

# Programação Inteira - planos de corte

## Investigação Operacional

J.M. Valério de Carvalho  
`vc@dps.uminho.pt`

Departamento de Produção e Sistemas  
Escola de Engenharia, Universidade do Minho

9 de fevereiro de 2015

# Programação Inteira - planos de corte

## antes

- Em Programação Linear, os valores das variáveis da solução óptima podem ser números fraccionários.

## Guião

- Em Programação Inteira, os valores das variáveis da solução óptima devem ser inteiros.
- Estratégia do método dos planos de corte: adicionar planos de corte ao modelo e reoptimizar, até obter uma solução inteira.
- *Plano de corte*: restrição gerada a partir das restrições do modelo
  - que corta uma porção do domínio com soluções fraccionárias e
  - que não corta nenhuma solução inteira.

## depois

- Vamos ver outro método, baseado em partição e avaliação.

- Problema de Programação Inteira
- Algoritmo de planos de corte
- Planos de Corte Fraccional Inteiro Puro (ou de Chvátal-Gomory)
- Aplicação a um exemplo
- Aplicação a um exemplo
  - Selecção da linha para gerar plano de corte
- Planos de Corte Misto
- Aplicação a um exemplo

# Programação Inteira (PI)

- problema de programação linear inteiro puro:

$$\begin{array}{ll}\max z_I &= cx \\ \text{subj. a} & Ax = b \\ & x \geq 0 \text{ e inteiro}\end{array}$$

- problema de programação linear inteiro misto:

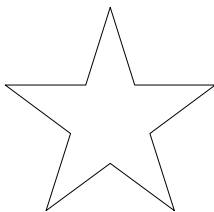
$$\begin{array}{ll}\max z_I &= cx + dy \\ \text{subj. a} & Ax + Dy = b \\ & x \geq 0 \text{ e inteiro, } y \geq 0\end{array}$$

- *Restrições de integralidade*: declaram que as variáveis de decisão  $x$  são inteiras.
- As restrições  $x$  binário também são restrições de integralidade.

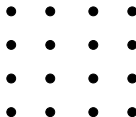
# Domínio de PI é um conjunto não-convexo

## Relembrar:

O conjunto de soluções  $X = \{x : Ax \leq b, x \geq 0\}$  de um problema de programação linear é um conjunto convexo.



Conjunto não convexo

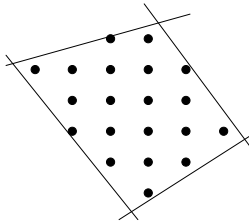


Conjunto não convexo

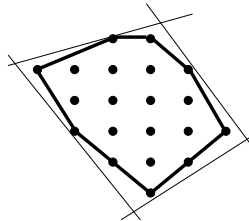
Um conjunto discreto de pontos (como ocorre nos Problemas de Programação Inteira) não pode ser representado por um conjunto de restrições lineares.

# Resolver Programação Inteira com Programação Linear

- Em Programação Linear, há uma caracterização do óptimo: o vértice é ótimo se o poliedro não tiver nenhum vértice adjacente melhor!
- Dificuldade: não é conhecida nenhuma "boa" caracterização das soluções ótimas do problema de Programação Inteira.



Conjunto de pontos inteiros que obedecem às restrições



Restrições que delimitam os pontos extremos inteiros

- As restrições (facetas) necessárias para construir o poliedro cujos vértices são pontos **inteiros** podem não ser todas conhecidas, e podem ser em número exponencial em relação à dimensão do espaço.

# Algoritmo de planos de corte

## Estratégia do método dos planos de corte:

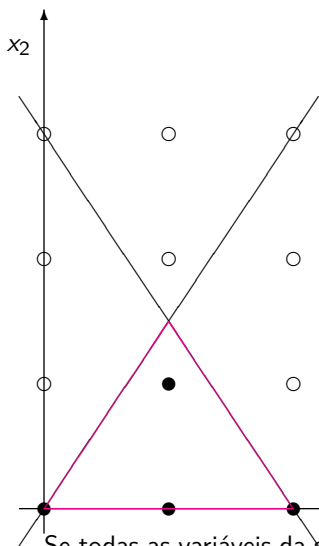
- determinar a solução óptima do problema de programação linear;
- cortar partes do domínio em que não há soluções inteiras e reotimizar, até obter uma solução inteira (que é óptima!).

## Algoritmo de planos de corte

- Optimizar *relaxação linear* (\*)
- Enquanto (solução não for inteira),  
    identificar um plano de corte  
    adicionar plano de corte ao conjunto de restrições  
    reotimizar

(\*) a *relaxação linear* do modelo de Prog. Inteira é o modelo de Prog. Linear que resulta de relaxar (retirar) as restrições de integralidade.

# Exemplo: problema e solução óptima da relaxação linear



$$\begin{array}{ll}\max & x_1 + x_2 \\ \text{su}j. & 3x_1 + 2x_2 \leq 6 \\ & -3x_1 + 2x_2 \leq 0 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \text{ e inteiros}\end{array}$$

	$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	
$x_1$	1	0	1/6	-1/6	1
$x_2$	0	1	1/4	1/4	3/2
	0	0	5/12	1/12	5/2

Se todas as variáveis da solução óptima da relaxação linear forem inteiras, essa solução é a solução óptima do problema inteiro (porquê?)



# Plano de Corte Fraccional Inteiro Puro (ou de Chvátal-Gomory)

- problema de programação linear inteiro puro:

$$\begin{array}{ll} \max z_I & = \quad cx \\ \text{suj. a} & \quad Ax = b \\ & \quad x \geq 0 \text{ e inteiro} \end{array}$$

- todas as variáveis devem ser inteiras.

# Plano de corte de Chvátal-Gomory

- Dada uma solução básica não inteira:
  - $\mathcal{B} = \{x_{B_1}, \dots, x_{B_i}, \dots, x_{B_m}\}$ : conjunto de variáveis básicas,
  - $\mathcal{N}$ : conjunto de variáveis não básicas,
- existe uma variável básica  $x_{B_i}$  cujo valor é o número fraccionário  $b_i$ .
- A restrição relativa à variável básica  $x_{B_i}$ , retirada do quadro simplex óptimo, é:

$$x_{B_i} + \sum_{j \in \mathcal{N}} a_{ij} x_j = b_i$$

- Dado que  $x_j \geq 0, \forall j$ , a seguinte restrição é válida:

$$x_{B_i} + \sum_{j \in \mathcal{N}} \lfloor a_{ij} \rfloor x_j \leq b_i$$

- A função do lado esquerdo deve ter um valor inteiro.
- Portanto, se se arredondar para baixo o lado direito, de  $b_i$  para  $\lfloor b_i \rfloor$ , apenas se cortam soluções fraccionárias.
- O plano de corte de Chvátal-Gomory é:

$$x_{B_i} + \sum_{j \in \mathcal{N}} \lfloor a_{ij} \rfloor x_j \leq \lfloor b_i \rfloor$$

- $\lfloor \cdot \rfloor$ : operador arredondamento para baixo

## ... expresso em termos das variáveis não-básicas

- Plano de corte está expresso em termos de  $x_{B_i}$  e das variáveis não-básicas.
- Fazendo eliminação de Gauss ((1) - (2)):
- $\mathcal{N}$  : conjunto de variáveis não básicas
- Restrição relativa à variável básica  $x_{B_i}$  com valor fraccionário  $b_i$ :

$$x_{B_i} + \sum_{j \in \mathcal{N}} a_{ij} x_j = b_i \quad (1)$$

$$x_{B_i} + \sum_{j \in \mathcal{N}} \lfloor a_{ij} \rfloor x_j \leq \lfloor b_i \rfloor \quad (2)$$

- o plano de corte fica expresso apenas em termos das variáveis não-básicas:

$$\sum_{j \in \mathcal{N}} (a_{ij} - \lfloor a_{ij} \rfloor) x_j \geq b_i - \lfloor b_i \rfloor$$

- podendo ser inserido no quadro simplex mantendo a matriz identidade.

# Exemplo

- Considere a seguinte restrição relativa à variável básica  $x_2$  com valor fraccionário  $3/2$  (sendo  $s_1$  e  $s_2$  variáveis não-básicas):

$$x_2 + 1/4 s_1 + 1/4 s_2 = 3/2$$

- Forma do plano de corte:  $\sum_{j \in \mathcal{N}} (a_{ij} - \lfloor a_{ij} \rfloor) x_j \geq b_i - \lfloor b_i \rfloor$

$$a_{2s_1} = 1/4 \rightarrow a_{2s_1} - \lfloor a_{2s_1} \rfloor = 1/4 - \lfloor 1/4 \rfloor = 1/4$$

$$a_{2s_2} = 1/4 \rightarrow a_{2s_2} - \lfloor a_{2s_2} \rfloor = 1/4 - \lfloor 1/4 \rfloor = 1/4$$

$$b_2 = 3/2 \rightarrow b_2 - \lfloor b_2 \rfloor = 3/2 - \lfloor 3/2 \rfloor = 1/2$$

- Plano de corte:

$$1/4 s_1 + 1/4 s_2 \geq 1/2$$

# Operador arredondamento para baixo $\lfloor \cdot \rfloor$ : exemplos

- Dado  $a_{ij}$ ,
- $\lfloor a_{ij} \rfloor$  : característica (parte inteira)
- $(a_{ij} - \lfloor a_{ij} \rfloor)$  : mantissa (parte decimal (sempre  $\geq 0$ ))

Valor  $a_{ij}$  positivo:

$$a_{ij} = 1/3 \rightarrow \lfloor a_{ij} \rfloor = \lfloor 1/3 \rfloor = 0$$

$$a_{ij} = 1/3 \rightarrow a_{ij} - \lfloor a_{ij} \rfloor = 1/3 - \lfloor 1/3 \rfloor = 1/3$$

$$a_{ij} = 11/6 \rightarrow \lfloor a_{ij} \rfloor = \lfloor 11/6 \rfloor = 1$$

$$a_{ij} = 11/6 \rightarrow a_{ij} - \lfloor a_{ij} \rfloor = 11/6 - \lfloor 11/6 \rfloor = 5/6$$

Valor  $a_{ij}$  negativo:

$$a_{ij} = -2/3 \rightarrow \lfloor a_{ij} \rfloor = \lfloor -2/3 \rfloor = -1$$

$$a_{ij} = -2/3 \rightarrow a_{ij} - \lfloor a_{ij} \rfloor = -2/3 - \lfloor -2/3 \rfloor = -2/3 - (-1) = 1/3$$

$$a_{ij} = -11/6 \rightarrow \lfloor a_{ij} \rfloor = \lfloor -11/6 \rfloor = -2$$

$$a_{ij} = -11/6 \rightarrow a_{ij} - \lfloor a_{ij} \rfloor = -11/6 - \lfloor -11/6 \rfloor = -11/6 - (-2) = 1/6$$

## Exemplo: plano de corte derivado da linha de $x_2$

- Restrição relativa à variável básica  $x_2$  :

$$x_2 + 1/4 s_1 + 1/4 s_2 = 3/2$$

- Forma do plano de corte:  $\sum_{j \in \mathcal{N}} (a_{ij} - \lfloor a_{ij} \rfloor) x_j \geq b_i - \lfloor b_i \rfloor$
- Plano de corte:

$$1/4 s_1 + 1/4 s_2 \geq 1/2$$

- Após a introdução de uma nova variável de folga,  $s_3$ , e sendo expresso como uma restrição do tipo  $\leq$ , é equivalente a:

$$-1/4 s_1 - 1/4 s_2 + s_3 = -1/2$$

- podendo ser inserido no quadro simplex mantendo a matriz identidade.

## Exemplo: após inserção do primeiro plano de corte

- Quadro com plano de corte:

	$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	
$x_1$	1	0	$1/6$	$-1/6$	0	1
$x_2$	0	1	$1/4$	$1/4$	0	$3/2$
$s_3$	0	0	$-1/4$	$-1/4$	1	$-1/2$
	0	0	$5/12$	$1/12$	0	$5/2$

- Após a reotimização do quadro, obtém-se:

	$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	
$x_1$	1	0	$1/3$	0	$-2/3$	$4/3$
$x_2$	0	1	0	0	1	1
$s_2$	0	0	1	1	-4	2
	0	0	$1/3$	0	$1/3$	$7/3$

- A solução ainda é fraccionária. É necessário inserir mais planos de corte.

## Exemplo: plano de corte derivado da linha de $x_1$

- Restrição relativa à variável básica  $x_1$  :

$$x_1 + 1/3 s_1 - 2/3 s_3 = 4/3$$

- Forma do plano de corte:  $\sum_{j \in \mathcal{N}} (a_{ij} - \lfloor a_{ij} \rfloor) x_j \geq b_i - \lfloor b_i \rfloor$

$$a_{1s_1} - \lfloor a_{1s_1} \rfloor = 1/3 - \lfloor 1/3 \rfloor = 1/3$$

$$a_{1s_3} - \lfloor a_{1s_3} \rfloor = -2/3 - \lfloor -2/3 \rfloor = -2/3 - (-1) = 1/3$$

$$b_1 - \lfloor b_1 \rfloor = 4/3 - \lfloor 4/3 \rfloor = 1/3$$

- Plano de corte:

$$1/3 s_1 + 1/3 s_3 \geq 1/3$$

- Após a introdução de uma nova variável de folga,  $s_4$ , e sendo expresso como uma restrição do tipo  $\leq$ , é equivalente

$$-1/3 s_1 - 1/3 s_3 + s_4 = -1/3$$



## Exemplo: após inserção do segundo plano de corte

- Quadro com plano de corte:

	$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$s_4$	
$x_1$	1	0	$1/3$	0	$-2/3$	0	$4/3$
$x_2$	0	1	0	0	1	0	1
$s_2$	0	0	1	1	-4	0	2
$s_4$	0	0	$-1/3$	0	$-1/3$	1	$-1/3$
	0	0	$1/3$	0	$1/3$	0	$7/3$

- Após a reotimização do quadro, obtém-se:

	$x_1$	$x_2$	$s_1$	$s_2$	$s_3$	$s_4$	
$x_1$	1	0	0	0	-1	1	1
$x_2$	0	1	0	0	1	0	1
$s_2$	0	0	0	1	-5	3	1
$s_1$	0	0	1	0	1	-3	1
	0	0	0	0	0	1	2

- Solução ótima inteira.

# Exemplo: planos de corte em termos das vars de decisão

- Substituindo os valores de  $s_1, s_2$  e  $s_3$ , os planos de corte podem ser expressos em termos das variáveis de decisão do problema,  $x_1$  e  $x_2$  :
- Do quadro inicial, sabe-se que:  
 $s_1 = 6 - 3x_1 - 2x_2$   
 $s_2 = 0 + 3x_1 - 2x_2$
- Da equação derivada do primeiro plano de corte, sabe-se que:  
 $s_3 = -1/2 + 1/4 s_1 + 1/4 s_2$   
 $s_3 = -1/2 + 1/4 (6 - 3x_1 - 2x_2) + 1/4 (0 + 3x_1 - 2x_2)$   
 $s_3 = 1 - x_2$

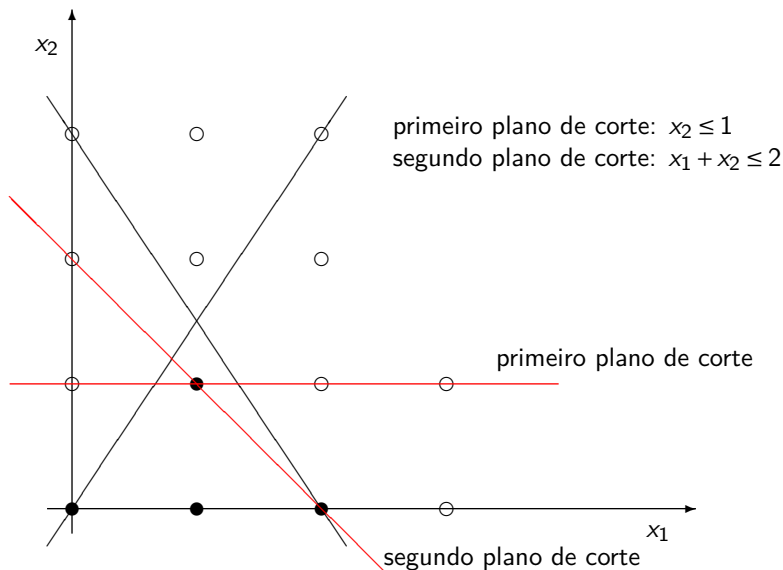
Primeiro plano de corte:  $1/4 s_1 + 1/4 s_2 \geq 1/2$

- $1/4 (6 - 3x_1 - 2x_2) + 1/4 (0 + 3x_1 - 2x_2) \geq 1/2$
- $x_2 \leq 1$

Segundo plano de corte:  $1/3 s_1 + 1/3 s_3 \geq 1/3$

- $1/3 (6 - 3x_1 - 2x_2) + 1/3 (1 - x_2) \geq 1/3$
- $x_1 + x_2 \leq 2$

# Exemplo: planos de corte em termos das vars de decisão



- Pode provar-se que o método converge para o óptimo inteiro após inserir um número finito de planos de corte [G63].
- No pior caso, pode ser necessário um número de planos de corte exponencialmente grande em relação ao número de variáveis de decisão (Problema de Programação Inteira é NP-completo).
- Tipicamente, à medida que se adicionam planos de corte, as porções fraccionárias eliminadas são progressivamente menores.
- Na prática, os *solvers* de PI tipicamente usam a seguinte metodologia:
  - inserir planos de corte enquanto o corte é significativo;
  - usar depois o método de partição e avaliação [vamos ver].

# Seleção da linha para gerar o plano de corte

- Seleccionar linha com coeficiente do lado direito com maior parte fraccionária:

$$\text{linha } k : f_k = \max_i \{f_i\}, \text{ sendo } f_i = b_i - \lfloor b_i \rfloor$$

- Em caso de empate, seleccionar:

$$\text{linha } k : \alpha_k = \max_i \{\alpha_i\}, \text{ sendo } \alpha_i = f_i / \sum f_{ij}, \text{ sendo } f_{ij} = (a_{ij} - \lfloor a_{ij} \rfloor)$$

- problema de programação linear inteiro misto:

$$\begin{array}{ll}\max z_I &= cx + dy \\ \text{sujeito a} & Ax + Dy = b \\ & x \geq 0 \text{ e inteiro}, y \geq 0\end{array}$$

- algumas variáveis devem ser inteiras, mas há outras que podem ser fraccionárias.

# Plano de corte misto

- $\mathcal{B} = \{x_{B_1}, \dots, x_{B_i}, \dots, x_{B_m}\}$  : conjunto de variáveis básicas
- $\mathcal{N}$  : conjunto de variáveis não básicas
- A partir de uma restrição da variável básica  $x_{B_i}$  do quadro simplex:

$$x_{B_i} + \sum_{j \in \mathcal{N}} a_{ij} x_j = b_i,$$

- o plano de corte misto tem a forma:

$$\sum_{j \in \mathcal{N}} d_{ij} x_j \geq f_i$$

sendo

$$d_{ij} = \begin{cases} a_{ij} & , \text{ se } a_{ij} \geq 0 \quad \text{e } x_j \text{ puder ser fraccionário} \\ (f_i / (1 - f_i))(-a_{ij}) & , \text{ se } a_{ij} < 0 \quad \text{e } x_j \text{ puder ser fraccionário} \\ f_{ij} & , \text{ se } f_{ij} \leq f_i \quad \text{e } x_j \text{ tiver que ser inteiro} \\ (f_i / (1 - f_i))(1 - f_{ij}) & , \text{ se } f_{ij} > f_i \quad \text{e } x_j \text{ tiver que ser inteiro} \end{cases}$$

- sendo  $f_i = b_i - \lfloor b_i \rfloor$

- Os planos de corte são válidos para qualquer problema de programação inteira.
- Há também planos de corte para problemas específicos (e.g., Travelling Salesman Problem (TSP), Generalized Assignment Problem (GAP), Bin Packing Problem (BPP), Knapsack Problem (KP)), que usam informação sobre a estrutura do problema.
- Estes planos de corte são estudados em *Teoria poliédrica*.



# Resultados de aprendizagem

- Identificar as limitações da PI
- Descrever a estratégia do método dos planos de corte.
- Seleccionar a linha para derivar os planos de corte, derivar os planos de corte, inseri-los no quadro simplex e reoptimizar para problemas de:
  - programação inteira pura
  - programação inteira mista.
- Descrever um plano de corte em função das variáveis de decisão do problema.

# Fim