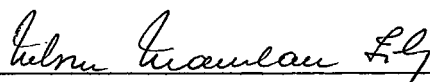


CONTRIBUIÇÃO ÀS APLICAÇÕES DOS MODELOS DE RECOBRIMENTO  
E PARTICIONAMENTO EM PROGRAMAÇÃO INTEIRA

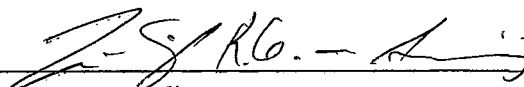
Geraldo Galdino de Paula Junior

TESE SUBMETIDA AO CORPO DOCENTE DA COORDENAÇÃO DOS PROGRAMAS DE  
PÓS-GRADUAÇÃO DE ENGENHARIA DA UNIVERSIDADE FEDERAL DO RIO DE  
JANEIRO COMO PARTE DOS REQUISITOS NECESSÁRIOS PARA A OBTENÇÃO  
DO GRAU DE MESTRE EM CIÊNCIAS (M.Sc.).

Aprovada por:



Prof. Nelson Maculan Filho  
(Presidente)



Prof. João Lizardo R.H. de Araújo



Prof. Demétrio Alonso Ribeiro

RIO DE JANEIRO, RJ - BRASIL  
MARÇO DE 1978

PAULA JUNIOR, GERALDO GALDINO DE

Contribuição às Aplicações dos Modelos de Recobrimento e Particionamento em Programação Inteira [ Rio de Janeiro ] 1978.

IX, 160p. 29,7cm (COPPE-UFRJ, M.Sc. Engenharia de Sistemas e Computação, 1978)

Tese - Univ. Fed. Rio de Janeiro. Prog. Engenharia de Sistemas e Computação

1. Otimização 2. Pesquisa Operacional I. COPPE/UFRJ II. Título(Série).

A Maria do Carmo

Ao Dudu

A meus pais e irmãs

## Agradecimentos

Várias pessoas e instituições colaboraram para a realização deste trabalho. A elas agradecemos e em especial

ao Professor Nelson Maculan, pelo seu incentivo constante e pela orientação eficiente, colocando a nossa disposição seu amplo cabedal de experiência e conhecimentos técnicos;

ao Professor Michel Minoux, da Ecole Nationale Supérieure de Techniques Avancées, de Paris, com quem tivemos a oportunidade de discutir importantes aspectos deste trabalho, quando de sua passagem pela COPPE;

à Universidade Federal de Viçosa, que proporcionou suporte financeiro para a realização desta pesquisa;

aos Professores João Lizardo R. H. de Araújo e Demétrio Alonso Ribeiro, pela participação da banca de Tese;

e à Coordenação dos Programas de Pós-graduação de Engenharia da Universidade Federal do Rio de Janeiro, pela oportunidade do Mestrado em Engenharia de Sistemas e Computação.

## Sumário

Este trabalho propõe um código para a solução automática de problemas combinatórios em Programação Inteira bivalente. O algoritmo de Enumeração Implícita é utilizado na forma proposta por GEOFFRION<sup>22</sup>, como simplificação do algoritmo de BALAS<sup>2</sup>. Restrições substitutas ou Filtros, são implementados para acelerar o processo de enumeração de pseudo-soluções parciais. Os problemas de determinação dos conjuntos Recobrimento e Particionamento mínimos e suas formas particulares dentro da teoria dos grafos não orientados são tratados aqui, e como aplicação, é proposta uma metodologia para a solução do problema de alocação ótima ou pelo menos viável, de tripulações em rotas aéreas de uma companhia de aviação.

## Summary

This work proposes a code for automatic solution of combinatorial problems in bivalent Integer Programming. The Implicit Enumeration algorithm is utilized in the form proposed by GEOFFRION<sup>22</sup>, as a simplification of the BALAS<sup>2</sup> algorithm. Filters or surrogate constraints are implemented to accelerate the partial pseudo-solutions enumeration process. The set-covering and set-partitioning problems and its particular versions within non-oriented graph theory, are treated here. As an application, a methodology is proposed for the solution of airline crew scheduling problem.

I N D I C E

CAPÍTULOS	PÁGINAS
Capítulo I - Modelos Combinatórios: Suas Áreas de Aplicação, Histórico, Dificuldade Computacional e Plano de Trabalho.....	1
1.1 - Introdução.....	1
1.2 - Histórico.....	2
1.3 - Dificuldades da Área e Política para Vencê-las..	3
1.4 - Plano de Trabalho.....	4
Capítulo II - O Processo de Enumeração das Pseudo-Soluções.....	5
2.1 - Introdução.....	5
2.2 - Definição do Problema.....	5
2.3 - Procedimento para Enumerar as Soluções de (P)...	7
2.4 - Critério para Construção do Melhor Complemento de uma Pseudo-Solução Parcial.....	11
2.5 - O Algoritmo.....	13
2.6 - Aceleração do Algoritmo, Filtros ou Restrições Substitutas.....	21
2.7 - Algumas Observações Adicionais.....	30
Capítulo III - Os Modelos de Recobrimento e Particionamento.....	32
3.1 - Introdução.....	32
3.2 - Conjunto Recobrimento e Conjunto Particionamento	32
3.3 - Definição dos Modelos.....	33
3.4 - Conversão de um (PCP) em um (PCR).....	37
3.5 - Reduções (Eliminação de Linhas e Colunas da Matriz dos Modelos de Recobrimento e Particionamento).....	42

CAPÍTULOS	PÁGINAS
3.6 - Os Modelos de Recobrimento e Particionamento e suas Formas Contínuas.....	44
3.7 - Algoritmo para a Solução dos Problemas de Recobrimento e Particionamento.....	45
Capítulo IV - O Emparelhamento Máximo e Recobrimento Mínimo em Grafos Não Orientados.....	47
4.1 - Introdução.....	47
4.2 - Conceitos Básicos.....	47
4.3 - Emparelhamento em Grafos Bipartidos.....	51
4.4 - O Problema do Recobrimento em um Grafo.....	53
4.5 - Relações entre Emparelhamentos e Recobrimentos em um Grafo Não Orientado.....	54
4.6 - Observações Adicionais.....	56
Capítulo V - Código para a Solução dos Problemas de Programação Inteira Bivalente, de Determinação dos Conjuntos Recobrimento e Particionamento Mínimos, Emparelhamento Máximo e Recobrimento Mínimo em um Grafo Não Orientado.....	57
5.1 - Introdução.....	57
5.2 - A Linguagem Utilizada.....	57
5.3 - Aspectos Básicos do Programa.....	58
5.4 - Descrição Sucinta das Principais Rotinas do Programa e suas Principais Variáveis Locais ou Passadas como Parâmetros.....	58
5.5 - Conclusões.....	67
5.6 - Como Utilizar o Programa.....	67
Capítulo VI - Aplicação: Catalogação e Alocação de Tripulações em Linhas (Rotas) Aéreas.....	70
6.1 - Introdução.....	70



CAPÍTULOS	PÁGINAS
6.2 - Aspectos Gerais e Formulação do Problema.....	70
6.3 - O Gerador da Matriz das Restrições (Matriz Catá- logo).....	72
6.4 - A Questão dos Custos.....	73
6.5 - As Reduções.....	74
6.6 - Atribuição (Alocação) Individual de Tripulantes às Tripulações.....	74
6.7 - Um Tratamento Alternativo da Modelagem.....	75
6.8 - Uma Ilustração Numérica.....	76
Apêndice.....	81
Bibliografia.....	154

## CAPÍTULO I

MODELOS COMBINATÓRIOS: SUAS ÁREAS DE APLICAÇÃO, HISTÓRICO, DIFICULDADE  
COMPUTACIONAL E PLANO DE TRABALHO.

## 1.1 - INTRODUÇÃO.

Na literatura corrente sobre Programação Matemática e em particular sobre Programação Inteira, encontramos fartas referências ao fato de que o potencial de aplicação desta área tem crescido enormemente e nas duas últimas décadas numerosos avanços teóricos foram registrados. Como resultado destes avanços temos hoje uma vasta coleção de métodos e algoritmos que aliados ao desenvolvimento da exatidão, velocidade e sofisticação dos sistemas de computadores digitais, prometem ser de grande valia na solução de importantes problemas práticos que estão surgindo.

Neste trabalho tentaremos fazer ligeiras contribuições às aplicações de resultados de natureza combinatória, colocando à disposição um código para solução dos problemas de Programação Inteira bivalente, de determinação dos conjuntos recobrimento e particionamento mínimos, emparelhamento máximo e recobrimento mínimo em grafos não orientados.

Desde que as circunstâncias forçaram uma opção pela sofisticação tecnológica, vários problemas de natureza combinatória surgiram e continuam aparecendo e os identificamos frequentemente na construção de grandes redes de transmissão de informações ou de dados para processamento automático, no setor de transporte urbano, na alocação de tripulações e aviões das companhias aéreas, na administração do espaço físico em escolas e universidades, no setor político, na construção de circuitos eletrônicos impressos, na recuperação de informações de grandes arquivos em centros de processamento de dados, na seleção de projetos sujeitos a uma restrição or-

çamentária, etc. Com a necessidade das soluções desses problemas, está surgindo uma área de estudos que poderíamos denominar de "otimização combinatória" e é nesse campo que pretendemos desenvolver algumas experiências.

## 1.2 - HISTÓRICO.

Naturalmente foram muitos os pesquisadores que trabalharam com processos enumerativos de busca de soluções de problemas de Programação Inteira, que promoveram progressos no estudo de situações especialmente estruturadas, como os problemas dos conjuntos recobrimento e particionamento, suas relações e seu enfoque particular dentro da teoria dos grafos. Mas para fins do nosso trabalho e seguindo a ordem em que abordaremos os fatos, faremos um breve histórico, relacionando somente os nomes dos principais contribuintes.

Praticamente, o primeiro trabalho a estabelecer valiosos critérios no sentido de otimizar processos de enumeração e a receber ampla divulgação nos setores especializados, foi o de LAND e DOIG em 1960, resumidamente referenciado pelo nome de "Branch and Bound". Posteriormente, em 1963, BALAS introduziu as bases da enumeração implícita bivalente, aperfeiçoada por ele mesmo em 1965, quando o processo chamou a atenção dos especialistas de Pesquisa Operacional. Seguindo a esta fase, GLOVER, a partir de 1965, introduziu sensíveis progressos, mostrando a possibilidade de serem usadas restrições especiais que funcionariam como filtros, promovendo a aceleração do processo. GEOFFRION, 1967 e 1969, mostrou um interessante processo de gerar esses filtros a partir de soluções produzidas por variáveis duais relativas às restrições do problema proposto, juntamente com uma ligeira modificação do conceito de "poder" desses filtros no sentido de acelerar a convergência, inicialmente proposto por GLOVER. Daí em diante e por algum tempo, BALAS, GLOVER e GEOFFRION se alternaram e outros pesquisadores como SPIELBERG, LEMKE e SALKIN, introduziram refinamentos valiosos na forma dos

testes existentes. GARFINKEL e NEMHAUSER, promoveram estudos e algoritmos especiais para a solução dos problemas de determinação dos conjuntos recobrimento e particionamento mínimos. Nesse sentido podemos citar mais uma vez a participação de BALAS que proporcionou, juntamente com PADBERG, resultados interessantes nesse campo. A equivalência entre o emparelhamento máximo e o recobrimento mínimo em um grafo não orientado, foi construída por NORMAN e RABIN em 1959. Um recente trabalho de BALAS e SAMUELSSON, 1977, apresentou um novo algoritmo para os problemas de emparelhamento e recobrimento em grafos não orientados. Outros pesquisadores, como GREENBERG, BELLMORE, SPITZER, BALINSKI e QUANDT, se ocuparam de aplicações, resolvendo importantes problemas práticos, utilizando os recursos combinatórios mencionados.

### 1.3 - DIFICULDADES DA ÁREA E POLÍTICA PARA VENCÊ-LAS.

Diferentemente ao caso dos programas contínuos (Programação Linear), não há esperanças de, no futuro próximo, podermos resolver todos os problemas de Programação Inteira por um único algoritmo. Por outro lado, a dificuldade computacional observada nas técnicas de Programação Inteira de caráter geral, conduziu à formulação e desenvolvimento de métodos especiais para solução de problemas inteiros que possuam estruturas particulares. Isto é, algoritmos especiais são continuamente produzidos utilizando a estrutura particular de uma família de problemas. Uma outra possibilidade, é projetar algoritmos complexos, capazes de analisar, avaliar e decidir que tipo de procedimento poderia ser aplicado na solução do problema particular que se apresentasse. Por exemplo, existem algoritmos para solução do problema de determinação do conjunto recobrimento mínimo, que trabalham melhor com matrizes de alta densidade e outros, ao contrário, são mais eficazes no trato com matrizes de baixa densidade. Aceitamos a idéia de que qualquer estudo experimental dentro deste campo, deva ser levado a efeito com uma polí

tica (que pode ser uma dessas), bem definida em mente, o que tenderia minimizar dificuldades de ordem global.

#### 1.4 - PLANO DE TRABALHO.

Iniciaremos com um capítulo sobre enumeração parcial que deverá se constituir no miolo de todo o processo que produzirá na sua última forma, a ferramenta com que poderemos resolver o problema (aplicação) proposto no CAPÍTULO VI. Em seguida cuidaremos de uma parte dedicada à questão da determinação dos conjuntos recobrimento e particionamento mínimos (na sua forma prática, o modelo de particionamento se assemelha ao de recobrimento com restrições de igualdade). Aí, no CAPÍTULO III, estará o esqueleto da aplicação que pretendemos recomendar. Segue o CAPÍTULO IV, onde relacionamos as idéias particulares, daquelas do CAPÍTULO III, dentro da Teoria dos Grafos, i. e., trataremos com o emparelhamento máximo e recobrimento mínimo em grafos não orientados. No CAPÍTULO V, descrevemos a construção do código, objeto central de nossas experiências e finalmente, no CAPÍTULO VI, ilustramos a aplicabilidade do programa, recomendando uma aplicação referente à alocação de tripulações em rotas aéreas para uma companhia de aviação.

## CAPÍTULO II

O PROCESSO DE ENUMERAÇÃO DAS PSEUDO-SOLUÇÕES.

## 2.1 - INTRODUÇÃO.

Vamos coleccionar e ordenar os resultados necessários para a solução de um problema de Programação Inteira bivalente, pelo método de enumeração parcial ou enumeração implícita, como é conhecido na literatura corrente.

## 2.2 - DEFINIÇÃO DO PROBLEMA.

Seja  $z$  uma função

$$z : \{0,1\}^n \rightarrow K \subset \mathbb{R} \quad (\text{II.1})$$

$$z(x) = \sum_{j \in N} c_j x_j, \quad N = \{1, \dots, n\} \quad (\text{II.2})$$

Sobre  $z$  queremos resolver o seguinte problema:

$$(P) \quad \text{minimizar } z = \sum_{j \in N} c_j x_j \quad (\text{II.3})$$

$$\text{sujeito a } b_i + \sum_{j \in N} a_{ij} x_j \geq 0, \quad i \in M = \{1, \dots, m\} \quad (\text{II.4})$$

$$x_j \in \{0, 1\} \quad j \in N. \quad (\text{II.5})$$

Algumas vezes preferiremos uma forma mais compacta:

$$\text{minimizar } z = cx \quad (\text{II.6})$$

$$\text{sujeito a } b + Ax \geq \underline{0}, \quad (\text{II.7})$$

onde  $c$  é o vetor de  $n$  dimensões  $(c_1, \dots, c_n)$ ,  $b$  e  $\underline{0}$ , respectivamente os vetores de  $m$  dimensões  $(b_1, \dots, b_m)^t$  e  $(0, \dots, 0)^t$ .  $x = (x_1, \dots, x_n)^t$  é um vetor binário de  $n$  dimensões e  $A = (a_{ij})$ , é uma matriz  $m \times n$ . Qualquer vetor binário  $x$  de  $n$  dimensões, será chamado uma "pseudo-solução" de (P). Qualquer pseudo-solução que satisfizer (II.4), será chamada de solução viável de (P) e a solução viável de (P) que minimizar  $z$  entre todas as soluções viáveis, implícita ou explicitamente enumeradas, será chamada de solução ótima de (P).

Suporemos sempre que  $c \geq 0$ , sem que isto constitua uma restrição à generalidade, uma vez que, ocorrendo  $c_j < 0$ , transformaremos  $x_j$  em  $1 - x_j'$ . No decorrer da apresentação das idéias, ficará clara a necessidade de mantermos sempre esta situação.

Também aproveitamos a possibilidade de podermos desenvolver um número na sua correspondente forma (expressão) de base 2, para estendermos nosso algoritmo na tarefa de solucionar qualquer problema de Programação Inteira Limitado, i.e., qualquer problema de Programação Inteira onde cada variável  $x_k \geq 0$ , possui uma cota superior  $u_k$ . De fato, se  $x_k$  é uma variável inteira qualquer, possuindo uma cota superior  $u_k$ , i.e.,  $x_k \leq u_k$ , podemos escrever

$$x_k = \sum_{p=0}^K 2^p y_{kp}, \quad y_{kp} \in \{0,1\} \quad (\text{II.8})$$

onde  $K$  é o menor número determinado de tal forma a satisfazer  $2^{K+1} - 1 \geq u_k$ . O inconveniente desta representação, é a grande quantidade de variáveis que surgem para grandes valores de  $u_k$ , tornando a solução do problema impraticável dentro de um tempo computacionalmente viável.

### 2.3 - PROCEDIMENTO PARA ENUMERAR PARCIALMENTE AS SOLUÇÕES DE (P).

Para formalizar melhor as idéias envolvidas neste procedimento, precisamos de alguns termos (ou expressões), cujas definições daremos a gora. Começemos por "pseudo-solução parcial".

Uma pseudo-solução parcial, é uma atribuição de valores binários a um subconjunto das  $n$  variáveis.

Uma variável à qual não se atribuiu valor, será chamada de "variável livre" (trata-se de uma variável livre para receber uma atribuição binária no momento em que os testes do algoritmo determinarem).

Representaremos uma pseudo-solução parcial por  $W$ , conjunto dos índices das variáveis que compõem a pseudo-solução parcial, de tal forma que se  $j \in W$ ,  $x_j=1$  e se  $-j \in W$ ,  $x_j=0$ . Para ilustrar, se

teremos  $n=6$  e  $W=\{2,4,-6\}$ ,  
 $x_2=1$ ,  $x_4=1$ ,  $x_6=0$  e as variáveis livres re-

lativamente a esta pseudo-solução parcial, serão  $x_1$ ,  $x_3$  e  $x_5$ .

Dada uma pseudo-solução parcial  $W$ , tal que  $\text{card}(W)=k$ , existem  $n-k$  variáveis livres. Atribuindo valores 0-1 a essas  $n-k$  variáveis livres, podemos formar  $2^{n-k}$  vetores de  $n-k$  dimensões, que chamaremos de "vetores livres". Tomando o pequeno exemplo dado, temos os seguintes vetores li-



vres referentes a  $W$ :

$$(0,0,0), (0,1,0), (0,1,1), (0,0,1), (1,0,0), (1,1,0), (1,1,1), (1,0,1)^*$$

Com isso podemos definir o complemento de uma pseudo-solução parcial.

Um "complemento" ou "remate" de uma pseudo-solução parcial  $W$ , é uma pseudo-solução definida pelos valores das variáveis cujos índices estão em  $W$ , juntamente com os valores das variáveis especificados num dos vetores livres. Mais uma vez, se  $n=6$  e  $W=\{2,4,-6\}$ , o remate da pseudo-solução parcial  $(?,1,?,1,?,0)$ , é a pseudo-solução  $(1,1,0,1,1,0)$ , formada com o vetor livre  $(*)$  dado acima.

O complemento nulo de uma pseudo-solução parcial, é uma pseudo-solução formada com o vetor livre que tem todos os elementos iguais a zero.

O número de complementos de uma pseudo-solução parcial é naturalmente o mesmo de vetores livres. Portanto, uma pseudo-solução parcial  $W$ , tal que  $\text{card}(W)=k$ , tem  $2^{n-k}$  complementos ou remates.  $W$  é o complemento de si mesma quando não existem variáveis livres. Neste caso,  $\text{card}(W)=n$ .

Na descrição do procedimento para enumerar as pseudo-soluções parciais de  $(P)$ , as variações dos verbos "podar" e "sondar", terão significados tecnicamente precisos:

O ato de "podar" uma pseudo-solução parcial  $(P)$ , executado pelo algoritmo, corresponde à ação de:

i) enumerar a pseudo-solução parcial e enumerar implicitamente todos os seus complementos, se a pseudo-solução parcial não tem complemento viável.

ii) caso contrário, enumerar o melhor complemento viável da pseudo-solução parcial e enumerar implicitamente todos os seus outros complementos.

O algoritmo "sonda" uma pseudo-solução parcial quando ela é viável (ou tem complemento viável), verificando se seu melhor complemento viável produz uma cota superior sobre a solução ótima melhor (menor) do que

aquela conhecida até aqui. Em seguida poda a referida pseudo-solução parcial.

Faremos referência ao "um" como complemento lógico do "zero" e vice-versa, o que certamente não será confundido com complemento de uma pseudo-solução parcial.

O número de todos os -vetores binários- que definimos como pseudo-soluções de (P), é  $2^n$ , e portanto, por um processo exaustivo de enumeração, poderíamos encontrar a solução ótima de (P), quando ela existisse. Entretanto, qualquer busca exaustiva da solução de (P), seria por demais dispendiosa, principalmente em termos de tempo, para os valores de  $n$  que surgem nas aplicações práticas. A idéia da enumeração parcial ou implícita, proposta por BALAS<sup>2</sup>, surgiu no sentido de estabelecer um algoritmo munido de critérios que permitissem podar todas as pseudo-soluções parciais sem percorrer exaustivamente a árvore gerada por elas. Esses critérios dão seqüência a um mecanismo dinâmico de avanço e retorno sobre os ramos da árvore em cujos nós estão as pseudo-soluções.

O algoritmo estabelece uma poda passando ao complemento lógico do último elemento ainda não complementado na pseudo-solução parcial podada e liberando as variáveis cujos índices figuram na pseudo-solução parcial podada, imediatamente à direita dele.

Em resumo, enumeração implícita é um processo de solução baseado na geração de um grafo tipo árvore, cujo nós são depositários das pseudo-soluções parciais e baseado em critérios que permitem enumerar implícita ou explicitamente todas as pseudo-soluções possíveis.

$W$  é um conjunto ordenado, no sentido de que a ordem dos seus elementos, reflete a ordem em que foram gerados, i. e., reflete a seqüência natural definida pelos mecanismos de avanço e retorno do processo enumerativo. Quando um índice de  $W$  é logicamente complementado, ele é também sublinhado para indicar que o outro valor de sua variável já foi considerado. Algumas vezes abreviaremos por "complemento lógico", aquilo que na verdade é o complemento lógico sublinhado.

Quando uma pseudo-solução parcial é produzida, o algoritmo

verifica se ela é viável. Se for, verifica ainda (sonda) se seu melhor complemento viável fornece uma cota superior sobre a solução ótima, melhor do que aquela conhecida até aqui. Se isto acontece, a pseudo-solução parcial é considerada sondada, seus complementos são excluídos de futuras considerações, excessão feita de seu melhor complemento viável que é armazenado, juntamente com a cota, para futuras averiguações (futuras comparações). Se a cota produzida não é melhor do que a existente, o algoritmo simplesmente poda a pseudo-solução parcial em questão. Se a pseudo-solução parcial não é viável, o algoritmo tenta vencer a inviabilidade, buscando uma pseudo-solução parcial descendente desta, da seguinte forma: coleciona as variáveis livres que fixadas ajudariam na obtenção de uma cota superior melhor do que a existente e cooperariam para vencer a inviabilidade. Se não existem variáveis livres com essas características, o algoritmo poda a pseudo-solução parcial. Caso contrário, ele elege dentre as variáveis com as características acima, aquela que minimiza a quantidade total de inviabilidade existente. O índice desta variável é acrescentado àqueles da pseudo-solução parcial considerada, formando com eles uma nova pseudo-solução parcial descendente daquela.

Representamos por  $(W^k)$  a seqüência das pseudo-soluções parciais. O algoritmo inicia o processo de enumeração com  $W^0 = \phi$ . O processo terminaria nesse ponto se o algoritmo podasse  $W^0$ , pois  $\text{card}(W^0) = 0$  e os complementos de  $W^0$ , em número de  $2^n$ , seriam implicitamente enumerados. Caso contrário, o algoritmo obtém  $W^1$ , como descendente de  $W^0$ , pelo aumento desta com a eleição de uma variável livre, a cada passo tentando podar (ainda que depois de sondar), a presente pseudo-solução parcial. Prosseguindo assim, até que na p-ésima pseudo-solução parcial,  $W^p$  é sondada. O melhor complemento de  $W^p$ , se este produzir uma cota superior sobre a solução ótima melhor do que a cota conhecida até então, é guardado como uma solução candidata.

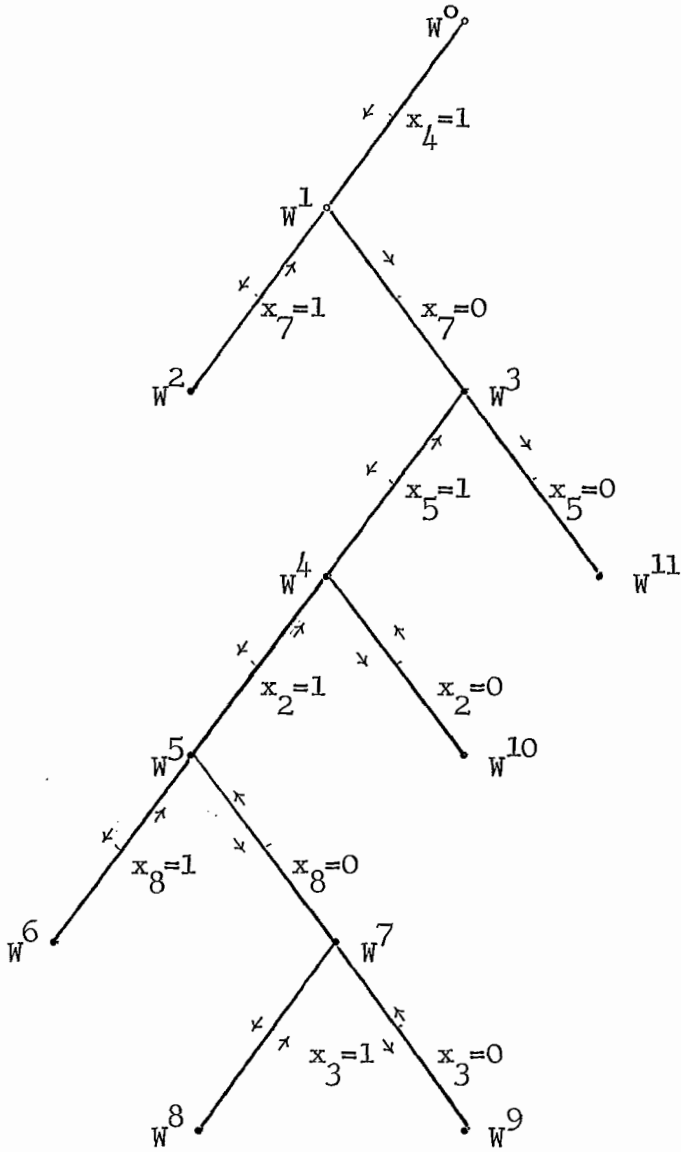
Dois membros sucessivos,  $W^p$  e  $W^{p+1}$ , da seqüência  $(W^k)$  são distintos ou porque  $W^p \subset W^{p+1}$ , que acontece quando  $W^{p+1}$  é descendente de  $W^p$  ou porque possuem elementos logicamente complementares. Este fato faz da seqüência  $(W^k)$ , uma seqüência não redundante, no sentido de que ela não dupli

ca nenhuma pseudo-solução parcial previamente podada.

A fim de visualizar melhor o que foi dito acima, a figura II.1, mostra parte de uma árvore gerada pelas pseudo-soluções parciais de um problema de Programação Inteira bivalente. Lá estão representados doze elementos da seqüência  $(W^k)$ . Através destes elementos podemos observar a lei que rege a formação da seqüência de pseudo-soluções parciais. Passamos de um membro para outro da seqüência, seja pela complementação lógica do último elemento ainda não complementado, seja pelo acréscimo de mais um elemento. No primeiro caso, abandonamos todos os elementos imediatamente à direita do último elemento complementado. Este fato corresponde a um retorno nos ramos da árvore. Quando a passagem para o próximo membro da seqüência, se faz através do acréscimo de mais um elemento, o algoritmo está provocando um avanço nos ramos da árvore (criando um descendente). Observamos que a diferença entre  $W^1$  e  $W^2$ , está no elemento a mais que  $W^2$  possui ( $W^2$  é descendente de  $W^1$ ) e a diferença entre  $W^2$  e  $W^3$ , está no elemento logicamente complementado que  $W^3$  possui.

#### 2.4 - CRITÉRIO PARA CONSTRUÇÃO DO MELHOR COMPLEMENTO DE UMA PSEUDO-SOLUÇÃO PARCIAL.

Se para uma pseudo-solução parcial  $W$ , for construído um complemento, atribuindo a cada variável livre  $x_j$  o valor 0 ou 1, conforme  $c_j \geq 0$  ou  $c_j < 0$ , respectivamente e lembrando que nosso problema é de minimização, estaremos diante de um complemento da pseudo-solução parcial, que se for viável, será o melhor complemento viável em questão. Como os custos de (P) são todos positivos ou temos a possibilidade de obtê-los assim, pela transformação de variáveis já explicada no início, observamos que o complemento nulo de uma pseudo-solução parcial, quando for viável, será o melhor complemento viável nessas condições. Assim, se o complemento nulo viável de uma pseudo-solução parcial não produzir uma cota superior sobre a solução



$$W^0 = \phi$$

$$W^1 = \{4\}$$

$$W^2 = \{4, 7\}$$

$$W^3 = \{4, \underline{-7}\}$$

$$W^4 = \{4, \underline{-7}, 5\}$$

$$W^5 = \{4, \underline{-7}, 5, 2\}$$

$$W^6 = \{4, \underline{-7}, 5, 2, 8\}$$

$$W^7 = \{4, \underline{-7}, 5, 2, \underline{-8}\}$$

$$W^8 = \{4, \underline{-7}, 5, 2, \underline{-8}, 3\}$$

$$W^9 = \{4, \underline{-7}, 5, 2, \underline{-8}, \underline{-3}\}$$

$$W^{10} = \{4, \underline{-7}, 5, \underline{-2}\}$$

$$W^{11} = \{4, \underline{-7}, \underline{-5}\}$$

⋮

Figura II.1

Parte de uma árvore de pseudo-soluções parciais de um problema de Programação Inteira bivalente

ótima melhor do que a atual, o algoritmo não tem necessidade de testar os outros complementos e o que ele tem a fazer, é podar a pseudo-solução parcial em questão.

Com relação ao complemento nulo de cada pseudo-solução parcial, o algoritmo tem duas coisas a fazer:

- i. Testar sua viabilidade.
- ii. Se for viável, verificar (sondar) se a cota superior sobre a solução ótima, gerada por este complemento, é melhor do que a última cota armazenada como candidata ao ótimo de (P)..

Obviamente, a segunda condição será testada se a primeira se cumprir e do cumprimento da segunda condição, resultará o armazenamento do referido complemento nulo como solução candidata ao ótimo. Do cumprimento ou não da condição (ii), o próximo passo que o algoritmo executa, é a poda da atual pseudo-solução parcial e o não cumprimento da condição (i), faz com que o algoritmo tente estabelecer uma pseudo-solução parcial descendente da atual.

## 2.5 - O ALGORITMO.

As restrições do nosso problema, têm a forma

$$b_i + \sum_{j \in N} a_{ij} x_j \geq 0, \quad i \in M. \quad (\text{II.9})$$

Chamando de  $y_i$ ,  $\forall i \in M$ , a variável de folga, as restrições assumem o aspecto

$$b_i + \sum_{j \in N} a_{ij} x_j - y_i = 0, \quad i \in M, \quad (\text{II.10})$$

de onde tiramos naturalmente que

$$y_i = b_i + \sum_{j \in N} a_{ij} x_j, \quad i \in M. \quad (\text{II.11})$$

Uma pseudo-solução parcial  $W$  será viável, quando

$$y_i = b_i + \sum_{j \in W} a_{ij} x_j \geq 0, \quad i \in M \quad (\text{II.12})$$

e esta viabilidade se transfere automaticamente para o complemento nulo de  $W$ . Quando  $W$  não é viável, o algoritmo cria o conjunto:

$$V = \left\{ j \text{ livres} \mid z^W + c_j < z_{\min}, a_{ij} > 0 \text{ para algum } y_i < 0 \right\} \quad (\text{II.13})$$

onde  $z^W$  é o valor de  $\sum_{j \in W} c_j x_j$ . Se  $V$  é vazio,  $W$  é podada. Certamente um  $j \notin V$ ,

não melhorará a cota superior  $z_{\min}$  sobre a solução ótima ou não cooperará para diminuir a inviabilidade. Isto quer dizer que, se para algum  $y_i < 0$ , tivermos

$$y_i + \sum_{j \in V} \max \{ a_{ij}, 0 \} < 0, \quad (\text{II.14})$$

não temos como eliminar a inviabilidade da atual pseudo-solução parcial, o algoritmo não terá como criar uma descendente para ela.  $V$  não sendo vazio ou não acontecendo (II.14), o algoritmo elege um índice  $j \in V$ , que reduz ao mínimo a inviabilidade da atual pseudo-solução parcial. Em outras palavras, escolhe  $j_0 \in V$ , tal que

$$v(j_0) = \max \left\{ v(j) \mid v(j) = \sum_{i \in M} \min \{ y_i + a_{ij}, 0 \}, j \in V \right\}. \quad (\text{II.15})$$

Feito isto, ele acaba de criar uma nova pseudo-solução parcial, descendente da anterior. Os testes são novamente acionados e o processo enumerativo continua dentro desta linha. Um exemplo ilustrará bem o que dissemos.

Exemplo: BALAS<sup>2</sup>.

Seja o problema de Programação Inteira

$$\text{minimizar } z=5x_1+7x_2+10x_3+3x_4+x_5$$

sujeito a

$$-2x_1-3x_2+5x_3+x_4+4x_5 \geq 0$$

$$-2x_1+6x_2-3x_3-2x_4+2x_5 \geq 0$$

$$-1x_2+2x_3-x_4-x_5 \geq 0$$

$$x_j \in \{0,1\}, \quad j=1,2,3,4,5$$

Iniciamos com

$$z_{\min} \leftarrow \infty$$

$$W^0 \leftarrow \phi, \quad x_1=\dots=x_5=0.$$

O vetor das folgas fica

$$y=(-2,0,-1).$$

Como existem elementos negativos (basta que exista um), passamos a

$$V=\{1,3,4\}$$

Como  $V \neq \phi$ , verificamos se é possível eliminar a inviabilidade:

$$i=1 \quad -2+1+0+5+1+0 = 5 \geq 0$$

$$i=3 \quad -1+0+0+2+0+0 = 1 \geq 0.$$

Passamos à criação do descendente de  $W^0$ :



$$\begin{array}{ll}
 j=1 & -1-2-1 = -4 \\
 j=3 & 0-3-0 = -3 \\
 j=4 & -1-2-2 = -5
 \end{array}
 \quad
 \begin{array}{ll}
 j_0 = 3 & W^1 = \{ 3 \}
 \end{array}$$

$$y = (3, -3, 1).$$

Como  $y(2) < 0$ , temos

$$V = \{ 2, 5 \}$$

Como  $V \neq \emptyset$ , tentamos vencer a inviabilidade:

$$i=2 \quad -3+0+6+0+0+2 = 5 \geq 0$$

Descendente de  $W^1$ :

$$\begin{array}{ll}
 j=2 & 0+0+0 = 0 \\
 j=5 & -1-1+0 = -2
 \end{array}
 \quad
 \begin{array}{ll}
 j_0 = 2 & W^2 = \{ 3, 2 \}
 \end{array}$$

$$y = (0, 3, 0).$$

Como  $y(i) \geq 0, \forall i \in M$ , a pseudo-solução parcial  $W^2$  é viável e seu melhor complemento viável, é o complemento nulo.

$$c_j x_j = 10x_1 + 7x_2 = 17$$

e como  $17 < z_{\min}$ , temos que

$$z_{\min} \leftarrow 17 \quad e$$

$$x \text{ "candidata"} \leftarrow (0, 1, 1, 0, 0).$$

O algoritmo acaba de sondar a pseudo-solução parcial  $W^2$ , no próximo passo ela será podada, i.e., seu melhor complemento viável será enumerado e os outros complementos, implicitamente enumerados e teremos:

$$W^3 = \{ 3, -2 \},$$

$$y = (3, -3, 1)$$

Como  $y(2) < 0$ , temos

$$V = \{ 5 \}$$

e como  $V \neq \emptyset$ , passamos a

$$i=2 \quad -3+2 = -1 < 0.$$

Com o índice em  $V$  não se consegue vencer a inviabilidade da restrição 2. Assim, o algoritmo poda  $W^3$ .

$$W^4 = \{ \underline{-3} \}$$

$$y = (-2, 0, -1)$$

$$V = \{ 1, 4 \}$$

$$i=1 \quad -2+1+1 = 0$$

$$i=3 \quad -1+0+0 = -1 < 0.$$

Como a inviabilidade da terceira restrição não pode ser superada, o algoritmo poda  $W^4$  e encerra o processo enumerativo. O algoritmo termina o processo enumerativo, quando ele poda uma pseudo-solução parcial em que todos os elementos já foram logicamente complementados. Esta é sua regra de parada. A solução ótima é a última solução que foi guardada como solução candidata e é portanto:

$$x \text{ "ótima"} = (0, 1, 1, 0, 0)$$

$$z \text{ "ótimo"} = 17.$$

A árvore gerada pelas pseudo-soluções parciais enumeradas está na figura II.2. Ela tem 5 nós e os outros implicitamente enumerados, são em número de

$$2^5 - 5 = 27.$$

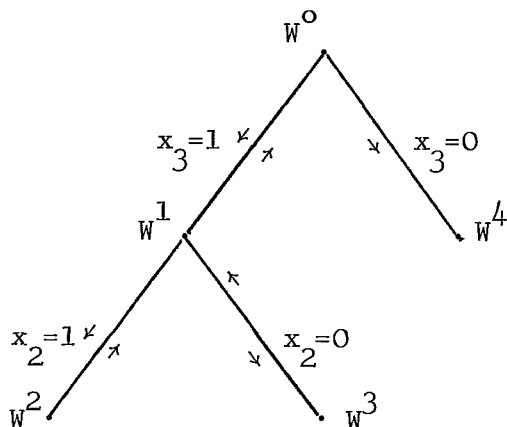


Figura II.2

Árvore das pseudo-soluções parciais do exemplo apresentado.

Colecionamos agora os passos do algoritmo.

Passo 1: Faça  $p=0$  e  $W^p = \phi$ .

Passo 2: Se  $W^p$  não pode ser sondada, vá para o passo 3, senão vá para o passo 4.

Passo 3: Se existe um índice  $j$ , de variável livre, que produz uma cota superior melhor (menor) sobre a solução ótima e diminui a quantidade total de inviabilidade, aumente  $W^p$  acrescentando  $j$  à sua direita, faça  $p \leftarrow p+1$  e volte ao passo 2. Caso contrário, vá para o passo 5.

Passo 4: Se o melhor complemento viável de  $W^p$  foi encontrado e se ele produz uma cota superior melhor do que a cota produzida pela última solução candidata, armazene este complemento viável como a atual solução candidata.

Passo 5: Encontre o elemento de  $W^p$ , mais à sua direita ainda não logicamente complementado. Se não existe nenhum, termine. Caso contrário, troque-o pelo seu complemento lógico sublinhado e abandone todos os elementos imediatamente à sua direita. Faça  $p \leftarrow p+1$  e volte ao passo 2.

Teorema: GLOVER<sup>25</sup> e GEOFFRION<sup>22</sup>. A seqüência de pseudo-soluções parciais gerada pelo algoritmo acima, é não redundante e termina somente quando todas as  $2^n$  pseudo-soluções parciais forem explícita e/ou implicitamente enumeradas.

Os principais passos de uma demonstração por indução, GEOFFRION<sup>22</sup>, baseada na forma de podagem das pseudo-soluções parciais pelo algoritmo, são:

Se o algoritmo pode podar  $W^0$ , as condições do teorema ficam satisfeitas. Caso contrário, tomando por hipótese (de indução) que  $W^1, \dots, W^p$ ,  $p \geq 1$ , são não redundantes, a prova de que  $W^{p+1}$  é não redundante, garantirá a não redundância de toda a seqüência.  $W^{p+1}$  é não redundante ou porque é uma descendente de  $W^p$  e nesse caso  $W^p \subset W^{p+1}$  ou porque  $W^{p+1}$  contém pelo menos um elemento logicamente complementar de algum elemento em cada pseudo-solução parcial previamente podada. Estes fatos são vistos melhor se desmembrarmos os passos do algoritmo, responsáveis pela passagem de  $W^p$  para  $W^{p+1}$ . Assim,  $W^{p+1}$  é obtida de  $W^p$ :

- i. pelo aumento à direita de  $W^p$  com um índice de variável livre. (Aqui  $W^{p+1}$  é uma descendente de  $W^p$ ).
- ii. pela troca do último elemento de  $W^p$  pelo seu complemento lógico sublinhado.
- iii. pela troca do último elemento de  $W^p$ , ainda não logicamente complementado, pelo seu complemento lógico sublinhado e abandono de todos os elementos à direita deste último logicamente complementado.

As  $2^n$  pseudo-soluções parciais são implicitamente enumeradas, somente depois que a pseudo-solução parcial onde todos os elementos foram logicamente complementados, for implícita ou explicitamente enumerada. A sua enumeração é garantida pelas regras de fixar e liberar as variáveis.

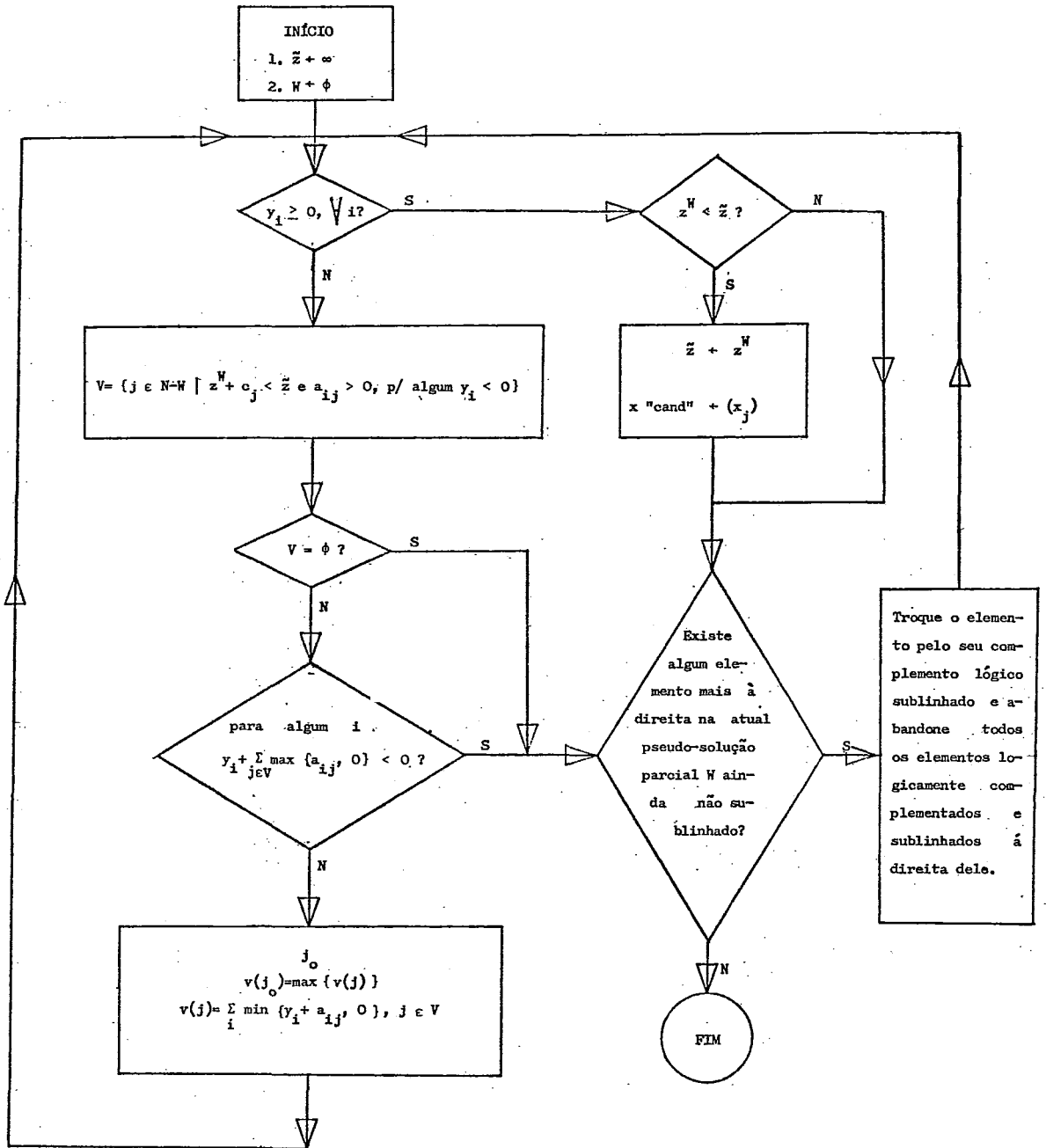


Figura II.3

Fluxograma para o algoritmo de enumeração implícita das pseudo-soluções parciais de um problema de Programação Inteira bivalente.

## 2.6 - ACELERAÇÃO DO ALGORITMO, FILTROS OU RESTRIÇÕES SUBSTITUTAS.

Vários projetos de aceleração do algoritmo de BALAS<sup>2</sup>, foram levados a efeito e alguns com muito sucesso. Os principais e melhores avanços, na nossa opinião, foram produzidos por GLOVER<sup>26</sup>, PETERSEN<sup>46</sup> e GEOFFRION<sup>23</sup>. O segundo, dentre outras coisas, estabeleceu como gerar uma pseudo-solução parcial viável inicial, i.e., uma origem para iniciar o processo de enumeração. Trata-se de começar com uma pseudo-solução parcial viável, onde os índices das variáveis são obtidos da ordenação crescente dos valores de

$$c_j / \sum_{i \in M} a_{ij}, \quad a_{ij} > 0, \quad j \in N. \quad (\text{II.16})$$

De fato, os valores mínimos da razão são produzidos pelos menores custos  $c_j$ ,  $j \in N$  e pelas maiores somas

$$\sum_{i \in M} a_{ij}, \quad a_{ij} > 0, \quad j \in N \quad (\text{II.17})$$

e portanto, pelos índices que têm grande possibilidade de participar da solução ótima (menores custos porque estamos minimizando e maiores somas (II.17), porque estamos tentando vencer inviabilidades).

GLOVER<sup>25,26</sup> mostrou que melhores informações sobre viabilidade e otimalidade relativas às variáveis livres em problemas de Programação Inteira bivalente, podem ser obtidas pela combinação criteriosa das restrições originais do problema, numa única restrição, chamada de "Filtro" ou "restrição substituta". Usaremos a abreviação "s-restrição" para esses filtros. GEOFFRION<sup>23</sup>, mostrou como gerar essas s-restrições através de soluções produzidas por variáveis duais relativas às restrições de subproblemas do problema proposto. Estes subproblemas, como veremos, são construídos a partir das

variáveis livres relativas a uma pseudo-solução parcial. A definição que segue formaliza melhor a idéia de  $s$ -restrição.

Uma  $s$ -restrição é uma combinação linear não negativa das restrições do problema original.

Se  $b+Ax \geq 0$ , descreve o conjunto das restrições de um problema de Programação Inteira bivalente, uma  $s$ -restrição, definida a partir delas, tem a forma

$$u(b+Ax) \geq 0, \quad (\text{II.18})$$

onde  $u=(u_1, \dots, u_m)$  é tal que  $u_i \geq 0, \forall i \in M$ .

Para ilustrar a eficácia das  $s$ -restrições, tomemos um simples problema de Programação Inteira bivalente em que as duas únicas restrições são:

$$1. \quad x_1 - 2x_2 \geq 1 \quad \text{e} \quad 2. \quad -2x_1 + x_2 \geq 1.$$

Uma solução viável para a primeira, é  $(1,0)$  e uma viável para a segunda é  $(0,1)$ . Agora, se construirmos uma  $s$ -restrição com  $u=(1,1)$ , teremos

$$-x_1 - x_2 \geq 2,$$

que mostra a inviabilidade binária do problema.

Sobre as  $s$ -restrições, temos dois fatos importantes:

- a. Se  $x^0$  é uma solução viável do problema original ( $b+Ax^0 \geq 0$ ),  $x^0$  é também viável para qualquer  $s$ -restrição deste problema ( $u(b+Ax^0) \geq 0$ ).
- b. Se uma  $s$ -restrição não tem solução viável, o problema original, também não tem.

O fato (a) que dizer também que uma  $s$ -restrição é uma restrição redundante

no sentido usual. O fato (b), sugere que a criação de testes que o considerem, pode apressar o processo enumerativo.

GEOFFRION<sup>23</sup> propôs uma  $s$ -restrição compondo aquela de GLOVER<sup>26</sup> com a restrição  $z_{\min} - cx \geq 0$ , querendo com isso que uma solução fosse viável para a  $s$ -restrição resultante quando também produzisse um valor para a função objetivo melhor do que a atual cota superior guardada em  $z_{\min}$ . Ou seja, a  $s$ -restrição proposta, tem a forma

$$u(b+Ax) + (z_{\min} - cx) \geq 0. \quad (\text{II.19})$$

Consideremos agora uma restrição da forma

$$b_k + \sum_j a_{kj} x_j \geq 0. \quad (\text{II.20})$$

Dizemos que ela é binário inviável, se ela não tem solução binária, i.e., se não existe um vetor binário que a satisfaça e é binário inviável condicionalmente, se sua viabilidade binária é restrita a determinados valores das variáveis  $x_j$ . Uma outra forma de expressarmos isto, é

$$1) \quad b_k + \sum_j a_{kj} x_j \geq 0 (> 0) \text{ é binário inviável se, e somente se,}$$

te se,

$$b_k + \sum_j \max\{a_{kj}, 0\} < 0 (\leq 0).$$

$$2) \quad \text{Se } b_k + \sum_j \max\{a_{kj}, 0\} - |a_{kj^*}| < 0 (\leq 0), \quad \text{então}$$

$x_{j^*} = 0$  ou  $x_{j^*} = 1$ , conforme  $a_{kj^*} < 0$  ou  $a_{kj^*} > 0$ , em qualquer solução binária de

$$b_k + \sum_j a_{kj} x_j \geq 0 (> 0).$$



Um conceito de "poder" introduzido para as  $s$ -restrições, no sentido de sua eficiência quando submetidas a testes de viabilidade binária, foi também proposto por GEOFFRION<sup>23</sup>.

Relativamente a uma pseudo-solução parcial  $W$ , a  $s$ -restrição

$$u_1(b+Ax) + (z_{\min} - cx) \geq 0, \quad u_1 \geq 0,$$

é mais forte do que a  $s$ -restrição

$$u_2(b+Ax) + (z_{\min} - cx) \geq 0, \quad u_2 \geq 0,$$

se

$$\max_x \left\{ u_1(b+Ax) + (z_{\min} - cx) \right\} < \max_x \left\{ u_2(b+Ax) + (z_{\min} - cx) \right\},$$

onde os máximos são tomados sobre as variáveis livres, i.e., sobre as variáveis  $x_j$ , tais que  $j \notin W$ .

GLOVER<sup>26</sup> usou uma definição de "poder" semelhante a esta:

Relativamente a uma pseudo-solução parcial  $W$ , a  $s$ -restrição

$$u_1(b+Ax) \geq 0, \quad u_1 \geq 0,$$

é mais forte do que

$$u_2(b+Ax) \geq 0, \quad u_2 \geq 0,$$

se o máximo de  $z_{\min} - cx$ , sujeito a  $u_1(b+Ax) \geq 0$ , é menor do que o máximo de  $z_{\min} - cx$ , sujeito a  $u_2(b+Ax) \geq 0$ , os máximos sendo tomados sobre as variáveis livres.

O problema de determinar  $s$ -restrições poderosas no sentido das definições acima, é o de minimizar sobre todos os  $u \geq 0$ , as expressões

$$\max_x \left\{ u(b+Ax) + (z_{\min} - cx) \right\},$$

ou seja

$$\min_u \left\{ \max_x \left\{ u(b+Ax) + (z_{\min} - cx), x \text{ livre} \right\}, u \geq 0 \right\}.$$

Nosso próximo passo, é mostrar como os  $u \geq 0$  podem ser obtidos como variáveis duais relativas às restrições do problema original. Este sendo transformado num subproblema pela substituição dos valores das variáveis fixadas pela pseudo-solução parcial, o que não altera o número das restrições originais.

Tomemos então o problema

$$\min_{u \geq 0} \max_x \left\{ u(b+Ax) + (z_{\min} - cx), x \text{ livre} \right\}.$$

Desenvolvendo sua parte de maximização, obtemos

$$\begin{aligned} \max_x \left\{ \sum_{i \in M} u_i (b_i + \sum_{j \in W} a_{ij} x_j^W + \sum_{j \notin W} a_{ij} x_j) + (z_{\min} - \sum_{j \in W} c_j x_j^W - \sum_{j \notin W} c_j x_j) \mid u_i \geq 0, \right. \\ \left. \forall i \in M, x_j \in \{0,1\}, j \notin W \right\}. \end{aligned} \quad (\text{II.21})$$

Fazendo

$$\begin{aligned} y_i^W = b_i + \sum_{j \in W} a_{ij} x_j^W \quad e \\ z^W = \sum_{j \in W} c_j x_j^W \end{aligned}$$

e substituindo em (II.21), vem

$$\sum_{i \in M} y_i^W u_i + z_{\min} - z^W + \max_x \left\{ \sum_{j \notin W} (a_{ij} u_i - c_j) x_j \mid x_j \in \{0,1\}, j \notin W \right\}. \quad (\text{II.22})$$

Trocando as restrições  $x_j \in \{0,1\}$  por  $0 \leq x_j \leq 1$ , não afetamos as soluções do problema, dado que no caso contínuo o máximo é assumido nos extremos. Assim, teremos para o lugar de (II.22) o seguinte

$$\sum_{i \in M} y_i^W u_i + z_{\min}^W + \max_x \left\{ \sum_{j \notin W} (a_{ij} u_i - c_j) x_j \mid 0 \leq x_j \leq 1, j \notin W \right\}. \quad (\text{II.23})$$

O dual da parte

$$\max_x \left\{ \sum_{j \notin W} (a_{ij} u_i - c_j) x_j \mid 0 \leq x_j \leq 1, j \notin W \right\}, \quad (\text{II.24})$$

é

$$\min \left\{ \sum_{j \notin W} v_j \mid v_j \geq \sum_{i \in M} a_{ij} u_i - c_j \text{ e } v_j \geq 0, j \notin W \right\}. \quad (\text{II.25})$$

Finalmente temos a forma do problema de programação linear que produzirá os coeficientes  $u_i \geq 0$ , para a geração dos filtros ou restrições substitutas, dada por

$$(\text{PPL}_W) \quad \text{minimizar } t = \sum_{i \in M} y_i^W u_i + z_{\min}^W + \sum_{j \notin W} v_j, \quad (\text{II.26})$$

$$\text{sujeito a } \sum_{i \in M} a_{ij} u_i - v_j \leq c_j \quad (\text{II.27})$$

$$u_i \geq 0, \quad v_j \geq 0, \quad i \in M, \quad j \notin W. \quad (\text{II.28})$$

Vejamos algumas informações interessantes produzidas pelas

soluções de  $(PPL_W)$ . Chamando de  $t_{\min}$  a solução mínima (ótima) de  $(PPL_W)$ , temos o seguinte:

i. Pela parte (1) dos testes de viabilidade binária, a atual pseudo-solução parcial  $W$ , não tem remate viável se  $t_{\min} < 0$ . O cálculo de  $t_{\min}$  pode ser interrompido no momento em que este valor se tornar negativo. Neste caso, o algoritmo poda a pseudo-solução parcial  $W$ .

ii. Por outro lado, se  $t_{\min} \geq 0$ , o algoritmo não poda a atual pseudo-solução parcial  $W$  e os valores dos  $u_i$ 's são utilizados para gerar a melhor restrição substituta relativa à pseudo-solução parcial  $W$  e a parte (2) dos testes de viabilidade binária, fixa convenientemente variáveis livres nos níveis zero ou um, criando a pseudo-solução parcial descendente de  $W$ , agora possivelmente, pelo acréscimo de vários índices de variáveis livres na atual pseudo-solução parcial  $W$ .

A  $s$ -restrição introduzida por GEOFFRION<sup>23</sup>, pode ser fortalecida se obrigarmos a uma pseudo-solução parcial, satisfazer

$$cx \leq z_{\min} - 1, \quad (\text{II.29})$$

no lugar de

$$cx \leq z_{\min} \quad (\text{II.30})$$

como mais uma condição para que ela seja viável. Neste caso, a  $s$ -restrição ficaria:

$$u(b+Ax) + (z_{\min} - 1 - cx) \geq 0. \quad (\text{II.31})$$

Vejamos agora um exemplo para fortalecer a compreensão dos fatos abordados.

Exemplo:

$$\text{minimizar } z = 3x_1 + 2x_2 + 5x_3 + 2x_4 + 3x_5$$

sujeito a

$$1 + x_1 + x_2 + x_3 - 2x_4 + x_5 \geq 0$$

$$-2 + 7x_1 - 3x_3 + 4x_4 + 3x_5 \geq 0$$

$$-1 - 11x_1 + 6x_2 + 3x_4 + 3x_5 \geq 0$$

$$x_j \in \{0,1\}, \quad j=1,2,3,4,5.$$

Aplicando primeiro os testes do algoritmo de enumeração implícita para o cálculo de uma pseudo-solução parcial viável inicial, obtemos

$$W^1 = \{5\}, \quad y^{W^1} = (2,1,2) \quad e$$

$$z_{\min} = 3.$$

O algoritmo poda a pseudo-solução parcial  $W^1$  e o resultado, é

$$W^2 = \{\underline{5}\}, \quad y^{W^2} = (1,-2,-1) \quad e \quad z^{W^2} = 0.$$

Agora, o PPL<sub>W</sub> que determinará os coeficientes  $u_i$ 's com os quais a s-restrição será construída, é

$$\text{minimizar } t^{W^2} = u_1 - 2u_2 - u_3 + v_1 + v_2 + v_3 + v_4 + (z_{\min} - 1 - z^{W^2})$$

$$\text{sujeito a } -3 + u_1 + 7u_2 - 11u_3 - v_1 \leq 0$$

$$-2 + u_1 + 6u_3 - v_2 \leq 0$$

$$-5 - u_1 - 3u_2 - v_3 \leq 0$$

$$-2 - 2u_1 + 4u_2 + 3u_3 - v_4 \leq 0, \quad u_i \geq 0 \quad e \quad v_j \geq 0.$$

As soluções são:

$$u_1 = 0, \quad u_2 = 0,48 \quad \text{e} \quad u_3 = 0,03.$$

$$\begin{aligned} t_{\min}^{W^2} &= -0,99 + (z_{\min} - 1 - z^{W^2}) = \\ &= -0,99 + 3 - 1 - 0 = 1,01 > 0. \end{aligned}$$

Como  $t_{\min}^{W^2} > 0$ ,  $W^2$  não é podada e a  $s$ -restrição é construída:

$$u_1(1 + x_1 + x_2 - x_3 - 2x_4) + u_2(-2 + 7x_1 - 3x_2 + 4x_4) + u_3(-1 - 11x_1 + 6x_2 + 3x_4) \geq 0.$$

Depois de serem feitas as contas, vem

$$1,01 + 0,03x_1 + 1,82x_2 - 6,44x_3 + 0,01x_4 \geq 0.$$

Aplicando nesta  $s$ -restrição os testes de viabilidade binária (mais especificamente, a parte (2) dos referidos testes), obtemos que as variáveis livres  $x_2$  e  $x_3$ , devem ser fixadas no nível zero na próxima pseudo-solução parcial, para que esta tenha pelo menos um remate viável para a  $s$ -restrição. Informações adicionais como estas, não são providas pelas restrições originais do problema. Lembrando que uma pseudo-solução parcial viável para o conjunto original de restrições é também viável para a  $s$ -restrição, mas que, entretanto, a afirmação contrária não é necessariamente verdadeira, criada uma pseudo-solução parcial viável para a  $s$ -restrição, temos necessidade de testar sua viabilidade relativamente ao conjunto original de restrições. Caso exista inviabilidade, os testes do algoritmo de enumeração implícita se encarregam de criar uma pseudo-solução parcial descendente desta, quando isto é possível e quando não, o algoritmo poda, como de costume, a presente pseudo-solução parcial. Agora, a pseudo-solução parcial descendente de  $W^2$ , é

$$W^3 = \{ \underline{-5}, -2, -3 \}$$

Como ela não tem complemento viável para o conjunto original de restrições, os testes do algoritmo elegem entre as variáveis livres,  $x_1$  e  $x_4$ , a última variável, formando assim, a pseudo-solução parcial  $W^4$ , descendente de  $W^3$ , ou seja

$$W^4 = \{ -5, -2, -3, 4 \}.$$

O próximo  $PPL_W$  tem uma única restrição relativamente à única variável livre  $x_1$ . No novo  $PPL_W$ ,  $t^W$  torna-se negativo, o que mostra a impossibilidade de ser construída uma pseudo-solução parcial com complemento viável para a restrição que seria construída e portanto para o conjunto original de restrições. O algoritmo poda a atual pseudo-solução parcial e prossegue assim, até a obtenção de informações finais. Neste exemplo, ele não consegue exibir uma pseudo-solução parcial que forneça uma cota superior melhor do que  $z_{\min} = 3$  e esta fica sendo portanto, o valor da função objetivo relativo a uma solução ótima encontrada, que é  $(0,0,0,0,1)$ .

## 2.7 - ALGUMAS OBSERVAÇÕES ADICIONAIS.

Finalizando este capítulo, faremos algumas observações.

No algoritmo original de enumeração implícita a passagem de uma pseudo-solução parcial  $W^p$  para a sua descendente  $W^{p+1}$ , era feita pelo acréscimo de um único índice de variável livre em  $W^p$ . Isto pode, evidentemente, ser feito pelo acréscimo de vários índices simultaneamente.

As soluções ótimas alternativas podem ser obtidas construindo  $W^0$  com uma permutação de uma solução ótima, fazendo  $z_{\min}$  igual ao valor ótimo da função objetivo e trocando a restrição

$$cx + c_j < z_{\min}$$

da construção do conjunto  $V$  pela restrição

$$cx + c_j \leq z_{\min}.$$

Neste caso, cada solução candidata ao ótimo, é uma solução ótima. Se para al

gum  $j_0$ , tivermos  $c_{j_0} = 0$ , ao fim da enumeração das pseudo-soluções parciais, não teremos encontrado todas as soluções ótimas necessariamente, pois se  $x_{j_0}$  na solução ótima ficou no nível zero,  $x_{j_0} = 1$ , se não alterar a viabilidade, estará numa solução ótima também.

O algoritmo acrescenta ou libera índices de variáveis nos sucessivos W's, obedecendo a disciplina: "último a chegar, primeiro a sair". Esta não é a única nem necessariamente a melhor regra.



## CAPÍTULO III

OS MODELOS DE RECOBRIMENTO E PARTICIONAMENTO.

## 3.1 - INTRODUÇÃO.

Trataremos aqui com uma classe de problemas dentro da otimização combinatória, também do tipo 0-1, cuja modelagem para estudo de muitas situações reais, é feita com a idéia do que chamamos de "conjunto recobrimento" e "conjunto particionamento".

## 3.2 - CONJUNTO RECOBRIMENTO E CONJUNTO PARTICIONAMENTO.

Sejam  $M = \{1, \dots, m\}$ ,  $N = \{1, \dots, n\}$  e  $K = \{K_1, \dots, K_n\}$ , três conjuntos tais que para cada  $j \in N$ ,  $K_j \subset M$ .

Definição 1:

Chamamos de "conjunto recobrimento" de  $M$  a um subconjunto  $N^* \subset N$ , tal que  $\bigcup_{j \in N^*} K_j = M$ .

Definição 2:

Chamamos de "conjunto particionamento" de  $M$  a um subconjunto  $N^* \subset N$ , tal que

- i.  $\bigcup_{j \in N^*} K_j = M$  e
- ii.  $K_s \cap K_t = \phi$ , para dois índices s e t quaisquer, tais que  $s \in N^*$ ,  $t \in N^*$  e  $s \neq t$ .

## 3.3 - DEFINIÇÃO DOS MODELOS.

Se para cada  $j \in N$ , chamarmos de  $c_j$  ( $c_j > 0$ ) o custo associado a este índice, teremos que o custo total do conjunto recobrimento  $N^* \subset N$ , será dado por

$$\sum_{j \in N^*} c_j. \quad (\text{III.1})$$

Propomos o problema de encontrar o conjunto recobrimento de custo mínimo. Para criar o modelo de recobrimento, definimos uma variável  $x_j \in \{0,1\}$  para cada  $j \in N$ , tal que, na solução do problema,  $x_j = 1$  se  $j$  pertence ao conjunto recobrimento de custo mínimo e  $x_j = 0$ , caso contrário. A matriz  $A = (a_{ij})$  do modelo, é tal que  $a_{ij} = 1$  quando o elemento  $j \in N$  recobre o elemento  $i \in M$ , (i.e.,  $i \in K_j \subset M$ ) e  $a_{ij} = 0$ , caso contrário. Chamaremos este, problema do conjunto recobrimento (PCR) e a forma de seu modelo será a de um problema de Programação Inteira bivalente:

$$\text{(PCR)} \quad \text{minimizar} \quad z = \sum_{j \in N} c_j x_j, \quad N = \{1, \dots, n\} \quad (\text{III.2})$$

$$\text{sujeito a} \quad \sum_{j \in N} a_{ij} x_j \geq 1, \quad i \in M = \{1, \dots, m\} \quad (\text{III.3})$$

$$x_j \in \{0,1\}, \quad j \in N \quad (\text{III.4})$$

$$a_{ij} \in \{0,1\}, \quad i \in M, \quad j \in N. \quad (\text{III.5})$$

Também podemos procurar a solução do problema do conjunto particionamento de custo mínimo (PCP), bastando para tanto trocar (III.3) no modelo do (PCR), por

$$\sum_{j \in N} a_{ij} x_j = 1, \quad i \in M = \{1, \dots, m\}. \quad (\text{III.6})$$

No (PCR) procuramos a união mais barata dos conjuntos  $K_j$ 's, tais que cada  $i \in M$ , pertence a "pelo menos um"  $K_j$  (i.e., cada  $i \in M$  é recoberto por "pelo menos um"  $K_j$ ). No (PCP) também procuramos a união de menor custo dos conjuntos  $K_j$ 's, mas agora com a condição de que cada  $i \in M$ , pertença a "um único"  $K_j$  (cada  $i \in M$  é recoberto por "um único"  $K_j$ ). Para tanto, os  $K_j$ 's devem ser disjuntos. São muitas as situações reais, basicamente modeláveis dessa forma, dado que é muito frequente a utilização de uma matriz  $A = (a_{ij})$   $m \times n$ , cujas entradas são inteiros 0-1, para representar a distribuição de  $n$  elementos para  $m$  conjuntos: 1's na linha  $i \in M$ , designam os elementos que ocorrem no  $i$ -ésimo conjunto e 1's na coluna  $j \in N$ , designam os conjuntos que contém o  $j$ -ésimo elemento. Tais matrizes são consideradas fundamentais em investigações combinatórias.

Para ilustrar, vejamos o seguinte: imaginemos a disponibilidade de  $n$  recursos para a execução de  $m$  tarefas. Cada recurso  $j \in N = \{1, \dots, n\}$  pode ser alocado para a execução de algumas tarefas (ou todas). Com isso, podemos construir uma matriz (catálogo) de todas as formas possíveis de associar um ou mais recursos a uma dada tarefa, sujeito a uma série de restrições como localização, demanda, espaço, tempo, condições geográficas, climáticas, etc. Assim, na matriz catálogo, as linhas correspondem às tarefas e as colunas, às possíveis combinações das tarefas para os recursos (i.e., as formas possíveis de cada recurso  $j$  ser utilizado). Assim, uma entrada  $a_{ij(k)}$  da matriz é 1(0), se a  $k$ -ésima combinação o recurso  $j$  é (não é) utilizada pela tarefa  $i$ . Atribuindo um custo  $c_{j(k)}$  à utilização da  $k$ -ésima combinação do recurso  $j$  (i.e.,  $k$ -ésima combinação que utiliza o recurso  $j$ ), podemos estabelecer um modelo para o problema, definindo uma variável  $x_{j(k)} \in \{0, 1\}$ , que será igual a 1 na solução, se a  $k$ -ésima combinação do recurso  $j$  é utilizada e 0 (zero), caso contrário. A garantia do cumprimento de cada tarefa, "pelo menos uma vez", ou utilizando "pelo menos um recurso", é dada por

$$\sum_k \sum_j a_{ij(k)} x_{j(k)} \geq 1, \quad (\text{III.7})$$

para cada tarefa  $i \in M = \{1, \dots, m\}$  e se quisermos garantir o cumprimento de cada tarefa "uma única vez", ou utilizando "um único" recurso, obrigamos que

$$\sum_k \sum_j a_{ij(k)} x_{j(k)} = 1, \quad i \in M, \quad (\text{III.8})$$

onde  $a_{ij(k)} \in \{0, 1\}$ . Como desejamos minimizar o custo total de execução das tarefas, temos finalmente o modelo completo dado por

$$\text{minimizar } z = \sum_k \sum_j c_{j(k)} x_{j(k)} \quad (\text{III.9})$$

$$\text{sujeito a } \sum_k \sum_j a_{ij(k)} x_{j(k)} \geq 1, \quad i \in M \quad (\text{III.10})$$

$$x_{j(k)} \in \{0, 1\}, \quad a_{ij(k)} \in \{0, 1\}. \quad (\text{III.11})$$

O quadro da figura III.1, dá uma ilustração do que dissemos. Observamos na definição dos modelos dos (PCR) e (PCP) que as restrições  $x_j \in \{0, 1\}$ ,  $j \in N$ , podem ser substituídas por  $x_j \geq 0$  e inteiro,  $\forall j \in N$ . Uma equivalência entre as duas formas, é dada pelo fato de que em qualquer solução mínima, a condição  $x_j \geq 0$  e inteiro,  $\forall j \in N$ , implica  $x_j \in \{0, 1\}$ , (a implicação contrária é óbvia). De fato, se numa solução mínima (ótima), as restrições

$$\sum_{j \in N} a_{ij} x_j \geq 1 \quad (\text{III.12})$$

Variáveis	$x_{1(1)}$	$x_{1(2)}$	$x_{1(3)}$	...	$x_{2(1)}$	$x_{2(2)}$	...
Custos	$c_{1(1)}$	$c_{1(2)}$	$c_{1(3)}$	...	$c_{2(1)}$	$c_{2(2)}$	...
Recursos	1				2		
Combinações	1	2	3		1	2	
Tarefas							
$a^1$	1	0	0		0	1	
$a^2$	1	0	1		1	1	
$a^3$	0	1	0		1	0	
$a^4$	1	1	0		0	0	
$a^5$	1	1	0		1	0	
.	.	.	.		.	.	
.	.	.	.		.	.	
.	.	.	.		.	.	
$a^m$	0	0	1		0	1	

Figura III.1

são satisfeitas e pelo menos um  $x_j$  é maior que 1 ( $x_j > 1$ ), a redução desta componente a 1, continua satisfazendo às restrições (III.12) e como os custos são positivos, temos neste caso uma solução melhor do que a anterior, o que contradiz o fato da solução com uma componente  $x_j > 1$ , ser ótima.

## 3.4 - CONVERSÃO DE UM (PCP) EM UM (PCR).

Naturalmente, o (PCR) é mais geral do que o (PCP), posto que qualquer solução viável do (PCP) é também viável para o (PCR) e pela modificação dos custos, podemos transformar um (PCP) num (PCR), desde que o (PCP) tenha uma solução viável. Com isso, utilizando um algoritmo que busque as soluções do (PCR), podemos encontrar as soluções do (PCP), quando elas existirem. Chamando de  $y_i$ ,  $i \in M$ , as variáveis de folga do (PCR), i.e.,

$$y_i = \sum_{j \in N} a_{ij} x_j - 1, \quad i \in M, \quad (\text{III.13})$$

temos que o (PCP) estará resolvido se a solução do correspondente (PCR) (solução ótima, mínima), for obtida com todas as variáveis de folga iguais a zero. Atribuindo a cada variável de folga um custo suficientemente alto, por exemplo, um custo maior do que a soma de todos os custos, temos a possibilidade de obtermos a solução mínima do (PCR) com todas as variáveis de folga nulas e esta solução mínima é também solução mínima do (PCP). Caso numa solução como esta, as variáveis de folga não sejam todas nulas, temos a evidência de que o (PCP) não tem solução.

O (PCP) correspondente ao (PCR)

$$\text{minimizar } z = \sum_{j \in N} c_j x_j \quad (\text{III.14})$$

$$\text{sujeito a } \sum_{j \in N} a_{ij} x_j \geq 1, \quad i \in M \quad (\text{III.15})$$

$$a_{ij} \in \{0, 1\}, \quad x_j \in \{0, 1\}, \quad i \in M, \quad j \in N, \quad (\text{III.16})$$

é equivalente a

$$\text{minimizar } z = \sum_{j \in N} c_j x_j + V \cdot \sum_{i \in M} y_i \quad (\text{III.17})$$

$$\text{sujeito a } \sum_{j \in N} a_{ij} x_j - y_i = 1, \quad i \in M, \quad (\text{III.18})$$

$$a_{ij} \in \{0,1\}, \quad x_j \in \{0,1\}, \quad y_i \geq 0, \quad i \in M, \quad j \in N \quad (\text{III.19})$$

onde  $V > \sum_{j \in N} c_j$ . Vejamos o comportamento das soluções dos (PCP) e (PCR), a-

pós ligeira transformação dos custos do (PCP), formalizado no

Teorema: Sejam  $A=(a_{ij})$  uma matriz  $m \times n$ ,  $c=(c_1, \dots, c_n)$  o vetor dos custos e

$$p_j = \sum_{i=1}^m a_{ij}, \quad j \in N.$$

Escolhendo qualquer número  $V > \sum c_j$ ,  $j \in N$ , temos que, se o (PCP) definido com a matriz  $A$  e o vetor dos custos  $c$ , tem uma solução ótima, então o (PCR) definido por  $A$  e pelos custos  $c'_j = c_j + V \cdot p_j$ , para todo  $j \in N$ , tem a mesma solução ótima.

Demonstração:

Chamando de  $S_R$  e  $S_P$  respectivamente, os conjuntos das soluções dos (PCR) e (PCP), temos imediatamente que

$$S_P \subset S_R,$$

ou seja, as soluções de particionamento são também de recobrimento. Interessamos o fato de que

$$S_R \subset S_P.$$

Para demonstrá-lo, imaginemos que exista pelo menos uma solução de recobri-  
mento que não seja de particionamento, i.e., imaginemos que

$$S_R - S_P \neq \phi.$$

Tomemos

$$\tilde{x} \in S_R - S_P \quad \text{e} \quad x' \in S_P.$$

Naturalmente,  $x' \in S_P$  implica  $x' \in S_R$ . Chamando de  $p$  o vetor

$$(p_j) = (p_1, \dots, p_n), \text{ temos}$$

$$c'x' = cx' + Vpx'.$$

Observando que

$$V \sum_j c_j \Rightarrow \sum_j c_j x'_j = cx'$$

e que

$$\begin{aligned} Vpx' &= V(p_1, \dots, p_n) \begin{bmatrix} x'_1 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ x'_n \end{bmatrix} \\ &= V \left( \sum_i a_{i1}, \dots, \sum_i a_{in} \right) \begin{bmatrix} x'_1 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ x'_n \end{bmatrix} \\ &= V \sum_j \sum_i a_{ij} x'_j \\ &= V \sum_i \sum_j a_{ij} x'_j = V \cdot \sum_{i=1}^m 1 = V \cdot m, \end{aligned}$$



temos que

$$c'x' < V + V.m = V(m + 1). \quad (\text{III.20})$$

Agora

$$\begin{aligned} c'x &= c\tilde{x} + Vp\tilde{x} \\ c'x &= c\tilde{x} + V \left( \sum_i a_{i1}, \dots, \sum_i a_{in} \right) \begin{bmatrix} \tilde{x}_1 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ \tilde{x}_n \end{bmatrix} \\ &= c\tilde{x} + V(1, \dots, 1) \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \cdot & & \cdot \\ \cdot & & \cdot \\ \cdot & & \cdot \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \tilde{x}_1 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ \tilde{x}_n \end{bmatrix} \\ &= c\tilde{x} + (V, \dots, V) \begin{bmatrix} b_1 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ b_m \end{bmatrix} \end{aligned}$$

pelo menos um  $b_i$  é maior que 1. Assim, podemos decompor o vetor  $(b_i)$  no vetor  $(1 + b'_i)$  e pelo menos um vetor  $b'_i$  será diferente de zero. Temos

$$\begin{aligned} c'x &= c\tilde{x} + (V, \dots, V) \begin{bmatrix} 1 + b'_1 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ 1 + b'_m \end{bmatrix} \\ &= c\tilde{x} + V.m + V \cdot \sum_{i \in M} b'_i \quad (\text{III.21}) \end{aligned}$$

Chamando de  $F$  o conjunto

$$\left\{ i \mid \sum_{j \in N} a_{ij} \tilde{x}_j > 1 \right\}$$

e observando que  $\text{card}(F) \geq 1$ , ou seja, que existe pelo menos uma restrição que é satisfeita com a desigualdade estrita ( $>$ ), temos

$$\text{card}(F) \leq \sum_{i \in M} b_i^v \quad (\text{III.22})$$

já que estamos tratando com números inteiros e portanto, cada  $b_i^v$  ou é zero ou satisfaz  $b_i^v \geq 1$  e para cada  $i$  que  $b_i^v \geq 1$  ocorra, a cardinalidade de  $F$  é aumentada de 1 (um).

Substituindo (III.22) em (III.21), obtemos

$$\begin{aligned} c^v \tilde{x} &\geq c\tilde{x} + V \cdot m + V \cdot \text{card}(F) \\ &= c\tilde{x} + V(m + \text{card}(F)) \\ &\geq c\tilde{x} + V(m + 1) \\ &\geq V(m + 1) > c^v x^v. \end{aligned}$$

Ora,  $x^v \in S_R$  e  $c^v \tilde{x} > c^v x^v$ . Como por hipótese  $\tilde{x}$  é solução de recobrimento, a desigualdade traduz uma contradição para o fato de que existe uma solução de recobrimento em  $S_R - S_P$ , ou seja, a situação correta é descrita por

$$S_R - S_P = \phi,$$

provando a igualdade dos conjuntos das soluções de recobrimento e particionamento e conseqüentemente, a equivalência dos dois problemas nessas condições.

Vejamos agora um

Exemplo:

Seja o problema

$$\text{minimizar } z = 2x_1 + 3x_2 + 6x_3 + x_4$$

$$\text{sujeito a } \quad x_1 \quad \quad \quad + x_4 = 1$$

$$\quad \quad \quad + x_2 \quad \quad + x_4 = 1$$

$$x_1 \quad \quad + x_3 \quad \quad = 1$$

$$x_1 \quad \quad + x_3 \quad \quad = 1$$

$$x_j \in \{0,1\}, \quad j=1,2,3,4.$$

A solução ótima deste (PCP) é  $(1,1,0,0)$  e o (PCR) obtido a partir deste pela troca das restrições de igualdade pelas correspondentes restrições do tipo  $\geq$ , tem como solução ótima  $(1,0,0,1)$ . Fazendo

$$V = 13 > \sum c_j = 12,$$

o vetor dos custos  $c' = c + V \cdot \sum_i a_{ij}$ ,  $j \in N$ , é dado por  $(41, 16, 32, 27)$  e a solução ótima do (PCR), é  $(1,1,0,0)$ .

### 3.5 - REDUÇÕES (ELIMINAÇÃO DE LINHAS E COLUNAS DA MATRIZ DOS MODELOS DE RECORRIMENTO E PARTICIONAMENTO).

Existem situações em que podemos eliminar linhas e colunas da matriz do modelo, sem que isso afete as soluções do problema e torne menos

penosa a busca das mesmas. Algumas eliminações são válidas para os dois problemas e outras para um único. Indicaremos isso claramente. Representaremos por  $\text{lin}(i)$  a  $i$ -ésima linha da matriz e por  $\text{col}(j)$  a  $j$ -ésima coluna.

1. Recobrimento e Particionamento. Se  $\text{lin}(i)$  é o vetor nulo para algum  $i \in M$ , nenhum dos dois problemas tem solução viável, uma vez que a  $i$ -ésima restrição não pode ser satisfeita. Uma situação como esta decorre da não consistência do problema ou dos dados ou ainda de sua má formulação.

2. Recobrimento e Particionamento. Se  $\text{lin}(i) = e_q$  ( $e_q$  é o vetor unitário onde a  $q$ -ésima componente é igual a 1) para algum  $i \in M$ ,  $q \in N$ , então  $x_q = 1$  em toda solução viável e a  $\text{col}(q)$  pode ser suprimida. Cada linha  $p$ , tal que  $p \in K_q$ , i.e.,  $a_{pq} = 1$ , pode ser suprimida, uma vez que é impossível recobrir a  $\text{lin}(i)$  sem a  $\text{col}(q)$  e cada elemento de  $K_q$  é recoberto pela  $\text{col}(q)$ .

3. Particionamento. Para evitar um "super-recobrimento" da linha  $s \in M$ , junto com a supressão da redução (2), cada coluna  $k \neq q$ , tal que  $a_{sk} = a_{sq} = 1$ , deve ser suprimida, uma vez que sendo  $x_q = 1$ , fazendo  $x_k = 1$ , teremos

$$\sum_{j \in N} a_{sj} x_j \geq 2, \quad s \in M.$$

4. Recobrimento e Particionamento. Se  $\text{lin}(s) \geq \text{lin}(p)$  (no sentido vetorial), para algum  $s, p$ , então  $\text{lin}(s)$  pode ser suprimida, uma vez que cada recobrimento da linha  $p$ , recobre também a linha  $s$ .

5. Particionamento. Para evitar um "super-recobrimento", junto com a supressão da linha  $s$  na redução anterior, cada coluna  $q$ , tal que  $a_{sq} = 1$  e  $a_{pq} = 0$ , deve ser suprimida, uma vez que alguma coluna  $k$  com  $a_{pk} = a_{sk} = 1$ , deve ter  $x_k = 1$ , a fim de recobrir a linha  $p$ . Dessa forma, se  $x_q = 1$ , a linha  $s$  seria "super-recoberta".

6. Recobrimento e Particionamento. Se para algum conjunto  $Q$  de colunas e alguma coluna  $q$ , tivermos

$$\sum_{j \in Q} a_j = a_q \quad \text{e} \quad \sum_{j \in Q} c_j \leq c_q,$$

a coluna  $q$  pode ser suprimida. Na pior das hipóteses, as colunas de  $Q$ , desempenham as funções da coluna  $q$ , com a mesma eficiência. Em outras palavras, a coluna  $q$  e o conjunto de colunas  $Q$ , seriam redundantes.

7. Recobrimento. Se para algum conjunto  $Q$  de colunas e alguma coluna  $q$ , tivermos

$$\sum_{j \in Q} a_j > a_q \quad \text{e} \quad \sum_{j \in Q} c_j \leq c_q,$$

a coluna  $q$  pode ser suprimida, pelo mesmo motivo de (6).

### 3.6 - OS MODELOS DE RECOBRIMENTO E PARTICIONAMENTO E SUAS FORMAS CONTÍNUAS.

Algumas relações interessantes entre os modelos de recobrimento e particionamento e suas formas contínuas (modelos de programação linear), ajudam na construção e aperfeiçoamento de novos algoritmos para obtenção das soluções. Por exemplo, mudando as restrições  $x_j \in \{0,1\}$ ,  $\forall j \in N$ , por  $x_j \geq 0$ , nos modelos dos (PCR) e (PCP), obtemos suas correspondentes formas contínuas (formas em programação linear) e vemos que o (PCR) tem uma solução binária viável se, e somente se, sua correspondente forma de PL, tem uma solução viável. Não há nada a ser provado no caso do (PCR) ter uma solução inteira e esta ser uma solução viável para seu correspondente PPL. A implicação contrária, fica clara a partir da seguinte construção:

Se  $x' = (x_1, \dots, x_n)$  é uma solução do PPL, obtemos uma solução

viável para o (PCR), fazendo

$$x_j = 0 \quad \text{se} \quad x'_j = 0 \quad \text{e}$$

$$x_j = 1 \quad \text{se} \quad x'_j > 0.$$

Agora, a existência de uma solução viável para o PPL de Particionamento, não implica necessariamente uma solução viável para o (PCP). Também, os PPL de recobrimento e particionamento correspondentes, onde juntamos ao conjunto de suas restrições, uma outra definida por  $x_j \leq 1, \forall j \in N$ , tem as mesmas soluções ótimas, quando estas existirem.

### 3.7 - ALGORITMO PARA A SOLUÇÃO DOS PROBLEMAS DE RECOBRIMENTO E PARTICIONAMENTO.

Para solução dos problemas de determinar os conjuntos recobrimento e particionamento mínimos, utilizaremos o algoritmo de enumeração implícita do CAPÍTULO II, acrescido de certas facilidades, como eliminação de certos testes, forma de armazenamento da matriz A e também as supressões de linhas e colunas da seção 3.5. Em problemas práticos, a matriz A é quase sempre esparsa (grande quantidade de entradas iguais a zero), o que sugere a utilização de algum processo de estocagem da matriz que mantenha só os elementos não nulos. Nestes modelos os elementos não nulos, são sempre iguais a 1 e os testes podem levar este fato em consideração. O algoritmo do CAPÍTULO II, junto com o processo que utilizamos para armazenar a matriz A, opera melhor em matrizes de baixa densidade (a densidade, sendo o número de 1's dividido pelo produto de m por n). Daremos maiores detalhes de seu funcionamento na descrição da construção do código, objeto central deste trabalho. A solução dos problemas de particionamento, é obtida pela transformação de cada restrição

$$\sum_{j \in N} a_{ij} x_j = 1,$$

em outras duas desigualdades

$$\sum_{j \in N} a_{ij} x_j \geq 1 \quad \text{e} \quad \sum_{j \in N} a_{ij} x_j \leq 1$$

Uma outra forma possível, é pela utilização da transformação proposta no teorema da seção 3.4.

## CAPÍTULO IV

O EMPARELHAMENTO MÁXIMO E RECOBRIMENTO MÍNIMO EM GRAFOS NÃO ORIENTADOS.

## 4.1 - INTRODUÇÃO

Trataremos agora com algumas idéias dentro da teoria dos grafos, relacionadas com aquelas de recobrimento e particionamento em Programação Inteira. Na verdade, tratam-se de casos particulares dos modelos referidos acima. A matriz dos modelos de recobrimento e emparelhamento em um grafo não orientado, é a matriz de incidência desse grafo e portanto, tem apenas duas entradas não nulas em cada coluna.

## 4.2 - CONCEITOS BÁSICOS.

Seja

$$P = \{ i \mid i = 1, \dots, k \}$$

um conjunto de pontos, vértices ou nós e seja

$$A = \{ (i, j) \mid i \in P, j \in P \}$$

um subconjunto de todos os pares não ordenados, formáveis com os elementos de  $P$ . Aos elementos de  $A$ , chamaremos arcos, eixos ou arestas.

Definição: Chamamos de "grafo não orientado" ao par  $G = (P, A)$ .

Dado um grafo  $G = (P, A)$  não orientado, definimos o "grau" de  $i \in P$  como

$$\text{gr}_A(i) = \text{número de arcos de } A \text{ incidentes no vértice } i.$$



Um "emparelhamento" de  $G$  é um subconjunto  $E \subset A$ , tal que  $gr_E(i) \leq 1, \forall i \in P$ .

Estamos definindo aqui o emparelhamento em um grafo não orientado, como um subconjunto dos arcos do grafo com a propriedade de que dois arcos quaisquer do subconjunto, não têm nenhum vértice em comum. Ou ainda com a propriedade de que cada vértice do grafo seja incidente no máximo a um único arco do subconjunto. Este é o emparelhamento dos nós por arcos. Dois a dois, os nós são ligados pelos arcos do subconjunto, sendo que cada par de nós é ligado por um único arco. Um conceito similar, é o de emparelhamento dos arcos pelos nós. Neste caso, temos um conjunto de nós, digo, um subconjunto, com a propriedade de que, dois a dois, os arcos do grafo são incidentes nos nós do subconjunto e cada nó é o ponto de conexão de somente dois arcos. Este conceito está ligado ao de "coeficiente de estabilidade interna", de um grafo. Nas nossas discussões, o termo emparelhamento se referirá aos nós pelos arcos. Todo grafo contém um emparelhamento, dado que

$$gr_{\phi}(i) = 0, \forall i \in P.$$

Um caminho em um grafo  $G = (P, A)$ , é uma seqüência de arcos adjacentes (dois arcos são adjacentes quando têm um nó em comum) e um grafo é conexo, quando entre dois quaisquer de seus vértices, existe pelo menos um caminho. Sem restringir a generalidade, estamos supondo que o grafo  $G$  é conexo e se isto não acontece, os resultados abordados serão válidos para as suas componentes conexas (componentes conexas de um grafo são as classes definidas pela relação de equivalência: dois vértices  $i$  e  $j$ , são tais que ou  $i = j$  ou existe um caminho entre  $i$  e  $j$ ).

$E'$  é um "emparelhamento máximo" de  $G$  se

$$\text{card}(E') = \max \left\{ \text{card}(E) \mid E \text{ é emparelhamento de } G \right\}.$$

Se atribuírmos um peso, custo ou lucro  $c_j$  a um arco

$$a_j = (i, k) \in A,$$

podemos definir o peso, custo ou lucro de um emparelhamento  $E$ , como sendo

$$c(E) = \sum_{a_j \in E} c_j \quad (\text{IV.1})$$

Um emparelhamento  $E'$  é chamado de "emparelhamento máximo ponderado", se

$$c(E') \geq c(E), \quad \forall E \subset A. \quad (\text{IV.2})$$

Generalizando o que dissemos acima, podemos permitir que

$$gr_E(i) \leq b_i \quad (\text{IV.3})$$

onde  $b_i$  é um número inteiro positivo. Dado o vetor  $b = (b_1, \dots, b_m)$ , chamamos  $E$  de um  $b$ -emparelhamento se

$$gr_E(i) \leq b_i, \quad \forall i \in E. \quad (\text{IV.4})$$

Se  $c$  e  $x$  são vetores de dimensão  $\text{card}(A)$ ,  $c_j$  é o peso, custo ou lucro associado ao arco  $a_j = (i, k) \in A$  e  $x_j = 1$  se o arco  $a_j$  está no  $b$ -emparelhamento  $E$  e  $x_j = 0$ , caso contrário, o problema de encontrar o  $b$ -emparelhamento máximo ponderado, pode ser expresso da seguinte forma:

$$\text{maximizar } z = \sum_{a_j \in A} c_j x_j, \quad (\text{IV.5})$$

$$\text{sujeito a } \sum_{a_j \in A} q_{ij} x_j \leq b_i, \quad i \in P \quad (\text{IV.6})$$

$$x_j \in \{0, 1\}, \quad (\text{IV.7})$$

onde  $Q = (q_{ij})$  é a matriz de incidência do grafo  $G = (P, A)$  e  $q_{ij} = 1$  se o ar

co  $a_j$  é incidente no nó  $i \in P$  e  $q_{ij} = 0$ , caso contrário. Se  $b = (1, \dots, 1)$ , temos o caso do emparelhamento máximo ponderado e se  $c = (1, \dots, 1)$ , simplesmente o problema do emparelhamento máximo.

Muitos problemas contínuos exibem soluções inteiras (por exemplo, o problema do transporte, da atribuição). A condição suficiente para isso é que a matriz do modelo seja totalmente unimodular (Uma matriz  $A$  é totalmente unimodular se, e somente se, toda submatriz quadrada de  $A$ , tem determinante igual a  $-1$ ,  $0$  ou  $1$ . Se  $A$  é a matriz de um problema de programação linear, toda base  $B$ , já que  $B^{-1}$  existe e  $A$  é totalmente unimodular, tem  $\det(B) \in \{-1, 1\}$ ). No caso do problema de emparelhamento máximo, poderia acontecer o mesmo, o que dispensaria a restrição de que as variáveis  $x_j$  fossem inteiras e a solução do problema poderia ser encontrada utilizando o método simplex (o problema seria resolvido como um PPL). Entretanto isso não acontece. Vejamos um exemplo que mostrará a necessidade de (IV.7) ou a de que os  $x_j$ 's sejam inteiros ou ainda a necessidade de que o problema seja resolvido por um processo que produza soluções desse feitio.

Exemplo:

Consideremos o grafo da figura IV.1

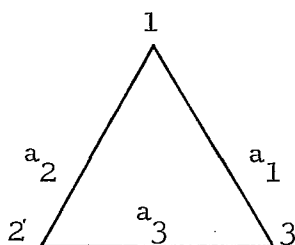


Figura IV.1

Cada um dos emparelhamentos  $\{a_1\}$ ,  $\{a_2\}$ , e  $\{a_3\}$  é um emparelhamento máximo (ótimo). O problema de Programação Inteira, que produzirá como solução estes emparelhamentos, é

$$\text{maximizar } z = x_1 + x_2 + x_3$$

$$\begin{aligned} \text{sujeito a } x_1 + x_2 &\leq 1 \\ x_1 + x_3 &\leq 1 \\ x_2 + x_3 &\leq 1 \end{aligned}$$

$$x_j \in \{0, 1\}, \quad j = 1, 2, 3.$$

Se trocarmos as restrições  $x_j \in \{0, 1\}$ ,  $j = 1, 2, 3$ , por  $x_j \geq 0$ , e submetemos o problema ao método simplex, a única solução ótima é dada por

$$x_1 = x_2 = x_3 = \frac{1}{2}$$

e a matriz  $Q = (q_{ij})$  do modelo, dada por

$$Q = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

é tal que  $\det(Q) = -2$ . Por este exemplo vemos que a matriz do modelo de emparelhamento, não é necessariamente unimodular, digo, totalmente unimodular.

Agora vejamos uma situação em que podemos garantir a unimodularidade total da matriz do modelo.

#### 4.3 - EMPARELHAMENTO EM GRAFOS BIPARTIDOS.

Um grafo  $G = (P, A)$  é bipartido se existem conjuntos  $P_1$  e  $P_2$ , tais que

$$P_1 \cup P_2 = P \quad \text{e} \quad P_1 \cap P_2 = \phi$$

e cada arco de  $A$  é incidente em um nó de  $P_1$  e em um nó de  $P_2$ .

A matriz  $Q = (q_{ij})$  de incidência de um grafo bipartido, é totalmente unimodular, posto que a partição da definição de grafo bipartido se

enquadra nas hipóteses do

**Teorema:** Uma matriz inteira  $Q = (q_{ij})$ , com  $q_{ij} \in \{0, 1, -1\}$ , para todo  $i$  e todo  $j$ , é totalmente unimodular, se

- a. Não mais do que dois elementos distintos de zero aparecem em cada coluna de  $Q$ .
- b. As linhas de  $Q$  podem ser particionadas em dois conjuntos  $K_1$  e  $K_2$ , tais que
  - i) Se uma coluna contém dois elementos distintos de zero com o mesmo sinal, um elemento está em  $K_1$  e o outro em  $K_2$ .
  - ii) Se uma coluna contém dois elementos distintos de zero com sinais opostos, ambos estão no mesmo conjunto.

**Demonstração:** (por indução)

Tomando as submatrizes de  $Q$  constituídas de um único elemento, temos que os possíveis valores dos determinantes destas submatrizes, são  $-1, 0, 1$ . Supondo que os valores dos determinantes das submatrizes de  $Q$  de ordem  $p-1$ , são também iguais a  $-1, 0, 1$  (hipótese de indução) e que  $Q'$  é uma submatriz de ordem  $p$ , temos:

1. Se  $Q'$  tem uma coluna nula,  $\det(Q') = 0$ .

2. Se existe uma coluna com um único elemento distinto de zero, expandimos o  $\det(Q')$  por esta coluna (teorema de Laplace) e pela hipótese de indução,  $\det(Q') \in \{-1, 0, 1\}$ .

3. Se cada coluna de  $Q'$  tem dois elementos não nulos, temos por (i) e (ii) que

$$\sum_{i \in K_1} q_{ij} = \sum_{i \in K_2} q_{ij} \quad (\text{IV.8})$$

Agora, representando por  $q_i$  a  $i$ -ésima linha de  $Q'$ , temos por (IV.8), que

$$\sum_{i \in K_1} q_i = \sum_{i \in K_2} q_i \quad (\text{IV.9})$$

ou que

$$\sum_{i \in K_1} q_i - \sum_{i \in K_2} q_i = 0, \quad (\text{IV.10})$$

cujo significado é o de que as linhas de  $Q'$  são linearmente dependentes e portanto,  $\det(Q') = 0$ .

O teorema continua valendo, ainda que um dos conjuntos,  $K_1$  ou  $K_2$  seja vazio.

O clássico problema da atribuição pode ser interpretado como um problema de emparelhamento ponderado num grafo bipartido.

#### 4.4 - O PROBLEMA DO RECOBRIMENTO EM UM GRAFO

Dado um grafo  $G = (P, A)$ , não orientado, um subconjunto  $R \subset A$  é denominado um "recobrimento" de  $G$  se  $gr_R(i) \geq 1$ ,  $\forall i \in P$ .

Um recobrimento  $R'$  é chamado de recobrimento mínimo se

$$\text{card}(R') = \min \left\{ \text{card}(R) \mid R \text{ é recobrimento de } G \right\}.$$

Aqui estamos tratando do recobrimento dos nós pelos arcos de um grafo e como no caso do emparelhamento, existe um conceito similar de recobrimento dos arcos pelos nós. Como antes, lembramos que o termo recobrimento, se refere ao dos nós pelos arcos. Também recobrimentos ponderados e b-recobrimentos, são definidos como no caso do emparelhamento.

O problema de encontrar o recobrimento mínimo ponderado de um grafo  $G$ , é descrito por

$$\text{minimizar } z = \sum_{a_j \in A} c_j x_j \quad (\text{IV.11})$$

$$\text{sujeito a } \sum_{a_j \in A} q_{ij} x_j \leq b_i, \quad i \in P \quad (\text{IV.12})$$

$$x_j \in \{0,1\}, \quad a_j \in A \quad (\text{IV.13})$$

$$q_{ij} \in \{0,1\}, \quad i \in P, a_j \in A \quad (\text{IV.14})$$

Existem relações interessantes entre o emparelhamento máximo e o recobrimento mínimo em um grafo não orientado. Vejamos algumas.

#### 4.5 - RELAÇÕES ENTRE EMPARELHAMENTOS E RECOBRIMENTOS EM UM GRAFO NÃO ORIENTADO.

Antes de introduzir os resultados que traduzem algumas relações entre emparelhamentos máximos e recobrimentos mínimos em grafos não orientados, lembramos que estamos tratando com grafos sem laços e tais que entre dois vértices quaisquer existe no máximo um arco (a um grafo deste tipo, chamamos de "grafo simples"). Também, os conceitos de "nó saturado por um emparelhamento" e "emparelhamento perfeito", serão dados agora.

Um nó  $i \in P$  é dito "saturado" pelo emparelhamento  $E$  de um grafo  $G = (P, A)$ , se um arco de  $E$  é incidente no nó  $i$ .

Um emparelhamento que satura todos os nós de  $G$ , é chamado de "emparelhamento perfeito". Naturalmente, um emparelhamento perfeito, é um em

parelhamento máximo.

Dado um grafo  $G = (P, A)$ , se  $E$  é um emparelhamento de  $G$ , representamos por  $Sat(E)$  o conjunto dos vértices de  $P$  saturados por  $E$  e por  $C_{Sat(E)}$  o conjunto dos vértices de  $P$  não saturados por  $E$ . (Relativamente a um emparelhamento  $E$ , os conjuntos  $Sat(E)$  e  $C_{Sat(E)}$ , são complementares).

Nos modelos definidos por (IV.5), (IV.6), (IV.7), (IV.11), (IV.12), (IV.13) e (IV.14), tomemos os vetores  $b$  e  $c$ , como  $b = (1, \dots, 1)$  e  $c = (1, \dots, 1)$ . Em casos assim, dado um grafo  $G = (P, A)$  que tem  $E$  como emparelhamento máximo e  $R$  como um recobrimento mínimo, temos

$$\text{card}(E) \leq \text{card}(R) \quad (\text{IV.15})$$

A relação (IV.15), permite o seguinte:

Pelo acréscimo de arcos a um subconjunto que seja um emparelhamento máximo, obtemos um recobrimento mínimo e pela supressão de arcos de um subconjunto que seja um recobrimento mínimo, obtemos um emparelhamento máximo. Formalizando melhor, temos

i. Seja  $R$  um recobrimento mínimo de um grafo não orientado  $G = (P, A)$ . Para cada nó  $i \in P$ , tal que  $gr_R(i) > 1$ , remova arcos incidentes em  $i$ , em número igual a  $gr_R(i) - 1$ . O conjunto resultante de arcos, é um emparelhamento máximo de  $G$ .

ii. Seja  $E$  um emparelhamento máximo de um grafo não orientado  $G = (P, A)$ . Se adicionarmos um arco a cada nó  $i$ , tal que  $gr_E(i) = 0$ , o conjunto de arcos resultante, é um recobrimento mínimo de  $G$ .

Agora, dado um grafo  $G = (P, A)$  que tem  $E$  como um emparelhamento máximo e  $R$  como um recobrimento mínimo e observando que

$$\text{card}(Sat(E)) = 2\text{card}(E),$$

temos

$$\text{card}(E) + \text{card}(R) = \text{card}(P). \quad (\text{IV.16})$$



De fato,

$$R = E \cup \left\{ a_j = (i, k) \in A \mid k \in C_{\text{Sat}(E)} \right\} \quad e$$

$$\begin{aligned} \text{card}(R) &= \text{card}(E) + \text{card} \left( \left\{ a_j = (i, k) \in A \mid k \in C_{\text{Sat}(E)} \right\} \right) - \\ &\quad - \text{card} \left( E \cap \left\{ a_j = (i, k) \in A \mid k \in C_{\text{Sat}(E)} \right\} \right). \end{aligned}$$

$$\text{card}(R) = \text{card}(E) + \text{card}(P) - 2\text{card}(E)$$

$$\text{card}(R) = \text{card}(P) - \text{card}(E),$$

de onde tiramos a relação (IV.16).

#### 4.6 - OBSERVAÇÕES ADICIONAIS.

Naturalmente, estamos interessados na máxima aplicabilidade do código que desenvolvemos para solução de vários problemas de natureza combinatória. Com isso em mente, abordamos também os casos do emparelhamento máximo e do recobrimento mínimo em grafos não orientados, suas relações (algumas e talvez as mais simples) e o fizemos de forma superficial, mas o suficiente para identificarmos a conveniência de se aplicar o algoritmo desenvolvido no CAPÍTULO II, na solução dos problemas modeláveis com estes recursos. Como vimos, nem sempre a matriz destes modelos é totalmente unimodular e portanto não temos como aplicar o método simplex para a obtenção das soluções discretas destes problemas. Este enfoque, aparece como um tratamento alternativo, inclusive para problemas como o da atribuição e do transporte, tratados freqüentemente dentro de um outro contexto. Tratados assim, com recursos da teoria dos grafos, certamente cooperam para que esta teoria se torne progressivamente mais atraente.

## CAPÍTULO V

CÓDIGO PARA A SOLUÇÃO DOS PROBLEMAS DE PROGRAMAÇÃO INTEIRA BIVALENTE, DE DE-  
TERMINAÇÃO DOS CONJUNTOS RECOBRIMENTO E PARTICIONAMENTO MÍNIMOS, EMPARELHA-  
MENTO MÁXIMO E RECOBRIMENTO MÍNIMO EM UM GRAFO NÃO ORIENTADO.

## 5.1 - INTRODUÇÃO.

Aqui, procuraremos mostrar como desenvolvemos o código para a solução dos problemas referidos no título. Tentaremos orientar um possível usuário na utilização do programa para a solução de um problema cujo modelo seja um dos mencionados acima.

## 5.2 - A LINGUAGEM UTILIZADA.

O programa foi desenvolvido em ALGOL/B6700. Algol é uma linguagem de programação, estruturada em bloco, ORGANICK<sup>45</sup>, própria para representação de algoritmos complexos, dada sua eficiência em otimizá-los e processá-los com recurso de alocação dinâmica de memória, KNUTH<sup>35</sup>, i.e., com reursos de algoritmos que reservam e liberam dinamicamente, blocos de memória de tamanho variável. Estas propriedades algorítmicas da linguagem, atendem melhor nosso trabalho e seu processamento é o mais adequado no computador que utilizamos.

### 5.3 - ASPECTOS BÁSICOS DO PROGRAMA.

Uma rotina de entrada e saída faz todo o gerenciamento da leitura dos dados, iniciação das variáveis, chamada das rotinas que fazem a busca da solução do problema em questão e emite os resultados e/ou outras informações referentes ao processamento. Existem duas procedures para a enumeração implícita das pseudo-soluções parciais: uma para os problemas de programação inteira bivalente em que a matriz do modelo não tem forma ou estrutura especial (por exemplo, não é esparsa, os elementos são inteiros quaisquer, iguais a zero, positivos ou negativos) e o vetor  $b$  também é constituído de inteiros quaisquer; a outra já leva em conta a estrutura especial da matriz  $A$ , onde os elementos são todos iguais a zero ou um, é esparsa e o vetor  $b$  tem todos os elementos iguais a 1. A forma dos testes e todo o tratamento dos dados têm características bem distintas daquelas do primeiro caso. A procedure ENUXIMPXRECPAR, faz a busca das soluções dos problemas de recobrimento e particionamento mínimos, emparelhamento máximo e recobrimento mínimo em um grafo não orientado. A rotina ENUMXIMPL, se encarrega da enumeração implícita das pseudo-soluções de um problema inteiro bivalente. Com o que dissemos no início do CAPÍTULO II, poderíamos resolver qualquer problema de programação inteira, mas trataríamos desnecessariamente com problemas que dariam origem a um grande número de variáveis e estes são solúveis a custo de menor esforço, utilizando outras técnicas mais adequadas.

### 5.4 - DESCRIÇÃO SUCINTA DAS PRINCIPAIS ROTINAS DO PROGRAMA E SUAS PRINCIPAIS VARIÁVEIS LOCAIS OU PASSADAS COMO PARÂMETROS.

Faremos uma descrição na ordem em que o programa é impresso e pela ordem em que aparecem no programa, as procedures fundamentais, são:

DETXMIN: na solução de um problema de programação linear de minimização, o

algoritmo simplex faz a determinação da coluna pivô (ou da variável que deve entrar na base), através desta procedure.

PROXLIN: rotina para solução de um problema de programação linear pelo método simplex revisado. Esta procedure é utilizada para geração de restrições substitutas, calculando as soluções, ou melhor os valores das variáveis duais relativas às restrições de subproblemas do problema de programação inteira em questão, como explicado no CAPÍTULO II. Construída com esse objetivo, a rotina não está implementada para a solução de um problema em que a origem não seja uma solução viável. A forma dos problemas submetidos a essa rotina, dispensa os recursos para criação de uma solução inicial (por exemplo, método das duas fases). O tableau simplex APL, passado como parâmetro, é armazenado como um arranjo de uma única linha ou coluna e a referência a um elemento de coordenadas I e J (linha I, coluna J), é feita através de

$$\text{APL}(I \times \text{DECOL} + J \times \text{DELIN}),$$

onde DECOL é a distância na memória entre dois elementos consecutivos de uma coluna (é um passo de linha) e DELIN, a distância entre dois elementos consecutivos de uma linha (é um passo de coluna). Neste caso, os índices I e J funcionam como apontadores. O tableau simplex tem  $m + 1$  linhas e  $n + 1$  colunas, incluindo os custos e o vetor constante e se ele é armazenado na forma de uma única coluna, temos:

$$\text{DECOL} = 1 \quad \text{e} \quad \text{DELIN} = m + 1.$$

E se é armazenado na forma de uma única linha, temos:

$$\text{DECOL} = n + 1 \quad \text{e} \quad \text{DELIN} = 1.$$

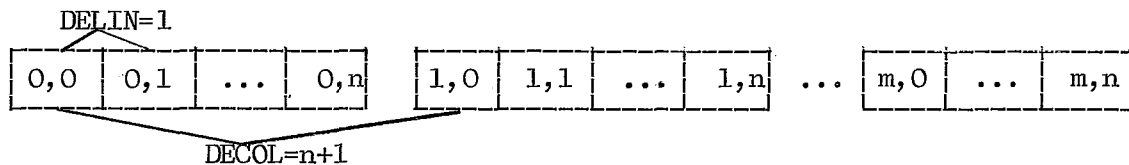
A figura V.1, é uma ilustração que explica melhor a função destas variáveis. As outras variáveis passadas como parâmetros, são:

INDVB: vetor que dá os índices das variáveis básicas.

INDVN: o mesmo para as variáveis não básicas.

	0,0	0,1	0,2	...	0,n	custos
	1,0	1,1	1,2	...	1,n	
vetor constante	.	.	.	...	.	
	.	.	.	...	.	
	.	.	.	...	.	
	m,0	m,1	m,2	...	m,n	

arranjo em forma de linha:



arranjo em forma de coluna:

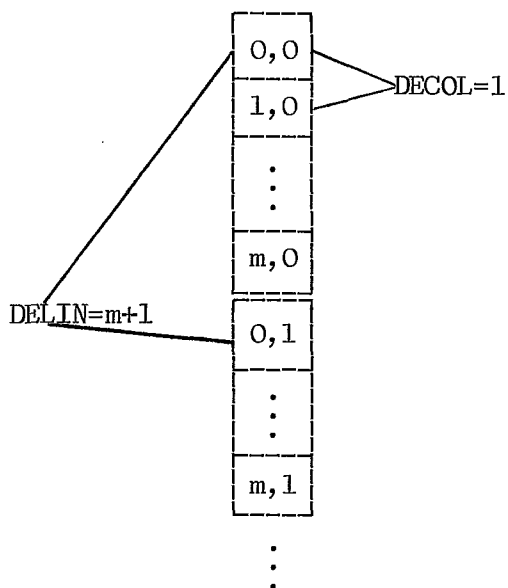


Figura V.1

Esquema de armazenamento do tableau APL.

ZA: é o valor da função objetivo do problema inteiro, associado à atual pseudo-solução parcial.

ZXMENOR: é o melhor valor da função objetivo do problema inteiro, conhecido até aqui.

A rotina INVERTE, local à procedure PROXLIN, cuida da inversão da matriz da base a cada passo. As outras "principais" variáveis, são:

COMPLETOU: é uma variável lógica (booleana), que mantém o processamento no laço principal da rotina enquanto seu estado é "FALSE".

SALTA: é também uma variável lógica para controle dentro do programa.

TP: indica se o problema não tem solução viável, se o problema tem ou não solução finita.

IX, IY: vetores com os índices, respectivamente, das colunas e linhas (ou índices das variáveis não básicas e básicas) admissíveis para uma troca.

IZ: vetor auxiliar de IX e IY.

A presença do processamento no laço principal de PROXLIN, é mantida enquanto a variável lógica COMPLETOU está no estado FALSE e a expressão

$$APL(0) + ZXMENOR - 1 - ZA \quad (V.1)$$

for não negativa. Nela,  $APL(0)$  é o valor da função objetivo do problema de programação linear em questão. Quando esta expressão fica negativa, como mostrado no CAPÍTULO II, a presente pseudo-solução parcial não tem complemento viável que produza uma cota superior melhor do que a atual ZXMENOR. Portanto, o algoritmo poda a presente pseudo-solução parcial, i. e., enumera a atual pseudo-solução parcial e enumera implicitamente todos os seus complementos. Naturalmente, quando a saída da procedure PROXLIN é feita pela negatividade de (V.1), não ocorre geração de restrições substitutas, dado que estas

são, nesse caso, binário inviáveis.

A rotina SOLXDUAL, completa a preparação do problema de programação linear que fornecerá os valores das variáveis duais, dimensionando convenientemente os arranjos, atualizando (reiniciando) algumas variáveis e chamando a procedure PROXLIN. De acordo com os resultados dados por PROXLIN, ela cria os coeficientes para posterior geração das restrições substitutas por uma outra rotina.

A procedure RESXSUB, inicia a preparação do problema de programação linear que fornecerá os valores das variáveis duais, no caso dos modelos de recobrimento e particionamento mínimos, emparelhamento máximo e recobrimento mínimo em um grafo não orientado. No caso dos problemas de programação discreta bivalente, o mesmo papel é desempenhado por RESTRICXS. A necessidade destas duas rotinas está principalmente no fato das matrizes dos modelos serem armazenadas de forma distinta, como veremos. RESXSUB e RESTRICXS têm em comum (chamam) a procedure SOLXDUAL. Suas principais variáveis são:

U: vetor para guardar os valores das variáveis duais, soluções do problema de programação linear, usadas na geração das restrições substitutas

$$u(b + Az) + (z_{\min} - cx) \geq 0.$$

AVANÇA: variável inteira que recebe e transmite para futuras decisões, os valores da expressão

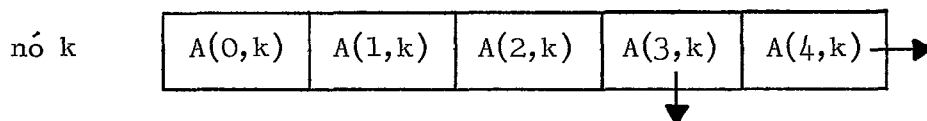
$$APL(0) + ZXMENOR - 1 - ZA.$$

Como dito anteriormente, se AVANÇA é não negativa, é gerada a restrição substituta e com base nos testes de viabilidade binária do CAPÍTULO II, novos avanços na árvore das pseudo-soluções parciais, são produzidos pela fixação de variáveis livres nos níveis zero ou um.

GERA: variável lógica. Se GERA é FALSE, a restrição substituta não é gerada, o algoritmo poda a pseudo-solução parcial.

AS, BS: arranjos que guardam os coeficientes das restrições substitutas mantidas para serem submetidas ao teste de viabilidade binária. Podem ser mantidas tantas restrições substitutas quantas quisermos e a cada passo, nova restrição é adicionada ao conjunto, enquanto outras são abandonadas. Em RESTRICKXS, são mantidas sempre duas restrições substitutas e a cada passo a mais antiga é abandonada no momento em que se adiciona a última restrição gerada. A título de ilustração, mantivemos em RESXSUB, quatro restrições substitutas embora nossa crença seja de que devam ser mantidas apenas duas.

ENUXIMPXREXPAR, como já mencionamos, é a parte do código que resolve o problema no caso da matriz  $A = (a_{ij})$  ser tal que  $a_{ij} \in \{0,1\}$ , para todo  $i$  e todo  $j$ . Esta matriz é esparsa em problemas práticos e aproveitamos esse fato para armazenar somente os elementos não nulos e fizemos isto utilizando uma estrutura em lista, KNUTH<sup>35</sup>, i.e., um esquema de armazenamento em que a ordem lógica dos dados é determinada por apontadores (ponteiros). Um elemento  $k$  da lista (um só) tem o seguinte aspecto:



$A(0,k)$  contém o valor do elemento e é dispensável nos casos dos modelos em que esse valor é sempre um. Mantivemos no programa o elemento armazenado, dado ao modo particular, como mostraremos mais tarde, de resolver os problemas do conjunto particionamento. Nesses problemas alguns elementos são -1.  $A(1,k)$  dá a linha do elemento,  $A(2,k)$  a coluna,  $A(3,k)$  aponta para o próximo elemento da coluna e  $A(4,k)$  para o próximo da linha. De resto, o algoritmo de enumeração implícita é o do CAPÍTULO II, cujo fluxograma também está representado lá. A rotina ENUXIMPL, para solução de qualquer problema de programação discreta 0-1, usa o mesmo algoritmo e a matriz do modelo é armazenada naturalmente como um arranjo qualquer de  $m$  linhas e  $n$  colunas. Mantivemos para as duas rotinas os mesmos nomes de suas principais variáveis, como



- PERMXLAÇO: é a variável lógica que mantém o processamento no laço principal da procedure enquanto seu estado for TRUE.
- V: conjunto dos índices de variáveis livres candidatos a participarem da próxima pseudo-solução parcial.
- W: contém a cada passo a pseudo-solução parcial e foi implementado como uma pilha onde estão os nós da árvore das pseudo-soluções parciais. Seu tamanho (quantidade de nós) varia naturalmente com o processo de enumeração: acréscimo ou decréscimo dos índices fixados, poda das pseudo-soluções parciais.
- XSOLXATUAL: guarda a melhor solução viável X.
- B: vetor constante.
- C: vetor dos custos.
- ZERO: vetor que indica quais variáveis foram fixadas no nível zero, com base no teste de viabilidade binária.

Cada uma das duas procedures, ENUXIMPXREXPAR e ENUMXIMPL, tem uma rotina, SUBLIXCOMPL, local, para o processo de poda das pseudo-soluções parciais. Ela passa ao complemento lógico do último elemento ainda não complementado, digamos, mais acima na pilha W e abandona todos os elementos que já passaram ao complemento lógico, acima deste último complementado, conforme discutido no CAPÍTULO II. Além disso, ENUXIMPXREXPAR tem as seguintes variáveis

- PRIXLIN: cabeça de lista. Aponta para o primeiro elemento de cada linha.
- PRIXCOL: o mesmo para cada coluna.
- LINXSEG: apontador para a linha seguinte a uma dada linha. Sua utilidade aparece após as reduções que suprimem linhas e colunas da matriz ,

conforme CAPÍTULO II.

As procedures de enumeração implícita, foram implementadas utilizando uma pilha de nós disponíveis, para facilitar a programação e visualização daquilo que o algoritmo faz. ENUMXIMPL, tem um recurso opcional para a criação de uma solução inicial, conforme mencionamos no CAPÍTULO II. As experiências que desenvolvemos mostraram que em alguns casos ela acelera o processo de enumeração, em outros, é indiferente e nos casos dos modelos de recobrimento e particionamento, desaconselhamos seu uso. Na ENUXIMPXRECPAR, através do teste de BALAS<sup>2</sup>, o algoritmo acrescenta um único índice em cada avanço no processo de enumeração (criação de descendentes) e na ENUMXIMPL, acrescenta vários, quando isso é possível. Sempre que uma solução for viável para as restrições substitutas, testamos sua viabilidade para as restrições do problema e no caso de uma solução inviável, tentamos vencer a inviabilidade através dos testes do algoritmo de enumeração implícita comum (sem restrições substitutas), utilizando as restrições originais do problema. Pois sabemos que se  $x^0$  é uma solução viável para  $Ax \geq b$ , ela também é viável para  $uAx \geq ub$ , mas o caso contrário, não é necessariamente verdadeiro (veja exemplo do CAPÍTULO II).

A procedure REDUÇÕES, executa as supressões de linhas e colunas, de acordo com os critérios mencionados no CAPÍTULO III. Suas rotinas locais são DESATIVAXLINHA e DESATIVAXCOLUNA, cujas funções, os próprios nomes indicam. De suas variáveis, destacamos

RECOBRE: indica se o problema para o qual estão sendo feitas as reduções, é de recobrimento.

PARTICI: a mesma coisa para um problema de particionamento.

A procedure AJUSXPONT, cuida da iniciação das variáveis no caso dos problemas em que a matriz é 0-1. ATIVXPONT, ativa (liga) os ponteiros aos dados à medida que estes são lidos pela procedure ENTRADAXSAIDA. As rotinas LIGXPONTXLINHA e LIGXPONTXCOLUNA, são locais à ATIVXPONT e a função de

las está indicada no nome. REAJXPONT atualiza o apontador LINXSEG após a supressão de linhas e colunas da matriz do modelo. A rotina ESCREXDADOS, escreve a matriz dos modelos 0-1, na sua forma normal. ESCREXRESUL, dá os resultados de todos os problemas 0-1. Na procedure ENTRADAXSAIDA, são tomadas as decisões sobre os caminhos a serem seguidos para a solução do problema, através das variáveis

ENUMERA: se for um problema de programação discreta 0-1, qualquer.

RECOBRE: se for de recobrimento.

PARTICI: se for de particionamento.

EMPAREL: de emparelhamento.

RECXGRA: de recobrimento em grafos.

As reduções são opcionais, mas caso não seja indicado o contrário, o programa sempre as executa regularmente quando possível. Em problemas de pequeno porte, as experiências nos indicaram que são dispensáveis, dado que o tempo despendido com elas é muitas vezes suficiente para a solução do problema. O programa foi exaustivamente testado com problemas de dificuldade reconhecida e apresentou excelentes resultados quando as restrições substitutas foram introduzidas. Um dos testes feitos, mostrou que com um tempo de processamento de cinco horas, o algoritmo sem a implementação de restrições substitutas, não conseguiu obter a solução ótima de um problema de 50 variáveis e 5 restrições. Já implementado com as restrições substitutas, a solução foi obtida com 19 minutos de processamento. Uma outra tentativa foi a geração de uma origem, obtida a partir da solução contínua (por programação linear). Esta se revelou uma heurística pouco eficiente nos casos em que a solução contínua está perto da solução inteira ótima. A versão definitiva do programa não está implementada com esse recurso.

## 5.5 - CONCLUSÕES.

As experiências adquiridas com testes exaustivos do código construído, nos autorizam dizer que para problemas a partir de um certo tamanho, o processo de enumeração implícita de pseudo-soluções parciais em Programação Inteira bivalente, sem outros recursos adicionais, é um recurso pouco poderoso. Entretanto, com a implementação de restrições substitutas, o processo torna-se bastante eficiente, principalmente nos casos em que a matriz do modelo é do tipo 0-1 e é armazenada como mostramos, utilizando uma estrutura adequada. Relativamente às reduções, desaconselhamos seu uso para problemas pequenos. A geração de uma solução inicial como a que foi implementada na rotina ENUMXIMPL, em alguns casos acelera o processo de enumeração, mas desaconselhamos seu uso para a maioria dos problemas de recobrimento.

## 5.6 - COMO UTILIZAR O PROGRAMA.

Daremos agora as orientações para utilização do programa.

O primeiro cartão de dados é o da dimensão do problema. Os valores M e N, nesta ordem, devem ser perfurados no formato 2I3, o primeiro campo, começando na coluna 1.

O segundo cartão, informa o tipo do problema:

Enumeração Implícita:	perfurar 1 na coluna 1
Recobrimento:	" 2 " " 2
Particionamento:	" 3 " " 3
Recobrimento em grafos:	" 4 " " 4
Emparelhamento em grafos:	" 5 " " 5.

Nos problemas de Recobrimento, Particionamento e Recobrimento

em grafos, as reduções (eliminação de linhas e colunas), são sempre executadas, entretanto, se isto não for desejado, no mesmo cartão que indica o tipo do problema, deve ser perfurado na coluna 15, um número maior que zero e menor que dez.

No caso de um problema de enumeração implícita, o próximo cartão será o que indica:

Tipo de restrição:

Perfurar 1 na coluna 1 se for do tipo  $\leq$ . Obs.: o programa não está preparado para resolver problemas com restrições de igualdade estrita ( $=$ ) somente  $\geq$  ou  $\leq$ .

Se vai gerar uma solução inicial:

Perfurar 1 na coluna 2.

Se o tipo do problema for de maximização:

Perfurar 1 na coluna 3.

Para qualquer dos cinco tipos de problemas, os próximos dados serão: CUSTOS, MATRIZ DO MODELO e VETOR CONSTANTE, nesta ordem.

No caso de um problema de enumeração implícita, os CUSTOS, MATRIZ DO MODELO e o VETOR CONSTANTE, são perfurados no formato 16I5, o primeiro campo começa na coluna 1.

No caso dos outros problemas, temos o seguinte:

Os CUSTOS: O formato é 16I5, o primeiro campo começando na coluna 1.

A MATRIZ DO MODELO: Cada cartão informa a linha e a coluna de um único elemento. O formato é 2I4. O último cartão para leitura da matriz do modelo, é um CARTÃO BRANCO. O primeiro campo do formato começa na coluna

1.

O VETOR CONSTANTE: O formato é 16I5, o primeiro campo começando na coluna 1.

O último cartão de dados será um CARTÃO BRANCO para informar que não será lido nenhum outro problema.

Lembramos que a forma das restrições de um problema para ser resolvido pelo método de enumeração implícita é

$$b + Ax ( \geq \text{ ou } \leq ) 0,$$

i.e., com o vetor constante, no lado esquerdo da desigualdade.

Se o problema é de um dos outros tipos, as restrições são

$$Ax ( \geq \text{ ou } \leq ) b,$$

ou seja, com o vetor constante, no lado direito da desigualdade.

## CAPÍTULO VI

APLICAÇÃO: CATALOGAÇÃO E ALOCAÇÃO DE TRIPULAÇÕES EM LINHAS (ROTAS) AÉREAS.

## 6.1 - INTRODUÇÃO.

Para ilustrar e mostrar a aplicabilidade do código que desenvolvemos, vamos propor um problema de alocação de tripulações em rotas aéreas e dar as linhas básicas da solução. Não será um problema que envolverá a complexidade natural das operações dessa natureza, mas será suficiente para recomendar um encaminhamento ou uma metodologia possível para tratar situações como a que apresentaremos.

## 6.2 - ASPECTOS GERAIS E FORMULAÇÃO DO PROBLEMA.

Tendo uma companhia aérea estabelecido uma tabela de horários para seus vôos (as tarefas), surge o problema de como preencher os horários ou os segmentos de vôos (um vôo ou um conjunto de vôos consecutivos) com as tripulações disponíveis (recursos), satisfazendo os regulamentos da empresa, do local onde ela opera, as condições contratuais dos membros das tripulações, etc., de tal forma ainda que o custo total de operação seja mínimo. Com isso temos um problema cujo modelo genérico tem a forma daqueles de Programação Matemática, i.e., otimizar (minimizar) uma função de custo, sujeito a uma ou mais restrições. Particularmente, os modelos mais frequentes, são de programação discreta bivalente, pois são de natureza essencialmente combinatória, queremos recobrir os horários (tarefas) com as tripulações (recursos disponíveis), como no CAPÍTULO III.

O problema de otimizar a alocação de tripulações a vôos de uma companhia aérea, tem sido objeto de vários estudos e sua solução, às vezes parcialmente satisfatória, tem sido conseguida por diferentes enfoques (exatos, heurísticos), pelas diferentes companhias. ARABEYRE<sup>1</sup>, mostra os diferentes tratamentos dados ao problema pelas diferentes empresas e agrupa em alguns itens gerais as principais fases de sua solução.

No tratamento do problema, uma das questões iniciais, é a determinação do período para o qual o planejamento é válido. Chamando-o de "período de planejamento", ele pode ser de um dia, uma semana ou mesmo de um mes, o que influi naturalmente no tamanho do problema (número de variáveis e/ou restrições). Uma outra situação que o otimizador enfrenta no início, é a da determinação da "unidade de planejamento". Quase sempre, esta unidade é uma "rotação" e é definida como uma viagem de tamanho fixo (tempo ou número de segmentos de vôos), feita por uma tripulação, partindo de sua base (local de residência ou formação da tripulação) e incluindo o retorno ao ponto de partida. Também pode ser considerada como unidade de planejamento, o menor segmento de vôo, ligando duas cidades. Assim, o problema é o da seleção de um conjunto de rotações com tripulações associadas a elas, de modo a cobrir cada segmento de vôo pelo menos uma vez, a custo mínimo.

Imaginando um conjunto de  $n$  caminhos ou  $n$  rotações (cada caminho possivelmente constituído de um ou vários segmentos de vôos) e um conjunto de  $m$  vôos possíveis, como escolher dentre os caminhos, alguns, de tal forma que todos os vôos sejam aproveitados e o custo de operação minimizado? A resposta pode ser dada pela solução do problema clássico de determinar o conjunto recobrimento (ou particionamento) de custo mínimo. A matriz  $A = (a_{ij})$  do modelo é gerada (falaremos mais tarde como), de tal forma que cada uma de suas colunas seja uma rotação possível e  $a_{ij} = 1$  se o vôo  $i$  fizer parte da rotação (caminho de ida e volta)  $j$  e  $a_{ij} = 0$ , caso contrário. Se  $c = (c_j)$  é o vetor dos custos ( $c_j$  é o custo do caminho/rotação  $j$ ), podemos buscar como no CAPÍTULO III, a solução, abstraindo de outras restrições possivelmente existentes, através do modelo



$$\text{minimizar } z = \sum_{j \in N} c_j x_j, \quad (\text{VI.1})$$

$$\text{sujeito a } \sum_{j \in N} a_{ij} x_j \geq 1, \quad i \in M \quad (\text{VI.2})$$

$$x_j \in \{0,1\}, \quad j \in N \quad (\text{VI.3})$$

$$a_{ij} \in \{0,1\}, \quad i \in M, \quad j \in N. \quad (\text{VI.4})$$

Na solução,  $x_j = 1$  se o caminho/rotação  $j$  é escolhido e  $x_j = 0$  caso contrário. Quando as rotações são escolhidas de tal forma que um segmento de vôo é coberto mais de uma vez, temos uma situação operacional freqüente em que uma tripulação viaja como passageira para retornar à base ou assumir algum outro segmento de vôo.

Como já dissemos, uma rotação possível será representada por uma coluna da matriz  $A = (a_{ij})$ . Os vôos (segmentos de vôos), serão as linhas. Assim, a matriz  $A$  pode ser considerada como um "catálogo" de todas as rotações possíveis e consideradas. Após a geração da matriz, procedemos à sua redução à correspondente matriz de tamanho, digamos, manuseável como também à eliminação de linhas e colunas, conforme mostramos no CAPÍTULO III, já na fase de otimização.

Algumas companhias juntam ao conjunto das restrições naturais, uma série de outras restrições que limitam a quantidade de trabalho de uma base de tripulações. Estas são conhecidas como "restrições de base".

### 6.3 - O GERADOR DA MATRIZ DAS RESTRIÇÕES (MATRIZ CATÁLOGO).

O problema da catalogação e alocação das tripulações tem pos-

sivelmente como sua principal fase, a questão da geração da matriz das restrições e naturalmente cada companhia, levando em conta as suas características e as do lugar onde ela opera, tem o seu gerador de matriz. Este gerador é um programa implementado com características básicas da empresa, como quantidade de aeronaves (consideradas como unidade de produção), mão de obra disponível, demanda e com características do local de operação ou então esses elementos são fornecidos como dados ao gerador. A geração da matriz é feita, levando em conta também o período e a unidade de planejamento, as condições contratuais dos empregados e geralmente, a unidade de planejamento utilizada, é o menor segmento de vôo, que leva de uma cidade à outra, sem paradas intermediárias ou então uma rotação. Um passo importante dentro da geração da matriz, consiste em fazer a correspondência entre a lista completa das aeronaves (unidades de produção) e a lista dos segmentos de vôos. Isto é feito geralmente por uma rotina de atribuição. Uma operação bastante complicada é o teste para verificar se uma dada rotação é possível. Dado que estamos tratando com um problema combinatório, em número, as rotações geradas são muitas e além da necessidade de aproveitar somente as possíveis, buscamos também a conveniência de reduzi-las a uma quantidade manuseável. Naturalmente, após a obtenção da solução matemática para o problema, surge a questão, já fora da fase de otimização, de fazer a ligação dos vôos em rotações, utilizando a "escalação de serviço" que determina os membros das tripulações. Resumindo, o gerador desempenha a tarefa de produzir toda a seqüência combinatória de rotações e o nosso algoritmo faz a escolha ótima ou ainda, escolhas viáveis das rotações.

#### 6.4 - A QUESTÃO DOS CUSTOS.

Os custos de cada rotação são formados, dentre outras, com os salários pagos aos componentes das tripulações, prêmios, seguros, estadias, manutenção, serviço de bordo, etc. Algumas empresas pagam seus pilotos um sa

lário fixo, sem levar em conta o desempenho pessoal ou a quantidade de trabalho. Outras já adotam um esquema de remuneração diferente e pagam proporcional ao desempenho de cada um. São adotados, de um modo geral, desde os mais simples critérios aos mais complexos, na determinação da forma de remuneração. Naturalmente, do ponto de vista de quem modela, este aspecto tem pouca importância.

#### 6.5 - AS REDUÇÕES.

As reduções propostas no CAPÍTULO III, para supressão de linhas e colunas de uma matriz 0-1, no caso de modelos de recobrimento e particionamento, são naturalmente aplicáveis aqui para a redução do tamanho da matriz de catalogação das rotações e se juntam àquelas reduções processadas pelo gerador após sua construção. Em problemas de grande tamanho, estas reduções são de grande valia, dado que o processo enumerativo das pseudo-soluções parciais fica naturalmente amenizado.

#### 6.6 - ATRIBUIÇÃO (ALOCAÇÃO) INDIVIDUAL DE TRIPULANTES ÀS TRIPULAÇÕES.

Um outro problema cuja solução interessa às empresas aéreas, é o da alocação ótima de tripulantes às tripulações, principalmente no caso das tripulações não serem fixas (i. e., de serem variáveis de vôo para vôo). A questão surge quando se procura saber como catalogar as tripulações de modo a aproveitar a mobilidade dos tripulantes que chegam de diversas procedências e partem para vários destinos, levando em conta que diversos tipos de aeronaves são utilizados com a restrição de que certos tripulantes não podem manusear certos tipos de aviões ou não estão autorizados para tanto (por questão de treinamento, saúde, condições contratuais, etc).

Para ilustrar, imaginemos o caso de dois vôos com procedências distintas, chegando quase simultaneamente numa mesma cidade. Após a chegada seus comandantes devem fornecer relatórios dos respectivos vôos ao escritório da empresa e para isso dispõem de um certo período (por exemplo, 40 min). Além disso, dispõem de um tempo para descanso e alimentação antes de se dirigirem novamente à administração para receberem a designação para um novo vôo, relatórios das condições do tempo e do tráfego aéreo. Neste ponto, os tripulantes chegados de procedências distintas, são candidatos aparentemente em iguais condições, ao próximo vôo. Entretanto, surge uma série de conveniências para a designação de determinados tripulantes para o vôo seguinte. Estas conveniências atendem muitas vezes às restrições impostas ao trabalho dos tripulantes (número máximo de horas de vôo por período ou por unidade de planejamento, número máximo de dias fora da base, residência, etc). Mais uma vez surge a possibilidade de se resolver este problema com recursos combinatórios, bastando para tanto a geração da matriz catálogo, onde nas colunas temos as rotações possíveis para os tripulantes e nas linhas os vôos disponíveis. O modelo seria também formado por (VI.1), (VI.2), (VI.3) e (VI.4). Se tomarmos os custos todos unitários ( $c_j = 1, \forall j \in N$ ), estaremos minimizando o número de determinado membro de tripulação, caso contrário minimizamos o custo total das rotações. A restrição ( $\geq$ ), permite aos tripulantes viajarem como passageiros para assumir um próximo vôo.

#### 6.7 - UM TRATAMENTO ALTERNATIVO DA MODELAGEM.

Imaginemos que a matriz catálogo seja gerada, de tal forma que grupos de colunas correspondam às combinações possíveis de vôos, formando rotações manipuláveis por uma tripulação. Assim, as entradas da matriz serão:  $a_{ij(k)} = 1$ , se o  $i$ -ésimo vôo pode ser feito pela  $k$ -ésima combinação atribuída à  $j$ -ésima tripulação e  $a_{ij(k)} = 0$ , caso contrário. Na solução,  $x_{j(k)} = 1$  se a  $k$ -ésima combinação foi escolhida para a  $j$ -ésima tripulação e  $x_{j(k)} = 0$

caso contrário. Posto que cada vôo deve ser executado por uma única (ou pelo menos por uma) tripulação e que  $c_{j(k)}$  representa o custo da  $k$ -ésima combinação atribuída à  $j$ -ésima tripulação, o modelo agora tem a forma:

$$\text{minimizar } z = \sum_j \sum_k c_{j(k)} x_{j(k)} \quad (\text{VI.5})$$

$$\text{sujeito a } \sum_j \sum_k a_{ij(k)} x_{j(k)} = (\geq) 1 \quad (\text{VI.6})$$

$$a_{ij(k)} \in \{0, 1\} \quad (\text{VI.7})$$

$$x_{j(k)} \in \{0, 1\} \quad (\text{VI.8})$$

Observemos que neste modelo temos naturalmente a restrição de que cada tripulação seja alocada a somente uma combinação (rotação). Isto é traduzido por:

$$\sum_k x_{j(k)} \leq 1 \quad (\text{VI.9})$$

Uma outra restrição pode impor que uma única tripulação (ou no máximo um certo número de tripulações) de cada base seja utilizada. Esta será uma restrição adicional denominada "restrição da base". A figura VI.1, mostra o aspecto da matriz catálogo do modelo contendo também as restrições adicionais que acabamos de mencionar.

## 6.8 - UMA ILUSTRAÇÃO NUMÉRICA.

A solução de qualquer problema de catalogação e alocação de tripulações, de interesse prático, envolveria a geração da matriz das restri

TRIPULAÇÃO(J)	1			2		3		...
COMBINAÇÃO(K)	1	2	3	1	2	1	2	...
BASE DA TRIPULAÇÃO	1			2		2		...
VARIÁVEL $X_{J(K)}$	$X_{1(1)}$	$X_{1(2)}$	$X_{1(3)}$	$X_{2(1)}$	$X_{2(2)}$	$X_{3(1)}$	$X_{3(2)}$	...
VÔO I								
1	1	0	0	1	0	.....	...	$\geq 1$
2	0	0	1	0	1	.....	...	$\geq 1$
3	1	1	1	0	1	.....	...	$\geq 1$
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	
⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	⋮	
m	1	1	0	0	1	.....	...	$\geq 1$
No máximo uma combinação po de ser usada.	1	1	1					$\leq 1$
				1	1			$\leq 1$
						1	1	$\leq 1$
Restrições im postas sobre as bases de tripulações.	1	1	1					$\leq 1$
				1	1	1	1	$\leq 1$

Figura VI.1

Matriz catálogo com as restrições adicionais.

ções, matriz catálogo, fato que foge aos objetivos deste trabalho. A intenção deste capítulo, é meramente indicar como o código que desenvolvemos pode ajudar um especialista de Pesquisa Operacional, na solução de inúmeros problemas combinatórios que aceitassem uma modelagem semelhante a que tem sido objeto de nossa atenção. Naturalmente, após a geração da matriz catálogo, além de pequenas modificações possivelmente para incluir aspectos particulares do problema, como restrições distintas das habituais, o programa desenvolvido estaria apto a buscar a solução do problema.

Vejamos agora um simples exemplo numérico, para ilustrar. Imaginemos que seja fornecida uma tabela onde para cada vôo temos as seguintes informações:

Vôo k

número	data	local	local	duração	custo
do	do	de	de	do	do
vôo	vôo	chegada	saída	vôo	vôo
NV(k)	DV(k)	LC(k)	LS(k)	DUR(k)	C(k)

Vejamos o aspecto das restrições para a geração da matriz catálogo das rotações. Seja a combinação  $(k_1, k_2, k_3)$ . Se ela é uma rotação válida, temos:

$$1. LC(k_1) = LS(k_2) \quad (VI.10)$$

$$2. LC(k_2) = LS(k_3) \quad (VI.11)$$

$$3. HS(k_2) - HC(k_1) \geq p \text{ (minutos ou horas)} \quad (VI.12)$$

$$4. HS(k_3) - HC(k_2) \geq p \quad " \quad " \quad (VI.13)$$

$$5. DUR(k_1) + DUR(k_2) + DUR(k_3) \leq q \text{ (horas)} \quad (VI.14)$$

$$6. \text{card} \{ k_1, k_2, k_3 \} \leq r \text{ (r é o número máximo de vôos para uma dada tripulação num período)}. \quad (VI.15)$$

$$7. DV(k_3) - DV(k_1) \leq s \quad (s \text{ é o número de dias que uma tripulação pode ficar fora de sua base}). \quad (\text{VI.16})$$

O significado das restrições é facilmente compreensível. A restrição (VI.10) junto com a (VI.11), impõem que o local de chegada de um voo deva coincidir com o de saída do seguinte. (VI.12) e (VI.13), impõem que entre dois voos consecutivos, as tripulações devam dispor de um certo tempo para troca de relatórios, repouso, alimentação, etc. (VI.14) se refere a um máximo de horas de voo por período.

Na figura VI.2, temos representados pelos traços, alguns voos entre algumas cidades (ida e/ou volta). Fizemos uma geração manual de 75 rotações viáveis (combinações possíveis) com os 16 voos. Assim, um modelo de 75 variáveis e 16 restrições foi constituído, simplesmente para fins de ilustração e teste do programa. Foi minimizado o custo total de operação, como também minimizado o número de tripulações necessárias para manipular os voos. A despreocupação com que foi feita esta ilustração numérica, certamente nos impede de fazer maiores comentários sobre os resultados (que foram coerentes), a não ser o tempo de processamento surpreendente para a solução destes problemas.



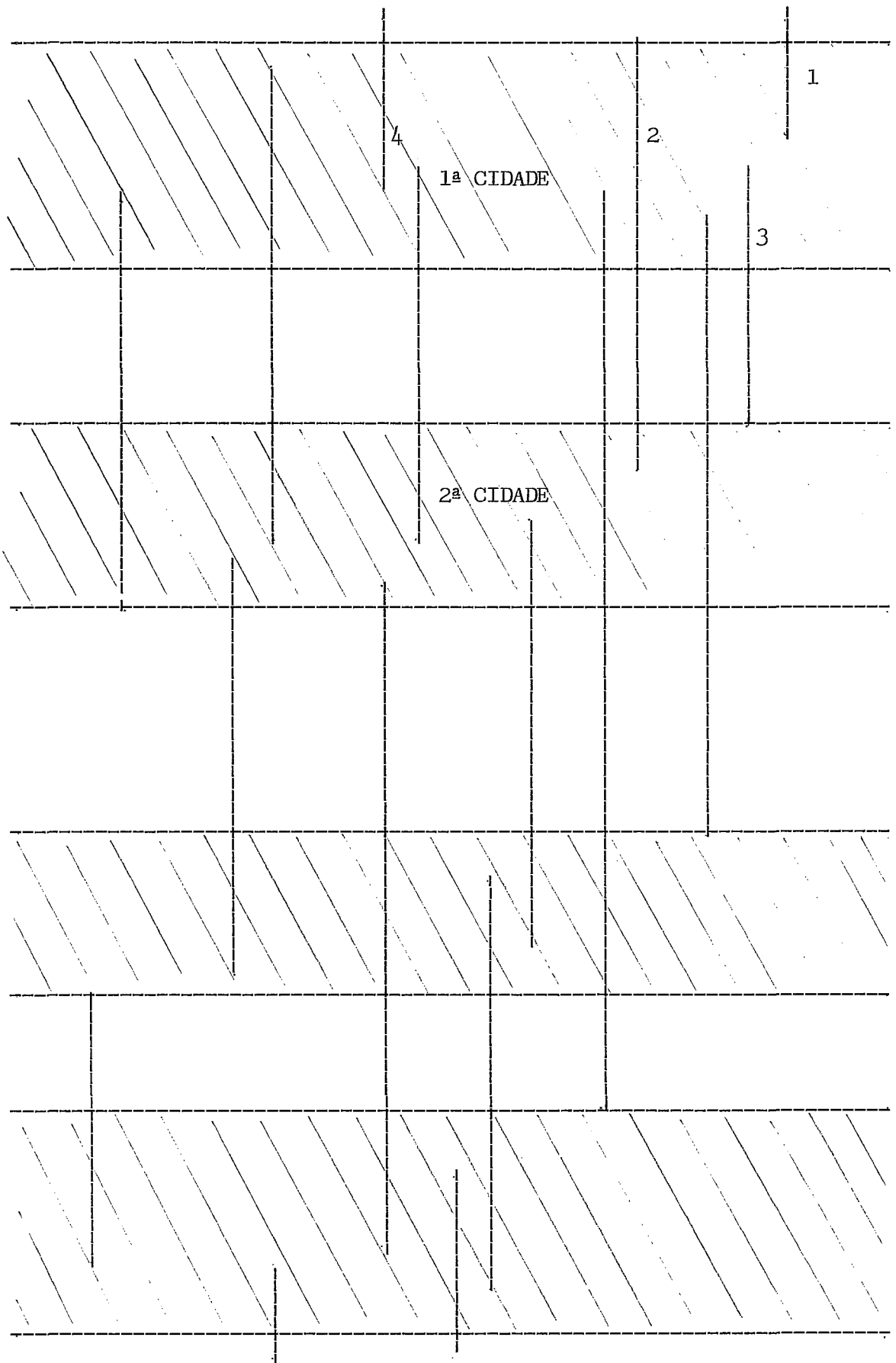


Figura VI.2. Um esquema simples para catalogar vôos.

## APÊNDICE

a. Programa em ALGOL/B6700, para:

- i. Solução de problemas de Programação Inteira bivalente.
- ii. Determinação dos conjuntos recobrimento e particionamento mínimos.
- iii. Determinação do emparelhamento máximo e recobrimento mínimo em grafos não orientados.

b. Dados utilizados para teste do programa.

```

BEGIN
  FILE ENTRADA(KIND=READER), SAIDA(KIND=PRINTER);
  INTEGER M,MK,N;
%-----%
  PROCEDURE DETXMIN(APL,NR,DECOL,DELIN,COLPIV,IX,MIN);
    VALUE NR,DECOL,DELIN;
    INTEGER NR,COLPIV,DECOL,DELIN;
    ARRAY APL(0);
    INTEGER ARRAY IX(0);
    REAL MIN;
%-----DET XMIN DETERMINA O MINIMO DOS NUMEROS
%-----APL[NR*DECOL+IX[K]*DELIN], K=1,...,IX(0).
    BEGIN
      INTEGER K;
      COLPIV:=IX(1);
      MIN:=APL[NR*DECOL+IX(1)*DELIN];
      FOR K:=2 STEP 1 UNTIL IX(0)
      DO
        IF APL[NR*DECOL+IX[K]*DELIN] < MIN
        THEN
          BEGIN
            MIN:=APL[NR*DECOL+IX[K]*DELIN];
            COLPIV:=IX[K];
          END
        END;
    END;
%-----%
  PROCEDURE PROXLIN(APL,DECOL,DELIN,INDVB,INDVN,M,N,TP,ZA,
    ZXMENC);
    VALUE DECOL,DELIN,M,N;
    ARRAY APL(0);
    INTEGER DECOL,DELIN,M,N,TP,ZA,ZXMENC;
    INTEGER ARRAY INDVN(1),INDVB(1);
%-----ROTINA PARA CALCULAR O MINIMO DE UM PROBLEMA DE PROGRA-
%-----MACAO LINEAR PELO METODO SIMPLEX REVISADO. NESTA FORMA
%-----O METODO ASSUME QUE A ORIGEM E UMA SOLUCAO VIAVEL. O
%-----METODO USA A PROCEDURE GLOBAL DETXMIN.

```

```
BEGIN
```

```
  INTEGER I,M,LINPIV,COLPIV,DECOL1,DELIN1,S,J;
  REAL QX,MIN,EPSILON;
  BOCLEAN,COMPLETOU,SALTA;
  INTEGER ARRAY IX(0:NJ),IY(0:MJ),IZ(0:MJ);
  ARRAY BPL(0:M*(M+2)),CPL(0:MJ);
```

```
%-----%
```

```
  PROCEDURE INVERTE(BK,CK,M,LINPIV,S,DECOL2,DELIN2);
    VALUE M,S,LINPIV,DECOL2,DELIN2;
    INTEGER M,S,LINPIV,DECOL2,DELIN2;
    ARRAY BK(0),CK(0);
```

```
%-----ROTINA PARA CALCULAR PASSO A PASSO A INVERSA
%-----DA MATRIZ QUE OCORRE NO SIMPLEX REVISADO.
```

```
  BEGIN
```

```
    INTEGER I,K;
```

```
    FOR K:=1 STEP 1 UNTIL S
```

```
    DO
```

```
    IF BK(LINPIV*DECOL2+K*DELIN2) /= 0
```

```
    THEN
```

```
      FOR I:=0 STEP 1 UNTIL LINPIV-1,LINPIV+1 STEP 1
        UNTIL M
```

```
      DO
```

```
      IF CK(I) /= 0
```

```
      THEN
```

```
        BK(I*DECOL2+K*DELIN2):=BK(I*DECOL2+K*DELIN2)+
          BK(LINPIV*DECOL2+K*DELIN2)*CK(I);
```

```
    FOR K:=1 STEP 1 UNTIL S
```

```
    DO
```

```
    BK(LINPIV*DECOL2+K*DELIN2):=BK(LINPIV*DECOL2+
      K*DELIN2)*CK(LINPIV)
```

```
  END;
```

```
%-----%
```

```
  FOR K:=1 STEP 1 UNTIL N
```

```
  DO
```

```
  INDVNI(K):=IX(K):=K;
```

```
  FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
```

```

DC
INDVBCI1:=N+I;
IX[0]:=N;
IY[0]:=0;
DECCL1:=1;
DELIN1:=M+1;
EPSILON:=2**(-30);
%-----GERACAO DA MATRIZ IDENTIDADE.
FOR I:=0 STEP 1 UNTIL M
DO
FOR K:=1 STEP 1 UNTIL M
DO
BPLCI+DECCL1+K*DELIN1:=IF K = I THEN -1 ELSE 0;
COMPLETO:=FALSE;
WHILE ~ COMPLETO AND APL[0]+ZXMENOR-1-ZA >= 0
DO
BEGIN
SALTA:=FALSE;
%-----DETERMINACAO DA COLUNA PIVO
GX:=MIN:=0;
IF IX[0] != 0
THEN
DETXMIN(APL,0,DECCL,DELIN,COLPIV,IX,MIN);
IF IY[0] != 0
THEN
FOR I:=1 STEP 1 UNTIL IY[0]
DO
IF BPL[0]*DECCL1+IY[I]*DELIN1 < GX
THEN
BEGIN
S:=I;
GX:=BPL[0]*DECCL1+IY[I]*DELIN1;
END;
IF MIN >= -EPSILON AND GX >= -EPSILON
THEN
BEGIN

```

```

TP:=0;
COMPLETOL:=TRUE

```

```

END

```

```

ELSE

```

```

  BEGIN

```

```

    INTEGER CONT;
    BOOLEAN ENCONTROU;

```

```

    K:=0;

```

```

    IF MIN > QX

```

```

    THEN

```

```

      BEGIN

```

```

        K:=1;

```

```

        COLPIV:=IZISJ;

```

```

        FOR I:=0 STEP 1 UNTIL M

```

```

        DO

```

```

          CPLIIJ:=-BPLII*DECOL1+IYISJ*DELIN1J;

```

```

        END

```

```

      ELSE

```

```

        BEGIN

```

```

          CPLIOJ:=-APLIO*DECOL+COLPIV*DELINJ;

```

```

          FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M

```

```

          DO

```

```

            BEGIN

```

```

              GX:=0;

```

```

              FOR J:=1 STEP 1 UNTIL M

```

```

              DO

```

```

                IF APLIJ*DECCL+COLPIV*DELINJ  $\neq$  0 AND

```

```

                  BPLII*DECOL1+J*DELIN1J  $\neq$  0

```

```

                THEN

```

```

                  GX:= * + APLIJ*DECCL+COLPIV*DELINJ*

```

```

                    BPLII*DECOL1+J*DELIN1J;

```

```

                CPLIIJ:=GX

```

```

              END

```

```

            END;

```

```

%-----DETERMINACAO DA LINHA FIVD.

```

```

LIPIV:=0;

```

```

CONT:=0;
ENCONTROU:=FALSE;
FOR I:=1 STEP 1 WHILE I <= N AND ~ ENCONTROU
DO
IF CPL[I] <= 0
THEN
CONT:= * + 1
ELSE
BEGIN
ENCONTROU:=TRUE;
GX:=APL[I*DECCL]/CPL[I];
LINPIV:=I;
J:=LINPIV;
FOR I:=J+1 STEP 1 UNTIL M
DO
IF CPL[I] > 0
THEN
BEGIN
IF APL[I*DECCL]/CPL[I] < GX
THEN
BEGIN
GX:=APL[I*DECCL]/CPL[I];
LINPIV:=I
END
ELSE
%-----MANIPULACAO DE POSSIVEIS DEGENERACOES.
IF APL[I*DECCL]/CPL[I] = GX
THEN
BEGIN
INTEGER K;
REAL GX1, GX2;
K:=0;
DO
BEGIN
K:= * + 1;
GX1:=APL[LINPIV*DECCL+K*DELIN]/

```





```

INVERTE(BPL,CPL,M,LINPIV,M,DECOL1,DELIN1);
IF K = 0
THEN
  BEGIN
    FOR J:=1 STEP 1 WHILE J <= IY[0] AND
      NOT SALTA
    DO
      IF LINPIV = IY[J]
      THEN
        BEGIN
          IF IZ[J] = COLPIV
          THEN
            BEGIN
              K:=INDVNICOLPIV;
              INDVNICOLPIV:=INDVBILINPIV;
              INDVBILINPIV:=K;
              SALTA:=TRUE
            END
          ELSE
            BEGIN
              FOR I:=1 STEP 1 UNTIL IX[0]
              DO
                IF IX[I] = COLPIV
                THEN
                  IX[I]:=IZ[J];
                  IZ[J]:=COLPIV;
                  K:=INDVN[COLPIV];
                  INDVN[COLPIV]:=INDVB[LINPIV];
                  INDVB[LINPIV]:=K;
                  SALTA:=TRUE
                END
              END;
            END;
          IF NOT SALTA
          THEN
            BEGIN
              IY[0]:=IY[0]+1;

```

```

IY[IY[0]]:=LINPIV;
IZ[IY[0]]:=COLPIV;
FOR I:=1 STEP 1 WHILE I<= IX[0] AND
    ~ SALTA
DO
IF IX[I] = COLPIV
THEN
    BEGIN
        IX[0]:=IX[0]-1;
        FOR J:=1 STEP 1 UNTIL IX[0]
        DO
            IX[J]:=IX[J+1];
            K:=INDVNECOLPIV;
            INDVNECOLPIV:=INDVBELINPIV;
            INDVBELINPIV:=K;
            SALTA:=TRUE
        END
    END
END;
IF ~ SALTA
THEN
    BEGIN
        FOR J:=1 STEP 1 WHILE J <= IY[0] AND
            ~ SALTA
        DO
            IF LINPIV = IY[J]
            THEN
                BEGIN
                    K:=INDVNECOLPIV;
                    INDVNECOLPIV:=INDVBELINPIV;
                    INDVBELINPIV:=K;
                    SALTA:=TRUE
                END;
            IF ~ SALTA
            THEN
                BEGIN

```

```

IX[0]:=IX[0]+1;
IX[IX[0]]:=IZ[S];
IY[C]:=IY[0]-1;
FOR J:=S STEP 1 UNTIL IY[0]
DO
BEGIN
    IY[J]:=IY[J+1];
    IZ[J]:=IZ[J+1]
END;
K:=INDVNICOLPIV];
INDVNICOLPIV]:=INDVB[LINPIV];
INDVB[LINPIV]:=K
END

```

```
END
```

```
END;
```

```
IF CONT = M
```

```
THEN
```

```
BEGIN
```

```
TP:=1;
```

```
COMPLETCU:=TRUE
```

```
END
```

```
END
```

```
END
```

```
END;
```

```
%-----2
```

```
PROCEDURE SOLXDUAL(AFL,AVANCA,DECOL,DELIN,GERA, JJ,U,ZA,
ZXMENOR);
```

```
VALUE JJ;
```

```
ARRAY APLIC,UCI];
```

```
INTEGER AVANCA,DECOL,DELIN, JJ,ZA,ZXMENOR;
```

```
BCOLEAN GERA;
```

```
BEGIN
```

```
INTEGER I,MA,NA,IP;
```

```
INTEGER ARRAY INDVNI(1:(M+JJ)),INDVE(1:JJ);
```

```
MA:=M;
```

```
NA:=N;
```

```

N:=M+JJ;
M:=JJ;
PRXLIN(APL,DECCL,DELIN,INDVB,INDVN,M,N,TP,ZA,
        ZXMENCR);
AVANCA:=APL[0]+ZXMENCR-1-ZA;
IF TP = 0 AND AVANCA >= 0
THEN
  BEGIN
    FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
    DO
      IF INDVBC[I] <= PA
      THEN
        UC[INDVBC[I]]:=APL[I*DECCL]
      END
    ELSE
      GERA:=FALSE;
      M:=PA;
      N:=NA
    END;
  END;

```

%-----%

```

PROCEDURE RESXSUB(A,AVANCA,B,C,DESTVDAS,DISPONIVEL,INDICE,NO,
                 PRXLIN,PRIXCCL,TERRA,W,X,ZA,ZERO,ZXMENCR);
INTEGER AVANCA,DISPONIVEL,NO,TERRA,ZA,ZXMENCR;
INTEGER ARRAY A[0,1],B[1],C[1],DESTVDAS[1],INDICE[1],
              PRXLIN[1],PRIXCOL[1],W[1],X[1],ZERO[1];
BEGIN
  REAL CONS;
  ARRAY UC[1:M];
  INTEGER DECCL,DELIN,I,J,JK,JF,KK,LD,LM;
  BCCLEAN GERA;

```

%-----%

```

  GERA:=TRUE;
  KK:=ZA:=0;
  FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
  DO
    BEGIN

```

```

ZA:=ZA+X[J]*C[J];
IF X[J] = 0 AND ZERO[J] = 0
    AND INDICE[J] = J
    AND PRXCOL[J] = TERRA
THEN
    KK:= * + 1
END;
IF KK > 0
THEN
    BEGIN
        ARRAY APL[(M+KK+1)*(KK+1)-1],NB[1:M];
        DECOL:=M+KK+1;
        DELIN:=1;
        APL[0]:=0;
        LD:=0;
        FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
        DO
            BEGIN
                JK:=PRXLINI;
                IF JK = TERRA
                THEN
                    BEGIN
                        LD:= * + 1;
                        APL[LD]:=-B[A[1,JK]]
                    END
            END;
        END;
        JP:=M;
        M:=LD;
        FOR J:=1 STEP 1 UNTIL KK
        DO
            FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M+KK
            DO
                APL[J*DECOL+I*DELIN]:=0;
            KK:=0;
            FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
            DO

```

```

IF XEJJ = 0 AND ZEROIJJ = 0
    AND INDICEJJ = J
    AND PRIXCOLEJJ = TERRA
THEN
    BEGIN
        KK:= * + 1;
        APLKK*DECCLJ:=CJJ;
        JK:=PRIXCOLIKK;
        WHILE JK = TERRA
        DO
            BEGIN
                APLKK*DECCL+(A[1,JK]-DESTVDAS[A[1,JK]])
                    *DELINJ:=-A[0,JK];
                JK:=A[3,JK]
            END;
        END;
    FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
    DO
        IF XEJJ = 1
        THEN
            BEGIN
                JK:=PRIXCOLEJJ;
                WHILE JK = TERRA
                DO
                    BEGIN
                        APL[A[1,JK]]:=APL[A[1,JK]]+A[0,JK];
                        JK:=A[3,JK]
                    END
                END;
            END;
        FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
        DO
            NB[II]:=APL[II];
%-----GERACAO DAS RESTRICOES 0-1.
        FOR J:=1 STEP 1 UNTIL KK
        DO
            APL[J*DECCL+(M+J)*DELINJ]:=APL[M+J]:=1;

```

```
SOLXDUAL(APL,AVANCA,DECCL,DELIN,GERA, KK,U,ZA,
          ZXMENOR);
```

```
IF GERA
```

```
THEN
```

```
  BEGIN
```

```
    CONS:=0;
```

```
    FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
```

```
    DO
```

```
      CONS:= * + U[I]*NB[I];
```

```
      CCNS:= * + ZXMENOR-1-ZA;
```

```
      M:=JP;
```

```
      LM:=0;
```

```
      FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
```

```
      DO
```

```
        BEGIN
```

```
          JK:=PRXLINI[I];
```

```
          IF JK = TERRA
```

```
          THEN
```

```
            BEGIN
```

```
              LM:= * + 1;
```

```
              U[A[I],JK[I]]:=U[LM]
```

```
            END
```

```
          END
```

```
        END
```

```
      END;
```

```
%-----GERACAO DAS RESTRICOES SUBSTITUTAS.
```

```
IF GERA AND KK > 0
```

```
THEN
```

```
  BEGIN
```

```
    ARRAY ASI[1:4,1:N],BSI[1:4],COEF[1:N];
```

```
    FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
```

```
    DO
```

```
      IF X[CJ] = 0 AND ZERO[CJ] = 0
```

```
        AND INDICE[CJ] = J
```

```
      THEN
```

```
        BEGIN
```

```

COEF[CJ]:=0;
JK:=PRIXCOL[CJ];
WHILE JK /= TERRA
DO
BEGIN
    COEF[CJ]:=COEF[CJ]+U[AC1,JK]*A[C0,JK];
    JK:=A[C3,JK]
END;
COEF[CJ]:=COEF[CJ]-C[CJ]

```

```
END
```

```
ELSE
```

```
COEF[CJ]:=0;
```

```
%-----COLOCACAO DAS RESTRICCOES SUBSTITUTAS
```

```
%-----NA AREA RESERVADA PARA ELAS.
```

```
FOR I:=4 STEP -1 UNTIL 2
```

```
DO
```

```
BEGIN
```

```
BSC[I]:=BSC[I-1];
```

```
FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
```

```
DO
```

```
ASC[I,J]:=ASC[I-1,J]
```

```
END;
```

```
FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
```

```
DO
```

```
ASC[1,J]:=COEF[CJ];
```

```
BSC[1]:=CONS;
```

```
%-----TESTA COM BASE NAS RESTRICCOES SUBSTITUTAS
```

```
%-----QUAIS AS VARIAVEIS QUE DEVEM SER MANTIDAS
```

```
%-----NO NIVEL ZERO E QUAIS AS QUE DEVEM PASSAR
```

```
%-----AO NIVEL 1.
```

```
FOR I:=1 STEP 1 UNTIL 4
```

```
DO
```

```
BEGIN
```

```
INTEGER SOMA;
```

```
SOMA:=C;
```

```
FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
```



```

DO
IF ASCII,JJ > 0
THEN
  SCMA:= * + ASCII,JJ;
SOMA:= * + BSIIJ;
IF SOMA >= 0
THEN
  BEGIN
    FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
    DO
      IF SOMA-ABS(ASCII,JJ) < 0
      THEN
        BEGIN
          IF ASCII,JJ < 0 AND XEJJ = 0
          AND INDICEJJ =
            J
          AND ZEROJJ = 0
          THEN
            BEGIN
              NO:=DISPONIVEL;
              DISPONIVEL:= * + 1;
              WENOJ:=J;
              XEJJ:=0;
              ZEROJJ:=0
            END;
          IF ASCII,JJ > 0 AND XEJJ = 0
          AND INDICEJJ =
            J
          AND ZEROJJ = 0
          THEN
            BEGIN
              NO:=DISPONIVEL;
              DISPONIVEL:= * + 1;
              WENOJ:=J;
              XEJJ:=1
            END
          END
        END
      END
    END
  END

```

END

END

END

END

END;

%-----%

```
PROCEDURE RESTRICTXS(A,AVANCA,B,C,DISPONIVEL,INDICE,NO,h,x,
                    ZA,ZERO,ZXMENOR);
```

```
INTEGER AVANCA,DISPONIVEL,NO,ZA,ZXMENOR;
```

```
INTEGER ARRAY A(1,1),B(1),C(1),INDICE(1),WT(1),X(1),
              ZERO(1);
```

```
BEGIN
```

```
REAL CONS;
```

```
ARRAY UC(1:M);
```

```
INTEGER I,J,JJ,DECCL,DELIN;
```

```
BOCLEAN GERA;
```

%-----%

```
GERA:=TRUE;
```

```
JJ:=ZA:=0;
```

```
FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
```

```
DO
```

```
  BEGIN
```

```
    ZA:=ZA+X(J)*C(J);
```

```
    IF X(J) = 0 AND ZERO(J) /= 0
      AND INDICE(J) = J
```

```
    THEN
```

```
      JJ:= * + 1
```

```
  END;
```

```
IF JJ > 0
```

```
THEN
```

```
  BEGIN
```

```
    ARRAY APL(0:(M+JJ+1)*(JJ+1)-1),NB(1:M);
```

```
    DECCL:=M+JJ+1;
```

```
    DELIN:=1;
```

```
    APL(0):=0;
```

```
    FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
```

```

DO
APL[II]:=B[II];
FOR J:=1 STEP 1 UNTIL JJ
DO
FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M+JJ
DO
APL[IJ*DECOL+I*DELIN]:=0;
JJ:=0;
FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
DO
IF X[JJ] = 0 AND ZERO[JJ] ≠ 0
AND INDICE[JJ] = J
THEN
BEGIN
JJ:= * + 1;
APL[JJ*DECOL]:=C[JJ];
FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
DO
APL[IJ*DECOL+I*DELIN]:=-A[I,J]
END;
FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
DO
IF X[JJ] = 1
THEN
FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
DO
APL[II]:=APL[II]+A[I,J];
FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
DO
NB[II]:=APL[II];
%-----GERACAO DAS RESTRICOES 0-1.
FOR J:=1 STEP 1 UNTIL JJ
DO
APL[J*DECOL+(M+J)*DELIN]:=APL[M+JJ]:=1;
SOLXDUAL(APL,AVANCA,DECCL,DELIN,GERA,JJ,U,ZA,
ZXMENOR);

```

```

IF GERA
THEN
  BEGIN
    CONS:=0;
    FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
    DO
      CONS:= * + U[I]*NB[I];
      CONS:= * + ZXMENOR-1-ZA
    END
  END;

```

```

%-----GERACAO DAS RESTRICCOES SUBSTITUTAS.

```

```

IF GERA AND JJ > 0

```

```

THEN

```

```

  BEGIN

```

```

    ARRAY ASC[1:2,1:N],BSC[1:2],COEF[1:N];

```

```

    FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N

```

```

    DO

```

```

      IF XE[J] = 0 AND ZERO[J] = 0

```

```

        AND INDICE[J] = J

```

```

      THEN

```

```

        BEGIN

```

```

          COEF[J]:=0;

```

```

          FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M

```

```

          DO

```

```

            COEF[J]:=COEF[J]+U[I]*A[I,J];

```

```

            COEF[J]:=COEF[J]-C[J]

```

```

          END

```

```

        ELSE

```

```

          COEF[J]:=0;

```

```

%-----COLOCACAO DAS RESTRICCOES SUBSTITUTAS NA AREA RESERVADA

```

```

%-----PARA ELAS.

```

```

    BSC[2]:=BSC[1];

```

```

    FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N

```

```

    DO

```

```

      BEGIN

```

```

        ASC[2,J]:=ASC[1,J];

```

```
ASCI,JJ:=COEFIJJ
```

```
END;
```

```
BSIIJ:=CONS;
```

```
%-----TESTA COM BASE NAS RESTRIC0ES SUBSTITUTAS QUAIS AS
%-----VARIAVEIS QUE DEVEM SER MANTIDAS NO NIVEL ZERO E QUAIS
%-----AS QUE PODEM PASSAR AO NIVEL 1.
```

```
FOR I:=1 STEP 1 UNTIL 2
```

```
DO
```

```
BEGIN
```

```
  INTEGER SOMA;
```

```
  SOMA:=0;
```

```
  FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
```

```
  DO
```

```
    IF ASCI,JJ > 0
```

```
    THEN
```

```
      SOMA:= * + ASCI,JJ;
```

```
    SOMA:= * + BSIIJ;
```

```
    IF SOMA >= 0
```

```
    THEN
```

```
      BEGIN
```

```
        FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N.
```

```
        DO
```

```
          IF SOMA-ABS(ASCI,JJ) < 0
```

```
          THEN
```

```
            BEGIN
```

```
              IF ASCI,JJ < 0 AND XEJJ = 0
```

```
                AND INDICEEJJ = J
```

```
                AND ZEROEJJ = 0
```

```
            THEN
```

```
              BEGIN
```

```
                NO:=DISPONIVEL;
```

```
                DISPONIVEL:= * + 1;
```

```
                W[NO]:=J;
```

```
                XEJJ:=0;
```

```
                ZEROEJJ:=0;
```

```
              END;
```

101

```
IF AS(I,J) > 0 AND XE(J) = 0
    AND INDICE(I) = J
    AND ZERO(I) = 0
```

```
THEN
```

```
    BEGIN
```

```
        NO:=DISPONIVEL;
```

```
        DISPONIVEL:= * + 1;
```

```
        WNC(I):=J;
```

```
        XE(J):=1
```

```
    END
```

```
END
```

```
END
```

```
END
```

```
END
```

```
END;
```

```
%-----%
%-----INICIO DA ENUMERACAO IMPLICITA DAS PSEUDO-SOLUCOES
%-----PARCIAIS PARA OS PROBLEMAS DE DETERMINACAO DOS
%-----CONJUNTOS RECOBRIMENTO E PARTICIONAMENTO MINIMOS,
%-----EMPARELHAMENTO MAXIMO E RECOBRIMENTO MINIMO EM UM
%-----GRAFO NAO ORIENTADO
%-----%
```

```
PROCEDURE ENUXIMPXREXPAR(A,B,C,INDICE,LINXSEG,PRIXLIN,
    PRIXCOL,SOMA,TEMXSOLUCAO,TERRA,
    X,XSOLXATUAL,Y,ZA,ZERO,ZXMENOR,
    ZXOTIMG);
```

```
    VALUE TERRA;
```

```
    INTEGER TERRA,ZA,ZXMENOR,ZXOTIMG;
```

```
    INTEGER ARRAY A(0,1),B(1),C(1),INDICE(1),LINXSEG(0),
        PRIXLINE(1),PRIXCOL(1),SOMA(1),X(1),
        XSOLXATUAL(1),Y(1),ZERO(1);
```

```
    BGCLEAN TEMXSOLUCAO;
```

```
    BEGIN
```

```
        INTEGER AVANCA,DISPONIVEL,I,J,JO,L,LINHA,NC,
            SUBLINHADO;
```

```
        INTEGER ARRAY DESTVDASC(1:M),VE(1:N),W(1:N);
```

BUCLEAN BUSCOUXDISP,ESGOTOUXW,PERMXLACO,VIAVEL;

%-----%

PROCEDURE SUBLIXCOMPL;

BEGIN

INTEGER J;

J:=WNCN1;

WHILE INDICEC[J] = SUBLINHADO AND  
 ~ ESGOTOUXW

DO

BEGIN

INDICEC[J]:=J;

X[CJ]:=0;

%-----RETORNA O NO A FILHA DOS NOS

%-----DISPONIVEIS

DISPONIVEL:=NO;

NO:= \* - 1;

IF NO = 0

THEN

ESGOTOUXW:=TRUE

ELSE

J:=WNCN1

END;

IF ~ ESGOTOUXW

THEN

BEGIN

X[CJ]:=1-X[CJ];

IF ZERO[CJ] = 0

THEN

ZERO[CJ]:=J;

INDICEC[J]:=SUBLINHADO

END

END;

%-----%

DISPONIVEL:=1;

SUBLINHADO:=ZXVENCOR:=549755813887;

BUSCOUXDISP:=TEMXSCLUCAC:=ESGOTOUXW:=FALSE;

```

L:=0;
DO
BEGIN
  L:= * + 1;
  FOR I:=1 STEP 1 UNTIL L-1
  DO
    IF PRIXLINCIJ = TERRA
    THEN
      DESTVDASCLJ:=DESTVDASCLJ+1
  ENDO
UNTIL L = M;
FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
DO
  INDICEC[J]:=ZEROC[J]:=J;
  PERMXLACO:=TRUE;
  WHILE PERMXLACO
  DO
    BEGIN

```

%-----CALCULO DO VETOR Y-----%

```

  INTEGER I;
  I:=0;
  DO
    BEGIN
      INTEGER KK, SOMA;
      LINHA:=LINXSEGLIJ;
      SOMA:=0;
      KK:=PRIXLINCLINHAJ;
      DO
        BEGIN
          SOMA:= * + ACO, KK]*X[A[2, KK]];
          KK:=A[4, KK]
        END
      UNTIL KK = TERRA;
      Y[LINHAJ]:=SOMA-B[LINHAJ];
      I:= * + 1
    END
  END

```



```

UNTIL LINXSEGCII = TERRA;
I:=0;
DO
I:= * + 1
UNTIL YCII < 0 OR LINXSEGCII = TERRA;
IF YCII >= 0
THEN
  BEGIN

```

```

%-----CALCULO DA FUNCAO OBJETIVO-----%

```

```

  INTEGER J;
  ZA:=0;
  FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
  DO
  ZA:=ZA+C[J]*X[J];
  IF ZA < ZXMENOR
  THEN
    BEGIN
      TEMXSOLUCAO:=TRUE;
      ZXMENOR:=ZA;
      FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
      DO
        XSOLXATUAL[J]:=X[J];
        WRITE(SAIDA,<///,X1,Ie,/>,ZXMENOR);
        WRITE(SAIDA,<X1,100I1>,FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N DO
          X[J])
    END;

```

```

  IF BUSCOUXDISP
  THEN
    DO
      BEGIN
        SUBLIXCOMPL;
        IF ESGOTOUXK
        THEN
          PERMXLACC:=FALSE
        ELSE
          RESXSUB(A,AVANCA,B,C,DESTVDAS,DISPONIVEL,

```

INDICE,NO,PRIXLIN,PRIXCOL,TERRA,  
K,X,ZA,ZERC,ZXMENOR)

END

UNTIL AVANCA >= 0 OR ~ PERMXLACO

ELSE

PERMXLACO:=FALSE

END

ELSE

BEGIN

%-----CONSTRUCAO DO CONJUNTO V-----%

INTEGER I,J,K;

BOOLEAN ARRAY ENTROU[1:N];

FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N

DO

ENTROU[J]:=FALSE;

ZA:=K:=L:=0;

FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N

DO

ZA:=ZA+C[I,J]\*X[I];

I:=0;

I:=L+XSEG[I];

DO

BEGIN

IF Y[I] < 0

THEN

BEGIN

INTEGER KK;

KK:=PRIXLIN[I];

DO

BEGIN

IF X[A[2, KK]] = 0 AND

INDICE[A[2, KK]] = A[2, KK] AND

~ ENTROU[A[2, KK]] AND

ZERC[A[2, KK]] = A[2, KK]

THEN

IF ZA+C[A[2, KK]] < ZXMENOR AND

```

        ACO,KKJ > 0
    THEN
        BEGIN
            K:= * + 1;
            V(K):=A[2,KK];
            ENTROU[A[2,KK]]:=TRUE;
            L:=K
        END;
        KK:=A[4,KK]
    END
    UNTIL KK = TERRA
END;
I:=LIXXSEG[II]
END
UNTIL I = TERRA;
IF L = 0
THEN
    BEGIN

```

```

%-----TESTA VIABILIDADE-----%

```

```

    INTEGER I,J,K;
    INTEGER ARRAY SOMA[1:M];
    VIAVEL:=TRUE;
    I:=0;
    DO
        BEGIN
            I:=LIXXSEG[II];
            SOMA[II]:=0;
            IF Y[II] < 0
            THEN
                BEGIN
                    INTEGER JK;
                    JK:=PRIXLINC[II];
                    DO
                        BEGIN
                            IF ENTROU[A[2,JK]] AND
                                ACO,JK > 0

```

```

      THEN
        SOMACIJ:=SOMACIJ+AC0,JKI;
        JK:=AC4,JKI
      END
    UNTIL JK = TERRA
  END;
  SOMACIJ:=SOMACIJ+YIIJ
END
UNTIL SOMACIJ < 0 OR LINXSEGCII = TERRA;
IF SOMACIJ < 0
THEN
  VIAVEL:=FALSE;
  IF ~ VIAVEL
  THEN
    IF BLSCOUXDISP
    THEN
      DO
        BEGIN
          SUBLIXCOMPL;
          IF ESGOTOUXW
          THEN
            PERMXLACO:=FALSE
          ELSE
            RESXSUB(A,AVANCA,B,C,DESTVDAS,
                    DISPONIVEL,INDICE,NC,
                    PRIXLIN,PRIXCOL,TERRA,
                    W,X,ZA,ZERO,ZXMENCR)
          END
        UNTIL AVANCA >= 0 OR ~ PERMXLACO
      ELSE
        PERMXLACO:=FALSE
    ELSE
      BEGIN
%-----AUMENTA O CONJUNTO W-----%
        INTEGER K,CTOMIN,MAX;
        CTOMIN:=549755813887;

```

```

MAX:=-CTOMIN;
FOR K:=1 STEP 1 UNTIL L
DO
BEGIN
  INTEGER I,J,KK;
  INTEGER ARRAY SOMA[1:N];
  SOMA[V[K]]:=0;
  KK:=PRIXCOL[V[K]];
  DO
  BEGIN
    IF Y[A[1,KK]]+A[0,KK] <= 0
    THEN
      SOMA[V[K]]:=SOMA[V[K]]+
        Y[A[1,KK]]+
        A[0,KK];
      KK:=A[3,KK]
    END
  UNTIL KK = TERRA;
  IF SOMA[V[K]] > MAX
  THEN
    BEGIN
      MAX:=SOMA[V[K]];
      CTOMIN:=C[V[K]];
      JQ:=V[K]
    END
  ELSE
    IF SOMA[V[K]] = MAX
    THEN
      IF C[V[K]] < CTOMIN
      THEN
        BEGIN
          CTOMIN:=C[V[K]];
          JQ:=V[K]
        END
      END
  END;
BUSCOUXDISP:=TRUE;

```

```

ND:=DISPONIVEL;
DISPONIVEL:= * + 1;
W(ND):=JD;
X(JD):=1-X(JD)

```

```

END

```

```

END

```

```

ELSE

```

```

BEGIN

```

```

IF BUSCOUXOISP

```

```

THEN

```

```

DO

```

```

BEGIN

```

```

SUBLIXCOMPL;

```

```

IF ESCETOXX

```

```

THEN

```

```

PERMXLACO:=FALSE

```

```

ELSE

```

```

RESXSUBCA,AVANCA,E,C,DESTVDAS,

```

```

DISPONIVEL,INDICE,ND,

```

```

PRIXLIN,PRIXCOT,TERRA,W,X,

```

```

ZA,ZERO,ZXMENOR)

```

```

END

```

```

UNTIL AVANCA >= 0 OR ~ PERMXLACO

```

```

ELSE

```

```

PERMXLACO:=FALSE

```

```

END

```

```

END

```

```

END;

```

```

END;

```

```

%-----%
%-----INICIO DA ENUMERACAO IMPLICITA DAS PSEUDO-SOLUCOES
%-----PARCIAIS DE UM PROBLEMA DE PROGRAMACAO INTEIRA BI-
%-----VALENTE
%-----%

```

```

PROCEDURE ENMXIMPL(A,B,C,CUSTOXNEG,INDICE,RESTRICAO,SOLXINI,
SOMA,TEMXSOLUCAO,TIPC,TRANSFORMOU,X,

```

```

        XSOLXATUAL,Y,ZA,ZERO,ZXMENOR,ZXOTIMO);
VALUE RESTRICAO,SOLXINI,TIPO;
INTEGER CUSTOXNEG,RESTRICAO,SOLXINI,TIPO,ZA,ZXMENOR,
        ZXOTIMO;
INTEGER ARRAY A(1,1),B(1),C(1),INDICE(1),SOMA(1),
        X(1),XSOLXATUAL(1),Y(1),ZERO(1);
BOOLEAN TEMXSOLUCAC;
BOOLEAN ARRAY TRANSFORMOC(1);
BEGIN
    REAL AUX;
    ARRAY TESTE,SALVA(1:N);
    INTEGER AVANCA,DISPONIVEL,I,J,JO,KK,L,NO,SUBLINHADO;
    INTEGER ARRAY V,W(1:N);
    BOOLEAN CHAVE,BUSCUXOISP,ESGOTOXW,NEGATIVO,
        PERMXLACO,VIAVEL,TROCA;
    BOOLEAN ARRAY ENTE(1:N);

```

```

%-----%

```

```

PROCEDURE SUBLIXCOMPL;

```

```

    BEGIN

```

```

        INTEGER J;

```

```

        J:=W(NC);

```

```

        WHILE INDICE(J) = SUBLINHADO AND

```

```

            ESGOTOXW

```

```

        DO

```

```

            BEGIN

```

```

                INDICE(J):=J;

```

```

                X(J):=0;

```

```

%-----RETORNA O NO A FILHA DOS NOS

```

```

%-----DISPONIVEIS

```

```

        DISPONIVEL:=NO;

```

```

        NO:=* - 1;

```

```

        IF NO = 0

```

```

        THEN

```

```

            ESGOTOXW:=TRUE

```

```

        ELSE

```

```

            J:=W(NO)

```

```

END;
IF  $\neg$  ESGOTOUX*
THEN
  BEGIN
    XC(J):=1-XC(J);
    IF ZERO(J) = 0
    THEN
      ZERO(J):=J;
      INDICE(J):=SUBLINHADD
    END
  END;

```

```

END;

```

```

%-----%

```

```

IF RESTRICAO = 1
THEN
  FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
  DO
    FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
    DO
      A(I,J):=-A(I,J);
    IF TIPO = 1
    THEN
      FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
      DO
        C(J):=-C(J);
      CUSTOXNEG:=0;
      FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
      DO
        BEGIN
          INDICE(J):=ZERO(J):=J;
          TRANSFORMOU(J):=FALSE;
          IF C(J) < 0
          THEN
            BEGIN
              CUSTOXNEG:= * + C(J);
              C(J):=-C(J);
              TRANSFORMOU(J):=TRUE;
            END
          END
        END
      END
    END
  END

```



```

FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
DO
BEGIN
    B[I]:=B[I]+A[I,J];
    A[I,J]:=-A[I,J]
END

```

```
END
```

```
END;
```

```
DISPONIVEL:=1;
```

```
SUBLINHADO:=ZXMENOR:=549755813887;
```

```
TEMPXSOLUCAO:=ESGOTOLX:=FALSE;
```

```
IF SOLXINI = 1
```

```
THEN
```

```
    BEGIN
```

```
%-----CRIACAO DE UMA SOLUCAO INICIAL-----%
```

```
    FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
```

```
    DO
```

```
    BEGIN
```

```
        FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
```

```
        DO
```

```
            SOMACJ:=SOMACJ+A[I,J];
```

```
            TESTEIJ:=C[I,J]/SOMACJ;
```

```
            KK:= * + 1;
```

```
            SALVACK:=TESTEIJ
```

```
        END;
```

```
        WRITE(SAIDA,<3(/)>);
```

```
        WRITE(SAIDA,</,X1,10F9.5>,
```

```
                FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N DO SALVACJ);
```

```
    CHAVE:=TRUE;
```

```
    WHILE CHAVE
```

```
    DO
```

```
    BEGIN
```

```
        KK:=0;
```

```
        TROCA:=FALSE;
```

```
        WHILE KK < N-1
```

```
        DO
```

```

BEGIN
  KK:= * + 1;
  IF SALVA[KK] > SALVA[KK+1]
  THEN
    BEGIN
      AUX:=SALVA[KK];
      SALVA[KK]:=SALVA[KK+1];
      SALVA[KK+1]:=AUX;
      TROCA:=TRUE
    END
  END;
  IF ~ TROCA
  THEN
    CHAVE:=FALSE
  END;
  WRITE(SAIDA,<3(/)>);
  WRITE(SAIDA,</,X1,10F9.5>,
        FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N DO SALVA[J]);
  FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
  DO
    ENTE[J]:=FALSE;
    FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
    DO
      Y[I]:=B[I];
      KK:=0;
      NEGATIVO:=TRUE;
      WHILE NEGATIVO AND KK < N
      DO
        BEGIN
          KK:= * + 1;
          J:=0;
          DO
            J:= * + 1
          UNTIL SALVA[KK] = TESTE[J] AND ~ ENTE[J] OR J = N;
          IF SALVA[KK] = TESTE[J] AND ~ ENTE[J]
          THEN

```

```

BEGIN
    BUSCOUXDISF:=TRUE;
    NC:=DISPONIVEL;
    DISPONIVEL:= * + 1;
    W[NOJ]:=J;
    X[IJ]:=1-X[IJ];
    WRITE(SAIDA,<3(/)>);
    WRITE(SAIDA,<X10,I4>,J);
    ENTEJJ:=TRUE;
    FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
    DO
        Y[IJ]:=Y[IJ]+A[I,J]*X[IJ];
        I:=0;
    DO
        I:= * + 1
    UNTIL Y[IJ] < 0 OR I = M
    END;
    IF Y[IJ] >= 0
    THEN
        NEGATIVC:=FALSE

```

```

END

```

```

%-----FIM DA CRIACAO DE UMA SOLUCAO INICIAL-----%

```

```

END;

```

```

PERMXLACO:=TRUE;

```

```

WHILE PERMXLACO

```

```

DO

```

```

BEGIN

```

```

    INTEGER CJMIN;

```

```

%-----CALCULO DO VETOR Y-----%

```

```

    INTEGER I;

```

```

    FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M

```

```

    DO

```

```

        BEGIN

```

```

            INTEGER J,SOMA;

```

```

            SOMA:=0;

```

```

            FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N

```

```

DO
  SOMA:=SOMA+ACI,JI*XCJI;
  YCII:=BCIJ+SOMA

```

```
END;
```

```
I:=0;
```

```
DO
```

```
I:= * + 1
```

```
UNTIL YCII < 0 OR I = N;
```

```
IF YCII >= 0
```

```
THEN
```

```
  BEGIN
```

```
%-----CALCULO DA FUNCAO OBJETIVO-----%
```

```
  INTEGER J;
```

```
  ZA:=0;
```

```
  FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
```

```
  DO
```

```
    ZA:=ZA+C(J)*XC(J);
```

```
    IF ZA < ZXMENOR
```

```
    THEN
```

```
      BEGIN
```

```
        TEMXSOLUCAO:=TRUE;
```

```
        ZXMENOR:=ZA;
```

```
        WRITE(SAIDA, </, X10, I10>, ZXMENOR);
```

```
        WRITE(SAIDA, </, X1, ZSIS, />,
```

```
              FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N DO X(J));
```

```
        FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
```

```
        DO
```

```
          XSOLXATUAL(J):=X(J)
```

```
      END;
```

```
  IF BUSCOUXDISP
```

```
  THEN
```

```
    DO
```

```
      BEGIN
```

```
        SUBLIXCMPL;
```

```
        IF ESCOTOUXW
```

```
        THEN
```

```
PERMXLACO:=FALSE
```

```
ELSE
```

```
  RESTRICTXSCA,AVANCA,E,C,DISPONIVEL,  
  INDICE,NO,W,X,ZA,ZERO,  
  ZXMENOR);
```

```
END
```

```
  UNTIL AVANCA >= 0 OR ~ PERMXLACO
```

```
ELSE
```

```
  PERMXLACO:=FALSE
```

```
END
```

```
ELSE
```

```
  BEGIN
```

```
%-----CONSTRUCAO DO CONJUNTO V-----%
```

```
  INTEGER I,J,K;
```

```
  BOOLEAN ARRAY ENTROU(1:N);
```

```
  FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
```

```
  DO
```

```
    ENTROU(J):=FALSE;
```

```
    K:=L:=0;
```

```
    ZA:=0;
```

```
    CJMIN:=549755813887;
```

```
    FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
```

```
    DO
```

```
      ZA:=ZA+CI(J)*X(CJ);
```

```
      FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
```

```
      DO
```

```
        IF Y(CI) < 0
```

```
        THEN
```

```
          FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
```

```
          DO
```

```
            IF X(CJ) = 0 AND INDICE(CJ) = J
```

```
              AND ~ ENTROU(CJ)
```

```
              AND ZER(CJ) = J
```

```
            THEN
```

```
              IF ZA+CI(J) < ZXMENOR AND ACI(J) > 0
```

```
              THEN
```

```

BEGIN
  K:= * + 1;
  VEKJ:=J;
  ENTRQUEJ:=TRUE;
  L:=K;
  IF CEJ < CJMIN
  THEN
    CJMIN:=CEJ
  END;

```

```

IF L = 0
THEN
  BEGIN

```

-----TESTA VIABILIDADE-----

```

  INTEGER I, J;
  INTEGER ARRAY SOMA(1:M);
  VIAVEL:=TRUE;
  I:=0;
  DO
  BEGIN
    I:= * + 1;
    SOMA(I):=0;
    IF Y(I) < 0
    THEN
      BEGIN
        INTEGER K;
        FOR K:=1 STEP 1 UNTIL L
        DO
          BEGIN
            J:=VEKJ;
            IF A(I, J) > 0
            THEN
              SOMA(I):=SOMA(I)+A(I, J)
            END;
            SOMA(I):=Y(I)+SOMA(I)
          END
        END
      END
    END
  END

```

```

END

```

```

UNTIL SOMACII < 0 OR I = M;
IF SOMACII < 0
THEN
  VIAVEL:=FALSE;
IF ~ VIAVEL
THEN
  IF BUSCOUXDISP
  THEN
    DO
    BEGIN
      SUBLIXCOMPL;
      IF ESGOTOUXW
      THEN
        PERMXLACO:=FALSE
      ELSE
        RESTRICTXSCA,AVANCA,B,C,
          DISPONIVEL,INDICE,
          NC,W,X,ZA,ZERO,
          ZXMENCRO)
      END
      UNTIL AVANCA >= 0 OR ~ PERMXLACO
    ELSE
      PERMXLACO:=FALSE
    ELSE
      BEGIN
%-----AUMENTA O CONJUNTO W-----%
        INTEGER AT,SUM,MAX;
        BOOLEAN ARRAY ESCOLHIDOC(1:N);
        AT:=0;
        SUM:=ZA;
        FOR K:=1 STEP 1 UNTIL L
        DO
          ESCOLHIDOC(VK):=FALSE;
        DO
          BEGIN
            INTEGER K,CTOMIN;

```

```

CTOMIN:=549755813887;
MAX:=-CTOMIN;
AT:= * + 1;
FOR K:=1 STEP 1 UNTIL L
DO
BEGIN
    INTEGER I,J;
    INTEGER ARRAY SOMA[1:N];
    J:=V[K];
    IF = ESCOLHID[C[J]]
    THEN
        BEGIN
            SOMA[J]:=0;
            FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
            DO
                IF Y[I]+A[I,J] <= 0
                THEN
                    SOMA[J]:=SOMA[J]+Y[I]+A[I,J];
                    IF SOMA[J] > MAX
                    THEN
                        BEGIN
                            MAX:=SOMA[J];
                            CTOMIN:=C[J];
                            JO:=J
                        END
                    ELSE
                        IF SOMA[J] = MAX
                        THEN
                            IF C[J] < CTOMIN
                            THEN
                                BEGIN
                                    CTOMIN:=C[J];
                                    JO:=J
                                END
                            END
                        END
                    END
                END
            END
        END
    END
END;

```



```

ESCCLHIDC(JCJ):=TRUE;
SUM:= * + C(IJ);
BUSCOUXDISP:=TRUE;
NO:=DISPONIVEL;
DISPONIVEL:= * + 1;
WENCI:=JC;
X(IJ):=1-X(IJ);
FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
DO
Y(I):=Y(I)+A(I,J)
END
UNTIL SUM+CJMIN >= ZXMENOR OR AT = L
OR MAX = 0;
END
END
ELSE
BEGIN
IF BUSCOUXDISP
THEN
DO
BEGIN
SUBLIXCOMPL;
IF ESGOTOUXW
THEN
PERMXLACO:=FALSE
ELSE
RESTRICTXS(A,AVANCA,B,C,
DISPONIVEL,INDICE,
NO,W,X,ZA,ZERO,
ZXMENOR)
END
UNTIL AVANCA >= 0 OR ~ PERMXLACO
ELSE
PERMXLACO:=FALSE
END
END
END
END

```

END;

END;

```

%-----FIM DA ENUMXIMPL-----?
%-----?
PROCEDURE REDUCDES(A,C,PARTICI,PRIXLIN,PRIXCOL,RECOBRE,
                TERRA,X);
VALUE PARTICI,RECOBRE,TERRA;
INTEGER PARTICI,RECOBRE,TERRA;
INTEGER ARRAY A(0,1),C(1),PRIXLIN(1),PRIXCOL(1),X(1);
BEGIN
    INTEGER I,IK,J,JK,K,KK,K1,K2,KK1,KK2,L;
    BOOLEAN CND(1),CND(2),DESAT1,DESAT2,DESAT3,DESAT4,
            DESAT5,DESAT6,DESAT7,DESAT8,DESAT9,
            DESAT10,DESAT11,DESAT12,DESAT13;
%-----?

PROCEDURE DESATIVAXLIN(A(I));
VALUE I;
INTEGER I;
BEGIN
    INTEGER J,K,P;
    PRIXLIN(I):=TERRA;
    FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
    DO
        IF PRIXCOL(J) /= TERRA
        THEN
            BEGIN
                P:=0;
                K:=PRIXCOL(J);
                WHILE A(1,K) /= I AND A(3,K) /= TERRA
                DO
                    BEGIN
                        P:=K;
                        K:=A(3,K)
                    END;
                IF P /= 0
                THEN

```

```

IF A[3,K] = TERRA
THEN
  A[3,P] := A[3,K]
ELSE
  IF A[1,K] = I
  THEN
    A[3,P] := TERRA
  ELSE
ELSE
  IF A[3,K] = TERRA
  THEN
    PRXCOLEUJ := A[3,K]
  ELSE
    PRXCOLEUJ := TERRA
END

```

```

END;

```

```

%-----%

```

```

PROCEDURE DESATIVAXCOLUMA(J);

```

```

  VALUE J;

```

```

  INTEGER J;

```

```

  BEGIN

```

```

    INTEGER I, K, P;

```

```

    PRXCOLEUJ := TERRA;

```

```

    FOR I := 1 STEP 1 UNTIL MK

```

```

    DO

```

```

      IF PRXLINII = TERRA

```

```

      THEN

```

```

        BEGIN

```

```

          P := 0;

```

```

          K := PRXLINII;

```

```

          WHILE A[2,K] = J AND A[4,K] = TERRA

```

```

          DO

```

```

            BEGIN

```

```

              P := K;

```

```

              K := A[4,K]

```

```

            END;

```

```

IF P = 0
THEN
  IF A[4,K] = TERRA
  THEN
    A[4,P] := A[4,K]
  ELSE
    IF A[2,K] = J
    THEN
      A[4,P] := TERRA
    ELSE
  ELSE
    IF A[4,K] = TERRA
    THEN
      PRIXLINCII := A[4,K]
    ELSE
      PRIXLINCII := TERRA

```

```

END

```

```

END;

```

```

%-----INICIO DAS REDUCOES-----%

```

```

DO

```

```

BEGIN

```

```

  DESAT1 := DESAT2 := DESAT3 := DESAT4 := DESAT5 := DESAT6 :=
  DESAT7 := DESAT8 := DESAT9 := DESAT10 := DESAT11 := DESAT12 :=
  DESAT13 := FALSE;

```

```

  FOR I := 1 STEP 1 UNTIL MK

```

```

  DO

```

```

    IF PRIXLINCII = TERRA

```

```

    THEN

```

```

      BEGIN

```

```

        J := PRIXLINCII;

```

```

        IF A[4,J] = TERRA

```

```

        THEN

```

```

          BEGIN

```

```

            X[A[2,J]] := 1;

```

```

            K := PRIXCCL[A[2,J]];

```

```

            WHILE K = TERRA

```

```

DO
BEGIN
  IF PARTICI = 3
  THEN
    BEGIN
      JK:=A[3,K];
      WHILE JK # TERRA
      DO
        BEGIN
          KK:=PRXLIN(A[1,JK]);
          WHILE KK # TERRA
          DO
            BEGIN
              JJ:=A[2,KK];
              DESATIVAXCOLUNA(JJ);
              DESAT1:=TRUE;
              KK:=A[4,KK]
            END;
            JK:=A[3,JK]
          END
        END;
        KK:=A[1,K];
        DESATIVAXLINHA(KK);
        DESAT2:=TRUE;
        K:=A[3,K]
      END;
      KK:=A[2,J];
      DESATIVAXCOLUNA(KK);
      DESAT3:=TRUE
    END
  END;
  END;
  -----%
  FOR I:=1 STEP 1 UNTIL MK-1
  DO
    BEGIN
      L:=I;

```

```

FOR I:=I+1 STEP 1 UNTIL MK
DO
BEGIN
  K1:=PRIXLINCLJ;
  K2:=PRIXLINCIJ;
  IF K1 /= TERRA AND K2 /= TERRA
  THEN
    BEGIN
      CNDC1:=CNDC2:=TRUE;
      WHILE CNDC1 AND CNDC2
      DO
        IF A[2,K1] = A[2,K2]
        THEN
          BEGIN
            KK1:=K1;
            KK2:=K2;
            K1:=A[4,K1];
            K2:=A[4,K2];
            IF K1 = TERRA OR K2 = TERRA
            THEN
              CNDC1:=FALSE
            END
          ELSE
            IF A[2,K1] < A[2,K2]
            THEN
              BEGIN
                KK1:=K1;
                K1:=A[4,K1];
                IF K1 = TERRA
                THEN
                  CNDC1:=FALSE
                END
              ELSE
                IF A[2,K1] > A[2,K2]
                THEN
                  CNDC2:=FALSE;

```

```

IF CNDC2 AND K2 = TERRA
THEN
  BEGIN
    IF PARTICI = 3
    THEN
      BEGIN
        KK:=PRIXLIN[A[1, KK1]];
        JJ:=PRIXLIN[A[1, KK2]];
        WHILE KK /= TERRA AND JJ /= TERRA
        DO
          BEGIN
            IK:=KK;
            IF A[2, KK] < A[2, JJ]
            THEN
              BEGIN
                JK:=A[2, KK];
                DESATIVAXCOLUNA(JK);
                DESAT4:=TRUE;
                KK:=A[4, KK]
              END;
            IF A[2, IK] = A[2, JJ]
            THEN
              BEGIN
                KK:=A[4, KK];
                JJ:=A[4, JJ]
              END
            ELSE
              IF A[2, IK] > A[2, JJ]
              THEN
                JJ:=A[4, JJ]
              END;
            WHILE KK /= TERRA AND JJ = TERRA
            DO
              BEGIN
                JK:=A[2, KK];
                DESATIVAXCOLUNA(JK);

```

```
DESAT5:=TRUE;
```

```
KK:=A[4,KK];
```

```
END
```

```
END;
```

```
KK:=A[1,KK1];
```

```
DESATIVAXLINHA(KK);
```

```
DESAT6:=TRUE
```

```
END
```

```
END
```

```
END
```

```
END;
```

```
%-----%
```

```
FOR I:=MK STEP -1 UNTIL 2
```

```
DO
```

```
BEGIN
```

```
L:=I;
```

```
FOR I:=I-1 STEP -1 UNTIL 2
```

```
DO
```

```
BEGIN
```

```
K1:=PRIXLINAI;
```

```
K2:=FRIXLINAI;
```

```
IF K1 /= TERRA AND K2 /= TERRA
```

```
THEN
```

```
BEGIN
```

```
CNDC1:=CNDC2:=TRUE;
```

```
WHILE CNDC1 AND CNDC2
```

```
DO
```

```
IF A[2,K1] = A[2,K2]
```

```
THEN
```

```
BEGIN
```

```
KK1:=K1;
```

```
KK2:=K2;
```

```
K1:=A[4,K1];
```

```
K2:=A[4,K2];
```

```
IF K1 = TERRA OR K2 = TERRA
```

```
THEN
```



```

        CNDC1:=FALSE
    END
ELSE
    IF A[2,K1] < A[2,K2]
    THEN
        BEGIN
            KK1:=K1;
            K1:=A[4,K1];
            IF K1 = TERRA
            THEN
                CNDC1:=FALSE
            END
        ELSE
            IF A[2,K1] > A[2,K2]
            THEN
                CNDC2:=FALSE;
            IF CNDC2 AND K2 = TERRA
            THEN
                BEGIN
                    IF PARTICI = 3
                    THEN
                        BEGIN
                            KK:=PRIXLINA[A[1,KK1]];
                            JJ:=PRIXCOL[A[1,KK2]];
                            WHILE KK = TERRA AND JJ = TERRA
                            DO
                                BEGIN
                                    IK:=KK;
                                    IF A[2,IK] < A[2,JJ]
                                    THEN
                                        BEGIN
                                            JK:=A[2,IK];
                                            DESATIVAXCOLUNA(JK);
                                            DESAT7:=TRUE;
                                            KK:=A[4,IK]
                                        END;
                                    END;
                                END;
                            END;
                        END;
                    END;
                END;
            END;
        END;
    END;

```

```

      IF A[2,IK] = A[2,JJ]
      THEN
        BEGIN
          KK:=A[4,KK];
          JJ:=A[4,JJ]
        END
      ELSE
        IF A[2,IK] > A[2,JJ]
        THEN
          JJ:=A[4,JJ]
        END;
      WHILE KK /= TERRA AND JJ = TERRA
      DO
        BEGIN
          JK:=A[2,KK];
          DESATIVAXCCLUNA(JK);
          DESAT8:=TRUE;
          KK:=A[4,KK]
        END
      END;
      KK:=A[1,KK1];
      DESATIVAXLINHA(KK);
      DESAT9:=TRUE
    END
  END
END;

```

-----

```

FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N-1
DO
BEGIN
  L:=J;
  FOR K:=J+1 STEP 1 UNTIL N
  DO
  BEGIN
    CNDC1:=TRUE;

```

```

CNDC2:=FALSE;
K1:=PRIXCOLL1;
K2:=PRIXCCLK1;
WHILE K1 /= TERRA AND K2 /= TERRA AND CNDC1
DO
IF AC1,K1] = AC1,K2]
THEN
BEGIN
CNDC2:=TRUE;
K1:=AC3,K1];
K2:=AC3,K2]
END
ELSE
CNDC1:=FALSE;
IF K1 = TERRA AND K2 = TERRA AND CNDC1
AND CNDC2
THEN
IF C[L] <= C[K]
THEN
BEGIN
DESATIVAXCOLUNA(K);
DESAT10:=TRUE
END
ELSE
BEGIN
DESATIVAXCOLUNA(L);
DESAT11:=TRUE
END
END
END;

```

-----

```

IF RECOBRE = 2
THEN
FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N-1
DO
BEGIN

```

```

L:=J;
FOR K:=J+1 STEP 1 UNTIL N
DO
BEGIN
  CNDC1:=TRUE;
  CNDC2:=FALSE;
  IF C[L] <= C[K]
  THEN
    BEGIN
      K1:=PRIXCOL[L];
      K2:=PRIXCOL[K];
      WHILE K1 /= TERRA AND K2 /= TERRA
        AND CNDC1
      DO
        BEGIN
          IF A[1,K1] = A[1,K2]
          THEN
            BEGIN
              K1:=A[3,K1];
              K2:=A[3,K2]
            END
          ELSE
            IF A[1,K1] < A[1,K2]
            THEN
              BEGIN
                CNDC2:=TRUE;
                K1:=A[3,K1]
              END
            ELSE
              CNDC1:=FALSE
            END;
        IF K2 = TERRA AND CNDC1 AND CNDC2
        THEN
          BEGIN
            DESATIVAXCOLUNA(K);
            DESAT12:=TRUE
          END
        END;
    END;

```

```
END
END;
CNDC1:=TRUE;
CNDC2:=FALSE;
IF C[K] <= C[L]
THEN
BEGIN
K1:=PRIXCOLK];
K2:=PRIXCOLL];
WHILE K1 /= TERRA AND K2 /= TERRA
AND CNDC1
DO
BEGIN
IF A[1,K1] = A[1,K2]
THEN
BEGIN
K1:=A[3,K1];
K2:=A[3,K2]
END
ELSE
IF A[1,K1] < A[1,K2]
THEN
BEGIN
CNDC2:=TRUE;
K1:=A[3,K1]
END
ELSE
CNDC1:=FALSE
END;
IF K2 = TERRA AND CNDC1 AND CNDC2
THEN
BEGIN
DESATIVA XCOLUNA(L);
DESAT13:=TRUE
END
END
```

```
END
```

END

END

END

```

UNTIL ¬ DESAT1 AND ¬ DESAT2 AND ¬ DESAT3 AND
      ¬ DESAT4 AND ¬ DESAT5 AND ¬ DESAT6 AND
      ¬ DESAT7 AND ¬ DESAT8 AND ¬ DESAT9 AND
      ¬ DESAT10 AND ¬ DESAT11 AND ¬ DESAT12 AND
      ¬ DESAT13

```

END;

```

%-----%

```

```

PROCEDURE AJUSXPONT(A,LINXSEG,PRIXLIN,PRIXCOL,TERRA,X);

```

```

  INTEGER TERRA;

```

```

  INTEGER ARRAY A(0,1),LINXSEG(0),PRIXLIN(1),PRIXCOL(1),
                X(1);

```

```

  BEGIN

```

```

    INTEGER I,J;

```

```

    TERRA:=549755813987;

```

```

    FOR I:=1 STEP 1 UNTIL ENTIER(M*N/2)-1

```

```

    DO

```

```

      A(4,I):=I+1;

```

```

      A(4,ENTIER(M*N/2)):=TERRA;

```

```

      FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M

```

```

      DO

```

```

        PRIXLIN(I):=TERRA;

```

```

        FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N

```

```

        DO

```

```

          PRIXCOL(J):=TERRA;

```

```

          FOR I:=0 STEP 1 UNTIL M-1

```

```

          DO

```

```

            LINXSEG(I):=I+1;

```

```

            LINXSEG(M):=TERRA;

```

```

            FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N

```

```

            DO

```

```

              X(J):=0;

```

```

    END;

```

```

%-----%

```

```
PROCEDURE ATIVXPONT(A,LINHA,COLUNA,PONTEIRO,PRIXLIN,PRIXCOL,
                    TERRA,X);
```

```
VALUE COLUNA,LINHA,PONTEIRO,TERRA;
```

```
INTEGER COLUNA,LINHA,PONTEIRO,TERRA;
```

```
INTEGER ARRAY ACO,1,PRIXLIN[1],PRIXCOL[1],XC[1];
```

```
BEGIN
```

```
    INTEGER H,I,J,K,XK;
```

```
%-----%
```

```
    PROCEDURE LIGAXPONTXLINHA;
```

```
        BEGIN
```

```
            A[4,PONTEIRO]:=K;
```

```
            IF H = TERRA
```

```
            THEN
```

```
                PRIXLIN[LINHA]:=PONTEIRO
```

```
            ELSE
```

```
                A[4,H]:=PONTEIRO;
```

```
            XK:=1
```

```
        END;
```

```
%-----%
```

```
    PROCEDURE LIGAXPONTXCCLUNA;
```

```
        BEGIN
```

```
            A[3,PONTEIRO]:=K;
```

```
            IF H = TERRA
```

```
            THEN
```

```
                PRIXCOL[COLUNA]:=PONTEIRO
```

```
            ELSE
```

```
                A[3,H]:=PONTEIRO;
```

```
            XK:=0
```

```
        END;
```

```
%-----%
```

```
%-----ATIVA PONTEIROS NAS LINHAS-----%
```

```
    H:=TERRA;
```

```
    K:=PRIXLIN[LINHA];
```

```
    IF K = H
```

```
    THEN
```

```
        FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
```

```

DO
  IF XK = 0
  THEN
    IF A[2,K] < COLUNA
    THEN
      BEGIN
        H:=K;
        K:=A[4,K];
        IF K = TERRA
        THEN
          LIGAXPONTXLINHA
        END
      ELSE
        LIGAXPONTXLINHA
      ELSE
        BEGIN
          A[4,PONTEIRO]:=H;
          PRXLINCLINHA]:=PONTEIRO;
          XK:=1
        END;

```

%-----ATIVA PONTEIROS NAS COLUNAS-----%

```

H:=TERRA;
K:=PRXCOLECCOLUNA];
IF K = H
THEN
  FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
  DO
    IF XK = 1
    THEN
      IF A[1,K] < LINHA
      THEN
        BEGIN
          H:=K;
          K:=A[3,K];
          IF K = TERRA

```



```

        THEN
            LIGAXPCNTXCOLUMA
        END
    ELSE
        LIGAXPCNTXCCLUNA
    ELSE
    ELSE
        BEGIN
            A(I, PONTEIRO) := H;
            PRICOL(COLUMA) := PONTEIRO;
            XK := 0
        END
    END;

```

```
END;
```

```
-----
```

```

PROCEDURE REAJXPONT(LINXSEG, PRXLIN, TERRA);
    VALUE TERRA;
    INTEGER TERRA;
    INTEGER ARRAY LINXSEG(O), PRXLIN(I);
    BEGIN
        INTEGER I, L;
        I := 0;
        DO
            BEGIN
                DO
                    I := * + 1
                UNTIL PRXLIN(I) = TERRA OR I = M;
                IF PRXLIN(I) = TERRA AND I = M
                THEN
                    BEGIN
                        L := I;
                        DO
                            L := * + 1
                        UNTIL PRXLIN(L) = TERRA OR
                            L = M;
                        IF PRXLIN(L) = TERRA
                        THEN

```

```

      BEGIN
        LINXSEG[I-1]:=LINXSEG[L-1];
        I:=L
      END
    ELSE
      IF L = M
      THEN
        BEGIN
          LINXSEG[I-1]:=TERRA;
          I:=L
        END
      END
    ELSE
      IF PRXLIN[I] = TERRA AND I = M
      THEN
        LINXSEG[I-1]:=TERRA
      END
    UNTIL I = M
  END;

```

```

%-----%
PROCEDURE ESCREXDADOS(A,B,C,LINXSEG,PRXLIN,PRXCOL,TERRA);
  VALUE TERRA;
  INTEGER TERRA;
  INTEGER ARRAY A(0,1),B(1),C(1),LINXSEG(0),PRXLIN(1),
    PRXCOL(1);
  BEGIN
    INTEGER I,J,K;
    INTEGER ARRAY MATRIZ(1:MK,1:N);
    FOR I:=1 STEP 1 UNTIL MK
    DO
      FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
      DO
        MATRIZ(I,J):=0;
      FOR I:=1 STEP 1 UNTIL MK
      DO
        BEGIN

```

```

K:=PRIXLINCIJ;
WHILE K /= TERRA
DO
BEGIN
    INTEGER LINHA,COLUNA;
    LINHA:=A[1,K];
    COLUNA:=A[2,K];
    K:=A[4,K];
    MATRIZELINHA,COLUNA]:=1
END
END;
WRITE(SAIDA,<///,X10,"CUSTOS",//>);
WRITE(SAIDA,<X1,25I5,/>,FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N DO C[I,J]);
WRITE(SAIDA,<2(/)>);
WRITE(SAIDA,<///,X10,"MATRIZ DO MODELO",//>);
I:=LIXXSEGC01;
DO
BEGIN
    IF PRIXLINCIJ /= TERRA
    THEN
        BEGIN
            WRITE(SAIDA,<2(/)>);
            WRITE(SAIDA,<X1,25I5,/>,FOR J:=1 STEP 1
                UNTIL N DO
                    IF PRIXCOL[CJ] /=
                    TERRA THEN
                        MATRIZ[I,J]);
        END;
        I:=LIXXSEGCII
END
UNTIL I = TERRA;
WRITE(SAIDA,<2(/)>);
WRITE(SAIDA,<///,X10,"VETOR CONSTANTE",//>);
WRITE(SAIDA,<X1,25I5,/>,FOR I:=1 STEP 1 UNTIL MK
    DO B[I])
END;

```

```

-----%
PROCEDURE ESCREXRESUL(C,TEMXSOLUCAO,X,XSOLXATUAL,ZA,ZXOTIMO);
  INTEGER ZA,ZXOTIMO;
  INTEGER ARRAY C[1],X[1],XSOLXATUAL[1];
  BOOLEAN TEMXSOLUCAO;
  BEGIN
    INTEGER I,J;
    ZA:=0;
    FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
    DO
      BEGIN
        XEJ:=XSOLXATUAL[J];
        ZA:=ZA+C[J]*X[J]
      END;
    ZXOTIMO:=ZA;
    IF TEMXSOLUCAO
    THEN
      BEGIN
        WRITE(SAIDA,<//,X10,
"INDICES DAS VARIÁVEIS IGUAIS A 1 NA SOLUCAO",//>);
        WRITE(SAIDA,<//,X1,25I5,/>,FOR J:=1 STEP 1
          UNTIL N DO IF XEJ = 1 THEN J);
        WRITE(SAIDA,<//,X10,"VETOR SOLUCAO",//>);
        WRITE(SAIDA,<//,X1,25I5,/>,FOR J:=1 STEP 1
          UNTIL N DO XEJ);
        WRITE(SAIDA,<//,X10,"VALOR OTIMO DA F. O.",
          I10,//,130("-"),//>,ZXOTIMO)
      END
    ELSE
      WRITE(SAIDA,<//,X10,"O PROBLEMA NAO TEM SOLUCAO",
        //,130("-"),//>)
    END;
  END;
-----%
PROCEDURE RETRXMEMO(A,LINXSEG,PRIXLIN,REDUC,TERRA);
  VALUE REDUC,TERRA;
  INTEGER REDUC,TERRA;

```

```

INTEGER ARRAY ACO,11,LINXSEGIO1,PRIXLINI1;
BEGIN
  INTEGER I,K;
  WRITE(SAIDA,<2(/)>);
  WRITE(SAIDA,</,/,
X60,"DISPOSICAO DOS DADOS NA MEMORIA">);
  WRITE(SAIDA,<3(/)>);
  FOR K:=1 STEP 1 WHILE ACO,K] /= 0
  DO
    WRITE(SAIDA,</,x20,6I15>,K,ACO,K],AC1,K],AC2,K],
          AC3,K],AC4,K]);

  WRITE(SAIDA,<3(/)>);
  IF REDUC = 0
  THEN
    BEGIN
      K:=0;
      WHILE LINXSEG[K] /= TERRA
      DO
        BEGIN
          K:=LINXSEG[K];
          I:=PRIXLINI[K];
          WHILE I /= TERRA
          DO
            BEGIN
              WRITE(SAIDA,</,x20,6I15,>,I,ACO,I],AC1,I],
                    AC2,I],AC3,I],AC4,I]);
              I:=A[4,I]
            END
          END
        END
      END
    END;
%-----%
PROCEDURE ENTRADAXSAIDA;
BEGIN
  INTEGER ENUMERA,EMPAREL,PARTICI,RECOBRE,RECXGRA,
        REDUC;

```

```

READ(ENTRADA,<5I1,X9,I1>,ENUMERA,RECOBRE,PARTICI,
                                RECXGRA,EMPAREL,REDUC);

```

```

IF ENUMERA = 1

```

```

THEN

```

```

    BEGIN

```

```

        INTEGER CUSTOXNEG,I,J,RESTRICAO,SOLXINI,TIPO,
                ZA,ZXMEHOR,ZXOTIMO;

```

```

        INTEGER ARRAY A(1:M,1:N),B(1:M),C(1:N),
                    INDICE(1:N),SOMA(1:N),X(1:N),
                    XSOLXATUAL(1:N),Y(1:M),ZERO(1:N);

```

```

        BOOLEAN TEMXSOLUCAO;

```

```

        BOOLEAN ARRAY TRANSFORMCUE(1:N);

```

```

        READ(ENTRADA,<3I1>,RESTRICAO,SOLXINI,TIPO);

```

```

%-----LEITURA DOS CUSTOS

```

```

        READ(ENTRADA,<16I5>,FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
                DO C(1:J));

```

```

%-----LEITURA DA MATRIZ DO MODELO

```

```

        FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
        DO

```

```

            READ(ENTRADA,<16I5>,FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N DO
                    A(I,J));

```

```

%-----LEITURA DO VETOR B

```

```

        READ(ENTRADA,<16I5>,FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M DO
                B(I));

```

```

%-----ESCREVE OS CUSTOS, A MATRIZ DO MODELO E

```

```

%-----O VETOR B

```

```

        WRITE(SAIDA,<2(/)>);

```

```

        WRITE(SAIDA,<///,X10,"CUSTOS",//>);

```

```

        WRITE(SAIDA,<X1,18I7,/>,FOR J:=1 STEP 1 UNTIL
                N DO C(1:J));

```

```

        WRITE(SAIDA,<2(/)>);

```

```

        WRITE(SAIDA,<///,X10,"MATRIZ DO MODELO",//>);

```

```

        FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
        DO

```

```

            BEGIN

```

```

                WRITE(SAIDA,<2(/)>);

```

```

WRITE(SAIDA,</,X1,18I7,/>,FOR J:=1 STEP 1
UNTIL N DO A(I,J))

```

```
END;
```

```
WRITE(SAIDA,<2(/)>);
```

```
WRITE(SAIDA,<///,X10,"ELEMENTOS DO VETOR B",//>);
```

```
WRITE(SAIDA,<2(/)>);
```

```
WRITE(SAIDA,</,X1,18I7,/>,FOR I:=1 STEP 1
UNTIL M DO B(I));
```

```
WRITE(SAIDA,<2(/)>);
```

```
ENUNXIMPL(A,B,C,CUSTOXNEG,INDICE,RESTRICAO,
SOLXINI,SOMA,TEMXSOLUCAO,TIPO,
TRANSFORMOU,X,XSOLXATUAL,Y,ZA,ZERO,
ZXMENCR,ZXOTIMO);
```

```
%-----ESCREVE OS RESULTADOS
```

```
ZA:=0;
```

```
FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
```

```
DO
```

```
BEGIN
```

```
  X(I,J):=XSOLXATUAL(I,J);
```

```
  ZA:=ZA+C(I,J)*X(I,J);
```

```
  IF TRANSFORMOU(I,J)
```

```
  THEN
```

```
    X(I,J):=1-X(I,J)
```

```
END;
```

```
ZXOTIMO:=ZA+CUSTOXNEG;
```

```
IF TIPO = 1
```

```
THEN
```

```
  ZXOTIMO:=-ZXOTIMO;
```

```
IF TEMXSOLUCAC
```

```
THEN
```

```
  BEGIN
```

```
    WRITE(SAIDA,<///,X10,
```

```
    "SOLUCAO DO PROB. PELO METODO DE ENUPERACAO IMPLICITA",
```

```
    //>);
```

```
    WRITE(SAIDA,<///,X15,
```

```
    "INDICE DAS VARIAVEIS IGUAIS A 1 NA SOLUCAO",
```

```

//>);
WRITE(SAIDA,<//,X1,25I5,/>,FOR J:=1 STEP
      1 UNTIL N DO IF XEJJ = 1 THEN J);
WRITE(SAIDA,<//,X15,
"VETOR SOLUCAC",
//>);
WRITE(SAIDA,<//,X1,25I5,/>,FOR J:=1 STEP
      1 UNTIL N DO XEJJ);
WRITE(SAIDA,<//,X15,
"VALOR OTIMO DA FUNCAC OBJETIVO",I10,//,130("-"),//>,ZXOTIMO)
      END
      ELSE
        WRITE(SAIDA,<//,X10,
"O PROBLEMA PROPOSTO PARA SER RESOLVIDO PELO METODO DE",//,X10
,"ENUMERACAO IMPLICITA, NAO TEM SOLUCAO",//,130("-"),//>)
      END;
      IF RECOBRE = 2 OR RECXGRA = 4 OR EMPAREL = 5
      THEN
        BEGIN
          INTEGER CSTXNEG,DISPO,I,J,LINHA,COLUNA,
            PONTEIRC,TERRA,ZA,ZXMENOR,ZXOTIMO;
          INTEGER ARRAY A(0:4,1:ENTIER(M*N/2)),B(1:M),
            C(1:N),INDICE(1:N),LINXSEG(0:M),
            PRIXLIN(1:M),PRIXC(1:N),
            SOMA(1:M),XE(1:N),XSOLXATUAL(1:N),
            YE(1:M),ZER(1:N);
          BOOLEAN TEMXSOLUCAO;
          MK:=M;
          AJUSXFONT(A,LINXSEG,PRIXLIN,PRIXC,TERRA,X);
          %-----LEITURA DOS CUSTOS
          READ(ENTRADA,<16I5>,FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
            DO C(J));
          DISPO:=1;
          %-----LEITURA DA MATRIZ A
          READ(ENTRADA,<2I4>,LINHA,COLUNA);
          WHILE LINHA != 0 AND DISPO != TERRA

```



```

DO
BEGIN
  PONTEIRO:=DISPO;
  A[0,PONTEIRO]:=1;
  A[1,PONTEIRO]:=LINHA;
  A[2,PONTEIRO]:=COLUNA;
  DISPO:=A[4,DISPO];
  ATIVXPONT(A,LINHA,COLUNA,PONTEIRO,PRIXLIN,
            PRIXCOL,TERRA,X);
  READ(ENTRADA,<2I4>,LINHA,COLUNA)
END;
IF DISPO = TERRA
THEN
  WRITE(SAIDA,<>// X10,
"FORAM ESGOTADAS AS POSICOES DA MATRIZ, PROVAVELMENTE ELA",//,
X10,"NAO E ESPARSA. TENTE UTILIZAR A PROCEDURE ENUMXIMPL.",//>)
ELSE
  BEGIN
%-----LEITURA DO VETOR CONSTANTE
    READ(ENTRADA,<16I5>,FOR I:=1 STEP 1 UNTIL
          M DO B[I]);
    ESCREXDADOS(A,B,C,LINXSEG,PRIXLIN,PRIXCOL,
                TERRA);
    IF REDUC = 0 AND EMPAREL = 5
    THEN
      BEGIN
        REDLCOES(A,C,PARTICI,PRIXLIN,PRIXCOL,
                 RECOBRE,TERRA,X);
        REAJXPONT(LINXSEG,PRIXLIN,TERRA)
      END;
    IF EMPAREL = 5
    THEN
      BEGIN
        FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
        DO
          B[I]:=-B[I];

```

```

CSTXNEG:=0;
FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
DO
BEGIN
    CSTXNEG:= * - C(I,J);
    FOR I:=1 STEP 1 UNTIL M
    DO
        B(I):=B(I)+A(I,J)
    END
END;

ENUXIMPXRECFAR(A,B,C,INDICE,LINXSEG,
                PRIXLIN,FRIXCOL,SOMA,
                TEMXSOLUCAO,TERRA,X,
                XSOLXATUAL,Y,ZA,ZERO,
                ZXMENOR,ZXOTIMO);

IF RECOBRE = 2
THEN
    WRITE(SAIDA,<//,X10,
"RESULTADOS PARA O PROBLEMA DE DETERMINAR O CONJUNTO RECO-",//,
X10,"BRIMENTO MINIMO PROPOSTO:",//>);
    IF RECXGRA = 4
    THEN
        WRITE(SAIDA,<//,X10,
"RESULTADOS PARA O PROBLEMA DE DETERMINAR O RECOBRIMENTO ",//,
X10,"MINIMO DOS NOS PELOS ARCOS DE UM GRAFO NAO ORIENTADO",//,
X10,"PROPOSTO",//>);
        IF RECOBRE = 2 OR RECXGRA = 4
        THEN
            ESCREXRESUL(C,TEMXSOLUCAO,X,XSOLXATUAL,
                        ZA,ZXOTIMO);
        IF EMPAREL = 5
        THEN
            BEGIN
                ZA:=0;
                FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
                DO

```

```

BEGIN
  XEJJ:=XSCLXATUALEJJ;
  ZA:= * + C[J]*XEJJ;
  XEJJ:=1-XEJJ
END;
ZXOTIMO:=ZA+CSTXNEG;
ZXOTIMO:=-ZXOTIMO;
WRITE(SAIDA,<///,X10,
"RESULTADOS PARA O PROBLEMA DE DETERMINAR O EMPARELHAMENTO",///,
X10,"MAXIMO DOS NOS PELOS ARCOS DE UM GRAFO NAO ORIENTADO ",///,
X10,"PROPOSTO:",//>);

IF TEMXSOLUCAO
THEN
  BEGIN
    WRITE(SAIDA,<///,X10,
"INDICE DAS VARIAVEIS IGUAIS A 1 NA SOLUCAO",//>);
    WRITE(SAIDA,<///,X1,25I5,//>,FOR
      J:=1 STEP 1 UNTIL N DO
      IF XEJJ = 1 THEN J);
    WRITE(SAIDA,<///,X10,
      "VETOR SOLUCAO",//>);
    WRITE(SAIDA,<///,X1,25I5,//>,FOR
      J:=1 STEP 1 UNTIL N DO XEJJ);
    WRITE(SAIDA,<///,X10,
"VALOR OTIMO DA FUNCAO OBJETIVO",I10,///,130("=-"),//>,ZXOTIMO)
  END
ELSE
  WRITE(SAIDA,<///,X10,
"O PROBLEMA DE DETERMINAR O EMPARELHAMENTO MAXIMO DOS NOS",///,
X10,"PELOS ARCOS DE UM GRAFO NAO ORIENTADO, NAO TEM SOLUCAO",//>
);

END;

END
END;
IF PARTICI = 3
THEN

```

```

BEGIN
    MK:=M;
    M:=2*M
END;
IF PARTICI = 3
THEN
    BEGIN
        INTEGER DISPO,I,J,LINHA,CCLUNA,PONTEIRO,TERRA,
            ZA,ZXMENOR,ZXOTIMO;
        INTEGER ARRAY A(0:4,1:ENTIER(M*N/2)),B(1:M),
            C(1:N),INDICE(1:N),LIXSEG(0:M),
            PRIXLIN(1:M),PRIXCOL(1:N),
            SCMA(1:N),X(1:N),Y(1:M),
            XSQLXATUAL(1:N),ZERO(1:N);
        BOOLEAN TEMXSCLUCAD;
        WJUSXPONT(A,LIXSEG,PRIXLIN,PRIXCOL,TERRA,X);
%-----LEITURA DOS CUSTOS
        READ(ENTRADA,<16I5>,FOR J:=1 STEP 1 UNTIL N
            DO C(J));
        DISPO:=1;
%-----LEITURA DA MATRIZ A
        READ(ENTRADA,<2I4>,LINHA,COLUNA);
        WHILE LINHA /= 0
        DO
            BEGIN
                PONTEIRO:=DISPO;
                A(0,PONTEIRO):=1;
                A(1,PONTEIRO):=LINHA;
                A(2,PONTEIRO):=COLUNA;
                DISPO:=A(4,DISPO);
                ATIVXPONT(A,LINHA,COLUNA,PONTEIRO,PRIXLIN,
                    PRIXCOL,TERRA,X);
                READ(ENTRADA,<2I4>,LINHA,CCLUNA)
            END;
%-----LEITURA DO VETOR B
        READ(ENTRADA,<16I5>,FOR I:=1 STEP 1 UNTIL MK

```

```
DO B(I));
```

```
ESCREVADADOS(A,B,C,LINXSEG,PRIXLIN,PRIXCOL,
TERRA);
```

```
IF REDUC = 0
```

```
THEN
```

```
BEGIN
```

```
REDUCOES(A,C,PARTICI,PRIXLIN,PRIXCOL,
RECCBRE, TERRA,X);
```

```
REAJXPONT(LINXSEG,PRIXLIN,TERRA)
```

```
END;
```

```
FOR I:=1 STEP 1 UNTIL MK
```

```
DO
```

```
BEGIN
```

```
INTEGER KK;
```

```
KK:=PRIXLIN(I);
```

```
WHILE KK /= TERRA AND DISPO /= TERRA
```

```
DO
```

```
BEGIN
```

```
FONTEIRO:=DISPO;
```

```
ACO,PONTEIRO]:=-A[0, KK];
```

```
AC1,PONTEIRO]:=LINHA:=MK+AC1, KK];
```

```
AC2,PONTEIRO]:=COLUNA:=AC2, KK];
```

```
BCMK+AC1, KK]:=-B[AC1, KK];
```

```
KK:=AC4, KK];
```

```
DISPC:=AC4, DISPO];
```

```
ATIVXPONT(A, LINHA, COLUNA, PONTEIRO,
PRIXLIN, PRIXCOL, TERRA, X)
```

```
END;
```

```
IF DISPO = TERRA
```

```
THEN
```

```
WRITE(SAIDA, <///, X10,
```

```
"FORAM ESGOTADAS AS POSICOES DA MATRIZ. PROVAVELMENTE ELA", ///,
```

```
X10, "NAC E ESPARSA. TENTE UTILIZAR A PROCEDURE ENUMXIMPL.", ///>)
```

```
END;
```

```
IF DISPO /= TERRA
```

```
THEN
```

```

ENUXIMPXRECXPAA(A,B,C,INDICE,LINXSEG,
                PRIXLIN,PRIXCOL,SOMA,
                TEMXSOLUCAG,TERRA,X,
                XSOLXATUAL,Y,ZA,ZERO,
                ZXMENOR,ZXOTIMO);

```

```

WRITE(SAIDA,<//,X10,

```

```

"RESULTADOS PARA O PROBLEMA DE DETERMINAR O CONJUNTO",//,
X10,"PARTICIONAMENTO MINIMO PROPOSTO:",//>);

```

```

ESCREXRESUL(C,TEMXSOLUCAG,X,XSOLXATUAL,ZA,
            ZXOTIMO);

```

```

%-----PODE SER IMPRESSO O RETRATO DA MEMORIA OU

```

```

%-----DISPOSICAO DOS DADOS NA MEMORIA

```

```

    END

```

```

    END;

```

```

%-----*

```

```

    READ(ENTRADA,<2I3>,M,N);

```

```

    WHILE M /= 0

```

```

    DO

```

```

    BEGIN

```

```

        ENTRADAXSAIDA;

```

```

        READ(ENTRADA,<2I3>,M,N)

```

```

    END

```

```

%-----*

```

```

END.

```



38	39	32	71	80	26	5	40	8	12	30	15	0	1	23
100	0	20	3	0	40	6	8	0	6	4	22	4	6	1
5	14	8	2	8	0	20	0	0	6	12	6	80	13	6
22	14	0	1	2										

8	71	30	60	200	18	6	30	4	8	31	6	3	0	18
60	21	4	0	2	32	15	31	2	2	7	8	2	8	0
2	8	6	7	1	0	0	20	8	14	20	2	40	6	1
14	20	12	0	1										

38	52	30	42	170	9	7	20	0	3	21	4	1	2	14
310	8	4	6	1	18	15	38	10	4	8	6	0	0	3
0	10	6	1	3	0	3	5	4	0	30	12	16	18	3
16	22	30	4	0										

Vetor B:

800 650 550 550 650

Solução:

$X(I) = 1$  para  $I = 4, 6, 8, 9, 11, 12, 13, 15, 16, 17, 19, 20, 23, 25, 26,$   
 $27, 28, 29, 31, 32, 34, 35, 36, 37, 38, 39, 40, 41, 42,$   
 $43, 44, 47, 48, 49, 50.$

Valor ótimo da função objetivo: 16537.



Transcrevemos também os dados correspondentes ao problema gerado para teste da parte do programa que determina o conjunto recobrimento ou particionamento mínimo. Ele corresponde a uma parte de um problema mais amplo que trata da alocação ótima de tripulações em rotas aéreas. O trecho que testamos é exatamente o que faz a busca do ótimo após a geração da matriz das rotações. Neste problema temos 16 vôos e 75 rotações geradas com esses vôos. Assim, trata-se de um problema de 75 variáveis e 16 restrições.

Custos:

50	60	120	70	160	110	70	75	65	65	45	125	105	75	70
70	210	205	190	150	145	155	190	150	220	100	150	105	105	110
115	170	175	160	170	180	125	175	185	180	190	125	165	120	130
110	120	115	150	95	100	205	215	185	95	90	145	90	175	170
180	155	150	160	185	175	115	125	120	115	160	120	120	115	125

Vetor B:

$$B(I) = 1, \quad \text{para } I = 1, \dots, 16.$$

Matriz A(I,J):

$$A(I,J) = 1 \quad \text{para } I = 1, \quad J = 1, 17, 18, 19, 20, 21, 22, 23, 24, 25, 26$$

$$I = 2, \quad J = 2, 19, 20, 21, 22, 27, 28, 29, 30, 31$$

$$I = 3, \quad J = 3, 17, 18, 32, 33$$

I = 4, J = 4, 34, 35, 36, 37

I = 5, J = 5, 23, 54

I = 6, J = 6, 19, 27, 34, 43, 71

I = 7, J = 7, 17, 20, 30, 32, 42, 48, 55, 59, 62, 72,  
73

I = 8, J = 8, 38, 39, 40, 41, 42, 43, 44, 45

I = 9, J = 9, 24, 28, 35, 36, 38, 39, 46, 47, 48, 56,  
57, 70

I = 10, J = 10, 18, 21, 24, 29, 35, 38, 40, 44, 46, 52,  
57, 58, 60, 63, 66, 67, 74

I = 11, J = 11, 49, 50, 51, 52, 53, 54, 55, 56, 57, 58

I = 12, J = 12, 25, 49, 52, 53, 59, 60, 61

I = 13, J = 13, 62, 63, 64

I = 14, J = 14, 22, 25, 31, 33, 36, 37, 39, 41, 45, 47,  
51, 53, 61, 64, 65, 68, 75

I = 15, J = 15, 65, 66, 67, 68, 69, 70, 71, 72

I = 16, J = 16, 26, 40, 41, 50, 65, 66, 69, 73, 74, 75

BIBLIOGRAFIA

## BIBLIOGRAFIA

1. ARABEYRE, J. P., FEARNLEY, J., STEIGER, F. C., TEATHER, W. - The Airline Crew Scheduling Problem: A Survey, Transportation Science, vol. 3, 1969, pp. 140-163.
2. BALAS, E. - An Additive Algorithm for Solving Linear Programs with Zero-One Variables, Operations Research, vol. 13, 1965, pp. 517-546.
3. BALAS, E. - Discrete Programming by the Filter Method, Operations Research, vol. 15, 1967, pp. 915-957.
4. BALAS, E., PADBERG, M. W. - On the Set Covering Problem, Carnegie-Mellon University, Management Science Research Report n° 197, 1970.
5. BALAS, E. - Bivalent Programming by Implicit Enumeration, Encyclopedia of Computer Science and Technology, vol. 2, 1975, pp. 479-494.
6. BALAS, E., PADBERG, M. W. - Set Partitioning, Carnegie-Mellon University, Combinatorial Programming: Methods and Applications, 1975, pp. 205-258.
7. BALAS, E., PADBERG, M. W. - Set Partitioning: A Survey, Siam Review, n° 4, 1976, pp. 710-760.
8. BALAS, E., SAMUELSSON, H. - A Node Covering Algorithm, Naval Research Logistics Quarterly, vol. 24, 1977, pp. 213-233.
9. BALINSKI, M. L. - Integer Programming: Methods, Uses, Computation, Management Science, vol. 12, 1965, pp. 253-313.

10. BALINSKI, M. L. - On Maximum Matching, Minimum Covering and their Connections, Proceedings of the Princeton Symposium on Mathematical Programming, Princeton University Press, 1970, pp. 303-311.
11. BERGE, C. - Graphs and Hypergraphs, North-Holland/American Elsevier, 1973.
12. BERZTISS, A. T. - Data Structures Theory and Practice, Academic Press, 1971.
13. BYRNE, J. L., PROLL, L. G. - Solution of Linear Programming in 0-1 Variables by Implicit Enumeration, Comm. ACM, vol. 11, 1968, pp. 782.
14. DAHL, O. J., DIJKSTRA, E. W., HOARE, C. A. R. - Structured Programming, Academic Press, 1972.
15. DANTZIG, G. B. - Linear Programming and Extensions, Princeton University Press, 1963.
16. DELORME, M. J. - Contribution à la Résolution du Problème de Partitionnement: Methodes de Troncatures, These de Docteur Ingenieur Présentée à L'Universite de Paris, 1974.
17. DELORME, J., HEURGON, E. - Problemes de Partitionnement: Exploration Arborescente ou Methode de Troncatures?, Revue Française d'Automatique, Informatique et Recherche Opérationnelle, vol. 2, 1975, pp.53-65.
18. FIALA, F. - Solution of Linear Programming Problems in 0-1 Variables, Comm. ACM, vol. 16, 1973, pp. 445-447.
19. FORD, L. R., FULKERSON, D. R. - Flows in Network, Princeton University Press, 1962.

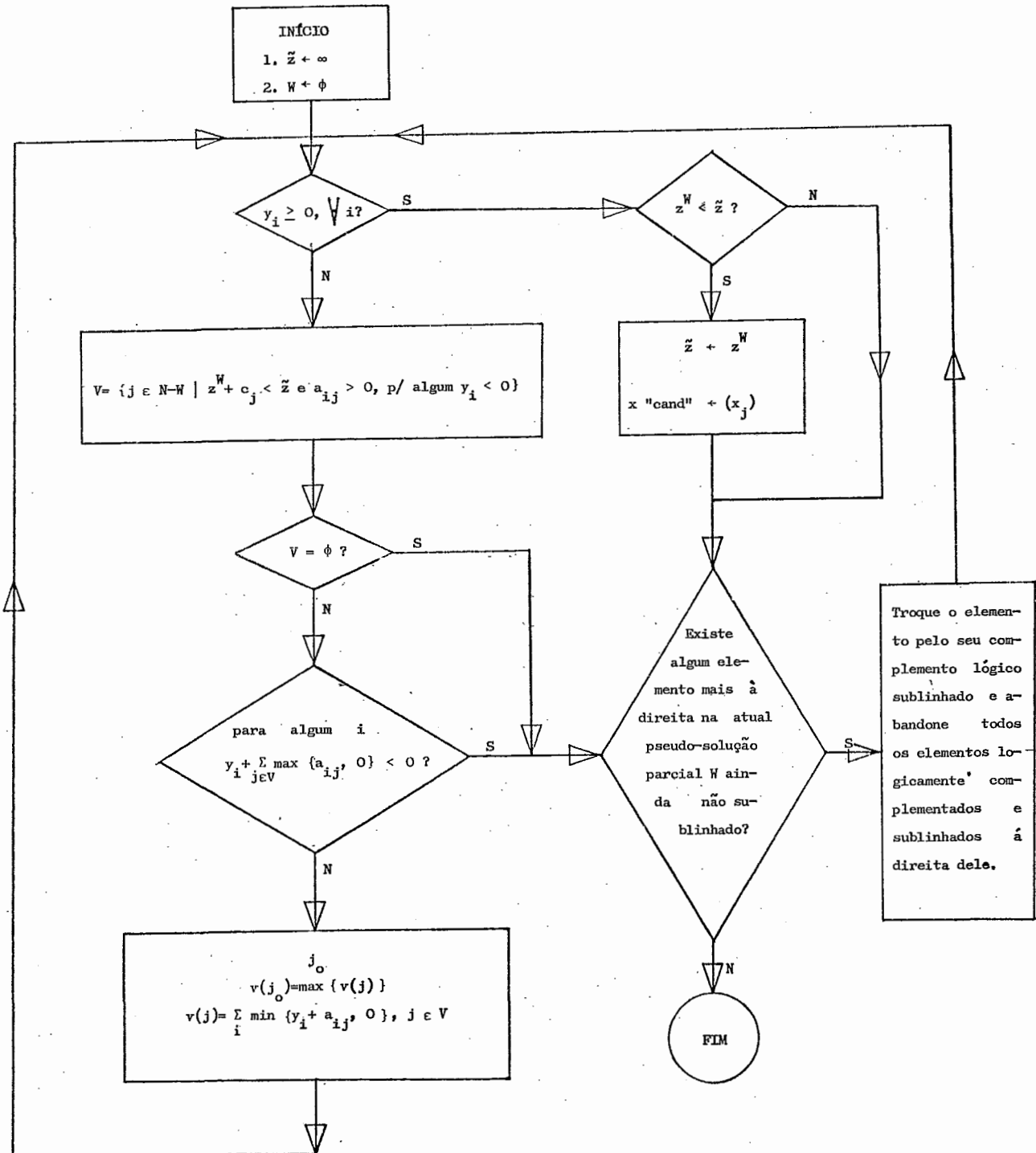
20. GARFINKEL, R. S., NEMHAUSER, G. L. - The Set-Partitioning Problem: Set-Covering with Equality Constraints, Operations Research, vol. 17, 1969, pp. 848-856.
21. GARFINKEL, R. S., NEMHAUSER, G. L. - Integer Programming, John Wiley & Sons, 1972.
22. GEOFFRION, A. M. - Integer Programming by Implicit Enumeration and Balas Method, Siam Review, vol. 9, n° 2, 1967, pp. 178-190.
23. GEOFFRION, A. M. - An Improved Implicit Enumeration Approach for Integer Programming, Operations Research, vol. 17, 1969, pp. 437-454.
24. GLOVER, F., ZIONTS, S. - A Note on the Additive Algorithm of Balas, Operations Research, vol. 13, 1965, pp. 546-549.
25. GLOVER, F. - A Multiphase-dual Algorithm for the Zero-One Integer Programming Problem, Operations Research, vol. 13, 1965, pp. 879-919.
26. GLOVER, F. - Surrogate Constraints, Operations Research, vol. 16, 1968, pp. 741-749.
27. GLOVER, F. - A Note on Extreme-Point Solutions and a Paper by Lemke, Salkin, and Spielberg, Operations Research, Vol. 19, 1971, pp. 1023-1025.
28. GLOVER, F. - Surrogate Constraint Duality in Mathematical Programming, Operations Research, vol. 23, 1975, pp. 434-451.
29. GONDRAN, M., LAURIÈRE, J. L. - Un Algorithme pour le Probleme de Partitionnement, Revue Française d'Automatique, Informatique et Recherche Opérationnelle, vol. 1, 1974, pp. 27-40.

30. GONDRAN, M., LAURIÈRE, J. L. - Un Algorithme pour les Problemes de Recouvrement, Revue Française d'Automatique, Informatique et Recherche Opérationnelle, vol. 2, 1975, pp. 33-51.
31. GREENBERG, H. - Integer Programming, Academic Press, 1971.
32. GUE, R. L., LIGGETT, J. C. - Analysis of Algorithms for the Zero-One Programming Problem, Comm. ACM, vol. 11, 1968.
33. GUHA, D. - The Set-covering Problem with Equality Constraint, Operations Research, vol. 21, 1973, pp. 348-351.
34. HEURGON, E. - Un Probleme de Recouvrement: L'Habillage des Horaires d'une Ligne d'Autobus, Revue Française d'Automatique, Informatique et Recherche Opérationnelle, vol. 1, 1971, pp. 13-29.
35. KNUTH, D. E. - The Art of Computer Programming, Addison - Wesley Publishing Company, 1973.
36. KOVÁCS, L. B. - A New Solution for the General Set Covering Problem, Lecture Notes in Computer Science, 5th Conference on Optimization Techniques, Part I, Springer Verlag, 1973.
37. KUNZI, H. P., TZSCHACH, H. G., ZEHNDER, C. A. - Numerical Methods of Mathematical Optimization, Academic Press, 1971.
38. LAND, A. H., DOIG, A. G. - An Automatic Method of Solving Discrete Programming Problems, Econometrica, vol. 28, 1960, pp. 497-520.
39. LEMKE, C. E., SPIELBERG, K. - Direct Search Algorithm for Zero-One and Mixed-Integer Programming, Operations Research, vol. 15, 1967, pp. 892-914.

40. LEMKE, C. E., SALKIN, H. M., SPIELBERG, K. - Set-Covering by Single-branch Enumeration with Linear-programming Subproblems, Operations Research, vol. 19, 1971, pp. 998-1022.
41. MACULAN, N. - Programação Linear Inteira, Notas preparatórias de um livro texto, cap. V, COPPE/IMUFRJ, 1977.
42. MAHENDRARAJAH, A., FIALA, F. - A Comparison of three Algorithms for Linear Zero-One Programs, ACM Transactions on Mathematical Software, vol. 2, 1976, pp. 331-334.
43. MURTY, K. G. - Linear and Combinatorial Programming, John Wiley & Sons, Inc., 1976.
44. NICOLETTI, B. - Automatic Crew Rostering, Transportation Science, vol. 9, 1975, pp. 33-42.
45. ORGANICK, E. I. - Computer System Organization, The B5700/B6700 Series, Academic Press, Inc., 1973.
46. PAGE, E. S., WILSON, L. B. - Information Representation and Manipulation in a Computer, Cambridge University Press, 1973.
47. PETERSEN, C. - Computational Experience with Variants of the Balas Algorithm Applied to Selection of R&D Projects, Management Science, vol. 13, 1967, pp. 736-750.
48. PIPER, J. C., ZOLTNERS, A. A. - Implicit Enumeration Based Algorithms for Postoptimizing Zero-One Programs, Naval Research Logistics Quarterly, vol. 22, 1975, pp. 791-809.
49. RICHARDSON, R. - An Optimization Approach to Routing Aircraft, Transportation Science, vol. 10, 1976, pp. 52-71.



50. ROODMAN, G. M. - Postoptimality Analysis in Zero-One Programming by Implicit Enumeration, Naval Research Logistics Quarterly, vol. 19, 1972, pp. 435-447.
51. ROTH, R. - Computer Solutions to Minimum-Cover Problems, Operations Research, vol. 17, 1969, pp. 455-466.
52. SALKIN, H. M. - Integer Programming, Addison-Wesley Publishing Company, 1975.
53. TAHA, H. A. - Integer Programming Theory, Applications, and Computations, Academic Press, 1975.
54. THE BURROUGHS CORP. - B6700/B7700 ALGOL Language Reference Manual, 1974.
55. TUAN, N. P. - A Flexible Tree-search Method for Integer Programming Problems, Operations Research, vol. 19, 1971, pp. 115-119.
56. ZIONTS, S. - Linear and Integer Programming, Prentice Hall, Inc., 1974.



INÍCIO

1.  $\bar{z} \leftarrow \infty$
2.  $W \leftarrow \emptyset$

$y_i \geq 0, \forall i?$

S

N

$V = \{j \in N-W \mid z^W + c_j < \bar{z} \text{ e } a_{ij} > 0, \text{ p/ algum } y_i < 0\}$

$V = \emptyset?$

S

N

para algum  $i$   
 $y_i + \sum_{j \in V} \max\{a_{ij}, 0\} < 0?$

S

N

$j_0$   
 $v(j_0) = \max\{v(j)\}$   
 $v(j) = \sum_i \min\{y_i + a_{ij}, 0\}, j \in V$

$z^W < \bar{z}?$

S

N

$\bar{z} \leftarrow z^W$   
 $x \text{ "cand"} \leftarrow (x_j)$

Existe algum elemento mais à direita na atual pseudo-solução parcial  $W$  ainda não sublinhado?

S

N

Troque o elemento pelo seu complemento lógico sublinhado e abandone todos os elementos logicamente complementados e sublinhados à direita dele.

FIM

