



EA 044 Planejamento e Análise de Sistemas de Produção

Algoritmo Simplex para Programação Linear I

Tópicos

1-Introdução

2-Soluções e forma padrão

3-Soluções básicas

4-Algoritmo simplex

5-Tableau simplex

6-Soluções degeneradas, convergência

1-Introdução

- Modelo de programação linear: forma canônica

$$\begin{array}{ll} \max & cx \\ \text{sa} & Ax \leq b \\ & x \geq 0 \end{array} \quad \begin{array}{l} x \quad (n \times 1) \\ A \quad (m \times n), \quad b \quad (m \times 1), \quad c \quad (1 \times n) \end{array}$$

$$P = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax \leq b, x \geq 0\} \quad \text{poliedro}$$

1-poliedros são conjuntos convexos

2- poliedros podem ser limitados ou ilimitados

Exemplo: produção de troféus

	Football	Futebol	Placas	Tábua	Preço
Football	1	0	1	4	12
Futebol	0	1	1	2	9
Estoque	1000	1500	1750	4800	

Exemplo

$$\max 12x_1 + 9x_2$$

$$\text{sa } x_1 \leq 1000$$

$$x_2 \leq 1500$$

$$x_1 + x_2 \leq 1750$$

$$4x_1 + 2x_2 \leq 4800$$

$$x_1, x_2 \geq 0$$

lucro

football

futebol

placas

tábua

$$\max_{\mathbf{x}} [12, 9] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \quad n = 2$$

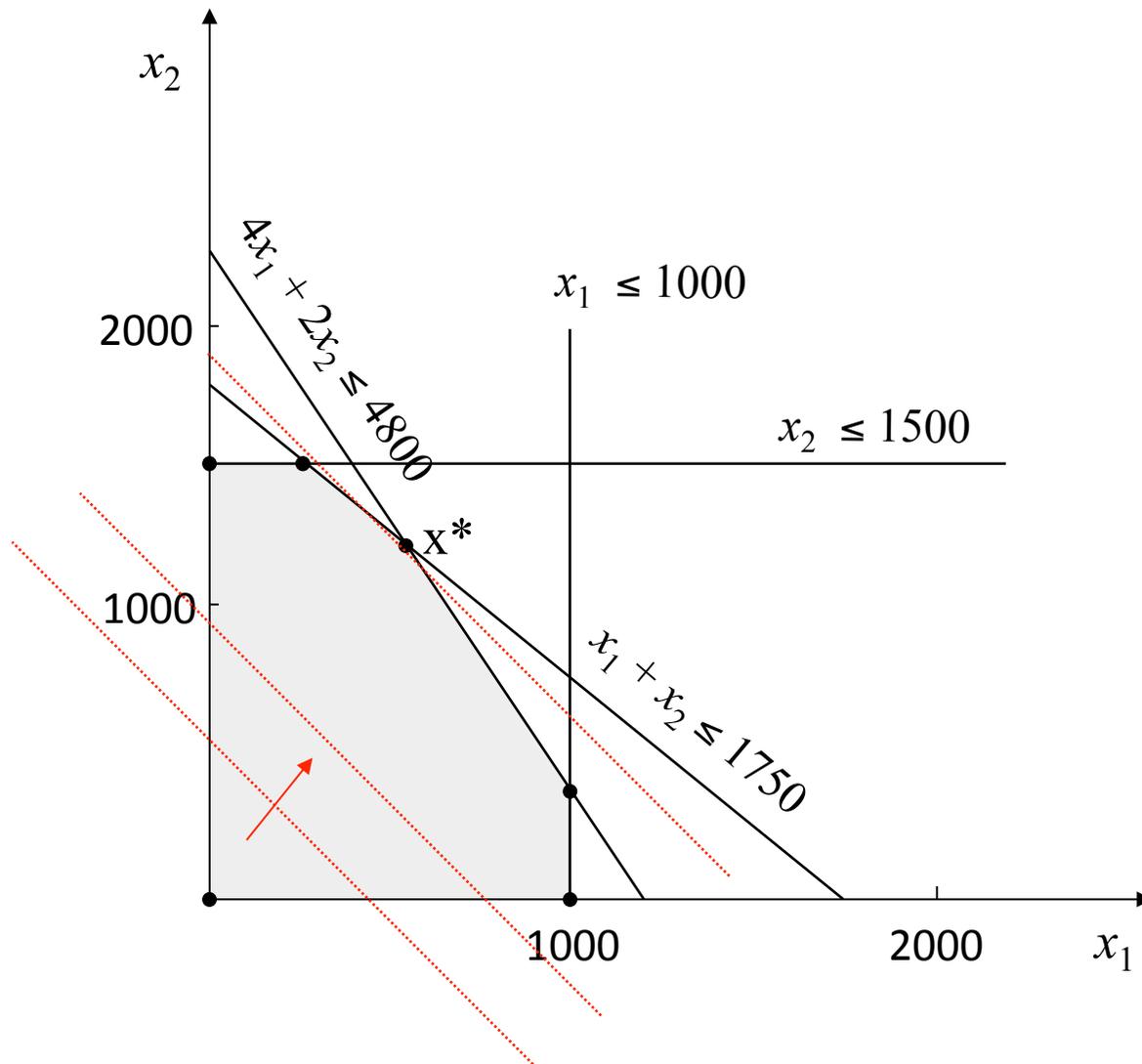
$$\text{sa} \quad \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 1 \\ 4 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \leq \begin{bmatrix} 1000 \\ 1500 \\ 1750 \\ 4800 \end{bmatrix} \quad m = 4$$

$$\mathbf{A} \mathbf{x} \leq \mathbf{b}$$

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \geq 0$$

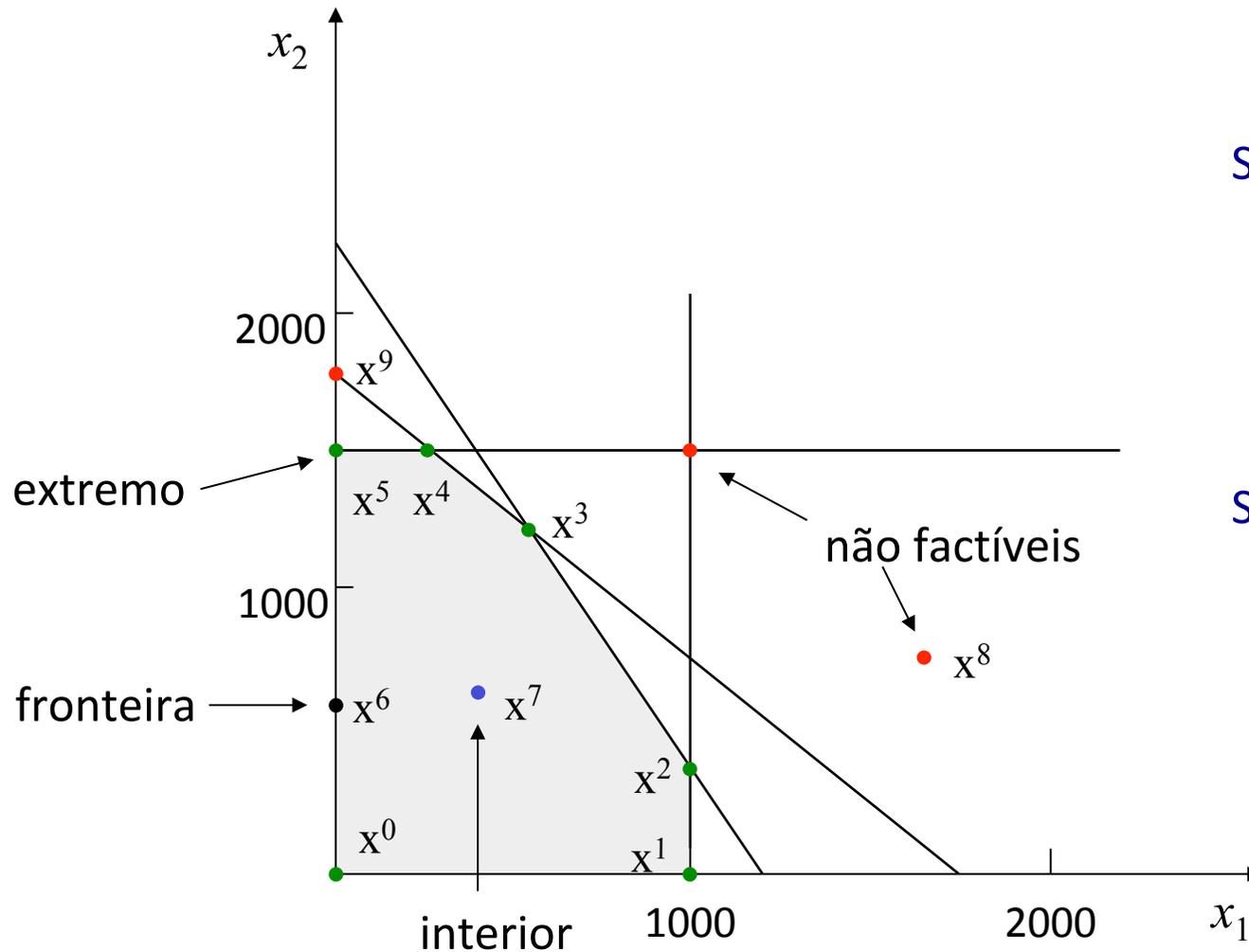
$$\mathbf{x} \geq 0$$

Solução gráfica



$x^* = (650, 1100)$
max local = max global

2-Soluções e forma padrão



Soluções factíveis
fronteira
interiores
extremos

Solução ótima
ponto da fronteira
única \Rightarrow ponto extremo

Modelo na forma padrão

$$\begin{aligned} \max \quad & 12x_1 + 9x_2 \\ \text{sa} \quad & x_1 + x_3 = 1000 & x_3 \\ & x_2 + x_4 = 1500 & x_4 \\ & x_1 + x_2 + x_5 = 1750 & x_5 \\ & 4x_1 + 2x_2 + x_6 = 4800 & x_6 \\ & x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6 \geq 0 \end{aligned}$$

variáveis de folga

$$\begin{aligned} \min(\max) \quad & cx & c \in \mathbb{R}^n \\ \text{sa} \quad & Ax = b & b \in \mathbb{R}^m \\ & x \geq 0 & x \in \mathbb{R}^n \end{aligned}$$

forma padrão

Para restrições \geq : subtrair x_i 's ≥ 0

variáveis de excesso

$$\min(\max) \quad cx \quad c \in \mathbb{R}^n$$

$$\text{sa} \quad Ax = b \quad b \in \mathbb{R}^m$$

$$x \geq 0 \quad x \in \mathbb{R}^n$$

forma padrão

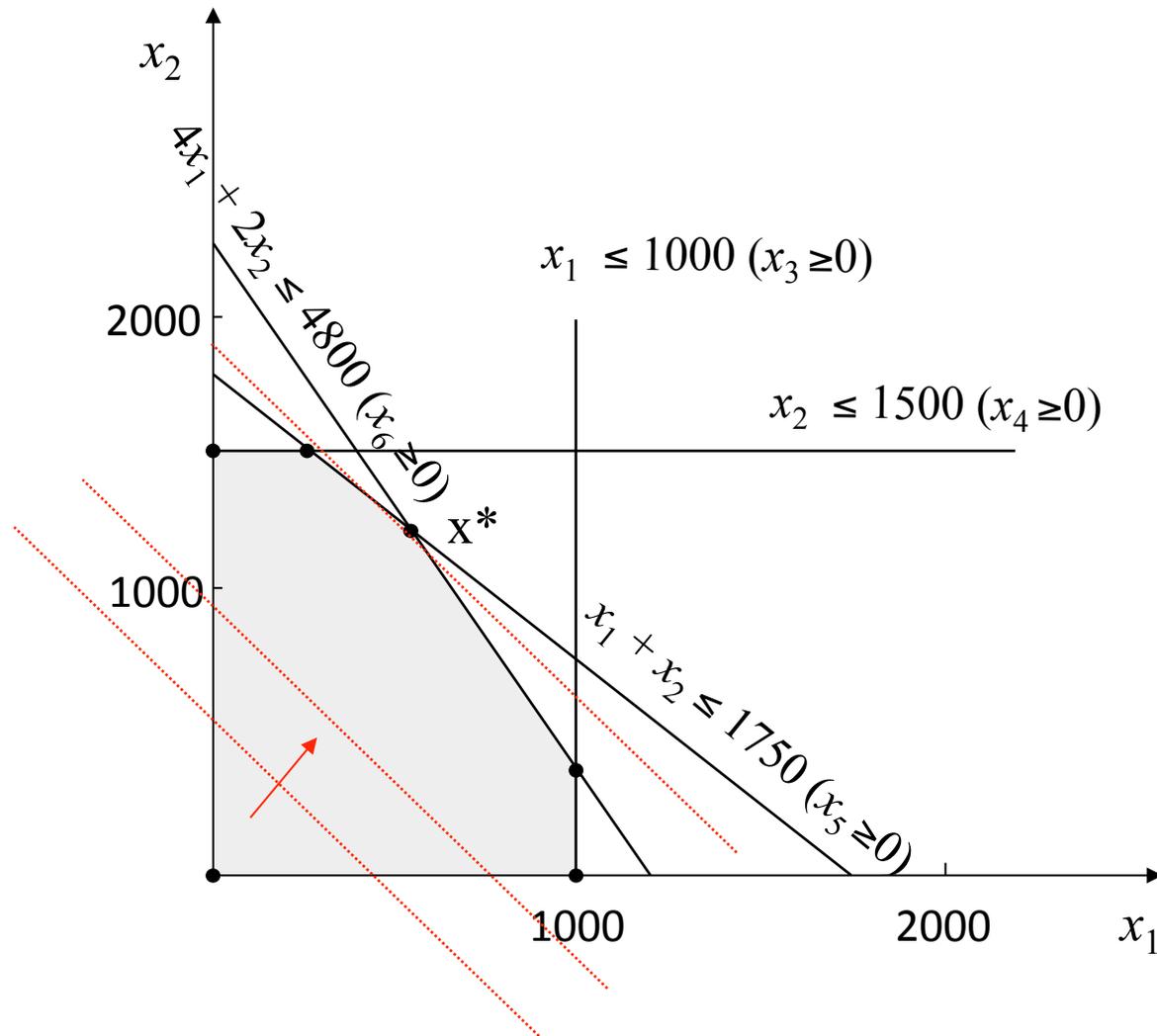
$$P = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = b, x \geq 0\}$$

poliedro forma padrão

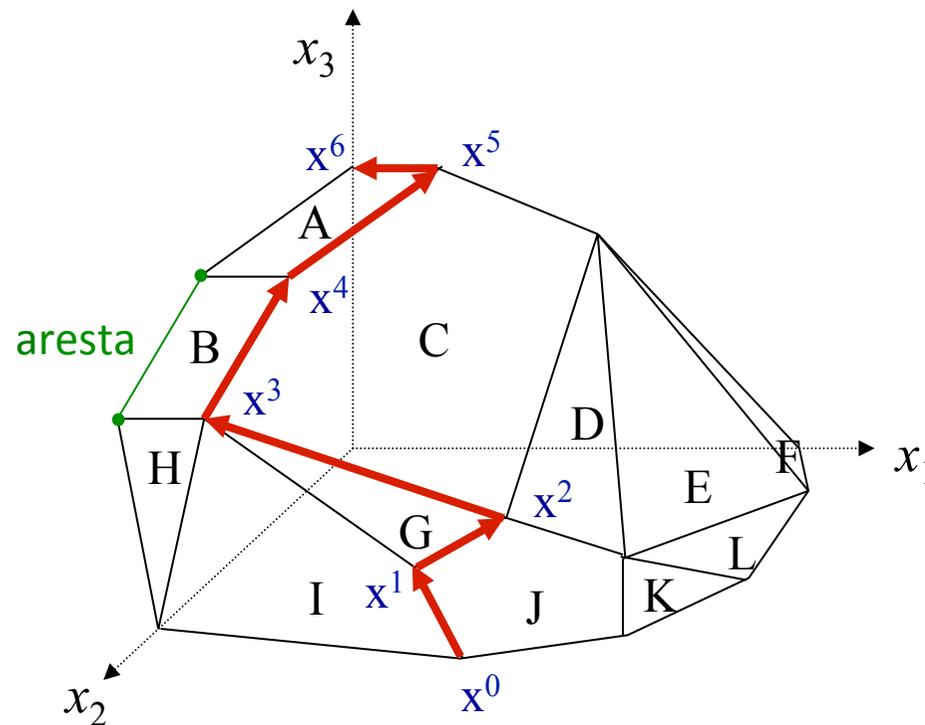
$x \in P$ significa que x é uma solução factível

Poliedros: conjuntos convexos e podem ser limitados ou ilimitados

Interpretação do modelo na forma padrão



- Pontos extremos
 - definidos pelas restrições que estão simultaneamente ativas somente neste ponto
- Pontos extremos adjacentes
 - restrições ativas diferem de um elemento
- Aresta
 - segmento de reta que conecta dois pontos extremos



3-Soluções básicas

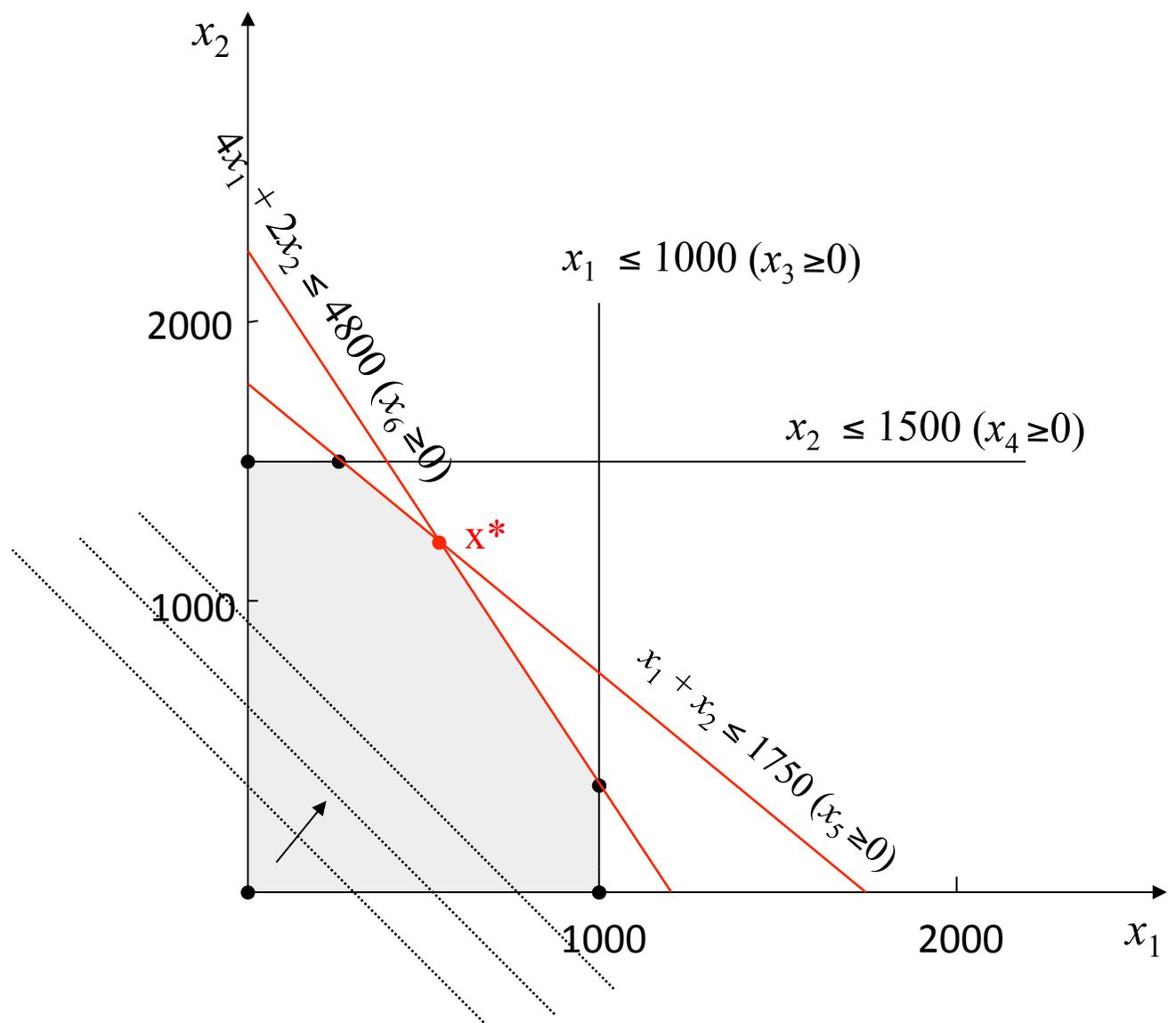
$$\begin{aligned}
 \max \quad & 12x_1 + 9x_2 \\
 \text{sa} \quad & x_1 + x_3 = 1000 \\
 & x_2 + x_4 = 1500 \\
 & x_1 + x_2 + x_5 = 1750 \\
 & 4x_1 + 2x_2 + x_6 = 4800 \\
 & x_1, x_2, x_3, x_4, x_5, x_6 \geq 0
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 x_1 + x_3 &= 1000 \\
 x_2 + x_4 &= 1500 \\
 x_1 + x_2 + 0 &= 1750 \\
 4x_1 + 2x_2 + 0 &= 4800
 \end{aligned}$$

$$x_1 = 650, x_2 = 1100, x_3 = 350, x_4 = 400$$

básicas

não básicas



Existência de soluções básicas

$$\begin{array}{rclcl}
 x_1 & & + x_3 & & = 1000 \\
 & x_2 & & + x_4 & = 1500 \\
 x_1 + & x_2 & & & + 0 & = 1750 \\
 4x_1 + & 2x_2 & & & & + 0 = 4800
 \end{array}$$

$$\det \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 4 & 2 & 0 & 0 \end{pmatrix} = -2 \neq 0$$

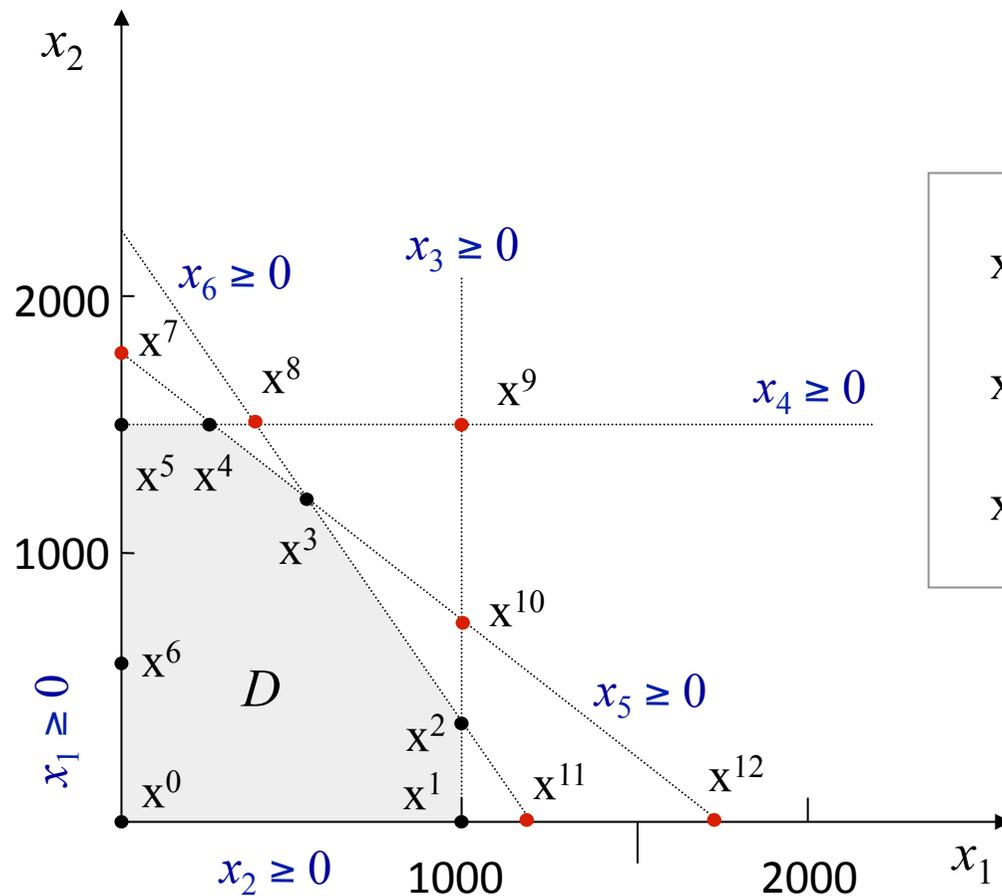
$$\begin{array}{rclcl}
 x_1 & & + x_3 & & = 1000 \\
 & 0 & & + 0 & = 1500 \\
 x_1 + & 0 & & & + x_5 & = 1750 \\
 4x_1 + & 0 & & & & + x_6 = 4800
 \end{array}$$

$$\det \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 \\ 4 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = 0$$

solução básica existe se e somente se as colunas das restrições de igualdade correspondentes às m variáveis básicas são linearmente independentes (formam uma base)(solução não degenerada).

Solução básica factível: solução básica não negativa

Soluções básicas factíveis: pontos extremos de D



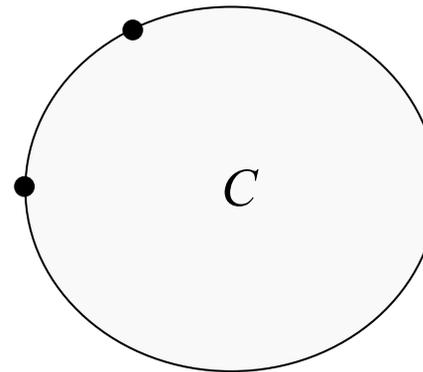
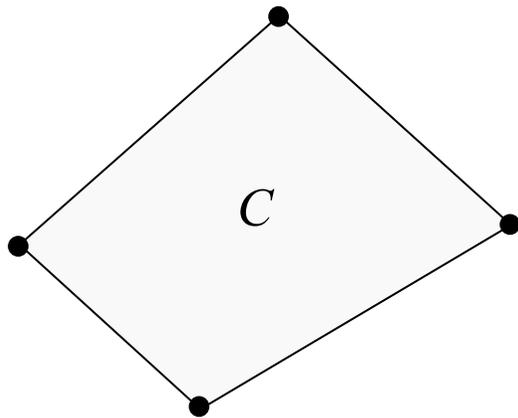
$$x^{11} = (1200, 0, -200, 1500, 550, 0)$$

$$x^9 = (1000, 1500, 0, 0, -750, -2200)$$

$$x^2 = (1000, 400, 0, 1100, 350, 0)$$

Ponto extremo

Um ponto x de um conjunto convexo C é um ponto extremo se não existem dois pontos distintos x^1 e x^2 em C tal que, para algum α , $0 < \alpha < 1$, $x = \alpha x^1 + (1 - \alpha) x^2$



Resultados importantes: resumo

Teorema 1: equivalência pontos extremos e soluções básicas

Considere um poliedro não vazio $P = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = b \text{ e } x \geq 0\}$. Um vetor x é um ponto extremo de P se e somente se x é uma solução básica factível de $Ax = b, x \geq 0$.

Teorema 2: representação de soluções básicas factíveis

Considere um modelo de PL na forma padrão e sejam x^1, \dots, x^k soluções básicas factíveis do modelo. Então, qualquer ponto $x \in P$ pode ser escrito como

$$x = d + \sum_{i=1}^k \lambda_i x^i$$

onde ou $d = 0$ ou é uma direção ilimitada e $\sum_{i=1}^k \lambda_i = 1, \lambda_i \geq 0$

Teorema 3: resultado fundamental da programação linear

Dado um modelo de programação linear na forma padrão, então:

- 3.1 se existe uma solução factível, então existe uma solução básica factível,
- 3.2 se existe uma solução factível ótima, então existe uma solução básica factível ótima.

Resultado fundamental da PL sob o ponto de vista algébrico

Colorário 1: existência de pontos extremos

Se um poliedro $P = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = b \text{ e } x \geq 0\}$ é não vazio, então P possui no mínimo um ponto extremo.

Colorário 2: solução ótima finita é um ponto extremo

Se existe uma solução ótima finita para um modelo de PL, então existe uma solução ótima finita que é um ponto extremo de P .

Colorário 3: número de pontos extremos

O poliedro P possui no máximo um número finito de pontos extremos.

Colorário 4: representação de poliedros limitados

Se o poliedro P é limitado e não vazio, então P é o conjunto dos pontos que são combinações convexas de seus pontos extremos.

Teorema 4: resultado fundamental da programação linear

Uma função objetivo linear $f(x) = cx$ atinge seu mínimo sobre um poliedro limitado P em um ponto extremo de P .

Prova (Luenberger, 1973):

Sejam x^1, x^2, \dots, x^k pontos extremos de P . Como P é limitado e convexo, todo ponto $x \in P$ pode ser expresso como

$$x = \alpha_1 x^1 + \alpha_2 x^2 + \dots + \alpha_k x^k, \quad \alpha_i \geq 0, i = 1, \dots, k; \alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_k = 1$$

$$\text{Logo } f(x) = cx = \alpha_1 (cx^1) + \alpha_2 (cx^2) + \dots + \alpha_k (cx^k)$$

Seja $z = \min \{cx^i, i = 1, \dots, k\}$. Então $cx \geq (\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_k)z = z$

Logo, o mínimo de $f(x) = cx$ sobre P é z .

Resultado fundamental da PL sob o ponto de vista geométrico

4-Algoritmo simplex

1-solução básica factível inicial: ponto extremo

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
max c	12	9	0	0	0	0	
A	1	0	1	0	0	0	1000
	0	1	0	1	0	0	1500
	1	1	0	0	1	0	1750
	4	2	0	0	0	1	4800
	N	N	B	B	B	B	
x^0	0	0	1000	1500	1750	4800	

2-Direções de busca (direções simplex)

Direção simplex

construída aumentando o valor de uma única variável não básica de forma que os valores das variáveis não básicas restantes não sejam modificados e reavaliando os valores das variáveis básicas para preservar as restrições de igualdade

$$A \Delta x = 0$$

aumentando x_1

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 4 & 2 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta x_1 = 1 \\ \Delta x_2 = 0 \\ \Delta x_3 \\ \Delta x_4 \\ \Delta x_5 \\ \Delta x_6 \end{bmatrix} = 0$$
$$\Delta x = [1 \quad 0 \quad -1 \quad 0 \quad -1 \quad -4]$$

aumentando x_2

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 4 & 2 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta x_1 = 0 \\ \Delta x_2 = 1 \\ \Delta x_3 \\ \Delta x_4 \\ \Delta x_5 \\ \Delta x_6 \end{bmatrix} = 0$$
$$\Delta x = [0 \quad 1 \quad 0 \quad -1 \quad -1 \quad -2]$$

3-Direções que melhoram objetivo e custo reduzido

$$f(\mathbf{x}) = \mathbf{c}\mathbf{x} = \sum_{j=1}^n c_j x_j \rightarrow \nabla f(\mathbf{x}) = \mathbf{c} = [c_1, c_2, \dots, c_n], \forall \mathbf{x}$$

$$\bar{c}_j = \mathbf{c} \Delta \mathbf{x} \quad \Delta \mathbf{x} = \text{direção simplex que aumenta } x_j \quad \text{custo reduzido}$$

$$\bar{c}_j > 0 \quad \text{direção simplex melhora para max}$$

$$\bar{c}_j < 0 \quad \text{direção simplex melhora para min}$$

$$\bar{c}_1 = [12, 9, 0, 0, 0, 0] \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \\ 0 \\ -1 \\ -4 \end{bmatrix} = 12 > 0 ; \quad \bar{c}_2 = [12, 9, 0, 0, 0, 0] \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ -1 \\ -1 \\ -2 \end{bmatrix} = 9 > 0$$

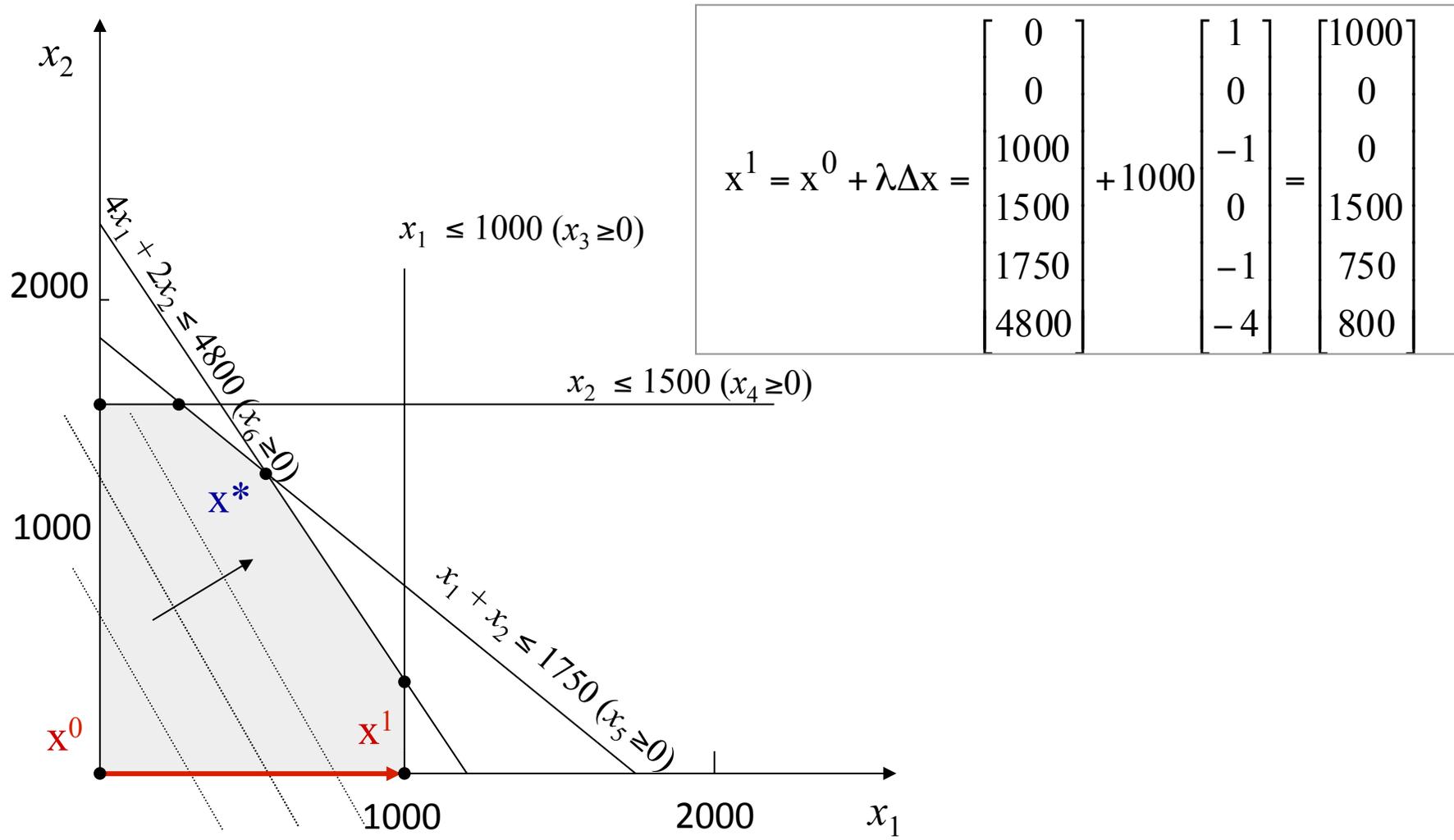
4-Passo na direção de busca

$$\lambda = \min \left\{ \frac{x_j^t}{-\Delta x_j} : \Delta x_j < 0 \right\} \text{ se } \nexists \Delta x_j < 0 \text{ modelo é ilimitado}$$

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
max c	12	9	0	0	0	0	
A	1	0	1	0	0	0	1000
	0	1	0	1	0	0	1500
	1	1	0	0	1	0	1750
	4	2	0	0	0	1	4800
	N	N	B	B	B	B	
x^0	0	0	1000	1500	1750	4800	
Δx	1	0	-1	0	-1	-4	
			1000/-(-1)		1750/-(-1)	4800/-(-4)	

$$\lambda = \min\{1000, 1750, 1200\} = 1000$$

5-Atualização da base



variável x_1 entra na base, variável x_3 sai da base

Algoritmo simplex

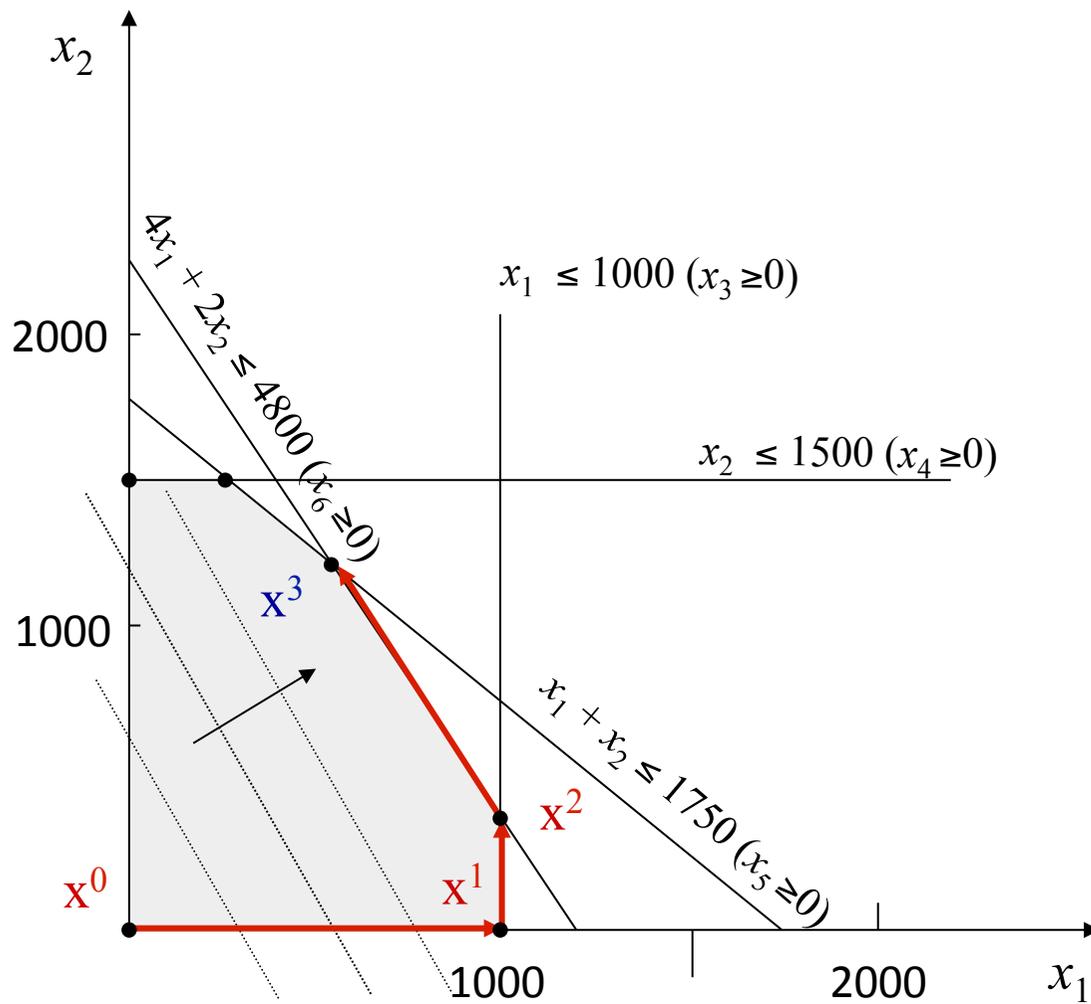
Passo 0 **Inicialização:** com solução básica factível \mathbf{x}^0 , $t \leftarrow 0$;

Passo 1 **Direções simplex:** construir $\Delta\mathbf{x}$ associada com não básica x_j
calcular custo reduzido $\underline{c}_j = \mathbf{c} \Delta\mathbf{x}$;

Passo 2 **Otimidade:** se nenhuma direção melhora ($\nexists \underline{c}_j > 0$ para max
 $\underline{c}_j < 0$ para min), então parar, \mathbf{x}^t é ótima; senão escolher nova
direção $\Delta\mathbf{x}$ que melhora valor função objetivo; seja x_p a variável
que entra na base;

Passo 3 **Passo:** se todas componentes de $\Delta\mathbf{x}$ forem não negativas, então
parar, o modelo é ilimitado; senão determinar λ e escolher
variável que deixa a base, $x_r: \lambda \leftarrow (x_r / -\Delta x_r)$;

Passo 4 **Novo ponto e base:** determinar nova solução $\mathbf{x}^{t+1} = \mathbf{x}^t + \lambda \Delta\mathbf{x}^{t+1}$
e trocar x_r por x_p ; $t = t + 1$; ir para o Passo 1;



5-Tableau simplex

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
\underline{a}_{11}	\underline{a}_{12}	1	0	0	0	\underline{b}_1
\underline{a}_{21}	\underline{a}_{22}	0	1	0	0	\underline{b}_2
\underline{a}_{31}	\underline{a}_{32}	0	0	1	0	\underline{b}_3
\underline{a}_{41}	\underline{a}_{42}	0	0	0	1	\underline{b}_4
\underline{c}_1	\underline{c}_2	0	0	0	0	$-\underline{z}$

Método de eliminação de Gauss e o algoritmo simplex

- 1- Se $\exists \underline{c}_j > 0$ ($\underline{c}_j < 0$, min) então coluna $q = \max_j \{ \underline{c}_j, j \in N \}$
 linha $p = \min_i \{ \underline{b}_i / \underline{a}_{iq}, \underline{a}_{iq} > 0, i = 1, \dots, m \}$
 Se $\underline{c}_j < 0, \forall j$ ($\underline{c}_j > 0$, min) então solução ótima
 Se $\nexists \underline{a}_{iq} > 0$ então o modelo é ilimitado

2- Atualizar elementos do tableau

Atualização do tableau simplex

					q			
	x_1	x_2	x_3	x_q	x_n	
	y_{11}	y_{12}	y_{13}	y_{1n}	$y_{1,n+1}$
	y_{21}	y_{22}	y_{23}	y_{2n}	$y_{2,n+1}$

p	y_{p1}			y_{pq}		

	y_{m1}	y_{m2}	y_{m3}	y_{mn}	$y_{m,n+1}$
	$y_{m+1,1}$	$y_{m+1,2}$	$y_{m+1,3}$	$y_{m+1,n}$	$y_{m+1,n+1}$

$$y'_{ij} = y_{ij} - \frac{y_{pj}}{y_{pq}} y_{iq} \quad i \neq p \quad y_{pq} = \text{pivô}$$

$$y'_{pj} = \frac{y_{pj}}{y_{pq}} \quad i = p$$

$q = 1$ $t = 0$

\downarrow

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
$p = 1 \rightarrow$	1	0	1	0	0	0	1000
	0	1	0	1	0	0	1500
	1	1	0	0	1	0	1750
	4	2	0	0	0	1	4800
	12	9	0	0	0	0	0

$$q = \max_j \{ \underline{c}_1, \underline{c}_2 \} = \max_j \{ 12, 9 \} = 1$$

$$p = \min_i \left\{ \frac{\underline{b}_1}{\underline{a}_{11}}, \frac{\underline{b}_2}{\underline{a}_{21}}, \frac{\underline{b}_3}{\underline{a}_{31}}, \frac{\underline{b}_4}{\underline{a}_{41}} \right\} = \min_i \{ 1000, \times, 1750, 1200 \} = 1$$

$q = 2$
↓

$t = 1$

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
	1	0	1	0	0	0	1000
	0	1	0	1	0	0	1500
	0	1	-1	0	1	0	750
$p = 4 \rightarrow$	0	2	-4	0	0	1	800
	0	9	-12	0	0	0	-12000

$$q = \max_j \{ \underline{c}_2, \underline{c}_3 \} = \max_j \{ 9, -12 \} = 2$$

$$p = \min_i \left\{ \frac{\underline{b}_1}{\underline{a}_{12}}, \frac{\underline{b}_2}{\underline{a}_{22}}, \frac{\underline{b}_3}{\underline{a}_{32}}, \frac{\underline{b}_4}{\underline{a}_{42}} \right\} = \min_i \{ \infty, 1500, 750, 400 \} = 4$$

$q = 3$
↓

$t = 2$

	x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
	1	0	1	0	0	0	1000
	0	0	2	1	0	-0.5	1100
$p = 3 \rightarrow$	0	0	1	0	1	-0.5	350
	0	1	-2	0	0	0.5	400
	0	0	6	0	0	-4.5	-15600

$$q = \max_j \{ \underline{c}_3, \underline{c}_6 \} = \max_j \{ 6, -4.5 \} = 3$$

$$p = \min_i \left\{ \frac{\underline{b}_1}{\underline{a}_{13}}, \frac{\underline{b}_2}{\underline{a}_{23}}, \frac{\underline{b}_3}{\underline{a}_{33}}, \frac{\underline{b}_4}{\underline{a}_{43}} \right\} = \min_i \{ 1000, 550, 350, \times \} = 3$$

$t = 3$

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	x_6	
1	0	0	0	-1	0.5	650
0	0	0	1	-2	0.5	400
0	0	1	0	1	-0.5	350
0	1	0	0	2	-0.5	1100
0	0	0	0	-6	-1.5	-17700

$$\mathbf{x}^* = (650 \ 1100 \ 350 \ 400 \ 0 \ 0)$$

Algoritmo simplex com duas Fases

Passo 0 **Modelo Artificial**: se \exists solução básica factível x^0 , então ir para 3; senão criar modelo artificial somando (subtraindo) variáveis artificiais;

Passo 1 **Fase I**: inicializar modelo artificial com solução básica artificial factível e minimizar soma das variáveis artificiais;

Passo 2 **Factibilidade**: se Fase I termina com $soma > 0$, então parar (modelo original infactível); senão utilizar solução final como solução básica factível inicial para o modelo original;

Passo 3 **Fase II**: aplicar algoritmo simplex inicializando-o com a solução básica factível obtida no Passo 2 para obter ou a solução ótima, ou detetar que o problema é ilimitado.

Exemplo

$$\begin{aligned} \min \quad & 4x_1 + x_2 + x_3 \\ \text{sa} \quad & 2x_1 + x_2 + 2x_3 = 4 \\ & 3x_1 + 3x_2 + x_3 = 3 \\ & x_1, x_2, x_3 \geq 0 \end{aligned}$$

Fase I

$$\begin{aligned} \min \quad & x_4 + x_5 \\ \text{sa} \quad & 2x_1 + x_2 + 2x_3 + x_4 = 4 \\ & 3x_1 + 3x_2 + x_3 + x_5 = 3 \\ & x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 \geq 0 \end{aligned}$$

modelo artificial

Tableau inicial

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	
2	1	2	1	0	4
3	3	1	0	1	3
0	0	0	-1	-1	0

Primeiro tableau

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	
2	1	2	1	0	4
3	3	1	0	1	3
5	4	3	0	0	7

Segundo tableau

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	
0	-1	4/3	1	-2/3	2
1	1	1/3	0	1/3	1
0	-1	4/3	0	-5/3	2

Terceiro tableau

x_1	x_2	x_3	x_4	x_5	
0	-3/4	1	3/4	-1/2	3/2
1	5/4	0	-1/4	1/2	1/2
0	0	0	-1	-1	0

Fase II

$$\min 4x_1 + x_2 + x_3$$

$$\text{sa } 2x_1 + x_2 + 2x_3 = 4$$

$$3x_1 + 3x_2 + x_3 = 3$$

$$x_1, x_2, x_3 \geq 0$$

Tableau inicial

x_1	x_2	x_3	
0	-3/4	1	3/2
1	5/4	0	1/2
-4	-1	-1	0

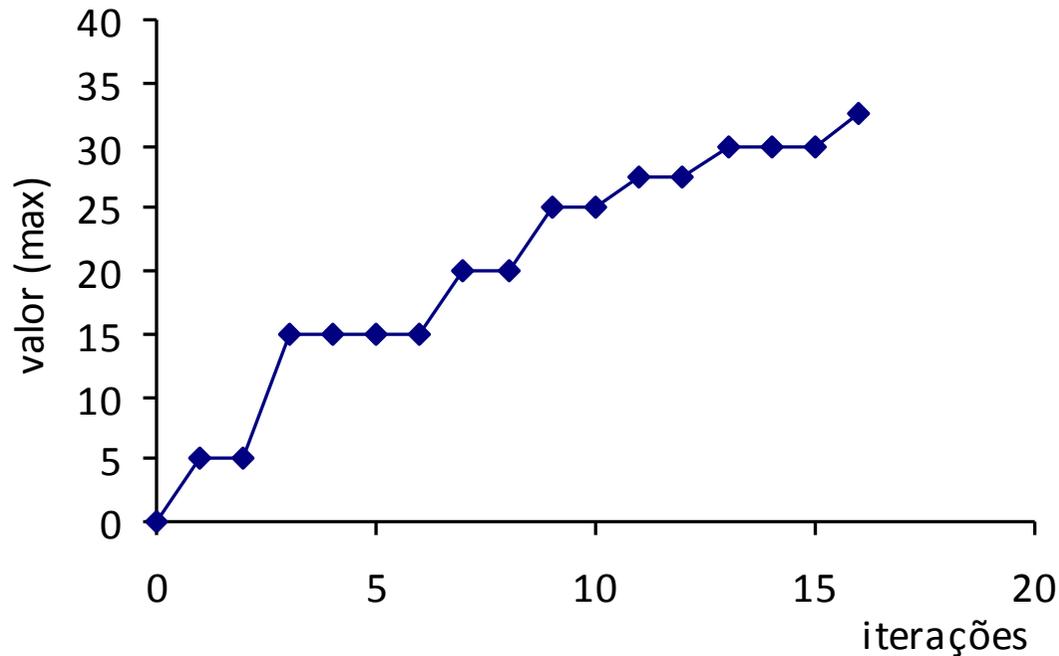
Primeiro tableau

x_1	x_2	x_3	
0	$-3/4$	1	$3/2$
1	$5/4$	0	$1/2$
0	$13/4$	0	$7/2$

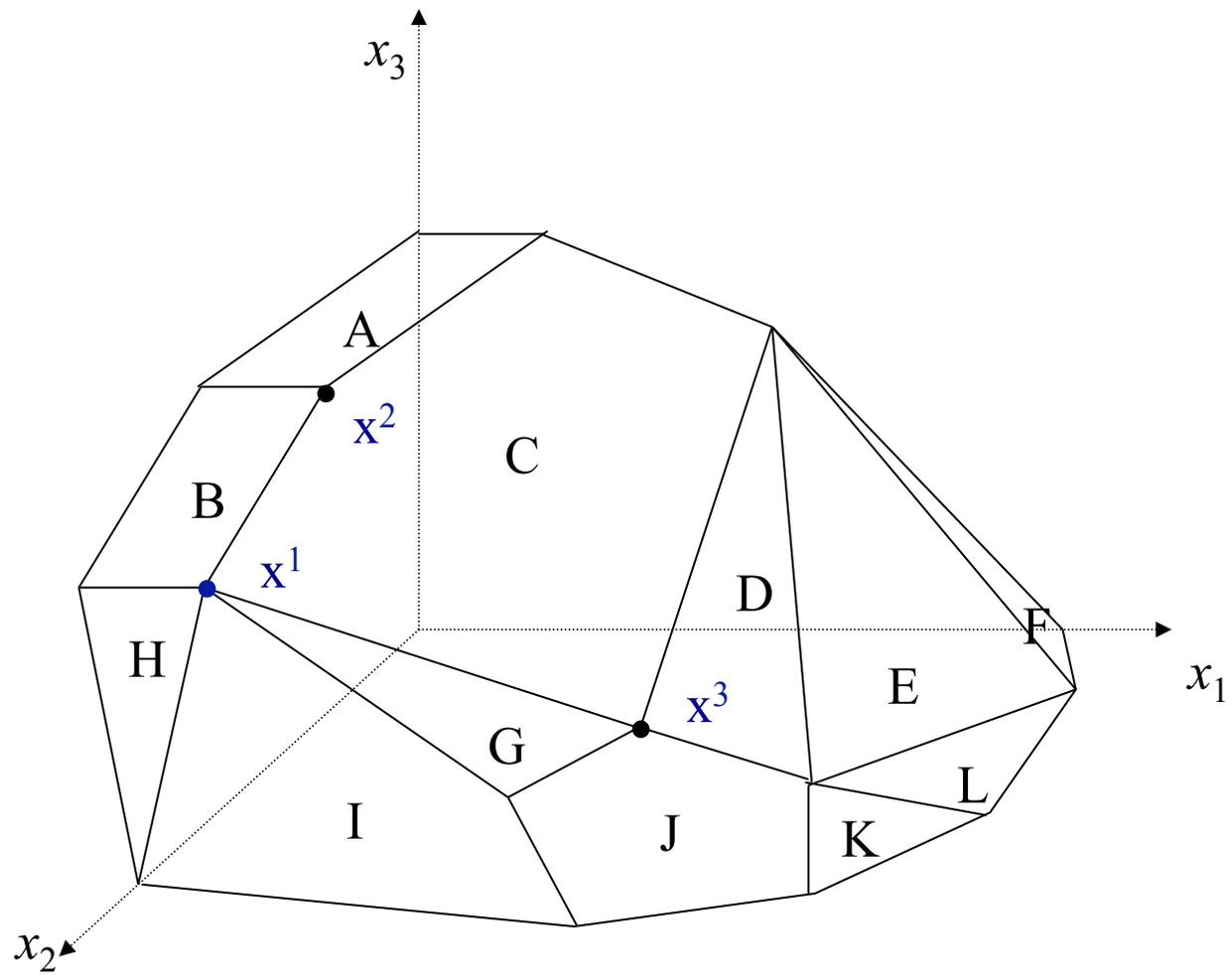
Segundo tableau

x_1	x_2	x_3	
$3/5$	0	1	$9/5$
$4/5$	1	0	$2/5$
$-13/5$	0	0	$11/5$

6-Soluções degeneradas, convergência



Solução básica factível degenerada: se restrições de não negatividade para algumas variáveis básicas estão ativas (algumas variáveis básicas são nulas) \Leftrightarrow várias bases produzem a mesma solução básica



x^1 é uma solução degenerada

Convergência e ciclagem

- se a cada iteração existe um valor $\lambda > 0$, então o algoritmo simplex pára após um número finito de iterações, indicando ou a solução ótima ou concluindo que o modelo é ilimitado.
- com o algoritmo de duas fases, deteta-se também infactibilidade.
- existência de soluções degeneradas pode provocar que $\lambda = 0$.
- sequência de soluções pode se repetir \rightarrow ciclagem

$$n^{\circ} \text{ máximo de bases} = \frac{n!}{m!(n-m)!}$$

Observação

Este material refere-se às notas de aula do curso EA 044 Planejamento e Análise de Sistemas de Produção da Faculdade de Engenharia Elétrica e de Computação da Unicamp. Não substitui o livro texto, as referências recomendadas e nem as aulas expositivas. Este material não pode ser reproduzido sem autorização prévia dos autores. Quando autorizado, seu uso é exclusivo para atividades de ensino e pesquisa em instituições sem fins lucrativos.