

# Otimização de Sistemas

Prof. Sandro Jerônimo de Almeida, PhD.



# Programação Linear Inteira



# Definição

- Um problema de Programação Linear Inteira (PLI) é um problema de Programação Linear (PL) em que todas ou alguma(s) das suas variáveis são discretas (têm de assumir valores inteiros)
- Programação Linear Inteira Pura: todas variáveis devem ser inteiras
- Programação Linear Inteira Mista: algumas variáveis devem ser inteiras



# Exemplos

## Programação Linear

$$\max F = 4x_1 - 5x_2$$

suj. a:

$$2x_1 + 3x_2 \leq 8$$

$$5x_1 + 2x_2 \leq 11$$

$$x_1, x_2 \geq 0$$

## Programação Linear Inteira

$$\max F = 4x_1 - 5x_2$$

suj. a:

$$2x_1 + 3x_2 \leq 8$$

$$5x_1 + 2x_2 \leq 11$$

$$x_1, x_2 \geq 0 \text{ e inteiras}$$

- Exemplos de variáveis de decisão inteiras

Número de Pessoas, Número de Lotes (indivisíveis)

Qtde. de Itens, Variáveis binárias, etc.

# Problema da Mochila

- Quais itens colocar em uma mochila de forma a levar o maior valor possível e não ultrapassar a capacidade  $K$  da mochila?

Item	Valor (\$)	Peso (Kg)
1	100	1,2
2	200	2
3	300	3,1
4	400	4,2
5	500	4,8
6	600	5,9
7	700	6,9



Capacidade da Mochila  
 $K = 11 \text{ kg}$



# Problema da Mochila

- Caso específico

Item	Valor (\$)	Peso (Kg)
1	100	1,2
2	200	2
3	300	3,1
4	400	4,2
5	500	4,8
6	600	5,9
7	700	6,9

Capacidade da Mochila  
 $K = 11 \text{ kg}$



# Problema da Mochila

Capacidade da Mochila  
 $K = 11 \text{ kg}$

Item	Valor (\$)	Peso (Kg)
1	100	1,2
2	200	2
3	300	3,1
4	400	4,2
5	500	4,8
6	600	5,9
7	700	6,9

- Modelo de PPL

- Variáveis de decisão

$X_i$  = decide se leva o item ou não (0 ou 1),  $| i=\{1,2,3 \dots 7\}$

- Maximizar  $Z = 100 X_1 + 200 X_2 + 300 X_3 + 400 X_4 + 500 X_5 + 600 X_6 + 700 X_7$

Sujeito a:

$$1,2 X_1 + 2 X_2 + 3,1 X_3 + 4,2 X_4 + 4,8 X_5 + 5,9 X_6 + 6,9 X_7 \leq 11 \text{ (kg)}$$

$$x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6, x_7 \in \{0,1\}$$



# Problema da Mochila

- Formulação geral - *Knapsack problem (PK)*

$$(PK) \text{ Maximizar } z = \sum_{j=1}^n c_j x_j$$

sujeito a:

$$\sum_{j=1}^n w_j x_j \leq b$$

$$x_j \geq 0 \text{ e inteiro.}$$





# Problema da Mochila

- *Apenas 1 item - (PKI)*



# Problema da Mochila

- *Apenas 1 item disponível - (PKI)*

$$\text{(PKI) Maximizar } z = \sum_{j=1}^n c_j x_j$$

sujeito a:

$$\sum_{j=1}^n w_j x_j \leq b$$

$$\longrightarrow x_j \in \{0, 1\} \quad j = 1, \dots, n$$



# Problema da Mochila

- *Quantidade limitada de Itens - (PKL)*



# Problema da Mochila

- *Quantidade limitada de Itens - (PKL)*

$$(PKL) \text{ Maximizar } z = \sum_{j=1}^n c_j x_j$$

sujeito a:

$$\sum_{j=1}^n w_j x_j \leq b$$

$$\rightarrow x_j \leq l_j \quad j = 1, \dots, n$$

$$x_j \in \mathfrak{S}^+$$



# Exemplo da Confeitaria

Uma confeitaria pode produzir dois tipos de sorvete em lata: chocolate e creme. Cada lata do sorvete de chocolate é vendido com um lucro de \$3 e as latas de creme com um lucro de \$1. Contratos com várias lojas impõem que sejam produzidas no mínimo 10 latas de sorvete de chocolate por dia e que o total de latas fabricadas por dia nunca seja menor que 20. O mercado só é capaz de consumir até 40 latas de sorvete de creme e 60 de chocolate. As máquinas de preparação do sorvete disponibilizam 180 horas de operação por dia, sendo que cada lata de sorvete de chocolate consome 2 horas de trabalho e cada lata de creme, 3 horas. Determine o esquema de produção que maximiza os lucros com a venda de latas de sorvete.

# Exemplo da Confeitaria

- Variáveis de decisão:

$x_j$  = número de latas de sorvete do tipo  $j$  a serem produzidas por dia, sendo  $j = 1$  (chocolate) e  $j = 2$  (creme)

- Função objetivo: maximizar lucro obtidos com a venda dos lotes dos bolos tipo creme e chocolate

$$\text{Maximizar } f(x) = x_1 + 3x_2$$



# Exemplo da Confeitaria

## Modelo PL

Maximizar  $z = x_1 + 3x_2$   
sujeito a:

$$x_1 \leq 40$$

$$x_2 \leq 60$$

$$x_2 \geq 10$$

$$x_1 + x_2 \geq 20$$

$$3x_1 + 2x_2 \leq 180$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$

## Pergunta

- Sendo  $x_j$  = número de latas de sorvete do tipo  $j$  a serem produzidas por dia.
- É possível produzir um número não inteiro de latas de sorvete?

# Exemplo da Confeitaria

Modelo requer restrições de integralidade

Maximizar  $z = x_1 + 3x_2$

sujeito a:

$$x_1 \leq 40$$

$$x_2 \leq 60$$

$$x_2 \geq 10$$

$$x_1 + x_2 \geq 20$$

$$3x_1 + 2x_2 \leq 180$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$

$x_1, x_2 \in \mathbb{Z}^+$  (conjunto dos inteiros positivos).



# Exemplo da Confeitaria

## Representação gráfica

Maximizar  $z = x_1 + 3x_2$

sujeito a:

$$x_1 \leq 40$$

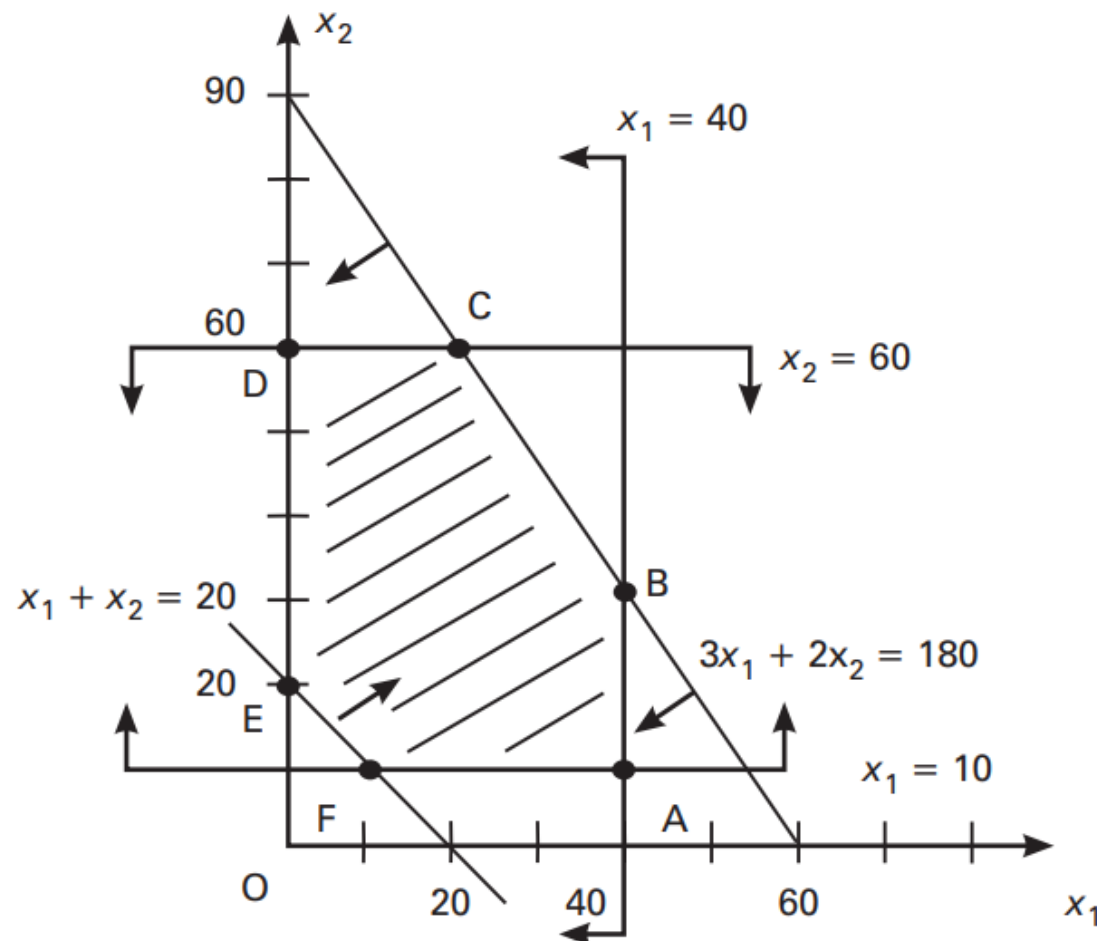
$$x_2 \leq 60$$

$$x_2 \geq 10$$

$$x_1 + x_2 \geq 20$$

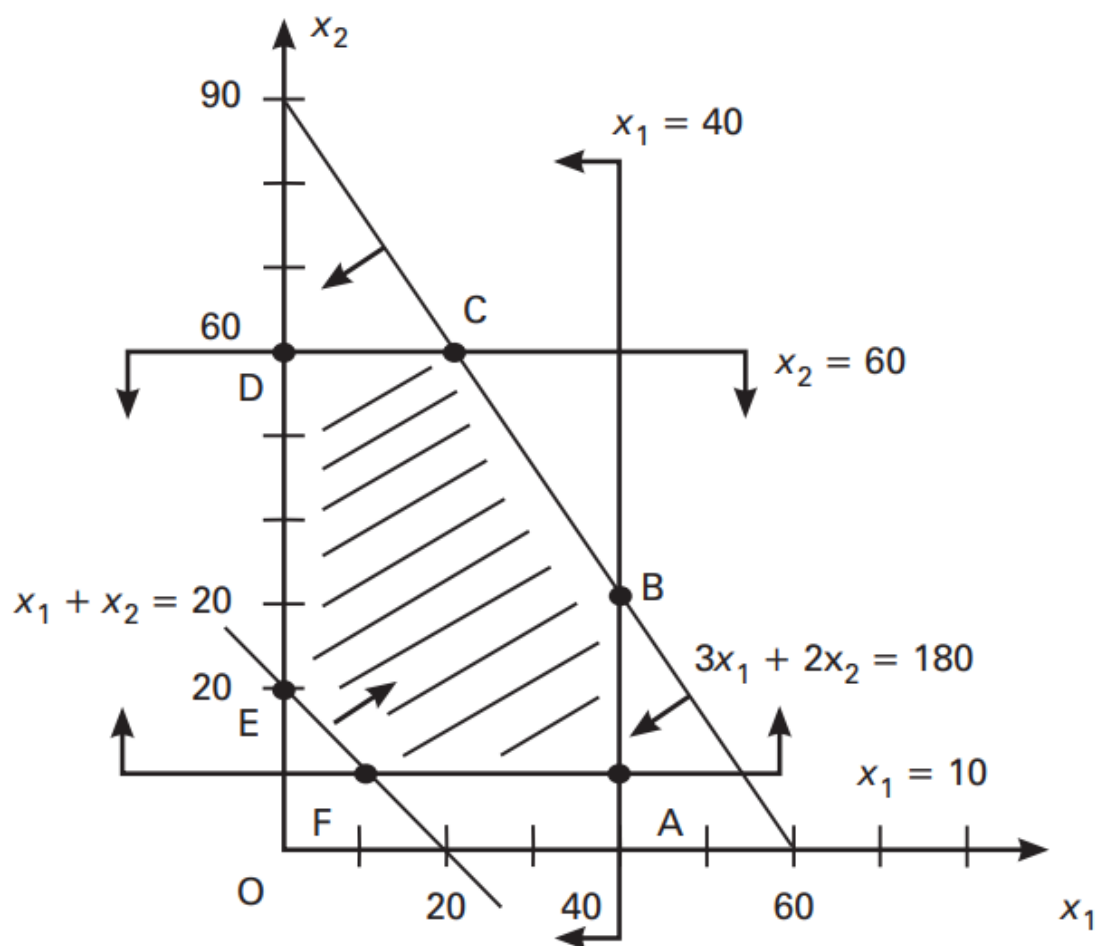
$$3x_1 + 2x_2 \leq 180$$

$$x_1 \geq 0, x_2 \geq 0$$



# Exemplo da Confeitaria

## Representação gráfica



Ponto	Coordenada	Max $Z = x_1 + 3x_2$
A	$(40, 10)$	70
B	$(40, 30)$	130
<b>C</b>	<b><math>(20, 60)</math></b>	<b>200</b>
D	$(0, 60)$	180
E	$(0, 20)$	60
F	$(10, 10)$	40

### Pergunta-se:

- E se os pontos não fossem inteiros?
- Qual seria a solução?

# Soluções Inteiras

## Exemplo

$$\begin{array}{llll} \max & x_1 & + & 19x_2 \\ & x_1 & + & 20x_2 \leq 50 \\ & x_1 & + & x_2 \leq 20 \\ & x_1 & , & x_2 \in \mathbb{Z}^+ \end{array}$$

## Solução ótima não inteira

- $X_1 = 18,89$
- $X_2 = 1,58$
- $Z = 48,42$

- Como obter a solução ótima inteira?
- O arredondamento seria uma boa estratégia?



# Estratégia de arredondamento

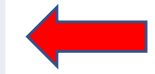
$$\begin{aligned} \max \quad & x_1 + 19x_2 \\ & x_1 + 20x_2 \leq 50 \\ & x_1 + x_2 \leq 20 \\ & x_1, x_2 \in \mathbb{Z}^+ \end{aligned}$$

Solução ótima

- $x_1 = 18,89$
- $x_2 = 1,58$
- $Z = 48,42$

$x_1$	$x_2$	$Z = x_1 + 19 x_2$
19	2	Inviável
19	1	$Z = 38$
18	2	Inviável
18	1	$Z = 37$

Existe uma solução melhor?



# Estratégia de arredondamento

$$\begin{array}{llll} \max & x_1 & + & 19x_2 \\ & x_1 & + & 20x_2 \leq 50 \\ & x_1 & + & x_2 \leq 20 \\ & x_1 & , & x_2 \in \mathbb{Z}^+ \end{array}$$

Solução ótima

- $x_1 = 18,89$
- $x_2 = 1,58$
- $Z = 48,42$

$x_1$	$x_2$	$Z = x_1 + 19 x_2$
19	2	Inviável
19	1	$Z = 38$
18	2	Inviável
18	1	$Z = 37$

Erro  
de 21%

Solução ótima Inteira

- $x_1 = 10$
- $x_2 = 2$
- $Z = 48$

Conclusão:

Não é uma boa estratégia resolver o PPL (contínuo) e arredondar a solução resultante

# Branch-and-Bound

- O método denominado de *Branch-and-Bound* (*B&B*) baseia-se na ideia de desenvolver uma enumeração inteligente dos pontos candidatos à solução ótima inteira de um problema.
- *Branch*: refere-se ao fato de que o método efetua partições no espaço das soluções.
- *Bound*: ressalta que a prova da otimalidade da solução utiliza-se de limites calculados ao longo da enumeração



# Definições

- Seja o problema (P) com variáveis inteiras e  $(\bar{P})$  com variáveis contínuas:

$$(P) = \underset{e}{\text{Maximizar}} \{cx \mid Ax = b, x \geq 0, x \in Z^+\}$$

$$(\bar{P}) = \text{Maximizar} \{cx \mid Ax = b, x \geq 0, x \in R^+\}$$

- Temos que a solução ótima de P será sempre menor igual a solução ótima de  $\bar{P}$



# Branch-and-Bound (B&B)

- Obtém-se a solução do problema P
- Se a solução não é inteira significa que o problema deve ser subdividido (*branch*) em dois novos P1 e P2, com as seguintes restrições:

$$x_j \geq \lfloor \bar{x}_j \rfloor + 1 \text{ ou } x_j \leq \lfloor \bar{x}_j \rfloor$$

- Os problemas P1 e P2 devem ser resolvidos
- Sucessivas subdivisões devem acontecer até se obter uma solução inteira.





# Branch-and-Bound (B&B)

- Subproblemas obtidos a partir da inserção das novas restrições

$(P_1)$  Maximizar  $z = cx$   
sujeito a:

$$Ax \leq b$$

$$x_i \leq \lfloor x_i^0 \rfloor$$

$$x_i \in \mathbb{Z}$$

$(P_2)$  Maximizar  $z = cx$   
sujeito a:

$$Ax \leq b$$

$$x_i \leq \lfloor x_i^0 \rfloor + 1$$

$$x_i \in \mathbb{Z}$$



# Branch-and-Bound (B&B)

## Exemplo

Maximizar  $z = 5x_1 + 8x_2$

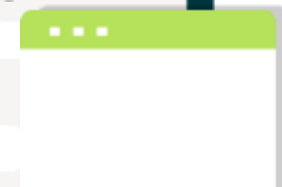
sujeito a :

$$x_1 + x_2 \leq 6$$

$$5x_1 + 9x_2 \leq 45$$

$$x_1, x_2 \in \mathbb{Z}^+$$

**Solução Contínua:**  $x_1 = \frac{9}{4}$        $x_2 = \frac{15}{4}$        $Z = 41\frac{1}{4}$



# Branch-and-Bound (B&B)

## Divisões do problema (*branch*)

- Solução contínua  $x_1 = \frac{9}{4}$        $x_2 = \frac{15}{4}$        $Z = 41\frac{1}{4}$

- Restrições a serem adicionadas ao  
Problema (P1)

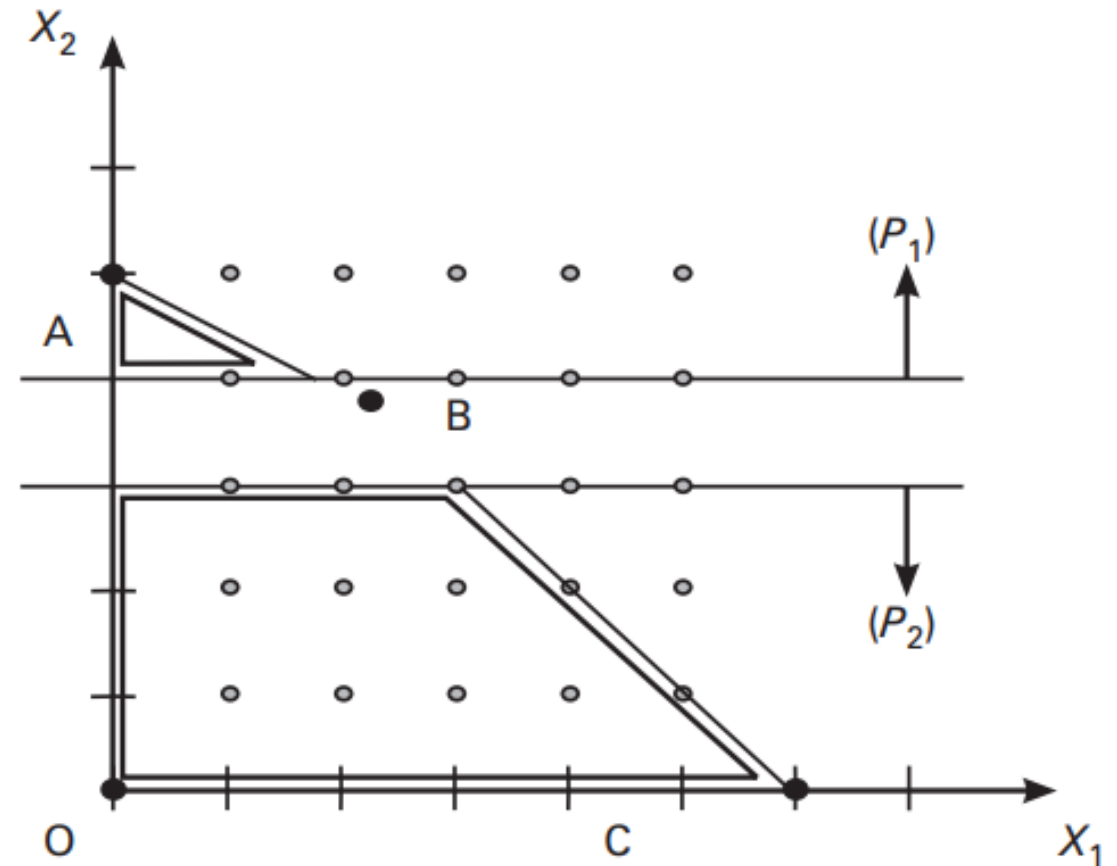
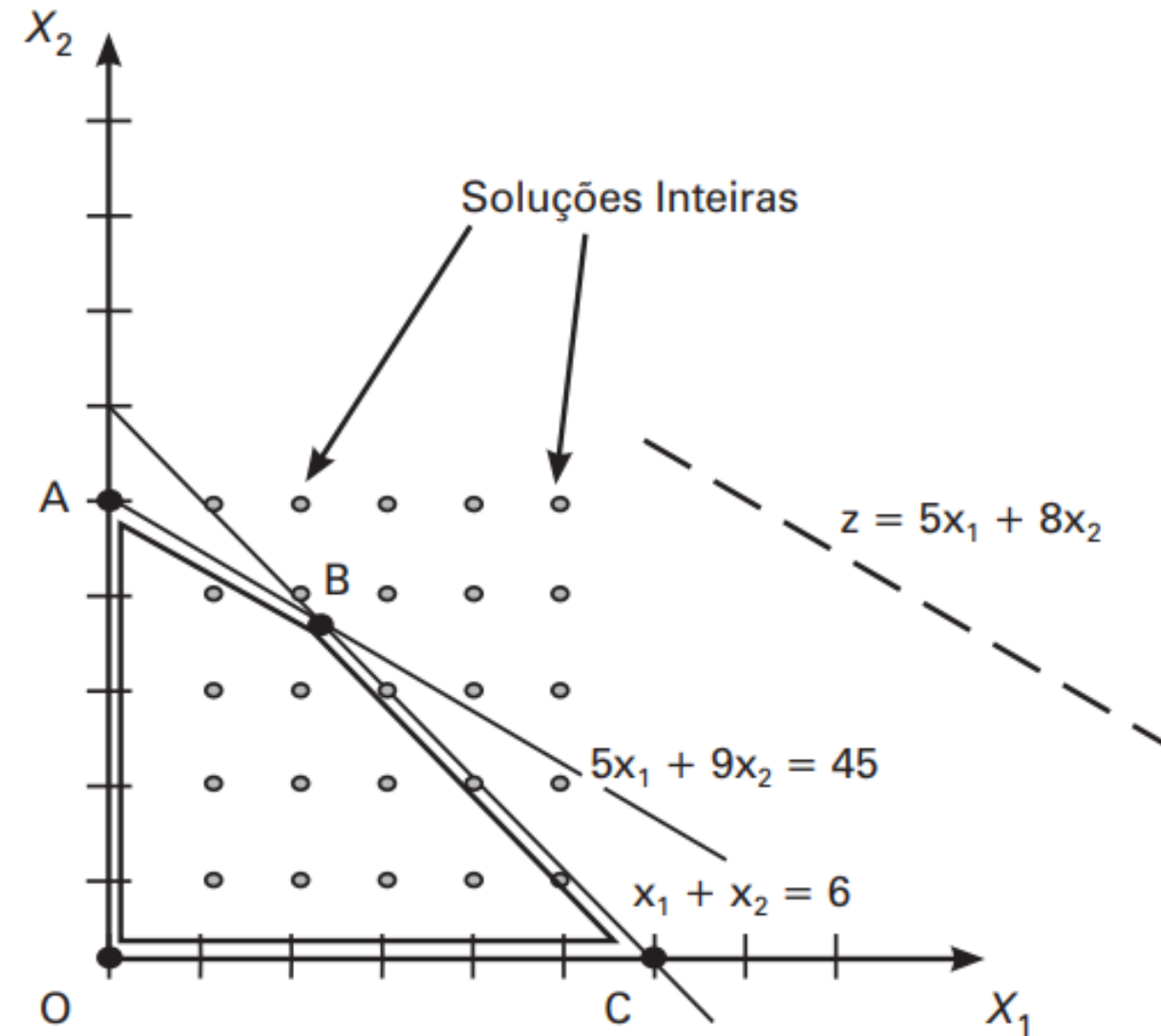
$$x_2 \geq \left\lfloor \frac{15}{4} \right\rfloor + 1 \geq 4$$

Problema (P2)

$$x_2 \leq \left\lfloor \frac{15}{4} \right\rfloor \leq 3$$

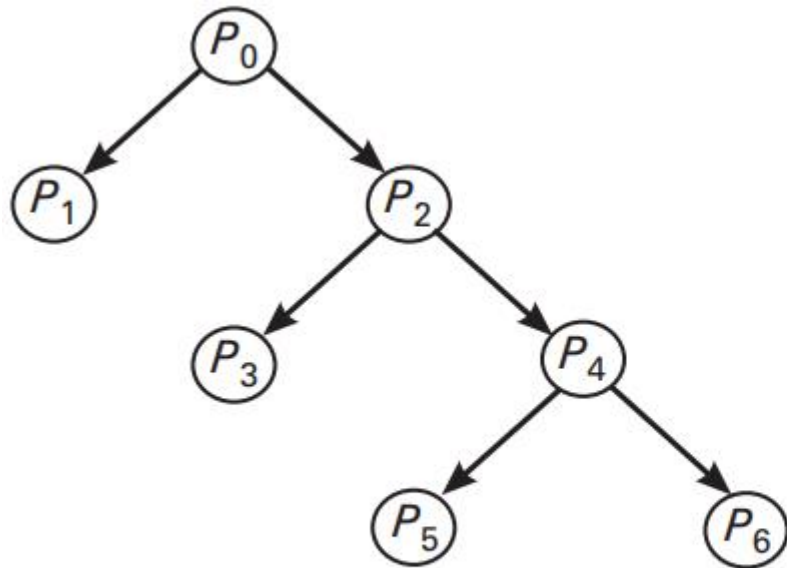


# Branch-and-Bound (B&B)

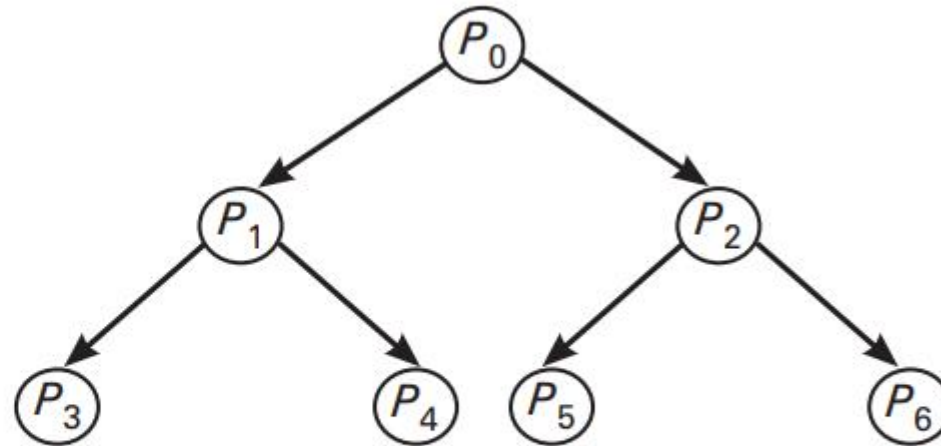


# Branch-and-Bound (B&B)

## Iterações e estratégias de subdivisões



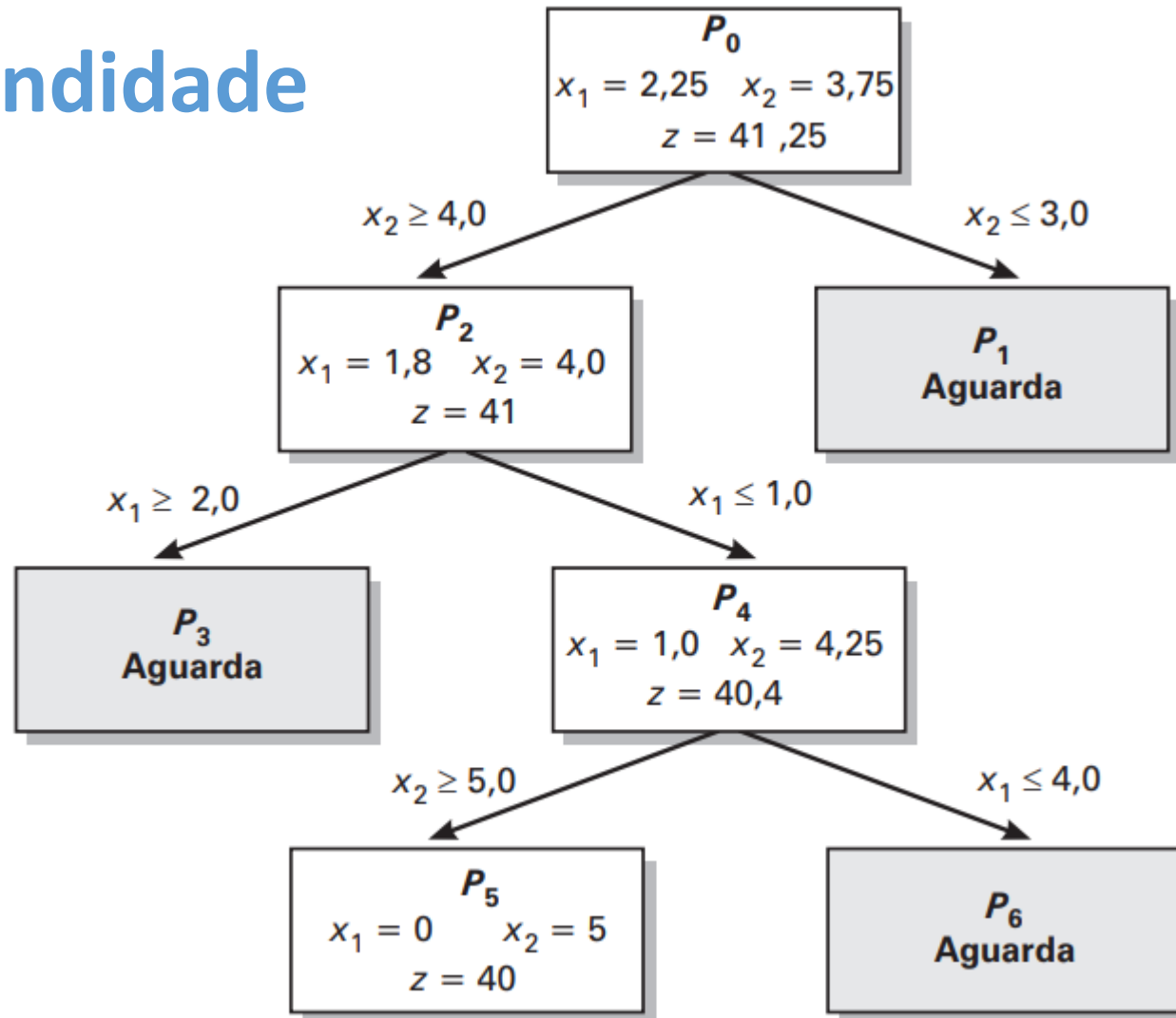
*Busca em Profundidade*



*Busca em Largura*

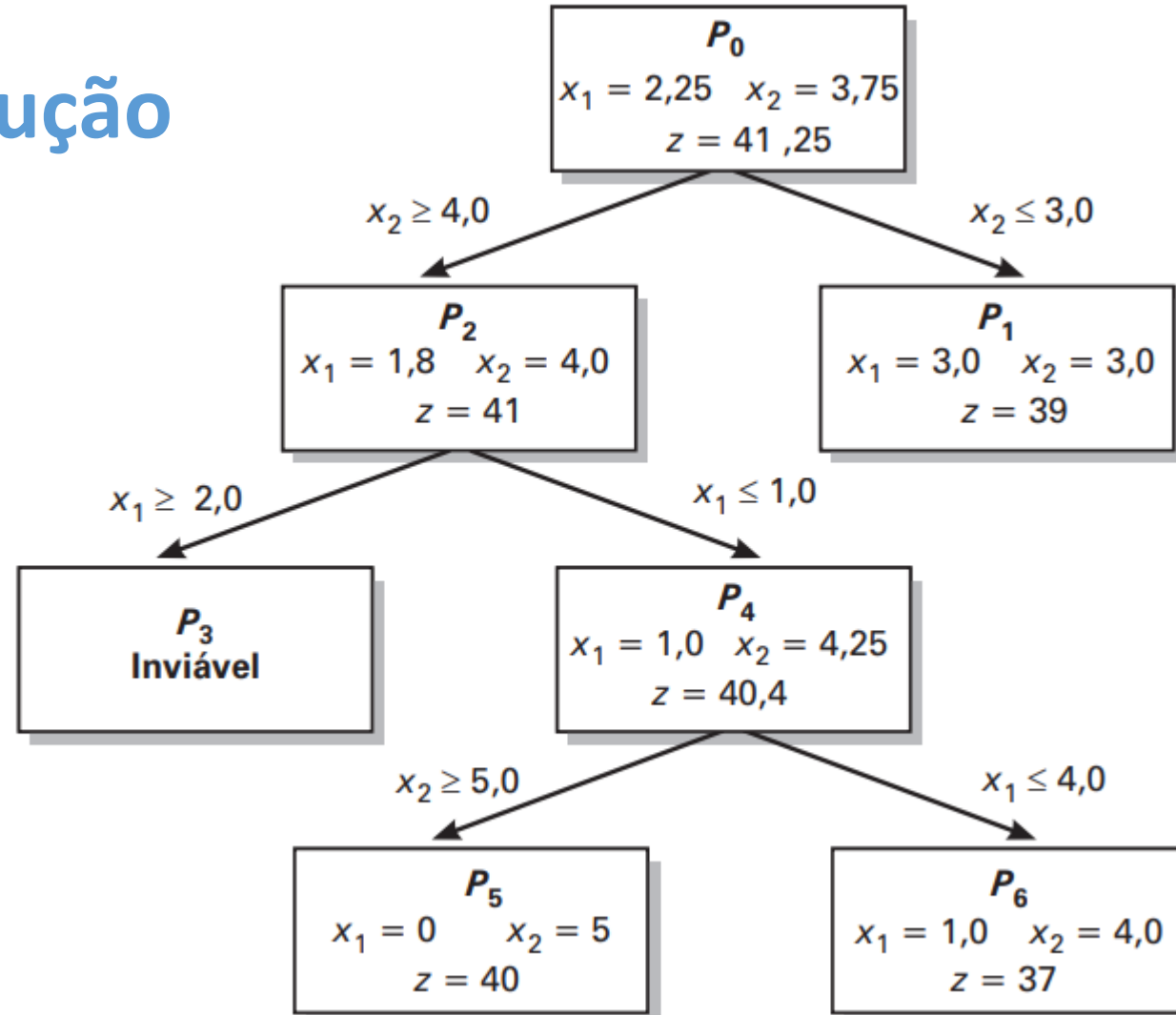
# Branch-and-Bound (B&B)

## Busca em Profundidade



# Branch-and-Bound (B&B)

## Resultado da execução



# Branch-and-Bound (B&B)

## Informações sobre o exemplo

- As soluções contínuas são um limite superior para o valor de  $z_0$ , sob as condições estabelecidas nos vértices da árvore, enquanto as soluções inteiras geram um limite inferior. Como (P4), um problema com solução contínua, possui  $Z = 40,4$  e (P5), um problema com solução inteira, possui  $Z = 40$ , o problema (P6) não precisa mais ser solucionado, uma vez que entre 40, 4 e 40 não existe a possibilidade de uma outra solução inteira melhor que 40 ( $40 \leq z_0 \leq 40,4$ ). O problema (P2), com  $z = 41$  pode dar origem, contudo, ainda a um problema com uma solução inteira de valor 41 ( $40 \leq z \leq 41$ ), o que obriga ao desenvolvimento de (P3). De modo semelhante, (P0), com  $z = 41,25$  pode dar origem a um problema com a solução também de valor 41 ( $40 \leq z_0 \leq 41,25$ ), o que obriga ao desenvolvimento de (P1).
- A redução pelo limite inferior (*bound*) de apenas um vértice da árvore de enumeração do exemplo pode parecer pequena, mas devemos lembrar que esse problema é pequeno também. Em muitos casos reais, o poder de simplificação do limite inferior (ou superior no problema de minimização) se mostra significativo, sendo extremamente útil no processo de solução.



# ***Branch-and-Bound (B&B)***

## **Variações e implementações**

- Técnicas de desenvolvimento da árvore de enumeração:  
Busca em profundidade, Busca em largura, Variantes híbridas
- Técnicas de formação da árvore (escolha da variável de separação):

Variante de Dank (1960), Variante de Land e Doig (1965), Variante de Spielberg (1968), Método das Penalidades (1965), Método de Taha (1971), Estratégias dinâmicas (1976), outras variantes

# *Branch-and-Bound (B&B)*

## Variações e implementações

- Técnicas complementares para obtenção dos limites:
  - Relaxação linear (ver Pirce [1964], Bagchi et al. [1996], Pardulos et al. [1996]). –
  - Relaxação lagrangeana (ver Fisher [1981], Fisher [1985] e Beasley [1985], Desrosiers et al. [1988], Kohl e Madsen [1997] e Holmberg e Yuan [2000]). –
  - Algoritmos heurísticos e meta-heurísticos (ver Puckinger [2004]). – Cortes.



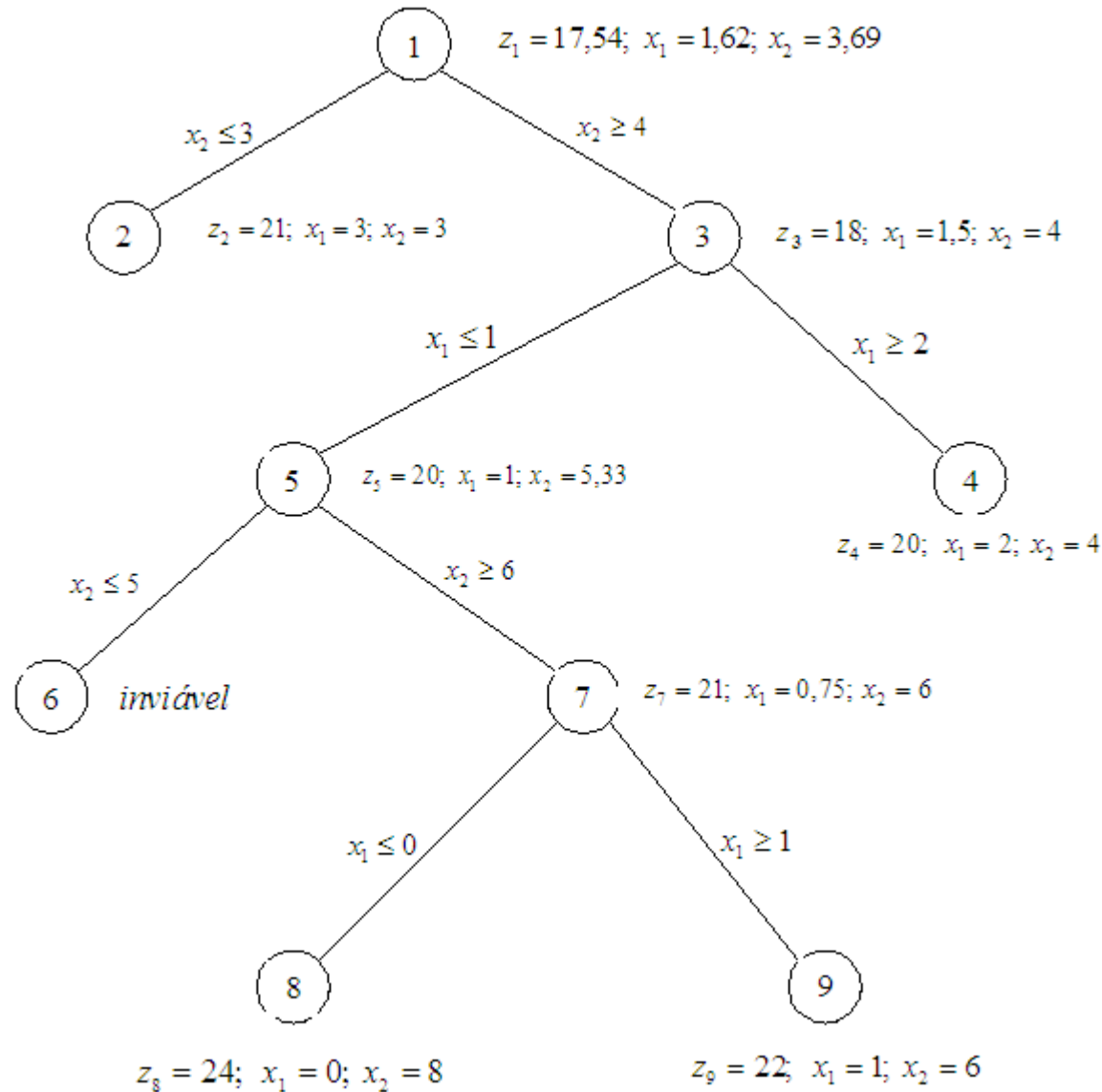
# Exercício

- Resolva pelo método *Branch-and-Bound* o PLI abaixo

$$\begin{aligned} \text{(P1)} \quad \min z &= 4x_1 + 3x_2 \\ 8x_1 + 3x_2 &\geq 24 \\ 5x_1 + 6x_2 &\geq 30 \\ x_1 + 2x_2 &\geq 9 \\ x_1, x_2 &\in \mathbb{Z}^+ \end{aligned}$$

- Use a variante de *Dank* para decidir a variável a ramificar (Nessa variante, a variável a ramificar é aquela cujo valor está mais próximo de um valor inteiro)
- Em caso de empate, escolha a de menor índice
- Use busca em profundidade e analise primeiro o valor maior da variável ramificada, isto é, o valor  $x_j \geq \lfloor x_j \rfloor + 1$

# Exercício – Árvore de *Branch*



# Exercício – Árvore de *Branch*

