



REDES EPISTÊMICAS AUTO-ORGANIZÁVEIS: UM MODELO CONEXIONISTA PARA A APRENDIZAGEM EM REDES SOCIAIS

Celso Niskier

Tese de Doutorado apresentada ao Programa de Pós-graduação em Engenharia de Sistemas e Computação, COPPE, da Universidade Federal do Rio de Janeiro, como parte dos requisitos necessários à obtenção do título de Doutor em Engenharia de Sistemas e Computação.

Orientador: Luis Alfredo Vidal de Carvalho

Rio de Janeiro
Setembro de 2010

REDES EPISTÊMICAS AUTO-ORGANIZÁVEIS: UM MODELO
CONEXIONISTA PARA A APRENDIZAGEM EM REDES SOCIAIS

Celso Niskier

TESE SUBMETIDA AO CORPO DOCENTE DO INSTITUTO ALBERTO LUIZ
COIMBRA DE PÓS-GRADUAÇÃO E PESQUISA DE ENGENHARIA (COPPE)
DA UNIVERSIDADE FEDERAL DO RIO DE JANEIRO, COMO PARTE DOS
REQUISITOS NECESSÁRIOS PARA A OBTENÇÃO DO GRAU DE DOUTOR
EM CIÊNCIAS EM ENGENHARIA DE SISTEMAS E COMPUTAÇÃO.

Examinada por:

Prof. Luís Alfredo Vidal de Carvalho, D.Sc.

Prof. Antonio Alberto Fernandes de Oliveira, D.Sc.

Prof. Alexandre de Assis Bento Lima, D.Sc.

Prof^a. Célia Martins Cortez, D.Sc.

Prof. Luerbio Farias, D.Sc.

Prof^a. Inês de Castro Dutra, Ph.D.

RIO DE JANEIRO, RJ – BRASIL

SETEMBRO DE 2010

Celso, Niskier

Redes epistêmicas auto-organizáveis: um modelo conexionista para a aprendizagem em redes sociais. / Celso Niskier. – Rio de Janeiro, 2010.

VIII, 244 f.; il. ; 29,7 cm

Orientador: Luis Alfredo Vidal de Carvalho

Tese (doutorado) – UFRJ/ COPPE/ Programa de Engenharia de Sistemas e Computação, 2010.

Referências Bibliográficas: p. 113–120.

1. Auto-organização. 2. Inteligência Artificial Distribuída. 3. Modelagem Computacional. 4. Redes Sociais. 5. Aprendizagem Social. 6. Lei de Potência. 7. Multi-agentes. I. Carvalho, Luís Alfredo Vidal de. II. Universidade Federal do Rio de Janeiro, COPPE, Programa de Engenharia de Sistemas e Computação. III. Título.

Aos meus pais, Ruth e Arnaldo, pelo
estímulo permanente à minha
curiosidade.

À minha esposa, Andréa, pelo amor que
nos une há mais de 30 anos.

Às minhas filhas, Giovanna e Gabriela,
pelo sentido que dão à minha vida.

Agradecimentos

“Nenhum homem é uma ilha”.

John Donne

Agradeço aos mestres Carlos José Pereira de Lucena e Tom Maibaum, que me guiaram no início da minha caminhada como pesquisador de Ciência da Computação, e aos quais dedico sincera gratidão.

Agradeço ao meu orientador, Luis Alfredo Vidal de Carvalho, pelo fundamental estímulo para que eu retornasse às atividades de pesquisa, e pelo fértil ambiente de floração de ideias que criou em torno de si.

Agradeço à Helio Bezerra, pelas inúmeras conversas sobre alguns dos temas do presente trabalho, e por me escutar na minha incessante busca por autoconhecimento.

Agradeço aos amigos, mestres e colaboradores do Centro Universitário Carioca (UniCarioca), uma semente que germinou há 20 anos e que hoje produz maravilhosos frutos, pela compreensão com as minhas eventuais ausências.

Agradeço aos meus brilhantes alunos de iniciação científica, na UniCarioca, Fábio Oshiro, Leandro Freire e Heitor Peralles, pelas importantes e significativas contribuições que deram ao presente trabalho.

Agradeço à Secretária Geral da UniCarioca, Gisele Amaral, companheira de trabalho há mais de 15 anos, pela inestimável ajuda na editoração do presente texto.

Agradeço ao meu pai, Arnaldo Niskier, pela ajuda na revisão do texto. É um luxo ter um imortal da Academia Brasileira de Letras revendo o texto, e é um luxo ainda maior tê-lo como pai e, principalmente, como amigo (e torcedor).

Agradeço, por fim, à minha querida avó Paulina Dain Buchmann (*in memoriam*), que repetia sempre: “Celsinho, você é um número!”. Se até hoje não descobri que número era esse, não deixei, no entanto, de procurar desde então uma verdade científica tão bela quanto o amor incondicional que ela me dedicou.

Resumo da Tese apresentada à COPPE/UFRJ como parte dos requisitos necessários para a obtenção do grau de Doutor em Ciências (D.Sc.)

REDES EPISTÊMICAS AUTO-ORGANIZÁVEIS: UM MODELO CONEXIONISTA PARA A APRENDIZAGEM EM REDES SOCIAIS

Celso Niskier

Setembro/2010

Orientador: Luís Alfredo Vidal de Carvalho

Programa: Engenharia de Sistemas e Computação

O rápido crescimento das redes sociais baseadas na Web tem redefinido o espaço de interação social e motivado o surgimento de interessantes pesquisas, usufruindo da riqueza de dados que podem ser registrados a partir das múltiplas interações entre seus usuários. Apesar do recente crescimento das pesquisas nessa área, os mecanismos fundamentais que governam a dinâmica e evolução das redes sociais, ainda não são totalmente conhecidos.

O objetivo principal do presente trabalho é a proposta de um modelo computacional e a construção de um ambiente de simulação para descrever e observar como múltiplos agentes interagem em uma rede social, gerando, comunicando e revisando suas crenças e comportamentos, a partir dos seus diferentes “pontos de vista”. Para ilustrar a aplicabilidade do modelo, são realizadas diversas simulações computacionais. Em particular, é modelado e simulado um subconjunto da rede social Orkut, apresentando-se os resultados obtidos.

Abstract of Thesis presented to COPPE/UFRJ as a partial fulfillment of the requirements for the degree of Doctor of Science (D.Sc.)

SELF-ORGANIZING EPISTEMIC NETWORKS: A CONEXIONIST MODEL OF
LEARNING IN SOCIAL NETS

Celso Niskier

September / 2010

Advisor: Luís Alfredo Vidal de Carvalho

Department: Computing and Systems Engineering

The rapid development of web-based social networks has redefined the space of social interactions and inspired the recent surge of new research in the area, making use of the ready available data provided by the internet. Although promising, the research field still lacks well defined mechanisms for the understanding of the dynamics and evolution of real-world social networks.

The main goal of this work is to propose a new computational model and to construct a simulation environment to describe and observe how different agents interact, generating, communicating and revising their beliefs and behaviors, from their different points of view. To illustrate its applicability a number of simulations is provided. In particular, it is modeled and simulated a subset of the web-based social network Orkut, presenting the results thus obtained.

Índice

1. Introdução	1
1.1. Motivação	1
1.2. Objetivos e Contribuições	3
1.3. Estrutura da Tese	6
2. Trabalhos Relacionados	8
2.1. Complexidade e Auto-organização	8
2.2. Modelagem Baseada em Agentes Inteligentes	11
2.3. Representação Distribuída do Conhecimento	14
2.4. Aprendizagem Social	16
2.5. Sistemas Imunológicos	22
2.6. Construção Coletiva do Conhecimento Científico	24
3. Redes Sociais	27
3.1. A Tradição Analítica	27
3.2. Grafos Randômicos	29
3.3. O Mundo é Pequeno?	32
3.4. A Formação de <i>Clusters</i>	34
3.5. Propagação de Doenças e Contágio Social	39
4. Modelo	43
4.1. Definições Básicas	43
4.2. Premissas do Modelo	50
4.3. Elementos Principais do Modelo	54
4.4. Dinâmica do Modelo	56
4.4.1. Dinâmica individual de um agente epistêmico	56
4.4.2. Dinâmica coletiva da rede epistêmica	58
5. Simulação	65

6. Estudos de Caso	72
6.1. Auto-organização de uma rede epistêmica	72
6.2. Propagação de Crenças	80
6.3. Formação de <i>Clusters</i> Concorrentes	85
6.4. Formação de Consenso	92
6.5. A Rede Social Orkut	97
7. Conclusões	109
Referências Bibliográficas	113
Anexo A – Documentação Técnica do Simulador IndraNet 1.2	121
Anexo A.1 – Diagramas de sequência e de classes/objetos	122
Anexo A.2 – Programas	125

Figuras

Figura 3.1 - Pontes de Konigsberg (adaptada de [10])	29
Figura 3.2 – Exemplo de Emergência de uma Rede em uma Festa Social (adaptada de [10])	30
Figura 3.3 - Modelo de Laços Fracos (<i>Weak Ties</i>), inspirada por Granovetter [34]	33
Figura 3.4 - Modelo Watts-Strogatz [76]	34
Figura 3.5 – (a) Rede com Lei de Potência (<i>scale-free</i>) (b) Rede com distribuição normal (adaptada de [74])	36
Figura 3.6 – Redes randômicas X redes <i>scale-free</i> (adaptada de [10])	37
Figura 3.7 – Modelos de propagação de doenças X modelos de propagação de crenças [73]	41
Figura 4.1 – Funcionalidades de um Agente Epistêmico	45
Figura 4.2 – Funcionalidades de uma Rede Epistêmica com Três Agentes Epistêmicos	46
Figura 4.3 – Agentes e suas crenças	47
Figura 4.4 – Agentes e seus conhecimentos individuais	48
Figura 4.5 – Agentes e o conhecimento coletivo da rede	48
Figura 4.6 – Agentes e o conhecimento comum da rede	49
Figura 4.7 – Rede Neuronal de Aprendizado por retro-propagação que representa um agente epistêmico	54
Figura 4.8 – Rede Neuronal Genérica de Aprendizado Competitivo que representa a rede epistêmica com três agentes epistêmicos (epistrons)	55
Figura 4.9 – Foco e escopo de um Agente Epistêmico (Epistron)	56
Figura 4.10 – Diagrama esquemático de 3 agentes epistêmicos (epistrons) com diferentes focos e escopos	57
Figura 4.11 – Diagrama de Interesses de três usuários do Orkut	58
Figura 4.12a – Fase de Geração	59
Figura 4.12b – Fase de Comunicação	59
Figura 4.12c – Fase de Comparação	59
Figura 4.12d – Fase de Revisão (Aprendizado Individual)	60
Figura 4.12e – Fase de Atualização dos Ws (Aprendizado Coletivo)	60

Figura 5.1 – Tela de configuração dos parâmetros dos agentes epistêmicos no simulador IndraNet	66
Figura 5.2 – Tela de configuração dos parâmetros da rede epistêmica no simulador IndraNet	68
Figura 5.3 – Tela de configuração dos parâmetros de visualização da rede epistêmica no simulador IndraNet	69
Figura 6.1 – Situação inicial do Exemplo 1.(a)	73
Figura 6.2 – Exemplo 1.(a) após 13 etapas	73
Figura 6.3 – Exemplo 1.(a) após 101 etapas	74
Figura 6.4 – Exemplo 1.(a) após 500 etapas	75
Figura 6.5 – Exemplo 1.(a) após 1.000 etapas	75
Figura 6.6 – Tela inicial do Exemplo 1.(b)	77
Figura 6.7 – Exemplo 1.(b) após 751 etapas	77
Figura 6.8 – Exemplo 1.(b) após 1501 etapas	78
Figura 6.9 – Exemplo 1.(b) após 3.063 etapas (Lei de Potência)	78
Figura 6.10 – Gráfico de Distribuição Média dos Somatórios de Pesos dos Agentes	79
Figura 6.11 – Tela inicial do Exemplo 2	81
Figura 6.12 – Exemplo 2 após 10 etapas	81
Figura 6.13 – Exemplo 2 após 16 etapas	82
Figura 6.14 – Exemplo 2 após 22 etapas	82
Figura 6.15 – Exemplo 2 após 26 etapas	83
Figura 6.16 – Exemplo 2 após 32 etapas	83
Figura 6.17 – Exemplo 2 após 100 etapas	84
Figura 6.18 – Crenças iniciais dos dois agentes no Exemplo 3	86
Figura 6.19 – Tela de início do Exemplo 3	86
Figura 6.20 – Exemplo 3 após 10 etapas	87
Figura 6.21 – Exemplo 3 após 19 etapas	87
Figura 6.22 – Exemplo 3 após 36 etapas	88
Figura 6.23 – Exemplo 2 após 57 etapas	88
Figura 6.24 – Exemplo 3 após 91 etapas	89
Figura 6.25 – Exemplo 3 após 112 etapas	89
Figura 6.26 – Exemplo 3 após 176 etapas	90

Figura 6.27 – Exemplo 3 após 231 etapas	90
Figura 6.28 – Exemplo 3 após 301 etapas (formação de <i>clusters</i> concorrentes)	91
Figura 6.29 – Configuração inicial do Exemplo 4	93
Figura 6.30 – Tela inicial do Exemplo 4	93
Figura 6.31 – Exemplo 4 após 66 etapas	94
Figura 6.32 – Exemplo 4 após 90 etapas	94
Figura 6.33 – Exemplo 4 após 133 etapas	95
Figura 6.34 – Exemplo 4 após 273 etapas	95
Figura 6.35 – Exemplo 4 após 329 etapas	96
Figura 6.36 – Exemplo 4 após 495 etapas (formação de consenso)	96
Figura 6.37 – Perfil de um usuário do Orkut (com permissão)	98
Figura 6.38 – Grafo do Exemplo do Orkut	101
Figura 6.39 – Subconjunto de Usuários e seus interesses no Orkut	102
Figura 6.40 – Crenças Modeladas do Exemplo 5	103
Figura 6.41 – Tela inicial do Exemplo 5	103
Figura 6.42 – Exemplo 5 após 6 etapas	104
Figura 6.43 – Exemplo 5 após 52 etapas	104
Figura 6.44 – Exemplo 5 após 321 etapas	105
Figura 6.45 – Exemplo 5 após 338 etapas	105
Figura 6.46 – Exemplo 5 após 353 etapas	106
Figura 6.47 – Exemplo 5 após 379 etapas	106
Figura 6.48 – Exemplo 5 após 490 etapas	107
Figura 6.49 – Exemplo 5 após 785 etapas	107
Figura 6.50 – Exemplo 5 após 1001 etapas	108
Figura 6.51 – Situação final do Exemplo 5 com gráfico de distribuição (Lei de Potência)	108
Figura 7.1 – Tabela de Aplicações do Modelo Proposto	112

1. Introdução

1.1. Motivação

O rápido crescimento das redes sociais baseadas na Web tem redefinido o espaço de interação social e motivado o surgimento de interessantes pesquisas, usufruindo da riqueza de dados que podem ser registrados a partir das múltiplas interações dos seus usuários. A Web permite que as pessoas participem e interajam entre si através das comunidades virtuais, incluindo fóruns, grupos de discussão e redes sociais, tais como o Orkut¹, o Facebook² e o Twitter³. Todo esse conteúdo gerado pelos usuários oferece aos cientistas da computação uma oportunidade única para estudar a chamada “inteligência coletiva” nas comunidades on-line. Apesar do recente crescimento das pesquisas nessa área, os mecanismos fundamentais que governam a dinâmica e a evolução das redes sociais ainda não são completamente conhecidos.

Demonstrando o interesse crescente no estudo da inteligência coletiva na *Web*, há poucos meses, dirigido por pesquisadores do *Rensselaer Polytechnic Institute* de Nova Iorque, foi fundado o *Social and Cognitive Networks Academic Research Center* (SCNARC), com financiamento do Departamento de Defesa norte-americano, dedicado a pesquisar a dinâmica e a evolução dos comportamentos nas redes sociais virtuais [61]. O Centro de Pesquisas organiza-se em cinco projetos, focando a ciência das redes sociais virtuais e suas potenciais aplicações nas áreas industriais e militares. Uma das potenciais aplicações militares é na área de Inteligência, por meio da criação de mecanismos de identificação e prevenção de ameaças terroristas, a partir da análise das trocas de mensagens nas redes sociais da *Web*.

1. www.orkut.com

2. www.facebook.com.br

3. www.twitter.com

Outro fator que comprova o crescimento recente da área é o surgimento de edições especiais de tradicionais periódicos científicos, tais como a revista *Science* (edição especial sobre *Complex Systems and Networks* [65]), o *ACM Transactions on Intelligent Systems and Technology* (edição especial em “Computational Models of Collective Intelligence in the Social Web”, prevista para abril/maio de 2011 [60]), o *IEEE Intelligent Systems* (edição especial em “Social Learning”, publicada em julho/agosto de 2010 [64]) e o *Journal of Emerging Technologies in Web Intelligence* (edição especial em *Learning and the Social Web* [63]), dedicados às questões relacionadas à descoberta, análise e modelagem do comportamento social humano, em especial a emergência da chamada “inteligência coletiva”.

Por todos esses motivos, acredita-se que o estudo da dinâmica das redes sociais seja relevante para o avanço do conhecimento científico e para o futuro desenho de novos métodos, técnicas e ferramentas que possam fazer uso do enorme potencial da inteligência coletiva na *Web* social (a chamada *Web 2.0*).

1.2. Objetivos e Contribuições

O objetivo principal do presente trabalho é a proposta de um modelo computacional de abordagem conexionista e a construção de um ambiente de simulação para descrever e observar como múltiplos agentes interagem em uma rede social, gerando, comunicando e revisando suas crenças e comportamentos, a partir dos seus diferentes “pontos de vista” sobre um mesmo problema, com aplicação ao fenômeno da aprendizagem social e da emergência da inteligência coletiva na *Web* social.

Entre os objetivos específicos, pode-se destacar:

- (a) A revisão dos trabalhos relacionados ao tema em questão, apontando suas contribuições e limitações, e as questões em aberto hoje existentes na área escolhida;
- (b) A proposta de um modelo conexionista, baseado em redes neurais, em dois níveis (nível do agente individual e nível do comportamento da rede), com características simples, porém capaz de expressar uma ampla gama de fenômenos emergentes da área de redes sociais;
- (c) A construção de um ambiente de simulação computacional através do qual se pode observar a dinâmica do modelo, a partir de diversos parâmetros e condições iniciais;
- (d) A exemplificação do modelo através de estudos de caso selecionados a partir da literatura corrente;
- (e) A demonstração da aplicabilidade do modelo para a representação da dinâmica de uma rede social virtual, como o Orkut.

Entre as contribuições esperadas do presente trabalho, consideram-se as seguintes:

- (a) A formalização de conceitos das teorias sociológicas de Gabriel Tarde e da Teoria Social da Aprendizagem de Albert Bandura em um modelo computacional, que pode ser simulado em computadores;
- (b) A proposta de um modelo simples, com poucos parâmetros, porém capaz de modelar uma ampla gama de fenômenos emergentes em redes sociais, possivelmente generalizando outros modelos de aprendizagem social propostos na literatura;
- (c) A criação de um ambiente de simulação computacional desenvolvido na linguagem Java, que possibilita a experimentação *in silico* de uma gama variada de situações possíveis de aprendizagem em redes sociais, e a verificação do surgimento de propriedades emergentes;
- (d) A modelagem de um subconjunto da rede social virtual Orkut, propiciando a observação da sua dinâmica sob o aspecto da aprendizagem social, com possíveis aplicações futuras na construção de modelos preditivos para o comportamento de usuários e a evolução de suas crenças na *Web* social.

Este trabalho amplia e aprofunda pesquisas anteriormente realizadas pelo autor, que focavam o uso de múltiplas visões na especificação de sistemas de software [49, 50, 51], na medida em que parte do mesmo pressuposto de que diferentes agentes constroem seus conhecimentos de forma paralela e distribuída, a partir de diferentes “pontos de vista” sobre o mesmo problema. Tal abordagem evoluiu desde então, constituindo-se hoje em uma sub-área de pesquisa dentro do campo maior da Engenharia de Software [24].

O modelo proposto possui interessantes aplicações e pode ser instanciado em várias áreas onde sistemas distribuídos inteligentes se façam presentes, como, por exemplo, nos sistemas imunológicos e na construção coletiva do conhecimento científico. Nestes, por se tratarem de exemplos de sistemas complexos (distribuídos e não-lineares), importantes propriedades emergentes

como a auto-organização levam à formação de agrupamentos (*clusters*) de agentes com crenças comuns, além da possibilidade de se observar fenômenos como a bifurcação, com a conseqüente emergência de novos padrões estruturais e funcionais nos sistemas analisados.

1.3. Estrutura da Tese

A presente tese estrutura-se em mais 6 capítulos, além desta Introdução.

No capítulo 2, procurou-se rever trabalhos existentes nas áreas relacionadas aos temas da presente tese. Em especial, foi feita uma revisão da literatura e dos principais conceitos nas áreas de Complexidade, Auto-organização, Inteligência Artificial Distribuída e Modelos Conexionistas. Relacionam-se também os principais trabalhos e modelos na área de Aprendizagem Social, aprofundando-se na origem do conceito de aprendizagem por imitação, desde o trabalho pioneiro de Gabriel Tarde e as indagações de Michael Polanyi, passando pelas ideias de Henri Atlan de auto-organização dos sistemas vivos até a criação mais recente da Teoria da Aprendizagem social do psicólogo canadense Albert Bandura. Finaliza-se apresentando-se, de forma breve, duas áreas em que ocorre o fenômeno da aprendizagem social, e que contribuíram como inspiração para o modelo proposto: Sistemas Imunológicos e Sociologia da Ciência.

No capítulo 3 é feita uma apresentação dos principais trabalhos na área de Redes Sociais, que servirão como referência para a discussão de alguns dos resultados obtidos com a simulação do modelo de redes epistêmicas.

No capítulo 4 é apresentado o modelo proposto de redes epistêmicas, considerando-se as premissas adotadas na sua definição, e as decisões sobre a melhor forma de representação de agentes e redes epistêmicas. Encerra-se o capítulo 4 com a apresentação do algoritmo que formaliza a dinâmica do modelo conexionista proposto.

No capítulo 5 é descrita a simulação computacional do modelo proposto, justificando-se as decisões de projeto adotadas e ilustrando as funcionalidades da implementação realizada.

No capítulo 6 apresentam-se os exemplos que ilustram a aplicabilidade do modelo proposto. Em especial, descreve-se como as redes epistêmicas auto-organizam-se a partir de configurações aleatórias, como as crenças são propagadas em uma rede epistêmica, como são formados *clusters* de agentes epistêmicos a partir de diferentes parâmetros e condições iniciais e como se chega a um consenso em uma rede epistêmica. Ao final, é apresentada uma instanciação do modelo para representação de uma rede social real, no caso a rede social Orkut. São discutidos os critérios usados na definição dos parâmetros, e apresentados os resultados encontrados. É também demonstrado, por simulação, um resultado importante: as redes epistêmicas se auto-organizam segundo uma Lei de Potência, constituindo-se em um caso especial de rede *scale-free*.

No capítulo 7, por fim, são apresentadas as conclusões e discutidas as possibilidades de futuros trabalhos na área. Em particular, apresenta-se um quadro de aplicações possíveis das redes epistêmicas em várias áreas de estudo. Encerra-se o texto com a necessária discussão das limitações do presente trabalho, e sugestões de como podem ser superadas no futuro.

No Anexo A apresenta-se a documentação técnica do simulador IndraNet (versão 1.2), especialmente desenvolvido para realizar os experimentos do presente trabalho.

2. Trabalhos Relacionados

A presente revisão da literatura tem a intenção de assinalar os trabalhos mais relevantes para o desenvolvimento da tese, e que serviram de inspiração para a proposta do modelo conexcionista para a aprendizagem em redes sociais. Partindo dessa premissa, organizou-se o capítulo 2 como uma revisão dos conceitos de complexidade e auto-organização, modelagem com base em agentes inteligentes, modelos conexionistas para representação do conhecimento e aprendizagem social, deixando-se para o próximo capítulo uma revisão mais detalhada dos principais conceitos e temas das redes sociais.

2.1. Complexidade e Auto-organização

O estudo de sistemas complexos tem sido reconhecido como um novo campo científico (Bar-Yam [13]), combinando e integrando várias disciplinas, desde a Física até a Antropologia. A motivação desse campo é a busca de propriedades universais para sistemas complexos. Um sistema complexo é um sistema constituído por um grande número de partes, interagentes e interconectadas. Para identificar as propriedades de um sistema complexo deve-se descrever não só a propriedade de suas partes individualmente, mas também a forma como as partes interagem, o que torna a tarefa bem mais difícil do que os sistemas ditos lineares. Exemplos de sistemas complexos são universidades, organizações de negócios, famílias, o corpo humano, entre outros.

Sistemas complexos podem ser descritos a partir das seguintes características [13]:

- (a) Elementos (e seus números);
- (b) Interações de elementos (e suas intensidades);
- (c) Formação e operação (e sua dinâmica);
- (d) Diversidade/variabilidade;

- (e) Ambientes (e suas exigências);
- (f) Atividades (e seus objetivos).

Uma importante questão dos sistemas complexos é a emergência de comportamentos coletivos a partir do comportamento individual das suas partes. A predição da emergência de comportamentos coletivos complexos a partir de comportamentos simples das partes de um sistema complexo é um campo interessante de pesquisa, com várias aplicações.

Em síntese, um sistema complexo é um sistema formado por vários componentes, cujo comportamento é emergente, isto é, o comportamento do sistema não pode ser inferido a partir do comportamento dos seus componentes. A quantidade de informação necessária para descrever o comportamento de um sistema é a medida da sua complexidade.

Para o biólogo argelino radicado na França, Henri Atlan [2], o conceito de sistema auto-organizador foi proposto como uma forma de conceber os organismos vivos sob a forma de máquinas cibernéticas, com propriedades específicas de adaptação ao ambiente. De uma forma geral, pode-se conceber a evolução de sistemas organizados, ou o fenômeno de auto-organização, como um processo de aumento de complexidade, simultaneamente estrutural e funcional, resultante de uma sucessão de “desorganizações resgatadas”, acompanhadas, em todas as ocasiões, pelo restabelecimento num nível de variedade maior e de redundância mais baixa. A organização seria, portanto, um processo ininterrupto de desorganização-reorganização, provocado por ruídos externos que atuariam como fatores de organização. É importante destacar, nesse ponto, que Atlan não considera o ruído como algo positivo ou negativo, apenas um fator que contribui para a evolução de um sistema através da sua auto-organização.

Aplicando o princípio da complexidade pelo ruído a uma teoria da aprendizagem, Atlan chega a algumas propriedades do que se pode considerar como um sistema auto-organizador de aprendizagem não-dirigida.

Diferentemente da aprendizagem dirigida, na qual um professor diz o que é preciso aprender, na aprendizagem não-dirigida um sistema é colocado em um ambiente que é novo para ele, e passa a criar os padrões que em seguida ele mesmo passará a reconhecer [2]. Atlan considera, nesses casos, que esse processo de aprendizagem pode ser compreendido como uma criação de padrões por diminuição da redundância. Assim, o que aumenta na aprendizagem é, conforme esse princípio, a diferenciação do sistema, a especificidade dos padrões apreendidos, e o que diminui é a redundância total do sistema, o caráter indiferenciado. Explicando melhor, através da aprendizagem não-dirigida, ou auto-organizada, o sistema adquire especificidade no reconhecimento de certos padrões, tornando-se mais diferenciado. Veremos, nos estudos de caso, como o modelo de redes epistêmicas auto-organizadas atende aos princípios identificados por Atlan, baseados na visão de construção de ordem a partir do caos, através do ruído.

Henri Atlan aplicou seus conceitos de auto-organização na descrição de sistemas biológicos, em particular na modelagem de sistemas imunológicos [3], que podem ser compreendidos como um exemplo interessante de aprendizagem social em nível celular. Além disso, procurou ampliar suas ideias para entender o funcionamento do psiquismo humano, tendo proposto uma conceituação da consciência e do desejo humano como processos de auto-organização [2]. Para Atlan, somos “máquinas de fazer sentido”, movidos pelo processo de auto-organização comum a todos os sistemas vivos. Pode-se dizer, portanto, que o processo de viver é um processo de contínua criação de ordem a partir do caos, através de sucessivas desorganizações e reorganizações.

2.2. Modelagem Baseada em Agentes Inteligentes

Agentes são entidades computacionais autônomas, que percebem o seu ambiente através de sensores e agem no ambiente através de efetores [77, 78]. Sendo computacionais, existem fisicamente na forma de programas, que se executam em dispositivos computacionais. Sendo autônomos, têm controle sobre o seu comportamento, sem intervenção humana ou de outros sistemas. Agentes buscam realizar tarefas ou concretizar objetivos, muitas vezes conflituosos com outros agentes.

A Inteligência Artificial Distribuída (IAD) é a disciplina que envolve o estudo, a construção e a aplicação de sistemas multi-agentes, entendidos como sistemas nos quais vários agentes inteligentes interagem, buscando atingir um conjunto de objetivos ou realizar determinadas tarefas. O objetivo de longo prazo das pesquisas em IAD é o desenvolvimento de mecanismos e métodos que permitam que agentes interajam tão bem quanto seres humanos, a partir de uma compreensão dos princípios que regem o seu funcionamento e a sua construção.

Várias aplicações industriais e comerciais de IAD encontram-se descritas na literatura [78], entre as quais podemos citar o comércio eletrônico, o monitoramento em tempo-real de redes de telecomunicações, a modelagem, simulação e otimização de sistemas de transporte de longo alcance, a gestão da informação em ambientes de rede, o controle de tráfego aéreo, a análise de processos de negócios entre empresas e o entretenimento interativo, com jogos baseados em realidade virtual, entre outros. Em particular, interessa aos pesquisadores investigar os aspectos sociais da inteligência e a simulação de fenômenos sociais complexos, tais como a evolução de papéis, normas e estruturas organizacionais, nas quais os agentes representam membros de sociedades naturais.

Os sistemas multi-agentes podem ser classificados a partir dos atributos dos agentes, das suas interações ou do ambiente em que atuam. As aplicações de

sistemas multi-agentes listadas anteriormente têm em comum algumas características, a saber:

- (a) Distribuição - Os ambientes têm uma inerente distribuição dos dados e informações a serem processadas, considerando-se diferentes localizações geográficas (distribuição espacial), diferentes momentos (distribuição temporal), organização em *clusters* com linguagens distintas (distribuição semântica) e funcionalidades distintas (distribuição funcional).
- (b) Complexidade - As aplicações são inerentemente complexas, no sentido de que são muito grandes para serem resolvidas por um único sistema centralizado, dadas as limitações de hardware e software que podem existir.

A solução para problemas dessa natureza tem sido a distribuição do processo entre múltiplas entidades capazes de coordenação inteligente. A IAD busca, portanto, prover tecnologias e metodologias para a solução elegante desses problemas.

Algumas questões em aberto na pesquisa em IAD, ainda segundo Weiss [77] são as seguintes:

- (a) Como os agentes decompõem problemas em sub-problemas;
- (b) Como os agentes se comunicam;
- (c) Como os agentes raciocinam sobre planos, ações e conhecimentos de outros agentes, de forma a interagir propriamente;
- (d) Como os agentes raciocinam sobre o processo de solução de problemas;
- (e) Como os agentes conciliam diferentes pontos de vista e resolvem conflitos;
- (f) Como projetar e desenvolver sistemas multi-agentes e suas plataformas;
- (g) Como equilibrar computação local e coordenação entre agentes computacionais;

- (h) Como evitar comportamentos inadequados do sistema;
- (i) Como os agentes negociam entre si;
- (j) Como os agentes formam equipes e se organizam durante o processo de solução;
- (k) Como descrever formalmente os sistemas multi-agentes;
- (l) Como implementar “processos inteligentes”, tais como resolução de problemas, planejamento, decisão e aprendizado em sistemas multiagentes.

Novas pesquisas são necessárias para desenvolver a base e as técnicas para representação de sociedades de agentes computacionais autônomos, que atuam em ambientes abertos, por períodos indefinidos. Essas pesquisas necessitarão confiar na habilidade dos agentes para adquirir e usar representações de outros agentes, através de processos de negociação, cooperação, coordenação e aprendizado multi-agentes.

2.3. Representação Distribuída do Conhecimento

Segundo Russel & Norvig [58], as primeiras discussões sobre a representação do conhecimento em Inteligência Artificial (IA) tendiam a se concentrar na “representação de problemas”, e não na “representação do conhecimento”. Na década de 70 e 80, a pesquisa em IA enfatizava o desenvolvimento de “sistemas especialistas”, também chamados de “sistemas baseados em conhecimento”, que podiam, dado o conhecimento de um domínio apropriado, equiparar ou superar o desempenho de especialistas humanos em tarefas específicas.

Com o passar do tempo, os pesquisadores de IA ficaram cada vez mais interessados em formalismos para representação do conhecimento que poderiam simplificar a criação de novos sistemas especialistas, incorporando propriedades que envolvessem raciocínio temporal, mudanças, ações e eventos. As várias lógicas não-clássicas propostas na literatura atestam a importância dessa vertente de pesquisa, entre elas as lógicas temporal, dinâmica, deôntica e epistêmica, entre outras.

Alternativamente aos proponentes dos modelos declarativos de representação do conhecimento, os defensores do chamado paradigma conexionista consideram que a informação pode ser armazenada de forma distribuída, e é processada paralelamente por um conjunto de elementos computacionais simples, denominados neurônios. Estes, distribuídos no espaço e ligados através de conexões, denominadas sinapses, trocam sinais inibitórios ou excitatórios, competindo ou cooperando entre si. No modelo conexionista, o conhecimento estaria armazenado nas conexões entre os neurônios, e o comportamento inteligente emergiria da atuação simultânea desta coletividade, sem a necessidade de elementos centralizadores. Denomina-se “neurocomputação” o estudo dos processos computacionais realizáveis por sistemas dinâmicos que obedecem ao paradigma conexionista (McClelland [44], Vidal de Carvalho [69]).

No chamado paradigma conexionista, acredita-se que a inteligência de um sistema emerge a partir da interação de um grande número de unidades simples de processamento [44]. Para os adeptos desta abordagem, a modelagem simbólica tradicional, na qual o conhecimento é representado de forma centralizada e sequencial, falha em capturar a interatividade na natureza do processamento de informações.

A abordagem PDP (*Parallel Distributed Processing*) seria, para seus defensores, um paradigma mais eficiente e natural para a representação de fenômenos que ocorram de forma descentralizada e simultânea [44].

A literatura referente às aplicações dos modelos conexionistas é ampla, e uma revisão completa foge ao escopo do presente trabalho. É importante ressaltar, no entanto, a inexistência de propostas de modelos conexionistas para os fenômenos da aprendizagem social, o que sem dúvida chama a atenção, já que nos parece uma escolha natural, considerando-se que a aprendizagem ocorre em ambientes em que diferentes agentes (unidades de processamento) atuam de forma simultânea, a partir das suas múltiplas e distribuídas representações.

Finalmente, é importante destacar que o conceito de aprendizagem competitiva [44] é um bom candidato para representar a situação em que diversos agentes “competem” pela atenção de seus pares, e foi uma das inspirações na escolha do modelo conexionista para representar a aprendizagem em redes sociais.

2.4. Aprendizagem Social

Diferentemente de Émile Durkheim, que fundou sua escola de pensamento sociológico focada na análise de grandes representações coletivas, como as religiosas, por exemplo, os fatos sociais para o pensador francês Gabriel Tarde não eram encarados como “coisas” passíveis de observação externa, mas como resultantes dinâmicas e transitórias de relações de forças baseadas em desejos e crenças [68]. Tarde privilegia, na sua análise, as engrenagens infinitesimais que compõem o real, investigando as diferenças que se formam e deformam entre múltiplos agentes, interagindo dinamicamente. Para ele, operam-se no mundo social os constantes jogos de diferença e de semelhança:

“A verdade é que a diferença vai diferindo, que a mudança vai mudando e que, tendo como fim em si mesmas, a mudança e a diferença atestam seu caráter necessário e absoluto (...). Se olharmos o mundo social, o único que nos é conhecido por dentro, vemos os agentes, os homens, bem mais diferenciados, mais caracterizados individualmente, mais ricos em variações contínuas, do que o mecanismo governamental, os sistemas de leis ou de crenças, os próprios dicionários e as gramáticas, mantidos pela participação dos agentes” [68].

A compreensão do jogo complexo que envolve diferenças e semelhanças se dá a partir de dois conceitos fundamentais para Tarde: a *imitação* e a *invenção*. Ambos os conceitos se mostram presentes no Universo de Tarde, dos níveis físico-químicos, passando pelo nível vital até o nível social.

Para Tarde, o conceito de indivíduo é formado por um composto singular de fluxos diversos de desejos e crenças que o atravessam, e que produzem constante autodiferenciação. Desejos e crenças são, portanto, a base de toda a teoria social tardeana, as “quantidades psicológicas irreduzíveis” [68] de todo o mundo vivo, as micro-unidades de comunicação entre os seres:

“A meu ver, os dois estados da alma, ou melhor, as duas forças da alma chamadas crença e desejo, das quais derivam a afirmação e a vontade, apresentam esse caráter eminente e distintivo. Através da universalidade de sua presença em todo fenômeno psicológico do homem ou do animal; através da homogeneidade de sua natureza de uma ponta a outra de sua imensa escala – indo desde a menor inclinação a crer e a desejar até à certeza e à paixão; através, enfim, de sua mútua penetração e de outros traços de semelhança não menos impressionantes, a crença e o desejo realizam no eu, em relação às sensações, precisamente o papel exterior do espaço e do tempo em relação aos elementos materiais [68]”.

É importante destacar, como percebem alguns pesquisadores da obra de Tarde [32], que a afirmação da crença e do desejo como quantidades psicológicas presentes em todos os indivíduos leva-nos inevitavelmente a um *psicomorfismo universal*, tornando-os potencialmente comparáveis em suas diferenças. Agentes são, assim, singularidades aproximáveis, na medida em que suas crenças e desejos podem ser transmitidos uns aos outros. Nesse ponto é importante afirmar que, para Tarde [68], as crenças e desejos se assemelhariam por força da influência de uns agentes sobre os outros. Quando dotados de crenças e desejos semelhantes, os seres se assemelham. Ainda segundo os mesmos autores, com referência a Tarde [32], um agente singular (um átomo, uma pessoa ou um animal) pode ser dotado de tamanha quantidade de crença e desejo em algo a ponto de provocar uma espécie de “força magnética” em outros agentes, cujas crenças e desejos ainda não tomaram forma determinada. Pela força da crença e do desejo de alguns agentes, o que seria um sistema de múltiplas singularidades poderá evoluir para estados transitórios de semelhanças adquiridas.

Para Tarde, as ideias ou as opiniões [66] não são as do seu “autor”, pois não são propriamente “inventadas”; caberia dizer que são “descobertas”, simplesmente trazidas à luz. Para ele, é como se as opiniões já estivessem presentes, ocultas, prontas para serem reveladas (tornadas objetivas). O indivíduo de Tarde *encontra* uma ideia. O cérebro seria apenas o local, o elo

consciente da grande cadeia da Opinião imanente a todas as coisas, e, portanto, a todo homem. Podemos dizer, assim, que os agentes em uma sociedade já possuem em si o potencial de todas as opiniões possíveis.

A sociedade, para Tarde, é “*uma coleção de seres na medida em que estão se imitando entre si*” [67]. A imitação, compulsória ou espontânea, eletiva ou inconsciente, transforma a descoberta individual num fato social. A opinião, a ideia ou o desejo de um torna-se progressivamente a opinião, a ideia ou o desejo de um grande número. O futuro normal de uma inovação, assim, é a sua propagação. É interessante notar que, na definição que faz Tarde para a sua sociedade, a aprendizagem social é parte do jogo constitutivo da própria sociedade. Só se pode falar em sociedade quando se considera a existência de imitação entre seus membros.

Mas sobre o que repousa o fenômeno da imitação, para Tarde? De forma radical, ele propõe que tal fenômeno repousa sobre a atividade da *sugestão*, que nada mais é do que uma forma de “hipnotismo” [68]. Para Tarde, de forma impressionante, o estado social é um estado hipnótico, no qual agentes influenciam e são influenciados por outros agentes. De nada importa a ilusão da autonomia e do livre-arbítrio, se somos mecanismos autômatos de geração e reprodução de ideias. Se a nova ideia ou opinião vai ao encontro de uma opinião existente, já partilhada por grande número de agentes, ela será reforçada. Caso seja contrária à opinião existente, representará uma inovação, e poderá expandir-se progressivamente até tornar-se ela própria uma opinião dominante, até ser ela também substituída por nova opinião ou ideia. Como veremos, esse conceito tardeano está no cerne do modelo que pretendemos propor.

Julgamos ainda interessante descrever em Tarde a preocupação com um novo conceito de Estatística, entendida como o instrumento *per se* de análise dos fatos sociais. Para Tarde, tão importante quanto conhecer a opinião de uma sociedade é conhecer a sua *opinião pública*, ou as opiniões que são tornadas públicas, sem esquecer, porém, das crenças e desejos que representam as aspirações coletivas dos seus agentes em determinado momento, e que muitas

vezes não são capturados em um processo de sufrágio universal. Conhecer, hoje em dia, o que pensam, por exemplo, os membros de uma rede social virtual não seria apenas realizar uma pesquisa de opinião, mas entender as suas crenças e desejos, e como eles se articulam dinamicamente na formação de uma “opinião coletiva”.

Em resumo, vê-se em Tarde alguns conceitos interessantes para o trabalho em tela. Em primeiro lugar, a consideração das crenças como um elemento universal em vários níveis de sistemas. Em segundo lugar, o conceito de imitação como fenômeno definidor de uma sociedade. Em terceiro lugar, a dinâmica social em que agentes se assemelham a partir de suas crenças, se aproximando pelas suas semelhanças e se afastando pelas suas diferenças. Em quarto lugar, o conceito de sugestão como base para a imitação, sugerindo o potencial de influência que um agente pode exercer sobre outro na propagação de suas crenças.

A Teoria Social da Aprendizagem, desenvolvida pelo psicólogo canadense radicado nos EUA, Albert Bandura [5, 6] também propõe que indivíduos aprendem através de um processo de observação e imitação de outros indivíduos, a que ele chamou de “modelação”. Para Bandura, o processo de aprendizagem social ocorre em quatro etapas: *atenção*, *retenção*, *reprodução motora* e *motivação*. Através da atenção, indivíduos observam características do comportamento a ser modelado. Em seguida, a informação é retida na memória de longo prazo. O observador deve ser capaz de reproduzir de forma motora o aprendizado observado (como, por exemplo, durante uma aula de esqui). Finalmente, na fase motivacional ou de reforço o observador recebe reforços positivos para o comportamento modelado.

As influências do ambiente foram profundamente pesquisadas por Bandura e seus seguidores, como no caso da influência da televisão em crianças e na violência doméstica. Hoje em dia, vários defensores da Teoria Social da Aprendizagem indicam que o crime é um produto do aprendizado de valores e comportamentos agressivos, em alguns casos observados dentro da própria família.

Entre os críticos da Teoria Social da Aprendizagem de Bandura estão os que acreditam que as diferenças individuais devem ser consideradas, e que a influência dos genes, do cérebro e das características individuais de aprendizagem tornam a resposta do indivíduo difícil de ser prevista. Acreditam, eles, que os comportamentos individuais não são somente aprendidos, mas também parcialmente herdados.

A Teoria Social da Aprendizagem evoluiu recentemente para ser chamada de Teoria Social Cognitiva, distanciando-se do seu início com ênfase mais comportamental. Hoje em dia, os seguidores de Bandura dão valor também aos aspectos cognitivos da aprendizagem, considerando que o funcionamento humano é produto de uma inter-relação dinâmica entre influências pessoais, comportamentais e ambientais [6].

De forma paralela aos estudos sociológicos e psicológicos, alguns cientistas da área de zoologia também têm investigado o comportamento dos animais sob o ponto de vista das estratégias de aprendizagem social [29, 43], identificando aqueles que melhor se adaptam à sobrevivência e evolução das espécies, curiosamente, observaram que a estratégia de aprendizagem por observação e imitação de comportamentos é amplamente difundida no meio animal.

A área de aprendizagem social também vem recebendo destaque recente na literatura econômica, a partir do estudo pioneiro de Banerjee [7]. Vários modelos matemáticos foram propostos na literatura recente [17, 28, 31, 33], principalmente utilizando métodos bayesianos como formalismo para análise estatística. O uso de modelos computacionais é uma alternativa aos métodos estatísticos, como demonstra o presente trabalho.

Outro trabalho recente na literatura é o de Cecille Roth [56], que propõe um modelo de rede de afiliação em que agentes e conceitos co-evoluem. O modelo de redes epistêmicas, como proposto no presente trabalho, combina a evolução de agentes e de suas crenças em um tipo único de estrutura. Outro trabalho identificado na literatura é o de Ang e Zaphiris [1], no qual a

abordagem baseada em agentes é aplicada para a simulação de redes sociais “on-line”.

Ao citar as principais áreas e fontes de interesse para o presente trabalho, nossa intenção foi, portanto, formular as bases para o desenvolvimento da pesquisa, extraindo dos vários campos brevemente descritos as intuições e conhecimentos necessários para fundamentar o trabalho a ser apresentado.

Em síntese, pode-se compreender os sistemas de aprendizagem social como sistemas em que os agentes se auto-organizam a partir do “ruído” (Atlan [2]) produzido pelas diferenças entre suas crenças (Tarde [68]), em um processo dinâmico de aprendizagem por observação e imitação (Bandura [5]).

2.5. Sistemas Imunológicos

Os sistemas imunológicos são um exemplo de sistemas complexos, nos quais diferentes partes interagem produzindo comportamentos coletivos emergentes. A motivação para o estudo dos sistemas imunológicos, no âmbito deste trabalho, é a possível modelagem do seu funcionamento através de redes que vamos descrever mais adiante.

Um sistema imunológico é uma escolha esplêndida para quem procura um sistema autônomo distribuído que sirva como base para a compreensão de conceitos organizacionais. Os autores Kovács & Ueno [41] argumentam que o sistema imunológico é um sistema epistêmico, capaz de perceber padrões, entender contextos, escolher diferentes tipos de ações, aprender e memorizar fatos. Da mesma forma, Atlan & Cohen [3] propõem que o sistema imunológico seja considerado um sistema cognitivo, que se auto-organiza e que produz sentido.

Na tentativa de responder, entre outras questões, como o sistema imunológico atinge a estabilidade antes da chegada de um antígeno, Niels Jerne [40] desenvolveu a teoria da rede funcional, ou teoria da rede idiotípica. Para Jerne, a teoria da seleção clonal olhava para os linfócitos sensíveis a antígenos como células independentes, e sua proposta incorporava a teoria da seleção clonal numa abordagem de rede mais abrangente.

Na formulação de sua rede, Jerne chamou de epítomos os determinantes gênicos carregados pelos antígenos. Os epítomos são pedaços da molécula do antígeno que possuem um padrão que pode ser reconhecido com alta precisão pelos padrões complementares do parátomo – nome dado aos locais de combinação do anticorpo. Os parátomos e os epítomos são essenciais para que o sistema imunológico realize o reconhecimento dos antígenos. Ao conjunto de epítomos existentes nas regiões variáveis de um conjunto de moléculas de anticorpo chamamos idiotipo; e cada epítomo idiotípico é chamado de idiótopo.

Na rede idiotípica é assumido que os repertórios de parátomos e idiótopos são da mesma ordem de grandeza. Vários estudos, citados em [53], mostram que os anticorpos possuem parátomo e idiótopo, e por isso Jerne considera que no sistema imunológico de um indivíduo qualquer idiótopo pode ser reconhecido por um conjunto de parátomos e que qualquer parátomo pode reconhecer um conjunto de idiótopos. O sistema imunológico é, portanto, uma grande rede complexa de parátomos que reconhecem idiótopos e de idiótopos que são reconhecidos por parátomos.

Trabalhos anteriormente desenvolvidos utilizando outras formas de modelagem podem, e serão, redefinidos utilizando o modelo conexionista de redes epistêmicas aqui apresentado [43, 71].

2.6. Construção Coletiva do Conhecimento Científico

Outro possível domínio de aplicação do modelo a ser proposto é o processo de construção coletiva do conhecimento científico por múltiplos agentes (cientistas), atuando de forma paralela e distribuída.

Segundo a corrente empirista da Epistemologia, o homem só pode ampliar o conhecimento descobrindo a ordem natural das coisas, através da observação. Francis Bacon, em seu “*Novum Organum*”, pretendeu estabelecer uma nova lógica de base empírica, em contraposição à lógica aristotélica. Bacon propôs, em seu método, limpar a mente para a observação dos fatos, eliminando o que ele chamou de “ídolos da tribo, da caverna, do fórum e do teatro”, que impediriam a busca da verdade. Seu método consistia essencialmente em observar os fatos, negando qualquer possibilidade de descrever a natureza a partir de silogismos aristotélicos. Uma de suas frases tornou-se famosa: “*A verdade emerge mais rapidamente do erro do que da confusão*”. Trata-se, sem dúvida, de uma concepção interessante para o erro como fator de organização da atividade científica, muito semelhante à visão de Atlan, descrita anteriormente.

Popper [55] concebe o conhecimento científico como teorias conjecturadas livremente, sem ser necessário haver a indução lógica, e testadas empiricamente pelos experimentos cruciais que sempre podem refutá-las, como em Bacon são refutadas as hipóteses. O experimento capaz de refutar uma hipótese tornou-se a pedra fundamental da epistemologia contemporânea, na vertente do racionalismo crítico de Popper. Assim, a Ciência avança a partir da geração e refutação de teorias.

Para Thomas Kuhn [42], a ciência normal é feita de acúmulo de fatos em torno de uma teoria prevalente, até que, a partir de uma nova descoberta que não se enquadra no padrão anterior, dá-se um salto para um novo paradigma científico. A mudança de paradigma, conforme propõe Kuhn, ocorre pela destruição do paradigma anterior e pela construção de uma nova “visão de

mundo”. Tal fenômeno lembra os ciclos de desorganização-reorganização de Atlan, mencionados anteriormente, que formam a base do processo de auto-organização, construindo um paralelo interessante entre os sistemas imunológicos e a evolução da Ciência, o que se pretende explorar nos exemplos de simulação do modelo a ser proposto.

Para o pensador húngaro Michael Polanyi, as crenças que os seres humanos encampam lhes são repassadas, na maioria das vezes, pela educação recebida. Mais especificamente, aponta ele que são os “exemplos” [54] que transmitem as crenças apreendidas. No caso da Ciência, toda a prática da pesquisa e verificação é transmitida pelo exemplo, e seus padrões são sustentados por “um contínuo relacionamento crítico dentro da comunidade científica” [54]. Segundo Polanyi, a comunidade científica se mantém unida e pacificada “mediante a aceitação conjunta das mesmas crenças fundamentais” [54]. Para ele, a liberdade da Ciência consiste no direito de buscar a exploração dessas crenças, e para isso é necessário certo grau de autogoverno. Além disso, afirma ele, a sociedade livre – da qual uma comunidade científica livre naturalmente faz parte – só pode ser defendida pelo reconhecimento expresso de crenças características encampadas em comum. Uma comunidade, portanto, organiza, disciplina e defende o cultivo de certas crenças, sustentadas pelos seus membros.

Polanyi, ainda no seu livro “A Lógica da Liberdade”, defende o ponto de vista de que a Ciência é caracterizada como um empreendimento colaborativo, não sendo conduzida por esforços isolados de seus membros. Segundo ele, “no dia em que todas as comunicações entre os cientistas forem cortadas, a ciência praticamente paralisará”. O princípio coordenativo da Ciência aflora assim, segundo Polanyi, com toda a sua natureza simples e óbvia.

“Ele consiste no ajuste das atividades de cada cientista aos resultados até então alcançados pelos outros. A cada passo, um cientista seleciona dos resultados obtidos pelos outros aqueles elementos que poderá usar com maior eficiência em seu trabalho, fazendo, dessa forma, a melhor contribuição possível para a Ciência; ele abre, dessa

forma, o campo para que outros cientistas, por sua vez, façam suas contribuições ótimas – e assim indefinidamente” [54, pag. 71].

Podemos ver aqui, claramente, a lógica proposta por Polanyi da autocoordenação dos cientistas na busca da descoberta, consistindo simplesmente na extensão de um padrão desconhecido por meio de passos individuais, de acordo com a dupla condição de que cada novo passo sugerido possa ser rapidamente julgado quanto à sua correção ou não, e que cada passo novo seja com rapidez levado à atenção de todos os participantes e por eles considerado quando tiverem que dar o próximo passo [54, pag. 73].

Para ilustrar o conceito, apresenta Polanyi, o exemplo de um quebra-cabeças: supomos que nos coubesse montar um quebra-cabeça enorme, que consumiria dias ou semanas para se concluir. Imagine-se também que a tarefa é realmente urgente, pois a descoberta de um segredo importante depende da solução do problema. Uma vez convocada uma equipe de ajudantes, como organizá-los? Não faria sentido, segundo Polanyi, providenciar diversas cópias do problema, a serem entregues aos colaboradores para, ao final de determinado período de tempo, juntar as contribuições. Embora tal método pudesse permitir o uso de um grande número de contribuintes, o resultado não seria compensador. Cada ajudante iria observando a situação na medida em que o progresso fosse sendo feito e proporia a si mesmo novos problemas, de acordo com o último estágio da figura completada por todos os outros. Esse é um exemplo que distingue um processo auto-organizado de um processo centralizado, com uma autoridade central a distribuir tarefas específicas.

Portanto, segundo Polanyi, “desde que exista um propósito definido e estável em cada passo da descoberta científica, e que cada um deles possa ser competentemente julgado quanto à sua conformidade com esse propósito e ao seu sucesso em se aproximar dele, tais passos podem se somar espontaneamente para a mais eficiente busca da ciência” [54, pag. 76].

As comunidades científicas e suas dinâmicas são, portanto, uma das inspirações para o modelo a ser desenvolvido.

3. Redes Sociais

3.1. A Tradição Analítica

Os fenômenos sociais envolvem a interação de um número muito grande (porém finito) de agentes heterogêneos, com comportamentos que se desdobram no tempo, em vários níveis. Para dar uma ideia da complexidade do problema de descrever os fenômenos sociais, se considerarmos uma pequena organização (uma empresa, por exemplo), não temos como descrever seu comportamento no tempo sem antes compreender como se comportam os indivíduos que a compõem, as outras organizações com as quais ela interage, a estrutura regulatória do setor e as interações de todos esses componentes. Como bem observa o pesquisador de redes sociais Duncan J. Watts, cientista-chefe da empresa Google, Inc.[75]:

“Em uma analogia com a Física, é como se precisássemos resolver o equivalente à mecânica quântica, à teoria geral da relatividade e ao problema de múltiplos corpos, simultaneamente”.

Nos últimos 50 anos, os sociólogos vêm pesquisando a importância da interação de indivíduos, organizações e mercados na determinação do comportamento social coletivo. As ferramentas da “análise de redes” (*network analysis*) foram criadas como um instrumento quantitativo de pesquisa nesse campo, focando nas relações (arestas das redes sociais) entre indivíduos e/ou organizações (nós da rede social) [27].

A tradição sociológica da análise de redes focou seus estudos em dois objetivos principais:

- (a) A identificação das estruturas que emergem da análise empírica das redes sociais do mundo real;

(b) A influência das estruturas em rede na definição das identidades e papéis de indivíduos e organizações sociais.

No primeiro caso, busca-se, através dos estudos empíricos, a compreensão de como os agentes sociais se relacionam, usando para isso uma modelagem formal baseada nas redes. Já no segundo caso, procura-se conhecer como a estrutura de uma rede social influencia o comportamento de indivíduos e organizações, seus papéis e identidades.

Como ferramenta de trabalho, sociólogos da tradição analítica em redes sociais foram buscar na Matemática, mais especificamente na Teoria dos Grafos, a base formal para suas análises.

Como crítica à tradição de análise de redes sociais, pode-se considerar que o estudo das interações sociais foi historicamente limitado aos fenômenos ligados à estrutura das redes, consideradas de forma estática, não se dando a devida importância à questão da dinâmica e evolução das redes sociais. Pouco se considerou, também, a interação dos aspectos cognitivos dos indivíduos e seus comportamentos individuais e coletivos, uma questão sem dúvida relevante para a compreensão das situações em que estes aspectos individuais são determinantes para a emergência de fenômenos coletivos.

3.2. Grafos Randômicos

O grande matemático suíço Leonhard Euler deu origem à chamada Teoria dos Grafos a partir da solução que propôs em 1736 para o “problema das pontes de Königsberg”, no qual desejava saber se seria possível construir um caminho único por entre as pontes daquela cidade prussiana, de forma que a cidade não precisasse construir uma nova ponte para seus cidadãos. Como podemos ver na Figura 3.1, ele propôs representar as áreas distintas por nós (A, B, C, D) e os caminhos entre as pontes por arestas (de a a g), chegando a uma solução matemática para o grafo resultante [10]. Euler demonstrou, de forma rigorosa, que não existia um caminho único por entre todos os nós do grafo. Como resultado adicional, a solução do problema das pontes de Königsberg provocou o surgimento de uma nova e interessante área da Matemática, que hoje é um dos pilares da ciência das redes, mostrando que pequenas alterações na estrutura dos grafos (ou redes) permitem a emergência de novas e interessantes propriedades. Essa intuição ainda hoje é fundamental na pesquisa de redes complexas.

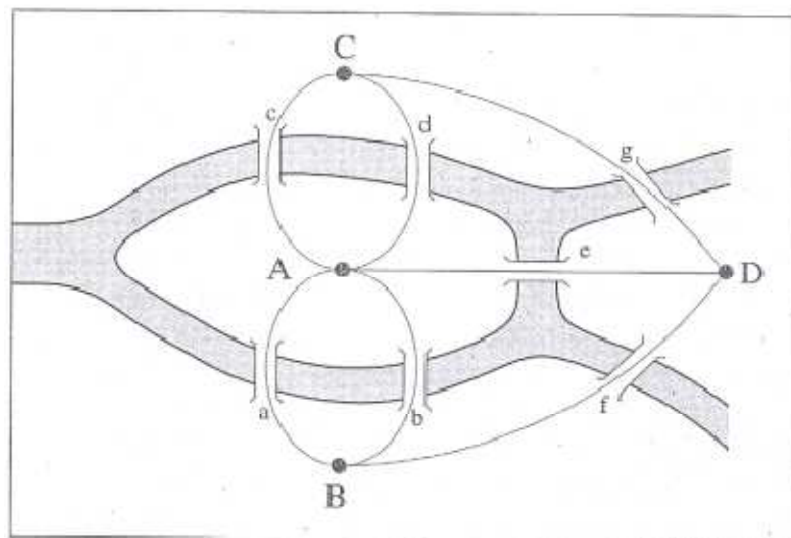


Figura 3.1 - Pontes de Königsberg (adaptada de [10])

Até a metade do século passado, o objetivo da pesquisa em Teoria dos Grafos era apenas descobrir e catalogar as propriedades de vários tipos de grafos, sem muita preocupação com as eventuais aplicações práticas. Dois séculos

após o trabalho pioneiro de Euler, matemáticos mudaram o foco do estudo exclusivo das propriedades dos grafos para a questão de como se formam e evoluem as redes (grafos) na Natureza.

Um personagem importante nessa mudança de foco foi o profícuo matemático húngaro Paul Erdos, que até sua morte, em 1996, produziu mais de 1.500 trabalhos científicos, alguns dos quais são considerados *groundbreaking*. Em um conjunto de oito artigos, escritos em parceria com outro matemático húngaro, Alfréd Rényi, procurou responder à questão de como as redes se formam, estabelecendo as bases do que hoje se chama a teoria dos grafos randômicos (*random graph theory*) [23]. Em linhas gerais, Erdos propôs que as redes poderiam ser representadas como grafos, e que os nós da rede seriam conectados randomicamente por arcos, dando origem assim a uma estrutura complexa.

No exemplo abaixo (Figura 3.2), extraído de [10], vemos como uma rede social emerge a partir da interação de diferentes grupos (ou *clusters*) de amigos. No início, os grupos estão desconectados, mas a partir da interação durante uma festa, vão sendo criados arcos entre diferentes agentes (pessoas), até a emergência de uma rede (grafo) completamente conectada.

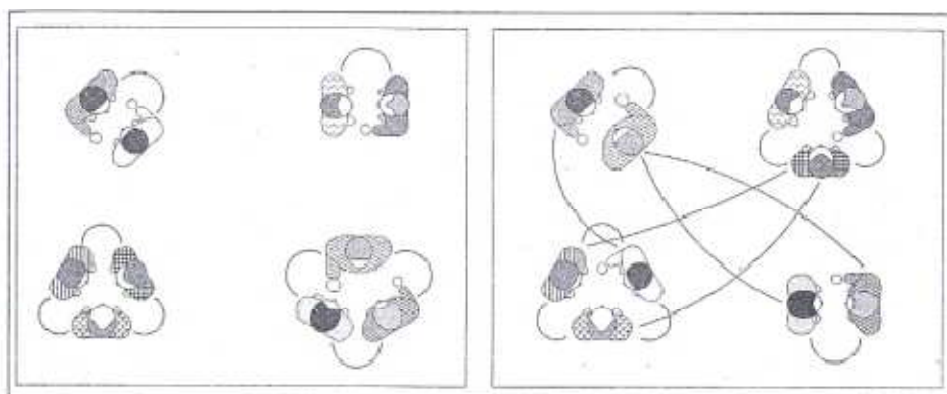


Figura 3.2 – Exemplo de Emergência de uma Rede em uma Festa Social (adaptada de [10])

Em Física, chama-se a esse momento em que um *cluster* único é formado uma “transição de fase”, enquanto em Sociologia diz-se que foi formada uma

“comunidade”. Independentemente da terminologia, a emergência de uma nova propriedade da rede a partir da interação entre seus múltiplos componentes captura uma característica fundamental de diversos sistemas complexos existentes na Natureza.

A teoria dos grafos randômicos prevê que, para uma rede suficientemente grande, se criarmos os arcos de forma randômica, praticamente todos os nós terão aproximadamente o mesmo número de arcos. No caso de uma rede social, construiria-se idealmente uma sociedade democrática, na qual as pessoas (nós) teriam na média o mesmo número de relacionamentos. No caso da *Web*, teria-se os sites (nós) sendo “linkados” (arcos) pelo mesmo número de sites, sem preferências ou popularidades. Porém, isso não é o que ocorre nas redes do mundo real, como será visto a seguir.

Em síntese, os grafos randômicos são intuitivamente muito interessantes como modelos formais para as redes sociais, porém possuem limitações na modelagem de redes do mundo real, dada essa característica de distribuição média do grau das redes. Diversas extensões dos grafos randômicos foram propostas recentemente na literatura, como forma de reverter essas limitações [60].

3.3. O Mundo é Pequeno?

Stanley Milgram, professor de psicologia experimental da Universidade de Harvard, desenvolveu em 1967 um experimento para testar a interconectividade das pessoas em uma sociedade [45]. Seu objetivo era encontrar a “distância” entre duas pessoas quaisquer nos Estados Unidos. Em outras palavras: “quantos conhecidos são necessários para conectar dois indivíduos selecionados aleatoriamente?”. Através de um interessante desenho experimental, no qual indivíduos selecionados aleatoriamente recebiam e reenviavam cartas, como em uma “corrente da felicidade”, ele pode estabelecer que o número de intermediários entre duas pessoas era de 5,5, que mais tarde foi aproximado e ficou conhecido como os “seis graus de separação” [73]. O trabalho demonstra um fato curioso: a despeito do tamanho imenso da sociedade, aparentemente estamos muito perto uns dos outros, separados por apenas 6 conhecidos. Deu-se a essa propriedade das redes sociais (presente também em outros tipos de redes) o nome de “mundo pequeno” (*small world property*), e demonstrou-se que ela obedece à fórmula

$$d = \log N / \log k, \quad (\text{Equação 3.1})$$

na qual d é o grau médio de separação, N é o número de nós da rede e k é o número médio de *links* (ou arcos) de um nó qualquer da rede [73].

O trabalho de Mark Granovetter [34] mostrou que, em uma rede social, existem formas diferentes de relacionamento entre amigos e conhecidos. No primeiro caso, formam-se laços fortes, pois os amigos são amigos dos seus amigos. No segundo caso, formam-se laços mais fracos (Figura 3.3). Nesse modelo, diferente dos grafos randômicos de Erdos, nos quais os nós têm em média o mesmo número de arcos, a rede social pode ser vista como uma coleção de grafos completos (*clusters* de amigos), ligados de forma fraca por arcos entre conhecidos de diferentes grupos. Granovetter demonstrou a importância dos

laços fracos na disseminação de rumores e na indicação para oportunidades de trabalho. Intuitivamente, os laços fracos são o nosso contato com o “mundo exterior” ao nosso círculo de amigos, alimentando-nos de novas informações sociais.

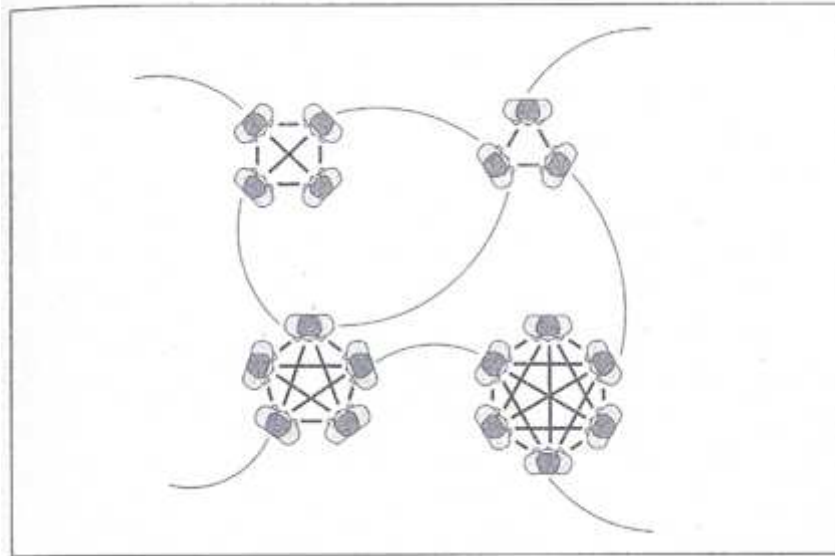


Figura 3.3 - Modelo de Laços Fracos (*Weak Ties*), inspirado por Granovetter [34]

3.4. A Formação de *Clusters*

De maneira a medir o grau de agregação (*clustering*) de uma rede, Watts e Strogatz [76] introduziram uma medida chamada de “coeficiente de agregação” (*clustering coefficient*), que relaciona a quantidade real de arcos que ligam um grupo de amigos à quantidade máxima possível (agregação máxima). De forma a modelar redes com alto grau de agregação (ver Figura 3.4), Watts e Strogatz, em seu trabalho seminal, construíram um modelo a partir de um círculo de nós, conectando cada um com seus vizinhos imediatos e os vizinhos imediatos de seus vizinhos. Para tornar a rede um “mundo pequeno”, basta adicionar alguns *links*, selecionando nós aleatoriamente. São esses os arcos (laços fracos) que diminuem drasticamente a separação média entre os nós da rede.

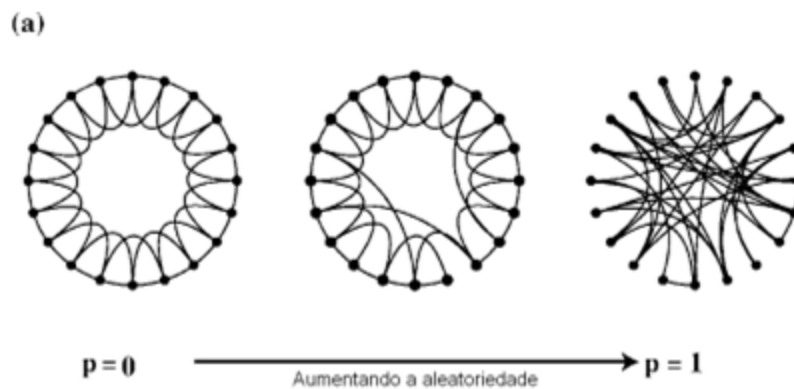


Figura 3.4 - Modelo Watts-Strogatz [76]

O mérito do trabalho de Watts e Strogatz [76] foi criar um modelo simples, ameno ao tratamento matemático-estatístico, que relacionasse o alto valor de *clustering* (agregação) de uma rede ao baixo valor da distância média entre os seus nós. Em termos intuitivos, quanto mais agregada é uma rede, menor é a distância média entre seus nós. No exemplo anterior, da Figura 3.4, a variável p é uma medida da aleatoriedade da rede. Inicialmente, trata-se de uma rede de alta agregação. Com a introdução aleatória de novos *links* entre os nós, a agregação diminui, aumentando a distância média entre os nós.

Barabási e coautores [9] estudaram uma rede de coautoria de 70.975 matemáticos, mapeando os seus trabalhos publicados entre 1991 e 1998 e formando uma rede de mais de 200.000 arcos. Comparando o coeficiente de agregação obtido com a hipótese de a rede ser formada aleatoriamente, Barabási encontrou um número 10.000 vezes maior, demonstrando a altíssima agregação existente na rede de coautoria de trabalhos de Matemática. Coautores de trabalhos científicos não seriam escolhidos aleatoriamente, portanto.

Mark Newman [46] também investigou, de forma independente, as redes de colaboração entre cientistas (no caso médicos, físicos e cientistas da computação), e reforçou a partir dos seus resultados empíricos que a ciência é conduzida por grupos densamente agregados de cientistas, conectados eventualmente por laços fracos.

Um desenvolvimento paralelo importante na literatura de redes [8] partiu da observação de que, em redes do mundo real, alguns nós possuem mais “popularidade” (*links* apontados para eles) do que outros. São os chamados *hubs*. Por exemplo, o site do Google (www.google.com) é seguramente mais popular do que o da UniCarioca (www.unicarioca.edu.br). A distribuição do número médio de *links* de um nó (k) dessas redes obedece a uma “lei de potência” (*Power Law*) da forma assintótica abaixo:

$$P(k) \sim k^{-\alpha} \quad (\text{Equação 3.2})$$

Em outras palavras, a probabilidade de um nó escolhido aleatoriamente ter um grau k decai com a potência de k , na qual o expoente α (tipicamente entre $2 < \alpha < 3$) determina a taxa de decaimento. Alguns poucos nós têm alta popularidade, e muitos nós têm baixa popularidade. Uma característica importante das distribuições que obedecem à lei de potência é que, quando plotadas em um uma escala logarítmica dupla, formam uma linha reta com inclinação negativa α (Figura 3.5a), contrastando com uma distribuição normal (Figura 3.5b), na qual existe claramente um ponto de corte acima do qual a

probabilidade de existir um nó com grau maior é efetivamente zero. A existência de um ponto de corte implica em uma escala para o grau de uma rede (k), e como as redes que obedecem à lei de potência não possuem esse ponto, são chamadas de “livres de escala” (*scale-free networks*).

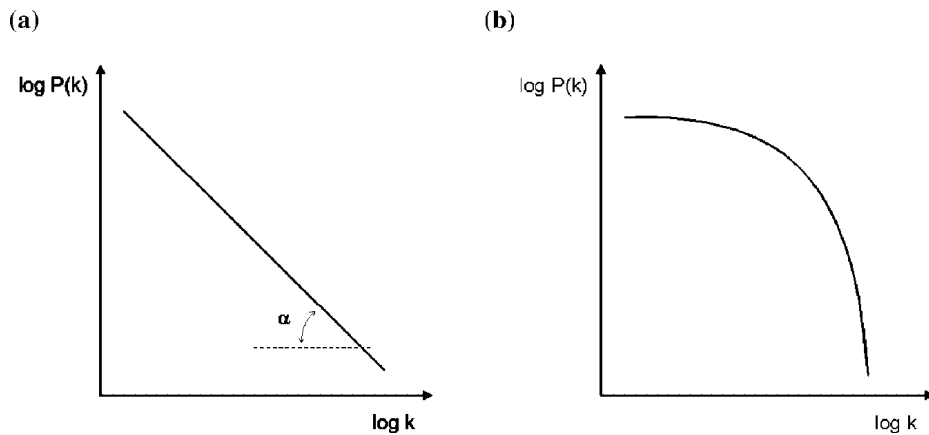


Figura 3.5 – (a) Rede com Lei de Potência (*scale-free*)
 (b) Rede com distribuição normal [adaptado de 74]

Barabási e Albert [8] também sugeriram um modelo matemático simples para descrever as suas observações empíricas (no caso de redes de colaboração de atores americanos e de uma parte da rede *World Wide Web*), considerando dois mecanismos: crescimento populacional dos nós e vinculação preferencial dos novos nós (*preferential attachment*). A intuição no caso do primeiro mecanismo é óbvia: redes reais não são estáticas, e crescem na medida em que novos membros se unem a ela. O segundo mecanismo expressa a noção (também intuitiva) de que os novos nós tendem a se conectar preferencialmente com aqueles já bem conectados. Os dois autores definiram a probabilidade $P(k_i)$ de um nó i já existente, com k_i arcos, receber um novo arco como

$$P(k_i) = c k_i \quad (\text{Equação 3.3})$$

onde c é uma constante normalizadora. Barabási e Albert [8] demonstraram que, considerando-se um período longo de tempo, a distribuição do grau k de uma rede que exiba vinculação preferencial converge para algo na forma da equação 3.2, com um expoente $\alpha = 3$.

Podemos resumir a comparação entre as redes randômicas e as redes livres de escala na Figura 3.6, adaptada de [10]:

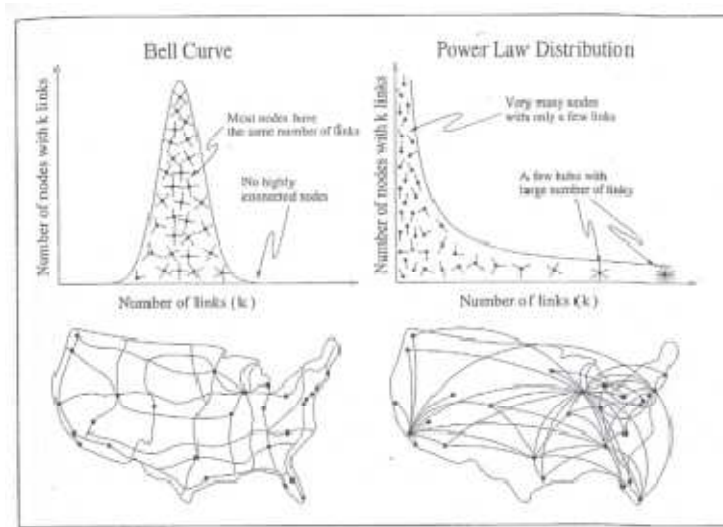


Figura 3.6 – Redes randômicas X redes *scale-free* (adaptada de [10])

Em uma rede randômica, o pico da distribuição do número médio de arcos de cada nó (k) significa que uma ampla maioria de nós tem o mesmo número de arcos (mesma “popularidade”), e nós que se desviam dessa média são raros. Possuem, portanto, uma escala (limite). Na Figura 3.6 (lado esquerdo), Barabási [8] dá o exemplo da rede rodoviária norte-americana, em que cada cidade (nó) no mapa possui um número de rodovias (arcos) que as interligam. Cada cidade, portanto, é servida por um número aproximadamente igual de rodovias. Em comparação (Figura 3.6, lado direito), uma rede livre de escalas descreve melhor o sistema de vias aéreas norte-americano, no qual a maioria das cidades pequenas possui aeroportos pouco movimentados, que são servidos por alguns poucos grandes aeroportos (*hubs*) que concentram a maior parte dos vôos. A verificação da existência de liberdade de escala em grande parte das redes do mundo real é a indicação da presença de importantes princípios organizativos na sua evolução.

Como consequência do desenvolvimento recente dos modelos para análise da estrutura e evolução das redes, diversos trabalhos foram publicados sobre as propriedades de diferentes redes do mundo real, entre os quais podemos citar, a partir de Watts [74], as redes de reações metabólicas, redes de regulação

genética, redes de interação de proteínas, redes neuronais biológicas, redes de alimentos (*food webs*), redes de transporte e redes de colaboração entre *board* de diretores de organizações e de cientistas, além da própria *Web*. Essa lista, que cresce a cada ano, não inclui ainda muitos exemplos de redes sociais devido à dificuldade de registro das interações sociais em grande escala, dificuldade essa que vem sendo superada pela crescente migração das atividades humanas para o mundo *on-line*, o que oferece aos cientistas uma ótima oportunidade para futuras pesquisas.

Sem dúvida, a compreensão da estrutura e evolução das redes do mundo real é uma questão legítima para a pesquisa científica, uma vez que ajuda a esclarecer a relação entre o comportamento individual (micro) e o comportamento coletivo (macro), um dos mecanismos fundamentais do funcionamento social. No entanto, como ponderado por Watts [74], “a relação entre a estrutura da rede e as suas consequências dinâmicas não é nada trivial, e depende do contexto em que os processos dinâmicos são investigados”. Assim, a identificação de propriedades universais para a dinâmica das redes do mundo real é uma “área de estudo desafiadora” [74], e deve partir de exemplos simples que nos trarão algum *insight*.

3.5. Propagação de Doenças e Contágio Social

Um dos exemplos da dinâmica das redes complexas é a propagação de doenças, que é muito semelhante à propagação de ideias. Muitas epidemias humanas são propagadas através do contato entre seres humanos, ou entre seres humanos e outros animais. Natural, portanto, que modelos epidemiológicos sejam candidatos óbvios a uma das aplicações mais naturais da ciência das redes sociais. No entanto, segundo Watts [74, 75], os modelos matemáticos clássicos da epidemiologia foram formulados em termos estatísticos, baseados em contatos aleatórios entre um conjunto de indivíduos, com pouca ênfase na estrutura implícita das redes existentes entre seres humanos. Tais modelos baseiam-se no conceito de “limiar crítico” (*critical threshold*) e de “taxa de propagação” (*spreading rate*). Em resumo, consideram que cada indivíduo tem uma diferente resistência a um vírus, ou a uma ideia (no caso de difusão de ideias e crenças). Assumindo essas diferenças individuais, modelos de difusão atribuem um *threshold* a cada indivíduo, quantificando as chances dele adotar uma determinada inovação. Cada inovação (ou vírus) possui uma bem definida “taxa de propagação”, representando as chances de que ela seja adotada (ou contraído, no caso do vírus), uma vez que um indivíduo tenha contato com ela (ou ele). Dessa forma, nos modelos clássicos, para que possamos estimar se uma doença ou inovação será propagada precisamos apenas conhecer sua taxa de propagação e seu limiar crítico.

Pastor-Satorras & Vespignani [52] investigaram a propagação de doenças em redes randômicas exibindo comportamento de lei de potência (*scale-free networks*), que possuem, portanto, diversos *hubs*, e descobriram, para surpresa de todos, que em desacordo com as previsões do modelo de limiar crítico, em redes reais livres de escala a alta virulência não garante a propagação de um vírus (ou de uma ideia), nem a baixa virulência impede sua propagação. A fonte de tal comportamento inesperado é a característica topológica das redes livres de escala, que são dominadas por nós com alta concentração de arcos (*hubs*). Esses, devido às suas características, possuem uma alta possibilidade de serem infectados, e uma vez infectados transmitem o

vírus para um número muito grande de outros nós. *Hubs* altamente conectados, portanto, oferecem um meio único e privilegiado através do qual os vírus (ou ideias) podem persistir e se espalhar pela rede.

Uma classe interessante de modelos análogos ao da difusão de doenças é a de modelos de contágio social, que envolvem a tomada de decisão coletiva. Indivíduos que tomam decisão frequentemente observam a ação ou as decisões de seus vizinhos ou pares. Podemos modelar tal situação imaginando que as decisões são “comunicadas” entre indivíduos, em um modelo análogo ao da difusão de doenças. Watts [73] descreve exemplos do uso dos modelos de contágio social em casos de inovações, tecnologias competitivas, modas culturais, normas sociais, cooperação, desordem social e mercados financeiros.

Um ponto importante, que difere os modelos de contágio social dos modelos de difusão de doenças, é que esses últimos são considerados processos sem memória. A probabilidade de ser infectado por um vírus é a mesma, independentemente da quantidade de exposição anterior ao vírus. No caso dos processos de contágio social, indivíduos que tomam decisões são afetados tanto pelas interações passadas quanto pelas presentes.

Na Figura 3.7, extraída de [73], podemos ver a diferença entre os dois tipos de modelos. A probabilidade acumulada de infecção no modelo de propagação de doenças cresce linearmente, enquanto que no modelo de contágio social a probabilidade de se acreditar em um rumor, por exemplo, pode mudar drasticamente após uma segunda ou terceira exposição ao assunto, formando um gráfico de *threshold* como o da Figura 3.7(b), que representaria um “limiar da crença” do indivíduo.

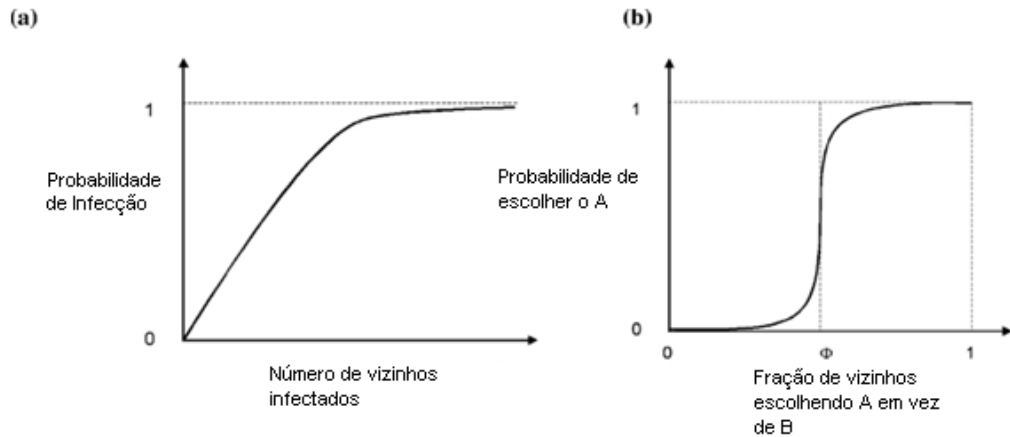


Figura 3.7 – Modelos de propagação de doenças X modelos de propagação de crenças (adaptada de [73])

Considere-se, no modelo a ser proposto, que esse limiar varia para cada indivíduo, e que é função da importância que ele atribui ao indivíduo que transmite a crença.

Esse é um ponto importante a ser ressaltado, mais uma vez: nos modelos atuais, é dada pouca consideração às características cognitivas do indivíduo no processo de propagação de ideias, e é nesse aspecto que o processo poderá ser mais bem modelado caso sejam considerados dois aspectos adicionais, não contemplados na literatura corrente:

- (a) O efeito da importância do agente que transmite a ideia (ou crença) para o agente que a recebe, a exemplo do que foi discutido por Tarde (com o conceito de “imitação”) e Bandura (com o conceito de “modelação”);
- (b) A aceitação de uma ideia (ou crença) como um processo de aprendizagem (ou “reforço”, como na Teoria Social da Aprendizagem de Bandura).

Nesse ponto, converge-se para a ideia de um modelo que faça uso das ideias de Tarde, Bandura e Atlan (“aprendizagem dirigida em sistemas biológicos”) e

que considere que as ideias e crenças são livremente propagadas entre agentes através de um processo combinado de etapas de aprendizagem individual e aprendizagem coletiva. Como será visto a seguir, no modelo de redes epistêmicas a ser proposto o limiar crítico da Figura 3.7 é um limiar não só de um indivíduo isoladamente, mas também da rede social coletivamente, tornando-o, sob este aspecto, um modelo bem original.

Resta comentar o crescimento recente das pesquisas em *Webs* sociais ou, como denominam alguns pesquisadores, a *Web 2.0*. A disponibilidade de grandes quantidades de dados transacionais nas redes via *Web* abre a possibilidade de pesquisar como diferentes usuários se relacionam, a partir de seus interesses e preferências. Esse é um dos desafios deste trabalho, e o modelo proposto é uma tentativa de formalizar aspectos dinâmicos da aprendizagem social presentes na *Web 2.0*.

4. Modelo

Para a construção do modelo apresentam-se algumas definições básicas seguidas de premissas sobre o processo de geração e comunicação de crenças por múltiplos agentes, ilustrando-se, sempre que possível, com exemplos. Em seguida, apresentam-se os elementos principais do modelo, e encerra-se o capítulo com a descrição da dinâmica do modelo.

4.1. Definições Básicas

Def. 4.1. Par epistêmico

Um **par epistêmico** é uma dupla de vetores $\langle \mathbf{a}, \mathbf{c} \rangle$, $\mathbf{a} \in \mathbf{A}^n$, $\mathbf{c} \in \mathbf{C}^m$, onde \mathbf{A}^n e \mathbf{C}^m são chamados de subespaços epistêmicos. Um par epistêmico é capaz de representar qualquer tipo de relação (causal, temporal ou lógica, por exemplo) entre dois elementos \mathbf{a} e \mathbf{c} , podendo comportar a expressão declarativa de qualquer forma de conhecimento (daí a escolha do nome “epistêmico”).

Por exemplo, pode-se expressar a crença (falsa) de que a Terra é o centro do Universo por meio do seguinte par epistêmico:

$\langle \text{“A Terra é o centro do Universo”}, V \rangle$.

A expressão “Terra é o centro do Universo” é o antecedente \mathbf{a} e o valor-verdade V é o conseqüente \mathbf{c} .

Dois cientistas, por exemplo, podem realizar dois experimentos e a partir de uma mesma observação chegar a duas explicações diferentes:

Experimento 1 = $\langle \text{observação}, \text{explicação1} \rangle$

Experimento 2 = $\langle \text{observação}, \text{explicação2} \rangle$

No exemplo anterior, os experimentos constituem-se como pares epistêmicos, e para um mesmo antecedente pode-se obter dois consequentes distintos.

Em resumo, o conceito de par epistêmico é amplo o suficiente para que o modelo possa representar a expressão de diversos atributos (antecedentes) e seus valores (consequentes) no domínio de aplicação escolhido. Nesse sentido, pode ser visto como uma generalização da modelagem de Axelrod [4] para a representação da influência social em ambientes multiculturais. A definição genérica dos pares epistêmicos também permite a generalização do modelo de formação de consenso de DeGroot [19], que representa um caso especial em que o antecedente tem valor 1, e o consequente assume valores 0 ou 1. No Capítulo 6 será apresentado um exemplo da formação de consenso usando as redes epistêmicas.

Def. 4.2. Espaço epistêmico

Um **espaço epistêmico** $E^{n \times m}$ é um produto cartesiano $A^n \times C^m$ formado por pares epistêmicos. As $n \times m$ dimensões referem-se aos atributos representáveis do conhecimento que se deseja expressar.

Pode-se dizer que o espaço epistêmico, portanto, associa a um conjunto de atributos expressáveis um conjunto de valores possíveis, permitindo uma ampla gama de representações.

Def. 4.3. Agente Epistêmico

Um **agente epistêmico** é um construto capaz de gerar, comunicar, revisar e representar pares epistêmicos.

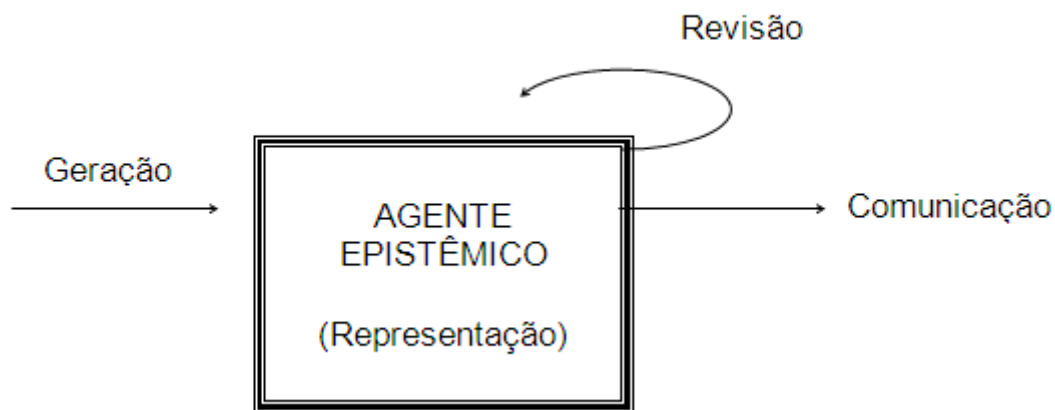


Figura 4.1 – Funcionalidades de um Agente Epistêmico

A geração de pares epistêmicos pode acontecer espontaneamente, no caso em que um agente epistêmico já “nasce” com um conjunto de pares epistêmicos pré-definidos, ou por aprendizagem individual, através da qual ele é treinado para responder sempre da mesma forma. A revisão de pares epistêmicos em um agente epistêmico ocorre por observação e imitação de outros agentes. A comunicação de pares epistêmicos é a forma através da qual um agente epistêmico interage com outros agentes epistêmicos.

Def. 4.4. Rede Epistêmica

Uma **rede epistêmica** é um conjunto de agentes epistêmicos que interagem através da comunicação de pares epistêmicos entre si.

Na figura 4.2, pode-se observar uma rede epistêmica com três agentes:

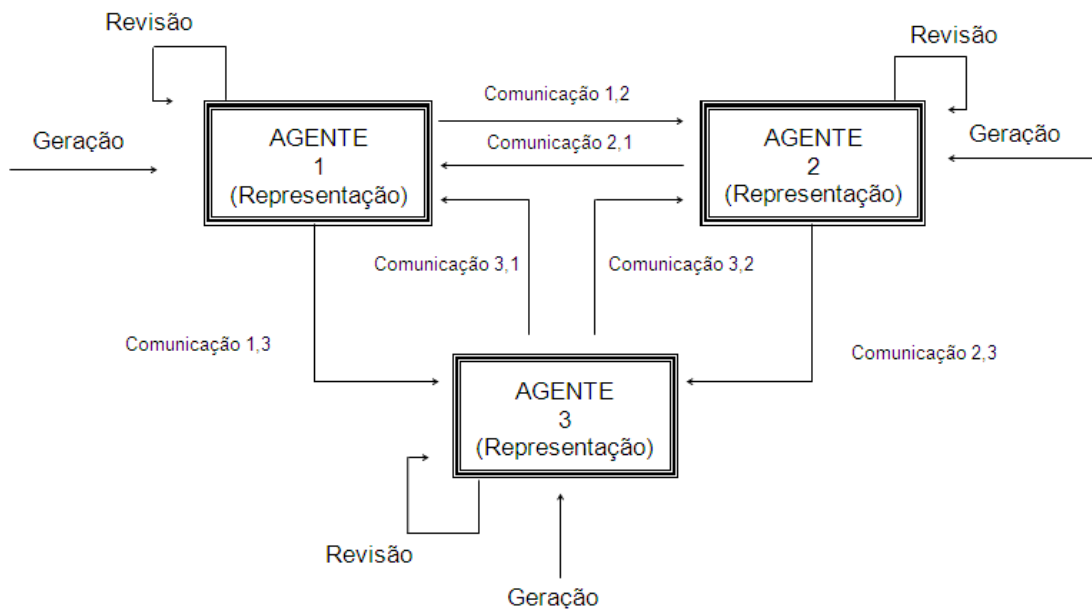


Figura 4.2 – Funcionalidades de uma Rede Epistêmica com Três Agentes Epistêmicos

Como os pares epistêmicos de cada agente podem representar qualquer forma de conhecimento, a rede é chamada de epistêmica, pois organiza-se a partir das várias comunicações e revisões de pares epistêmicos entre seus agentes, constituindo-se em um modelo dinâmico para a aprendizagem social.

Def. 4.5. Crença

A **crença** de um agente epistêmico é formada pelo conjunto de pares epistêmicos representados por este agente em um dado instante de tempo.

Considere-se a seguir uma rede epistêmica com três agentes e as seguintes crenças de cada um:

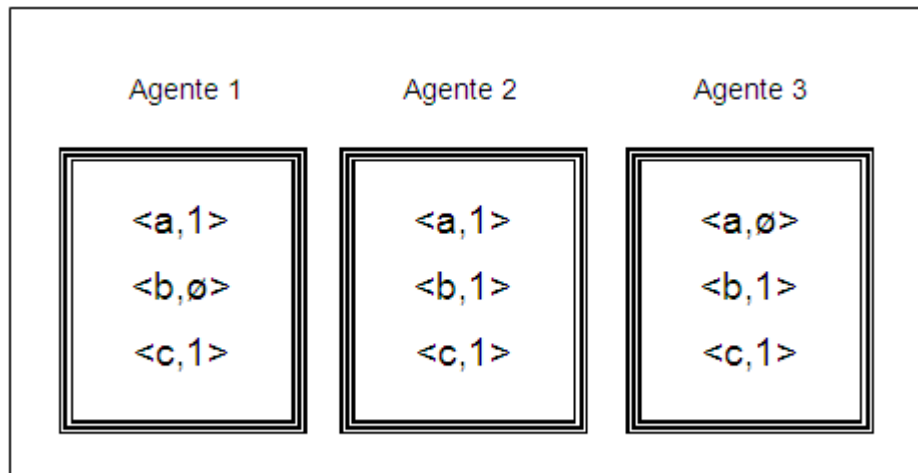


Figura 4.3 – Agentes e suas crenças

Def. 4.6. Conhecimento Individual

O **conhecimento individual** de um agente epistêmico é formado pelo subconjunto das suas crenças que é comum a, pelo menos, outro agente.

A explicação por trás dessa definição é simples: por mais convicção que um agente tenha em sua crença, o conhecimento é algo objetivo, e necessita de justificação. Na rede epistêmica, a justificação de um conhecimento é a chamada “realidade do outro”. As redes epistêmicas podem ser vistas, portanto, como um modelo de justificação de crenças através da interação de diferentes agentes epistêmicos. Tal definição vai ao encontro da intuição de autores como Martin Buber [16], para quem o indivíduo se define a partir das suas relações com os outros.

No exemplo anterior, o conhecimento individual de cada agente é representado na figura 4.4:

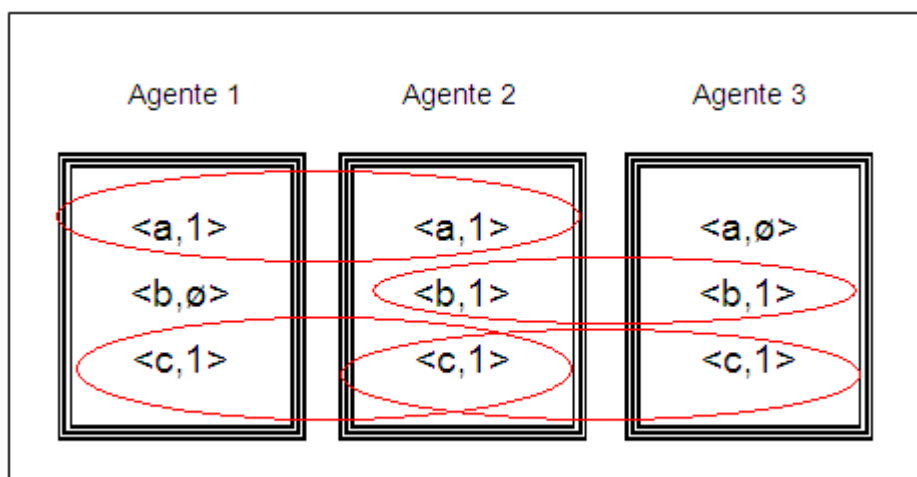


Figura 4.4 – Agentes e seus Conhecimentos Individuais

Def. 4.7. Conhecimento coletivo

O **conhecimento coletivo** em uma rede epistêmica é a união dos conhecimentos individuais de seus agentes.

No exemplo utilizado, o conhecimento coletivo da rede é expresso pelos pares epistêmicos $\langle a, 1 \rangle$, $\langle b, 1 \rangle$ e $\langle c, 1 \rangle$, como se observa no diagrama abaixo (Figura 4.5):



Figura 4.5 – Agentes e o conhecimento coletivo da rede

Def. 4.8. Conhecimento comum

O **conhecimento comum** em uma rede epistêmica é a interseção dos conhecimentos individuais de seus agentes.

Na rede do exemplo utilizado, o único par epistêmico que constitui o conhecimento comum da rede epistêmica é o par $\langle c,1 \rangle$, conforme se observa na Figura 4.6:



Figura 4.6 – Agentes e o conhecimento comum da rede

4.2. Premissas do Modelo

Apresentam-se, agora, algumas premissas contempladas no modelo proposto:

Premissa 4.1. Agentes epistêmicos constroem o conhecimento de forma paralela e distribuída.

O conhecimento evolui por um processo em que diferentes agentes epistêmicos possuem diferentes características e interesses na geração e representação paralela e distribuída do conhecimento, na forma de pares epistêmicos. Por exemplo, no campo da Sociologia da Ciência, diferentes pesquisadores atuam simultaneamente, com várias teorias convivendo de forma espacialmente distribuída pelos grupos de pesquisa existentes. No sistema imunológico, cada agente tem a competência de identificar um escopo de bactérias, em qualquer parte do corpo.

Premissa 4.2. Agentes epistêmicos possuem uma habilidade particular para geração e representação de pares epistêmicos.

Como consequência dos seus parâmetros, que definem suas habilidades específicas, um agente é capaz de gerar a cada instante um par epistêmico, que pode, por exemplo, ser associado a uma observação e sua hipótese explicativa, no caso do conhecimento científico, ou a um par <parátopo, idiótopo>, no exemplo de um sistema imunológico. Diferentes representações internas permitem que, no modelo, dois agentes distintos possam gerar, para o mesmo antecedente **a**, consequentes **c** diversos (representando diferentes visões do mundo).

Premissa 4.3.. Agentes epistêmicos geram pares epistêmicos de acordo com uma particular distribuição de frequência.

Para garantir a generalidade do modelo proposto, sendo fiel à distribuição e ao paralelismo, temos que admitir que cada agente epistêmico tem a sua

característica temporal na geração de pares epistêmicos. Cada um no seu próprio tempo e todos de forma paralela, essa é a essência do modelo. No exemplo de um sistema imunológico, isso equivale a que um clone de linfócitos possa ser temporalmente independente dos outros no reconhecimento de antígenos (representados como **a**) ameaçadores. Já na instância da geração do conhecimento científico é bastante conhecido o fato de que alguns pesquisadores produzem mais resultados que outros, obedecendo ao seu próprio ritmo de produção de novos conhecimentos científicos.

Premissa 4.4. Agentes epistêmicos geram pares epistêmicos a partir de um ponto (chamado “foco”) de um espaço A^n , conforme uma distribuição de probabilidades em torno deste ponto (chamado “escopo”).

O agente percebe a realidade (gera um par epistêmico) a partir de um foco, de acordo com o seu escopo. No exemplo do sistema imunológico, este escopo corresponderia ao limite de reconhecimento dos parátomos pelos idiótopos. Quanto maior o escopo de um linfócito mais antígenos ele conseguiria reconhecer. Este parâmetro fornece a medida de dispersão ou de generalização deste linfócito no reconhecimento de antígenos. Por outro lado, no exemplo da geração de conhecimentos científicos, existem cientistas que atuam em um campo científico (“foco”) com maior amplitude de observação (escopo mais amplo) e outros com menor amplitude de observação (escopo mais estreito).

Premissa 4.5. Agentes epistêmicos comunicam suas crenças (pares epistêmicos) a outros agentes conforme uma distribuição particular de frequência, variável com a evolução do próprio agente na rede epistêmica.

Em determinado momento, durante o ciclo de geração de pares epistêmicos, um agente comunica um par que representa sua crença. No caso do sistema imunológico isso equivale à frequência com que um clone de linfócitos libera no plasma proteínas sinalizadoras da presença do antígeno que este clone é capaz de reconhecer. No exemplo do conhecimento científico, um pesquisador

autoconfiante comunica com mais frequência seus resultados, através de publicações científicas.

Premissa 4.6. Agentes epistêmicos interagem entre si a partir de comunicações seletivas.

As comunicações conforme relatadas na premissa anterior não necessariamente atingem todos os agentes da rede, podendo ser seletivas. No caso do sistema imunológico esta hipótese corresponde à emissão de uma proteína sinalizadora distribuída localmente em um processo inflamatório, ou generalizadamente em um processo infeccioso generalizado. No caso dos pesquisadores científicos, pode haver uma comunicação geral (publicação em revista) ou uma comunicação mais restrita (simpósio).

Premissa 4.7. Agentes epistêmicos atribuem importância variável aos outros agentes epistêmicos da rede, conforme a proximidade de suas crenças.

Pesquisadores com resultados mais relevantes recebem um maior reconhecimento da sua comunidade e atraem novos pesquisadores, formando “escolas de pensamento”. Já no exemplo de sistemas imunológicos, determinados clones de linfócitos, que reconhecem os mesmos antígenos, se agregam, permitindo uma capacidade maior de inibir o antígeno.

Premissa 4.8. Agentes epistêmicos na rede se auto-organizam em função de suas crenças.

Na comunidade científica os pesquisadores aglutinam-se em *clusters* ou grupos de pesquisa, que tendem a manter crenças semelhantes. No sistema imunológico clones que reconhecem o mesmo antígeno reforçam-se mutuamente através de proteínas sinalizadoras. Essa é uma propriedade estrutural (“auto-organização”) que emerge naturalmente no modelo proposto.

Premissa 4.9. Agentes epistêmicos podem surgir ou desaparecer, representando o aprendizado topológico da rede epistêmica.

No caso do sistema imunológico, novos clones são criados por hipermutação, enquanto clones que perdem função são eliminados ao longo da vida do indivíduo. No caso da construção do conhecimento científico surgem novos discípulos de uma escola de pensamento ou morrem pesquisadores antigos. As condições de surgimento e aparecimento de agentes epistêmicos são função da própria dinâmica do modelo, a partir da necessidade de mais flexibilidade de geração e representação do conhecimento.

Após as premissas, apresentam-se os elementos principais do modelo.

4.3. Elementos Principais do Modelo

Na representação do modelo proposto, consideram-se dois níveis: o nível individual do agente e o nível coletivo da rede epistêmica. A rede epistêmica é uma “rede de redes”, como veremos a seguir.

No nível individual, cada agente epistêmico é representado por uma *rede neuronal de aprendizado por retro-propagação de erros* [44, 70], capaz de produzir um vetor \mathbf{c} (de dimensão m) na camada de saída a partir de um vetor \mathbf{a} (de dimensão n) na camada de entrada. Internamente, as conexões \mathbf{B} são representadas por pesos variáveis, dando uma medida da habilidade particular para a geração e representação das crenças do agente epistêmico (Figura 4.7).

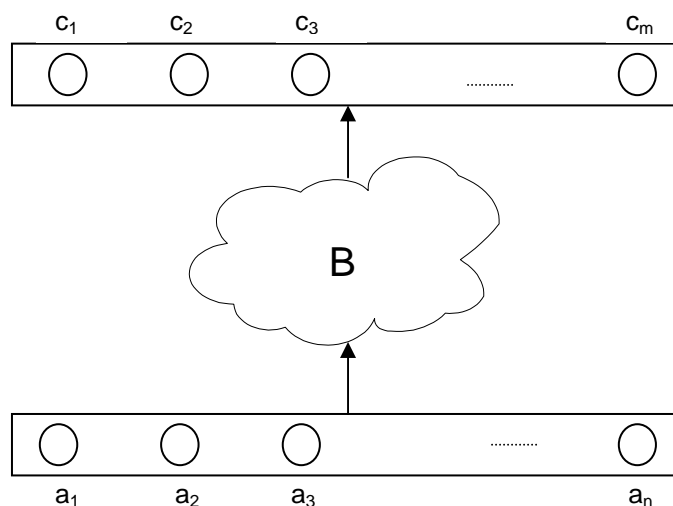


Figura 4.7 – Rede Neuronal de Aprendizado por Retro-propagação que representa um agente epistêmico

No nível coletivo da rede epistêmica, os nós correspondem aos agentes epistêmicos (denominados de *epistrons*, a partir da expressão *epistemic neurons*, e simbolizados como ϵ_i) e as conexões W_{ij} entre o epistron ϵ_i e o epistron ϵ_j representam a proximidade entre suas crenças. Forma-se, assim, uma *rede genérica de aprendizado competitivo* [44, 70], ilustrada na Figura 4.8. As conexões aferentes de um epistron representam a importância que ele tem

para os outros epistrons da rede, enquanto que as eferentes representam a importância que ele dá aos outros epistrons da rede epistêmica. Os W_{ij} dão uma medida da importância que o epistron atribui a si próprio, que, por sua vez, é função da importância que os outros epistrons atribuem a ele, como veremos a seguir.

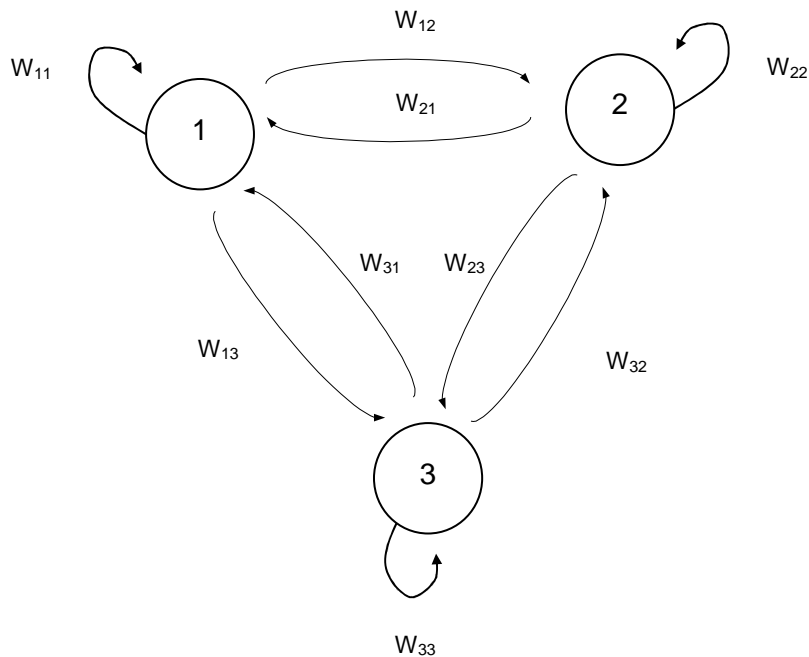


Figura 4.8 – Rede Neuronal Genérica de Aprendizagem Competitiva que representa a rede epistêmica com três agentes epistêmicos (epistrons)

O aspecto interessante da representação do modelo em dois níveis de redes neurais é a possibilidade de combinação de dois tipos de aprendizagem: no primeiro nível (nível do agente), utiliza-se a aprendizagem por *back-propagation*. No nível coletivo (nível da rede), utiliza-se a aprendizagem competitiva (regra de Hebb). Esta escolha de representação dá ao modelo originalidade e flexibilidade para tratar a evolução da rede epistêmica como um processo misto de aprendizagem neuronal.

4.4. Dinâmica do Modelo

O modelo possui uma dinâmica que pode ser descrita em duas etapas: a dinâmica individual de um epistron e a dinâmica coletiva da rede.

4.4.1. Dinâmica individual de um agente epistêmico

Trata-se da geração individual, conforme uma distribuição particular de frequência, de pares epistêmicos, de acordo com o foco e o escopo do epistron (bola n-dimensional de raio ρ , no espaço \mathbf{A}^n , em torno de um ponto central \mathbf{a}_f inicialmente determinado para cada epistron) (Figura 4.9).

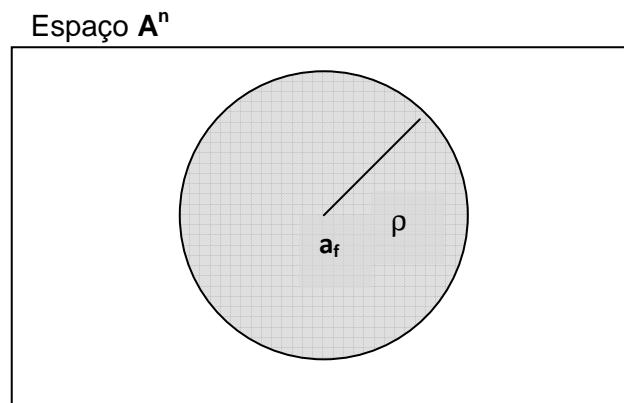


Figura 4.9 – Foco e escopo de um Agente Epistêmico (Epistron)

Dado um centróide inicial \mathbf{a}_{fi} pertencente ao espaço \mathbf{A}^n , representando o foco de um certo epistron ε_i , sua representação interna (a rede neuronal de retropropagação da Figura 4.7) gera um vetor \mathbf{c}_{fi} . A escolha do próximo vetor \mathbf{a}_i pertencente a \mathbf{A}^n é realizada através do sorteio probabilístico de um novo ponto neste espaço n-dimensional \mathbf{A}^n dentro do limite máximo ρ que é o raio da bola que representa o escopo do agente ε_i . O caráter estocástico desse sorteio representa o ruído natural em sistemas complexos, levando à auto-organização da rede epistêmica.

Por exemplo, diferentes pesquisadores, conforme seus vetores iniciais \mathbf{a}_f (focos) e seus ρ (escopos), transitam de forma aleatória, limitada pelo espaço n -dimensional \mathbf{A}^n , representando diferentes experimentos e interesses. Pesquisadores com maior amplitude de observação possuem um ρ maior enquanto que pesquisadores com menor amplitude de observação possuem seus escopos mais limitados, concentrando-se em determinadas “áreas de interesse” mais restritas (Figura 4.10).

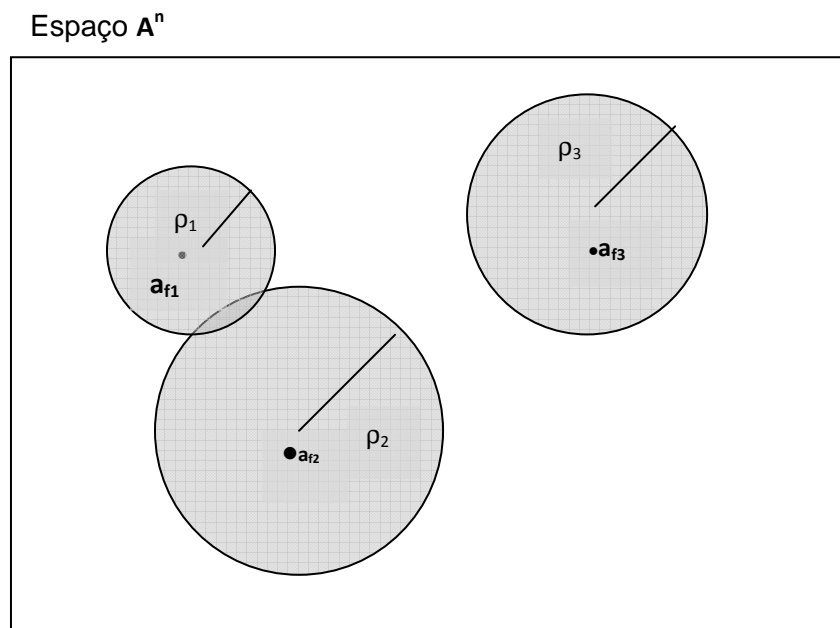


Figura 4.10 – Diagrama esquemático de 3 agentes epistêmicos (epistrons) com diferentes focos e escopos.

Da mesma forma, no sistema imunológico, estes escopos representam a capacidade de generalização no reconhecimento de antígenos, aliado ao processo de mutação do linfócito, que confere ao sistema sua criatividade na produção de novos anticorpos.

Como outro exemplo, podemos considerar os interesses de diferentes usuários de uma rede social virtual, como o Orkut. Digamos que três amigos, **Adolfo**, **Bernardo** e **Carlos**, possuem perfil no Orkut. Adolfo tem um interesse

específico (foco) em futebol, com um escopo estreito ligado apenas aos times do Rio de Janeiro. Já Bernardo, apesar de gostar de futebol também (mesmo foco), tem seu escopo mais amplo, considerando também os times de todo o Brasil. Carlos tem outros interesses, e aprecia música e literatura.

Abaixo, podemos ver a representação esquemática dos três amigos, com focos e escopos distintos:

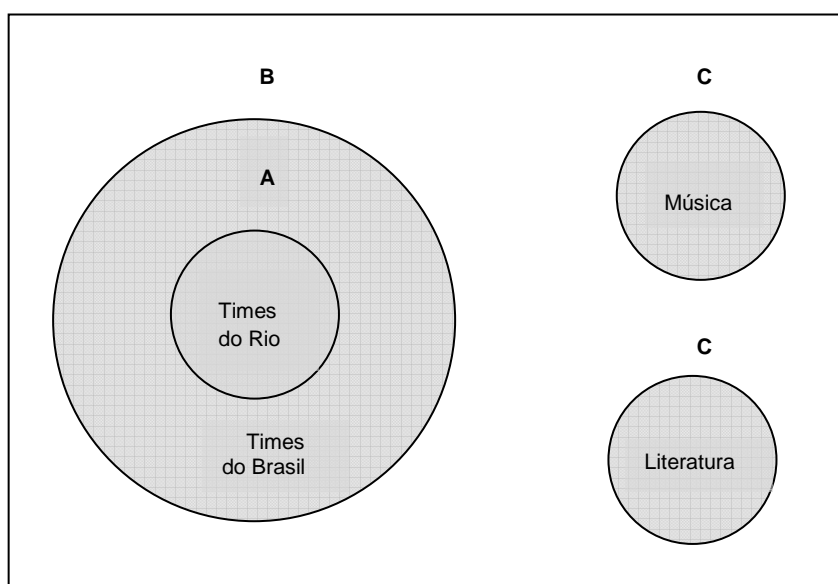


Figura 4.11 – Diagrama de Interesses de três usuários do Orkut

4.4.2. Dinâmica coletiva da rede epistêmica

A todo instante, os epistrons geram (conforme uma distribuição de frequência f_g) e comunicam (conforme uma distribuição de frequência f_c) pares epistêmicos. Cada epistron recebe a comunicação de outro epistron e atualiza suas crenças (aprendizagem individual) em função da importância percebida por ele do epistron que comunica (W_{ji}) e pela distância entre os vetores \mathbf{c} (consequentes) para um mesmo vetor \mathbf{a} (antecedente) comunicado (δ_{ij}).

A Figura 4.11 apresenta um diagrama esquemático da dinâmica coletiva do modelo:

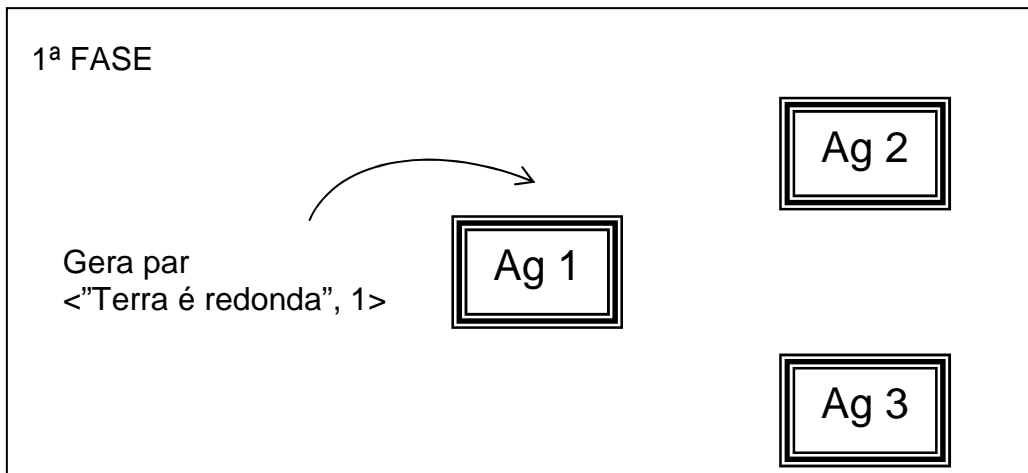


Figura 4.12(a) – Fase de Geração

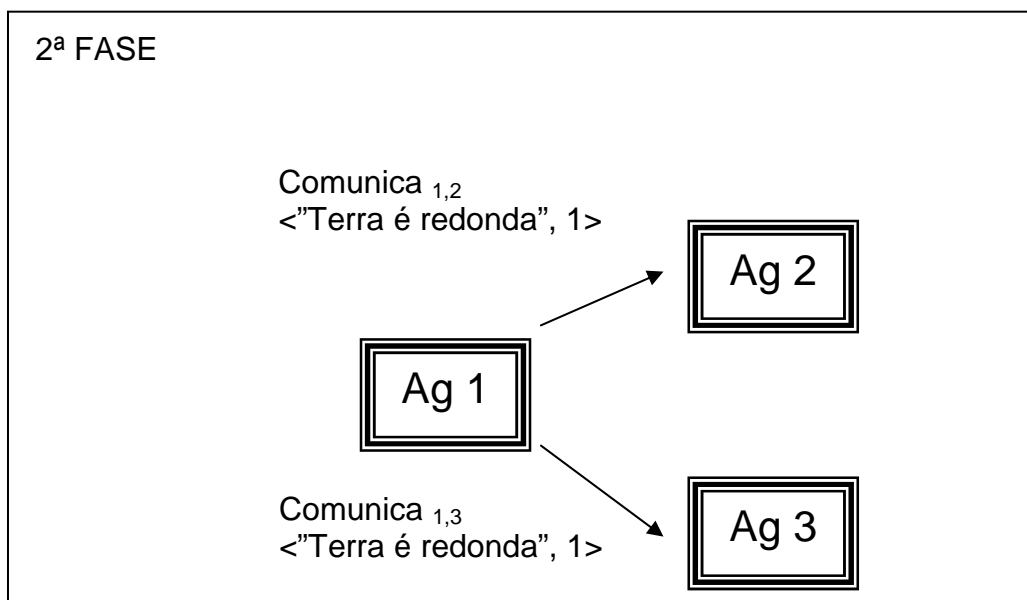


Figura 4.12(b) – Fase de Comunicação

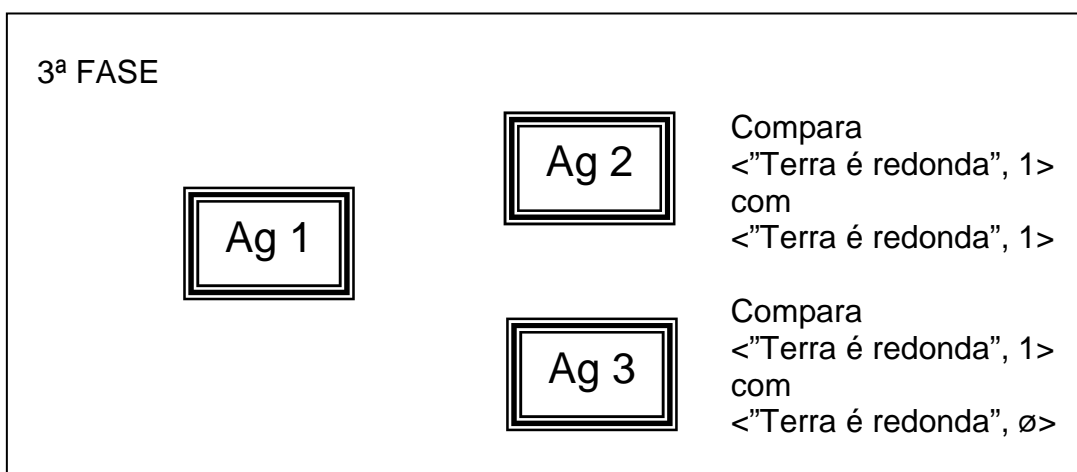


Figura 4.12(c) – Fase de Comparação

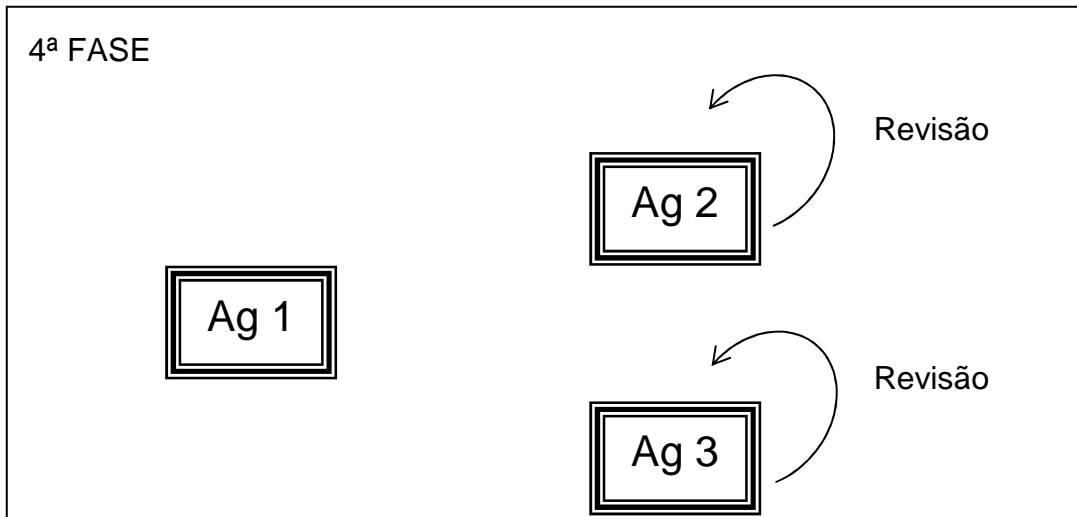


Figura 4.12(d) – Fase de Revisão (Aprendizado Individual)

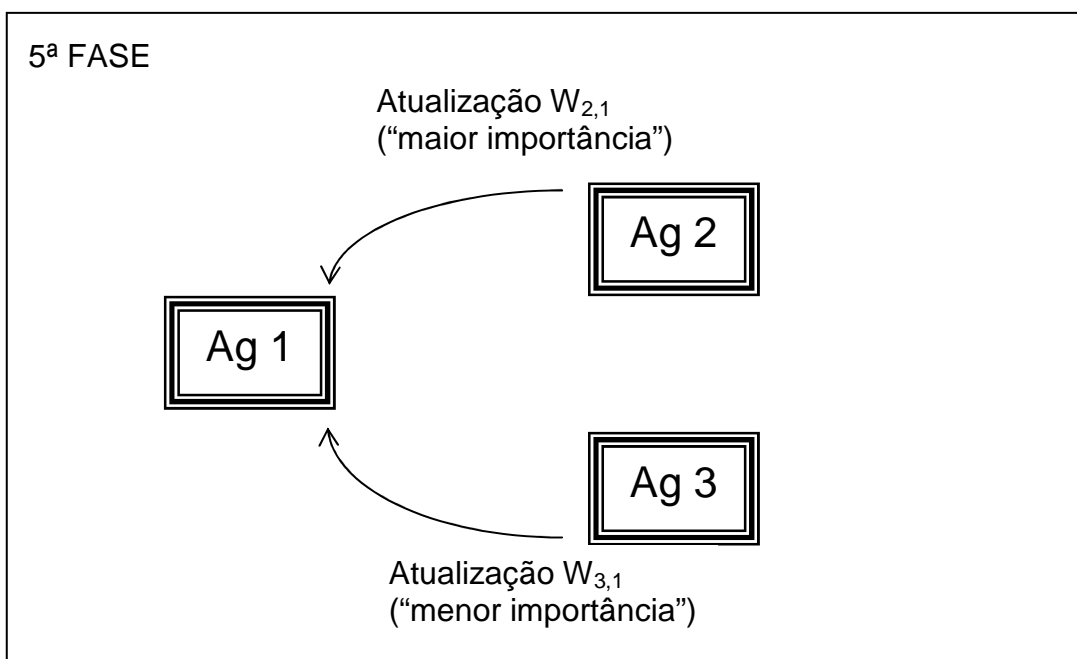


Figura 4.12(e) – Fase de Atualização dos Ws (Aprendizado Coletivo)

A aceitação da comunicação de um par epistêmico $\langle a_i, c_i \rangle$ de um epistron ϵ_i para um epistron ϵ_j qualquer e a revisão das crenças do epistron ϵ_j é modelada por um processo de aprendizado supervisionado, no qual são aplicadas L etapas de aprendizagem à rede neuronal de aprendizado por retro-propagação que representa as crenças de ϵ_j . Estas etapas são proporcionais à importância de ϵ_i para ϵ_j (W_{ji}) e também à distância entre os vetores \mathbf{c}_i e \mathbf{c}_j ($\delta_{ij} = \|\mathbf{c}_i - \mathbf{c}_j\|$) para $\mathbf{a}_i = \mathbf{a}_j$ ($L \propto \delta_{ij} \cdot W_{ji}$). Quanto maior a importância do agente que comunica, maior a intensidade do treinamento.

Em seguida, a conexão W_{ji} é atualizada pela Regra de Hebb, isto é:

$$\Delta W_{ji} = \eta \cdot \frac{1}{1 + \delta_{ij}} \cdot W_{ji} \quad (\text{Equação 4.1})$$

sendo η uma constante (taxa de aprendizagem) para toda a rede.

A regra de Hebb formaliza, desta forma, o princípio da rede epistêmica: quanto menor for a distância entre os consequentes (ou seja, quanto mais próximas forem as crenças), maior é a variação W_{ji} . Valores maiores de W_{ji} sinalizam, portanto, a proximidade entre as crenças dos agentes.

Um aprimoramento do modelo permite o surgimento e morte de agentes epistêmicos, conforme uma determinada distribuição de frequência. Isso acrescenta uma variável interessante ao modelo, permitindo a modelagem de fenômenos dinâmicos e evolutivos, como a multiplicação de anticorpos em sistemas imunológicos ou o surgimento de novos pesquisadores científicos, atraídos por grandes grupos de pesquisa. Com essa dinâmica se pode testar as hipóteses do modelo de Barabási e Albert [8], referentes ao crescimento da rede e à propriedade de *preferential attachment*, conforme discutidas anteriormente no capítulo 3.

Pode-se aumentar a frequência de comunicação (f_{ci}) de um epistron ε_i a partir do crescimento de sua *autoconfiança* (W_{ii}), agregando um novo fator à dinâmica da rede. A variação da autoconfiança de um epistron ε_i é proporcional ao somatório dos W_{ji} ($\Delta W_{ii} \propto V \cdot \sum W_{ji}$), onde $V \in [0,1]$ é uma constante que representa o grau de *volubilidade* do epistron. Quando este parâmetro é próximo de zero, a auto-confiança do epistron não depende da importância que os outros epistrons da rede lhe atribuem, enquanto que para valores próximos de um, o epistron é muito volúvel, alterando sua auto-confiança sempre em função da confiança que os outros epistrons da rede atribuem a ele.

Por fim, considera-se também no modelo que possa haver comunicações públicas, destinadas a todos os outros epistrons, e comunicações privadas, destinadas apenas a um subgrupo de epistrons da rede epistêmica. Para modelar essa propriedade, atribui-se a cada epistron ε_i um parâmetro dinâmico θ_i , denominado *limiar da comunicação*, de tal forma que somente para W_{ij} acima deste limiar as comunicações serão realizadas pelo epistron ε_i . O parâmetro θ_i pode ser sorteado, em uma primeira hipótese, junto com o par epistêmico a ser comunicado. Ou, em outra hipótese, pode variar conforme a autoconfiança do próprio epistron. Tal característica permite modelar com mais precisão as redes de pesquisadores científicos, por exemplo, nas suas interações intragrupos e intergrupos de pesquisa. No caso do sistema imunológico, podemos modelar o estímulo que um clone de anticorpos envia a outros clones, em uma reação inflamatória qualquer.

Sintetizando o modelo que foi apresentado anteriormente, um epistron ε_i é definido pelos seguintes parâmetros:

$$\varepsilon_i = \{\mathbf{B}_i, \rho_i, f_{gi}, f_{ci}, \theta_i, \mathbf{a}_{fi}, V_i\},$$

Onde

\mathbf{B}_i = matriz de crenças;

ρ_i = escopo de ε_i ;

f_{gi} = distribuição de frequência de geração de ε_i ;

f_{ci} = distribuição de frequência de comunicação de ϵ_i ;

θ_i = limiar de comunicação de ϵ_i ;

\mathbf{a}_{fi} = centróide inicial (foco) de ϵ_i ;

V_i = volubilidade de ϵ_i .

Uma rede epistêmica com N epistrons é definida, portanto, como

$$R(N) = \{\epsilon, \mathbf{W}, \eta\}$$

Onde

ϵ = conjunto de N epistrons da rede

\mathbf{W} = matriz de importâncias entre epistrons da rede

η = taxa de aprendizagem da rede

O algoritmo que modela a dinâmica da rede epistêmica, para N agentes epistêmicos (epistrons), é descrito a seguir, de uma forma simples, lembrando que é desta simplicidade que se espera a emergência de fenômenos complexos:

ALGORITMO DA REDE EPISTÊMICA

Inicializar os parâmetros de todos os epistrons da rede;

Repetir para M etapas:

Escolher aleatoriamente um epistron ϵ_i ;

Segundo a distribuição de frequência f_{gi} , faça:

Gerar par epistêmico $\langle \mathbf{a}_i, \mathbf{c}_i \rangle$ a partir do foco \mathbf{a}_{fi} ;

Segundo a distribuição de frequência f_{ci} faça:

Para todos os epistrons ϵ_j da rede cujos W_{ij} são maiores do que θ_i faça:

Comunicar par epistêmico $\langle \mathbf{a}_i, \mathbf{c}_i \rangle$ a ϵ_j ;

Executar etapa de aprendizagem em ϵ_j ;

Atualizar W_{ji} .

FIM

Observe-se que o algoritmo acima está representando a rotina de funcionamento da rede epistêmica em caráter macroscópico, para implementação em uma máquina serial. É possível imaginar a implementação também em uma máquina paralela, na qual vários epistrons estariam gerando e comunicando pares epistêmicos simultaneamente. A paralelização da rede epistêmica permitiria a utilização de um número muito maior de epistrons, levando-nos a emergências possivelmente mais interessantes e realistas em relação às redes sociais, ao sistema imune e a outros exemplos de aplicações. Este é um dos propósitos futuros de trabalho, como será discutido no Capítulo 7.

No próximo capítulo apresenta-se a implementação do algoritmo da rede epistêmica em um ambiente de simulação que permite a experimentação computacional do modelo proposto, de modo a verificar a sua validade e aplicabilidade.

5. Simulação

A construção de um ambiente de simulação computacional justifica-se no caso de modelagem de sistemas de grande complexidade, dada a dificuldade de tratamento puramente matemático. Com a simulação, se pode-se observar *in silico* a emergência de fenômenos coletivos, a partir das propriedades individuais dos agentes.

Na implementação do algoritmo de redes epistêmicas foi utilizada a linguagem de programação Java, com o ambiente de desenvolvimento IDE Eclipse. A escolha da linguagem deveu-se à liberdade de utilização de um software livre, além dos recursos de concorrência disponíveis.

As principais classes e objetos da implementação são: *RedeEpistemica*, *AgenteEpistemico* e *ParEpistemico*. No Anexo A são apresentados os diagramas de sequência e de classes e objetos utilizados na implementação do simulador.

Na mitologia hindu, a realidade é descrita por uma metáfora, como uma infinita rede de joias, interligadas por fios. Em cada joia pode-se ver o reflexo de todas as demais. Trata-se da Rede de Indra, uma linda imagem para entender como tudo se interliga, em uma realidade holística e conectada [39].

Batizado em referência a essa metáfora, e para realização da simulação, foi construído o simulador de redes epistêmicas IndraNet, já em sua versão 1.2.

O limite máximo de agentes que o simulador permite, desconsiderando a capacidade da máquina, é igual à capacidade de um inteiro. Na prática, executando-se o IndraNet com mais do que mil agentes, o sistema torna-se lento em um computador com 2GB de memória RAM e um processador de dois núcleos com o *clock* de 2GHz. Entretanto, o algoritmo é passível de ser transformado para ser executado em múltiplas máquinas.

Na Figura 5.1, podemos ver as opções de configuração dos parâmetros dos agentes epistêmicos

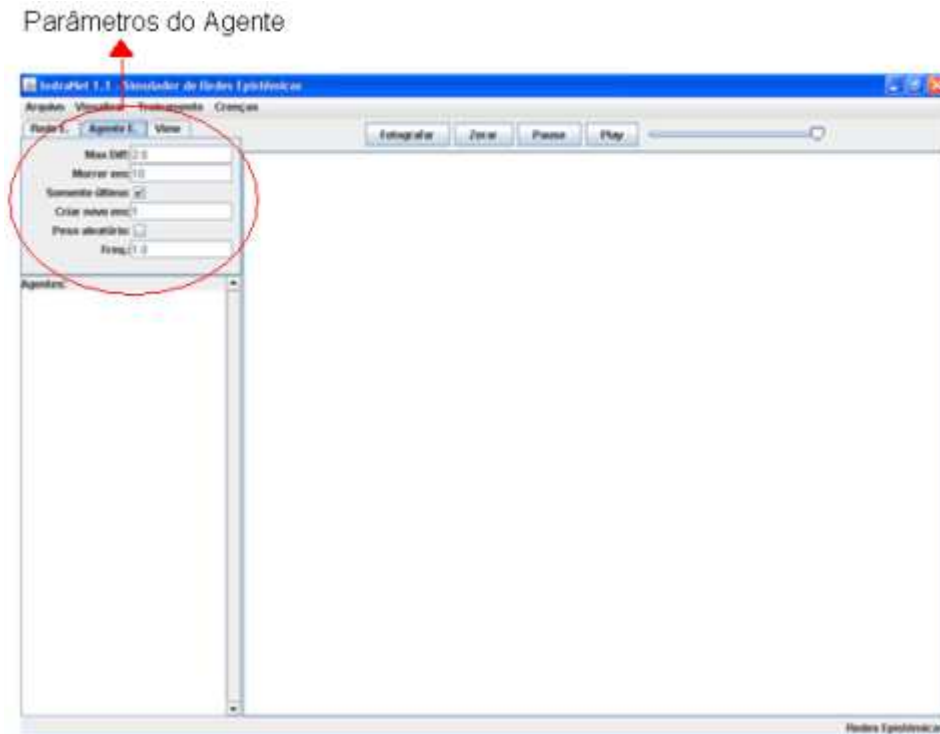


Figura 5.1 – Tela de configuração dos parâmetros dos agentes epistêmicos no simulador IndraNet

São definidos, para os agentes epistêmicos da rede, os seguintes parâmetros configuráveis:

- (a) Máxima diferença (*Max Diff*);
- (b) Taxa de Mortalidade;
- (c) Taxa de Nascimento;
- (d) Peso Aleatório;
- (e) Frequência .

A máxima diferença (*Max Diff*) para um agente define a distância máxima entre os consequentes de dois agentes, para que ocorra o treinamento interno (aprendizagem individual). É o caso em que, ao receber um par epistêmico comunicado por um agente, o outro agente calcula a diferença entre os

conseqüentes (δ_{ij}), e se a diferença for maior do que o parâmetro de máxima diferença, não haverá a etapa de treinamento. Tal critério serve para criar visualmente o “afastamento relativo” entre agentes da rede epistêmica.

A taxa de mortalidade (“*Morrem em*”) configura o número máximo de etapas da vida de um agente, após o qual ele desaparece da rede epistêmica.

A taxa de nascimento (“*Criar Novo em*”) define em quantas etapas é criado um novo agente epistêmico, permitindo o aprendizado topológico na rede epistêmica.

O *peso aleatório* define se os pesos (W_{ij} s) atribuídos aos agentes epistêmicos são inicialmente distribuídos de forma homogênea ou aleatória.

A *frequência* define a velocidade de geração e comunicação dos agentes da rede.

Na Figura 5.2, podemos ver as opções de configuração dos parâmetros da rede epistêmica.

Parâmetros da Rede

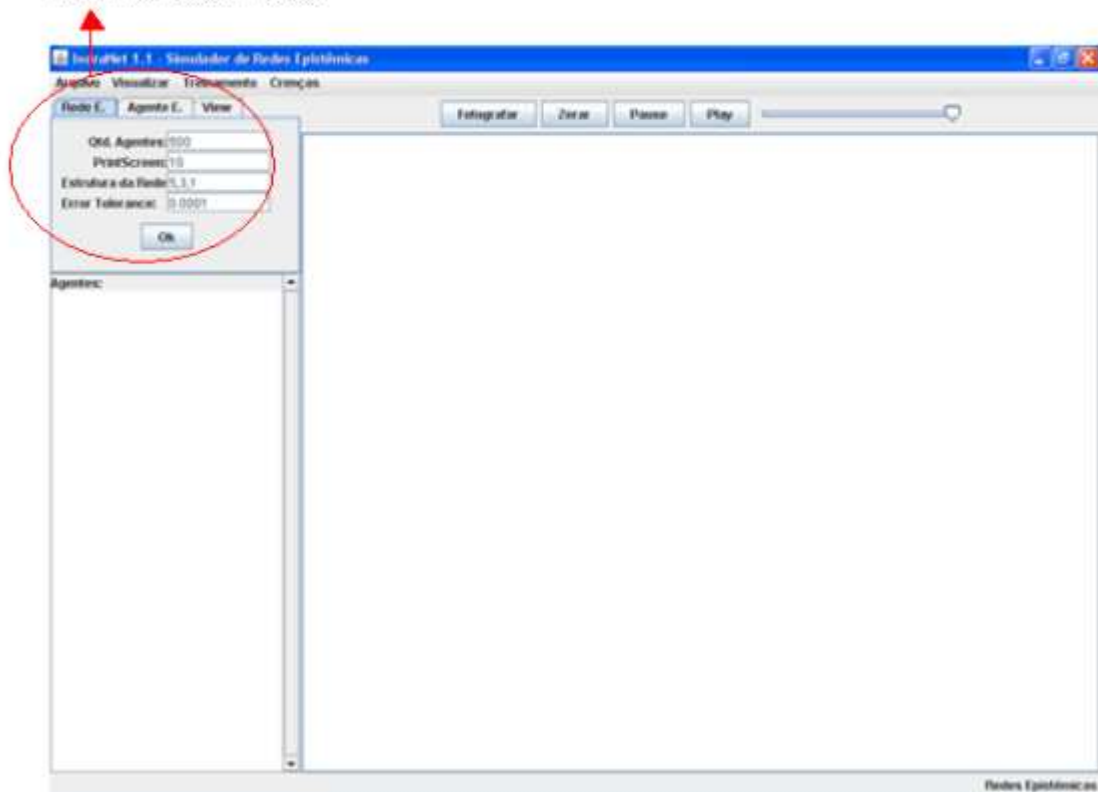


Figura 5.2 – Tela de configuração dos parâmetros da rede epistêmica no simulador IndraNet

No nível da rede epistêmica, foram definidos os seguintes parâmetros configuráveis:

- (a) Quantidade de agentes;
- (b) Impressão de telas;
- (c) Estrutura da rede neuronal de cada agente;
- (d) Tolerância do erro;
- (e) Limiar de comunicação.

A *quantidade de agentes* define o total de agentes epistêmicos da rede, inicialmente.

A funcionalidade de impressão de telas (*print screen*) permite guardar, após N etapas, o estado da rede epistêmica em um arquivo de imagens.

A *estrutura da rede* define, para os agentes, a estrutura das suas redes neurais (camada de entrada, camadas intermediárias e camada de saída). Na implementação atual, todos os agentes epistêmicos possuem a mesma estrutura interna.

A *tolerância do erro* é um parâmetro do algoritmo de aprendizado por retro-propagação (*back-propagation*) dos agentes epistêmicos.

O *limiar de comunicação* (θ_i) é o parâmetro do modelo que define a partir de que valor de importância os agentes comunicam as suas crenças aos seus pares.

Na Figura 5.3, podemos ver as opções de configuração dos parâmetros da visualização da rede epistêmica.

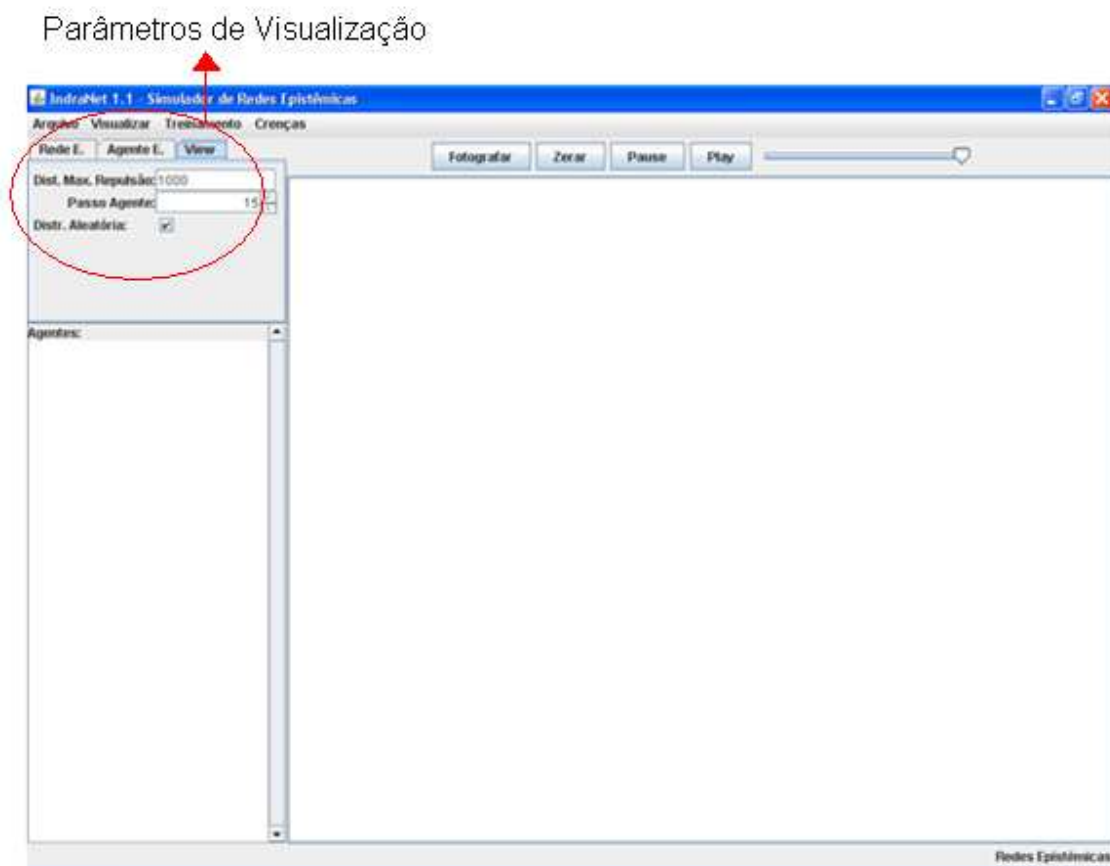


Figura 5.3 – Tela de configuração dos parâmetros de visualização da rede epistêmica no simulador IndraNet

No nível da configuração da visualização, foram definidos os seguintes parâmetros:

- (a) Distância Máxima de Repulsão;
- (b) Passo do Agente;
- (c) Distribuição Aleatória.

A *Distância Máxima de Repulsão* representa um parâmetro do distanciamento físico dos agentes na tela da simulação, de forma a evitar que saiam do campo de visão.

O *Passo do Agente* representa a medida física da aproximação dos agentes na tela, permitindo melhor visualização.

O parâmetro booleano *Distribuição Aleatória* (sim ou não) permite escolher se os agentes serão distribuídos na tela inicialmente de forma aleatória ou se serão dispostos de maneira regular, por escolha do responsável pelo experimento.

A implementação permite, ainda, as seguintes funcionalidades:

- (a) Criar e Salvar Arquivos;
- (b) Visualizar Pesos dos Agentes Epistêmicos;
- (c) Aproximação e Afastamento (*zoom in*, *zoom out*) nas Telas;
- (d) Treinamento Prévio dos Agentes;
- (e) Identificação de Crenças por Cores;
- (f) Visualizar Gráfico de Potência da Rede.

Com a implementação do simulador IndraNet, se pode simular um conjunto amplo de situações do mundo real, bastando que sejam escolhidos os parâmetros e as condições iniciais dos agentes epistêmicos e da rede epistêmica. Trata-se de uma ferramenta simples, que utiliza uma interface gráfica que permite a observação visual da propagação de crenças e da proximidade entre agentes.

Decidiu-se pela utilização de cores para identificação das crenças por questões de espaço da interface gráfica. Caso fossem marcados os agentes com letras ou números não seria possível ter uma boa leitura em simulações com 50 ou mais agentes simultaneamente.

A implementação poderá ser futuramente aperfeiçoada, criando-se uma versão do algoritmo que seja executado de forma paralela em várias máquinas. Isso daria muito mais capacidade ao que hoje se restringe a apenas uma máquina. Cada agente seria independente dos demais, funcionando dentro de um processo separado e poderia se comunicar com outros agentes em outros computadores por TCP/IP.

No Anexo A encontra-se a documentação técnica completa do simulador IndraNet.

6. Estudos de Caso

No presente capítulo pretende-se apresentar alguns casos de simulação da rede epistêmica, ilustrativos do potencial do modelo para representação da evolução de redes sociais do mundo real.

6.1. Auto-organização de uma rede epistêmica

No primeiro caso, procura-se ilustrar a situação da pura auto-organização de uma rede epistêmica, na qual um número inicial de 100 agentes, com crenças iniciais aleatoriamente definidas, e que possuem a mesma estrutura de rede interna e a mesma frequência de comunicação, interagem e formam um *cluster*. Trata-se de situação potencialmente descrita por Atlan [2], na qual um sistema biológico, em um processo de aprendizagem não-dirigida, transforma o “caos inicial” em uma ordem (estrutura).

Vê-se, na Figura 6.1, a situação inicial da rede epistêmica, na qual todos os agentes possuem inicialmente os mesmos pesos e distribuem-se aleatoriamente pela tela da simulação (Exemplo 1.(a)).

Na Figura 6.2, após 13 etapas, alguns agentes já comunicaram suas crenças, e forma-se uma hierarquia por ordem de importância, na qual alguns agentes começam a receber mais Ws do que outros.

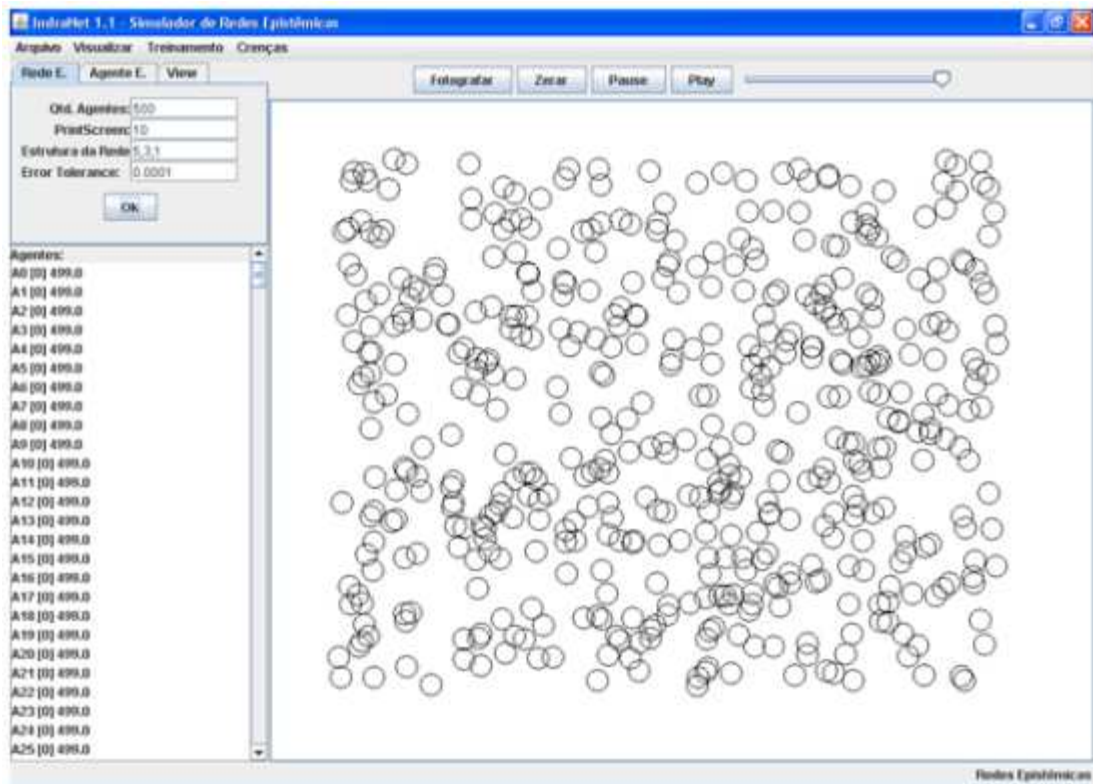


Figura 6.1 – Situação inicial do Exemplo 1.(a)

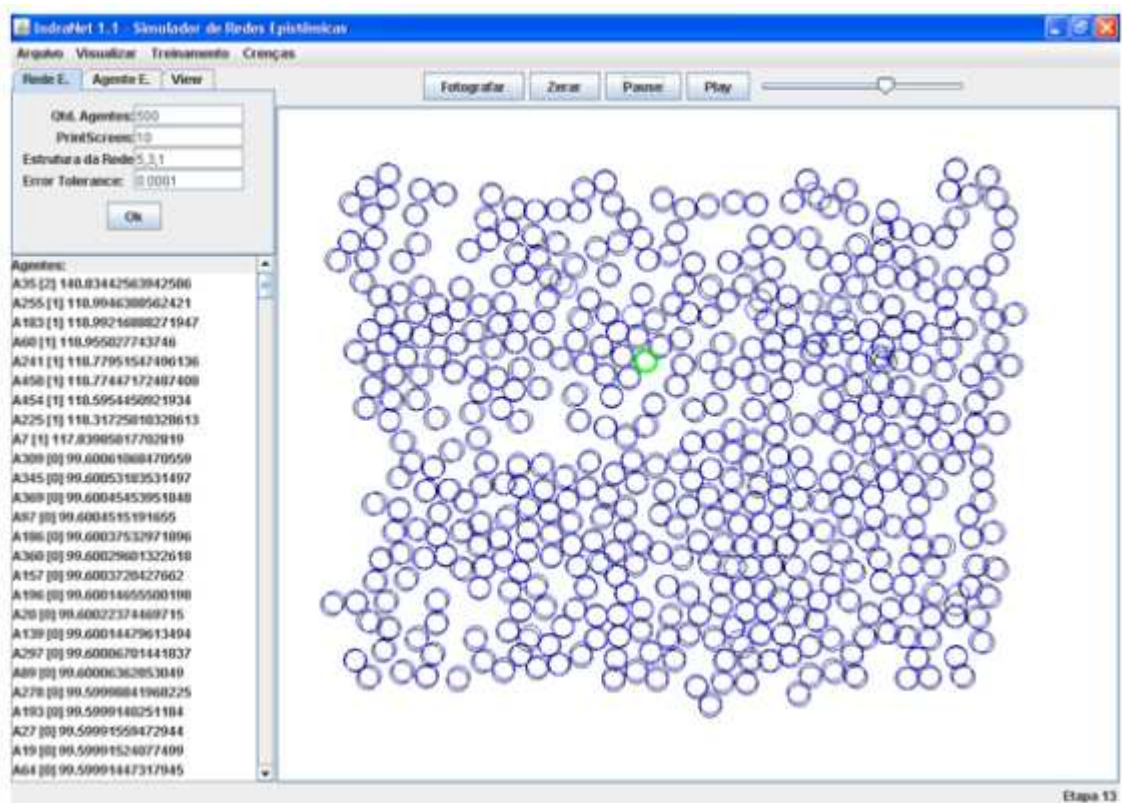


Figura 6.2 – Exemplo 1.(a) após 13 etapas

Pode-se perceber que, ao executar-se a simulação, os agentes se aproximam gradualmente, formando crenças cada vez mais comuns.

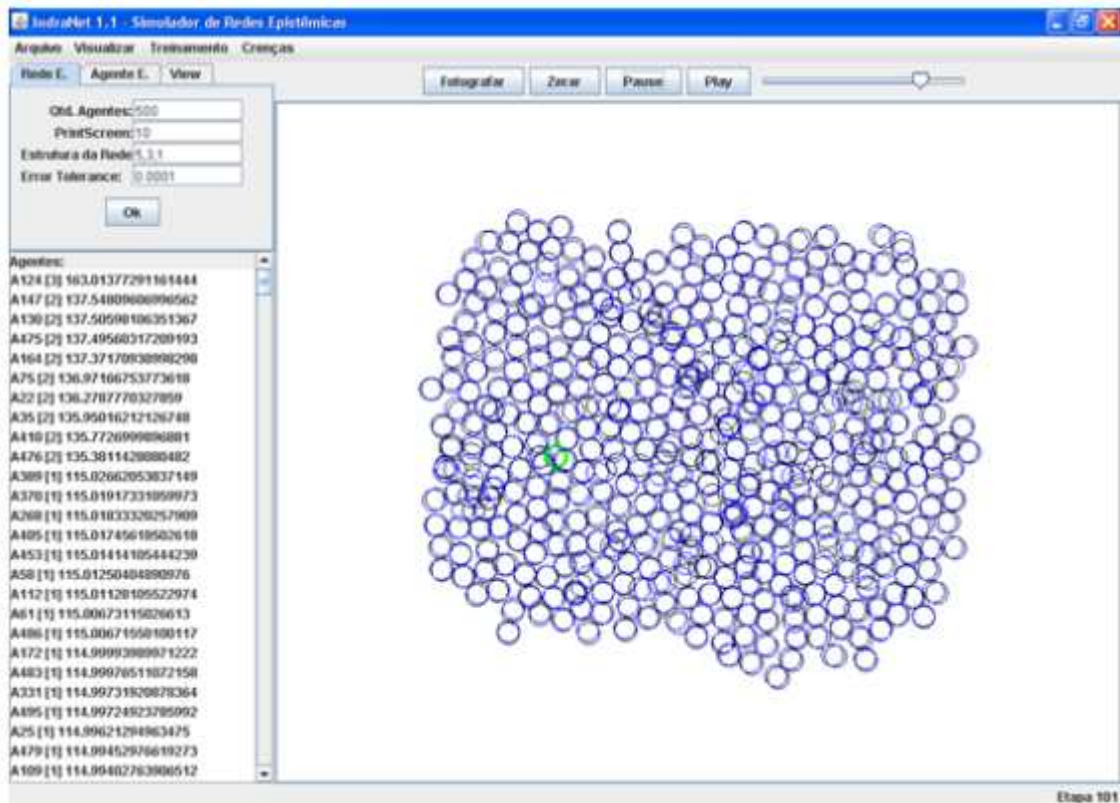


Figura 6.3 – Exemplo 1.(a) após 101 etapas

Com 101 etapas do algoritmo, os agentes estão cada vez mais próximos (Figura 6.3), até que, ao chegar a 1.000 etapas, as crenças praticamente se tornaram todas comuns, conforme a sequência de figuras:

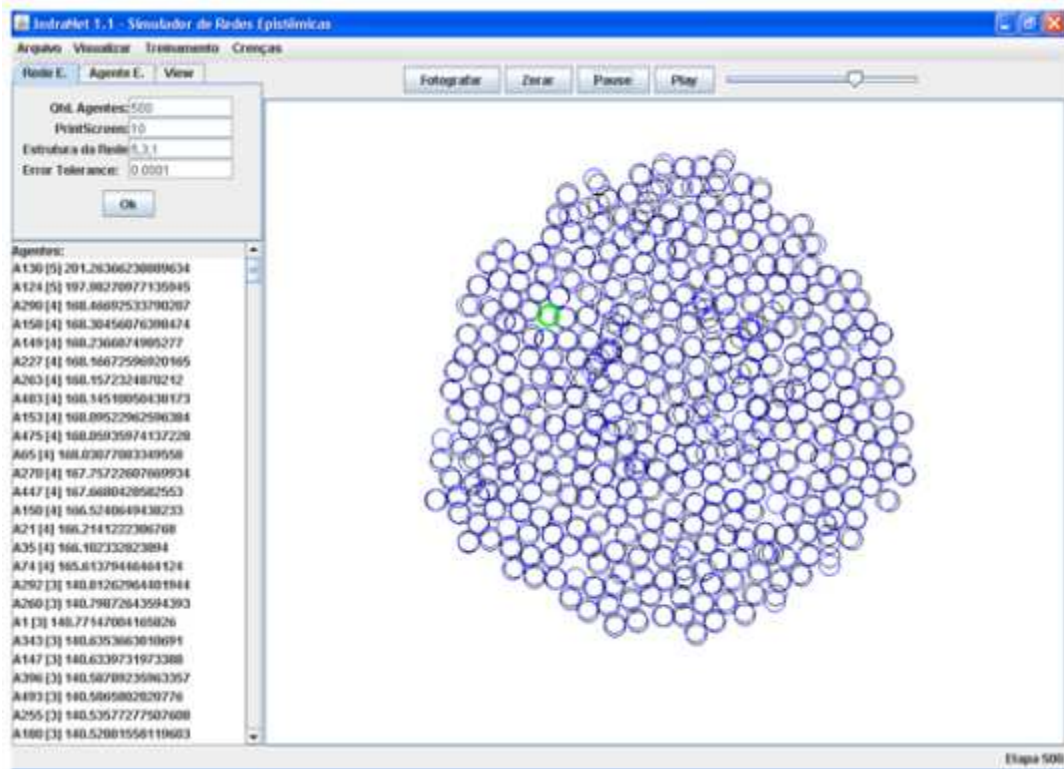


Figura 6.4 – Exemplo 1.(a) após 500 etapas

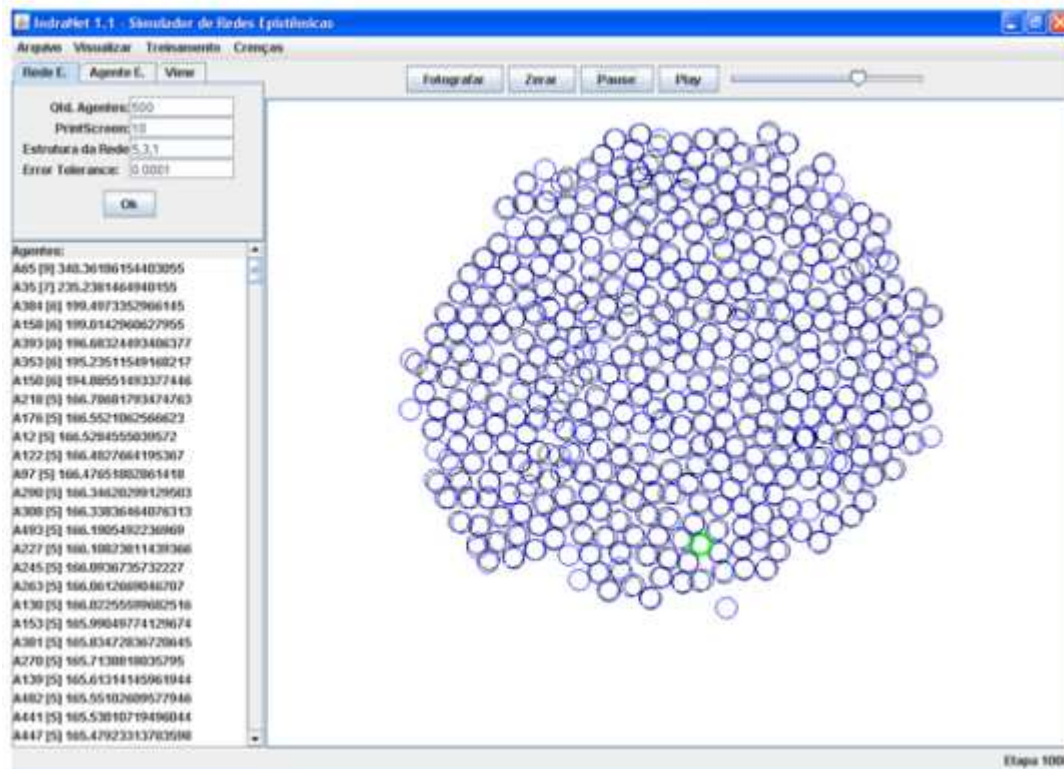


Figura 6.5 – Exemplo 1.(a) após 1.000 etapas

Note-se que um agente (A65) possui um “peso” maior do que os outros agentes, e em torno dele forma-se o *cluster*.

Na sequência de figuras, vê-se um outro exemplo (Exemplo 1.(b)) com os mesmos parâmetros, em outra simulação, agora com a visualização do gráfico que mostra a distribuição dos pesos dos agentes por faixas de “importância”, medida pelos seus somatórios de W s aferentes. Um resultado importante das redes epistêmicas é a presença, a partir de um número grande de etapas, de um gráfico de distribuição de pesos com a formação de uma “Lei de Potência”. Isto significa que as redes epistêmicas evoluem naturalmente para uma estrutura *scale-free*, na qual alguns poucos agentes possuem muita importância, e muitos outros agentes possuem pouca importância.

Na Figura 6.10, vê-se o gráfico de distribuição após 5 simulações de 3.500 etapas. O eixo X representa as faixas de valores dos somatórios de W s que apontam para um agente, dando uma medida da importância do agente. O eixo Y representa a quantidade de agentes que possuem tal faixa de valores de W . Intuitivamente, podemos dizer que as redes epistêmicas possuem a propriedade de que poucos agentes recebem muita importância, e muitos agentes recebem pouca importância (“*the rich gets richer*”), conforme prevista na Equação 3.2, e presente em várias outras situações do mundo real [8].

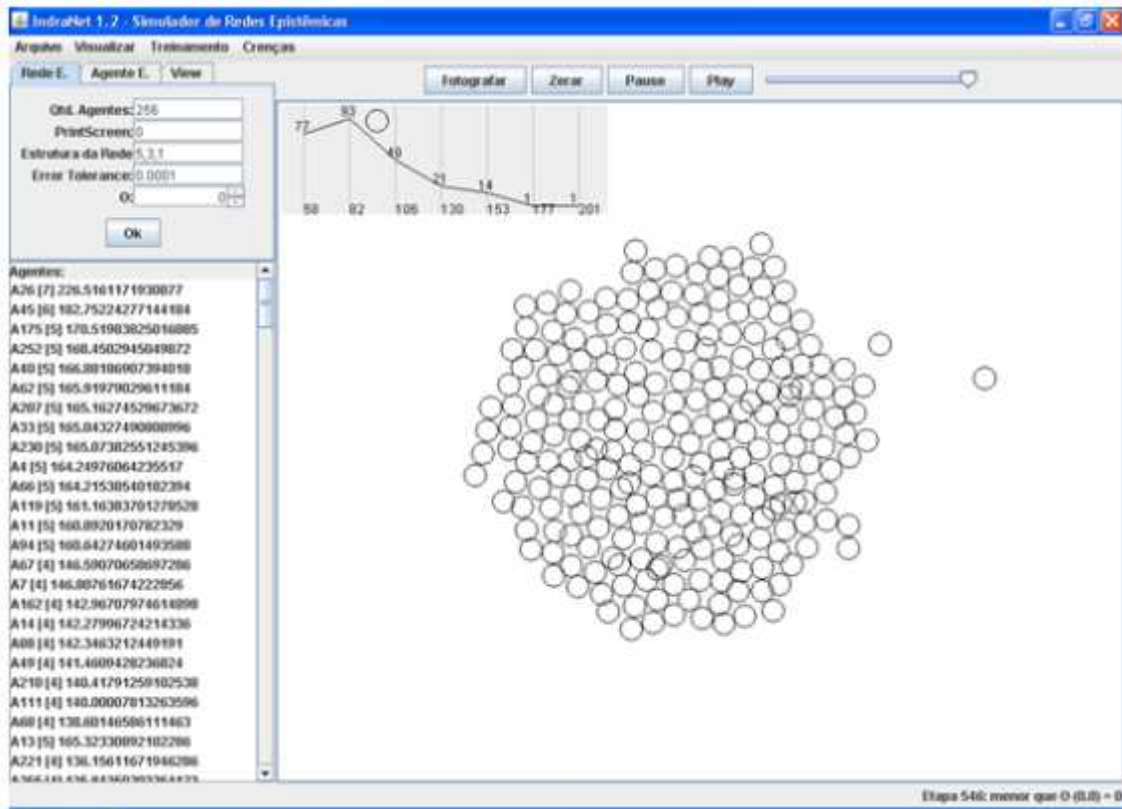


Figura 6.6 – Tela inicial do Exemplo 1.(b)

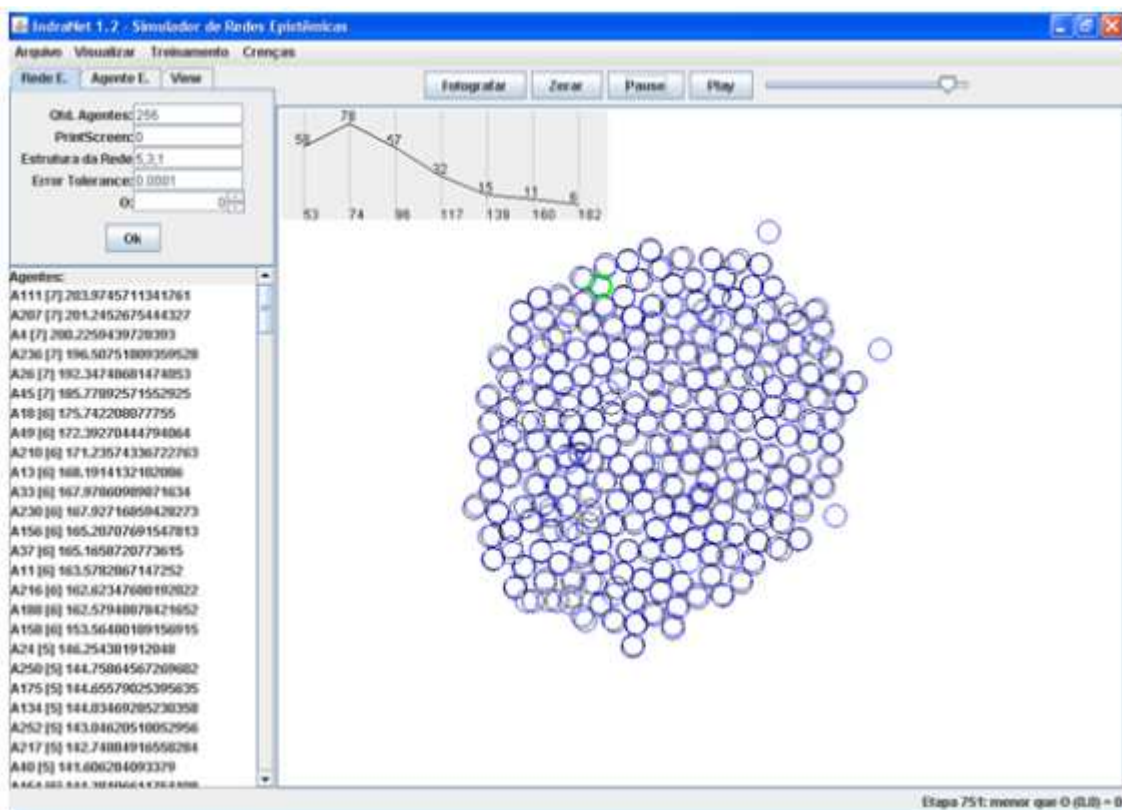


Figura 6.7 – Exemplo 1.(b) após 751 etapas

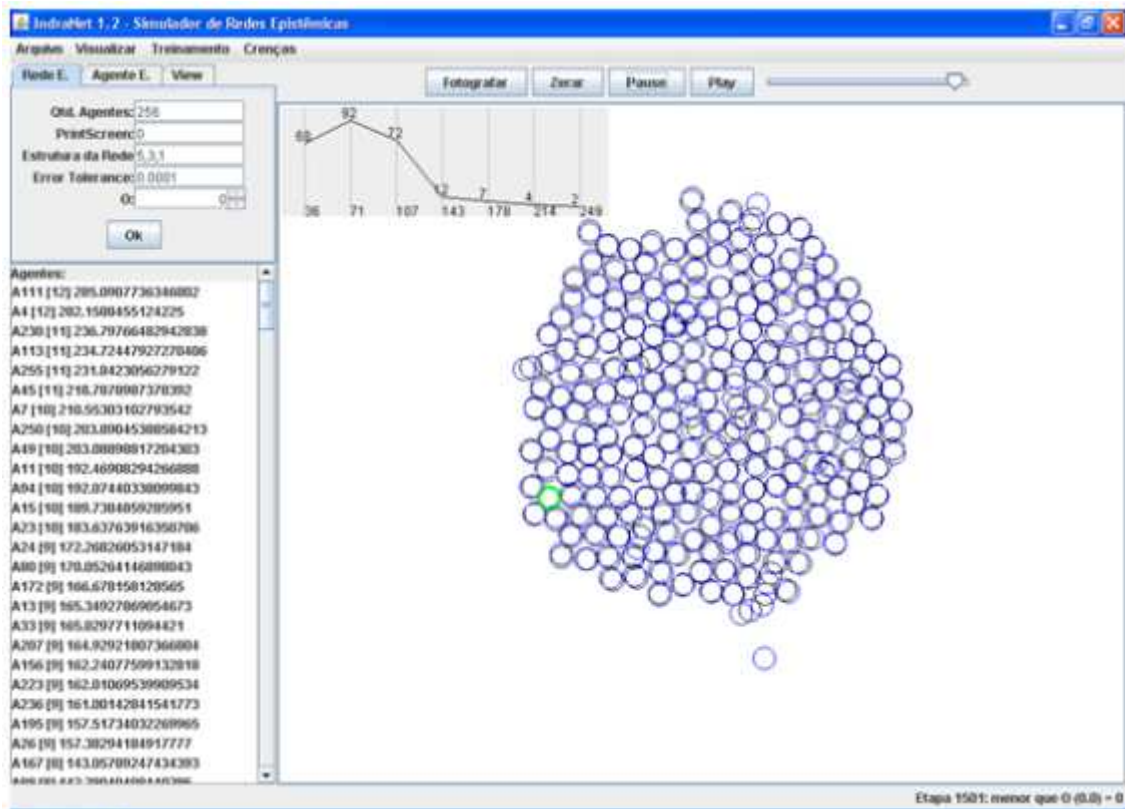


Figura 6.8 – Exemplo 1.(b) após 1501 etapas

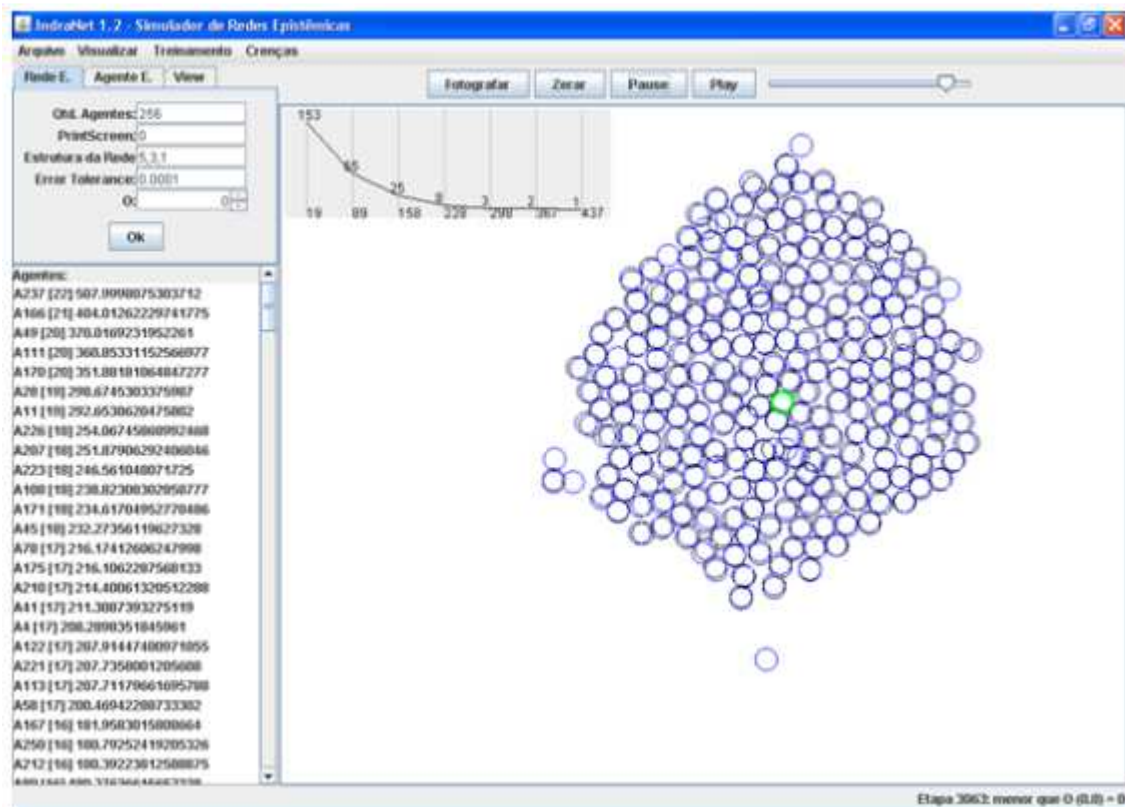


Figura 6.9 – Exemplo 1.(b) após 3.063 etapas (Lei de Potência)

		QUANTIDADE DE AGENTES					
FAIXA DE PESOS		Simulação 1	Simulação 2	Simulação 3	Simulação 4	Simulação 5	Média
1	De 15 a 99	159	158	159	158	158	158,4
2	De 99.1 a 182.2	71	73	72	72	72	72
3	De 182.3 a 266.2	17	16	16	17	17	16,6
4	De 266.3 a 350.4	3	3	3	3	3	3
5	De 350.5 a 434	5	5	5	5	5	5
6	De 434.1 a 518	0	0	0	0	0	0
7	De 518.1 a 601.8	1	1	1	1	1	1

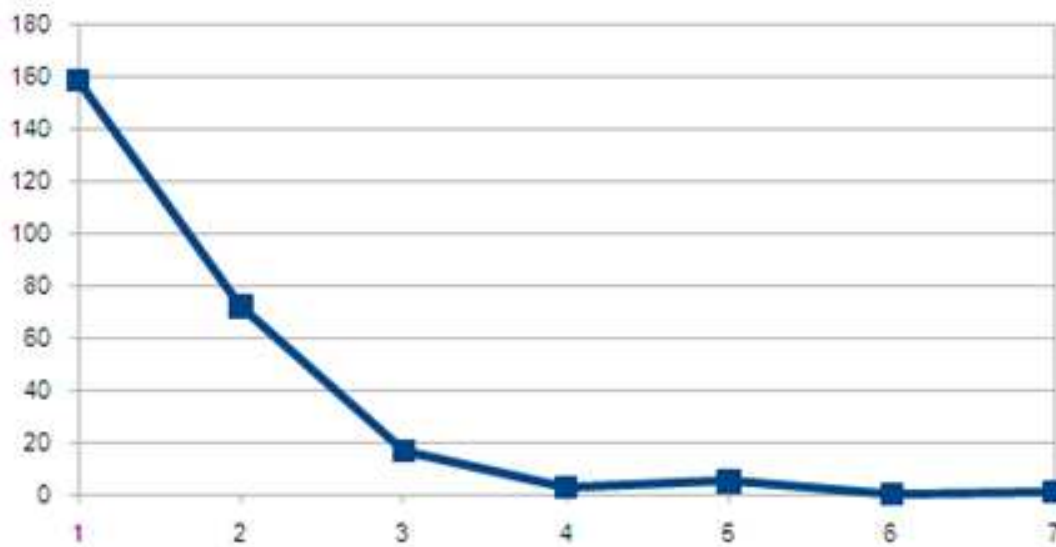


Figura 6.10 – Gráfico de Distribuição Média dos Somatórios de Pesos dos Agentes

6.2. Propagação de Crenças

No Exemplo 2, apresenta-se uma situação na qual se observa como uma crença de um agente epistêmico é propagada para outros agentes de uma mesma rede epistêmica.

No caso em tela, considera-se um agente com frequência de geração e comunicação fixas, um treinamento inicial do mesmo agente em uma crença pré-definida (que é caracterizada pela cor vermelha) e os outros agentes inicialmente gerados com crenças aleatórias e frequência de comunicação zero.

Na sequência de etapas (Figuras 6.11 a 6.17), os agentes gradualmente se aproximam do agente transmissor da crença, que ganha valores crescentes do somatório de *Ws* apontados para ele. A partir de um certo número de etapas, os agentes vão sendo “contagiados” pela crença, formando ao final um *cluster* totalmente vermelho. Trata-se de um caso emblemático de “propagação de ideias” (contágio social), em uma forma que podemos chamar de canônica: apenas um agente transmite a sua crença para um conjunto de outros agentes da rede epistêmica.

Tal exemplo poderá ser posteriormente ampliado para estudo da propagação de crenças em situações com frequência de comunicação variável, ou com comunicações seletivas entre agentes (nem todos os agentes recebem a comunicação ao mesmo tempo).

Outro efeito que poderá ser futuramente estudado é o da importância da autoconfiança dos agentes na propagação de crenças, variando-se a volubilidade dos agentes e estudando-se o impacto na propagação das crenças na rede epistêmica.

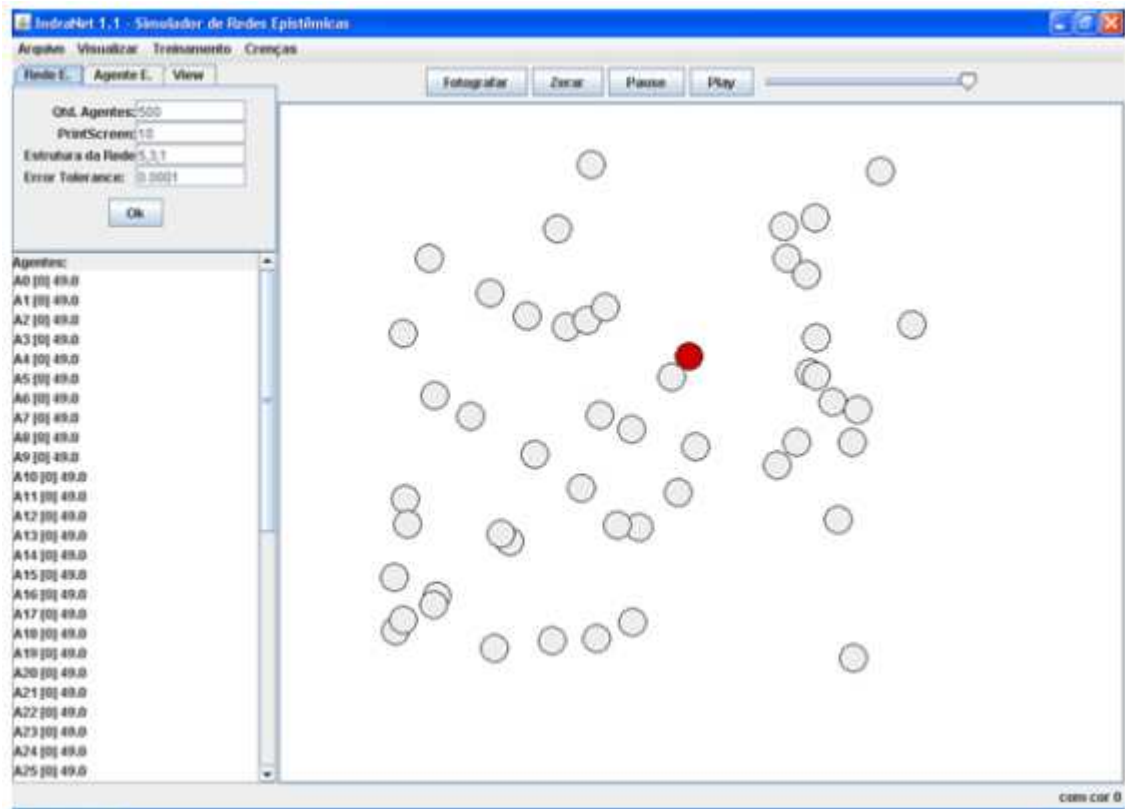


Figura 6.11 – Tela inicial do Exemplo 2

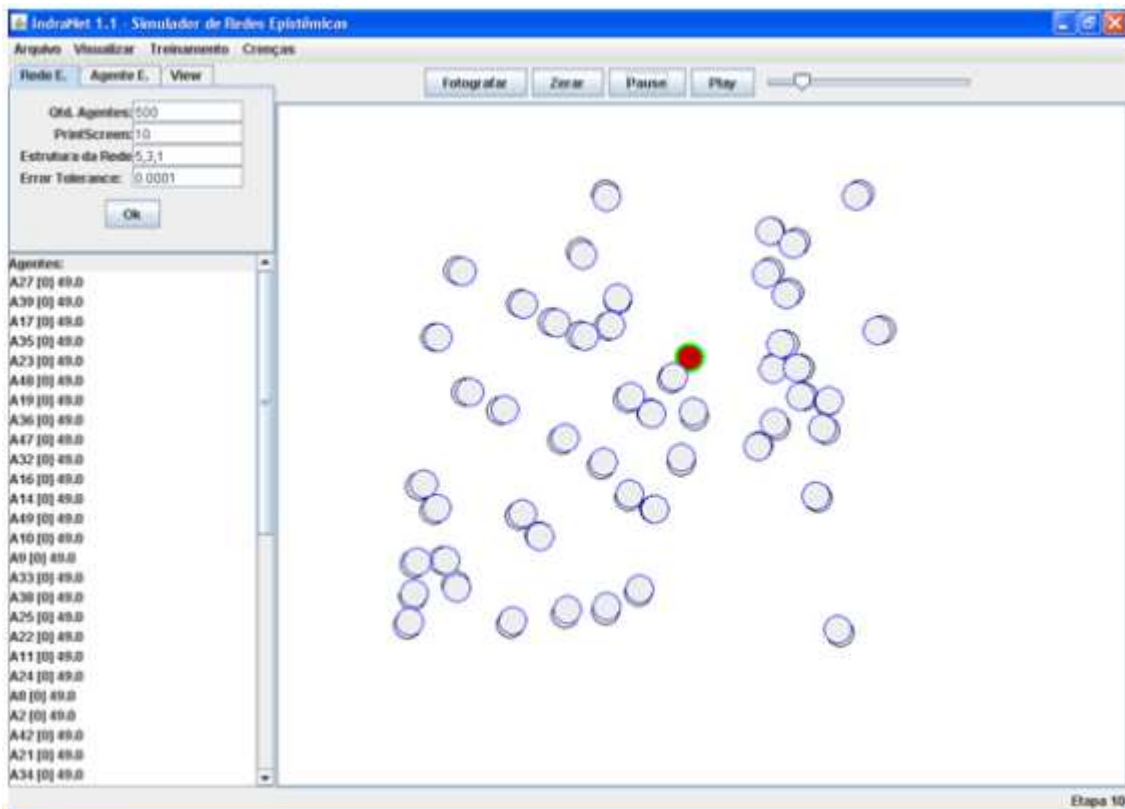


Figura 6.12 – Exemplo 2 após 10 etapas

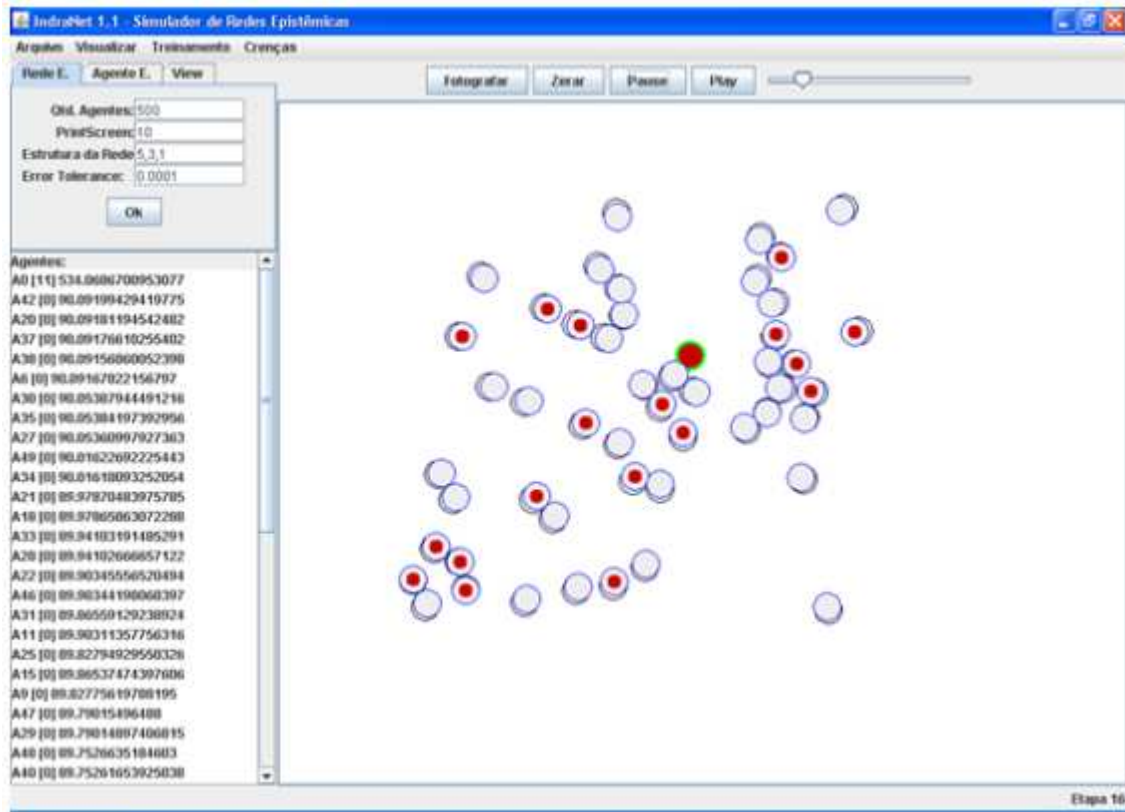


Figura 6.13 – Exemplo 2 após 16 etapas

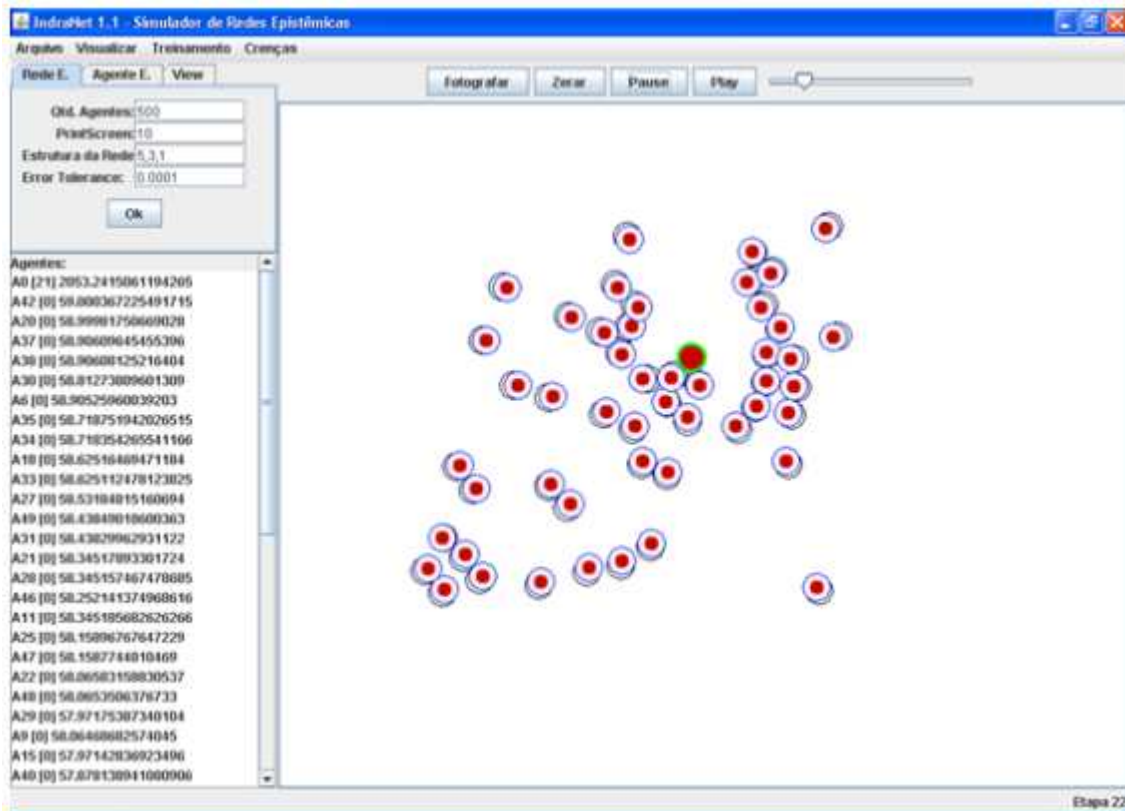


Figura 6.14 – Exemplo 2 após 22 etapas

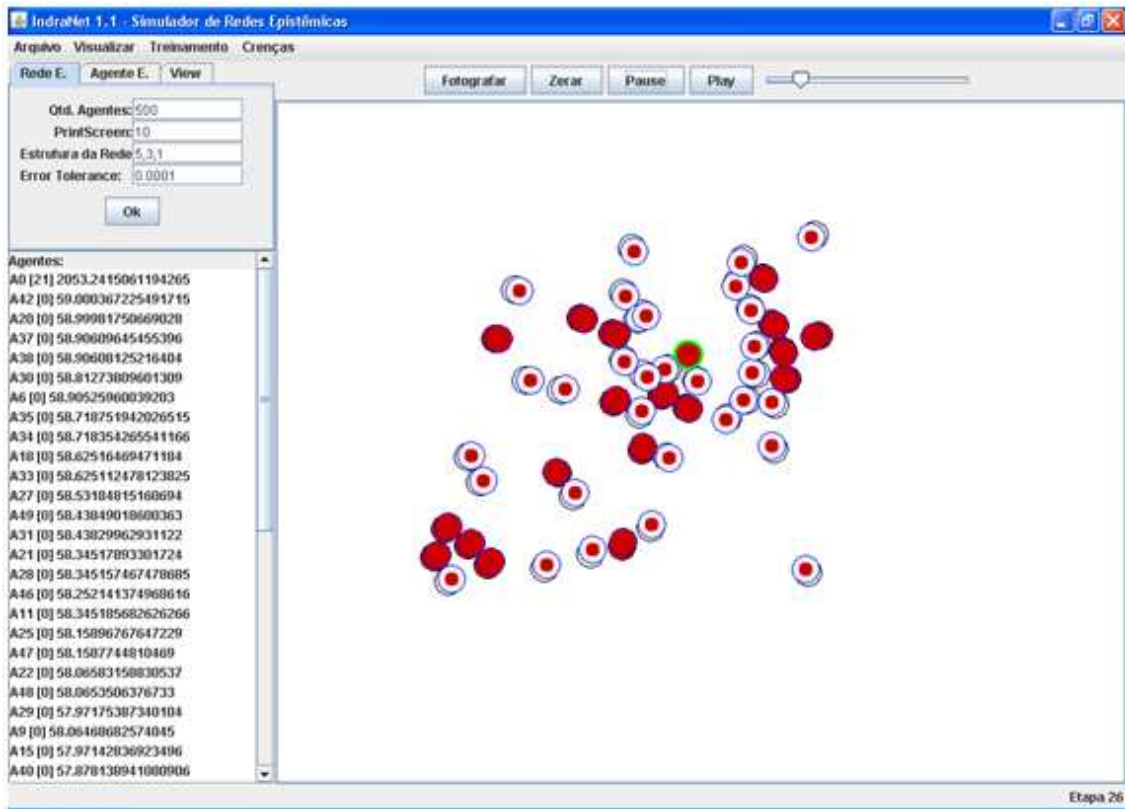


Figura 6.15 – Exemplo 2 após 26 etapas

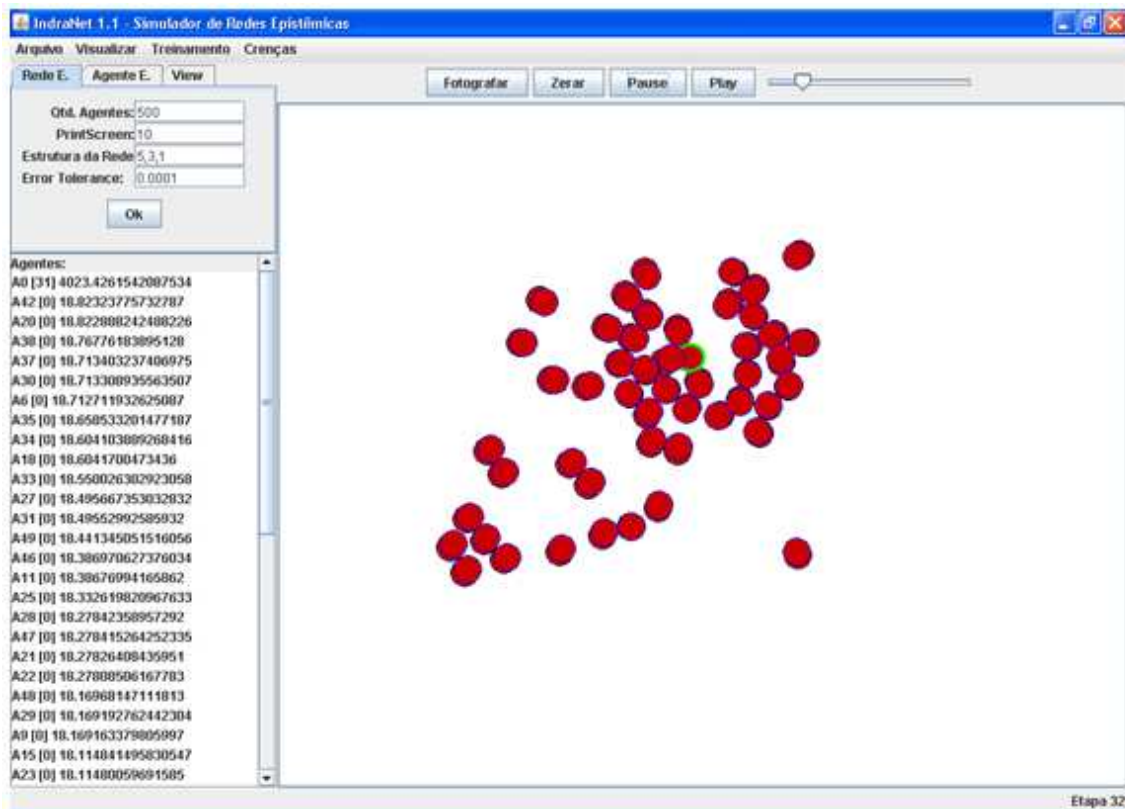


Figura 6.16 – Exemplo 2 após 32 etapas

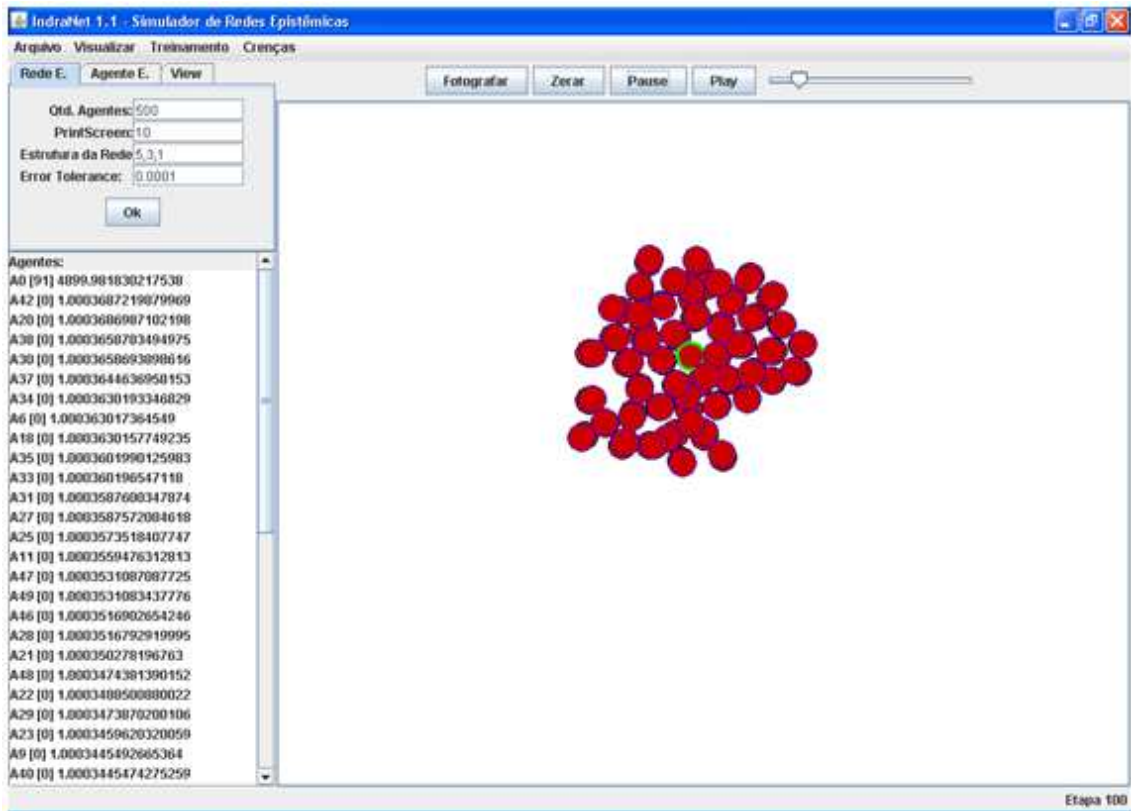


Figura 6.17 – Exemplo 2 após 100 etapas

6.3. Formação de *Clusters* Concorrentes

Em diversas situações do mundo real, determinados grupos se formam em torno de crenças comuns, e, em um determinado instante, diferentes grupos convivem com suas crenças distintas. Podemos usar a metáfora de Kuhn [42], considerando-os como paradigmas concorrentes.

No Exemplo 3, procura-se mostrar como as redes epistêmicas podem ser usadas para descrever tais situações. Inicialmente, dois agentes são treinados com crenças divergentes (mesmo antecedente, porém consequentes opostos), e com a mesma frequência de comunicação. Todos os outros agentes têm frequência de comunicação zero, e os pesos são distribuídos homogeneamente entre os agentes (não há, inicialmente, agentes mais ou menos importantes). Dá-se aos dois agentes cores distintas, para facilitar a visualização do experimento. Por exemplo, consideremos duas crenças opostas:

Crença Verde = <"A Terra é o Centro do Sistema Solar", V>

Crença Vermelha = <"A Terra é o Centro do Sistema Solar", F>

Vê-se, na sequência de telas do Exemplo 3, que após um número de etapas os agentes da rede se aproximam de um ou de outro agente transmissor, conforme a proximidade de suas crenças, até a formação final de dois *clusters* (paradigmas) distintos.

Podemos inferir, pelo exemplo, que a formação de *clusters* nas redes epistêmicas é função da diferença de frequências de comunicação e dos pesos inicialmente atribuídos aos agentes. Agentes com maior frequência de comunicação atraem mais seguidores, e agentes com maior peso também.

As figuras de 6.18 a 6.28 apresentam o resultado da simulação (Exemplo 3). Futuramente, o modelo poderá ser tratado com variações nas frequências iniciais de comunicação e na distribuição inicial dos pesos, para avaliação das condições que aceleram a formação de *clusters* vencedores (paradigmas).

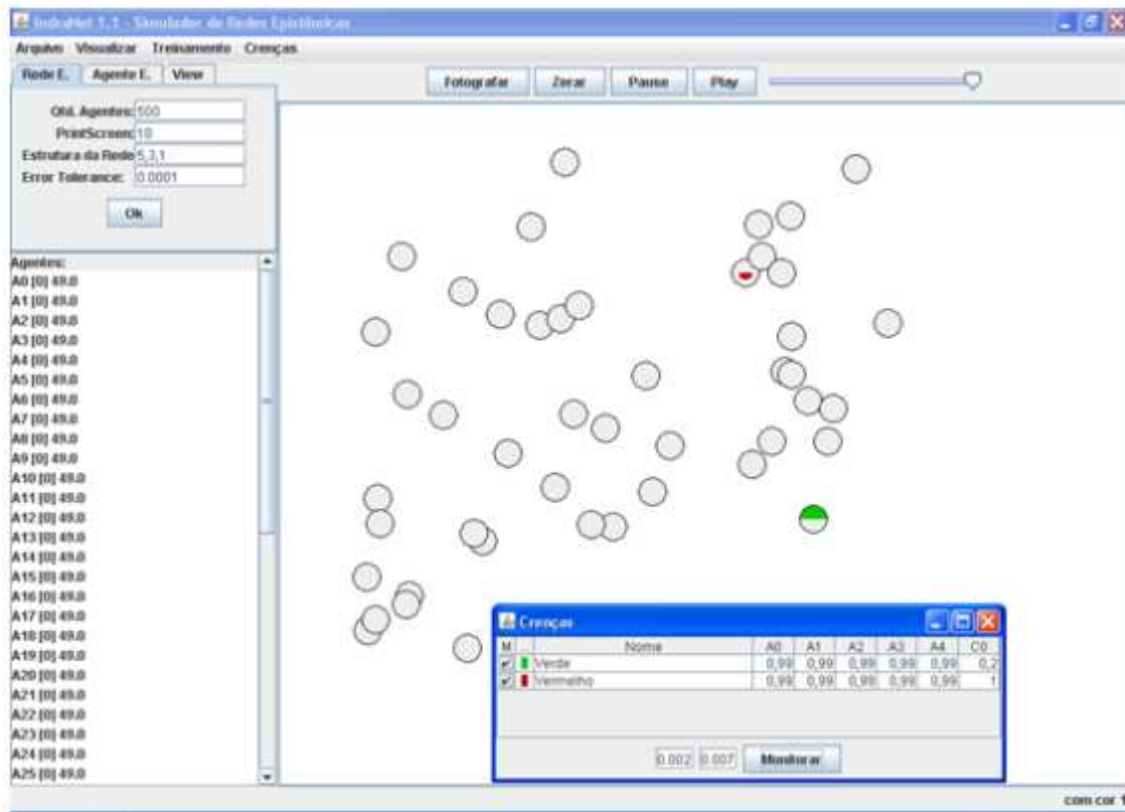


Figura 6.18 – Crenças iniciais dos dois agentes no Exemplo 3

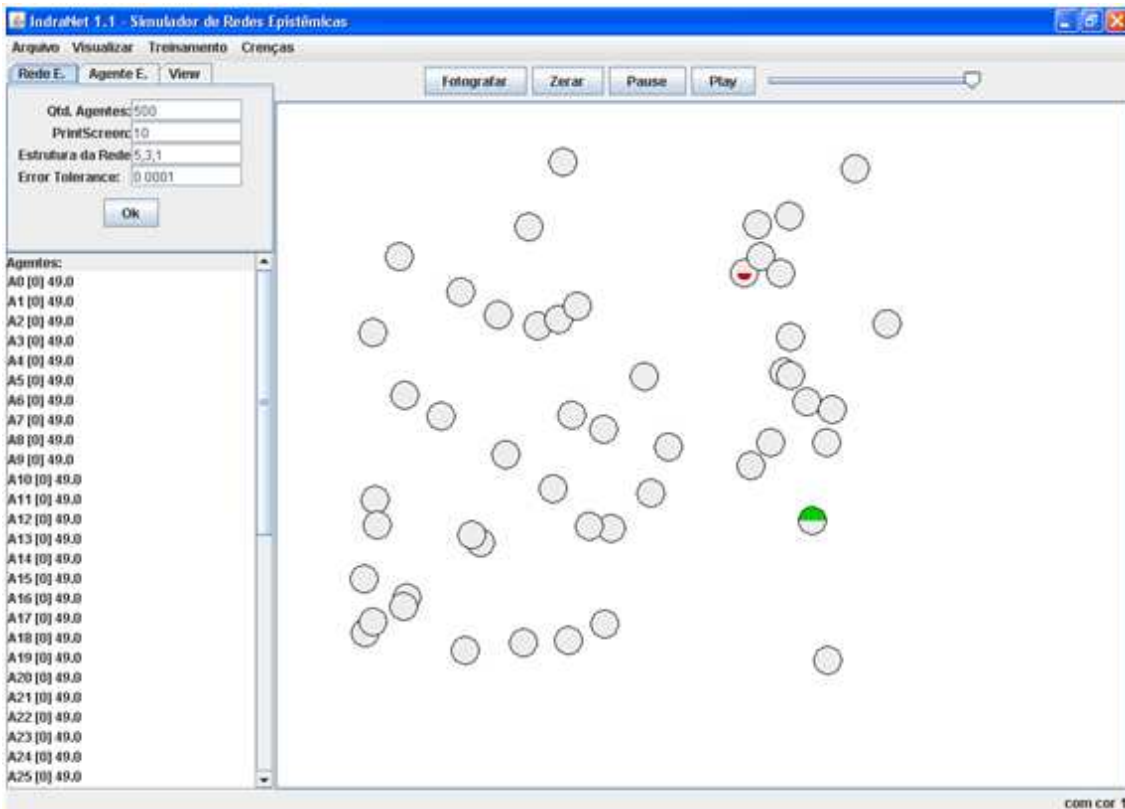


Figura 6.19 – Tela de início do Exemplo 3

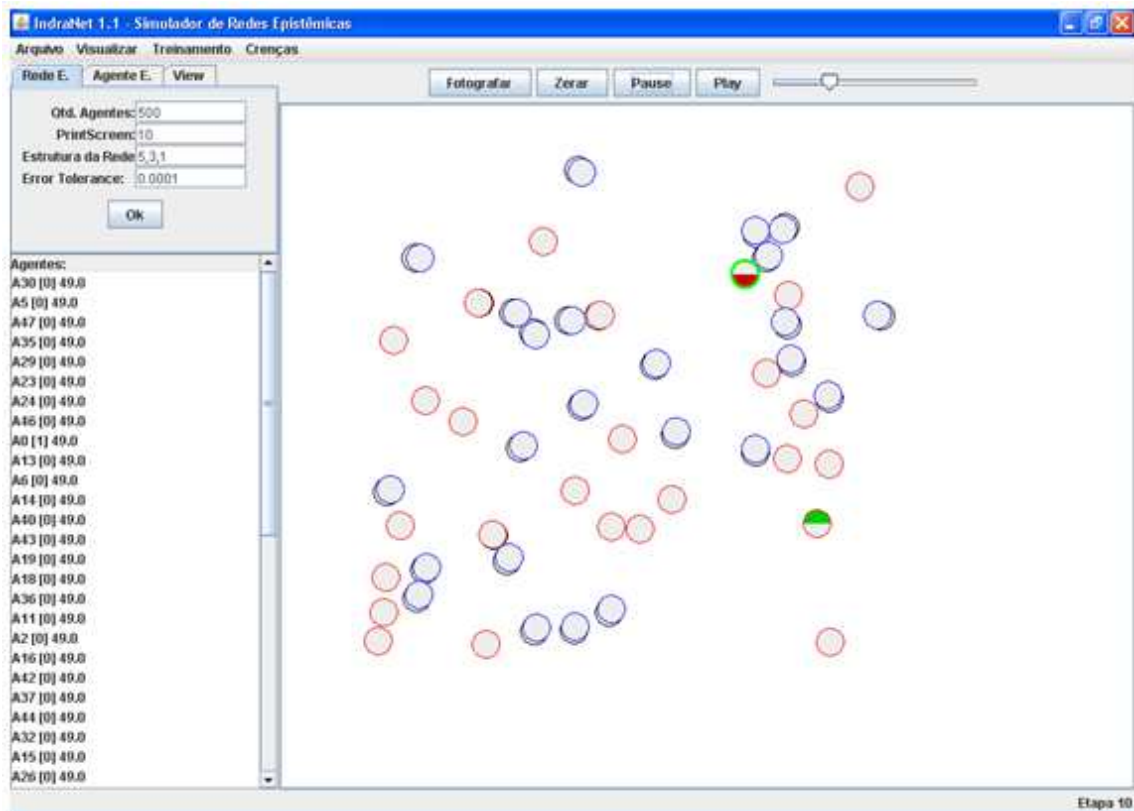


Figura 6.20 – Exemplo 3 após 10 etapas

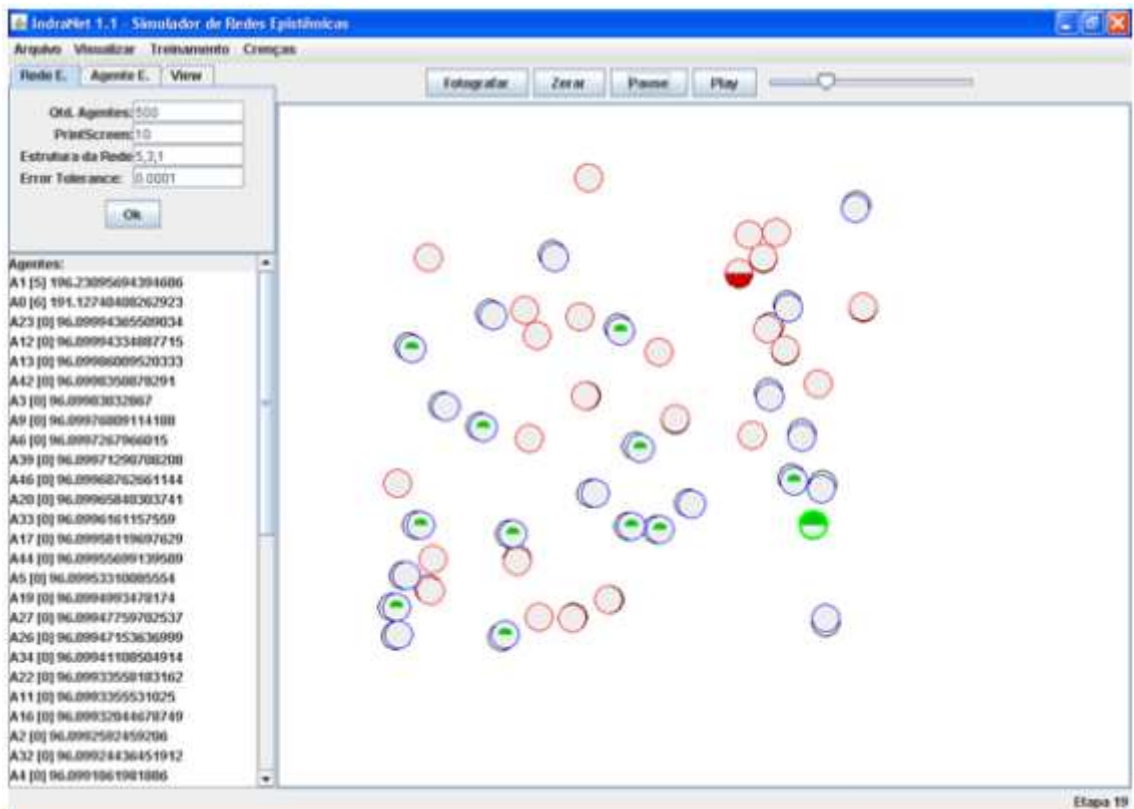


Figura 6.21 – Exemplo 3 após 19 etapas

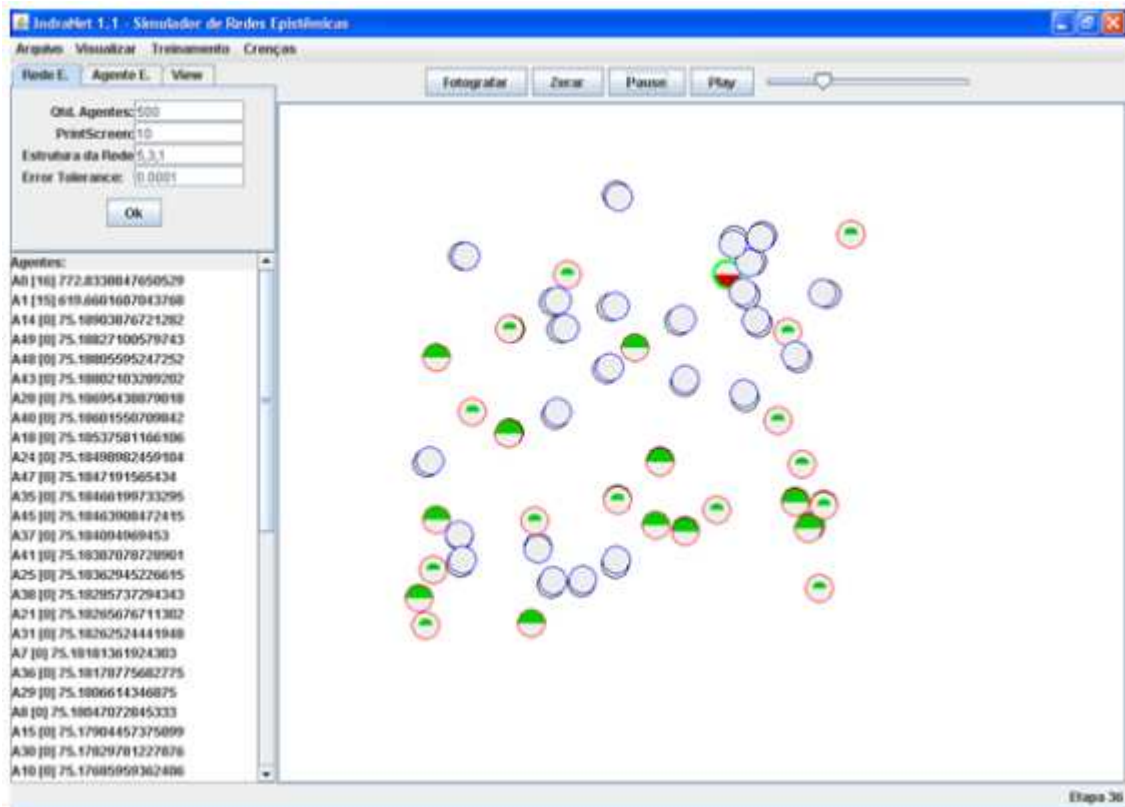


Figura 6.22 – Exemplo 3 após 36 etapas

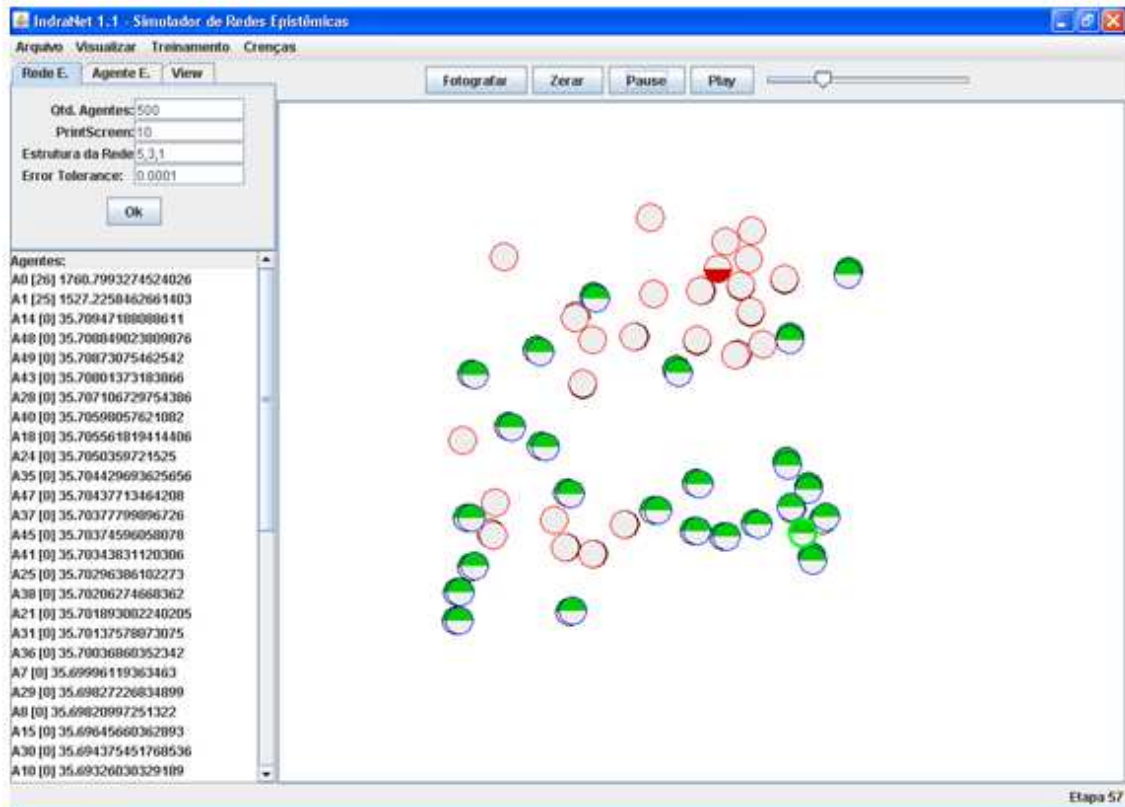


Figura 6.23 – Exemplo 3 após 57 etapas

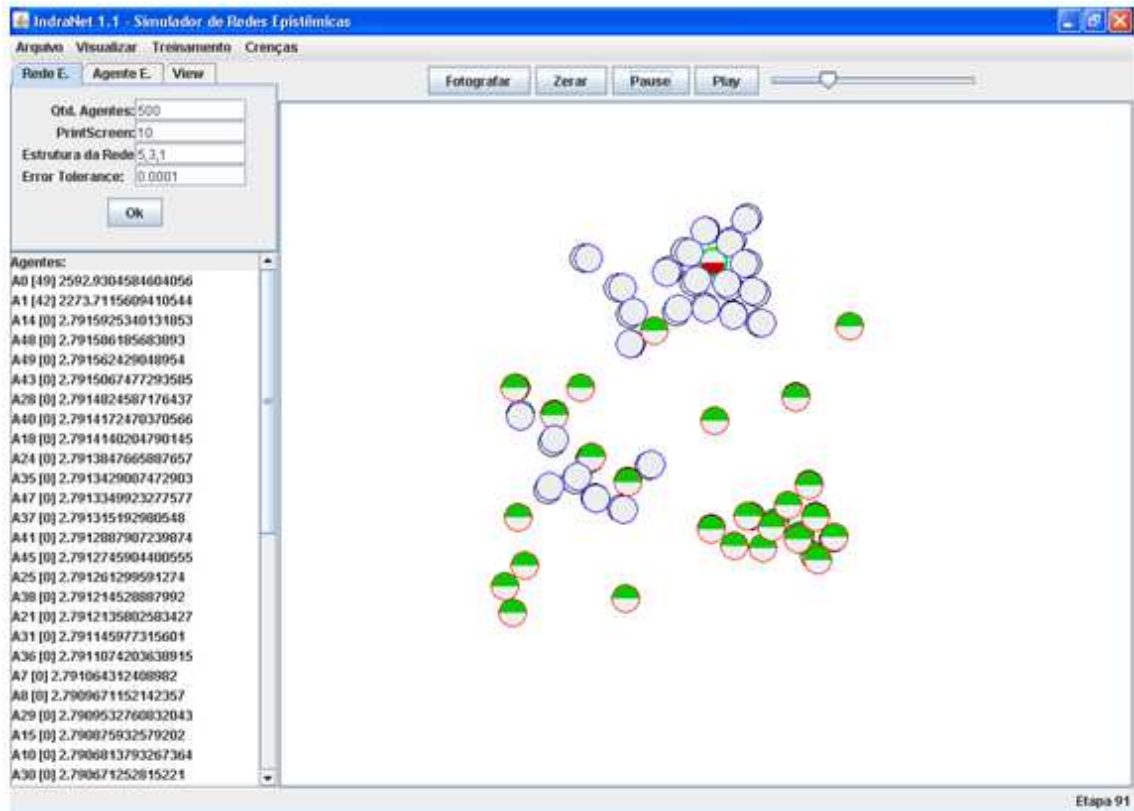


Figura 6.24 – Exemplo 3 após 91 etapas

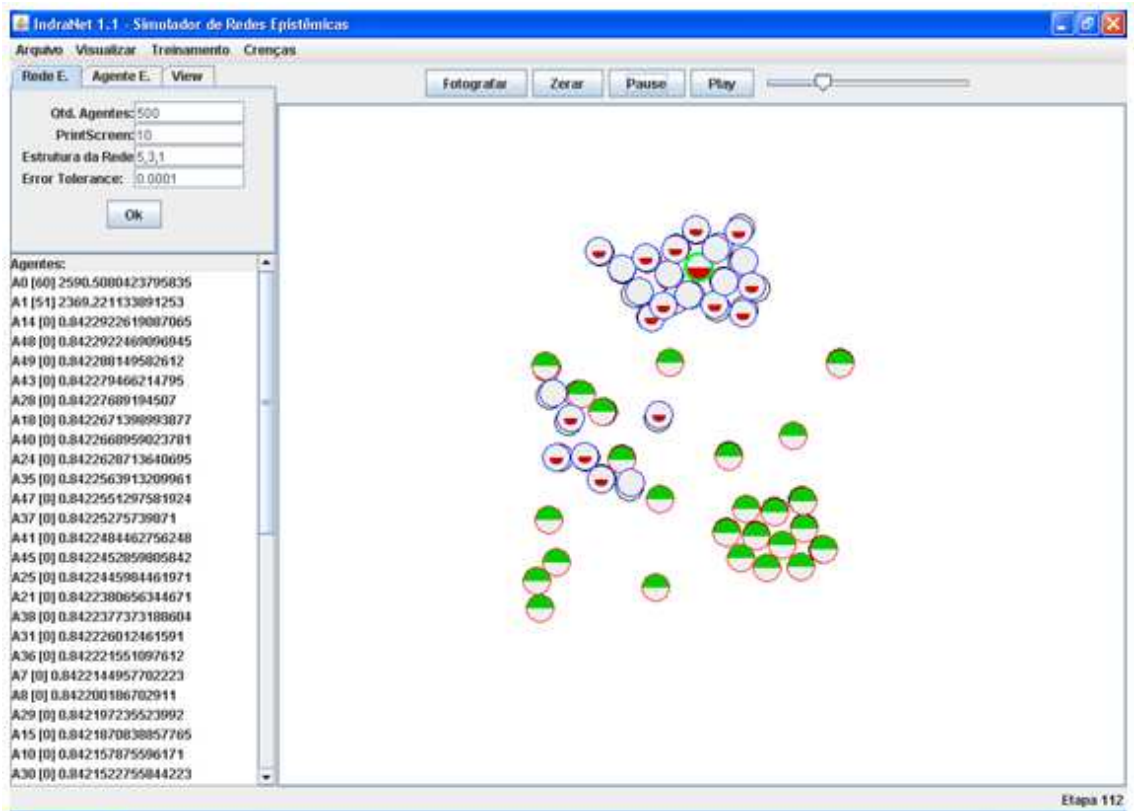


Figura 6.25 – Exemplo 3 após 112 etapas

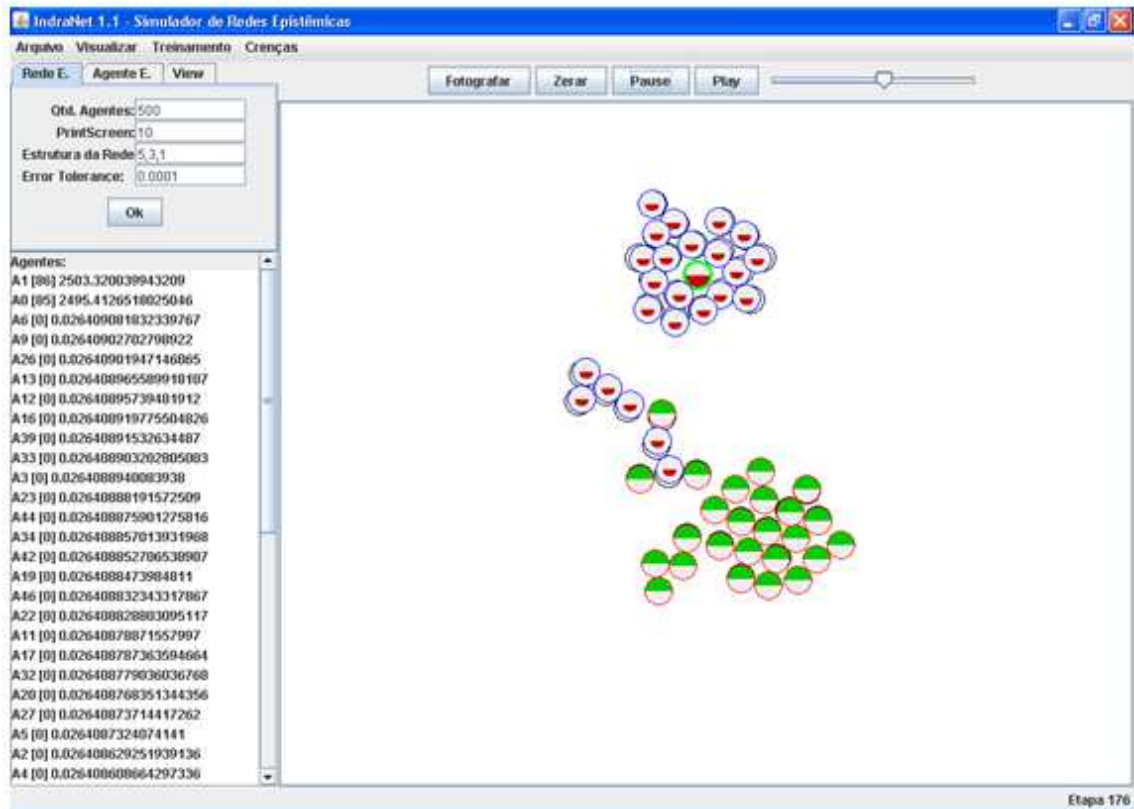


Figura 6.26 – Exemplo 3 após 176 etapas

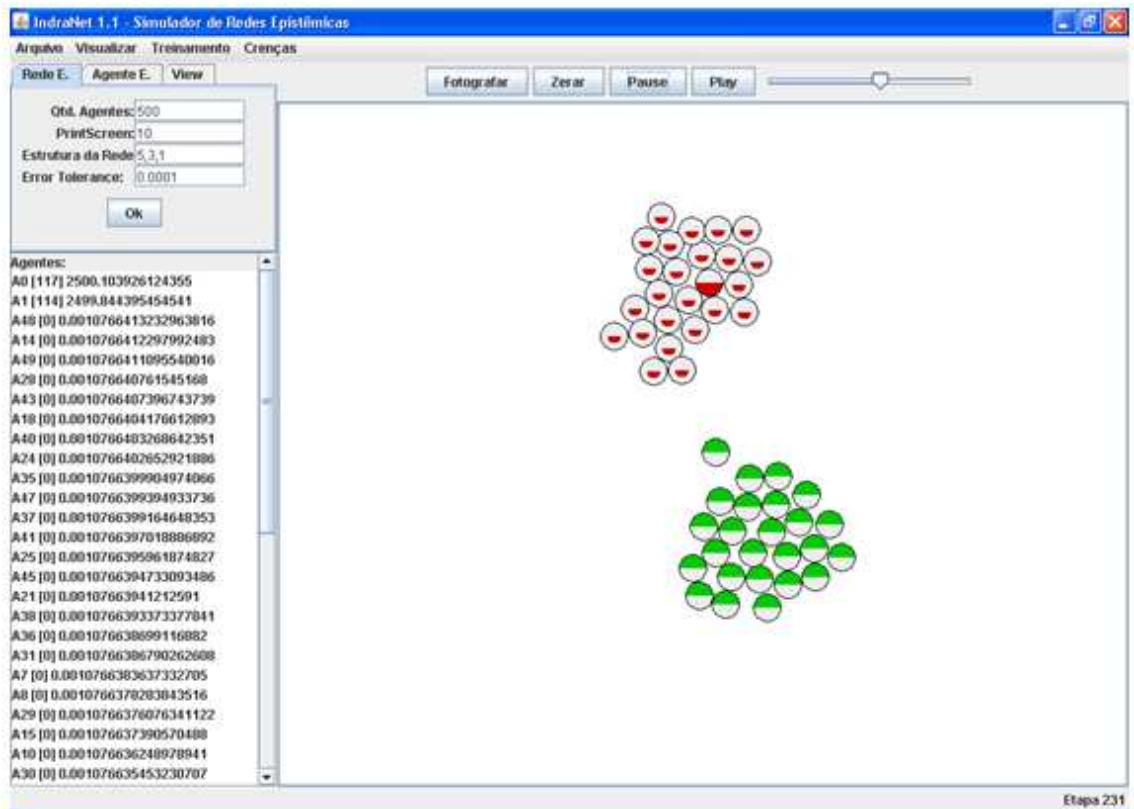


Figura 6.27 – Exemplo 3 após 231 etapas

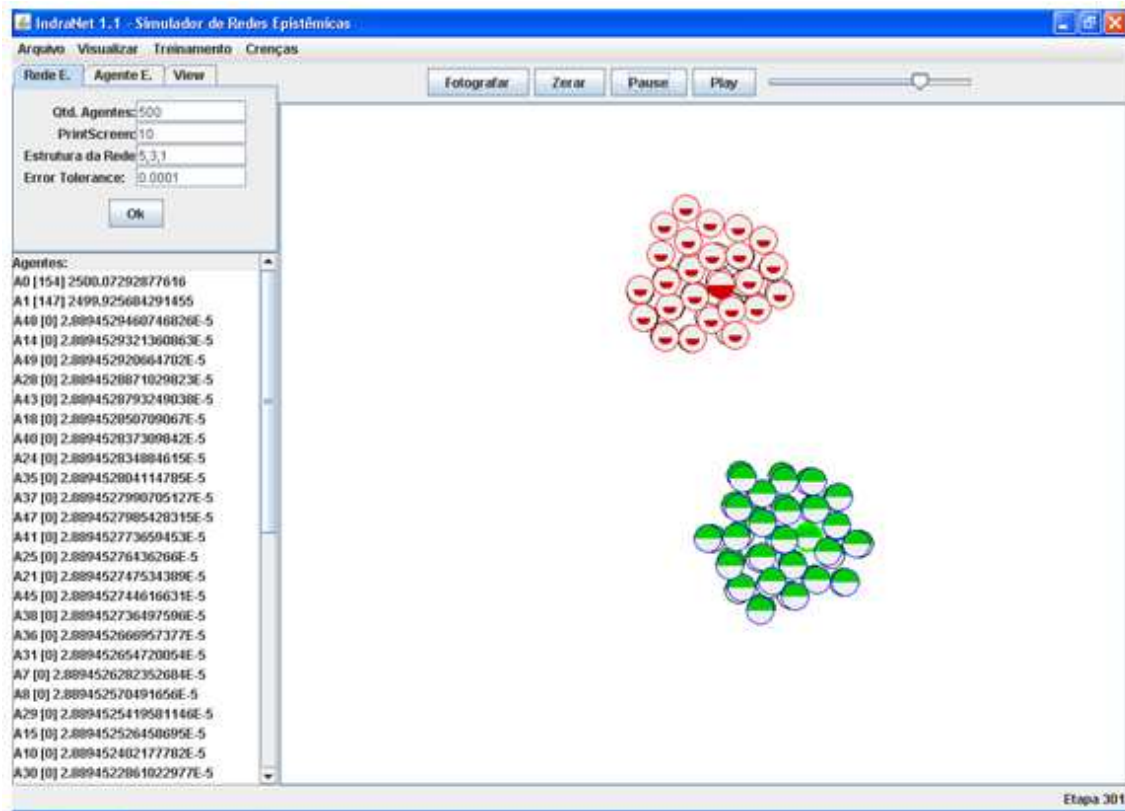


Figura 6.28 – Exemplo 3 após 301 etapas (formação de *clusters* concorrentes)

6.4. Formação de Consenso

No 4º exemplo a ser apresentado, considera-se a situação em que quatro agentes epistêmicos distintos inicialmente possuem crenças diferentes, e interagem até a obtenção de uma situação de consenso, na qual a rede se estabiliza em uma configuração em que os agentes adquirem algumas das crenças originais dos seus pares. Tal exemplo pode ser interpretado como uma generalização dos modelos de formação de consenso de DeGroot [19] e de Axelrod [4].

Na tela inicial de configuração (Figura 6.29), vê-se a escolha das cores das crenças inicialmente treinadas, considerando-se uma estrutura interna dos agentes (rede neuronal de aprendizado por retro-propagação) no formato 5, 7, 1 (sete camadas internas). As frequências de comunicação são iguais para todos os quatro agentes, e os pesos iniciais são distribuídos de forma homogênea (não há agentes mais ou menos importantes).

Após um número de etapas, os agentes se aproximam gradualmente, e vão sendo “convertidos” para as crenças dos demais, de forma não-linear, até que chegam a um consenso a partir do qual não mais se alteram (Figura 6.36).

Uma outra maneira de interpretar o experimento é como um modelo de um ambiente de “aprendizagem colaborativa”, no qual diferentes “aprendizes” colaboram entre si, ensinando e aprendendo (como em uma sala de aula, por exemplo, ou através de um ambiente de *e-learning*).

Vê-se, também, que a distribuição homogênea dos pesos iniciais e a igualdade na frequência de comunicação são condições necessárias para a formação de consenso, como observado em seguidas simulações do Exemplo 4.

Um futuro aprimoramento deste exemplo permitirá variar as características iniciais dos agentes (pesos e frequências de comunicação), estudando as condições suficientes para a formação de consenso.

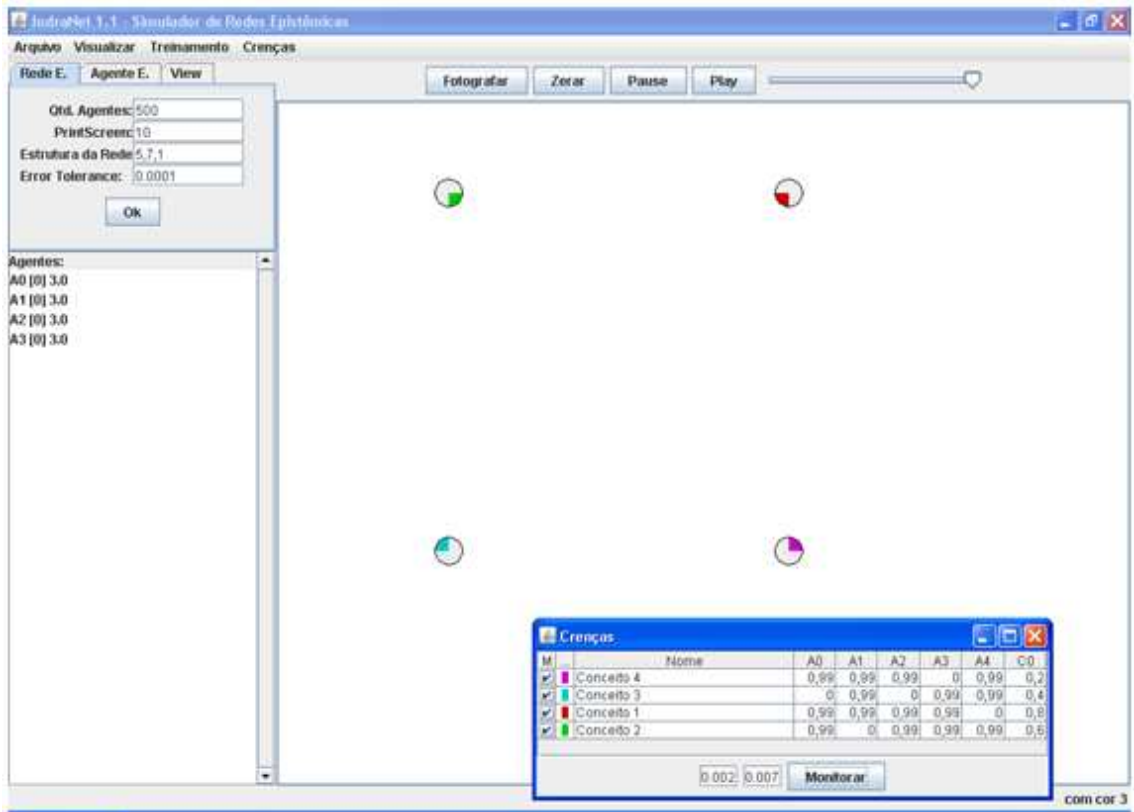


Figura 6.29 – Configuração inicial do Exemplo 4

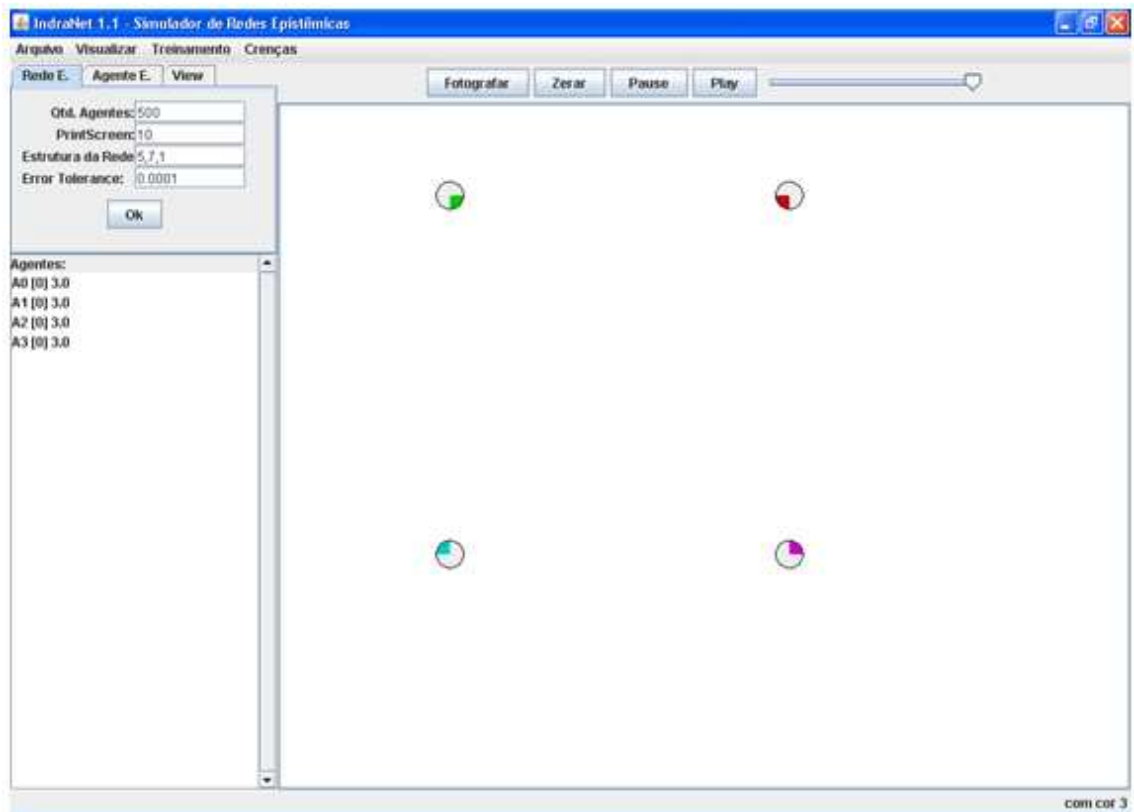


Figura 6.30 – Tela inicial do Exemplo 4

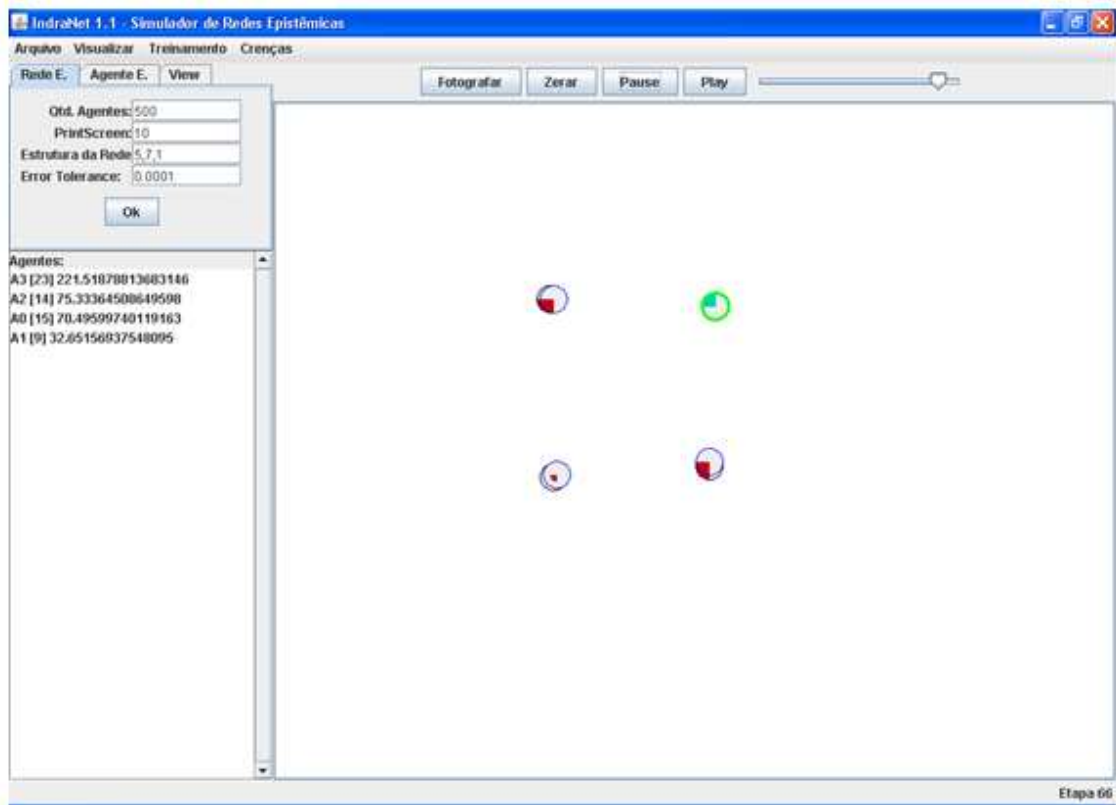


Figura 6.31 – Exemplo 4 após 66 etapas

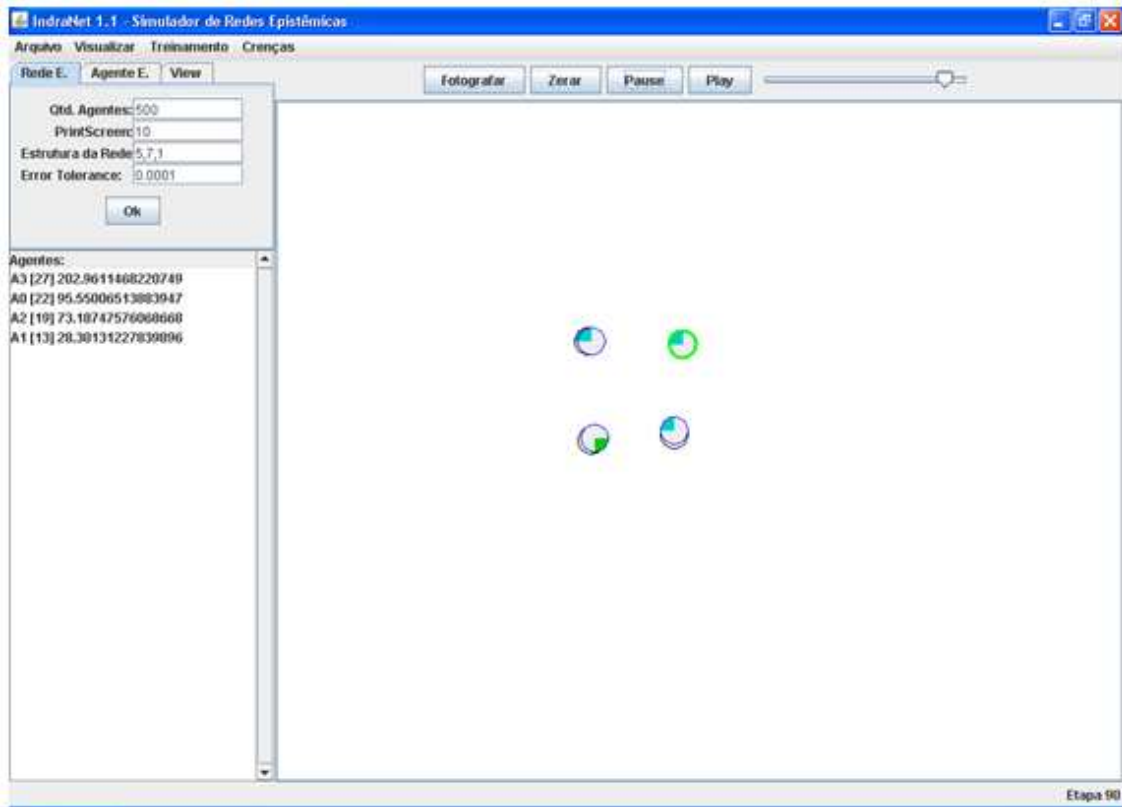


Figura 6.32 – Exemplo 4 após 90 etapas

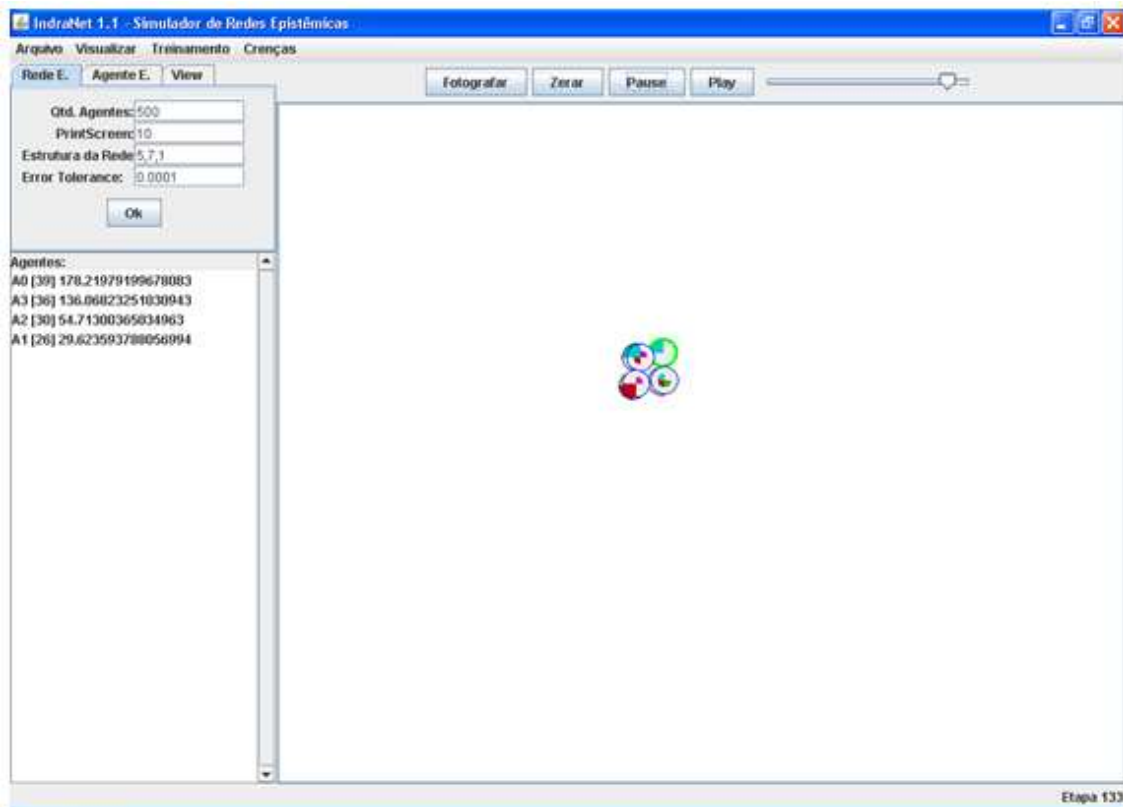


Figura 6.33 – Exemplo 4 após 133 etapas

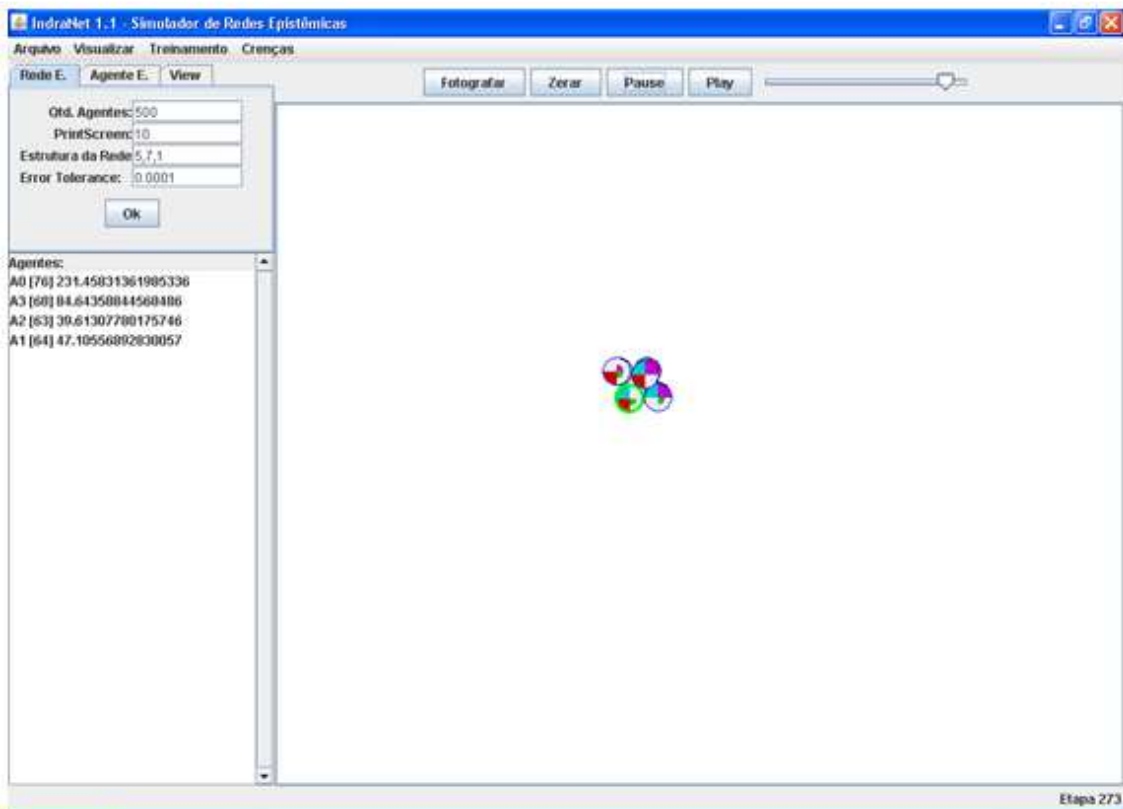


Figura 6.34 – Exemplo 4 após 273 etapas

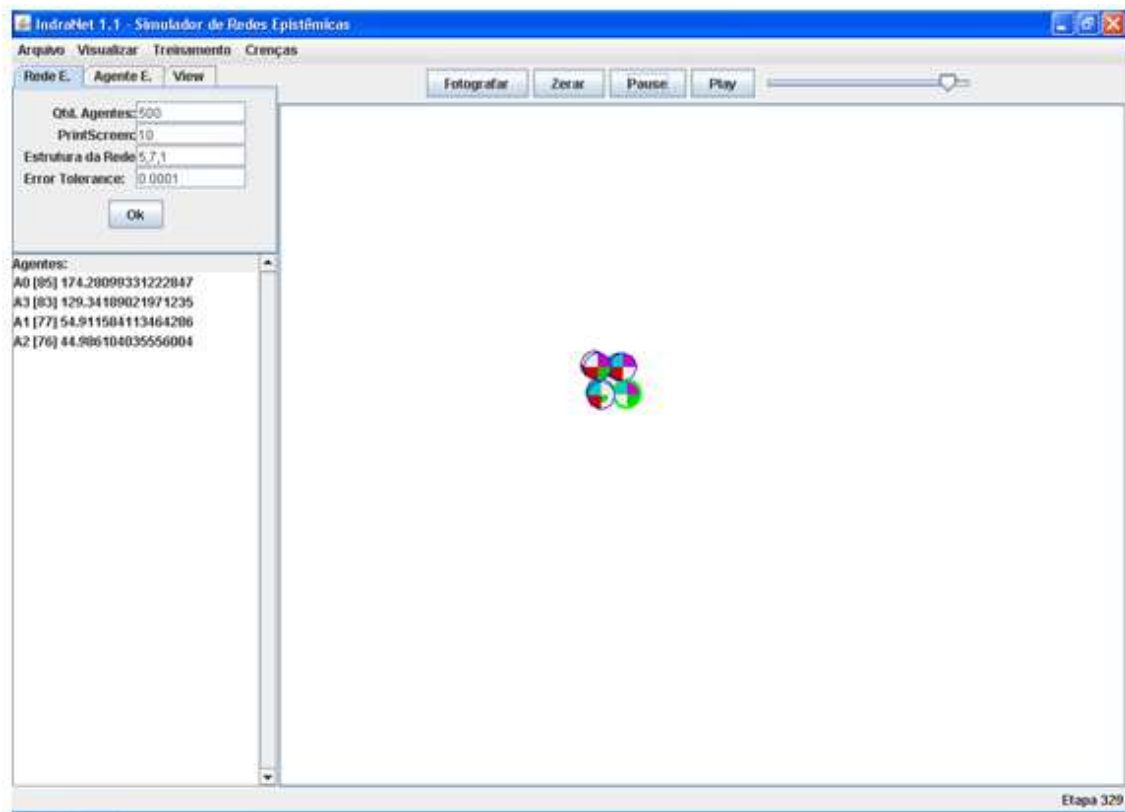


Figura 6.35 – Exemplo 4 após 329 etapas

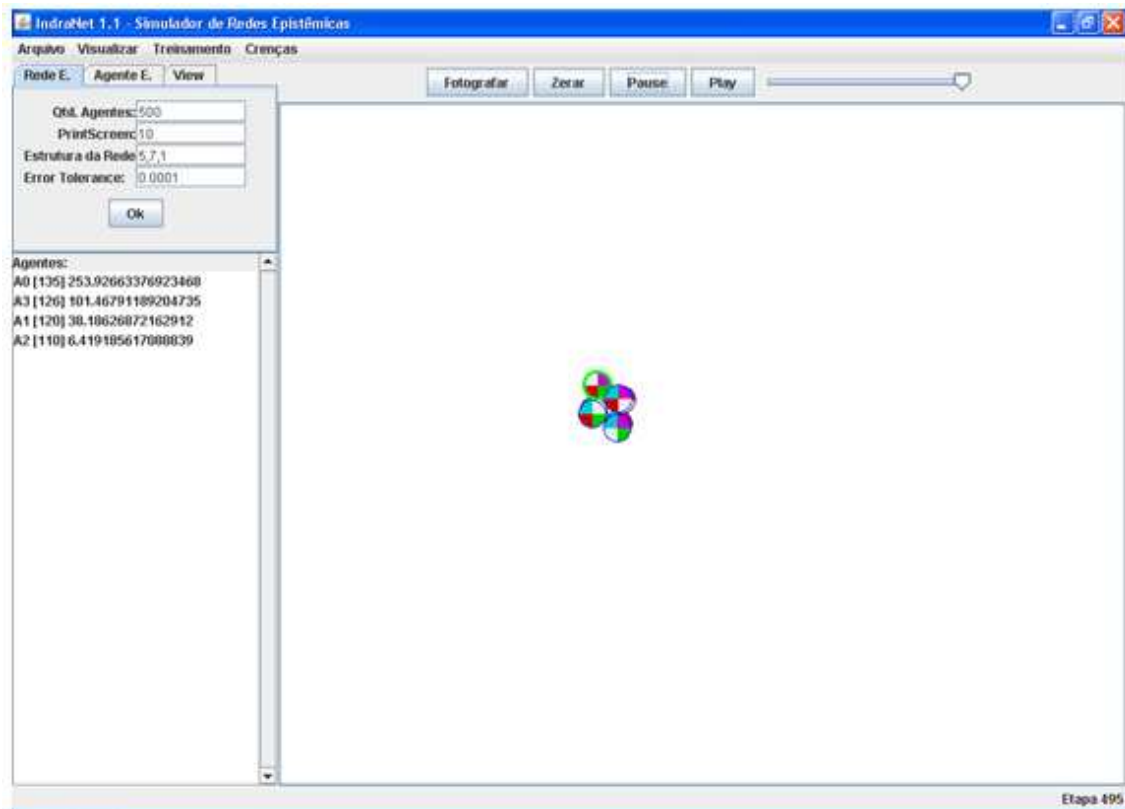


Figura 6.36 – Exemplo 4 após 495 etapas (formação de consenso)

6.5. A Rede Social Orkut

No 5º exemplo escolhido procurou-se captar do mundo real uma rede social de amigos, como o Orkut, ilustrando a aplicabilidade do modelo. O Orkut, assim como o Facebook, o Twitter e vários outros exemplos de redes sociais na Web, constitui-se como um espaço virtual no qual amigos e conhecidos conectam-se a outros amigos e conhecidos, afirmando seus interesses e preferências e trocando informações e conhecimentos.

Na Figura 6.37 vê-se um exemplo de um perfil de usuário do Orkut, obtido mediante prévia autorização e mantida a necessária privacidade.

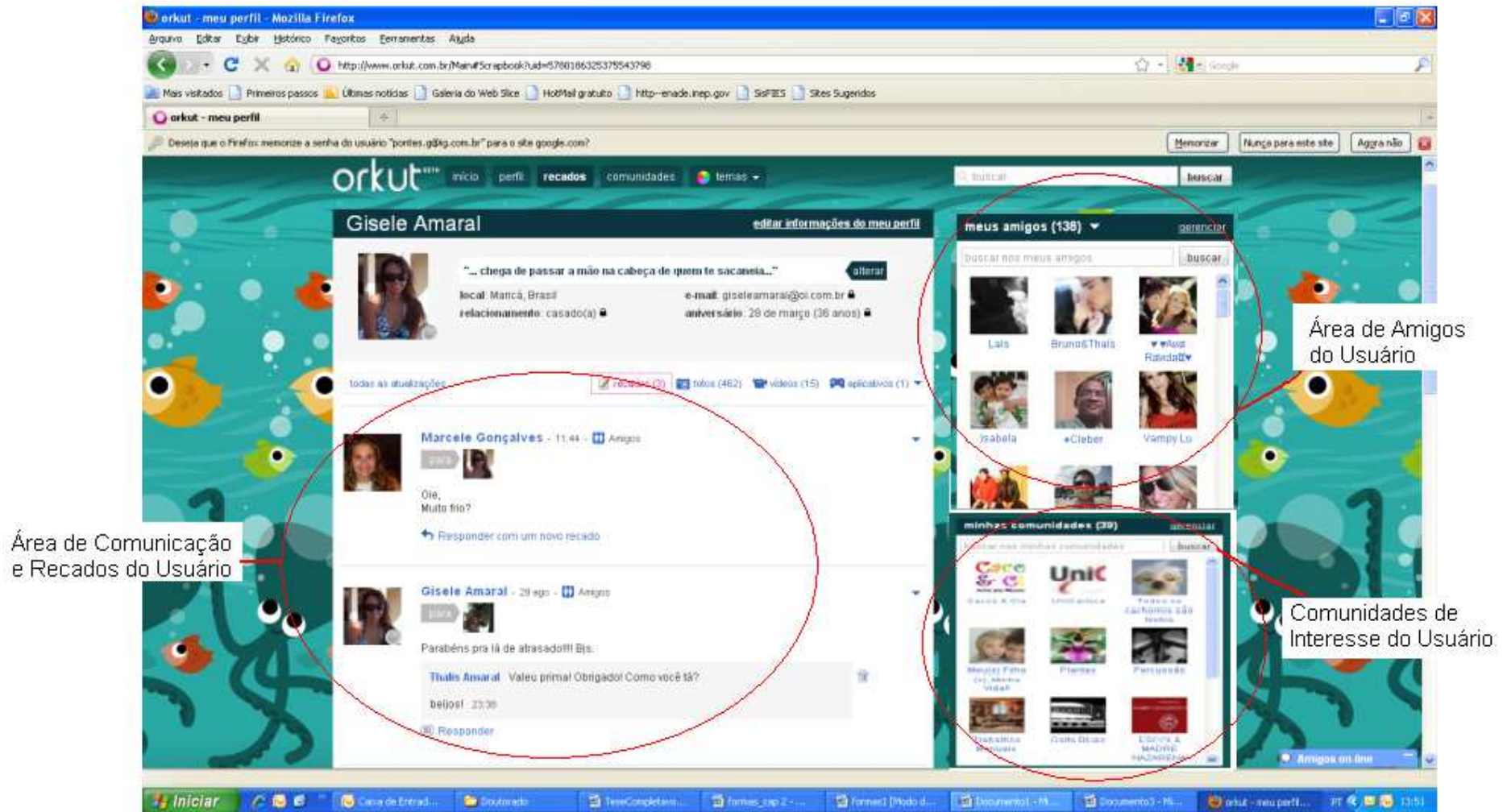


Figura 6.37 – Perfil de um usuário do Orkut (com permissão)

De forma a modelar um subconjunto de usuários do Orkut como uma rede epistêmica, partiu-se das seguintes premissas:

- (a) Os pesos (W s) iniciais de cada agente epistêmico foram definidos a partir das preferências dos usuários do Orkut (“Meus amigos”);
- (b) As frequências de comunicação de cada agente epistêmico foram estimadas a partir da quantidade de *scraps* (mensagens) por ele produzidas;
- (c) As crenças de cada agente epistêmico foram identificadas a partir dos interesses e comunidades a que os agentes pertencem (“Minhas Comunidades”).

Na Figura 6.38, vê-se o grafo criado a partir de uma comunidade “realista” (e não real) de amigos do Orkut. Dizemos que o grafo é “inspirado” em uma comunidade de amigos, pois devido às questões de privacidade e sigilo da própria ferramenta, nem todos os dados sobre preferências e interesses pessoais encontram-se abertos e à disposição para a modelagem. São trinta e um nós/usuários/agentes epistêmicos, e os arcos entre eles representam as importâncias que eles se atribuem, a partir das suas relações de amizade. Os nós em amarelo são usuários com maior frequência de comunicação.

Na Figura 6.39, vê-se o conjunto de comunidades (crenças) que foram utilizadas no treinamento inicial dos agentes da rede epistêmica. Para facilitar a modelagem e a visualização, foram identificadas apenas as quatro principais crenças de cada usuário, em um total de quarenta crenças (comunidades) distintas.

A Figura 6.40 apresenta as crenças modeladas inicialmente, associando-se a cada uma valores distintos de antecedentes e de consequentes. Para acompanhar a dinâmica da simulação, escolheram-se quatro cores para representar 4 crenças distintas:

- (a) “Salgueiro” – cor azul;
- (b) “Livros”- cor verde;
- (c) “Novelas da Globo” – cor vermelha;
- (d) “Eu confio em Deus” – cor roxa.

Na Figura 6.41 vê-se a configuração inicial do Exemplo 5, já com as cores atribuídas às crenças selecionadas para acompanhamento. Pode-se notar que os amigos mais “populares” inicialmente possuem somatórios de W_s mais altos (medida da importância), o que indica um potencial maior de influência sobre os outros.

Após uma sequência de etapas, nota-se que os agentes aglutinam-se em torno do agente 9 (inicialmente mais popular), e que as crenças oscilam entre as cores azul, verde e vermelha.

Ao final, na Figura 6.51, pode-se ver pelo gráfico de distribuição de pesos dos agentes que, como no Exemplo 1, também forma uma Lei de Potência, com um dos agentes recebendo uma grande importância (W_s) dada pelos outros agentes.

Pode-se entender o resultado final de simulação do Exemplo 5 (Orkut) a partir da noção de aprendizagem competitiva [44], através da qual diversas crenças disputam a atenção dos usuários simultaneamente. O resultado demonstra que os agentes inicialmente mais “populares” têm maior capacidade de influenciar os demais, e que as preferências dos usuários oscilam periodicamente, ora apontando em uma direção, ora apontando em outra direção. Tal fenômeno expressa a natureza emergente das comunidades no Orkut e a dinâmica da propagação de idéias em uma rede social virtual.

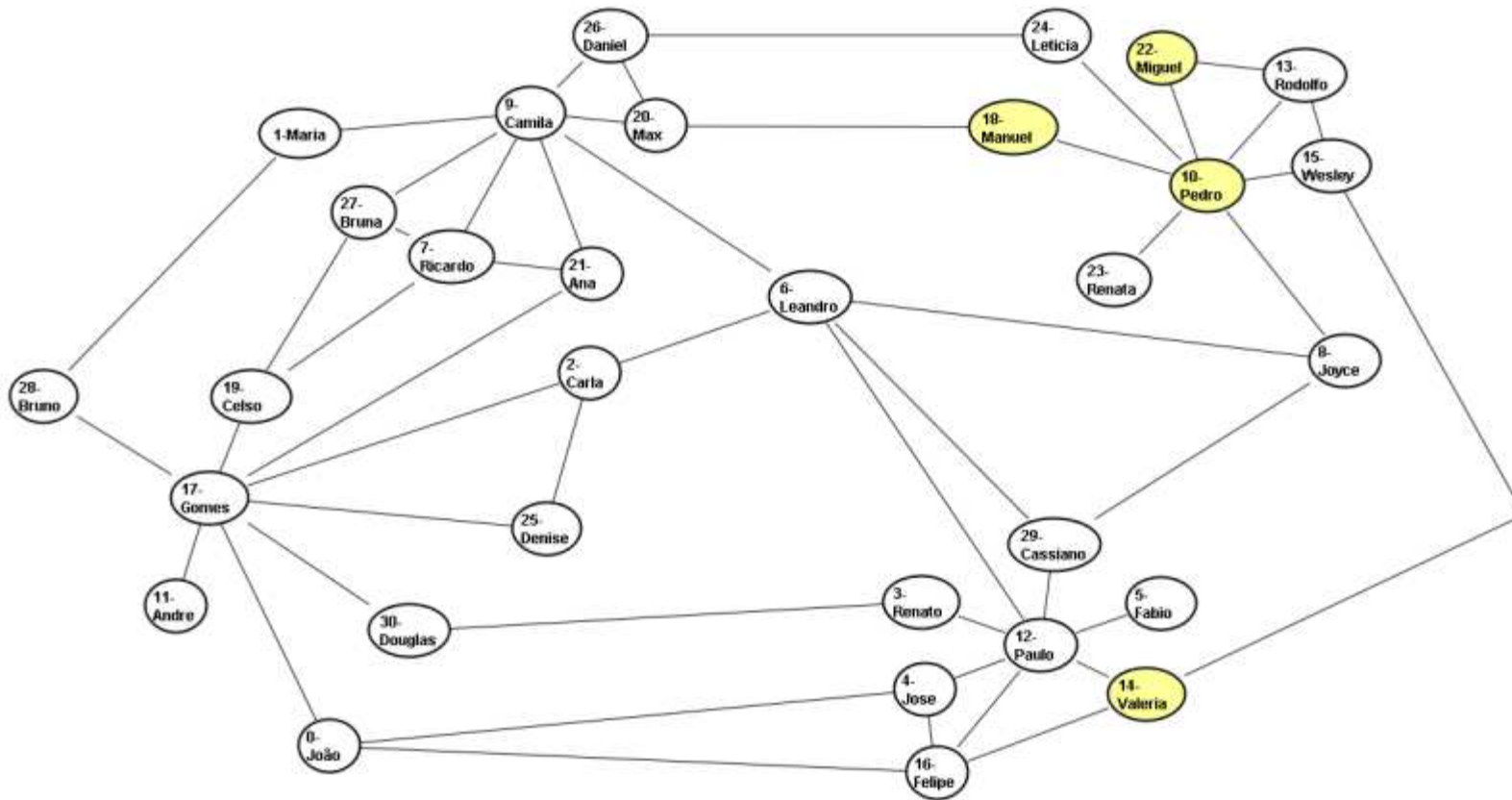


Figura 6.38 – Grafo do Exemplo do Orkut

João	Recomeçar é preciso Java Unicarioca PSP Brasil C/C++	Maria	Só bebo skol O Livreiro Eu amo minha mãe Jogos de Nave Gears of War	Carla	God of War Game Development Eu confio em Deus Salgueiro	Renato	Save Galvão Birds Lost Experience John Lock é meu pai Festas Infantis e Afins	José	Simpsons Caverna do Dragão Elite Photoshop Fotografia	Fabio	Milkshake do Bobs Dá Hadouken Ryu O Curioso Caso de Benjamin Button Quero ser presidente do Brasil
Leandro	Clarice Lispector Receitas Fáceis Filmes Antigos Game Retrô	Ricardo	Seu Madruga Merece uma Estátua Diga não as drogas Livros Anos 80	Joyce	Fotografias Noturnas Jim Carrey Silvio Santos é um robô Cazuza	Camila	Novelas da Globo Sou Fã do Silvio Santos Recomeçar é preciso Java	Pedro	Unicarioca PSP Brasil C/C++ Só bebo skol	André	O Livreiro Eu amo minha mãe Jogos de Nave Gears of War
Paulo	God of War Game Development Eu confio em Deus Salgueiro 1 1 2 3 5 8 13	Rodolfo	Save Galvão Birds Lost Experience John Lock é meu pai Festas Infantis e Afins	Valéria	Simpsons Caverna do Dragão Elite Photoshop Fotografia	Wesley	Milkshake do Bobs Dá Hadouken Ryu O Curioso Caso de Benjamin Button Quero ser presidente do Brasil	Felipe	Clarice Lispector Receitas Fáceis Filmes Antigos Game Retrô	Gomes	Seu Madruga Merece uma Estátua Diga não as drogas Livros Anos 80
Manual	Fotografias Noturnas Jim Carrey Silvio Santos é um robô Cazuza	Celso	Novelas da Globo Sou Fã do Silvio Santos Recomeçar é preciso Java	Max	Unicarioca PSP Brasil C/C++ Só bebo skol	Ana	O Livreiro Eu amo minha mãe Jogos de Nave Gears of War	Miguel	God of War Game Development Eu confio em Deus Salgueiro	Renata	Save Galvão Birds Lost Experience John Lock é meu pai Festas Infantis e Afins
Leticia	Simpsons Caverna do Dragão Elite Photoshop Fotografia	Denise	Milkshake do Bobs Dá Hadouken Ryu O Curioso Caso de Benjamin Button Quero ser presidente do Brasil	Daniel	Clarice Lispector Receitas Fáceis Filmes Antigos Game Retrô	Bruna	Seu Madruga Merece uma Estátua Diga não as drogas Livros Anos 80	Bruno	Fotografias Noturnas Jim Carrey Silvio Santos é um robô Cazuza	Cassiano	Novelas da Globo Sou Fã do Silvio Santos Recomeçar é preciso Java
Douglas	Novelas da Globo Sou Fã do Silvio Santos Recomeçar é preciso Java										

Figura 6.39 – Subconjunto de Usuários e seus interesses no Orkut

M	Cor	Nome	A0	A1	A2	A3	A4	C0
		God of War	0,99	0,99	0,99	0,99	0,99	0,7
		Meu passado me condena	0,99	0,99	0,99	0,99	0,95	0,7
		Mikshake do Bobs	0,99	0,99	0,99	0,99	0,29	0
		Save Galvão Brás	0,31	0,99	0,99	0,99	0,94	0,4
		Sou Fã do Silvio Santos	0,99	0,99	0,59	0,99	0,99	0,3
		Jim Carrey	0,21	0,98	0,99	0,99	0,59	0,8
		Livros	0,99	0,99	0,99	0,99	0,59	0,8
		Anos 80	0,99	0,99	0,99	0,99	0,89	0,7
		Diga não às drogas	0,99	0,99	0,99	0,99	0,29	0,6
		Game Rebô	0,99	0,99	0,99	0,99	0,89	0,8
		Salgueiro	0,99	0,99	0,99	0,99	0,29	0,2
		PSP Brasil	0,99	0,99	0,99	0,99	0,34	0,8
		Simpsons	0,99	0,99	0,99	0,99	0,97	0,8
		Receitas Fáceis	0,31	0,99	0,59	0,99	0,29	0,3
		Clarice Lispector	0,99	0,99	0,99	0,99	0,89	0,8
		Silvio Santos é um robô	0,99	0,99	0,99	0,99	0,99	0,4
		Seu Madruga Merece uma Estátua	0,99	0,99	0,99	0,99	0,99	0,5
		Java	0,29	0,99	0,99	0,99	0,62	0,5
		Lost Experience	0,99	0,99	0,99	0,99	0,95	0,8
		Gears of War	0,99	0,99	0,99	0,99	0,3	0,8
		Fotografia	0,99	0,99	0,99	0,99	0,29	0
		Unicãoica	0,31	0,99	0,99	0,99	0,93	0,6
		Festas Infantis e Afins	0,99	0,99	0,99	0,99	0,88	0,1
		Eu amo minha mãe	0,99	0,99	0,99	0,99	0,37	0,3
		Fotografias Noturnas	0,99	0,99	0,99	0,99	0,29	0,8
		Cazua	0,99	0,99	0,99	0,99	0,99	0,5
		Cavinha do Dragão	0,29	0,99	0,99	0,99	0,95	0,2
		Jogos de Nave	0,99	0,99	0,99	0,99	0,99	0,9
		Falme Arfbgos	0,99	0,99	0,99	0,99	0,79	0,4
		Recomeçar é preciso	0,31	0,99	0,99	0,99	0,31	0,8
		Elite Photoshop	0,99	0,99	0,99	0,99	0,19	0,8
		Penso logo desisto	0,29	0,99	0,99	0,99	0,92	0,2
		Quero ser presidente do Brasil	0,29	0,99	0,99	0,99	0,59	0,2
		John Lock é meu pai	0,99	0,99	0,59	0,99	0,89	0,6
		Novelas da Globo	0,99	0,99	0,99	0,99	0,89	0,8
		Dá Hadouken Ryu	0,99	0,99	0,99	0,99	0,49	0,8
		O Curioso Caso de Benjamin Button	0,99	0,99	0,99	0,99	0,89	0,1
		Eu conto em Deus	0,99	0,99	0,99	0,99	0,93	0,8
		O Livro	0,99	0,99	0,59	0,99	0,64	0,9

Figura 6.40 – Crenças Modeladas do Exemplo 5

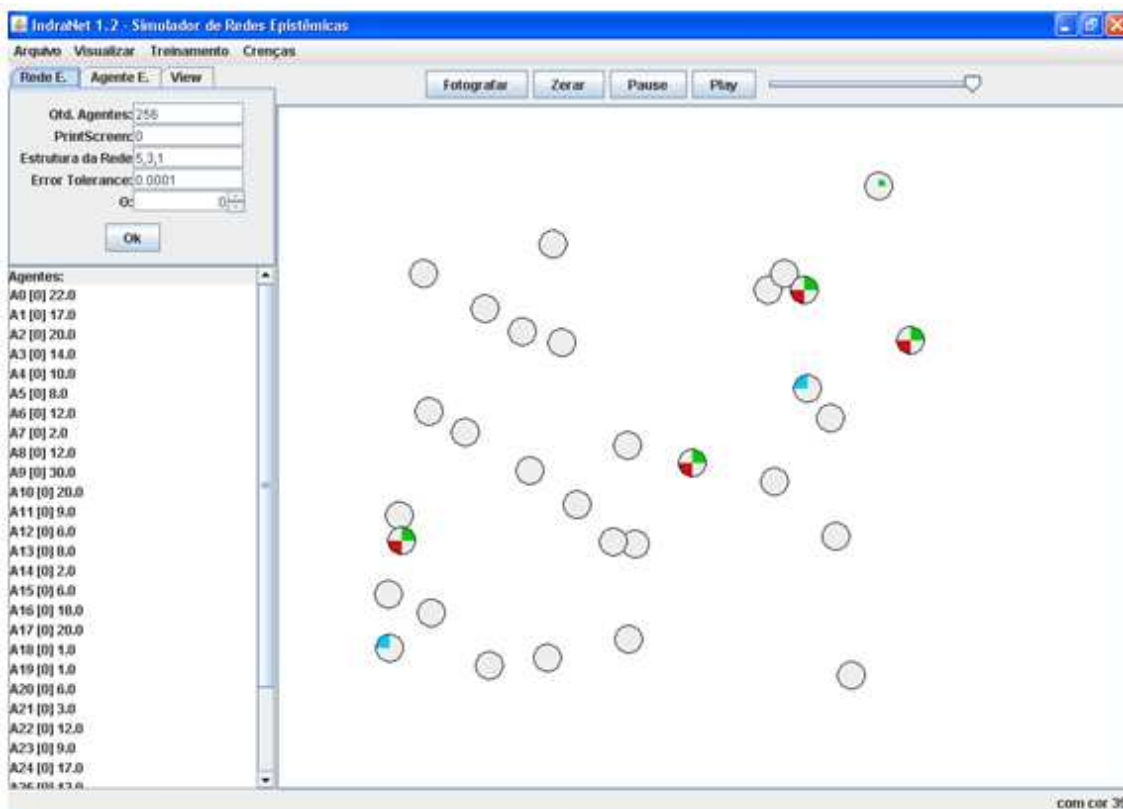


Figura 6.41 – Tela inicial do Exemplo 5

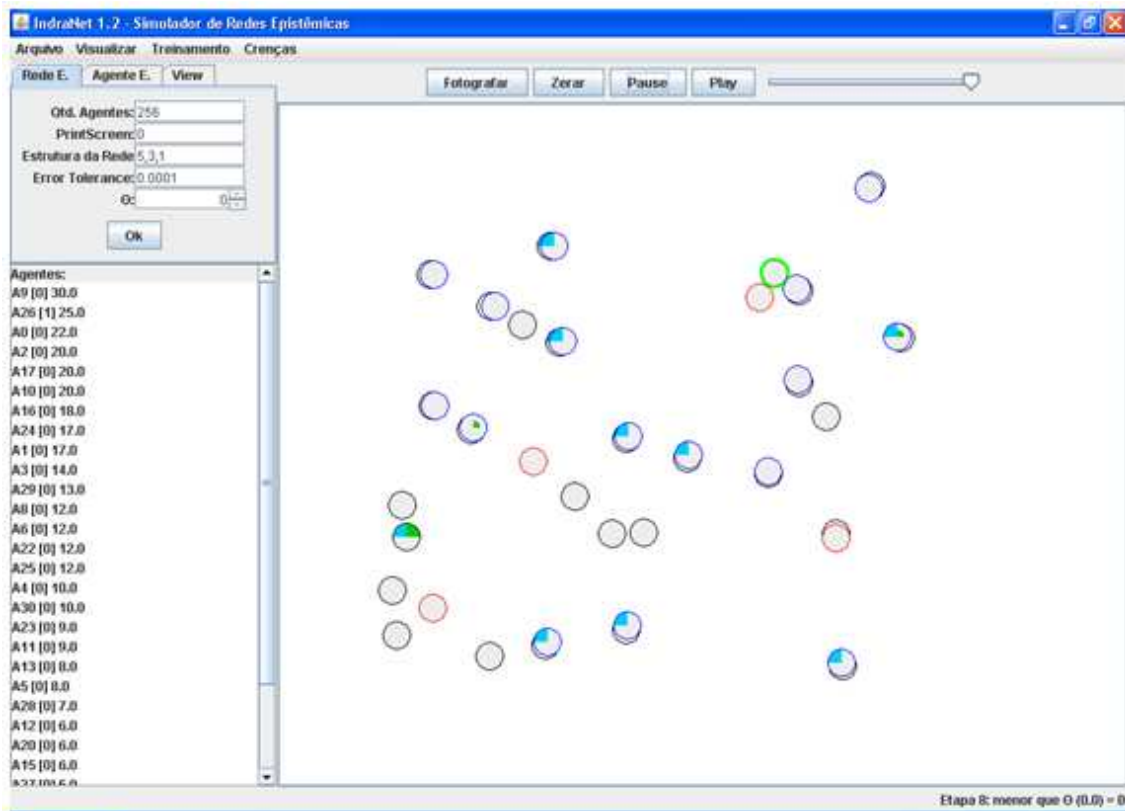


Figura 6.42 – Exemplo 5 após 6 etapas

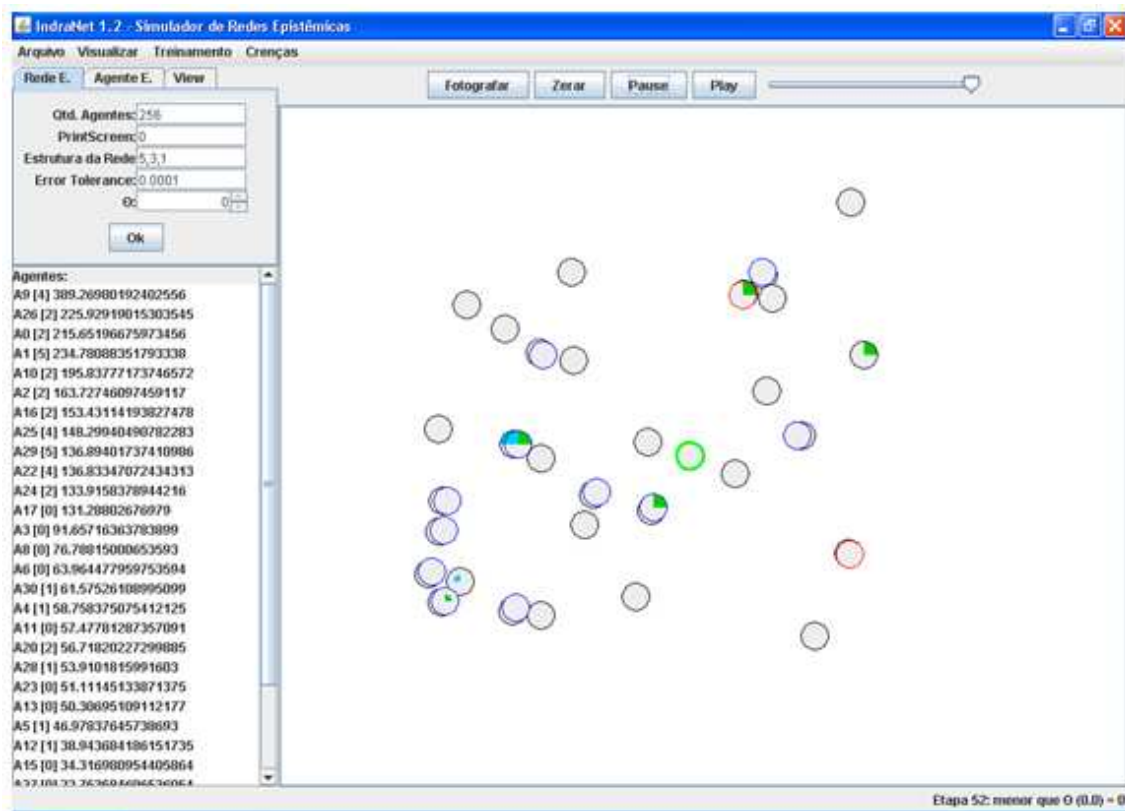


Figura 6.43 – Exemplo 5 após 52 etapas

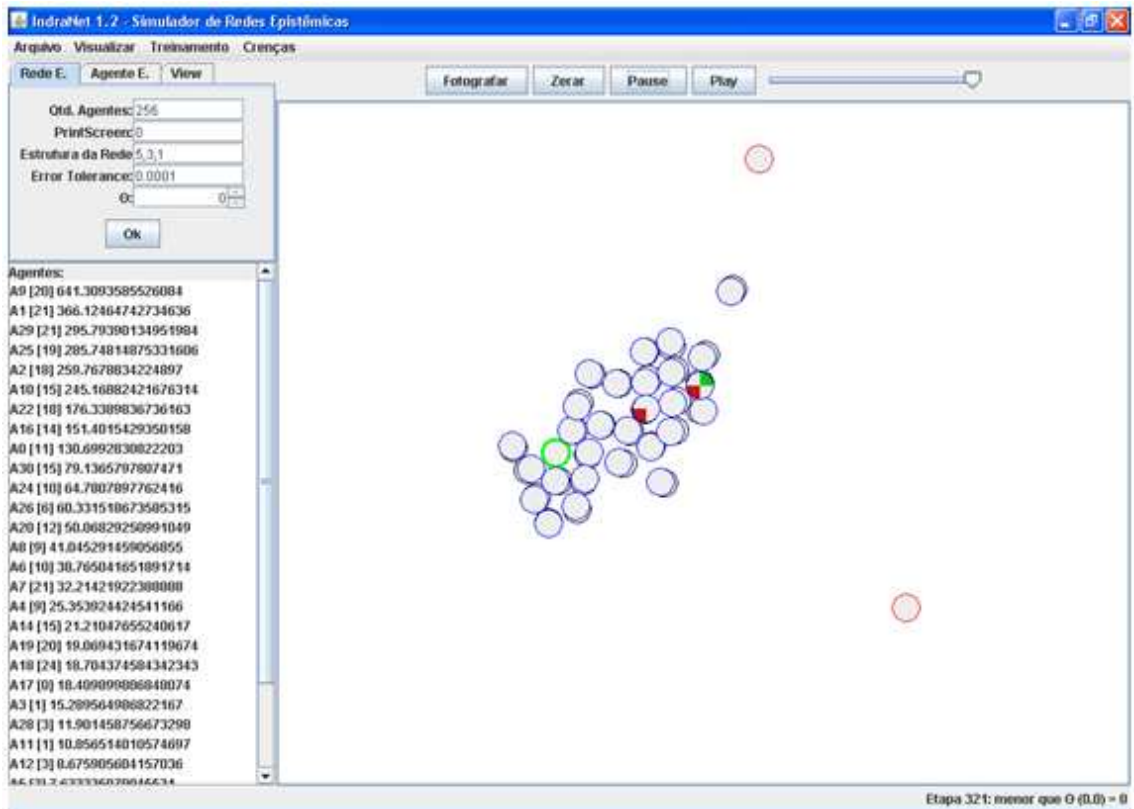


Figura 6.44 – Exemplo 5 após 321 etapas

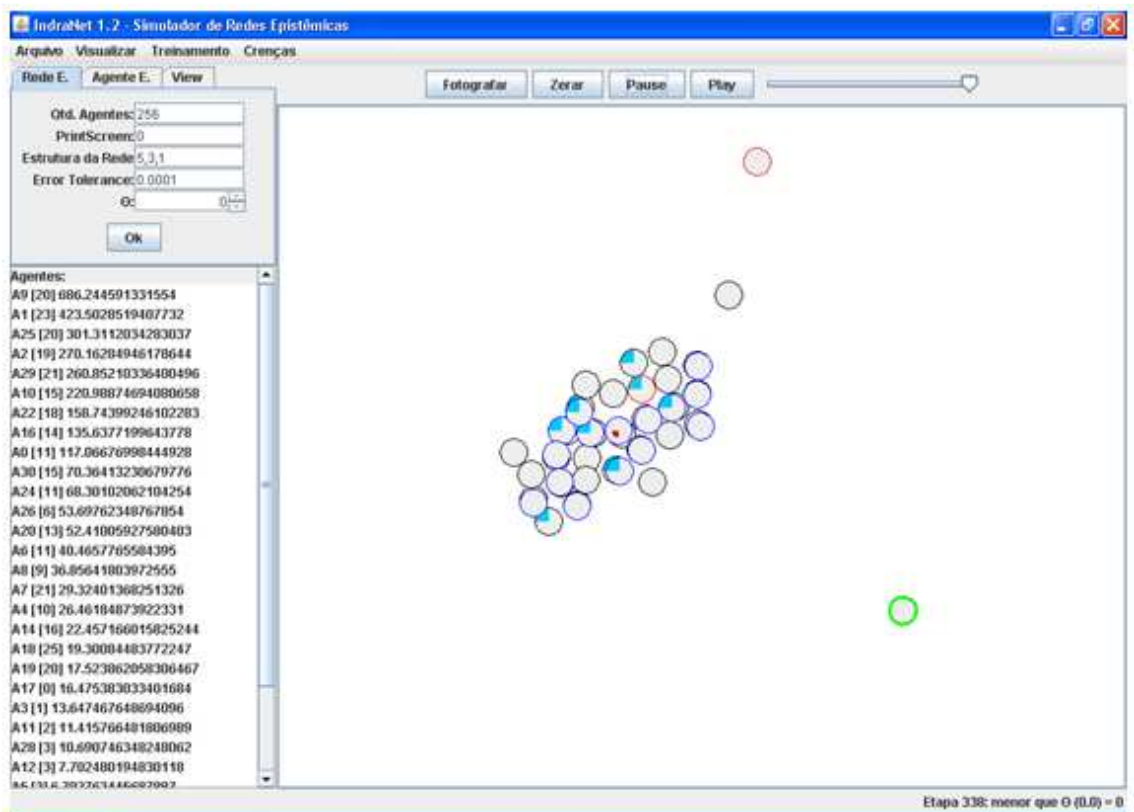


Figura 6.45 – Exemplo 5 após 338 etapas

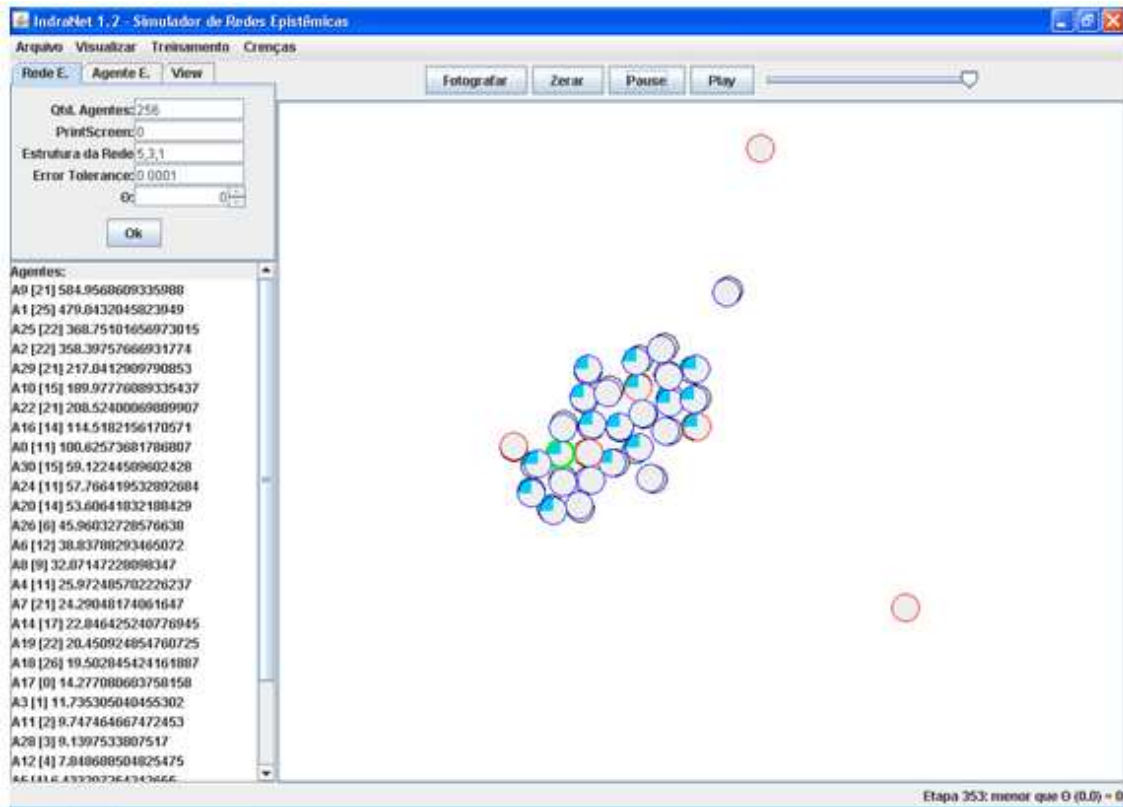


Figura 6.46 – Exemplo 5 após 353 etapas

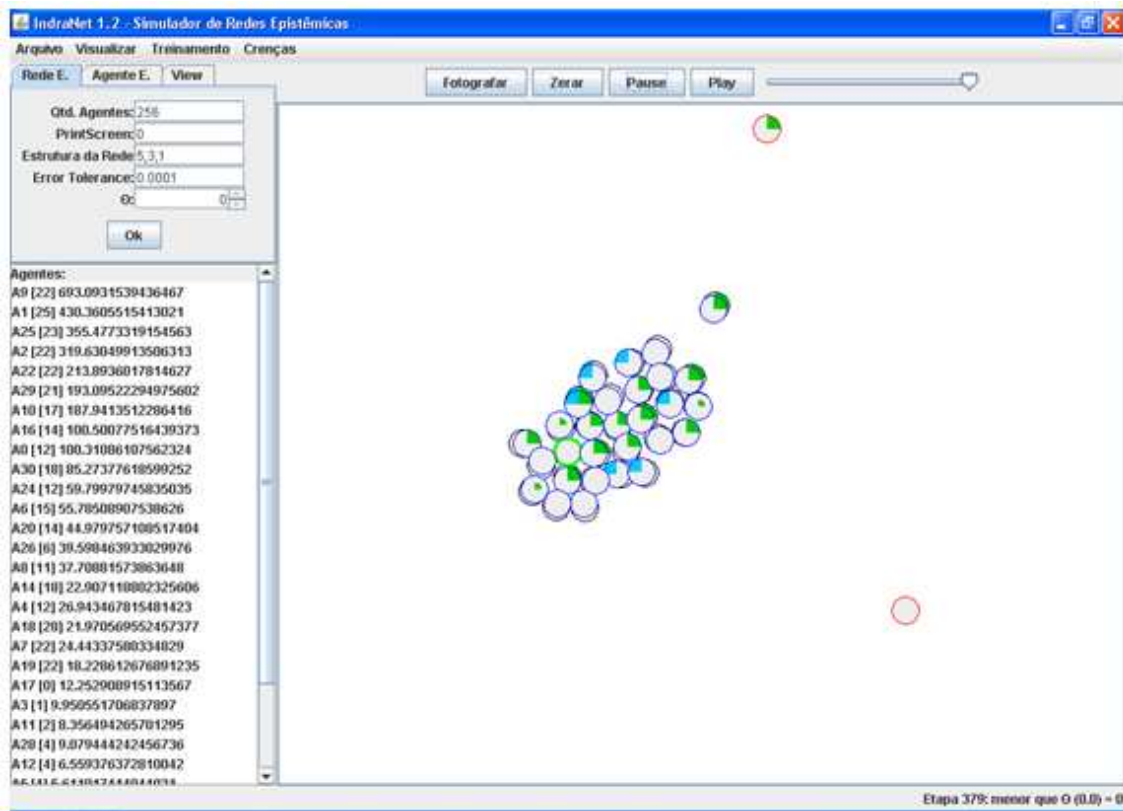


Figura 6.47 – Exemplo 5 após 379 etapas

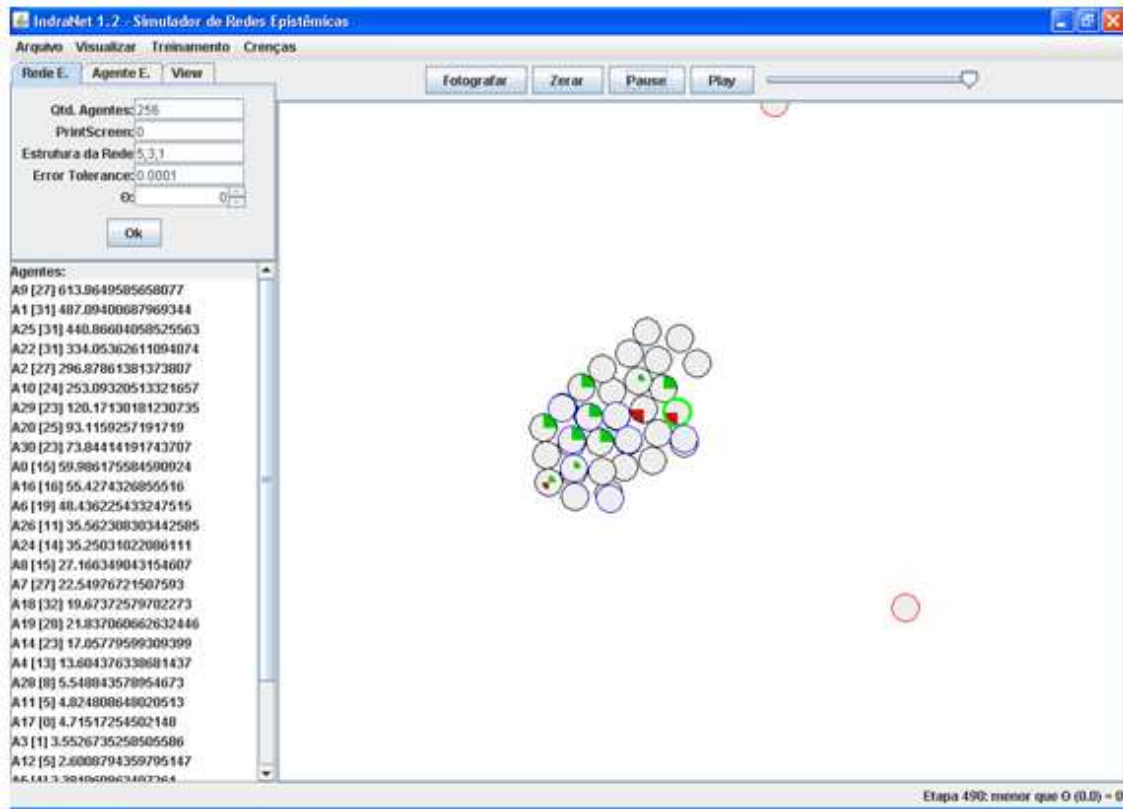


Figura 6.48 – Exemplo 5 após 490 etapas

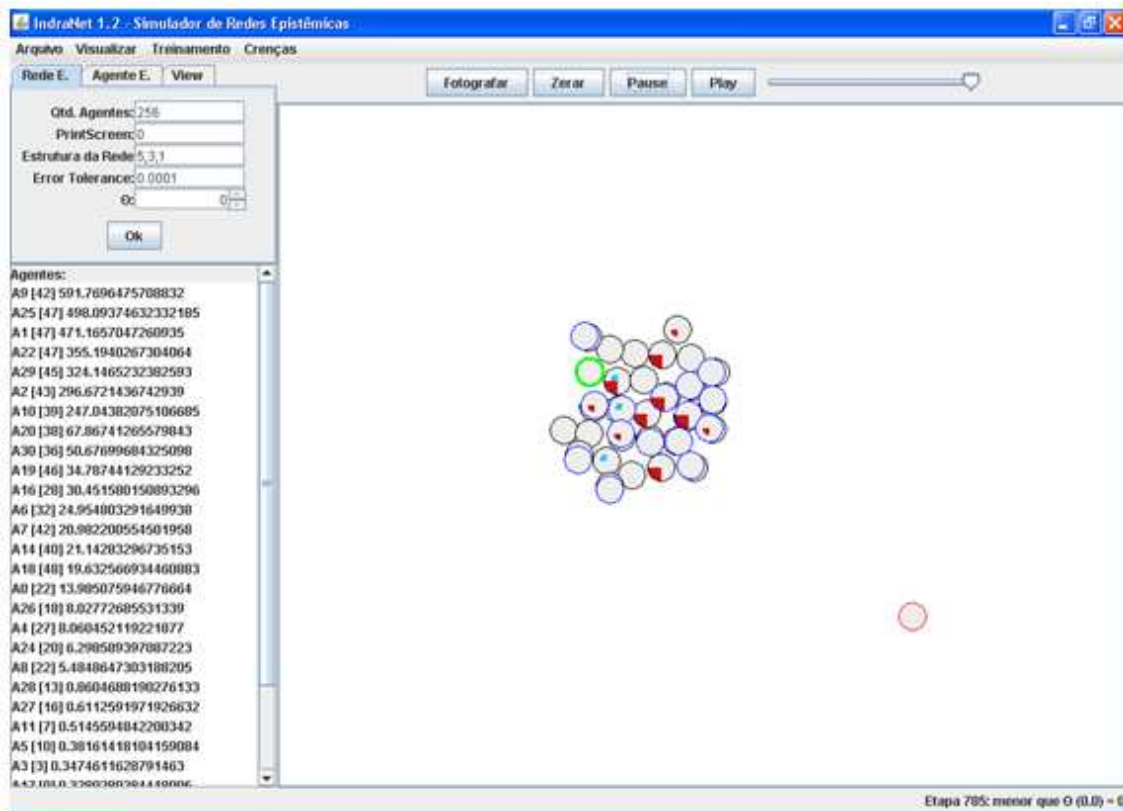


Figura 6.49 – Exemplo 5 após 785 etapas

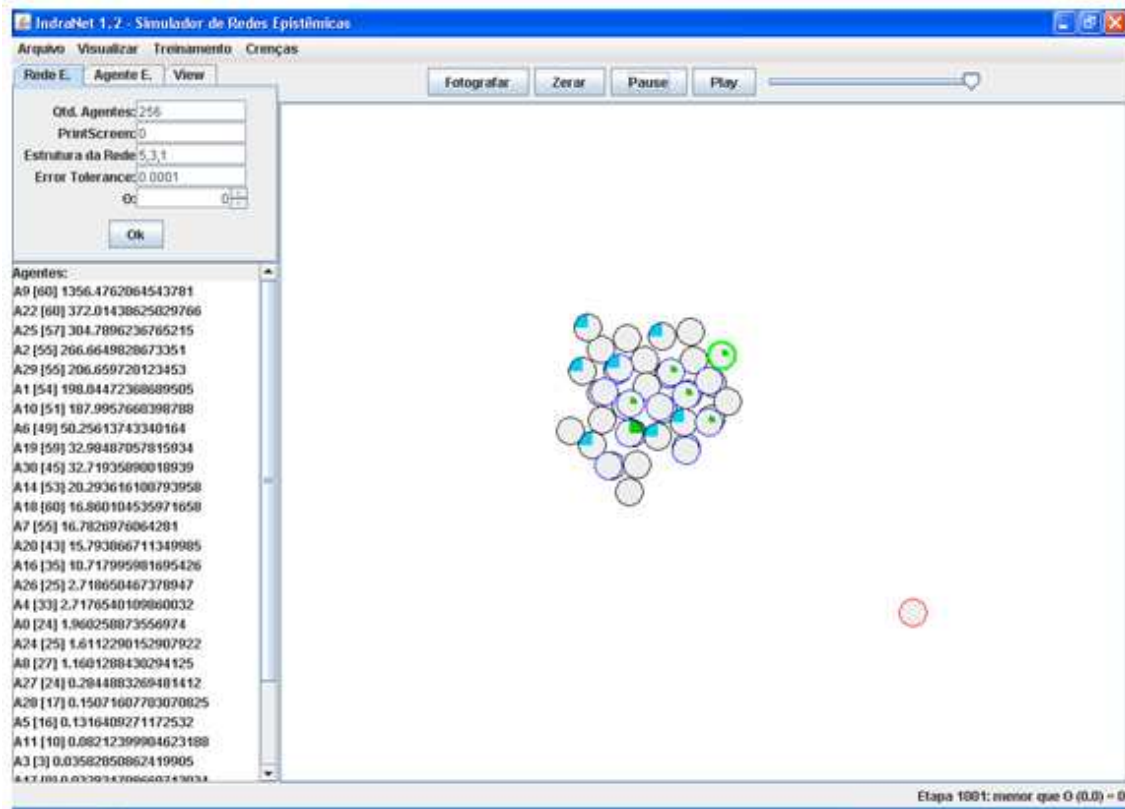


Figura 6.50 – Exemplo 5 após 1001 etapas

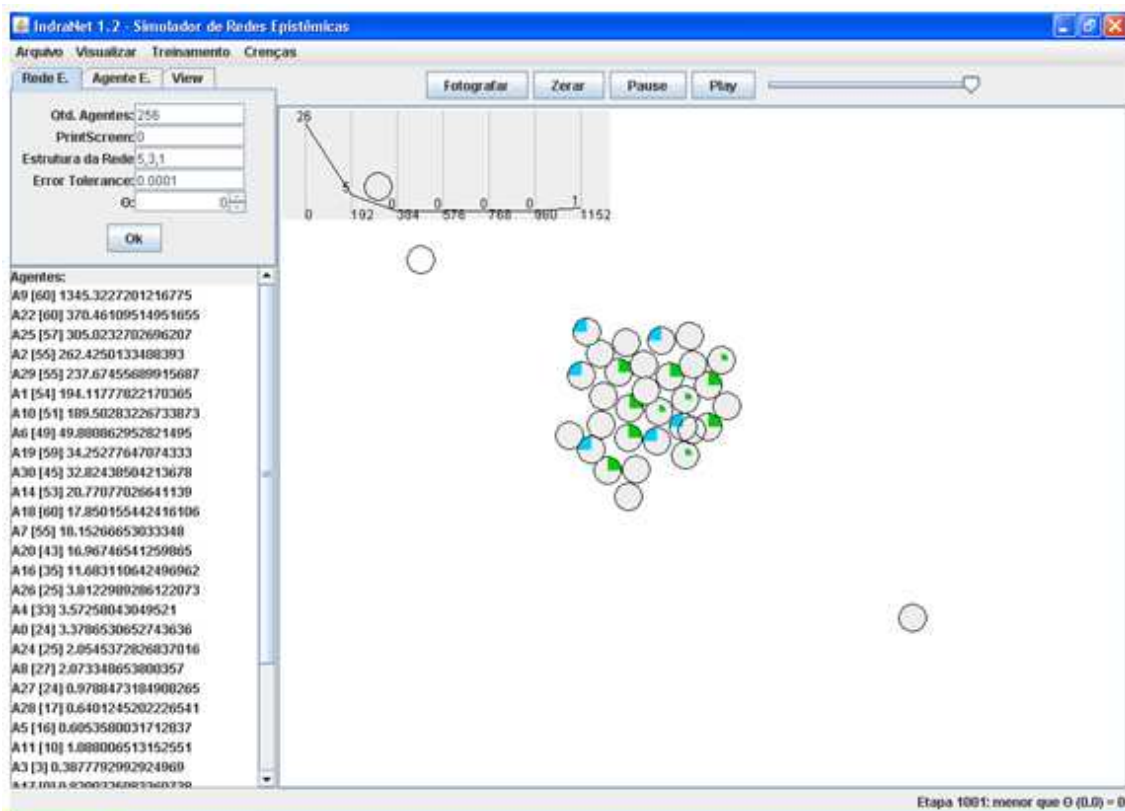


Figura 6.51 – Situação final do Exemplo 5 com gráfico de distribuição (Lei de Potência)

7. Conclusões

O objetivo do presente trabalho foi a proposta de um modelo conexionista para a representação da dinâmica da aprendizagem social. Foi feita a justificativa da importância do fenômeno da aprendizagem social nos mais variados campos de estudo, e foram apresentados exemplos que ilustram o potencial de aplicação do modelo para uma ampla gama de situações.

O modelo conexionista proposto nesse trabalho é um modelo simples, com poucos parâmetros, porém capaz de modelar uma variedade grande de fenômenos em que a aprendizagem social está presente.

Entre as contribuições do presente trabalho, destaca-se:

- (a) A formalização de conceitos teóricos presentes nos trabalhos de Atlan [2], Tarde [67] e Bandura [5], em um modelo conexionista que se presta à simulação computacional, permitindo a verificação *in silico* de propriedades emergentes em redes sociais;
- (b) A generalidade e a simplicidade do modelo proposto, que, a partir de um pequeno número de parâmetros e regras, é capaz de modelar diferentes fenômenos relacionados à aprendizagem social;
- (c) A demonstração, por simulação, de que as redes epistêmicas se auto-organizam e se estruturam na forma de uma “Lei de Potência”, constituindo-se em um caso especial de redes *scale-free*;
- (d) A exemplificação do modelo proposto para os casos de propagação de crenças e formação de consenso, como uma possível generalização dos modelos de DeGroot [19] e Axelrod [4];

- (e) A utilização do modelo proposto para formalização de um subconjunto da rede social Orkut, simulando a dinâmica de um grupo de usuários e suas comunidades de interesse.

A capacidade do modelo é muito maior do que o tempo que dispusemos neste trabalho. Algumas limitações do trabalho puderam ser observadas:

- (a) A escolha de exemplos simples para ilustrar a aplicabilidade do modelo, sabendo-se que as redes complexas do mundo real possuem muitas outras nuances, que ainda não foram analisadas;
- (b) A ausência de uma formalização matemática das propriedades das redes epistêmicas, preferindo-se a construção da simulação computacional para a análise dos fenômenos emergentes;
- (c) A simplificação da implementação do simulador IndraNet, que se limita a agentes com a mesma estrutura de rede interna e com focos e escopos iguais;
- (d) A implementação sequencial do modelo, limitando-se a capacidade de representação de agentes e de seu funcionamento em paralelo.

Como desenvolvimento futuro do presente trabalho, vislumbram-se as seguintes possibilidades:

- (a) Maior exploração das potencialidades do modelo nos exemplos escolhidos, variando-se, por exemplo, as frequências de comunicação, os focos e os escopos dos agentes, aproximando-se de situações mais realistas;
- (b) Aplicação do modelo a outras áreas de investigação nas quais o fenômeno da aprendizagem social está presente;

- (c) Aprimoramento do simulador IndraNet, com a paralelização do algoritmo e a sua implementação em máquinas paralelas;
- (d) Investigação sobre a capacidade preditiva do modelo proposto, principalmente o seu potencial uso no acompanhamento da emergência de tendências na *Web* social;
- (e) Uso de *exponential random graphs* [60] como formalismo para exploração das propriedades matemáticas do modelo de redes epistêmicas auto-organizáveis.

No quadro a seguir, como contribuição final, apresenta-se um resumo das principais áreas potenciais para futura exploração do modelo proposto, com indicação de possíveis propriedades emergentes a serem observadas.

Concluindo, faço minhas as palavras de Martin Luther King, Jr.:

“Nós estamos presos em uma inescapável rede de mutualidade. O que afeta um, diretamente, afeta todos, indiretamente”.

Área de aplicação	Agentes Epistêmicos	Pares Epistêmicos	Ws	Propriedades Emergentes
Sistemas Imunológicos [3, 40, 43, 71]	Linfócitos	Antígeno e resposta ao antígeno	Semelhança entre linfócitos	Formação de clones linfocitários
Comunidade de Cientistas [42, 46, 55]	Cientistas	Experimentos científicos	Proximidade dos resultados	Formação de paradigmas científicos
Propagação de Doenças [52, 71]	Indivíduos	Vírus e resposta ao vírus	Reações imunológicas entre indivíduos	Dinâmica das epidemias
Comunidades de Aprendizagem	Aprendizes	Crenças, conhecimentos individuais	Conhecimento coletivo	<i>Clusters</i> de conhecimento comum
Contágio Social [4, 73, 74]	Indivíduos	Ideias, modas	Influência social entre indivíduos	Disseminação de ideias
Web Social	Usuários	Comunidades a que pertencem	Importância dos amigos	<i>Clusters</i> de interesses
Formação de Consenso [19, 31]	Votantes	Opiniões	Influência entre votantes	Consenso, formação de blocos

Figura 7.1 – Tabela de Possíveis Aplicações do Modelo Proposto

Referências Bibliográficas

- [1] ANG, C.S., ZAPHIRIS, P., “Simulating Social Network of Online Communities: Simulation as a Method for Sociability Design”, *Human-Computer Interaction – Interact 2009*;
- [2] ATLAN, H., *Entre o Cristal e a Fumaça: Ensaio sobre a organização do ser vivo*, Jorge Zahar Editora, 1992;
- [3] ATLAN, H., Cohen, I.R., “Immune information, self-organization and meaning”, *International Immunology*, Vol. 10, n. 6, pp. 711-717, 1998;
- [4] AXELROD, R., “The Dissemination of Culture: A Model with local convergence and global polarization”, *J. Conflict Resolut.*, Vol. 41, pp. 203-226, 1997;
- [5] BANDURA, A., *Social Learning through Imitation*, University of Nebraska Press, 1962;
- [6] BANDURA, A., AZZI, R.G., POLYDORO, S. (orgs), *Teoria Social Cognitiva*, Artmed, 2008;
- [7] BANERJEE, A. V., “A Simple Model of Herd Behavior”, *Quarterly Journal of Economics*, Vol. 107, pp. 797-817, 1992;
- [8] BARABÁSI, A.-L., ALBERT, R., “Emergence of Scaling in Random Networks”, *Science*, Vol. 286, pp. 509-512, 1999;
- [9] BARABÁSI, A.-L., JEONG, H. *et al*, “Evolution of the Social Network of Scientific Collaborations”, *Physica A*, Vol. 311, pp. 590-614, 2002;

- [10] BARABÁSI, A.-L., *Linked: How Everything Is Connected To Everything Else And What It Means For Business, Science and Everyday Life*, Penguin, 2002;
- [11] BARABÁSI, A.-L., *Bursts: The Hidden Pattern Behind Everything We Do*, Penguin, 2010;
- [12] BARRAT, A., BARTHÉLEMY, M., VESPIGNANI, A., *Dynamical Processes on Complex Networks*, Cambridge University Press, 2008;
- [13] BAR-YAM, Y., *Dynamics of Complex Systems*, Addison-Wesley, 1997;
- [14] BOCCALETTI, S. et al, "Complex Networks: Structure and Dynamics", *Physics Reports*, Vol. 424, pp. 175-308, 2006;
- [15] BORGATTI, S.P., MEHRA, A., Brass, D.J., LABLANCA, G., "Network Analysis in the Social Sciences", *Science*, vol. 323, pp. 892-895, 2009;
- [16] BUBER, M. *I and Thou*, Simon and Schuster, 1970;
- [17] CHOI, S., GALE, D., KARIV, S., "Behavioral Aspects of Learning in Social Networks: An Experimental Study", in *Advances in Behavioral and Experimental Economics*, John Morgan (editor), JAI Press, 2005;
- [18] COSTA, L. da F. et al., "Analysing and Modeling Real-World Phenomena with Complex Networks: A Survey of Applications", [arXiv.org](https://arxiv.org/abs/0711.3199v3) > [physics](#) > arXiv:0711.3199v3, [physics.soc-ph], 2008;
- [19] DEGROOT, M. H., "Reaching a Consensus", *Journal of the American Statistical Association*, Vol. 69, No. 345, pp. 118-121, 1974;
- [20] EASLEY, D., KLEINBERG, J., *Networks, Crowds and Markets: Reasoning About a Highly Connected World*, Cambridge University Press, 2010;

- [21] EDELMAN, G.M., *Bright Air, Brilliant Fire: On The Matter of the Mind*, Basic Books, 1982;
- [22] EDELMAN, G.M., *Wider Than The Sky: The Phenomenal Gift of Consciousness*, Yale University Press, 2004;
- [23] ERDOS, P., RÉNYI, A. "On Random Graphs", *Publicationes Mathematicae*, Vol. 6, pp. 290-297, 1959;
- [24] FINKELSTEIN, A., GOEDICKE, M., KRAMER, J., NISKIER, C., "ViewPoint oriented software development: methods and viewpoints in requirements engineering", *Algebraic methods II: Theory, Tools and Applications* , Springer-Verlag, 1991;
- [25] FINKELSTEIN, A., FUKS, H., NISKIER, C., SADLER, M., "Constructing a dialogic framework for software development", *ACM SIGSOFT Software Engineering Notes*, v. 14 n.4, p.68-72, June, 1989;
- [26] FOUCAULT. M., *A Arqueologia do Saber*, Ed. Forense, 2002;
- [27] FREEMAN, L. C., *The Development of Social Network Analysis: A Study In The Sociology of Science*, Empirical Press, 2004;
- [28] GALE, D., KARIV, S., "Bayesian Learning in Social Networks", *Games and Economic Behavior*, Vol. 45 (2) , pp. 329-346, 2003;
- [29] GALEF Jr., LALAND, K. N., "Social Learning in Animals: Empirical Studies and Theoretical Models", *BioScience*, Vol. 55 (6), pp. 489-499, 2005;
- [30] GLADWELL, M., *The Tipping Point: How Little Things Can Make A Big Difference*, Little, Brown, New York, 2000;

- [31] GOLUB, B., JACKSON, M. O., “Naïve Learning in Social Networks and the Wisdom of Crowds”, *American Economic Journal: Microeconomics*, Vol. 2, Num. 1, pp. 112-149, 2010;
- [32] GONÇALVES, M.S., CLAIR, E.S., “Antes tarde do que nunca: notas sobre as contribuições de Gabriel Tarde para a análise da articulação entre comunicação e cultura”, *Revista Galáxia*, nº 14, pp. 137-148, 2007;
- [33] GOYAL, S., “Learning in Networks: A Survey”, in *Group Formation in Economics: Networks, Clubs, and Coalitions*, G. DEMANGE e M. WOODERS (eds), Cambridge University Press (2005);
- [34] GRANOVETTER, M. S., “The Strength of Weak Ties”, *American Journal of Sociology*, Vol. 78, pp. 1360-1380, 1973;
- [35] HEDSTROM, P., “Experimental Macro Sociology: Predicting the Next Best Seller”, *Science*, Vol. 311, pp. 786-787, 2006;
- [36] HEDSTROM, P., “Rational Imitation”, in *Social Mechanisms*, Peter Hedstrom and Richard Swedberg, eds., Cambridge University Press, 2008;
- [37] HOLLAND, J. H., *Emergence*, Basic Books, Perseus Publishing, 1998;
- [38] HOLLAND, J. H., *Hidden Order: How Adaption Builds Complexity*, Perseus Books, 1995;
- [39] *Indra's Net*, disponível em: <http://www.cs.kent.ac.uk/people/staff/saf/networks/networking-networkers/indras-net.html> acesso em: 10/09/2010;
- [40] JERNE, N.K., “Towards a network theory of the immune system”, *Ann. Immunol (Inst. Pasteur)*, v. 125 C, pp. 373-389, 1974;
- [41] KOVÁCS, A., UENO, H., “Is the immune system an interactive system?”, draft abstract (to be presented at the Interactivist Summer Institute), 2005.

- [42] KUHN, T.S., *The Structure of Scientific Revolutions*, Second Edition, Univ. of Chicago Press, 1970;
- [43] LALAND, K. N., "Social Learning Strategies", *Learning & Behavior*, Vol. 32 (1), pp. 4-14, 2004;
- [44] MCCLELLAND, J.L. & RUMELHART, D.E. (eds), *Parallel Distributed Processing*, The MIT Press, 1986;
- [45] MILGRAM, S., "The Small World Problem", *Psychology Today*, Vol. 2, pp. 60-67, 1967;
- [46] NEWMAN, M. E. J., "The Structure of Scientific Collaboration Networks", *Proc. Natl. Acad. Sci. USA*, Vol. 98, pp. 404-409, 2001;
- [47] NEWMAN, M. E. J., BARABÁSI, A.-L, Watts, D. J., *The Structure and Dynamics of Networks*, Princeton University Press, 2006;
- [48] NEWMAN, M. E. J., *Networks: An Introduction*, Oxford University Press, 2010;
- [49] NISKIER, C., *PRISMA: Utilização de Paradigmas Complementares para a Aquisição da Especificação de Software*, Dissertação de Mestrado, Depto. de Informática, PUC/RJ, 1986;
- [50] NISKIER, C., MAIBAUM, T.S.E., SCHWABE, D., "A Look Through PRISMA: towards pluralistic knowledge-based environments for software specification acquisition", *ACM SIGSOFT Software Engineering Notes*, Vol. 14(3), pp. 128-136, 1989;
- [51] NISKIER, C., MAIBAUM, T.S.E., SCHWABE, D., "A Pluralistic Knowledge-Based Approach to Software Specification", *Lecture Notes In*

Computer Science, Vol. 387 (Proceedings of the 2nd European Software Engineering Conference), 1989;

[52] PASTOR-SATORRAS, R., VESPIGNANI, A., “Epidemic Spreading in Scale-Free Networks”, *Physical Review Letters*, Vol. 86, pp. 3200-3203, 2001;

[53] PEREIRA, L. S., *Modelo Matemático-Computacional da Gênese da Rede Idiotípica do Sistema Imunológico*, Dissertação de Mestrado, COPPE, 2006;

[54] POLANYI, M., *A Lógica da Liberdade*, Topbooks, 2003;

[55] POPPER, K., *A Lógica da Pesquisa Científica*, Editora Cultrix, 1972;

[56] ROTH, C., “Co-evolution in Epistemic Networks: Reconstructing Social Complex Systems”, *Structure and Dynamics: eJournal of Anthropological and Related Sciences*, Vol. 1(3), 2007;

[57] RUELLE, D., *Acaso e Caos*, Editora Unesp, 1993;

[58] RUSSEL, R. & NORVIG, P., *Inteligência Artificial*, Elsevier Editora Ltda., 2004;

[59] SHOHAM, Y., POWERS, R., GRENAGER, T., “If Multi-Agent Learning Is The Answer, What Is The Question?”, *Artificial Intelligence*, Vol. 171, pp. 365-377, 2007;

[60] SNILDERS, T.A.B., PATTISON, P.E. *et al*, “New Specifications for Exponential Random Graph Models”, *Sociological Methodology*, Vol. 36(1), pp. 99-153, 2006;

[61] *Social and Cognitive Networks Academic Research Center*, disponível em: <http://scnarc.rpi.edu/> acesso em: 11/08/2010;

- [62] “Special Issue on Social Learning”, *IEEE Intelligent Systems*, Vol. 25, nº4, Julho/Agosto 2010;
- [63] “Special Issue on Learning and the Social Web”, *Journal of Emerging Technologies en Web Intelligence*, Vol. 2, nº1, 2010;
- [64] “Special Issue on Computational Models of Collective Intelligence in the Social Web”, *ACM Transactions on Intelligent Systems and Technology*, prevista para Abril/Maio de 2011;
- [65] “Special Issue on Complex Systems and Networks”, *Science*, Vol. 325, Issue 5939, pp. 357 – 504, July, 2009;
- [66] TARDE, G., *A Opinião e as Massas*, Martins Fontes Editora, São Paulo, 2005;
- [67] TARDE, G., *Les Lois de l’imitation*, Les Empêcheurs de Penser em Rond/Éditions Du Seuil, Paris, 2001;
- [68] TARDE, G., *Monadologia e Sociologia*, Cosac Naify, 2007;
- [69] VIDAL DE CARVALHO, L.A., *Datamining*, Editora Ciência Moderna, 2005;
- [70] VIDAL DE CARVALHO, L.A., *Síntese de Redes Neurais com Aplicações à Representação do Conhecimento e à Otimização*, Tese de Doutorado, COPPE/UFRJ, 1989;
- [71] VIDAL DE CARVALHO, L.A., BARBOSA, V.C., AGUILAR, E., FLORES, L., “A Graph Model for the Evolution of Specificity in Humeral Immunity”, *Journal of Theoretical Biology*, v. 229, pp 311-325, 2004;
- [72] WATTS, D. J., *Small Worlds: The Dynamics of Networks Between Order and Randomness*, Princeton Studies in Complexity, Princeton University Press, 1999;

[73] WATTS, D.J., *Six Degrees – The Science of a Connected Age*, W.W.Norton, 2003;

[74] WATTS, D.J., “The ‘New’ Science of Networks”, *Annu. Rev. Sociol.*, Vol. 30, pp. 243-270, 2004;

[75] WATTS, D.J., “A Twenty-First Century Science”, *Nature*, Vol. 445, pp. 489, Fev. 2007;

[76] WATTS, D. J., STROGATZ, S. H., “Collective Dynamics of ‘Small-World’ Networks”, *Nature*, Vol. 393, pp. 440-442, 1998;

[77] WEISS, G. (ed), *Multiagent Systems: A Modern Approach to Distributed Artificial Intelligence*, MIT Press, 1999;

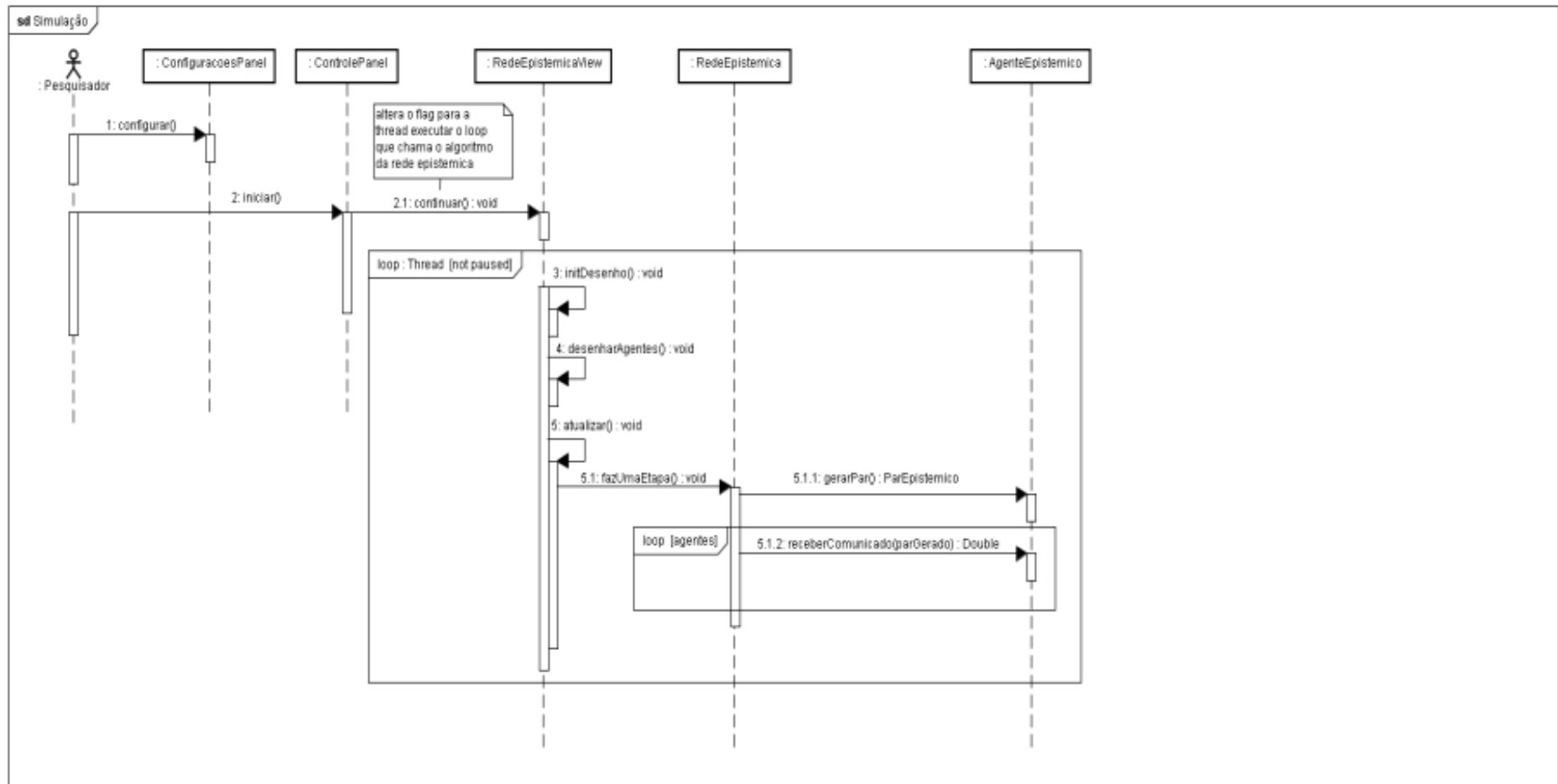
[78] WOOLDRIDGE, M., *An Introduction to MultiAgent Systems*, John Wiley & Sons, 2002.

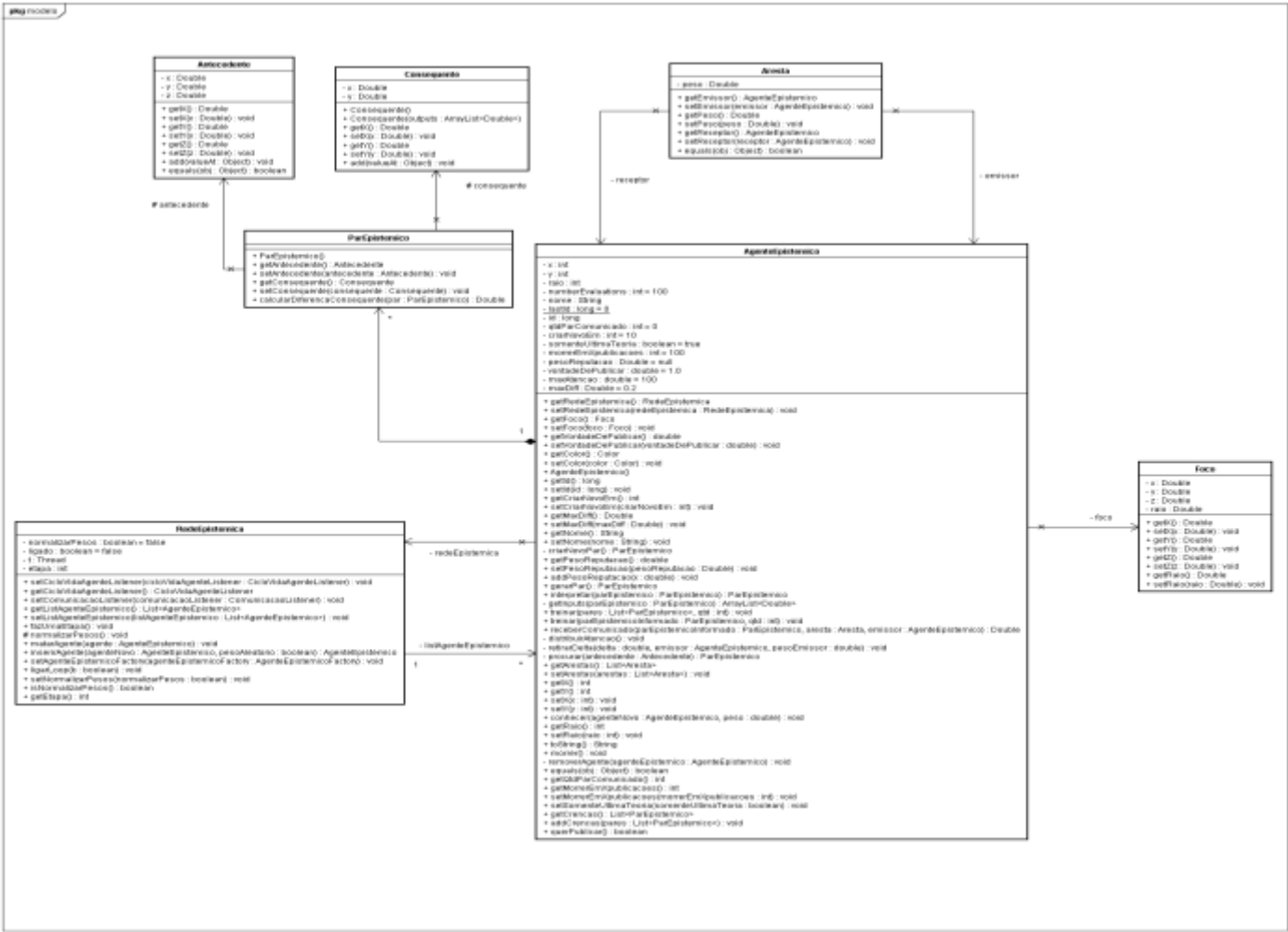
Anexo A

Documentação Técnica do Simulador Indranet 1.2

Anexo A.1

Diagramas de Sequência e de Classes/Objetos





Anexo A.2

Programas

redesepistemicas/ bo/ BackPropagation.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.bo;
2
3 import java.util.ArrayList;
4 import java.util.Iterator;
5 import java.util.ListIterator;
6
7 import org.apache.log4j.Logger;
8
9 import com.rmit.neuralnetwork.NeuralNetwork;
10 import com.rmit.neuralnetwork.activation.Activation;
11 import com.rmit.neuralnetwork.node.Connection;
12 import com.rmit.neuralnetwork.node.Node;
13 import com.rmit.neuralnetwork.node.Weight;
14 import com.rmit.neuralnetwork.training.Training;
15 import com.rmit.neuralnetwork.trainingdata.TrainingExample;
16 import com.rmit.neuralnetwork.trainingdata.TrainingSet;
17
18 /**
19  * @author lachlan
20  *
21  */
22 public class BackPropagation extends Training {
23     private static Logger logger = Logger.getLogger(BackPropagation.class);
24     private double learningRate;
25     private double momentum;
26
27     public BackPropagation(int numberEvaluations, double errorTolerance) {
28
29         super(numberEvaluations, errorTolerance);
30
31         this.learningRate = 0.9;
32         this.momentum = 0.001;
33
34         init();
35     }
36
37     public BackPropagation(int numberEvaluations, double errorTolerance, double learningRate, double
38 momentum) {
39
40         super(numberEvaluations, errorTolerance);
41
42         this.learningRate = learningRate;
43         this.momentum = momentum;
44
45         init();
46     }
47
48     private void init() {
49         setDetails("BACKPROP learningRate " + learningRate + " momentum " + momentum);
50     }
51
52     @Override
53     public ArrayList<Double> train(NeuralNetwork neuralNetwork, TrainingSet trainingSet) {
```

```

54
55     ArrayList<Double> errors = new ArrayList<Double>();
56     ArrayList<TrainingExample> trainingExamples = trainingSet.getTrainingExamples();
57     double error = Double.MAX_VALUE;
58     double errorBest = Double.MAX_VALUE;
59
60     int numberTrainingExamples = trainingExamples.size();
61
62     // reset the weights
63     //neuralNetwork.initWeights();
64
65     for (int current = 0; current < numberEvaluations && error > errorTolerance; current++) {
66
67         error = 0;
68
69         // go through each training example
70         for (TrainingExample trainingExample : trainingExamples) {
71
72             // pass in the new inputs to the nn
73             neuralNetwork.setInput(trainingExample.getInput());
74
75             neuralNetwork.getOutput();
76
77             // ***** USE THIS FOR ONLINE ERROR *****
78             // get the predicted outputs + calculate outputs error
79             // error += getError(trainingExample.getOutput(), neuralNetwork.getOutput());
80
81             // update weights by back propagating errors
82             backPropagate(neuralNetwork, trainingExample.getOutput());
83         }
84
85         // ***** THIS IS FOR OFFLINE ERROR *****
86         // calculate offline error (real error)
87         for (TrainingExample trainingExample : trainingExamples) {
88
89             // pass in the new inputs to the nn
90             neuralNetwork.setInput(trainingExample.getInput());
91
92             // get the predicted outputs + calculate outputs error
93             error += getError(trainingExample.getOutput(), neuralNetwork.getOutput());
94         }
95         // *****
96
97         // get the mean of the summed squared error of one epoch
98         error = error/numberTrainingExamples;
99
100        // get best error
101        if(error < errorBest) {
102            errorBest = error;
103        }
104
105        // save the errors for output
106        errors.add(errorBest);
107    }
108

```

```

109         logger.debug("BACKPROP " + errorBest);
110         return errors;
111     }
112
113     private void backPropagate(NeuralNetwork neuralNetwork, ArrayList<Double> trainingSetOutputs) {
114
115         double value = 0.0;
116         double delta = 0.0;
117         double error = 0.0;
118         double errorGradient = 0.0;
119
120         Iterator<Double> trainingSetOutputsIterator = trainingSetOutputs.iterator();
121         Activation activation = neuralNetwork.getActivation();
122
123         // iterator backwards through the neural networks graph
124         for (ListIterator<Node> graphIterator = neuralNetwork.listIteratorEnd();
125 graphIterator.hasPrevious();) {
126
127             Node node = graphIterator.previous();
128             value = node.getValue();
129
130             if (node.getType() == Node.OUTPUT) {
131
132                 error = getErrorOutput(trainingSetOutputsIterator.next(), value);
133
134             } else if (node.getType() == Node.HIDDEN) {
135
136                 error = getErrorHidden(value, node.getOutputConnections());
137             }
138
139             // error gradient
140             errorGradient = error * activation.getGradient(value);
141
142             // update the gradient so the children can use next
143             node.setErrorGradient(errorGradient);
144
145             for (Connection inputConnection : node.getInputConnections()) {
146
147                 Weight weight = inputConnection.getWeight();
148
149                 delta = learningRate * inputConnection.getNode().getValue() * errorGradient +
150 momentum * weight.getDelta();
151
152                 // update the weight and save the delta
153                 weight.updateWeight(delta);
154             }
155         }
156     }
157
158     private double getErrorOutput(double outputTrainingSet, double outputNeuralNetwork){
159
160         return (outputTrainingSet - outputNeuralNetwork);
161     }
162
163     private double getErrorHidden(double nodeValue, ArrayList<Connection> outputConnections){

```

```
164
165     double sum = 0.0;
166
167     for (Connection outputConnection : outputConnections) {
168
169         sum += outputConnection.getWeight().getWeight() *
170 outputConnection.getNode().getErrorGradient();
171     }
172     return sum;
173 }
174 }
```

bo/ Demo.java

```
1  /**
2   * Copyright (c) 2009, lachlan.gregor@gmail.com
3   * All rights reserved.
4   *
5   * Redistribution and use in source and binary forms, with or without modification, are
6   * permitted provided that the following conditions are met: Redistributions of source code
7   * must retain the above copyright notice, this list of conditions and the following disclaimer.
8   * Redistributions in binary form must reproduce the above copyright notice, this list of
9   * conditions and the following disclaimer in the documentation and/or other materials
10  * provided with the distribution. Neither the name of the RMIT University ð Melbourne, Australia
11  * nor the names of its contributors may be used to endorse or promote products derived from this
12  * software without specific prior written permission.
13  *
14  * THIS SOFTWARE IS PROVIDED BY THE COPYRIGHT HOLDERS AND CONTRIBUTORS "AS IS" AND
15  ANY EXPRESS
16  * OR IMPLIED WARRANTIES, INCLUDING, BUT NOT LIMITED TO, THE IMPLIED WARRANTIES OF
17  MERCHANTABILITY
18  * AND FITNESS FOR A PARTICULAR PURPOSE ARE DISCLAIMED. IN NO EVENT SHALL THE
19  COPYRIGHT HOLDER
20  * OR CONTRIBUTORS BE LIABLE FOR ANY DIRECT, INDIRECT, INCIDENTAL, SPECIAL, EXEMPLARY,
21  OR
22  * CONSEQUENTIAL DAMAGES (INCLUDING, BUT NOT LIMITED TO, PROCUREMENT OF SUBSTITUTE
23  GOODS
24  * OR SERVICES; LOSS OF USE, DATA, OR PROFITS; OR BUSINESS INTERRUPTION) HOWEVER
25  CAUSED AND ON
26  * ANY THEORY OF LIABILITY, WHETHER IN CONTRACT, STRICT LIABILITY, OR TORT (INCLUDING
27  NEGLIGENCE
28  * OR OTHERWISE) ARISING IN ANY WAY OUT OF THE USE OF THIS SOFTWARE, EVEN IF ADVISED
29  OF THE
30  * POSSIBILITY OF SUCH DAMAGE.
31  */
32 package br.unicarioca.redesepistemicas.bo;
33
34 import java.util.ArrayList;
35
36 import com.rmit.neuralnetwork.NeuralNetwork;
37 import com.rmit.neuralnetwork.training.BackPropagation;
38 import com.rmit.neuralnetwork.training.Training;
39 import com.rmit.neuralnetwork.trainingdata.TrainingExample;
40 import com.rmit.neuralnetwork.trainingdata.TrainingSet;
41
42 /**
43  * @author lachlan
44  *
45  */
46 public class Demo {
47
48     private NeuralNetwork neuralNetwork;
49
50     public Demo() {
51
52         // define the structure of the neural network
53         int [] neuralNetworkStructure = new int[]{3, 1, 2};
```

```

54
55     // create new neural network with the defined structure
56     neuralNetwork = new NeuralNetwork(neuralNetworkStructure);
57
58     // training settings
59     //int numberEvaluations = 3000;
60     int numberEvaluations = 1000;
61     double errorTolerance = 0.0;
62
63     // pso specific settings
64     int numberParticles = 20;
65     double learningFactor = 1.49618;
66     double inertialWeight = 0.7298;
67
68     // create a instance of a training method
69     //Training training = new ParticleSwarmOptimization(numberEvaluations, errorTolerance,
70 learningFactor, inertialWeight, numberParticles);
71     Training training = new BackPropagation(numberEvaluations,errorTolerance);
72
73     // get the training set
74     //DataLoader trainingData = new DataLoader(DataLoader.CLASSIFICATION,
75 "../neuralnetworkdata/xor.csv", 2, 1, 100, 0, 1);
76
77     ArrayList<TrainingExample> listTraining = new ArrayList<TrainingExample>();
78     {
79         TrainingExample te = new TrainingExample();
80         ArrayList<Double> in = new ArrayList<Double>();
81         in.add(1.0);
82         in.add(1.0);
83         in.add(1.0);
84         ArrayList<Double> out = new ArrayList<Double>();
85         out.add(0.7);
86         out.add(0.7);
87         te.setInputs(in);
88         te.setOutputs(out);
89         listTraining.add(te);
90     }
91     {
92         TrainingExample te = new TrainingExample();
93         ArrayList<Double> in = new ArrayList<Double>();
94         in.add(0.5);
95         in.add(1.0);
96         in.add(1.0);
97         ArrayList<Double> out = new ArrayList<Double>();
98         out.add(0.3);
99         out.add(0.3);
100        te.setInputs(in);
101        te.setOutputs(out);
102        listTraining.add(te);
103    }
104    {
105        TrainingExample te = new TrainingExample();
106        ArrayList<Double> in = new ArrayList<Double>();
107        in.add(0.5);
108        in.add(0.5);

```



```

109         in.add(1.0);
110         ArrayList<Double> out = new ArrayList<Double>();
111         out.add(0.9);
112         out.add(0.9);
113         te.setInputs(in);
114         te.setOutputs(out);
115         listTraining.add(te);
116     }
117     TrainingSet trainingSet = new TrainingSet("MyT",listTraining);
118
119
120     // set the training method and set for the neural network to use
121     neuralNetwork.setTraining(training);
122     //neuralNetwork.setTrainingSet(trainingData.getTrainingSet());
123     neuralNetwork.setTrainingSet(trainingSet);
124
125 }
126
127 private void train() {
128     neuralNetwork.train();
129 }
130
131 private void predict(Double a,Double b) {
132     ArrayList<Double> inputs = new ArrayList<Double>();
133     ArrayList<Double> outputs = new ArrayList<Double>();
134
135     inputs.add(a);
136     inputs.add(b);
137     inputs.add(1.0);
138     System.out.println("inputs "+a+" "+b);
139
140     neuralNetwork.setInputs(inputs);
141     outputs = neuralNetwork.getOutputs();
142
143     for (Double output : outputs) {
144         System.out.println("predicted output " + output);
145     }
146 }
147
148 public static void main(String[] args) {
149
150     System.out.println("starting ...");
151     Demo main = new Demo();
152
153     System.out.println("training neural network ...");
154     main.train();
155
156     System.out.println("predicting neural network ...");
157     main.predict(1.0,1.0);
158     System.out.println("predicting neural network ...");
159     main.predict(0.5,1.0);
160     System.out.println("predicting neural network ...");
161     main.predict(0.5,0.5);
162
163     System.out.println("finished successfully !");

```

} }

bo/ GenericDao.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.bo;
2
3 import java.io.File;
4 import java.io.FileInputStream;
5 import java.io.FileNotFoundException;
6 import java.io.FileOutputStream;
7 import java.io.IOException;
8 import java.io.ObjectInputStream;
9 import java.io.ObjectOutputStream;
10 import java.text.SimpleDateFormat;
11 import java.util.ArrayList;
12 import java.util.Collections;
13 import java.util.Date;
14
15 public class GenericDao<T> {
16     public void salvar(T obj, String nome) throws IOException{
17         String pasta = obj.getClass().getSimpleName();
18         File dir = new File(pasta);
19         SimpleDateFormat sdf = new SimpleDateFormat("yyyy-MM-dd-HH-mm-ss");
20         String data = sdf.format(new Date());
21         if(!dir.exists()) dir.mkdir();
22         File arq = new File(dir,data + "-" + nome);
23
24         FileOutputStream fos = null;
25         ObjectOutputStream out = null;
26         try {
27             fos = new FileOutputStream(arq);
28             out = new ObjectOutputStream(fos);
29             out.writeObject(obj);
30             out.close();
31         } catch (IOException ex) {
32             ex.printStackTrace();
33         }
34     }
35
36     @SuppressWarnings("unchecked")
37     public T getLast(Class<?> clazz){
38         String pasta = clazz.getSimpleName();
39         File dir = new File(pasta);
40         if(!dir.exists()){
41             return null;
42         }
43         ArrayList<String> lista = new ArrayList<String>();
44         String list[] = dir.list();
45         if(list==null || list.length==0){
46             return null;
47         }
48         for(int i=0;i<list.length;i++){
49             lista.add(list[i]);
50         }
51         Collections.sort(lista);
52         String fileName = lista.get(lista.size()-1);
53     }
```

```
54     File file = new File(dir,fileName);
55     FileInputStream fis = null;
56     ObjectInputStream in = null;
57     try {
58         fis = new FileInputStream(file);
59         in = new ObjectInputStream(fis);
60         return (T) in.readObject();
61     }catch(Exception e){
62         e.printStackTrace();
63         return null;
64     }finally{
65         try {
66             in.close();
67         } catch (IOException e) {
68             e.printStackTrace();
69         }
70     }
71 }
72 }
```

bo/ InfoListener.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.bo;
2
3 /**
4  * Interface para desviar os INFO para a UI
5  */
6 public interface InfoListener {
7     public void info(String info);
8 }
```

bo/ Log4jAppender.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.bo;
2
3 import org.apache.log4j.AppenderSkeleton;
4 import org.apache.log4j.spi.LoggingEvent;
5
6 import br.unicarioca.redesepistemicas.view.MainFrame;
7
8 /**
9  * Responsavel por desviar os INFO para a interface do usuario
10 */
11 public class Log4jAppender extends AppenderSkeleton{
12
13     @Override
14     protected void append(LoggingEvent event) {
15         String message = "";
16         if( this.layout == null ){
17             message = "Erro: Sem layout de mensagem";
18         }else{
19             message = this.layout.format(event);
20         }
21         //Enviar a mensagem para o MainFrame
22         InfoListener mf = MainFrame.getLastInstance();
23         if(mf!=null){
24             mf.info(message);
25         }
26     }
27
28     @Override
29     public void close() {
30
31     }
32
33     @Override
34     public boolean requiresLayout() {
35         return true;
36     }
37
38 }
```

bo/ QuickSort.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.bo;
2
3 import java.util.Random;
4
5 import javax.swing.DefaultListModel;
6
7 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.AgenteEpistemico;
8
9 public class QuickSort {
10     public static final Random RND = new Random();
11
12     private static void swap(DefaultListModel array, int i, int j) {
13         Object tmp = array.get(i);
14         array.set(i, array.get(j));
15         array.set(j, tmp);
16     }
17
18     private static int partition(DefaultListModel array, int begin, int end) {
19         int index = begin + RND.nextInt(end - begin + 1);
20         AgenteEpistemico pivot = (AgenteEpistemico) array.get(index);
21         swap(array, index, end);
22         for (int i = index = begin; i < end; ++i) {
23             if
24 ((Double)((AgenteEpistemico)array.get(i)).getPesoReputacao()).compareTo(pivot.getPesoReputacao()) >=
25 0) {
26                 swap(array, index++, i);
27             }
28         }
29         swap(array, index, end);
30         return (index);
31     }
32
33     private static void qsort(DefaultListModel array, int begin, int end) {
34         if (end > begin) {
35             int index = partition(array, begin, end);
36             qsort(array, begin, index - 1);
37             qsort(array, index + 1, end);
38         }
39     }
40
41     public static void sort(DefaultListModel array) {
42         qsort(array, 0, array.getSize() - 1);
43     }
44 }
```

bo/ SalvarSnapShoot.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.bo;
2
3 import java.awt.image.BufferedImage;
4 import java.io.File;
5 import java.io.IOException;
6 import java.lang.reflect.Method;
7
8 import javax.imageio.ImageIO;
9 import javax.swing.JCheckBox;
10 import javax.swing.JLabel;
11 import javax.swing.JSpinner;
12 import javax.swing.JTextField;
13
14 import org.apache.commons.io.FileUtils;
15
16 import br.unicarioca.redesepistemicas.view.ConfiguracoesPanel;
17
18 /**
19  * Responsavel por salvar o estado da aplicacao
20  *
21  */
22 public class SalvarSnapShoot {
23
24     private boolean pastasVerificadas = false;
25     private static SalvarSnapShoot instance;
26     private static int snapshotN=0;
27     private static int snapshotManN=0;
28     private ConfiguracoesPanel configuracoesPanel;
29
30     {
31         criaindex();
32     }
33
34     private SalvarSnapShoot(){
35         pastasVerificadas = false;
36     }
37
38     public static SalvarSnapShoot getInstance() {
39         if(instance==null){
40             instance = new SalvarSnapShoot();
41         }
42         return instance;
43     }
44
45     /**
46     * Salva um screenshot
47     * @param bi
48     * @param n
49     */
50     public void salvar(BufferedImage bi,long n) {
51         try {
52             snapshotN++;
53             if(!pastasVerificadas){
```



```

54         File dir = new File("screenshots/automatica");
55         if(!dir.exists())dir.mkdir();
56         dir = new File("screenshots/automatica/imagens");
57         if(!dir.exists())dir.mkdir();
58     }
59     //salva o png
60     ImageIO.write(bi, "png", new File("screenshots/automatica/imagens/f"+snapshotN+".png"));
61     //salvar o html
62     StringBuilder html=new StringBuilder();
63     String configuracao = criarHtmlConf();
64     html.append("<html><head><title>RedeEpistemica</title><script
65 src=\"../auto.js\"></script></head><body>");
66     html.append("<div id=\"nav\">");
67
68     if (snapshotN > 1)
69         html.append("<a href=\"p\"").append(snapshotN-1).append(".html\">Anterior</a> - ");
70     else
71         html.append("Anterior - ");
72     html.append("<a href=\"p\"").append(snapshotN).append(".html#autoplay\">auto</a> - ");
73     html.append("<a href=\"p\"").append(snapshotN+1).append(".html\">Pr&oacute;xima</a>");
74     html.append("</div>");
75     html.append("<img src=\"imagens/f\"").append(snapshotN).append(".png\">");
76     html.append("<div id=\"conf\">");
77     html.append("Passo: ").append(n).append("<br />");
78     html.append(configuracao);
79     html.append("</div>");
80     html.append("</body></html>");
81     FileUtils.writeStringToFile(new File("screenshots/automatica/p"+snapshotN+".html"),
82 html.toString(), "iso-8859-1");
83     } catch (IOException e) {
84         e.printStackTrace();
85     } catch (Exception e) {
86         e.printStackTrace();
87     }
88 }
89
90 public void salvar(BufferedImage bi) {
91     try {
92         snapshotManN++;
93         if(!pastasVerificadas){
94             File dir = new File("screenshots/manual");
95             if(!dir.exists())dir.mkdir();
96             dir = new File("screenshots/manual/imagens");
97             if(!dir.exists())dir.mkdir();
98         }
99         //salva o png
100        ImageIO.write(bi, "png", new File("screenshots/manual/imagens/m"+snapshotManN+".png"));
101        //salvar o html
102        StringBuilder html=new StringBuilder();
103        String configuracao = criarHtmlConf();
104        html.append("<html><head><title>RedeEpistemica</title></head><body>");
105        html.append("<div id=\"nav\">");
106
107        if (snapshotManN > 1)
108            html.append("<a href=\"p\"").append(snapshotManN-1).append(".html\">Anterior</a> - ");

```

```

109         else
110             html.append("Anterior - ");
111
112
113             html.append("<a
114 href=\"p\"").append(snapshotManN+ 1).append(".html\">Pr&oacute;xima</a>");
115             html.append("</div>");
116             html.append("<img src=\"imagens/m\"").append(snapshotManN).append(".png\">");
117             html.append("<div id=\"conf\">");
118             //html.append("Passo: ").append(n).append("<br />");
119             html.append(configuracao);
120             html.append("</div>");
121             html.append("</body></html>");
122             FileUtils.writeStringToFile(new File("screenshots/manual/p"+snapshotManN+".html"),
123 html.toString(), "iso-8859-1");
124         } catch (IOException e) {
125             e.printStackTrace();
126         } catch (Exception e) {
127             e.printStackTrace();
128         }
129     }
130
131     private String criarHtmlConf() throws Exception{
132         StringBuilder retorno=new StringBuilder();
133         Method metodos[] = configuracoesPanel.getClass().getMethods();
134         for(Method metodo : metodos){
135             if(metodo.getName().startsWith("getTxt")){
136                 //pegar o label
137                 Method metodoLabel =
138 configuracoesPanel.getClass().getMethod(metodo.getName().replace("getTxt","getLbl"));
139                 JTextField obj = (JTextField)metodo.invoke(configuracoesPanel);
140                 JLabel label = (JLabel)metodoLabel.invoke(configuracoesPanel);
141                 retorno.append(label.getText());
142                 retorno.append(" ");
143                 retorno.append(obj.getText());
144                 retorno.append("<br />");
145             }else if(metodo.getName().startsWith("getChk")){
146                 //pegar o label
147                 Method metodoLabel =
148 configuracoesPanel.getClass().getMethod(metodo.getName().replace("getChk","getLbl"));
149                 JCheckBox obj = (JCheckBox)metodo.invoke(configuracoesPanel);
150                 JLabel label = (JLabel)metodoLabel.invoke(configuracoesPanel);
151                 retorno.append(label.getText());
152                 retorno.append(" ");
153                 retorno.append(obj.isSelected());
154                 retorno.append("<br />");
155             }else if(metodo.getName().startsWith("getSpn")){
156                 //pegar o label
157                 Method metodoLabel =
158 configuracoesPanel.getClass().getMethod(metodo.getName().replace("getSpn","getLbl"));
159                 JSpinner obj = (JSpinner)metodo.invoke(configuracoesPanel);
160                 JLabel label = (JLabel)metodoLabel.invoke(configuracoesPanel);
161                 retorno.append(label.getText());
162                 retorno.append(" ");
163                 retorno.append(obj.getValue());

```

```

164         retorno.append("<br />");
165     }
166 }
167 return retorno.toString();
168 }
169
170 private void criaIndex(){
171     try{
172         File dir = new File("screenshots");
173         if(!dir.exists())dir.mkdir();
174
175         //salvar o html
176         StringBuilder html=new StringBuilder();
177
178         html.append("<html><head><title>RedeEpistemica - ScreenShots</title></head><body>");
179         html.append("<div id='nav'>");
180         html.append("<h3>Screenshots</h3>");
181         html.append("<ul>");
182         html.append("<li /><a href='automatica/p1.html'>Screenshots Automáticas</a>");
183         html.append("<li /><a href='manual/p1.html'>Screenshots Manual</a>");
184         html.append("</ul>");
185         html.append("</div>");
186         html.append("</body></html>");
187         FileUtils.writeStringToFile(new File("screenshots/index.html"), html.toString(), "iso-8859-1");
188
189     } catch (IOException e) {
190         e.printStackTrace();
191     } catch (Exception e) {
192         e.printStackTrace();
193     }
194 }
195
196 public ConfiguracoesPanel getConfiguracoesPanel() {
197     return configuracoesPanel;
198 }
199 public void setConfiguracoesPanel(ConfiguracoesPanel configuracoesPanel) {
200     this.configuracoesPanel = configuracoesPanel;
201 }
202 }

```

dao/ AgenteDao.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.dao;
2
3 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.AgenteEpistemico;
4 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.Aresta;
5 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.ParEpistemico;
6
7 public class AgenteDao {
8     public static final String TEMPLATE = "<agente aid=\{aid}\ y=\{y}\ x=\{x}\ maxDif=\{maxDif}\
9 morrerEm=\{morrerEm}\ somenteUltimo=\{somenteUltimo}\ criarNovoEm=\{criarNovoEm}\ freq=\{freq}\
10 raio=\{raio}\>";
11     public static String getXml(AgenteEpistemico agente){
12         String header = TEMPLATE
13             .replace("\{aid}", agente.getId()+"" )
14             .replace("\{x}", agente.getX()+"" )
15             .replace("\{y}", agente.getY()+"" )
16             .replace("\{maxDif}", agente.getMaxDiff()+"" )
17             .replace("\{morrerEm}", agente.getMorrerEmXpublicacoes()+"" )
18             .replace("\{somenteUltimo}", agente.isSomenteUltimaTeoria()? "1" : "0")
19             .replace("\{criarNovoEm}", agente.getCriarNovoEm()+ "" )
20             .replace("\{freq}", agente.getVontadeDePublicar()+"" )
21             .replace("\{raio}", agente.getRaio()+"" );
22
23         StringBuilder sb = new StringBuilder();
24         sb.append(header);
25         for(ParEpistemico par:agente.getCrenças()){
26             sb.append("<crencaref ref=\{par.getId()}\>");
27             sb.append(par.getId());
28             sb.append("\n qtd=\{par.getQtd()}\ />");
29         }
30         for(Aresta aresta: agente.getArestas()){
31             sb.append("<aresta aid=\{aresta.getId()}\>");
32             sb.append(aresta.getReceptor().getId());
33             sb.append("\n peso=\{aresta.getPeso()}\>");
34             sb.append(aresta.getPeso());
35             sb.append("\n />");
36         }
37         sb.append("</agente>");
38         return sb.toString();
39     }
40 }
```

dao/ CrencaDao.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.dao;
2
3 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.ParEpistemico;
4
5 public class CrencaDao {
6     public static String getXml(ParEpistemico parEpistemico){
7         StringBuilder a = new StringBuilder();
8         for(Double d:parEpistemico.getDoubleAntecedentes()){
9             a.append(";").append(d);
10        }
11        StringBuilder c = new StringBuilder();
12        for(Double d:parEpistemico.getDoubleConsequentes()){
13            c.append(";").append(d);
14        }
15        if(c.length()==0) c.append(";");
16        if(a.length()==0) a.append(";");
17        System.out.println("a " + a.toString());
18        System.out.println("c " + c.toString());
19        String color = "FFFFFF";
20        if(parEpistemico.getCor()!=null){
21            color = Integer.toHexString(parEpistemico.getCor().getRGB()).toUpperCase().substring(2);
22        }
23        return "<crenca a=\"{a}\" c=\"{c}\" cid=\"{cid}\" nome=\"{nome}\" color=\"{color}\" />"
24            .replace("{a}", a.toString().substring(1))
25            .replace("{c}", c.toString().substring(1))
26            .replace("{cid}", parEpistemico.getId()+"")
27            .replace("{nome}", parEpistemico.toString())
28            .replace("{color}", color);
29    }
30 }
31 }
```

dao/ RedeDao.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.dao;
2
3 import java.awt.Color;
4 import java.io.File;
5 import java.util.ArrayList;
6 import java.util.HashMap;
7 import java.util.List;
8 import java.util.Map;
9
10 import javax.xml.parsers.DocumentBuilder;
11 import javax.xml.parsers.DocumentBuilderFactory;
12
13 import org.apache.log4j.Logger;
14 import org.w3c.dom.Document;
15 import org.w3c.dom.Element;
16 import org.w3c.dom.NamedNodeMap;
17 import org.w3c.dom.Node;
18 import org.w3c.dom.NodeList;
19
20 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.AgenteEpistemico;
21 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.ParEpistemico;
22 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.ParEpistemicoOrkut;
23 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.Redepistemica;
24 import br.unicarioca.redesepistemicas.view.ConfiguracoesPanel;
25 import br.unicarioca.redesepistemicas.view.RedepistemicaView;
26
27 public class RedeDao {
28     private static final Logger logger = Logger.getLogger(RedeDao.class);
29     public static void loadFromXml(ConfiguracoesPanel configuracoesPanel, Redepistemica
30 redeEpistemica, RedepistemicaView redeEpistemicaView, File xmlFile) {
31         try {
32             logger.info("Abrindo xml " + xmlFile.getAbsolutePath());
33             DocumentBuilderFactory dbf = DocumentBuilderFactory.newInstance();
34             dbf.setNamespaceAware(false);
35             DocumentBuilder docBuilder;
36             docBuilder = dbf.newDocumentBuilder();
37             Document doc = docBuilder.parse(xmlFile);
38             Element redeTag = doc.getDocumentElement();
39             String nnsStr[] = redeTag.getAttribute("neuralNetworkStructure").split(",");
40             boolean distrAleatoria = redeTag.getAttribute("distrAleatoria").equals("s");
41             int nns[] = new int[nnsStr.length];
42             for(int i=0;i<nns.length;i++){
43                 nns[i] = Integer.parseInt(nnsStr[i].trim());
44             }
45
46             configuracoesPanel.getTxtEstruturaRede().setText(redeTag.getAttribute("neuralNetworkStructure"));
47
48             configuracoesPanel.getSpnPassoMax().setValue(Integer.valueOf(redeTag.getAttribute("passoAgente")));
49             configuracoesPanel.getChkDistribuicaoAleatoria().setSelected(distrAleatoria);
50
51             redeEpistemicaView.setDistanciaMaximaRepulsao(Integer.valueOf(redeTag.getAttribute("distMaxRepulsao")));
52             redeEpistemicaView.setPassoMax(Integer.valueOf(redeTag.getAttribute("passoAgente")));
53             NodeList crencas = redeTag.getElementsByTagName("crenca");
```

```

54 String parType = redeTag.getAttribute("parEpistemicoType");
55 Map<Long,ParEpistemico> mapCrencas = new HashMap<Long,ParEpistemico>();
56 for(int i=0;i<crencas.getLength();i++){
57     Node crencaTag = crencas.item(i);
58     ParEpistemico par = (ParEpistemico)Class.forName(parType).newInstance();
59     String aStr[] = crencaTag.getAttributes().getNamedItem("a").getNodeValue().split(",");
60     par.setSizeAntecedente(aStr.length);
61     for(int j=0;j<aStr.length;j++){
62         par.addAntecedente(Double.valueOf(aStr[j]));
63     }
64     String cStr[] = crencaTag.getAttributes().getNamedItem("c").getNodeValue().split(",");
65     par.setSizeConsequente(cStr.length);
66     for(int j=0;j<cStr.length;j++){
67         par.addConsequente(Double.valueOf(cStr[j]));
68     }
69     par.setNome(crencaTag.getAttributes().getNamedItem("nome").getNodeValue());
70     par.setld(Long.valueOf(crencaTag.getAttributes().getNamedItem("cid").getNodeValue()));
71     Color cor = new
72 Color(Integer.parseInt(crencaTag.getAttributes().getNamedItem("color").getNodeValue(), 16));
73     par.setCor(cor);
74     mapCrencas.put(par.getld(), par);
75 }
76 Map<Long,AgenteEpistemico> mapAgentes = new HashMap<Long,AgenteEpistemico>();
77 NodeList agentes = redeTag.getElementsByTagName("agente");
78 ArrayList<InsertAresta> inserts = new ArrayList<InsertAresta>();
79 ArrayList<AgenteEpistemico> agenteList = new ArrayList<AgenteEpistemico>();
80 for(int i=0;i<agentes.getLength();i++){
81     Node agenteTag = agentes.item(i);
82     AgenteEpistemico agente = new AgenteEpistemico(nns);
83     NamedNodeMap att = agenteTag.getAttributes();
84     agente.setld(Long.valueOf(att.getNamedItem("aid").getNodeValue()));
85     agente.setMaxDiff(Double.valueOf(att.getNamedItem("maxDif").getNodeValue()));
86
87 agente.setMorrerEmXpublicacoes(Integer.valueOf(att.getNamedItem("morrerEm").getNodeValue()));
88
89 agente.setSomenteUltimaTeoria(att.getNamedItem("samenteUltimo").getNodeValue().equals("1"));
90
91 agente.setCriarNovoEm(Integer.valueOf(att.getNamedItem("criarNovoEm").getNodeValue()));
92 agente.setVontadeDePublicar(Double.valueOf(att.getNamedItem("freq").getNodeValue()));
93 agente.setX(Integer.valueOf(att.getNamedItem("x").getNodeValue()));
94 agente.setY(Integer.valueOf(att.getNamedItem("y").getNodeValue()));
95 agente.setRaio(Integer.valueOf(att.getNamedItem("raio").getNodeValue()));
96 NodeList arestasCrencasref = agenteTag.getChildNodes();
97 ArrayList<ParEpistemico> par2add = new ArrayList<ParEpistemico>();
98 Integer qtd=1000;
99 for(int j=0;j<arestasCrencasref.getLength();j++){
100     Node arestaCrenca = arestasCrencasref.item(j);
101     if(arestaCrenca.getNodeName().equals("crencaref")){
102         Long parld =
103 Long.parseLong(arestaCrenca.getAttributes().getNamedItem("ref").getNodeValue());
104         qtd =
105 Integer.parseInt(arestaCrenca.getAttributes().getNamedItem("qtd").getNodeValue());
106         ParEpistemico par = mapCrencas.get(parld);
107         par2add.add(par);
108     }else if (arestaCrenca.getNodeName().equals("aresta")){

```

```

109             inserts.add(
110                 new InsertAresta(agente,
111
112 Double.parseDouble(arestaCrenca.getAttributes().getNamedItem("peso").getNodeValue()),
113
114 Long.parseLong(arestaCrenca.getAttributes().getNamedItem("aid").getNodeValue()),
115                 mapAgentes
116             ));
117         }
118     }
119     if(qtd>0){
120         logger.info("treinando agente " + agente.getId() + " qtd = " + qtd + " crenças " +
121 par2add.size());
122         agente.treinar(par2add,qtd);
123         agente.addCrenças(par2add);
124     }
125     mapAgentes.put(agente.getId(), agente);
126     agenteList.add(agente);
127     agente.setRedeEpistemica(redeEpistemica);
128 }
129 for(InsertAresta insert:inserts){
130     insert.execute();
131 }
132 //matar os antigos
133 for(AgenteEpistemico agente: redeEpistemica.getListAgenteEpistemico()){
134     redeEpistemica.matarAgente(agente);
135 }
136 for(AgenteEpistemico agente: agenteList){
137     redeEpistemica.fireAgenteCriadoEvent(agente);
138 }
139 redeEpistemica.setListAgenteEpistemico(agenteList);
140
141     redeEpistemicaView.refresh();
142 } catch (Exception e) {
143     e.printStackTrace();
144 }
145 }
146
147     public static String getXml(RedeEpistemica redeEpistemica, RedeEpistemicaView redeEpistemicaView,
148 ConfiguracoesPanel configuracoesPanel){
149         String parType = ParEpistemicoOrkut.class.getCanonicalName();
150         StringBuilder crencaSb = new StringBuilder();
151         for(AgenteEpistemico agente : redeEpistemica.getListAgenteEpistemico()){
152             List<ParEpistemico> crenças = agente.getCrenças();
153             for(ParEpistemico crenca : crenças){
154                 parType = crenca.getClass().getCanonicalName();
155                 crencaSb.append(CrencaDao.getXml(crenca));
156             }
157         }
158         StringBuilder sb = new StringBuilder();
159         int a[] = redeEpistemica.getListAgenteEpistemico().get(0).getNeuralNetworkStructure();
160         String nns = a[0]+" "+a[1]+" "+a[2];
161         String template = "<?xml version='1.0' encoding='UTF-8'>\n<rede
162 neuralNetworkStructure='{nns}' " +
163             "distMaxRepulsao='{distMaxRepulsao}' " +

```



```

164         "passoAgente="{passoAgente}" " +
165         "distrAleatoria="{distrAleatoria}" " +
166         "parEpistemicoType="{parType}">";
167     template = template
168         .replace("{nns}", nns)
169         .replace("{distMaxRepulsao}", redeEpistemicaView.getDistanciaMaxRepulsao()+""")
170         .replace("{passoAgente}", redeEpistemicaView.getPassoMax()+""")
171         .replace("{distrAleatoria}", configuracoesPanel.getChkDistribuicaoAleatoria().isSelected()?
172     "s":"n")
173         .replace("{parType}", parType);
174     sb.append(template);
175     sb.append(crencaSb.toString());
176     for(AgenteEpistemico agente: redeEpistemica.getListAgenteEpistemico()){
177         sb.append(AgenteDao.getXml(agente));
178     }
179
180     sb.append("</rede>");
181     return sb.toString();
182 }
183 }
184 class InserirAresta{
185     AgenteEpistemico agente;
186     double peso;
187     long idAgente;
188     Map<Long, AgenteEpistemico> mapAgentes;
189     public InserirAresta(AgenteEpistemico agente, double peso, long idAgente, Map<Long,
190 AgenteEpistemico> mapAgentes) {
191         super();
192         this.agente = agente;
193         this.peso = peso;
194         this.idAgente = idAgente;
195         this.mapAgentes = mapAgentes;
196     }
197     void execute(){
198         AgenteEpistemico receptor = mapAgentes.get(idAgente);
199         if(receptor!=null){
200             agente.conhecer(receptor, peso);
201         }else{
202             throw new RuntimeException("Agente id " + idAgente + " not found.");
203         }
204     }
205 }

```

modelo/ AgenteEpistemico.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 import java.awt.Color;
4 import java.text.DecimalFormat;
5 import java.text.DecimalFormatSymbols;
6 import java.util.ArrayList;
7 import java.util.List;
8 import java.util.Locale;
9
10 import org.apache.log4j.Logger;
11
12 import br.unicarioca.redesepistemicas.bo.BackPropagation;
13
14 import com.rmit.neuralnetwork.NeuralNetwork;
15 import com.rmit.neuralnetwork.training.Training;
16 import com.rmit.neuralnetwork.trainingdata.TrainingExample;
17 import com.rmit.neuralnetwork.trainingdata.TrainingSet;
18
19 /**
20  * Um agente epistêmico é um construto capaz de gerar, comunicar e representar
21  * pares epistêmicos.
22  */
23 public class AgenteEpistemico{
24     private static Logger logger = Logger.getLogger(AgenteEpistemico.class);
25     private List<ParEpistemico> crencas = new ArrayList<ParEpistemico>();
26
27     /**
28      * O sistema ficou muito lento ao formatar no toString()
29      * fica aqui para documentar o problema
30      */
31     private static DecimalFormat decimalFormat = new DecimalFormat("#,##0.000", new
32 DecimalFormatSymbols (new Locale ("pt", "BR")));
33
34     /**
35      * Arestas que saem deste agente para outros<br>
36      * arestas usadas para falar
37      */
38     private List<Aresta> arestasSaida = new ArrayList<Aresta>();
39     private List<Aresta> arestasEntrada = new ArrayList<Aresta>();
40     private NeuralNetwork neuralNetwork;
41     private int x,y;
42     private int raio;
43     private int numberEvaluations = 50;
44     private String nome;
45     private static long lastId=0;
46     private long id;
47     private int qtdParComunicado=0;
48     private int criarNovoEm = 10;
49     private boolean somenteUltimaTeoria = true;
50     private int morrerEmXpublicacoes = 100;
51     private Double pesoReputacao = null;
52     private Color color;
53     private double vontadeDePublicar=1.0;
```

```

54     private Foco foco;
55     private double maxAtencao = 100;
56     private RedeEpistemica redeEpistemica;
57     private double errorTolerance = 0.0;
58
59     /**
60      * Rede
61      * @return rede a qual este agente pertence
62      */
63     public RedeEpistemica getRedeEpistemica() {
64         return redeEpistemica;
65     }
66
67     /**
68      * Atribui a rede
69      * @param redeEpistemica rede a qual este agente pertence
70      */
71     public void setRedeEpistemica(RedeEpistemica redeEpistemica) {
72         this.redeEpistemica = redeEpistemica;
73     }
74
75     /**
76      * Foco
77      * @return foco do agente
78      */
79     public Foco getFoco() {
80         return foco;
81     }
82
83     /**
84      * Foco
85      * @param foco do agente
86      */
87     public void setFoco(Foco foco) {
88         this.foco = foco;
89     }
90
91     /**
92      * Representa a vontade de publicar alguma coisa
93      * @return Double normalmente de 0 a 1
94      */
95     public double getVontadeDePublicar() {
96         return vontadeDePublicar;
97     }
98
99     /**
100      * Representa a vontade de publicar alguma coisa
101      * @param vontadeDePublicar normalmente de 0 a 1
102      */
103     public void setVontadeDePublicar(double vontadeDePublicar) {
104         this.vontadeDePublicar = vontadeDePublicar;
105     }
106
107     /**
108      * Cor para desenhar o agente

```

```

109     * @return Color
110     */
111     public Color getColor() {
112         return color;
113     }
114
115     /**
116     * Cor para desenhar o agente
117     * @param color cor para o desenho na interface do usu&aacute;rio
118     */
119     public void setColor(Color color) {
120         this.color = color;
121     }
122
123     /**
124     * O maximo de diferenca para rejeitar o resultado
125     */
126     private Double maxDiff = 0.2;
127
128     private int[] neuralNetworkStructure;
129     public ArrayList<ParEpistemico> crencaMonitorada = new ArrayList<ParEpistemico>();
130
131     public AgenteEpistemico(int[] neuralNetworkStructure) {
132         this.neuralNetworkStructure = neuralNetworkStructure;
133         neuralNetwork = new NeuralNetwork(neuralNetworkStructure);
134         neuralNetwork.initWeights();
135         foco = FocoFactory.criarFoco();
136         //gerarPar();
137         //gera um nome padrao
138         id = lastId++;
139         setNome("A" + id);
140     }
141
142     public int[] getNeuralNetworkStructure() {
143         return neuralNetworkStructure;
144     }
145
146     /**
147     * Identificador do agente
148     * @return Long
149     */
150     public long getId() {
151         return id;
152     }
153
154     /**
155     * Identificador do agente
156     * @param id Long
157     */
158     public void setId(long id) {
159         this.id = id;
160     }
161
162     /**
163     * De quanto em quanto tempo publica um novo par para publicar<br>

```

```

164     * coloque 1 para publicar um novo par epistemico sempre.
165     * @return int
166     */
167     public int getCriarNovoEm() {
168         return criarNovoEm;
169     }
170
171     /**
172     * De quanto em quanto tempo publica um novo par para publicar<br>
173     * coloque 1 para publicar um novo par epistemico sempre.
174     * @param criarNovoEm
175     */
176     public void setCriarNovoEm(int criarNovoEm) {
177         this.criarNovoEm = criarNovoEm;
178     }
179
180     /**
181     * M&aaacute;ximo de diferen&ccedil;a de um consequente para o outro
182     * para que este agente aceite o resultado durante o receberComunicado e fa&ccedil;a um treinamento.
183     * @return Double
184     */
185     public Double getMaxDiff() {
186         return maxDiff;
187     }
188
189     /**
190     * M&aaacute;ximo de diferen&ccedil;a de um consequente para o outro
191     * para que este agente aceite o resultado durante o receberComunicado e fa&ccedil;a um treinamento.
192     * @param maxDiff Double
193     */
194     public void setMaxDiff(Double maxDiff) {
195         this.maxDiff = maxDiff;
196     }
197
198     /**
199     * Nome deste agente
200     * @return nome
201     */
202     public String getNome() {
203         return nome;
204     }
205
206     /**
207     *
208     * @param nome nome
209     */
210     public void setNome(String nome) {
211         this.nome = nome;
212     }
213
214     /**
215     * Sorteia um novo espa&ccedil;o X,Y e Z e gera um par,
216     * delegado para ParEpistemicoFactory
217     * @return novo par
218     */

```

```

219     private ParEpistemico criarNovoPar(){
220         ParEpistemico parEpistemico;
221         if(neuralNetworkStructure[0]==3 && neuralNetworkStructure[2]==2){
222             ParEpistemico3x2 parEpistemico2 = ParEpistemicoFactory.criar(foco);
223             //atualizar o consequente
224             Consequente consequente = new Consequente();
225             consequente = new Consequente(neuralNetwork.getOutputs());
226             parEpistemico2.setConsequente(consequente);
227             return parEpistemico2;
228         }else{
229             parEpistemico =
230     ParEpistemicoFactory.criar(neuralNetworkStructure[0],neuralNetworkStructure[2]);
231             parEpistemico = interpretar(parEpistemico);
232         }
233         return parEpistemico;
234     }
235
236     /**
237     * Se for nulo, calcula o valor de todas as arestas de saida.<br>
238     * Se nao, retorna o valor já calculado
239     *
240     * @return valor somado de todas as arestas
241     */
242     public double getPesoReputacao(){
243         //if(pesoReputacao==null){
244             double res = 0;
245             synchronized (arestasSaida) {
246                 for(Aresta aresta:arestasSaida){
247                     res+=aresta.getPeso();
248                 }
249             }
250             pesoReputacao=res;
251         //}
252         return pesoReputacao;
253     }
254
255     /**
256     * Usado para:<br>
257     * 1 - zerar, ou seja, colocar null
258     * quando null o peso é todo recalculado
259     * <br>
260     * 2 - Normalizar o peso em {@link RedeEpistemica#normalizarPesos()}
261     * @param pesoReputacao
262     */
263     public void setPesoReputacao(Double pesoReputacao){
264         this.pesoReputacao = pesoReputacao;
265     }
266
267     /**
268     * Usado para comodidade<br>
269     * pesoReputacao = getPesoTotal()+x;
270     * @param x valor a ser adicionado
271     */
272     public void addPesoReputacao(double x){
273         pesoReputacao = getPesoReputacao()+x;

```

```

274     }
275
276     /**
277     * Gera um par aleatorio,
278     * ou pega um par aleatorio do conhecimento
279     */
280     public ParEpistemico gerarPar(){
281         qtdParComunicado++;
282
283         ParEpistemico parEpistemico;
284         if(crencas.size()==0){
285             //iniciar
286             parEpistemico = criarNovoPar();
287             treinar(parEpistemico,500);
288             parEpistemico = interpretar(parEpistemico);
289             crencas.add(parEpistemico);
290         }else if(criarNovoEm!=0 && qtdParComunicado%criarNovoEm==0){
291             //Nova teoria
292             parEpistemico = criarNovoPar();
293             treinar(parEpistemico,500);
294             parEpistemico = interpretar(parEpistemico);
295             crencas.add(parEpistemico);
296         }else if(somenteUltimaTeoria){
297             parEpistemico = crencas.get(crencas.size()-1);
298         }else{
299             int indice = (int)((crencas.size()*NumeroAleatorio.gerarNumero()));
300             logger.debug("crenca " + indice);
301             parEpistemico = crencas.get(indice);
302         }
303
304
305         return parEpistemico;
306     }
307
308     /**
309     * Somente interpreta e retorna um novo par de
310     * acordo com a sua visao
311     * @param parEpistemico
312     * @return ParEpistemico
313     */
314     public ParEpistemico interpretar(ParEpistemico parEpistemico){
315         ParEpistemico retorno = null;
316         try {
317             retorno = (ParEpistemico)parEpistemico.clone();
318             for(int i=0;i<parEpistemico.getSizeAntecedente();i++){
319                 retorno.addAntecedente(parEpistemico.getDoubleAntecedentes().get(i));
320             }
321             neuralNetwork.setInputs(parEpistemico.getDoubleAntecedentes());
322             for(int i=0;i<parEpistemico.getSizeConsequente();i++){
323                 retorno.addConsequente(neuralNetwork.getOutputs().get(i));
324             }
325         } catch (CloneNotSupportedException e) {
326             e.printStackTrace();
327         }
328         return retorno;

```

```

329     }
330
331     /**
332     * Treina mas nao adiciona nas crencas
333     * @param pares
334     * @param qtd
335     */
336     public void treinar(List<ParEpistemico> pares, int qtd) {
337         ArrayList<TrainingExample> listTraining = new ArrayList<TrainingExample>();
338         for(ParEpistemico parEpistemicoInformado;pares){
339             TrainingExample te = new TrainingExample();
340             ArrayList<Double> in = parEpistemicoInformado.getDoubleAntecedentes();
341             ArrayList<Double> out = parEpistemicoInformado.getDoubleConsequentes();
342             if(out.size()!=parEpistemicoInformado.getSizeConsequente()){
343                 throw new RuntimeException("Out errado!");
344             }
345             if(in.size()!=parEpistemicoInformado.getSizeAntecedente()){
346                 throw new RuntimeException("In errado!");
347             }
348             te.setInputs(in);
349             te.setOutputs(out);
350             listTraining.add(te);
351         }
352
353
354         // pso specific settings
355         int numberParticles = 20;
356         double learningFactor = 1.49618;
357         double inertialWeight = 0.7298;
358
359         logger.debug("qtd = " + qtd);
360         // create a instance of a training method
361         //Training training = new ParticleSwarmOptimization(numberEvaluations, errorTolerance,
362 learningFactor, inertialWeight, numberParticles);
363         Training training = new BackPropagation(qtd,errorTolerance);
364
365         // set the training method and set for the neural network to use
366         neuralNetwork.setTraining(training);
367         TrainingSet trainingSet = new TrainingSet("MyT",listTraining);
368         //neuralNetwork.setTrainingSet(trainingData.getTrainingSet());
369         neuralNetwork.setTrainingSet(trainingSet);
370
371         neuralNetwork.train();
372
373     }
374
375     /**
376     * Treina mas nao adiciona nas crencas
377     * @param parEpistemicoInformado
378     * @param qtd
379     */
380     public void treinar(ParEpistemico parEpistemicoInformado,int qtd){
381         List<ParEpistemico> pares = new ArrayList<ParEpistemico>();
382         pares.add(parEpistemicoInformado);
383         treinar(pares, qtd);

```



```

384     }
385
386     /**
387      * Recebe um comunicado, uma publica&cedil;&atilde;o
388      * @param parEpistemicolInformado par informado
389      * @param aresta relacao com o emissor
390      * @param emissor Agente emissor, publicador
391      * @return Double deltaErro
392      */
393     public Double receberComunicado(ParEpistemico parEpistemicolInformado,Aresta aresta,
394     AgenteEpistemico emissor){
395         double peso = aresta.getPeso();
396         double deltaErro;
397         //guarda a informacao?
398         ParEpistemico parEpistemicoExistente = procurar(parEpistemicolInformado);
399         if(parEpistemicoExistente==null){
400             logger.debug("Aprendendo " + parEpistemicolInformado);
401             parEpistemicoExistente = interpretar(parEpistemicolInformado);
402             deltaErro = parEpistemicoExistente.calcularDiferencaConsequente(parEpistemicolInformado);
403             if(maxDiff>deltaErro){
404                 treinar(parEpistemicolInformado,(int)(numberEvaluations * peso * deltaErro));
405             }//else recusa a aprender
406
407         }else{
408             //ja existe, ver diferenca
409             neuralNetwork.train();
410             ParEpistemico parEpistemicoPessoalDepoisTreino = interpretar(parEpistemicolInformado);
411             logger.debug("evolucao depois treino = "+
412             parEpistemicoExistente.calcularDiferencaConsequente(parEpistemicoPessoalDepoisTreino)
413             );
414             for(int i=0;i<parEpistemicoPessoalDepoisTreino.getSizeConsequente();i++){
415
416             parEpistemicoExistente.addConsequente(parEpistemicoPessoalDepoisTreino.getDoubleConsequentes().get(i));
417             }
418
419             deltaErro =
420             parEpistemicoPessoalDepoisTreino.calcularDiferencaConsequente(parEpistemicolInformado);
421             }
422             if(emissor!=null){
423                 double delta = 0.2 * (1.0/(deltaErro+1.0)) * peso; /*regra de Hebb*/
424                 aresta.setPeso(peso + delta);
425                 //emissor.addPesoReputacao(delta);
426                 //retirar o delta dos outros agentes
427                 //retirarDelta(delta,emissor,peso);
428                 distribuirAtencao();
429             }
430             return deltaErro;
431         }
432     private void distribuirAtencao(){
433         //recuperar o maximo
434         double max = arestasEntrada.get(0).getPeso();
435         double total = 0;
436         for(Aresta aresta:arestasEntrada){
437             max = Math.max(aresta.getPeso(), max);
438             total +=aresta.getPeso();

```

```

439     }
440     for(Aresta aresta:arestasEntrada){
441         double peso = aresta.getPeso()/total;
442         peso = peso*maxAtencao;
443         aresta.setPeso(peso);
444     }
445 }
446 private void retirarDelta(double delta,AgenteEpistemico emissor,double pesoEmissor) {
447     if(redeEpistemica.isNormalizarPesos()) return;
448     double relacao = delta/(maxAtencao-pesoEmissor);
449     double retirado = 0;
450     for(Aresta aresta:arestasEntrada){
451         if(!aresta.getEmissor().equals(emissor)){
452             double peso = aresta.getPeso();
453             double retirar = peso*relacao;
454             retirado+=retirar;
455             aresta.setPeso(peso-retirar);
456         }
457     }
458     if(retirado!=delta){
459         //throw new RuntimeException("Erro de precisao?"+(delta-retirado));
460     }
461 }
462 /**
463  * Procura dentro da crenca
464  * @param parAntecedente
465  * @return ParEpistemico
466  */
467 private ParEpistemico procurar(ParEpistemico parAntecedente){
468     for(ParEpistemico parEpistemico:crencas){
469         if(parEpistemico.antecedenteEquals(parAntecedente)){
470             return parEpistemico;
471         }
472     }
473     return null;
474 }
475
476 /**
477  * Arestas para comunicar
478  * @return Arestas de Saida de fala
479  */
480 public List<Aresta> getArestas() {
481     return arestasSaida;
482 }
483
484 /**
485  * Arestas para comunicar
486  * @param arestas Arestas
487  */
488 public void setArestas(List<Aresta> arestas) {
489     this.arestasSaida = arestas;
490 }
491
492 public int getX() {
493     return x;

```

```

494     }
495     public int getY() {
496         return y;
497     }
498     public void setX(int x) {
499         this.x = x;
500     }
501     public void setY(int y) {
502         this.y = y;
503     }
504
505     /**
506     * Coloca na lista de arestas
507     * @param agenteNovo novo agente
508     * @param peso novo peso
509     */
510     public void conhecer(AgenteEpistemico agenteNovo, double peso) {
511         Aresta aresta = new Aresta();
512         aresta.setEmissor(this);
513         aresta.setReceptor(agenteNovo);
514         aresta.setPeso(peso);
515         synchronized (arestasSaida) {
516             arestasSaida.add(aresta);
517             agenteNovo.arestasEntrada.add(aresta);
518         }
519         pesoReputacao = null;
520     }
521
522     public int getRaio() {
523         return raio;
524     }
525     public void setRaio(int raio) {
526         this.raio = raio;
527     }
528
529
530     /**
531     * retorna o this.nome
532     */
533     @Override
534     public String toString() {
535         if(color!=null){
536             return nome + " ["+qtdParComunicado+"] " + getPesoReputacao()+ """;
537         }else{
538             return nome + " ["+qtdParComunicado+"] " + getPesoReputacao();
539         }
540     }
541
542     /**
543     * Usado para matar o agente.
544     * Pede para todos que possui aresta que
545     * remova ele
546     */
547     public void morrer() {
548         for(Aresta aresta:arestasSaida){

```

```

549         aresta.getReceptor().removerAgente(this);
550     }
551 }
552
553 /**
554  * Remove o agente informado das arestas de saida
555  * @param agenteEpistemico Agente
556  */
557 private void removerAgente(AgenteEpistemico agenteEpistemico) {
558     Aresta aresta = new Aresta();
559     aresta.setReceptor(agenteEpistemico);
560     arestasSaida.remove(aresta);
561 }
562
563 @Override
564 public boolean equals(Object obj) {
565     if(obj==null) return false;
566     AgenteEpistemico a = (AgenteEpistemico)obj;
567     logger.debug("a.id==this.id " + (a.id==this.id));
568     return a.id==this.id;
569 }
570
571 /**
572  * Quantidade de pares publicados
573  * @return int
574  */
575 public int getQtdParComunicado() {
576     return qtdParComunicado;
577 }
578
579 /**
580  * Configura um n&uacute;mero para que depois de publicar esta quantidade,
581  * o agente morra
582  * @return int
583  */
584 public int getMorrerEmXpublicacoes() {
585     return morrerEmXpublicacoes;
586 }
587
588 /**
589  * zero para imortal
590  * @param morrerEmXpublicacoes
591  */
592 public void setMorrerEmXpublicacoes(int morrerEmXpublicacoes) {
593     this.morrerEmXpublicacoes = morrerEmXpublicacoes;
594 }
595
596 /**
597  * true publicar&aacute; somente a ultima teoria criada
598  * @param somenteUltimaTeoria boolean
599  */
600 public void setSomenteUltimaTeoria(boolean somenteUltimaTeoria) {
601     this.somenteUltimaTeoria = somenteUltimaTeoria;
602 }
603

```

```

604     public boolean isSomenteUltimaTeoria() {
605         return somenteUltimaTeoria;
606     }
607
608     /**
609     * Cren&ccedil;as deste agente
610     * @return lista de pares epistemicos
611     */
612     public List<ParEpistemico> getCrenças() {
613         return crenças;
614     }
615
616     /**
617     * Adiciona se nao existir
618     * @param pares
619     */
620     public void addCrenças(List<ParEpistemico> pares) {
621         for(ParEpistemico par:pares){
622             ParEpistemico procurado = procurar(par);
623             if(procurado==null){
624                 logger.info("adicionando crença " + par.getId() + " no agente " + this.getId());
625                 crenças.add(par);
626             }else{
627                 logger.info("já existe a crença " + par.getId() + " no agente " + this.getId());
628             }
629         }
630     }
631
632     /**
633     * Verifica se o agente quer publicar
634     * @return true caso queira publicar
635     */
636     public boolean querPublicar() {
637         return NumeroAleatorio.gerarNumero()<vontadeDePublicar;
638     }
639
640     /**
641     * Usado para treinar a rede interna
642     * @param errorTolerance double para treinar a rede
643     */
644     public void setErrorTolerance(double errorTolerance) {
645         this.errorTolerance = errorTolerance;
646     }
647 }

```

modelo/ AgenteEpistemicoFactory.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 /**
4  * Interface para criar agentes
5  */
6 public interface AgenteEpistemicoFactory {
7
8  /**
9  * Criar um agente epistemico com as configuracoes
10 * @return AgenteEpistemico
11 */
12 public AgenteEpistemico criarAgente();
13 }
```

modelo/ Antecedente.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 /**
4  * Antecedente do par epistemico
5  */
6 public class Antecedente {
7     private Double x;
8     private Double y;
9     private Double z;
10
11     /**
12     * @return the x
13     */
14     public Double getX() {
15         return x;
16     }
17     /**
18     * @param x the x to set
19     */
20     public void setX(Double x) {
21         this.x = x;
22     }
23     /**
24     * @return the y
25     */
26     public Double getY() {
27         return y;
28     }
29     /**
30     * @param y the y to set
31     */
32     public void setY(Double y) {
33         this.y = y;
34     }
35     /**
36     * @return the z
37     */
38     public Double getZ() {
39         return z;
40     }
41     /**
42     * @param z the z to set
43     */
44     public void setZ(Double z) {
45         this.z = z;
46     }
47     public void add(Object valueAt) {
48         if(x==null){
49             x = Double.valueOf(valueAt.toString());
50         }else if(y==null){
51             y = Double.valueOf(valueAt.toString());
52         }else{
53             z = Double.valueOf(valueAt.toString());
```

```

54     }
55 }
56
57 /* (non-Javadoc)
58  * @see java.lang.Object#equals(java.lang.Object)
59  */
60 @Override
61 public boolean equals(Object obj) {
62     if (this == obj)
63         return true;
64     if (obj == null)
65         return false;
66     if (!(obj instanceof Antecedente))
67         return false;
68     Antecedente other = (Antecedente) obj;
69     if (x == null) {
70         if (other.x != null)
71             return false;
72     } else if (!x.equals(other.x))
73         return false;
74     if (y == null) {
75         if (other.y != null)
76             return false;
77     } else if (!y.equals(other.y))
78         return false;
79     if (z == null) {
80         if (other.z != null)
81             return false;
82     } else if (!z.equals(other.z))
83         return false;
84     return true;
85 }
86
87 }

```


modelo/ Aresta.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 /**
4  * Aresta de relacao entre um agente emissor e um receptor
5  */
6 public class Aresta {
7     private Double peso;
8     private AgenteEpistemico receptor;
9     private AgenteEpistemico emissor;
10    public AgenteEpistemico getEmissor() {
11        return emissor;
12    }
13    public void setEmissor(AgenteEpistemico emissor) {
14        this.emissor = emissor;
15    }
16
17    /**
18     * Peso que o receptor dá ao emissor
19     * @return the peso
20     */
21    public Double getPeso() {
22        return peso;
23    }
24    /**
25     * @param peso the peso to set
26     */
27    public void setPeso(Double peso) {
28        this.peso = peso;
29    }
30    /**
31     * @return receptor
32     */
33    public AgenteEpistemico getReceptor() {
34        return receptor;
35    }
36    /**
37     * @param receptor the agenteEpistemico to set
38     */
39    public void setReceptor(AgenteEpistemico receptor) {
40        this.receptor = receptor;
41    }
42    @Override
43    public boolean equals(Object obj) {
44        Aresta a = (Aresta)obj;
45        if(this.getReceptor().equals(a.getReceptor())){
46            return true;
47        }else{
48            return false;
49        }
50    }
51 }
```


modelo/ CicloVidaAgenteListener.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2 /**
3  * Listener de ciclo de vida de um agente <br>
4  * que recebe eventos de quando o agente &eacute; criado ou morto
5  */
6 public interface CicloVidaAgenteListener {
7
8     /**
9     * Chamado quando o agente &eacute; criado
10    * @param agente AgenteEpistemico
11    */
12    public void criado(AgenteEpistemico agente);
13
14    /**
15    * Chamado quando o agente &eacute; morto
16    * @param agente AgenteEpistemico
17    */
18    public void morto(AgenteEpistemico agente);
19 }
```

modelo/ ComunicacaoListener.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 /**
4  * Listener para receber eventos de comunicacao
5  */
6 public interface ComunicacaoListener {
7     /**
8      * Informa qual agente foi escolhido como emissor ou comunicador
9      * @param emissor AgenteEpistemico sorteado
10     */
11     public void comunicadorEscolhido(AgenteEpistemico emissor);
12
13     /**
14      * Chamado depois de uma comunicacao ocorrer
15      * @param emissor dono do par transmitido
16      * @param receptor quem recebe o par
17      * @param peso Peso da relacao
18      * @param diff diferenca dos pontos de vista do emissor para o receptor
19     */
20     public void depoisDeComunicar(AgenteEpistemico emissor, AgenteEpistemico receptor, Double
21     peso, Double diff);
22 }
```

modelo/ Consequente.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 import java.util.ArrayList;
4
5 /**
6  * Consequente do par epistemico
7  */
8 public class Consequente {
9     private Double x;
10    private Double y;
11
12    public Consequente(){}
13
14    public Consequente(ArrayList<Double> outputs) {
15        x = outputs.get(0);
16        y = outputs.get(1);
17    }
18    /**
19     * @return the x
20     */
21    public Double getX() {
22        return x;
23    }
24    /**
25     * @param x the x to set
26     */
27    public void setX(Double x) {
28        this.x = x;
29    }
30    /**
31     * @return the y
32     */
33    public Double getY() {
34        return y;
35    }
36    /**
37     * @param y the y to set
38     */
39    public void setY(Double y) {
40        this.y = y;
41    }
42
43    public void add(Object valueAt) {
44        if(x==null){
45            x = Double.valueOf(valueAt.toString());
46        }else{
47            y = Double.valueOf(valueAt.toString());
48        }
49    }
50
51 }
```

modelo/ Experimento.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 import java.util.HashSet;
4 import java.util.Set;
5
6 /**
7  * Modelo de experimento, com variaveis definidas
8  */
9 public class Experimento {
10     private AgenteEpistemico pivo;
11     private double maxDiff=0.002;
12     private Set<ParEpistemico> crencas;
13     private double minDiff=0.007;
14
15     public Experimento(){
16         crencas = new HashSet<ParEpistemico>();
17     }
18
19     public AgenteEpistemico getPivo() {
20         return pivo;
21     }
22     public void setPivo(AgenteEpistemico pivo) {
23         this.pivo = pivo;
24     }
25
26     public void addCrenca(ParEpistemico par){
27         crencas.add(par);
28     }
29
30     public Set<ParEpistemico> getSetCrencas(){
31         return crencas;
32     }
33
34     public double getMaxDiff() {
35         return maxDiff;
36     }
37     public void setMaxDiff(double maxDiff) {
38         this.maxDiff = maxDiff;
39     }
40
41     public void setMinDiff(double minDiff) {
42         this.minDiff = minDiff;
43     }
44
45     public double getMinDiff() {
46         return minDiff;
47     }
48 }
```

modelo/ Foco.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 /**
4  * Foco do agente epistemico
5  *
6  */
7 public class Foco {
8     private Double x,y,z,raio;
9
10    /**
11     * @return the x
12     */
13    public Double getX() {
14        return x;
15    }
16
17    /**
18     * @param x the x to set
19     */
20    public void setX(Double x) {
21        this.x = x;
22    }
23
24    /**
25     * @return the y
26     */
27    public Double getY() {
28        return y;
29    }
30
31    /**
32     * @param y the y to set
33     */
34    public void setY(Double y) {
35        this.y = y;
36    }
37
38    /**
39     * @return the z
40     */
41    public Double getZ() {
42        return z;
43    }
44
45    /**
46     * @param z the z to set
47     */
48    public void setZ(Double z) {
49        this.z = z;
50    }
51
52    /**
53     * @return the raio
```

```
54     */
55     public Double getRaio() {
56         return raio;
57     }
58
59     /**
60     * @param raio the raio to set
61     */
62     public void setRaio(Double raio) {
63         this.raio = raio;
64     }
65
66 }
```


modelo/ FocoFactory.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 /**
4  * Responsavel por gerar um foco no espaco para o agente epistemico
5  */
6 public class FocoFactory {
7     /**
8     * Cria um foco pseudo aleatoriamente
9     * @return Foco no espaco
10    */
11    public static Foco criarFoco(){
12        Foco retorno = new Foco();
13        retorno.setX(NumeroAleatorio.gerarNumero());
14        retorno.setY(NumeroAleatorio.gerarNumero());
15        retorno.setZ(NumeroAleatorio.gerarNumero());
16        retorno.setRaio(NumeroAleatorio.gerarNumero());
17        return retorno;
18    }
19 }
```

modelo/ NumeroAleatorio.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 import java.util.Random;
4
5 /**
6  * Classe utilitaria para gerar um numero pseudo aleatorio.<br>
7  * Desta forma os numeros sorteados podem ser os mesmos.
8  */
9 public class NumeroAleatorio {
10     private static Random random = new Random(10L);
11
12     /**
13     * Numero
14     * @return numero pseudo aleatorio
15     */
16     public static double gerarNumero(){
17         return random.nextDouble();
18     }
19
20     /**
21     * Reinicia o sorteio
22     */
23     public static void restart(){
24         random = new Random(10L);
25     }
26 }
```

modelo/ ParEpistemico.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 import java.awt.Color;
4 import java.util.ArrayList;
5
6 public interface ParEpistemico extends Cloneable{
7     public long getId();
8     public void setId(long id);
9     public void addAntecedente(Double d);
10    public void addConsequente(Double d);
11    public Double calcularDiferencaConsequente(ParEpistemico par);
12    public int getSizeAntecedente();
13    public int getSizeConsequente();
14    public Object clone() throws CloneNotSupportedException;
15    public boolean antecedenteEquals(ParEpistemico antecedente);
16    public ArrayList<Double> getDoubleAntecedentes();
17    public ArrayList<Double> getDoubleConsequentes();
18    public void setNome(String nomeInRow);
19    public void setCor(Color colorInRow);
20    public Color getCor();
21    public void setSizeAntecedente(int length);
22    public void setSizeConsequente(int length);
23 }
```

modelo/ ParEpistemico3x2.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 import java.awt.Color;
4 import java.util.ArrayList;
5
6 /**
7  * Representa um par epistemico composto por um antecedente e um consequente
8  * @author Fabio Issamu Oshiro
9  */
10 public class ParEpistemico3x2 implements ParEpistemico {
11     protected Antecedente antecedente;
12     protected Consequente consequente;
13     private Color cor;
14     private String nome = "";
15     private long id=0;
16     public static long idGenerated=0;
17
18     public ParEpistemico3x2() {
19         id = idGenerated++;
20     }
21
22     @Override
23     public long getId() {
24         return id;
25     }
26     @Override
27     public void setId(long id) {
28         this.id = id;
29     }
30
31     /**
32     * @return the antecedente
33     */
34     public Antecedente getAntecedente() {
35         return antecedente;
36     }
37     /**
38     * @param antecedente the antecedente to set
39     */
40     public void setAntecedente(Antecedente antecedente) {
41         this.antecedente = antecedente;
42     }
43     /**
44     * @return the consequente
45     */
46     public Consequente getConsequente() {
47         return consequente;
48     }
49     /**
50     * @param consequente the consequente to set
51     */
52     public void setConsequente(Consequente consequente) {
53         this.consequente = consequente;
54     }
55 }
```

```

54     }
55
56     /**
57     * Calcula a diferenca,
58     * pode dar throws em class cast exception
59     * @param par Par a ser confrontado
60     * @return diferenca
61     */
62     public Double calcularDiferencaConsequente(ParEpistemico par2) {
63         ParEpistemico3x2 par = (ParEpistemico3x2)par2;
64         Double diff = 0.0;
65         Consequente con = par.getConsequente();
66
67         diff+=Math.abs(consequente.getX()-con.getX());
68         diff+=Math.abs(consequente.getY()-con.getY());
69         return diff;
70     }
71     @Override
72     public void addAntecedente(Double d) {
73         if(antecedente==null){
74             antecedente = new Antecedente();
75         }
76         if(antecedente.getX()==null)
77             antecedente.setX(d);
78         if(antecedente.getY()==null)
79             antecedente.setY(d);
80         if(antecedente.getZ()==null)
81             antecedente.setZ(d);
82     }
83     @Override
84     public void addConsequente(Double d) {
85         if(consequente==null){
86             consequente = new Consequente();
87         }
88         if(consequente.getX()==null)
89             consequente.setX(d);
90         if(consequente.getY()==null)
91             consequente.setY(d);
92     }
93     @Override
94     public int getSizeAntecedente() {
95         return 3;
96     }
97     @Override
98     public int getSizeConsequente() {
99         return 2;
100    }
101
102    @Override
103    public boolean antecedenteEquals(ParEpistemico antecedente) {
104        return false;
105    }
106
107    @Override
108    public ArrayList<Double> getDoubleAntecedentes() {

```

```

109     ArrayList<Double> list = new ArrayList<Double>();
110     list.add(antecedente.getX());
111     list.add(antecedente.getY());
112     list.add(antecedente.getZ());
113     return list;
114 }
115 @Override
116 public ArrayList<Double> getDoubleConsequentes() {
117     ArrayList<Double> list = new ArrayList<Double>();
118     list.add(consequente.getX());
119     list.add(consequente.getY());
120     return list;
121 }
122
123 @Override
124 public Object clone() throws CloneNotSupportedException {
125     return super.clone();
126 }
127 @Override
128 public void setCor(Color colorInRow) {
129     this.cor = colorInRow;
130 }
131 }
132 @Override
133 public void setNome(String nomeInRow) {
134     this.nome = nomeInRow;
135 }
136 @Override
137 public Color getCor() {
138     return cor;
139 }
140
141 @Override
142 public void setSizeAntecedente(int length) {
143 }
144
145 @Override
146 public void setSizeConsequente(int length) {
147     // TODO Auto-generated method stub
148 }
149 }
150
151 }

```

modelo/ ParEpistemicoDiffHip.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 /**
4  * Calcula a diferenca por hipotenusa
5  */
6 public class ParEpistemicoDiffHip extends ParEpistemico3x2{
7
8     /**
9     * Calcula a diferen&ccedil;a achando o valor da hipotenusa
10    * @param par2 Par para verificar a distancia
11    * @return Double diferenca
12    */
13    public Double calcularDiferencaConsequente(ParEpistemico par2) {
14        ParEpistemicoDiffHip par = (ParEpistemicoDiffHip) par2;
15        Double diffX,diffY;
16        Consequente con = par.getConsequente();
17        diffX=consequente.getX()-con.getX();
18        diffY=consequente.getY()-con.getY();
19        return Math.sqrt(diffX*diffX+diffY*diffY);
20    }
21 }
```

modelo/ ParEpistemicoFactory.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 /**
4  * Classe responsavel por criar os pares epistemicos
5  * @author Fabio Issamu Oshiro
6  *
7  */
8 public class ParEpistemicoFactory {
9     public static void main(String[] args) {
10         for(int i=0;i<100;i++){
11             double
12 x=NumeroAleatorio.gerarNumero(),y=NumeroAleatorio.gerarNumero(),z=NumeroAleatorio.gerarNumero(),r=Numer
13 oAleatorio.gerarNumero();
14             for(int k=0;k<100;k++){
15                 double[][] a = criarPontoEmEsfera(x,y,z,r);
16                 double dist = distancia(x, y, z, a[0][0], a[0][1], a[0][2]);
17                 if(dist>r){
18                     System.out.println("ERRO");
19                 }else{
20                     System.out.println(("+x+", "+y+", "+z+") r"+r + " d"+dist);
21                 }
22             }
23         }
24     }
25
26 /**
27  * Cria um par epistemico dentro de uma esfera
28  * @param foco
29  * @return ParEpistemico
30  */
31 public static ParEpistemico3x2 criar(Foco foco) {
32     return criar(foco.getX(),foco.getY(),foco.getZ(),foco.getRaio());
33 }
34
35 /**
36  * Cria um par epistemico dentro de uma esfera
37  *
38  * @param x
39  *     coordenada
40  * @param y
41  *     coordenada
42  * @param z
43  *     coordenada
44  * @param raio
45  *     medida
46  * @return ParEpistemico
47  */
48 public static ParEpistemico3x2 criar(double x, double y, double z, double raio) {
49     double[][] a = criarPontoEmEsfera(x, y, z, raio);
50     Antecedente antecedente = new Antecedente();
51
52     antecedente.setX(normaliza(a[0][0]));
53     antecedente.setY(normaliza(a[0][1]));
```



```

54     antecedente.setZ(normaliza(a[0][2]));
55     ParEpistemico3x2 parEpistemico = new ParEpistemicoDiffHip();
56     parEpistemico.setAntecedente(antecedente);
57     Consequente consequente = new Consequente();
58     parEpistemico.setConsequente(consequente);
59     return parEpistemico;
60 }
61
62 /**
63  * Garante que o numero esta entre 0 e 1
64  * @param a numero qualquer
65  * @return valor entre 0 e 1
66  */
67 private static double normaliza(double a){
68     return Math.min(1, Math.max(0, a));
69 }
70
71 private static double[][] criarPontoEmEsfera(double x, double y, double z, double raio){
72     double nX = 0, nY = 0, nZ = NumeroAleatorio.gerarNumero() * raio;
73     double radX = Math.toRadians(360.0 * NumeroAleatorio.gerarNumero());
74     double radY = Math.toRadians(360.0 * NumeroAleatorio.gerarNumero());
75     double[][] a = {{ nX, nY, nZ, 1.0 }};
76     double[][] mX =
77     {
78         {1, 0, 0, 0},
79         {0, Math.cos(radX), Math.sin(radX), 0},
80         {0, -Math.sin(radX), Math.cos(radX), 0},
81         {0, 0, 0, 1}
82     };
83     a = multiplicar(a, mX);
84     double[][] mY =
85     {
86         {Math.cos(radY), 0, -Math.sin(radY), 0},
87         {0, 1, 0, 0},
88         {Math.sin(radX), 0, Math.cos(radX), 0},
89         {x, y, z, 1}
90     };
91     return multiplicar(a, mY);
92 }
93
94 /**
95  * Calcula a distancia de Ponto1 para Ponto2
96  * @param x do Ponto
97  * @param y do Ponto
98  * @param z do Ponto
99  * @param x2 do Ponto 2
100  * @param y2 do Ponto 2
101  * @param z2 do Ponto 2
102  * @return distancia
103  */
104 public static double distancia(double x, double y, double z, double x2, double y2, double z2){
105     x=x-x2;
106     y=y-y2;
107     z=z-z2;
108     return Math.sqrt(x*x+y*y+z*z);

```

```

109     }
110     private static double[][] multiplicar(double[][] mat1, double[][] mat2) {
111         int i;
112         double[][] mat3 = new double[mat1.length][mat2[0].length];
113         for (int linha = 0; linha < mat1.length; linha++){
114             for (int coluna = 0; coluna < mat2[0].length; coluna++) {
115                 double acumula_somaprod = 0;
116                 for (i = 0; i < mat1[0].length; i++){
117                     acumula_somaprod = acumula_somaprod + mat1[linha][i] * mat2[i][coluna];
118                 }
119                 mat3[linha][coluna] = acumula_somaprod;
120             }
121         }
122         return mat3;
123     }
124
125     public static ParEpistemico criar(int antecedente, int consequente) {
126         ParEpistemicoOrkut par = new ParEpistemicoOrkut();
127         par.setSizeAntecedente(antecedente);
128         for(int i=0;i<antecedente;i++){
129             par.addAntecedente(Math.random());
130         }
131         par.setSizeConsequente(consequente);
132         return par;
133     }
}

```

modelo/ ParEpistemicoOrkut.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 import java.awt.Color;
4 import java.util.ArrayList;
5 import java.util.List;
6
7 public class ParEpistemicoOrkut implements ParEpistemico{
8     private ArrayList<Double> antecedente = new ArrayList<Double>();
9     private ArrayList<Double> consequente = new ArrayList<Double>();
10    private int sizeAntecedente;
11    private int sizeConsequente;
12    private Color cor;
13    private String nome = "";
14    private long id=0;
15    public static long idGenerated=0;
16
17    public ParEpistemicoOrkut() {
18        id = idGenerated++;
19    }
20
21    public long getId() {
22        return id;
23    }
24
25    public void setId(long id) {
26        this.id = id;
27    }
28
29    public ArrayList<Double> getAntecedente() {
30        return antecedente;
31    }
32    public void setAntecedente(ArrayList<Double> antecedente) {
33        this.antecedente = antecedente;
34    }
35    public List<Double> getConsequente() {
36        return consequente;
37    }
38    public void setConsequente(ArrayList<Double> consequente) {
39        this.consequente = consequente;
40    }
41
42
43    @Override
44    public Double calcularDiferencaConsequente(ParEpistemico par2) {
45        ParEpistemicoOrkut par = (ParEpistemicoOrkut) par2;
46        par.getConsequente();
47        Double retorno=0.0;
48        for(int i=0;i<par.getConsequente().size();i++){
49            double a = par.getConsequente().get(i);
50            double b = getConsequente().get(i);
51            retorno+=Math.abs(a-b);
52        }
53        return retorno;
```

```

54     }
55
56     @Override
57     public synchronized void addAntecedente(Double d) {
58         if(antecedente.size()==sizeAntecedente){
59             antecedente.clear();
60         }
61         antecedente.add(d);
62     }
63
64     @Override
65     public synchronized void addConsequente(Double d) {
66         if(consequente.size()==sizeConsequente){
67             consequente.clear();
68         }
69         consequente.add(d);
70     }
71     public void setSizeAntecedente(int i) {
72         sizeAntecedente = i;
73     }
74     public void setSizeConsequente(int i){
75         sizeConsequente = i;
76     }
77     @Override
78     public int getSizeAntecedente() {
79         return sizeAntecedente;
80     }
81     @Override
82     public int getSizeConsequente() {
83         return sizeConsequente;
84     }
85     @Override
86     public boolean antecedenteEquals(ParEpistemico parAnt) {
87         for(int i=0;i<parAnt.getDoubleAntecedentes().size();i++){
88             if(!parAnt.getDoubleAntecedentes().get(i).equals(antecedente.get(i))){
89                 return false;
90             }
91         }
92         return true;
93     }
94     @Override
95     public ArrayList<Double> getDoubleAntecedentes() {
96         return antecedente;
97     }
98     @Override
99     public ArrayList<Double> getDoubleConsequentes() {
100         return consequente;
101     }
102
103     @Override
104     public Object clone() throws CloneNotSupportedException {
105         ParEpistemicoOrkut o = (ParEpistemicoOrkut)super.clone();
106         o.antecedente=new ArrayList<Double>();
107         for(double d:this.antecedente){
108             o.antecedente.add(d);//manual copy, may addAll

```

```
109     }
110     o.consequente=new ArrayList<Double>();
111     for(double d:this.consequente){
112         o.consequente.add(d);//manual copy, may addAll
113     }
114     return o;
115 }
116
117 public Color getCor() {
118     return cor;
119 }
120 public void setCor(Color cor) {
121     this.cor = cor;
122 }
123 public String getNome() {
124     return nome;
125 }
126 public void setNome(String nome) {
127     this.nome = nome;
128 }
129 public String toString(){
130     return nome;
131 }
132
133
134
135 }
```

modelo/ RedeEpistemica.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.modelo;
2
3 import java.awt.Color;
4 import java.util.ArrayList;
5 import java.util.HashSet;
6 import java.util.Iterator;
7 import java.util.List;
8 import java.util.Set;
9
10 import org.apache.log4j.Logger;
11
12 /**
13  * Representa a rede epistemica, possui a lista dos N agentes da rede.<br>
14  * Guarda configuracoes da rede, o numero de etapas que o algoritmo executou e o proprio algoritmo.<br>
15  */
16 public class RedeEpistemica {
17     private static Logger logger = Logger.getLogger(RedeEpistemica.class);
18     private List<AgenteEpistemico> listAgenteEpistemico = new ArrayList<AgenteEpistemico>();
19     private Set<ComunicacaoListener> listComunicacaoListeners = new
20     HashSet<ComunicacaoListener>();
21     private CicloVidaAgenteListener cicloVidaAgenteListener;
22     private AgenteEpistemicoFactory agenteEpistemicoFactory;
23     private boolean normalizarPesos = false;
24     private boolean ligado = false;
25     private Experimento experimento;
26     private Thread t;
27     private static int etapa;
28     private double theta = 0.0;
29
30     public Experimento getExperimento() {
31         return experimento;
32     }
33
34     public void setExperimento(Experimento experimento) {
35         this.experimento = experimento;
36     }
37
38     /**
39     * Listener de ciclo de vida de um agente<br>
40     * que recebe eventos de quando o agente &eacute; criado ou morto
41     * @param cicloVidaAgenteListener CicloVidaAgenteListener
42     */
43     public void setCicloVidaAgenteListener(CicloVidaAgenteListener cicloVidaAgenteListener) {
44         this.cicloVidaAgenteListener = cicloVidaAgenteListener;
45     }
46
47     /**
48     * Listener de ciclo de vida de um agente
49     * @return CicloVidaAgenteListener
50     */
51     public CicloVidaAgenteListener getCicloVidaAgenteListener() {
52         return cicloVidaAgenteListener;
53     }
54 }
```

```

54
55  /**
56   * Listener de comunicacao
57   * @param comunicacaoListener ComunicacaoListener
58   */
59   public void addComunicacaoListener(ComunicacaoListener comunicacaoListener) {
60       listComunicacaoListeners.add(comunicacaoListener);
61   }
62
63   public void removeComunicacaoListener(ComunicacaoListener comunicacaoListener){
64       listComunicacaoListeners.remove(comunicacaoListener);
65   }
66
67  /**
68   * Lista de agentes
69   * @return List AgenteEpistemico
70   */
71   public List<AgenteEpistemico> getListAgenteEpistemico() {
72       return listAgenteEpistemico;
73   }
74
75   public void setListAgenteEpistemico(List<AgenteEpistemico> listAgenteEpistemico) {
76       this.listAgenteEpistemico = listAgenteEpistemico;
77   }
78
79  /**
80   * Faz um passo do algoritmo que consiste em sortear um agente. <br>
81   * Verificar se ele deseja publicar.<br>
82   * pedir ao agente que gere o par a ser publicado.<br>
83   * transmitir o par para todos os outros agentes.<br>
84   */
85   public void fazUmaEtapa(){
86       synchronized (listAgenteEpistemico) {
87           if(listAgenteEpistemico.size()>1){
88               int thetaSkipped = 0;
89               AgenteEpistemico agenteEmissor;
90               int tentativa=0;
91               while(true){
92                   int agente =
93 (int)((double)listAgenteEpistemico.size()*NumeroAleatorio.gerarNumero());
94                   logger.debug("agente = " + (agente+1) + " de " + listAgenteEpistemico.size());
95                   agenteEmissor = listAgenteEpistemico.get(agente);
96                   //ver se ele quer publicar
97                   if(agenteEmissor.querPublicar()) break;
98                   //ver se passou do maximo de tentativas
99                   if(tentativa>100) return;
100                  tentativa++;
101              }
102              if(agenteEmissor.getMorrerEmXpublicacoes() != 0 &&
103 agenteEmissor.getQtdParComunicado()>agenteEmissor.getMorrerEmXpublicacoes()){
104                  matarAgente(agenteEmissor);
105                  if(agenteEpistemicoFactory!=null){
106                      agenteEpistemicoFactory.criarAgente();
107                  }
108              }else{

```

```

109         //comunicar o par para todos os agentes
110         ParEpistêmico parEpistêmico = agenteEmissor.gerarPar();
111         logger.debug("Agente " + agenteEmissor.getId() + " comunicando...");
112         for(ComunicacaoListener comunicacaoListener: listComunicacaoListeners){
113             comunicacaoListener.comunicadorEscolhido(agenteEmissor);
114         }
115         int totAresta = agenteEmissor.getArestas().size();
116         double lim = (agenteEmissor.getPesoReputacao())/(double)totAresta * theta;
117         for(int i=0;i<totAresta;i++){
118             Aresta aresta = agenteEmissor.getArestas().get(i);
119             AgenteEpistêmico receptor = aresta.getReceptor();
120             if(receptor == agenteEmissor) continue;
121             Double peso = aresta.getPeso();
122             if(peso<lim){
123                 thetaSkipped++;
124                 continue;
125             }
126             Double diff = receptor.receberComunicado(parEpistêmico, aresta,
127 agenteEmissor);
128             logger.debug("diff = " + diff + " peso " + aresta.getPeso());
129             for(ComunicacaoListener comunicacaoListener: listComunicacaoListeners){
130                 comunicacaoListener.depoisDeComunicar(agenteEmissor, receptor,
131 peso, diff);
132             }
133         }
134         normalizarPesos();
135         colorirAgentesDoExperimento(experimento);
136         etapa++;
137         logger.info("Etapa " + etapa + ": menor que \u0398 (" + theta + ") = " +
138 thetaSkipped);
139     }
140     } //fim do if(listAgenteEpistêmico.size())>1){
141 }
142 }
143
144 public void colorirAgentesDoExperimento(Experimento experimento){
145     //lance do experimento de cores
146     if(experimento!=null){
147         Set<ParEpistêmico> p = experimento.getSetCrenças();
148         for(AgenteEpistêmico agente: listAgenteEpistêmico){
149             agente.crençaMonitorada.clear();
150             for(ParEpistêmico crença:p){
151                 ParEpistêmico opiniao = agente.interpretar(crença);
152                 double diff = opiniao.calcularDiferençaConsequente(crença);
153                 if(diff <= experimento.getMaxDiff()){//acredita
154                     agente.crençaMonitorada.add(crença);
155                     agente.crençaMonitorada.add(crença);
156                 }else if(diff <= experimento.getMinDiff()){//quase acredita
157                     try {
158                         ParEpistêmico par2 = (ParEpistêmico)crença.clone();
159                         par2.setCor(new Color(0xEEEEEE));
160                         agente.crençaMonitorada.add(par2);
161                         agente.crençaMonitorada.add(crença);
162                     } catch (CloneNotSupportedException e) {
163                         e.printStackTrace();

```



```

164         }
165     }else{//Nao acredita
166         try {
167             ParEpistemico par2 = (ParEpistemico)crenca.clone();
168             par2.setCor(new Color(0xEEEEEE));
169             agente.crencaMonitorada.add(par2);
170             agente.crencaMonitorada.add(par2);
171         } catch (CloneNotSupportedException e) {
172             e.printStackTrace();
173         }
174     }
175 }
176 }
177 }
178 }
179
180 /**
181  * Normaliza os pesos deixando todos em um valor de 0 ate 1
182  */
183 protected void normalizarPesos(){
184     {
185         //validacoes de dados
186         if(!normalizarPesos) return;
187         if(listAgenteEpistemico.size()==0) return;
188     }
189     logger.info("Normalizando pesos");
190     //recuperar o maximo
191     double max = listAgenteEpistemico.get(0).getPesoReputacao();
192     for(AgenteEpistemico agente:listAgenteEpistemico)
193         max = Math.max(agente.getPesoReputacao(), max);
194     logger.debug("max="+max);
195     //normalizar
196     for(AgenteEpistemico agente:listAgenteEpistemico){
197         double newValue = agente.getPesoReputacao()/max;
198         agente.setPesoReputacao(newValue);
199     }
200 }
201 }
202
203 public void setTheta(double theta) {
204     this.theta = theta;
205 }
206 /**
207  * Inicio da morte,
208  * o processo de morte inicia por este metodo
209  * @param agente
210  */
211 public void matarAgente(AgenteEpistemico agente){
212     //retirar ele da lista
213     if(cicloVidaAgenteListener!=null){
214         cicloVidaAgenteListener.morto(agente);
215     }
216     listAgenteEpistemico.remove(agente);
217     agente.morrer();
218 }

```

```

219     }
220
221     /**
222     * Inseere um agente na rede e apresenta ele a todos os outros agentes
223     * criando as arestas necessarias
224     * @param agenteNovo agente novo
225     * @param pesoAleatorio true para peso aleatorio
226     * @return AgenteEpistemico
227     */
228     public AgenteEpistemico inserirAgente(AgenteEpistemico agenteNovo,boolean pesoAleatorio) {
229         agenteNovo.setRedeEpistemica(this);
230         agenteNovo.setRaio(50);
231         //apresentar a todos
232         if(pesoAleatorio){
233             for(AgenteEpistemico agenteEpistemico:listAgenteEpistemico){
234                 agenteEpistemico.conhecer(agenteNovo, NumeroAleatorio.gerarNumero());
235                 agenteNovo.conhecer(agenteEpistemico, NumeroAleatorio.gerarNumero());
236             }
237         }else{
238             for(AgenteEpistemico agenteEpistemico:listAgenteEpistemico){
239                 agenteEpistemico.conhecer(agenteNovo, 1.0);
240                 agenteNovo.conhecer(agenteEpistemico, 1.0);
241             }
242         }
243         synchronized (listAgenteEpistemico) {
244             listAgenteEpistemico.add(agenteNovo);
245         }
246         fireAgenteCriadoEvent(agenteNovo);
247         return agenteNovo;
248     }
249
250     public void fireAgenteCriadoEvent(AgenteEpistemico agenteNovo){
251         if(cicloVidaAgenteListener!=null){
252             cicloVidaAgenteListener.criado(agenteNovo);
253         }
254     }
255     /**
256     * Quem providencia um agente criado inteiramente
257     * chama o metodo criarAgente
258     * @param agenteEpistemicoFactory
259     */
260     public void setAgenteEpistemicoFactory(AgenteEpistemicoFactory agenteEpistemicoFactory) {
261         this.agenteEpistemicoFactory = agenteEpistemicoFactory;
262     }
263
264     /**
265     * Loop independente da view
266     * @param b
267     */
268     public void ligarLoop(boolean b) {
269         if(true)return;
270         ligado = b;
271         if(t==null){
272             t = new Thread(){
273                 @Override

```

```

274         public void run() {
275             while(true){
276                 if(ligado){
277                     try{
278                         fazUmaEtapa();
279                     }catch(Exception e){
280
281                     }
282                 }
283             }
284         }
285     };
286     t.start();
287 }
288 }
289
290 /**
291  * Flag para saber se normalizamos ou nao os pesos
292  * @param normalizarPesos
293  */
294 public void setNormalizarPesos(boolean normalizarPesos) {
295     this.normalizarPesos = normalizarPesos;
296 }
297
298 /**
299  * Flag para saber se normalizamos ou nao os pesos
300  * @return boolean
301  */
302 public boolean isNormalizarPesos() {
303     return normalizarPesos;
304 }
305
306 /**
307  * Retorna quantas vezes o algoritmo foi executado
308  * @return int
309  */
310 public int getEtapa() {
311     return etapa;
312 }
313
314 public static void setEtapa(int etapa) {
315     RedeEpistematica.etapa = etapa;
316 }
317 }

```

view/ AgenteListMouseMenu.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.view;
2
3 import java.awt.BorderLayout;
4 import java.awt.event.ActionEvent;
5 import java.awt.event.ActionListener;
6 import java.awt.event.MouseAdapter;
7 import java.awt.event.MouseEvent;
8 import java.awt.event.MouseListener;
9
10 import javax.swing.JFrame;
11 import javax.swing.JList;
12 import javax.swing.JMenuItem;
13 import javax.swing.JOptionPane;
14 import javax.swing.JPopupMenu;
15
16 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.AgenteEpistemico;
17 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.Redepistemica;
18
19 public class AgenteListMouseMenu extends JPopupMenu {
20     private static final long serialVersionUID = 1765661788449368756L;
21     private JMenuItem verCrençasMenuItem;
22     private JList jList;
23     private AgenteEpistemico agente;
24     public AgenteListMouseMenu(JList jList, final Redepistemica redeEpistemica, final
25 RedeEpistemicaView redeEpistemicaView) {
26         this.jList = jList;
27         verCrençasMenuItem = new JMenuItem("Ver Crenças");
28         verCrençasMenuItem.addActionListener(new ActionListener() {
29             public void actionPerformed(ActionEvent e) {
30                 if(agente.getCrenças().size()==0){
31                     JOptionPane.showMessageDialog(AgenteListMouseMenu.this,"Nenhuma crença");
32                 }else{
33                     JFrame jFrame = new JFrame("Crenças " + agente.getNome());
34                     jFrame.setLayout(new BorderLayout());
35                     jFrame.add(new CrencaView(agente, redeEpistemica, redeEpistemicaView));
36                     jFrame.pack();
37                     jFrame.setVisible(true);
38                 }
39             }
40         });
41         this.add(verCrençasMenuItem);
42
43         MouseListener popupListener = new PopupListener(this);
44         jList.addMouseListener(popupListener);
45     }
46
47     protected void mostrarMenu(MouseEvent e) {
48         int indexSelecioneado = jList.locationToIndex(e.getPoint());
49         agente = (AgenteEpistemico)jList.getModel().getElementAt(indexSelecioneado);
50         jList.setSelectedIndex(indexSelecioneado);
51         this.show(e.getComponent(), e.getX(), e.getY());
52     }
53 }
```

```
54 class PopupListener extends MouseAdapter {
55     JPopupMenu popup;
56
57     PopupListener(JPopupMenu popupMenu) {
58         popup = popupMenu;
59     }
60
61     public void mousePressed(MouseEvent e) {
62         maybeShowPopup(e);
63     }
64
65     public void mouseReleased(MouseEvent e) {
66         maybeShowPopup(e);
67     }
68
69     private void maybeShowPopup(MouseEvent e) {
70         if (e.isPopupTrigger()) {
71             mostrarMenu(e);
72         }
73     }
74 }
```

view/ AgenteListPanel.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.view;
2
3 import java.awt.BorderLayout;
4 import java.awt.event.KeyListener;
5 import java.util.ArrayList;
6 import java.util.List;
7
8 import javax.swing.DefaultListModel;
9 import javax.swing.JLabel;
10 import javax.swing.JList;
11 import javax.swing.JPanel;
12 import javax.swing.event.ListSelectionListener;
13
14 import org.apache.log4j.Logger;
15
16 import br.unicarioca.redesepistemicas.bo.InfoListener;
17 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.AgenteEpistemico;
18 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.CicloVidaAgenteListener;
19 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.Redepistemica;
20 import br.unicarioca.redesepistemicas.bo.QuickSort;
21
22 public class AgenteListPanel extends JPanel implements CicloVidaAgenteListener, ControladoListener {
23     private static final long serialVersionUID = 1L;
24
25     private static Logger logger = Logger.getLogger(AgenteListPanel.class);
26     private JList jList;
27     private DefaultListModel listModel;
28     private JLabel lblAgentes;
29
30     private RedeEpistemica redeEpistemica;
31     private ArrayList<AgenteEpistemico> listAgentes = new ArrayList<AgenteEpistemico>();
32
33
34     public AgenteListPanel() {
35         this.setLayout(new BorderLayout());
36         lblAgentes = new JLabel("Agentes: ");
37         listModel = new DefaultListModel();
38         jList = new JList(listModel);
39         this.add(lblAgentes, BorderLayout.NORTH);
40         this.add(jList, BorderLayout.CENTER);
41         Thread t = new Thread() {
42             public void run() {
43                 while (isVisible()) {
44                     try {
45                         Thread.sleep(5000);
46                         refresh();
47                     } catch (Exception e) {
48                     }
49                 }
50             }
51         };
52     };
53     //t.start();
```

```

54     }
55
56     public synchronized void refresh() {
57         logger.info("Ordenando " + listModel.getSize() + " agentes...");
58         int tot = listModel.getSize() - 1;
59         jList.setIgnoreRepaint(true);
60         if(!redeEpistemica.isNormalizarPesos()){
61             for(int j=0;j<tot;j++){
62                 AgenteEpistemico a = (AgenteEpistemico)listModel.get(j);
63                 a.setPesoReputacao(null);
64             }
65         }
66
67         /*
68         for (int j = tot; j >0; j--) {
69             for (int i = 0; i < j; i++) {
70                 AgenteEpistemico a = (AgenteEpistemico)listModel.get(i);
71                 AgenteEpistemico b = (AgenteEpistemico)listModel.get(i+1);
72                 if(a.getPesoReputacao()<b.getPesoReputacao()){
73                     listModel.set(i, b);
74                     listModel.set(i+1, a);
75                 }
76             }
77         }*/
78         QuickSort.sort(listModel);
79         logger.debug("Calculado " + listAgentes.size());
80
81         //list.revalidate();
82         //list.repaint();
83     }
84
85     @Override
86     public synchronized void addKeyListener(KeyListener l) {
87         jList.addKeyListener(l);
88     }
89
90     public void addListSelectionListener(ListSelectionListener l){
91         jList.addListSelectionListener(l);
92     }
93
94     @Override
95     public void criado(AgenteEpistemico agente) {
96         boolean ok = listAgentes.add(agente);
97         if (!ok)
98             logger.error("Ja existe agente " + agente.getId());
99         listModel.addElement(agente);
100    }
101
102    @Override
103    public void morto(AgenteEpistemico agente) {
104        listAgentes.remove(agente);
105        listModel.removeElement(agente);
106    }
107
108    public List<AgenteEpistemico> getSelecionados(){

```

```

109         int[] arr = jList.getSelectedIndices();
110         List<AgenteEpistemico> res = new ArrayList<AgenteEpistemico>();
111         for(int i=0;i<arr.length;i++){
112             res.add((AgenteEpistemico)listModel.get(arr[i]));
113         }
114         return res;
115     }
116
117     public JList getJList() {
118         return jList;
119     }
120
121     public int indexOf(AgenteEpistemico agente) {
122         return listModel.indexOf(agente);
123     }
124     public void setRedeEpistemica(RedeEpistemica redeEpistemica) {
125         this.redeEpistemica = redeEpistemica;
126     }
127
128     public void reiniciar() {
129         listModel.clear();
130         listAgentes.clear();
131     }
132
133     @Override
134     public void continuar() {
135         // TODO Auto-generated method stub
136
137     }
138
139     @Override
140     public void criarFotografia() {
141         // TODO Auto-generated method stub
142
143     }
144
145     @Override
146     public void pause() {
147         // TODO Auto-generated method stub
148
149     }
150
151     @Override
152     public void setVelocidade(int i) {
153         // TODO Auto-generated method stub
154
155     }
156
157 }

```


view/ ConfiguracoesPanel.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.view;
2
3 import java.awt.BorderLayout;
4 import java.awt.FlowLayout;
5 import java.awt.GridLayout;
6 import java.io.IOException;
7 import java.io.ObjectInputStream;
8 import java.io.ObjectOutputStream;
9
10 import javax.swing.BorderFactory;
11 import javax.swing.JButton;
12 import javax.swing.JCheckBox;
13 import javax.swing.JLabel;
14 import javax.swing.JPanel;
15 import javax.swing.JSpinner;
16 import javax.swing.JTabbedPane;
17 import javax.swing.JTextField;
18 import javax.swing.SpinnerNumberModel;
19 import javax.swing.SwingConstants;
20
21 /**
22  * TODO criar a configuração interna da rede<br>
23  * se quisermos 5 neuronios na entrada 3 na camada intermediária e 1 na saída<br>
24  * colocaremos no campo o seguinte: 5,3,1
25  * @author Fabio Issamu Oshiro, Leandro Freire
26  *
27  */
28 public class ConfiguracoesPanel extends JTabbedPane {
29     private static final long serialVersionUID = 2L;
30     private JLabel lblQtdAgentes;
31     private JTextField txtQtdAgentes;
32     private JLabel lblMaxDiff;
33     private JTextField txtMaxDiff;
34     private JLabel lblMorrerEmXpublicacoes;
35     private JTextField txtMorrerEmXpublicacoes;
36     private JSpinner spnPassoMax;
37     private JLabel lblPassoMax;
38     private JLabel lblDistanciaMaxRepulsao;
39     private JTextField txtDistanciaMaxRepulsao;
40     private JLabel lblCriarNovoEm;
41     private JTextField txtCriarNovoEm;
42     private JLabel lblSomenteUltimaTeoria;
43     private JCheckBox chkSomenteUltimaTeoria;
44     private JLabel lblFrequencia;
45     private JTextField txtFrequencia;
46     private JLabel lblSnapShot;
47     private JTextField txtSnapShot;
48
49     private JLabel lblPesoAleatorio;
50     private JCheckBox chkPesoAleatorio;
51
52     private JLabel lblDistribuicaoAleatoria;
53     private JCheckBox chkDistribuicaoAleatoria;
```

```

54
55     private JLabel lblEstruturaRede;
56     private JTextField txtEstruturaRede;
57
58     private JLabel lblErrorTolerance;
59     private JTextField txtErrorTolerance;
60
61     private JLabel lblTheta;
62     private JSpinner txtTheta;
63
64     private JButton btnOk;
65
66     private void writeObject(ObjectOutputStream out) throws IOException{
67         out.defaultWriteObject();
68     }
69
70     private void readObject(ObjectInputStream in) throws IOException, ClassNotFoundException{
71         in.defaultReadObject();
72         spnPassoMax.setModel(new SpinnerNumberModel());
73     }
74
75     public ConfiguracoesPanel() {
76
77         lblTheta = new JLabel("\u0398:");
78         lblTheta.setHorizontalAlignment(SwingConstants.RIGHT);
79         txtTheta = new JSpinner(new SpinnerNumberModel(0.0, 0.0, 5.0, 0.005));
80
81         lblErrorTolerance = new JLabel("Error Tolerance:");
82         lblErrorTolerance.setHorizontalAlignment(SwingConstants.RIGHT);
83         txtErrorTolerance = new JTextField("0.0001");
84
85         lblEstruturaRede = new JLabel("Estrutura da Rede");
86         txtEstruturaRede = new JTextField("5,3,1");
87
88         lblDistribuicaoAleatoria = new JLabel("Distr. Aleat\u00f3ria:");
89         chkDistribuicaoAleatoria = new JCheckBox();
90         chkDistribuicaoAleatoria.setSelected(true);
91
92         lblSnapShot = new JLabel("PrintScreen:");
93         lblSnapShot.setHorizontalAlignment(SwingConstants.RIGHT);
94         lblSnapShot.setToolTipText("Print a cada x etapas");
95
96         txtSnapShot = new JTextField("0");
97
98         lblQtdAgentes = new JLabel("Qtd. Agentes:");
99         lblQtdAgentes.setHorizontalAlignment(SwingConstants.RIGHT);
100
101         lblMaxDiff = new JLabel("Max Diff:");
102         lblMaxDiff.setToolTipText("Toler\u00e2ncia");
103         lblMaxDiff.setHorizontalAlignment(SwingConstants.RIGHT);
104
105         txtQtdAgentes = new JTextField("256");
106         txtMaxDiff = new JTextField("2.0");
107
108         lblMorrerEmXpublicacoes = new JLabel("Morrer em:");

```

```

109     lblMorrerEmXpublicacoes.setHorizontalAlignment(SwingConstants.RIGHT);
110     lblMorrerEmXpublicacoes.setToolTipText("Morre ao comunicar X vezes");
111     txtMorrerEmXpublicacoes = new JTextField("0");
112
113     lblSomenteUltimaTeoria = new JLabel("Somente último:");
114     lblSomenteUltimaTeoria.setToolTipText("Publica somente o último par gerado");
115     lblSomenteUltimaTeoria.setHorizontalAlignment(SwingConstants.RIGHT);
116
117     lblCriarNovoEm = new JLabel("Criar novo em:");
118     lblCriarNovoEm.setToolTipText("Cria um novo par ao comunicar a cada X vezes");
119     lblCriarNovoEm.setHorizontalAlignment(SwingConstants.RIGHT);
120     txtCriarNovoEm = new JTextField("1");
121
122     chkSomenteUltimaTeoria = new JCheckBox();
123     chkSomenteUltimaTeoria.setSelected(true);
124
125     btnOk = new JButton("Ok");
126
127     lblDistanciaMaxRepulsao = new JLabel("Dist. Max. Repulsão:");
128     lblDistanciaMaxRepulsao.setToolTipText("Limite de distância para a repulsão");
129     txtDistanciaMaxRepulsao = new JTextField("1000");
130
131     spnPassoMax = new JSpinner();
132     spnPassoMax.setValue(15);
133     lblPassoMax = new JLabel("Passo Agente:");
134     lblPassoMax.setHorizontalAlignment(SwingConstants.RIGHT);
135
136     lblPesoAleatorio = new JLabel("Peso aleatório:");
137     lblPesoAleatorio.setHorizontalAlignment(SwingConstants.RIGHT);
138     chkPesoAleatorio = new JCheckBox();
139     chkPesoAleatorio.setSelected(true);
140
141     lblFrequencia = new JLabel("Freq.:");
142     lblFrequencia.setHorizontalAlignment(SwingConstants.RIGHT);
143     txtFrequencia = new JTextField("1.0");
144
145     //layout
146     this.addTab("Rede E.", criarPainelConfRede());
147     this.addTab("Agente E.", criarPainelConfAgente());
148     this.addTab("View", criarPainelConfView());
149
150 }
151
152 public int[] getEstruturaRede(){
153     //Configurar a rede neural
154     String arr[] = getTxtEstruturaRede().getText().split(",");
155     int estruturaRede[] = new int[arr.length];
156     for(int i=0; i<arr.length; i++){
157         estruturaRede[i] = Integer.parseInt(arr[i]);
158     }
159     return estruturaRede;
160 }
161
162
163 private JPanel criarPainelConfRede(){

```

```

164     JPanel retorno = new JPanel();
165     retorno.setLayout(new BorderLayout());
166     JPanel tabela = new JPanel(new GridLayout(0, 2));
167     tabela.setBorder(BorderFactory.createEmptyBorder(5, 5, 5, 5));
168     tabela.add(lblQtdAgentes);
169     tabela.add(txtQtdAgentes);
170     tabela.add(lblSnapShot);
171     tabela.add(txtSnapShot);
172     tabela.add(lblEstruturaRede);
173     tabela.add(txtEstruturaRede);
174     tabela.add(lblErrorTolerance);
175     tabela.add(txtErrorTolerance);
176     tabela.add(lblTheta);
177     tabela.add(txtTheta);
178
179     JPanel sul = new JPanel(new FlowLayout());
180     sul.add(btnOk);
181     retorno.add(tabela, BorderLayout.CENTER);
182     retorno.add(sul, BorderLayout.SOUTH);
183
184     JPanel retornoLayout = new JPanel();
185     retornoLayout.add(retorno, BorderLayout.NORTH);
186     retornoLayout.add(new JPanel(),BorderLayout.CENTER);
187     return retornoLayout;
188 }
189
190 private JPanel criarPainelConfView(){
191     JPanel retorno = new JPanel();
192     retorno.setLayout(new BorderLayout());
193     JPanel tabela = new JPanel(new GridLayout(0, 2));
194     tabela.setBorder(BorderFactory.createEmptyBorder(5, 5, 5, 5));
195     tabela.add(lblDistanciaMaxRepulsao);
196     tabela.add(txtDistanciaMaxRepulsao);
197     tabela.add(lblPassoMax);
198     tabela.add(spnPassoMax);
199     tabela.add(lblDistribuicaoAleatoria);
200     tabela.add(chkDistribuicaoAleatoria);
201     retorno.add(tabela, BorderLayout.NORTH);
202     retorno.add(new JPanel(),BorderLayout.CENTER);
203     return retorno;
204 }
205 private JPanel criarPainelConfAgente(){
206     JPanel retorno = new JPanel();
207     retorno.setLayout(new BorderLayout());
208     JPanel tabela = new JPanel(new GridLayout(0, 2));
209     tabela.setBorder(BorderFactory.createEmptyBorder(5, 5, 5, 5));
210     tabela.add(lblMaxDiff);
211     tabela.add(txtMaxDiff);
212     tabela.add(lblMorrerEmXpublicacoes);
213     tabela.add(txtMorrerEmXpublicacoes);
214     tabela.add(lblSomenteUltimaTeoria);
215     tabela.add(chkSomenteUltimaTeoria);
216     tabela.add(lblCriarNovoEm);
217     tabela.add(txtCriarNovoEm);
218     tabela.add(lblPesoAleatorio);

```

```

219         tabela.add(chkPesoAleatorio);
220         tabela.add(lblFrequencia);
221         tabela.add(txtFrequencia);
222         retorno.add(tabela, BorderLayout.NORTH);
223         retorno.add(new JPanel(),BorderLayout.CENTER);
224         return retorno;
225     }
226
227     public JButton getBtnOk() {
228         return btnOk;
229     }
230
231     public JTextField getTxtQtdAgentes() {
232         return txtQtdAgentes;
233     }
234
235     public JTextField getTxtMaxDiff() {
236         return txtMaxDiff;
237     }
238
239     public JTextField getTxtMorrerEmXpublicacoes() {
240         return txtMorrerEmXpublicacoes;
241     }
242
243     public JCheckBox getChkSomenteUltimaTeoria() {
244         return chkSomenteUltimaTeoria;
245     }
246
247     public JTextField getTxtDistanciaMaxRepulsao() {
248         return txtDistanciaMaxRepulsao;
249     }
250
251     public JTextField getTxtCriarNovoEm() {
252         return txtCriarNovoEm;
253     }
254     public JSpinner getSpnPassoMax() {
255         return spnPassoMax;
256     }
257     public JCheckBox getChkPesoAleatorio() {
258         return chkPesoAleatorio;
259     }
260     public JTextField getTxtFrequencia() {
261         return txtFrequencia;
262     }
263     public JTextField getTxtSnapShot() {
264         return txtSnapShot;
265     }
266
267     /**
268     * @return the lblQtdAgentes
269     */
270     public JLabel getLblQtdAgentes() {
271         return lblQtdAgentes;
272     }
273

```

```

274     /**
275     * @param lblQtdAgentes the lblQtdAgentes to set
276     */
277     public void setLblQtdAgentes(JLabel lblQtdAgentes) {
278         this.lblQtdAgentes = lblQtdAgentes;
279     }
280
281     /**
282     * @return the lblMaxDiff
283     */
284     public JLabel getLblMaxDiff() {
285         return lblMaxDiff;
286     }
287
288     /**
289     * @param lblMaxDiff the lblMaxDiff to set
290     */
291     public void setLblMaxDiff(JLabel lblMaxDiff) {
292         this.lblMaxDiff = lblMaxDiff;
293     }
294
295     /**
296     * @return the lblMorrerEmXpublicacoes
297     */
298     public JLabel getLblMorrerEmXpublicacoes() {
299         return lblMorrerEmXpublicacoes;
300     }
301
302     /**
303     * @param lblMorrerEmXpublicacoes the lblMorrerEmXpublicacoes to set
304     */
305     public void setLblMorrerEmXpublicacoes(JLabel lblMorrerEmXpublicacoes) {
306         this.lblMorrerEmXpublicacoes = lblMorrerEmXpublicacoes;
307     }
308
309     /**
310     * @return the lblPassoMax
311     */
312     public JLabel getLblPassoMax() {
313         return lblPassoMax;
314     }
315
316     /**
317     * @param lblPassoMax the lblPassoMax to set
318     */
319     public void setLblPassoMax(JLabel lblPassoMax) {
320         this.lblPassoMax = lblPassoMax;
321     }
322
323     /**
324     * @return the lblDistanciaMaxRepulsao
325     */
326     public JLabel getLblDistanciaMaxRepulsao() {
327         return lblDistanciaMaxRepulsao;
328     }

```

```

329
330 /**
331  * @param lblDistanciaMaxRepulsao the lblDistanciaMaxRepulsao to set
332  */
333 public void setLblDistanciaMaxRepulsao(JLabel lblDistanciaMaxRepulsao) {
334     this.lblDistanciaMaxRepulsao = lblDistanciaMaxRepulsao;
335 }
336
337 /**
338  * @return the lblCriarNovoEm
339  */
340 public JLabel getLblCriarNovoEm() {
341     return lblCriarNovoEm;
342 }
343
344 /**
345  * @param lblCriarNovoEm the lblCriarNovoEm to set
346  */
347 public void setLblCriarNovoEm(JLabel lblCriarNovoEm) {
348     this.lblCriarNovoEm = lblCriarNovoEm;
349 }
350
351 /**
352  * @return the lblSomenteUltimaTeoria
353  */
354 public JLabel getLblSomenteUltimaTeoria() {
355     return lblSomenteUltimaTeoria;
356 }
357
358 /**
359  * @param lblSomenteUltimaTeoria the lblSomenteUltimaTeoria to set
360  */
361 public void setLblSomenteUltimaTeoria(JLabel lblSomenteUltimaTeoria) {
362     this.lblSomenteUltimaTeoria = lblSomenteUltimaTeoria;
363 }
364
365 /**
366  * @return the lblFrequencia
367  */
368 public JLabel getLblFrequencia() {
369     return lblFrequencia;
370 }
371
372 /**
373  * @param lblFrequencia the lblFrequencia to set
374  */
375 public void setLblFrequencia(JLabel lblFrequencia) {
376     this.lblFrequencia = lblFrequencia;
377 }
378
379 /**
380  * @return the lblSnapShot
381  */
382 public JLabel getLblSnapShot() {
383     return lblSnapShot;

```

```

384     }
385
386     /**
387     * @param lblSnapShot the lblSnapShot to set
388     */
389     public void setLblSnapShot(JLabel lblSnapShot) {
390         this.lblSnapShot = lblSnapShot;
391     }
392
393     /**
394     * @return the lblPesoAleatorio
395     */
396     public JLabel getLblPesoAleatorio() {
397         return lblPesoAleatorio;
398     }
399
400     /**
401     * @param lblPesoAleatorio the lblPesoAleatorio to set
402     */
403     public void setLblPesoAleatorio(JLabel lblPesoAleatorio) {
404         this.lblPesoAleatorio = lblPesoAleatorio;
405     }
406
407     /**
408     * @param txtQtdAgentes the txtQtdAgentes to set
409     */
410     public void setTxtQtdAgentes(JTextField txtQtdAgentes) {
411         this.txtQtdAgentes = txtQtdAgentes;
412     }
413
414     /**
415     * @param txtMaxDiff the txtMaxDiff to set
416     */
417     public void setTxtMaxDiff(JTextField txtMaxDiff) {
418         this.txtMaxDiff = txtMaxDiff;
419     }
420
421     /**
422     * @param txtMorrerEmXpublicacoes the txtMorrerEmXpublicacoes to set
423     */
424     public void setTxtMorrerEmXpublicacoes(JTextField txtMorrerEmXpublicacoes) {
425         this.txtMorrerEmXpublicacoes = txtMorrerEmXpublicacoes;
426     }
427
428     /**
429     * @param spnPassoMax the spnPassoMax to set
430     */
431     public void setSpnPassoMax(JSpinner spnPassoMax) {
432         this.spnPassoMax = spnPassoMax;
433     }
434
435     /**
436     * @param txtDistanciaMaxRepulsao the txtDistanciaMaxRepulsao to set
437     */
438     public void setTxtDistanciaMaxRepulsao(JTextField txtDistanciaMaxRepulsao) {

```



```

439         this.txtDistanciaMaxRepulsao = txtDistanciaMaxRepulsao;
440     }
441
442     /**
443     * @param txtCriarNovoEm the txtCriarNovoEm to set
444     */
445     public void setTxtCriarNovoEm(JTextField txtCriarNovoEm) {
446         this.txtCriarNovoEm = txtCriarNovoEm;
447     }
448
449     /**
450     * @param chkSomenteUltimaTeoria the chkSomenteUltimaTeoria to set
451     */
452     public void setChkSomenteUltimaTeoria(JCheckBox chkSomenteUltimaTeoria) {
453         this.chkSomenteUltimaTeoria = chkSomenteUltimaTeoria;
454     }
455
456     /**
457     * @param txtFrequencia the txtFrequencia to set
458     */
459     public void setTxtFrequencia(JTextField txtFrequencia) {
460         this.txtFrequencia = txtFrequencia;
461     }
462
463     /**
464     * @param txtSnapShot the txtSnapShot to set
465     */
466     public void setTxtSnapShot(JTextField txtSnapShot) {
467         this.txtSnapShot = txtSnapShot;
468     }
469
470     /**
471     * @param chkPesoAleatorio the chkPesoAleatorio to set
472     */
473     public void setChkPesoAleatorio(JCheckBox chkPesoAleatorio) {
474         this.chkPesoAleatorio = chkPesoAleatorio;
475     }
476
477     /**
478     * @param btnOk the btnOk to set
479     */
480     public void setBtnOk(JButton btnOk) {
481         this.btnOk = btnOk;
482     }
483
484
485     public JCheckBox getChkDistribuicaoAleatoria() {
486         return chkDistribuicaoAleatoria;
487     }
488
489     public void setChkDistribuicaoAleatoria(JCheckBox chkDistribuicaoAleatoria) {
490         this.chkDistribuicaoAleatoria = chkDistribuicaoAleatoria;
491     }
492
493     public JLabel getLblDistribuicaoAleatoria() {

```

```

494         return lblDistribuicaoAleatoria;
495     }
496
497     public void setLblDistribuicaoAleatoria(JLabel lblDistribuicaoAleatoria) {
498         this.lblDistribuicaoAleatoria = lblDistribuicaoAleatoria;
499     }
500
501     public JLabel getLblEstruturaRede() {
502         return lblEstruturaRede;
503     }
504
505     public void setLblEstruturaRede(JLabel lblEstruturaRede) {
506         this.lblEstruturaRede = lblEstruturaRede;
507     }
508
509     public JTextField getTxtEstruturaRede() {
510         return txtEstruturaRede;
511     }
512
513     public void setTxtEstruturaRede(JTextField txtEstruturaRede) {
514         this.txtEstruturaRede = txtEstruturaRede;
515     }
516
517     public JLabel getLblErrorTolerance() {
518         return lblErrorTolerance;
519     }
520
521     public void setLblErrorTolerance(JLabel lblErrorTolerance) {
522         this.lblErrorTolerance = lblErrorTolerance;
523     }
524
525     public JTextField getTxtErrorTolerance() {
526         return txtErrorTolerance;
527     }
528
529     public void setTxtErrorTolerance(JTextField txtErrorTolerance) {
530         this.txtErrorTolerance = txtErrorTolerance;
531     }
532
533     public void setSpnTheta(JSpinner txtTheta) {
534         this.txtTheta = txtTheta;
535     }
536
537     public JSpinner getSpnTheta() {
538         return txtTheta;
539     }
540
541     public JLabel getLblTheta() {
542         return lblTheta;
543     }
544
545     public void setLblTheta(JLabel lblTheta) {
546         this.lblTheta = lblTheta;
547     }
548 }

```

view/ ControladoListener.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.view;
2
3 public interface ControladoListener {
4
5     void reiniciar();
6
7     void pause();
8
9     void continuar();
10
11     void setVelocidade(int i);
12
13     void criarFotografia();
14
15 }
```

view/ ControlePanel.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.view;
2
3 import java.awt.FlowLayout;
4 import java.awt.event.ActionEvent;
5 import java.awt.event.ActionListener;
6 import java.util.ArrayList;
7 import java.util.List;
8
9 import javax.swing.JButton;
10 import javax.swing.JPanel;
11 import javax.swing.JSlider;
12 import javax.swing.event.ChangeEvent;
13 import javax.swing.event.ChangeListener;
14 /**
15  * Objetos controlados por este controle:
16  * AgenteListPanel e RedeEpistemeicaView
17  */
18 public class ControlePanel extends JPanel{
19     private static final long serialVersionUID = 1L;
20     private JButton pause;
21     private JButton play;
22     private JButton zerar;
23     private JButton fotografar;
24     /**
25      * Coisas controladas por este painel,
26      * imaginava que outros objetos seriam pausados por este unico controlador
27      */
28     private List<ControladoListener> listControladoListener = new ArrayList<ControladoListener>();
29     private JSlider slider;
30     public ControlePanel() {
31         this.setLayout(new FlowLayout());
32         fotografar = new JButton("Fotografar");
33         zerar = new JButton("Zerar");
34         pause = new JButton("Pause");
35         play = new JButton("Play");
36
37         slider = new JSlider();
38         slider.setValue(100);
39         slider.setName("Vel.");
40         this.add(fotografar);
41         this.add(zerar);
42         this.add(pause);
43         this.add(play);
44         this.add(slider);
45
46         fotografar.addActionListener(new ActionListener(){
47             public void actionPerformed(ActionEvent e){
48                 for(ControladoListener controladoListener:listControladoListener)
49                     controladoListener.criarFotografia();
50             }
51         });
52
53         zerar.addActionListener(new ActionListener(){
```

```

54         public void actionPerformed(ActionEvent e) {
55             for(ControladoListener controladoListener:listControladoListener)
56                 controladoListener.reiniciar();
57         }
58     });
59     pause.addActionListener(new ActionListener(){
60         public void actionPerformed(ActionEvent e) {
61             for(ControladoListener controladoListener:listControladoListener)
62                 controladoListener.pause();
63         }
64     });
65     play.addActionListener(new ActionListener(){
66         public void actionPerformed(ActionEvent e) {
67             for(ControladoListener controladoListener:listControladoListener)
68                 controladoListener.continuar();
69         }
70     });
71     slider.addChangeListener(new ChangeListener(){
72         @Override
73         public void stateChanged(ChangeEvent e) {
74             for(ControladoListener controladoListener:listControladoListener)
75                 controladoListener.setVelocidade(slider.getMaximum() - slider.getValue());
76         }
77     });
78 });
79 }
80
81 /**
82  * Objeto que sera controlado por este controle
83  * @param controladoListener
84  */
85 public void addControlado(ControladoListener controladoListener) {
86     listControladoListener.add(controladoListener);
87 }
88
    }

```

[view/](#) CrencaJTable.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.view;
2
3 import java.awt.Color;
4 import java.awt.Component;
5 import java.awt.event.ActionEvent;
6 import java.awt.event.ActionListener;
7 import java.util.ArrayList;
8 import java.util.List;
9
10 import javax.swing.AbstractCellEditor;
11 import javax.swing.BorderFactory;
12 import javax.swing.JButton;
13 import javax.swing.JColorChooser;
14 import javax.swing.JDialog;
15 import javax.swing.JLabel;
16 import javax.swing.JOptionPane;
17 import javax.swing.JTable;
18 import javax.swing.event.TableModelEvent;
19 import javax.swing.event.TableModelListener;
20 import javax.swing.table.TableCellEditor;
21 import javax.swing.table.TableCellRenderer;
22
23 import org.apache.log4j.Logger;
24
25 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.ParEpistemico;
26
27 public class CrencaJTable extends JTable{
28     private static final long serialVersionUID = 1L;
29     private static final int PAR_COLUMN=2;
30     private static final int COLOR_COLUMN=1;
31     private static final int MONITORA_COLUMN=0;
32     private static Logger logger = Logger.getLogger(CrencaJTable.class);
33     private static int shiftCol2Right = 3;
34     private CrencaTableModel crencaTableModel;
35     private ParEpistemico parModelo;
36     public CrencaJTable(ParEpistemico parModelo, boolean consequenteAtual) {
37         this.parModelo = parModelo;
38         crencaTableModel = new CrencaTableModel(parModelo, consequenteAtual);
39         this.setModel(crencaTableModel);
40         this.getColumnModel().getColumn(COLOR_COLUMN).setCellRenderer(new ColorCellRenderer());
41         this.getColumnModel().getColumn(COLOR_COLUMN).setCellEditor(new ColorCellEditor());
42         this.getColumnModel().getColumn(COLOR_COLUMN).setMaxWidth(20);//cor
43         this.getColumnModel().getColumn(PAR_COLUMN).setMinWidth(200);//nome
44         this.getColumnModel().getColumn(MONITORA_COLUMN).setMaxWidth(20);//checkbox?
45         crencaTableModel.addTableModelListener(new TableModelListener() {
46             @Override
47             public void tableChanged(TableModelEvent e) {
48                 if(e.getColumn()==COLOR_COLUMN){
49                     logger.info("TableChanged coluna da cor");
50                     ParEpistemico par = getParInRow(e.getFirstRow());
51                     if(par!=null){
52                         logger.info("atualizando a cor do par...");
53                         par.setCor(getColorInRow(e.getFirstRow()));
```

```

54         }
55     }
56 }
57 });
58 }
59
60 public String getNomeInRow(int row) {
61     Object obj = crencaTableModel.getValueAt(row,PAR_COLUMN);
62     return obj.toString();
63 }
64
65 public ParEpistemico getParInRow(int row) {
66     Object obj = crencaTableModel.getValueAt(row,PAR_COLUMN);
67     if(obj!=null){
68         return (ParEpistemico)obj;
69     }else{
70         return null;
71     }
72 }
73
74 public List<ParEpistemico> getPares() {
75     List<ParEpistemico> retorno = new ArrayList<ParEpistemico>();
76     try {
77         int linhas = crencaTableModel.getRowCount();
78         for (int i = 0; i < linhas; i++) {
79             ParEpistemico par = (ParEpistemico) crencaTableModel.getValueAt(i,PAR_COLUMN);
80             retorno.add(par);
81         }
82     } catch (Exception e) {
83         e.printStackTrace();
84         JOptionPane.showMessageDialog(this, "Erro ao gerar pares: " + e.getMessage());
85     }
86     return retorno;
87 }
88 public boolean isChecked(int row) {
89
90     return (Boolean) crencaTableModel.getValueAt(row,MONITORA_COLUMN);
91 }
92
93 public Color getColorInRow(int row) {
94     Object obj = crencaTableModel.getValueAt(row,COLOR_COLUMN);
95     if(obj==null || !(obj instanceof Color)){
96         logger.info("sem cor " + row);
97         return Color.BLACK;
98     }else{
99         logger.info("com cor " + row);
100     }
101     return (Color)obj;
102 }
103
104 /**
105  * Remove todos os caras
106  */
107 public void clear() {
108     int r = crencaTableModel.getRowCount();

```

```

109     for(int i=0;i<r;i++){
110         crencaTableModel.removeRow(0);
111     }
112 }
113
114 public void addRow(ParEpistemico parR, Color color, Boolean boolean1, ParEpistemico parR2) {
115     Object objects[];
116     if(parR2!=null){
117         objects = new
118 Object[shiftCol2Right+parR.getSizeAntecedente()+parR.getSizeConsequente()+parR2.getSizeConsequente()];
119     }else{
120         objects = new Object[shiftCol2Right+parR.getSizeAntecedente()+parR.getSizeConsequente()];
121     }
122     logger.info("Criando uma linha com "+objects.length+" colunas");
123     objects[MONITORA_COLUMN] = boolean1;
124     objects[COLOR_COLUMN]=color;
125     objects[PAR_COLUMN]=parR;
126     int i=0;
127     for(int j=0;j<parR.getSizeAntecedente();j++){
128         objects[i+shiftCol2Right] = parR.getDoubleAntecedentes().get(j);
129         i++;
130     }
131     for(int j=0;j<parR.getSizeConsequente();j++){
132         objects[i+shiftCol2Right] = parR.getDoubleConsequentes().get(j);
133         i++;
134     }
135     if(parR2!=null){
136         for(int j=0;j<parR2.getSizeConsequente();j++){
137             objects[i+shiftCol2Right] = parR2.getDoubleConsequentes().get(j);
138             i++;
139         }
140     }
141     crencaTableModel.addRow(objects);
142 }
143
144 public void addRow(ParEpistemico par) {
145     addRow(par, par.getCor(), false, null);
146 }
147
148 public void addRow(ParEpistemico par, ParEpistemico parR2) {
149     addRow(par, par.getCor(), false, parR2);
150 }
151
152 public void removeRow(int row) {
153     crencaTableModel.removeRow(row);
154 }
155
156 public void addRow() {
157     Object obj[] = new
158 Object[parModelo.getSizeAntecedente()+parModelo.getSizeConsequente()+shiftCol2Right];
159     obj[0] = new Boolean(false);
160     obj[1] = new Color(33,23,54);
161     obj[2] = "";
162     logger.info("Criando linha com " + obj.length + " colunas");
163     for (int i = shiftCol2Right; i < obj.length; i++) {

```



```

164         obj[i] = Math.random();
165     }
166     crencaTableModel.addRow(obj);
167 }
168
169 class ColorCellRenderer extends JLabel implements TableCellRenderer{
170     private static final long serialVersionUID = 1L;
171     @Override
172     public Component getTableCellRendererComponent(JTable table, Object color, boolean isSelected,
173 boolean hasFocus, int row, int col) {
174         Color newColor =(Color) color;
175         setBackground(newColor);
176         setOpaque(true);
177         setBorder(BorderFactory.createMatteBorder(2,5,2,5,table.getBackground()));
178         table.setCellSelectionEnabled(false);
179         table.setColumnSelectionAllowed(false);
180         return this;
181     }
182 }
183 class ColorCellEditor extends AbstractCellEditor implements TableCellEditor, ActionListener{
184     private static final long serialVersionUID = 1L;
185     Color currentColor;
186     JButton button;
187     JColorChooser colorChooser;
188     JDialog dialog;
189     protected static final String EDIT = "edit";
190
191     public ColorCellEditor() {
192         button = new JButton();
193         button.setActionCommand(EDIT);
194         button.addActionListener(this);
195         button.setBorderPainted(false);
196         colorChooser = new JColorChooser();
197         colorChooser.remove(1);
198         dialog = JColorChooser.createDialog(button, "Escolha uma cor para a crença", true, //modal
199             colorChooser,
200             this, //OK button handler
201             null); //no CANCEL button handler
202     }
203
204     /**
205     * Handles events from the editor button and from
206     * the dialog's OK button.
207     */
208     public void actionPerformed(ActionEvent e) {
209         if (EDIT.equals(e.getActionCommand())) {
210             //The user has clicked the cell, so
211             //bring up the dialog.
212             button.setBackground(currentColor);
213             colorChooser.setColor(currentColor);
214             dialog.setVisible(true);
215
216             //Make the renderer reappear.
217             fireEditingStopped();
218

```

```

219         } else { //User pressed dialog's "OK" button.
220             currentColor = colorChooser.getColor();
221         }
222     }
223
224     //Implement the one CellEditor method that AbstractCellEditor doesn't.
225     public Object getCellEditorValue() {
226         return currentColor;
227     }
228
229     //Implement the one method defined by TableCellEditor.
230     public Component getTableCellEditorComponent(JTable table, Object value, boolean isSelected, int
231 row, int column) {
232         currentColor = (Color)value;
233         return button;
234     }
235
236 }
237
238 public Class<?> getColumnClass(int c) {
239     Object obj = getValueAt(0, c);
240     if(obj==null){
241         logger.warn("Colum class == null " + c);
242         if(COLOR_COLUMN==c){
243             return Color.class;
244         }else if(MONITORA_COLUMN==c){
245             return Boolean.class;
246         }else{
247             return String.class;
248         }
249     }
250     return obj.getClass();
251 }
}

```

view/ CrencaTreinarView.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.view;
2
3 import java.awt.BorderLayout;
4 import java.awt.Color;
5 import java.awt.FlowLayout;
6 import java.awt.event.ActionEvent;
7 import java.awt.event.ActionListener;
8 import java.awt.event.KeyEvent;
9 import java.awt.event.KeyListener;
10 import java.util.List;
11
12 import javax.swing.JButton;
13 import javax.swing.JLabel;
14 import javax.swing.JPanel;
15 import javax.swing.JScrollPane;
16 import javax.swing.JTextField;
17
18 import org.apache.log4j.Logger;
19
20 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.AgenteEpistemico;
21 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.ParEpistemico;
22 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.ParEpistemicoFactory;
23
24 public class CrencaTreinarView extends JPanel {
25     private static final long serialVersionUID = 1L;
26     private static final Logger logger = Logger.getLogger(CrencaTreinarView.class);
27     static class Holder {
28         static CrencaTreinarView instance = new CrencaTreinarView();
29     }
30     public static CrencaTreinarView getInstance() {
31         return Holder.instance;
32     }
33
34     private CrencaJTable jTable;
35     private JButton btnNovaCrenca;
36     private JButton btnTreinarSelecionados;
37     private JTextField txtQtdTreino;
38     private JLabel lblQtdTreino;
39     private AgenteListPanel agenteListPanel;
40
41     public void setAgenteListPanel(AgenteListPanel agenteListPanel) {
42         this.agenteListPanel = agenteListPanel;
43     }
44
45     private CrencaTreinarView() {
46         btnNovaCrenca = new JButton("Nova Crença");
47         txtQtdTreino = new JTextField("1000");
48         lblQtdTreino = new JLabel("Qtd. Treino: ");
49         btnTreinarSelecionados = new JButton("Treinar Selecionados");
50         jTable = new CrencaJTable(MainFrame.parModelo, false);
51
52         jTable.addKeyListener(new KeyListener() {
53             public void keyPressed(KeyEvent e) {
```

```

54         int row = jTable.getSelectedRow();
55         if (e.getKeyCode() == KeyEvent.VK_DELETE && row > -1) {
56             jTable.removeRow(row);
57         }
58     }
59
60     // Dont work over there
61     public void keyReleased(KeyEvent e) {
62     }
63
64     // Dont work over there
65     public void keyTyped(KeyEvent e) {
66     }
67 });
68
69 btnNovaCrenca.addActionListener(new ActionListener() {
70     @Override
71     public void actionPerformed(ActionEvent e) {
72         criarNovaLinha();
73     }
74 });
75
76 btnTreinarSelecionados.addActionListener(new ActionListener() {
77     @Override
78     public void actionPerformed(ActionEvent e) {
79         treinarAgentesSelecionados();
80     }
81 });
82
83 JPanel sul = new JPanel(new FlowLayout());
84 sul.add(lblQtdTreino);
85 sul.add(txtQtdTreino);
86 sul.add(btnNovaCrenca);
87 sul.add(btnTreinarSelecionados);
88
89 this.setLayout(new BorderLayout());
90 this.add(sul, BorderLayout.SOUTH);
91 this.add(new JScrollPane(jTable), BorderLayout.CENTER);
92 }
93
94 private void criarNovaLinha() {
95     ParEpistemico par = ParEpistemicoFactory.criar(MainFrame.parModelo.getSizeAntecedente(),
96 MainFrame.parModelo.getSizeConsequente());
97     par.setCor(Color.WHITE);
98     int i;
99     for(i=0;i<par.getSizeAntecedente();i++){
100         par.addAntecedente(Math.random());
101     }
102     for(i=0;i<par.getSizeConsequente();i++){
103         par.addConsequente(Math.random());
104     }
105     jTable.addRow(par);
106 }
107
108 private void treinarAgentesSelecionados() {

```

```
109         List<ParEpistemico> pares = getParesEpistemicos();
110         List<AgenteEpistemico> agentes = agenteListPanel.getSeleccionados();
111         int qtd = Integer.parseInt(txtQtdTreino.getText());
112         for (AgenteEpistemico agente : agentes) {
113             agente.treinar(pares, qtd);
114             agente.addCrenças(pares);
115         }
116     }
117
118     private List<ParEpistemico> getParesEpistemicos() {
119         return jTable.getPares();
120     }
121 }
```

view/ CrencaView.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.view;
2
3 import java.awt.BorderLayout;
4 import java.awt.FlowLayout;
5 import java.awt.event.ActionEvent;
6 import java.awt.event.ActionListener;
7 import java.util.Iterator;
8 import java.util.List;
9 import java.util.Set;
10
11 import javax.swing.JButton;
12 import javax.swing.JPanel;
13 import javax.swing.JScrollPane;
14 import javax.swing.JTextField;
15
16 import org.apache.log4j.Logger;
17
18 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.AgenteEpistemico;
19 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.Experimento;
20 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.ParEpistemico;
21 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.RedeEpistemica;
22
23 /**
24  * Visualiza a Crenca
25  * @author Fabio Issamu Oshiro, Leandro Freire
26  */
27 public class CrencaView extends JPanel{
28     private static final long serialVersionUID = 1L;
29     private static final Logger logger = Logger.getLogger(CrencaView.class);
30     private CrencaJTable jTable;
31     private JButton btnAtualizar;
32     private AgenteEpistemico agente;
33
34     private Experimento experimento;
35
36     public CrencaView(Set<ParEpistemico> crencas, RedeEpistemica redeEpistemica,
37 RedeEpistemicaView redeEpistemicaView){
38         logger.info("CrencaView abrindo monitor...");
39         experimento = new Experimento();
40         jTable = new CrencaJTable(crencas.iterator().next(), false);
41
42         JPanel sul = criarPainelMonitorar(redeEpistemica, redeEpistemicaView);
43
44         this.setLayout(new BorderLayout());
45         popularTabela(crencas);
46         this.add(sul, BorderLayout.SOUTH);
47         this.add(new JScrollPane(jTable),BorderLayout.CENTER);
48     }
49
50     public JPanel criarPainelMonitorar(final RedeEpistemica redeEpistemica, final RedeEpistemicaView
51 redeEpistemicaView){
52         JButton btnMonitorarCrencas;
53         final JTextField txtMaxDiff;
```

```

54     final JTextField txtMinDiff;
55     txtMaxDiff = new JTextField("0.002");
56     txtMinDiff = new JTextField("0.007");
57     btnMonitorarCrenças = new JButton("Monitorar");
58     btnMonitorarCrenças.addActionListener(new ActionListener(){
59         @Override
60         public void actionPerformed(ActionEvent e) {
61             Experimento experimento = new Experimento();
62             double maxDiff = Double.parseDouble(txtMaxDiff.getText());
63             double minDiff = Double.parseDouble(txtMinDiff.getText());
64             experimento.setMaxDiff(maxDiff);
65             experimento.setMinDiff(minDiff);
66             for(int row= 0; row < jTable.getRowCount(); row++){
67                 if(jTable.isChecked(row)){
68                     ParEpistemico par =(ParEpistemico) jTable.getParInRow(row);
69                     par.setNome(jTable.getNomeInRow(row));
70                     par.setCor(jTable.getColorInRow(row));
71                     experimento.addCrença(par);
72                 }
73             }
74             redeEpistemica.setExperimento(experimento);
75             redeEpistemica.colorirAgentesDoExperimento(experimento);
76             redeEpistemicaView.refresh();
77         }
78     });
79     JPanel sul = new JPanel(new FlowLayout());
80     sul.add(txtMaxDiff);
81     sul.add(txtMinDiff);
82     sul.add(btnMonitorarCrenças);
83     return sul;
84 }
85
86 public Experimento getExperimento(){
87     return experimento;
88 }
89
90 public void setExperimento(Experimento experimento){
91     this.experimento = experimento;
92 }
93
94 public CrençaView(AgenteEpistemico agente, RedeEpistemica redeEpistemica, RedeEpistemicaView
95 redeEpistemicaView) {
96     this.agente = agente;
97     jTable = new CrençaJTable(agente.getCrenças().get(0), true);
98     btnAtualizar = new JButton("Atualizar");
99     popularTabela();
100
101     btnAtualizar.addActionListener(new ActionListener(){
102         @Override
103         public void actionPerformed(ActionEvent e) {
104             atualizar();
105         }
106     });
107
108     this.setLayout(new BorderLayout());

```

```

109         JPanel sul = criarPainelMonitorar(redeEpistemica, redeEpistemicaView);
110         sul.add(btnAtualizar);
111
112         this.add(new JScrollPane(jTable),BorderLayout.CENTER);
113         this.add(sul,BorderLayout.SOUTH);
114     }
115
116     private void popularTabela(){
117         List<ParEpistemico> pares = agente.getCrencas();
118         for(ParEpistemico par:pares){
119             ParEpistemico parR = agente.interpretar(par);
120             jTable.addRow(par, parR);
121         }
122     }
123
124     private void popularTabela(Set<ParEpistemico> crencas){
125         if(crencas == null) return;
126         Iterator<ParEpistemico> it = crencas.iterator();
127         while(it.hasNext()){
128             ParEpistemico par = it.next();
129             jTable.addRow(par,par.getCor(),new Boolean(false), null);
130         }
131     }
132
133     private void atualizar(){
134         jTable.clear();
135         popularTabela();
136     }
137 }

```


view/ GraficoPotenciaFactory.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.view;
2
3 import java.awt.Color;
4 import java.awt.Graphics;
5 import java.awt.image.BufferedImage;
6 import java.util.ArrayList;
7 import java.util.List;
8
9 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.AgenteEpistemico;
10 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.Redepistemica;
11
12 public class GraficoPotenciaFactory{
13     public static BufferedImage create(Redepistemica redeEpistemica, int totFaixas, int w, int h){
14         List<AgenteEpistemico> listAgenteEpisticos = redeEpistemica.getListAgenteEpistemico();
15         if(listAgenteEpisticos.size()==0) return null;
16         double max, min;
17         max = min=listAgenteEpisticos.get(0).getPesoReputacao();
18         for(AgenteEpistemico agente: listAgenteEpisticos){
19             max = Math.max(max, agente.getPesoReputacao()+0.00001);
20             min = Math.min(min, agente.getPesoReputacao());
21         }
22         double intervalo = (max-min) / (double)totFaixas;
23         double last = min;
24         List<Faixa> faixas = new ArrayList<Faixa>();
25         //System.out.println("intervalo " + intervalo);
26         for(int i=0;i<totFaixas;i++){
27             Faixa faixa = new Faixa();
28             faixa.min = last;
29             faixa.max = last = min + intervalo + intervalo*i;
30             faixas.add(faixa);
31             //System.out.println(" min " + faixa.min + " max " + faixa.max);
32         }
33         int maxTotal = 0;
34         for(AgenteEpistemico agente: listAgenteEpisticos){// O(a*f)
35             for(Faixa faixa: faixas){
36                 if(faixa.min<=agente.getPesoReputacao() && agente.getPesoReputacao() < faixa.max){
37                     faixa.total++;
38                     maxTotal = Math.max(maxTotal, faixa.total);
39                     break;
40                 }
41             }
42         }
43
44         BufferedImage bi = new BufferedImage(w, h, BufferedImage.TYPE_INT_RGB);
45         intervalo = w/(float)totFaixas;
46         float uy = (h-20)/(float)maxTotal;
47         Graphics gra = bi.getGraphics();
48         gra.setColor(new Color(0xEEEEEE));
49         gra.fillRect(0, 0, w, h);
50         int x1 = 0;
51         int x2 = (int)intervalo/2;
52         int y1 = (int)(faixas.get(0).total * uy);
53         //System.out.println("uy = " + uy);
```

```

54     for(Faixa faixa:faixas){
55         //System.out.println( faixa.total + "\t" + maxTotal + " faixa [" + faixa.min + " " + faixa.max +
56     "]);
57         int y2 = (int)(faixa.total * uy);
58         gra.setColor(Color.BLACK);
59         if(x1!=0)
60             gra.drawLine(x1, h - y1 - 8, x2, h - y2 - 8);
61         y1 = y2;
62         x1 = x2;
63         x2+=(int)intervalo;
64         gra.setColor(Color.LIGHT_GRAY);
65         gra.drawLine(x1, 0, x1, h);
66         gra.setColor(Color.BLACK);
67         gra.drawString("" + (int)faixa.min, x1, h);
68         gra.drawString("" + (int)faixa.total, x1-8, h - y1 - 10);
69     }
70     return bi;
71 }
72 }
73 class Faixa{
74     int total = 0;
75     double max, min;
76 }

```

view/ MainFrame.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.view;
2
3 import java.awt.BorderLayout;
4 import java.awt.event.ActionEvent;
5 import java.awt.event.ActionListener;
6 import java.awt.event.FocusEvent;
7 import java.awt.event.FocusListener;
8 import java.awt.event.KeyEvent;
9 import java.awt.event.KeyListener;
10 import java.awt.event.WindowEvent;
11 import java.awt.event.WindowListener;
12 import java.io.File;
13 import java.util.HashSet;
14 import java.util.List;
15 import java.util.Set;
16
17 import javax.swing.BorderFactory;
18 import javax.swing.JFileChooser;
19 import javax.swing.JFrame;
20 import javax.swing.JLabel;
21 import javax.swing.JOptionPane;
22 import javax.swing.JPanel;
23 import javax.swing.JScrollPane;
24 import javax.swing.SwingConstants;
25 import javax.swing.event.ChangeEvent;
26 import javax.swing.event.ChangeListener;
27 import javax.swing.event.ListSelectionEvent;
28 import javax.swing.event.ListSelectionListener;
29
30 import org.apache.commons.io.FileUtils;
31 import org.apache.log4j.Logger;
32
33 import br.unicarioca.redesepistemicas.bo.GenericDao;
34 import br.unicarioca.redesepistemicas.bo.InfoListener;
35 import br.unicarioca.redesepistemicas.bo.SalvarSnapShoot;
36 import br.unicarioca.redesepistemicas.dao.RedesDao;
37 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.AgenteEpistemico;
38 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.AgenteEpistemicoFactory;
39 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.CicloVidaAgenteListener;
40 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.NumeroAleatorio;
41 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.ParEpistemico;
42 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.ParEpistemicoFactory;
43 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.RedesEpistemica;
44
45 /**
46  * Janela principal do sistema
47  */
48 public class MainFrame extends JFrame implements InfoListener, WindowListener,
49 CicloVidaAgenteListener, AgenteEpistemicoFactory {
50     private static final long serialVersionUID = 1L;
51     private static Logger logger = Logger.getLogger(MainFrame.class);
52     private static MainFrame instance;
53     private RedesEpistemicaView redesEpistemicaView;
```

```

54     private RedeEpistemica redeEpistemica;
55     private AgenteListPanel agenteListPanel;
56     private ControlePanel controlePanel;
57     private MenuPrincipal menuPrincipal;
58     private GenericDao<ConfiguracoesPanel> configuracoesPanelDao= new
59     GenericDao<ConfiguracoesPanel>();
60     private ConfiguracoesPanel configuracoesPanel = null;
61     private JLabel sysInfo = new JLabel("Redes Epistêmicas");
62     public static ParEpistemico parModelo = ParEpistemicoFactory.criar(5,1);
63     private CrencaView crencaView;
64     public MainFrame() {
65         this.setTitle("IndraNet 1.2 - Simulador de Redes Epistêmicas");
66         //instancias
67         redeEpistemica = new RedeEpistemica();
68         redeEpistemicaView = new RedeEpistemicaView(redeEpistemica);
69         controlePanel = new ControlePanel();
70         agenteListPanel = new AgenteListPanel();
71         menuPrincipal = new MenuPrincipal();
72         configuracoesPanel = configuracoesPanelDao.getLast(ConfiguracoesPanel.class);
73         if(configuracoesPanel==null){
74             configuracoesPanel = new ConfiguracoesPanel();
75         }
76         AgenteListMouseMenu agenteListMouseMenu = new
77     AgenteListMouseMenu(agenteListPanel.getList(),redeEpistemica,redeEpistemicaView);
78         //configuracoes
79         SalvarSnapShoot.getInstance().setConfiguracoesPanel(configuracoesPanel);
80         CrencaTreinarView crencaTreinarView = CrencaTreinarView.getInstance();
81         crencaTreinarView.setAgenteListPanel(agenteListPanel);
82
83         redeEpistemica.setCicloVidaAgenteListener(this);
84         redeEpistemica.setAgenteEpistemicoFactory(this);
85         redeEpistemicaView.setAgenteEpistemicoFactory(this);
86         redeEpistemicaView.setAgenteListPanel(agenteListPanel);
87         agenteListPanel.setRedeEpistemica(redeEpistemica);
88         controlePanel.addControlado(redeEpistemicaView);
89         controlePanel.addControlado(agenteListPanel);
90         controlePanel.addControlado(new ControladoListener() {
91             public void setVelocidade(int i) {}
92             public void reiniciar() {
93                 clean();
94             }
95             public void pause() {}
96             public void criarFotografia() {}
97             public void continuar() {}
98         });
99         menuPrincipal.getGraficoPotencia().addActionListener(new ActionListener() {
100             public void actionPerformed(ActionEvent e) {
101                 redeEpistemicaView.ligaDesligaGraficoPotencia();
102             }
103         });
104         menuPrincipal.getSalvar().addActionListener(new ActionListener() {
105             public void actionPerformed(ActionEvent ev) {
106                 try{
107                     redeEpistemicaView.pause();
108                     JFileChooser fileChooser = new JFileChooser(new File("experimentos"));

```

```

109         int choose = fileChooser.showOpenDialog(MainFrame.this);
110         if(choose==JFileChooser.APPROVE_OPTION){
111             File file = fileChooser.getSelectedFile();
112             String xml = RedeDao.getXml(redeEpistemica, redeEpistemicaView,
113 configuracoesPanel);
114             FileUtils.writeStringToFile(file, xml, "utf-8");
115         }
116     }catch(Exception e){
117         logger.error("Erro ao salvar configurações: ",e);
118         JOptionPane.showMessageDialog(MainFrame.this,"Erro ao salvar configurações: " +
119 e.getMessage());
120     }
121 }
122 });
123
124 menuPrincipal.getAbrir().addActionListener(new ActionListener() {
125     public void actionPerformed(ActionEvent ev) {
126         clean();
127         JFileChooser fileChooser = new JFileChooser(new File("experimentos"));
128         int choose = fileChooser.showOpenDialog(MainFrame.this);
129         if(choose==JFileChooser.APPROVE_OPTION){
130             File file = fileChooser.getSelectedFile();
131             RedeDao.loadFromXml(configuracoesPanel, redeEpistemica, redeEpistemicaView, file);
132         }
133         refreshConf();
134     }
135 });
136
137 menuPrincipal.getNovo().addActionListener(new ActionListener(){
138     public void actionPerformed(ActionEvent e) {
139         novo();
140     }
141 });
142
143 menuPrincipal.getVerLinhasVermelhas().setSelected(redeEpistemicaView.isVerLinhasVermelhas());
144 menuPrincipal.getVerLinhasVermelhas().addChangeListener(new ChangeListener(){
145     public void stateChanged(ChangeEvent e) {
146
147 redeEpistemicaView.setVerLinhasVermelhas(menuPrincipal.getVerLinhasVermelhas().isSelected());
148     }
149 });
150 menuPrincipal.getVerLinhasAzuis().setSelected(redeEpistemicaView.isVerLinhasAzuis());
151 menuPrincipal.getVerLinhasAzuis().addChangeListener(new ChangeListener(){
152     public void stateChanged(ChangeEvent e) {
153         redeEpistemicaView.setVerLinhasAzuis(menuPrincipal.getVerLinhasAzuis().isSelected());
154     }
155 });
156 menuPrincipal.getZoomMais().addActionListener(new ActionListener(){
157     public void actionPerformed(ActionEvent e) {
158         redeEpistemicaView.zoomMais();
159     }
160 });
161 menuPrincipal.getZoomMenos().addActionListener(new ActionListener(){
162     public void actionPerformed(ActionEvent e) {
163         redeEpistemicaView.zoomMenos();

```

```

164     }
165     });
166     menuPrincipal.getTreinamentoPrevio().addActionListener(new ActionListener(){
167         public void actionPerformed(ActionEvent e) {
168             treinar();
169         }
170     });
171     menuPrincipal.getVerPesosDoSelecionado().addActionListener(new ActionListener(){
172         public void actionPerformed(ActionEvent e) {
173
174 redeEpistemicaView.setVerPesosDoSelecionado(menuPrincipal.getVerPesosDoSelecionado().isSelected());
175         }
176     });
177
178     menuPrincipal.getColorir().addActionListener(new ActionListener(){
179         public void actionPerformed(ActionEvent e) {
180             List<AgenteEpistemico> agentes = redeEpistemica.getListAgenteEpistemico();
181             Set<ParEpistemico> crenças = new HashSet<ParEpistemico>();
182             for(AgenteEpistemico agente : agentes){
183                 List<ParEpistemico> crençaS = agente.getCrenças();
184                 for(ParEpistemico crença : crençaS){
185                     crenças.add(crença);
186                 }
187             }
188             if(crenças.size()==0){
189                 JOptionPane.showMessageDialog(MainFrame.this, "Nenhuma crença");
190             }else{
191                 JFrame jFrame = new JFrame("Crenças ");
192                 jFrame.setLayout(new BorderLayout());
193                 crençaView = new CrençaView(crenças, redeEpistemica, redeEpistemicaView);
194                 jFrame.add(crençaView);
195                 jFrame.pack();
196                 jFrame.setVisible(true);
197             }
198         }
199     });
200     configuracoesPanel.getTxtSnapShot().addFocusListener(new FocusListener() {
201         public void focusLost(FocusEvent focusEvent) {
202             try{
203
204 redeEpistemicaView.setSnapshot(Integer.valueOf(configuracoesPanel.getTxtSnapShot().getText()));
205                 }catch(Exception e){}
206             }
207         public void focusGained(FocusEvent e) {}
208     });
209     configuracoesPanel.getSpnTheta().addChangeListener(new ChangeListener(){
210         public void stateChanged(ChangeEvent e) {
211             try{
212
213 redeEpistemica.setTheta(Double.valueOf(configuracoesPanel.getSpnTheta().getValue().toString()));
214                 }catch(Exception ex){}
215             }
216         });
217     configuracoesPanel.getBtnOk().addActionListener(new ActionListener(){
218         public void actionPerformed(ActionEvent e) {

```

```

219         novo();
220     }
221 });
222 configuracoesPanel.getSpnPassoMax().addChangeListener(new ChangeListener(){
223     public void stateChanged(ChangeEvent e) {
224         int passoMax = Integer.valueOf(configuracoesPanel.getSpnPassoMax().getValue().toString());
225         logger.info("Passo Máximo = " + passoMax);
226         redeEpistemicaView.setPassoMax(passoMax);
227     }
228 });
229 agenteListPanel.addKeyListener(new KeyListener(){
230     public void keyPressed(KeyEvent e) {}
231     public void keyReleased(KeyEvent e) {
232         logger.debug("keyPressed");
233         if(e.getKeyCode()==KeyEvent.VK_DELETE){
234             boolean paused = redeEpistemicaView.isPaused();
235             if(!paused){
236                 redeEpistemicaView.pause();
237             }
238         }
239         List<AgenteEpistemico> agentes = agenteListPanel.getSelecionados();
240         logger.debug("Matando "+agentes.size());
241         for(AgenteEpistemico agente:agentes){
242             redeEpistemica.matarAgente(agente);
243         }
244         if(!paused) redeEpistemicaView.continuar();
245     }
246 }
247     public void keyTyped(KeyEvent e) {}
248 });
249 agenteListPanel.addListSelectionListener(new ListSelectionListener(){
250     @Override
251     public void valueChanged(ListSelectionEvent e) {
252         redeEpistemicaView.selecionarAgentes(agenteListPanel.getSelecionados());
253     }
254 });
255 //layout
256 this.setJMenuBar(menuPrincipal);
257 JPanel rightPanel = new JPanel(new BorderLayout());
258 JPanel leftPanel = new JPanel(new BorderLayout());
259 leftPanel.add(configuracoesPanel,BorderLayout.NORTH);
260
261 this.setLayout(new BorderLayout());
262 rightPanel.add(redeEpistemicaView,BorderLayout.CENTER);
263 rightPanel.add(controlePanel,BorderLayout.NORTH);
264
265 final JScrollPane scrollPane = new
266 JScrollPane(agenteListPanel,JScrollPane.VERTICAL_SCROLLBAR_ALWAYS,JScrollPane.HORIZONTAL_SCRO
267 LLBAR_NEVER);
268
269 leftPanel.add(scrollPane, BorderLayout.CENTER);
270 this.addWindowListener(this);
271 this.add(leftPanel,BorderLayout.WEST);
272 this.add(rightPanel, BorderLayout.CENTER);
273 sysInfo.setBorder(BorderFactory.createEmptyBorder(3, 3,3, 3));

```

```

274     sysInfo.setHorizontalAlignment(SwingConstants.RIGHT);
275     this.add(sysInfo, BorderLayout.SOUTH);
276     this.setDefaultCloseOperation(DISPOSE_ON_CLOSE);
277     this.setSize(800,600);
278     this.setVisible(true);
279     instance = this;
280 }
281
282 public void treinar(){
283     JFrame jFrame = new JFrame("Treinamento Prévio");
284     jFrame.setLayout(new BorderLayout());
285     jFrame.add(CrencaTreinarView.getInstance());
286     jFrame.pack();
287     jFrame.setVisible(true);
288 }
289
290 public void clean(){
291     File dir = new File("screenshots/automatica");
292     File files[] = dir.listFiles();
293     for(File f: files){
294         if(f.getName().endsWith(".html")){
295             f.delete();
296         }
297     }
298     dir = new File("screenshots/automatica/imagens");
299     files = dir.listFiles();
300     for(File f: files){
301         if(f.getName().endsWith(".png")){
302             f.delete();
303         }
304     }
305     NumeroAleatorio.restart();
306     RedeEpistemica.setEtapa(0);
307     agenteListPanel.reiniciar();
308     redeEpistemicaView.pause();
309 }
310
311 public void refreshConf(){
312     redeEpistemicaView.setSnapshot(Integer.valueOf(configuracoesPanel.getTxtSnapShot().getText()));
313
314     redeEpistemicaView.setPassoMax(Integer.valueOf(configuracoesPanel.getSpnPassoMax().getValue().toString()));
315     try{
316
317         redeEpistemica.setTheta(Double.valueOf(configuracoesPanel.getSpnTheta().getValue().toString()));
318     }catch(Throwable e){}
319     int estr[] = configuracoesPanel.getEstruturaRede();
320     parModelo = ParEpistemicoFactory.criar(estr[0], estr[2]);
321 }
322
323 /**
324  * Nova simulacao
325  */
326 public void novo(){
327     clean();
328     refreshConf();

```



```

329         int qtd = Integer.valueOf(configuracoesPanel.getTxtQtdAgentes().getText());
330         for(int i=0;i<qtd;i++){
331             criarAgente();
332         }
333     }
334
335     @Override
336     public void windowActivated(WindowEvent e) {
337     }
338
339     @Override
340     public void windowClosed(WindowEvent e) {
341     }
342
343     @Override
344     public void windowClosing(WindowEvent e) {
345         redeEpistemicaView.finalizar();
346         System.exit(0);
347     }
348
349     @Override
350     public void windowDeactivated(WindowEvent e) {
351     }
352     }
353
354     @Override
355     public void windowDeiconified(WindowEvent e) {
356     }
357     }
358
359     @Override
360     public void windowIconified(WindowEvent e) {
361     }
362     }
363
364     @Override
365     public void windowOpened(WindowEvent e) {
366     }
367     }
368
369     @Override
370     public void criado(AgenteEpistemico agente) {
371         agenteListPanel.criado(agente);
372     }
373
374     @Override
375     public void morto(AgenteEpistemico agente) {
376         agenteListPanel.morto(agente);
377     }
378
379     /**
380     * Cria um agente de acordo com as configuracoes
381     */
382     @Override
383     public AgenteEpistemico criarAgente() {

```

```

384 //TODO talvez devesse existir um factory implementado em outro local
385 int qtd = Integer.valueOf(configuracoesPanel.getTxtQtdAgentes().getText());
386 int morrerEm = Integer.valueOf(configuracoesPanel.getTxtMorrerEmXpublicacoes().getText());
387 double maxDiff = Double.valueOf(configuracoesPanel.getTxtMaxDiff().getText());
388 double errorTolerance = Double.valueOf(configuracoesPanel.getTxtErrorTolerance().getText());
389 boolean chkSomenteUltimaTeoria = configuracoesPanel.getChkSomenteUltimaTeoria().isSelected();
390 boolean pesoAleatorio = configuracoesPanel.getChkPesoAleatorio().isSelected();
391 boolean distribuicaoAleatoria = configuracoesPanel.getChkDistribuicaoAleatoria().isSelected();
392 int distanciaMaxRepulsao =
393 Integer.valueOf(configuracoesPanel.getTxtDistanciaMaxRepulsao().getText());
394 int criarNovoEm = Integer.valueOf(configuracoesPanel.getTxtCriarNovoEm().getText());
395 int w = redeEpistemicaView.getWidth();
396 int h = redeEpistemicaView.getHeight();
397 int i = redeEpistemica.getListAgenteEpistemico().size();
398 logger.debug("chkSomenteUltimaTeoria = " + chkSomenteUltimaTeoria);
399 int x = 0, y = 0;
400 if(distribuicaoAleatoria){//distr aleatoria
401     x = (int)(w*NumeroAleatorio.gerarNumero());
402     y = (int)(h*NumeroAleatorio.gerarNumero());
403 }else{//distribuicao organizada
404     double d = Math.sqrt(qtd);
405     int linhas = (int)Math.floor(d);
406     int colunas = (int)Math.ceil(d);
407     int col = i%linhas;
408     int lin = i/colunas;
409     x = col * (w/colunas) + (w/colunas)/2;
410     y = lin * (h/linhas) + (h/linhas)/2;
411 }
412 double freq = Double.valueOf(configuracoesPanel.getTxtFrequencia().getText());
413 int estr[] = configuracoesPanel.getEstruturaRede();
414 AgenteEpistemico agente = new AgenteEpistemico(estr);
415 agente.setVontadeDePublicar(freq);
416 redeEpistemica.inserirAgente(agente,pesoAleatorio);
417 redeEpistemicaView.addAgente(agente, x, y);
418 agente.setMaxDiff(maxDiff);
419 agente.setMorrerEmXpublicacoes(morrerEm);
420 agente.setSomenteUltimaTeoria(chkSomenteUltimaTeoria);
421 agente.setCriarNovoEm(criarNovoEm);
422 agente.setErrorTolerance(errorTolerance);
423 redeEpistemicaView.setDistanciaMaximaRepulsao(distanciaMaxRepulsao);
424 return agente;
425 }

@Override
public void info(String info) {
    sysInfo.setText(info);
}

public static MainFrame getLastInstance() {
    return instance;
}
}

```

view/ MenuPrincipal.java

```
1     package br.unicarioca.redesepistemicas.view;
2
3     import java.awt.event.InputEvent;
4     import java.awt.event.KeyEvent;
5
6     import javax.swing.JCheckBoxMenuItem;
7     import javax.swing.JMenu;
8     import javax.swing.JMenuBar;
9     import javax.swing.JMenuItem;
10    import javax.swing.KeyStroke;
11
12    public class MenuPrincipal extends JMenuBar{
13        private static final long serialVersionUID = 1L;
14        private JMenu arquivo;
15        private JMenu visualizar;
16        private JMenu treinar;
17        private JMenu crencas;
18        private JMenuItem graficoPotencia;
19        private JCheckBoxMenuItem verLinhasVermelhas;
20        private JCheckBoxMenuItem verLinhasAzuis;
21        private JCheckBoxMenuItem verPesosDoSelecioneado;
22        private JMenuItem salvar;
23        private JMenuItem abrir;
24        private JMenuItem novo;
25        private JMenuItem colorir;
26        private JMenuItem zoomMais;
27        private JMenuItem zoomMenos;
28        private JMenuItem treinametoPrevio;
29        public MenuPrincipal() {
30            arquivo = new JMenu("Arquivo");
31            salvar = new JMenuItem("Salvar");
32            abrir = new JMenuItem("Abrir");
33            novo = new JMenuItem("Novo");
34
35            visualizar = new JMenu("Visualizar");
36            verLinhasVermelhas = new JCheckBoxMenuItem("Ver Linhas Vermelhas");
37            verLinhasAzuis = new JCheckBoxMenuItem("Ver Linhas Azuis");
38            verPesosDoSelecioneado = new JCheckBoxMenuItem("Ver Pesos do(s) Selecionado(s)");
39            zoomMais = new JMenuItem("Zoom +");
40            zoomMenos = new JMenuItem("Zoom -");
41            graficoPotencia = new JMenuItem("Grafico Potencia");
42            treinar = new JMenu("Treinamento");
43            treinametoPrevio = new JMenuItem("Treinamento Prévio");
44
45            crencas = new JMenu("Crenças");
46            colorir = new JMenuItem("Colorir");
47
48
49            salvar.setAccelerator(KeyStroke.getKeyStroke(KeyEvent.VK_S,InputEvent.CTRL_DOWN_MASK
50    ));
51            abrir.setAccelerator(KeyStroke.getKeyStroke(KeyEvent.VK_O,InputEvent.CTRL_DOWN_MASK ));
52            novo.setAccelerator(KeyStroke.getKeyStroke(KeyEvent.VK_N,InputEvent.CTRL_DOWN_MASK));
53
```

```

54 zoomMais.setAccelerator(KeyStroke.getKeyStroke(KeyEvent.VK_PLUS,InputEvent.CTRL_DOWN_MASK ));
55
56 zoomMenos.setAccelerator(KeyStroke.getKeyStroke(KeyEvent.VK_MINUS,InputEvent.CTRL_DOWN_MASK
57 ));
58
59     this.add(arquivo);
60     arquivo.add(salvar);
61     arquivo.add(abrir);
62     arquivo.add(novo);
63
64     this.add(visualizar);
65     visualizar.add(graficoPotencia);
66     visualizar.add(verLinhasVermelhas);
67     visualizar.add(verLinhasAzuis);
68     visualizar.add(verPesosDoSelecioneado);
69     visualizar.add(zoomMais);
70     visualizar.add(zoomMenos);
71
72     this.add(treinar);
73     treinar.add(treinamentoPrevio);
74
75     this.add(crenças);
76     crencas.add(colorir);
77 }
78
79 public JMenuItem getGraficoPotencia() {
80     return graficoPotencia;
81 }
82
83 public JMenuItem getAbrir() {
84     return abrir;
85 }
86 public JMenuItem getSalvar() {
87     return salvar;
88 }
89 public JMenuItem getNovo() {
90     return novo;
91 }
92 public JCheckBoxMenuItem getVerLinhasVermelhas() {
93     return verLinhasVermelhas;
94 }
95 public JCheckBoxMenuItem getVerLinhasAzuis() {
96     return verLinhasAzuis;
97 }
98 public JMenuItem getZoomMais() {
99     return zoomMais;
100 }
101 public JMenuItem getZoomMenos() {
102     return zoomMenos;
103 }
104 public JMenuItem getTreinamentoPrevio() {
105     return treinamentoPrevio;
106 }
107 public JCheckBoxMenuItem getVerPesosDoSelecioneado() {
108     return verPesosDoSelecioneado;

```

```
109     }  
        public JMenuItem getColorir(){  
            return colorir;  
        }  
    }
```

view/ RedeEpistemicaView.java

```
1 package br.unicarioca.redesepistemicas.view;
2
3 import java.awt.BasicStroke;
4 import java.awt.Color;
5 import java.awt.Graphics;
6 import java.awt.Graphics2D;
7 import java.awt.Point;
8 import java.awt.Stroke;
9 import java.awt.event.ComponentEvent;
10 import java.awt.event.ComponentListener;
11 import java.awt.event.MouseEvent;
12 import java.awt.event.MouseListener;
13 import java.awt.event.MouseWheelEvent;
14 import java.awt.event.MouseWheelListener;
15 import java.awt.image.BufferedImage;
16 import java.util.ArrayList;
17 import java.util.List;
18
19 import javax.swing.ImageIcon;
20 import javax.swing.JButton;
21
22 import org.apache.log4j.Logger;
23
24 import br.unicarioca.redesepistemicas.bo.SalvarSnapShoot;
25 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.AgenteEpistemico;
26 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.AgenteEpistemicoFactory;
27 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.Aresta;
28 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.ComunicacaoListener;
29 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.NumeroAleatorio;
30 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.ParEpistemico;
31 import br.unicarioca.redesepistemicas.modelo.Redepistemica;
32
33 /**
34  * Extends JButton
35  */
36 public class RedeEpistemicaView extends JButton implements ComunicacaoListener, ControladoListener,
37 MouseWheelListener, MouseListener {
38     private static final long serialVersionUID = 1L;
39     private static Logger logger = Logger.getLogger(RedeEpistemicaView.class);
40     private RedeEpistemica redeEpistemica;
41     private Thread t;
42     private boolean run = true;
43     private BufferedImage bi = new BufferedImage(800, 600, BufferedImage.TYPE_INT_ARGB);
44     private Graphics graphics = bi.getGraphics();
45     private int delay = 0;
46     private boolean pause = false;
47     private boolean paused = false;
48     private float escala = 0.25f;
49     private int arrastarX = 0;
50     private int arrastarY = 0;
51     private boolean reiniciarBi = false;
52     private boolean showGraficoPotencia = false;
53     private AgenteEpistemicoFactory agenteEpistemicoFactory;
```

```

54     private int startDragX = 0;
55     private int startDragY = 0;
56     private int distanciaMaxRepulsao;
57     private int passoMax = 15;
58     private boolean verLinhasVermelhas = false;
59     private boolean verLinhasAzuis = false;
60     private boolean verPesosDoSelecioneado = false;
61     private int algoritimoRepulsao = 2;
62     private AgenteListPanel agenteListPanel;
63     private int ordenarAgentesEmNEtapas = 10;
64     private int snapshot = 1000;
65     private BasicStroke comunicadorStroke = new BasicStroke(3.0f);
66     public RedeEpistemicaView(RedeEpistemica redeEpistemica) {
67         this.redeEpistemica = redeEpistemica;
68         this.redeEpistemica.addComunicacaoListener(this);
69         this.redeEpistemica.ligarLoop(false);
70         t = new Thread() {
71             @Override
72             public void run() {
73                 while (run) {
74                     try {
75                         if (!pause) {
76                             paused = false;
77                             initDesenho();
78                             desenharAgentes();
79                             atualizar();
80                             logger.debug("Atualizando imagem delay " + delay*10);
81                             setIcon(new ImagemIcon(bi));
82
83                             //30 is a magic number, just to not flick the image
84                             Thread.sleep((delay*10)+30);
85                         } else {
86                             paused = true;
87                             Thread.sleep(84);
88                         }
89                     } catch (Exception e) {
90                         if (run)
91                             e.printStackTrace();
92                     }
93                 }
94             }
95         };
96         t.start();
97         this.addMouseListener(this);
98         this.addMouseWheelListener(this);
99         this.addComponentListener(new ComponentListener() {
100             public void componentHidden(ComponentEvent e) {}
101             public void componentMoved(ComponentEvent e) {}
102             public void componentResized(ComponentEvent e) {
103                 reiniciarBi = true;
104                 refresh();
105             }
106             public void componentShown(ComponentEvent e) {}
107         });
108     }

```

```

109
110     /**
111     * Redesenha os agentes
112     */
113     public void refresh(){
114         initDesenho();
115         desenharAgentes();
116         drawSelection();
117         setIcon(new ImageIcon(bi));
118     }
119
120     /**
121     * redeEpistemica.fazUmaEtapa();
122     */
123     private void atualizar() {
124         if(redeEpistemica.getListAgenteEpistemico().size()!=0){
125             int etapa = redeEpistemica.getEtapa();
126             if(etapa%ordenarAgentesEmNEtapas==0 && agenteListPanel!=null){
127                 agenteListPanel.refresh();
128             }
129             // pede para fazer uma etapa
130             redeEpistemica.fazUmaEtapa();
131
132             if(snapshot!=0 && etapa%snapshot==0){
133                 //salvar o estado do programa
134                 SalvarSnapShoot.getInstance().salvar(bi, etapa);
135             }
136         }
137     }
138
139     private void initDesenho() {
140         if (reiniciarBi) {
141             try{
142                 bi = new BufferedImage(this.getWidth(), this.getHeight(),
143 BufferedImage.TYPE_INT_ARGB);
144                 graphics = bi.getGraphics();
145             }catch(Exception e){}
146             reiniciarBi = false;
147         }
148         graphics.setColor(Color.WHITE);
149         graphics.fillRect(0, 0, this.getWidth(), this.getHeight());
150     }
151
152     /**
153     * Desenha todos os agentes em cor BLACK
154     */
155     private void desenharAgentes() {
156         graphics.setColor(Color.BLACK);
157         synchronized (redeEpistemica.getListAgenteEpistemico()) {
158             if(showGraficoPotencia){
159                 BufferedImage bi = GraficoPotenciaFactory.create(redeEpistemica, 7, 300, 100);
160                 graphics.drawImage(bi, 5, 5,null);
161             }
162             logger.debug("desenharAgentes()");
163             for (AgenteEpistemico agente : redeEpistemica.getListAgenteEpistemico()) {

```



```

164         desenharAgente(agente);
165     }
166 }
167 drawSelection();
168 }
169
170 /**
171  * Desenha um agente com a cor corrente
172  *
173  * @param agente
174  * @param color
175  */
176 private AgenteEpistemico desenharAgente(AgenteEpistemico agente, boolean fill) {
177     int raioCalc;// = (int) agente.getPesoReputacao();//
178     raioCalc = agente.getRaio();
179     float x = (agente.getX() - raioCalc) * escala;
180     float y = (agente.getY() - raioCalc) * escala;
181     int dim = Math.round(raioCalc * 2 * escala);
182     int raio = Math.round(raioCalc * escala);
183     //int raio = Math.round((int)agente.getPesoReputacao() * escala);
184     //desenhar o que ele acredita
185     if(agente.crencaMonitorada.size()>0){
186         int parte = 360/(agente.crencaMonitorada.size()/2);
187         int startAngle=0;
188         Color old = graphics.getColor();
189         int i=0;
190         for(ParEpistemico par: agente.crencaMonitorada){
191             graphics.setColor(par.getCor());
192             if(i%2==0){
193                 graphics.fillArc(arrastarX + Math.round(x), arrastarY + Math.round(y), dim, dim,
194 startAngle, parte);
195             }else{
196                 graphics.fillArc(arrastarX + Math.round(x+(raio/2)), arrastarY +
197 Math.round(y+(raio/2)), raio, raio, startAngle, parte);
198                 startAngle+=parte;
199             }
200             i++;
201         }
202         graphics.setColor(old);
203     }
204     if(fill){
205         Graphics2D g2d = (Graphics2D) graphics;
206         Stroke oldS = g2d.getStroke();
207         g2d.setStroke(comunicadorStroke);
208         g2d.drawOval(arrastarX + Math.round(x), arrastarY + Math.round(y), dim, dim);
209         g2d.setStroke(oldS);
210     }else if(agente.getColor()!=null){
211         logger.info("Color = " + agente.getColor());
212         Color old = graphics.getColor();
213         graphics.setColor(agente.getColor());
214         graphics.fillOval(arrastarX + Math.round(x), arrastarY + Math.round(y), dim, dim);
215         graphics.setColor(old);
216         desenharArestasComPesos(agente);
217     }else{
218         graphics.drawOval(arrastarX + Math.round(x), arrastarY + Math.round(y), dim, dim);

```

```

219     }
220
221     return agente;
222 }
223
224 /**
225  * Desenha um agente com a cor corrente
226  *
227  * @param agente
228  */
229 private AgenteEpistemico desenharAgente(AgenteEpistemico agente) {
230     return desenharAgente(agente,false);
231 }
232
233 /**
234  * Coloca o agente na posicao X e Y
235  *
236  * @param agente
237  * @param x
238  *     coordenada x
239  * @param y
240  *     coordenada y
241  * @return agenteNovo
242  */
243 public AgenteEpistemico addAgente(AgenteEpistemico agente, int x, int y) {
244     agente.setX(Math.round((x - arrastarX) / escala));
245     agente.setY(Math.round((y - arrastarY) / escala));
246     return desenharAgente(agente);
247 }
248
249 public void setRedeEpistemica(RedeEpistemica redeEpistemica) {
250     this.redeEpistemica = redeEpistemica;
251 }
252
253 public RedeEpistemica getRedeEpistemica() {
254     return redeEpistemica;
255 }
256
257 public void finalizar() {
258     // flag do loop infinito
259     run = false;
260     // thread do loop infinito
261     t.interrupt();
262 }
263
264 private void drawString(String string, int x, int y) {
265     graphics.drawString(string,arrastarX + Math.round(x * escala), arrastarY + Math.round(y * escala));
266 }
267
268 private void drawLine(int x,int y, int x2, int y2){
269     graphics.drawLine(arrastarX + Math.round(x * escala), arrastarY + Math.round(y * escala),
270 arrastarX + Math.round(x2 * escala), arrastarY + Math.round(y2 * escala));
271 }
272
273

```

```

274     boolean checkColisao(AgenteEpistemico agente){
275         int ex = agente.getX();
276         int ey = agente.getY();
277         for(AgenteEpistemico receptor:redeEpistemica.getListAgenteEpistemico()){
278             if(agente==receptor) continue;
279             int rx = receptor.getX();
280             int ry = receptor.getY();
281             double dx = ex - rx;
282             double dy = ey - ry;
283             double hip = Math.sqrt(dx * dx + dy * dy);
284             double diam = agente.getRaio() + receptor.getRaio();
285             if(hip < diam){//colidiu
286                 double relacao = diam/hip + 0.05;
287                 double mx = dx * relacao;
288                 double my = dy * relacao;
289                 agente.setX(rx + (int) mx);
290                 agente.setY(ry + (int) my);
291                 return true;
292             }
293         }
294         return false;
295     }
296
297     /**
298     * Faz o agente dar um passo
299     * TODO calcular colisao para nao deixar sobrepor
300     */
301     public void depoisDeComunicar(AgenteEpistemico emissor, AgenteEpistemico receptor, Double peso,
302     Double diff) {
303
304         int ex = emissor.getX();
305         int ey = emissor.getY();
306         int rx = receptor.getX();
307         int ry = receptor.getY();
308         // graphics.setColor(Color.BLUE);
309
310         boolean colidiu = checkColisao(receptor);
311         // andar
312         double ref = 1.0;
313
314         double passo = (ref - diff) * passoMax;
315         double dx = ex - rx;
316         double dy = ey - ry;
317         double hip = Math.sqrt(dx * dx + dy * dy);
318         double relacao = Math.min(passo / hip, 1.0);
319         double mx = dx * relacao;
320         double my = dy * relacao;
321         if (receptor.getMaxDiff() - diff > 0) {
322             if(!colidiu){
323                 receptor.setX(rx + (int) mx);
324                 receptor.setY(ry + (int) my);
325             }
326             graphics.setColor(Color.BLUE);
327             if(verLinhasAzuis){
328                 drawLine(ex,ey,rx,ry);

```

```

329     }
330   } else {
331     // repulsao
332     if(algoritimoRepulsao==1){
333       if (hip < distanciaMaxRepulsao) { // max
334         if (mx + my < 1.0) {
335           if (NumeroAleatorio.gerarNumero() < .5) {
336             if (NumeroAleatorio.gerarNumero() < .5)
337               mx = 5.0;
338             else
339               mx = -5.0;
340           } else {
341             if (NumeroAleatorio.gerarNumero() < .5)
342               my = 5.0;
343             else
344               my = -5.0;
345           }
346         }
347         mx *= .5f;
348         my *= .5f;
349         if(!colidiu){
350           receptor.setX(rx - (int) mx);
351           receptor.setY(ry - (int) my);
352         }
353       }
354     }else{
355       if (hip < distanciaMaxRepulsao) {
356         mx *= hip/distanciaMaxRepulsao;
357         my *= hip/distanciaMaxRepulsao;
358         if(!colidiu){
359           receptor.setX(rx - (int) mx);
360           receptor.setY(ry - (int) my);
361         }
362       }
363     }
364     graphics.setColor(Color.RED);
365     if (verLinhasVermelhas) {
366       drawLine(ex,ey,rx,ry);
367     }
368   }
369   desenharAgente(receptor);
370   //this.setIcon(new ImagemIcon(bi));
371 }
372
373 @Override
374 public void comunicadorEscolhido(AgenteEpistemico emissor) {
375     graphics.setColor(Color.GREEN);
376     desenharAgente(emissor,true);
377     //this.setIcon(new ImagemIcon(bi));
378 }
379
380 /**
381  * Metodo agora sincrono,
382  * ao sair dele garante que pausou.
383  */

```

```

384     public void pause() {
385         pause = true;
386         redeEpistemica.ligarLoop(false);
387         //espera pausar
388         while (!paused)
389             try {
390                 Thread.sleep(10);
391             } catch (Exception e) {}
392     ;
393     }
394
395     public void continuar() {
396         pause = false;
397         redeEpistemica.ligarLoop(true);
398     }
399
400     public void setVelocidade(int value) {
401         delay = value;
402     }
403
404     public void reiniciar() {
405         pause = true;
406
407         this.redeEpistemica.getListAgenteEpistemico().clear();
408         pause = false;
409     }
410
411     @Override
412     public void mouseWheelMoved(MouseWheelEvent e) {
413         String message;
414         int notches = e.getWheelRotation();
415         if (notches < 0) {
416             message = "Mouse wheel moved UP " + -notches + " notch(es)";
417             float escalaAnt = escala;
418             zoomMais();
419             int x = e.getX();
420             x = Math.round((x - arrastarX) / escalaAnt);
421             x = arrastarX + Math.round(x * escala);
422             arrastarX += e.getX() - x;
423             int y = e.getY();
424             y = Math.round((y - arrastarY) / escalaAnt);
425             y = arrastarY + Math.round(y * escala);
426             arrastarY += e.getY() - y;
427         } else {
428             message = "Mouse wheel moved DOWN " + notches + " notch(es)";
429             float escalaAnt = escala;
430             zoomMenos();
431             int x = e.getX();
432             x = Math.round((x - arrastarX) / escalaAnt);
433             x = arrastarX + Math.round(x * escala);
434             arrastarX += e.getX() - x;
435             int y = e.getY();
436             y = Math.round((y - arrastarY) / escalaAnt);
437             y = arrastarY + Math.round(y * escala);
438             arrastarY += e.getY() - y;

```

```

439         }
440         logger.debug(message);
441         if(pause){
442             refresh();
443         }
444     }
445     public void zoomMais(){
446         escala *= 1.2f;
447     }
448     public void zoomMenos(){
449         escala *= 0.8f;
450     }
451     @Override
452     public void mouseClicked(MouseEvent e) {
453         addAgente(agenteEpistemicoFactory.criarAgente(), e.getX(), e.getY());
454     }
455
456     @Override
457     public void mouseEntered(MouseEvent e) {
458     }
459
460     @Override
461     public void mouseExited(MouseEvent e) {
462     }
463
464     private Point startSelection = null;
465     private Point endSelection = null;
466     @Override
467     public void mousePressed(MouseEvent e) {
468         if (e.getButton() == MouseEvent.BUTTON3) {
469             startDragX = e.getX();
470             startDragY = e.getY();
471         }else if(e.getButton()== MouseEvent.BUTTON1){
472             startSelection = e.getPoint();
473         }
474     }
475
476     @Override
477     public void mouseReleased(MouseEvent e) {
478         if (e.getButton() == MouseEvent.BUTTON3) {
479             arrastarX += e.getX() - startDragX;
480             arrastarY += e.getY() - startDragY;
481             refresh();
482         }else if(e.getButton()== MouseEvent.BUTTON1){
483             endSelection = e.getPoint();
484             initDesenho();
485             desenharAgentes();
486             int x=0,y=0,x2=0,y2=0;
487             if(startSelection!=null && endSelection!=null){
488
489                 x2 = Math.max(startSelection.x, endSelection.x);
490                 y2 = Math.max(startSelection.y, endSelection.y);
491                 x = Math.min(startSelection.x, endSelection.x);
492                 y = Math.min(startSelection.y, endSelection.y);
493                 x = Math.round((x - arrastarX) / escala);

```

```

494         y = Math.round((y - arrastarY) / escala);
495         x2 = Math.round((x2 - arrastarX) / escala);
496         y2 = Math.round((y2 - arrastarY) / escala);
497     }
498     synchronized (redeEpistemica.getListAgenteEpistemico()) {
499         logger.debug("desenharAgentes()");
500         List<Integer> listaSelecionados = new ArrayList<Integer>();
501         for (AgenteEpistemico agente : redeEpistemica.getListAgenteEpistemico()) {
502             desenharAgente(agente);
503             boolean selecionado = false;
504             logger.debug(x + "< (ax="+agente.getX() + ")<" + x2);
505             if(x<agente.getX() && agente.getX()<x2){
506                 if(y<agente.getY() && agente.getY()<y2){
507                     agente.setColor(new Color(55,55,255));
508                     selecionado = true;
509                     logger.debug("Selecionando " + agente.getNome());
510                     int ic=agenteListPanel.indexOf(agente);
511                     if(ic!=-1){
512                         listaSelecionados.add(ic);
513                     }
514                 }
515             }
516             if(!selecionado){
517                 logger.debug("Nao selecionado " + agente.getNome());
518             }
519         }
520         if(agenteListPanel!=null){
521             int[] arr = new int[listaSelecionados.size()];
522             for(int i=0;i<listaSelecionados.size();i++)arr[i]=listaSelecionados.get(i);
523             agenteListPanel.getList().setSelectedIndices(arr);
524         }
525     }
526     drawSelection();
527 }
528
529
530 private void drawSelection(){
531     logger.debug("drawSelection()");
532     if(startSelection == null || endSelection==null) return;
533     int width = Math.abs(startSelection.x-endSelection.x);
534     int height = Math.abs(startSelection.y-endSelection.y);
535     if(width<1) return;
536     int x = Math.min(startSelection.x, endSelection.x);
537     int y = Math.min(startSelection.y, endSelection.y);
538     graphics.setColor(Color.GRAY);
539     graphics.drawRect(x, y, width, height);
540 }
541
542 public void setAgenteEpistemicoFactory(AgenteEpistemicoFactory agenteEpistemicoFactory) {
543     this.agenteEpistemicoFactory = agenteEpistemicoFactory;
544 }
545
546 public int getDistanciaMaxRepulsao() {
547     return distanciaMaxRepulsao;
548 }

```

```

549
550     public void setDistanciaMaximaRepulsao(int distanciaMaxRepulsao) {
551         this.distanciaMaxRepulsao = distanciaMaxRepulsao;
552     }
553
554     public int getPassoMax() {
555         return passoMax;
556     }
557
558     public void setPassoMax(int passoMax) {
559         this.passoMax = passoMax;
560     }
561
562     public void setVerLinhasVermelhas(boolean mostrarLinhasVermelhas) {
563         this.verLinhasVermelhas = mostrarLinhasVermelhas;
564     }
565
566     public boolean isVerLinhasVermelhas(){
567         return verLinhasVermelhas;
568     }
569
570     public void setVerLinhasAzuis(boolean verLinhasAzuis) {
571         this.verLinhasAzuis = verLinhasAzuis;
572     }
573
574     public boolean isVerLinhasAzuis() {
575         return verLinhasAzuis;
576     }
577
578     /**
579     * Chamado quando existe um evento vindo do ListSelectionListener
580     * @param agentes
581     */
582     public void selecionarAgentes(List<AgenteEpistemico> agentes) {
583         List<AgenteEpistemico> listAgentes=redeEpistemica.getListAgenteEpistemico();
584         for(AgenteEpistemico agente:listAgentes)
585             agente.setColor(null);
586         if(pause){
587             initDesenho();
588             desenharAgentes();
589             graphics.setColor(new Color(55,55,255));
590             for(AgenteEpistemico agente:agentes){
591                 agente.setColor(new Color(55,55,255));
592                 desenharAgente(agente,true);
593                 desenharArestasComPesos(agente);
594             }
595             this.setICon(new ImagemICon(bi));
596         }else{
597             for(AgenteEpistemico agente:agentes)
598                 agente.setColor(new Color(55,55,255));
599         }
600     }
601
602     private void desenharArestasComPesos(AgenteEpistemico agente){
603         if(verPesosDoSelecionado){

```



```

604         synchronized (agente.getArestas()) {
605             for(Aresta aresta:agente.getArestas()){
606                 //achar o meio
607                 int x = (agente.getX() - aresta.getReceptor().getX())/2;
608                 int y = (agente.getY()-aresta.getReceptor().getY())/2;
609                 drawString(aresta.getPeso().toString(), aresta.getReceptor().getX()+x,
610 aresta.getReceptor().getY()+y);
611
612 drawLine(agente.getX(),agente.getY(),aresta.getReceptor().getX(),aresta.getReceptor().getY());
613         }
614     }
615 }
616 }
617
618 public boolean isPaused() {
619     return paused;
620 }
621
622 public void setVerPesosDoSelecionado(boolean verPesosDoSelecionado) {
623     this.verPesosDoSelecionado = verPesosDoSelecionado;
624 }
625
626 public void setAgenteListPanel(AgenteListPanel agenteListPanel) {
627     this.agenteListPanel = agenteListPanel;
628 }
629 public int getSnapshot() {
630     return snapshot;
631 }
632 public void setSnapshot(int snapshot) {
633     this.snapshot = snapshot;
634 }
635
636 public BufferedImage getCurrentScreen(){
637     return bi;
638 }
639
640 /**
641  * Gera uma foto do momento
642  */
643 public void criarFotografia() {
644     if(bi!=null){
645         boolean estavaPausado = pause;
646         if(!estavaPausado) pause();
647         SalvarSnapShoot.getInstance().salvar(bi);
648         if(!estavaPausado) continuar();
649     }
650 }
651
652 public void ligaDesligaGraficoPotencia() {
653     showGraficoPotencia=!showGraficoPotencia;
654 }
655 }

```