

Capítulo II:

REVISÃO DE ÁLGEBRA LINEAR E APLICAÇÕES À PROGRAMAÇÃO LINEAR

UMA REVISÃO DE ÁLGEBRA LINEAR

O coração de um problema de Programação Linear (PL) é o conjunto de equações lineares.

$$\begin{array}{c} \nearrow \\ \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} \\ \mathbf{m} \times \mathbf{n} \end{array}$$

É indispensável saber resolver este sistema de m (equações) lineares a n incógnitas.

$$\mathbf{A} \mathbf{x} = \begin{pmatrix} \leftarrow \mathbf{A}_1 \rightarrow \\ \leftarrow \mathbf{A}_2 \rightarrow \\ \vdots \\ \leftarrow \mathbf{A}_m \rightarrow \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix} = \mathbf{b}$$

RESOLVER este sistema corresponde a:

⇒ Determinar se há inconsistência entre as equações

Se existir m números (escalares) y_1, y_2, \dots, y_m t.q.

$$\begin{array}{l} y_1 \rightarrow \\ y_2 \rightarrow \\ \vdots \\ y_m \rightarrow \end{array} \left(\begin{array}{c} \leftarrow \underline{A}_1 \rightarrow \\ \leftarrow \underline{A}_2 \rightarrow \\ \vdots \\ \leftarrow \underline{A}_m \rightarrow \end{array} \right) \underline{x} = \left(\begin{array}{c} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{array} \right)$$

$$y_1 \underline{A}_1 + y_2 \underline{A}_2 + \dots + y_m \underline{A}_m = \underline{0} = (\leftarrow 0 \rightarrow)$$

$$y_1 b_1 + y_2 b_2 + \dots + y_m b_m \neq 0$$

Em termos matriciais: se existir \underline{y} tal que

$$\left. \begin{array}{l} \underline{y} \underline{A} = \underline{0} \\ \text{e} \\ \underline{y} \underline{b} \neq 0 \end{array} \right\} \iff \text{INCONSISTÊNCIA}$$

⇒ Determinar se há equações redundantes e apontá-las para eliminação

$(y_1, y_2, \dots, y_m) \neq \underline{0}$ tal que

$$\left. \begin{array}{l} \underline{y} \underline{A} = \underline{0} \\ \text{e} \\ \underline{y} \underline{b} = 0 \end{array} \right\} \longleftrightarrow \text{REDUNDÂNCIA}$$

Eliminação: uma das linhas $\underline{A}_i \underline{x} = b_i$

tal que $y_i \neq 0$

EXEMPLO

$$\begin{pmatrix} 2 & 0 & 1 & 6 & 1 & 1 & 1 \\ 3 & 0 & 1 & 8 & 0 & 1 & 2 \\ 4 & 4 & 4 & 16 & 2 & 2 & -3 \\ 9 & 4 & 6 & 30 & 3 & 4 & 0 \\ 3 & -4 & -1 & 4 & 0 & 1 & 7 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \\ x_5 \\ x_6 \\ x_7 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \\ 8 \\ 5 \end{pmatrix}$$

$$1. \underline{A}_1 + 1. \underline{A}_2 + 1. \underline{A}_3 + (-1). \underline{A}_4 + 0. \underline{A}_5 = 0$$

$$1. b_1 + 1. b_2 + 1. b_3 + (-1). b_4 + 0. b_5 = 0$$

\Rightarrow REDUNDÂNCIA

$$2. \underline{A}_1 + 1. \underline{A}_2 + (-1). \underline{A}_3 + 0. \underline{A}_4 + (-1). \underline{A}_5 = 0$$

$$2. b_1 + 1. b_2 + (-1). b_3 + 0. b_4 + (-1). b_5 \neq 0$$

\Rightarrow INCONSISTÊNCIA

⇒ Garantida a consistência e eliminadas as redundâncias
resta obter **SOLUÇÕES** do sistema.

Isto significa determinar valores de $\underline{x} = \underline{x}^*$ tais que:

$$A \underline{x}^* = \underline{b}$$

Analizando 3 casos

⊛

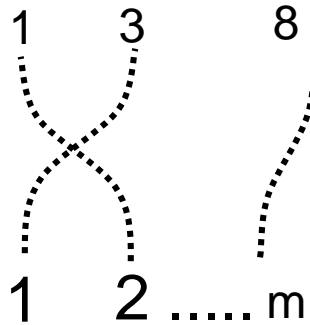
$$A \underline{x} = \underline{b}$$

Matriz “em pé”

ou contém **REDUNDÂNCIAS**
ou é **INCONSISTENTE**
ou as duas coisas

(*)

$$\boxed{\mathbf{A}} \underline{\mathbf{x}} = \underline{\mathbf{b}}$$



Matriz “deitada”

na ausência de **INCONSISTÊNCIAS**
e eliminadas as **REDUNDÂNCIAS**
tem uma infinitude de soluções

$$I \oplus J = \{1, 2, \dots, n\}$$

$$\boxed{\begin{array}{c|c} \mathbf{A}^I & \mathbf{A}^J \end{array}} \begin{array}{c} \underline{\mathbf{x}}_I \\ \hline \underline{\mathbf{x}}_J \end{array} = \underline{\mathbf{b}}$$

$$\mathbf{A}^I \underline{\mathbf{x}}_I + \mathbf{A}^J \underline{\mathbf{x}}_J = \underline{\mathbf{b}}$$

$$\underline{\mathbf{x}}_I = (\mathbf{A}^I)^{-1} \{ \underline{\mathbf{b}} - \mathbf{A}^J \underline{\mathbf{x}}_J \}$$

$$\underline{x}_I = (A^I)^{-1} \{ \underline{b} - A^J \underline{x}_J \}$$

↑
↑

VARIÁVEIS DEPENDENTES
 VARIÁVEIS INDEPENDENTES

Fala-se de infinitas soluções pois:

- * Há C_n^m maneiras de escolher o conjunto I
- * Para cada conjunto I existem (n-m) variáveis independentes que podem, cada uma delas, ser arbitradas em qualquer valor (de $-\infty$ a $+\infty$). Existem assim (n-m) graus de liberdade.

EXEMPLO:

2	0	1	6	1	1	1
3	0	1	8	0	1	2
4	4	4	16	2	2	-3

$$I = \{ 6, 1, 4 \}$$

$$J = \{ 2, 3, 5, 7 \}$$

x_1
x_2
x_3
x_4
x_5
x_6
x_7

=

3
1
4

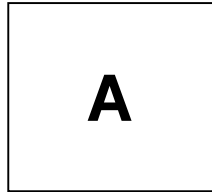
$$A \underline{x} = \underline{b}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 6 \\ 1 & 3 & 8 \\ 2 & 4 & 16 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_6 \\ x_1 \\ x_4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 2 \\ 4 & 4 & 2 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_2 \\ x_3 \\ x_5 \\ x_7 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \end{bmatrix}$$

$$A^I \underline{x}_I + A^J \underline{x}_J = \underline{b}$$

obs: é importante que A^I seja inversível, isto é: uma base.

⊛



$$\underline{\mathbf{x}} = \underline{\mathbf{b}}$$

Matriz “quadrada”

ou é **INCONSISTENTE** → nada a fazer

ou é **REDUNDANTE** → após eliminação
cai no caso
anterior

**Na ausência de inconsistência e
redundância, existe uma única solução**

Resumindo: RESOLVER $\mathbf{A} \underline{\mathbf{x}} = \underline{\mathbf{b}}$ corresponde a:

- **Determinar INCONSISTÊNCIA**
- **Detectar REDUNDÂNCIAS e eliminá-las**
- **Determinar SOLUÇÕES para o sistema**

⇒ **Vejam os mais detalhadamente a solução de um sistema algébrico linear:**

Sejam os vetores:

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 6 \\ 8 \\ 16 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix}$$

é uma base no \mathbb{R}^3

São vetores LINEARMENTE INDEPENDENTES, capazes de gerar todo \mathbb{R}^3

Neste caso, podemos afirmar que existem x_6, x_1, x_4 , tais que

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} x_6 + \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} x_1 + \begin{pmatrix} 6 \\ 8 \\ 16 \end{pmatrix} x_4 = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 6 \\ 1 & 3 & 8 \\ 2 & 4 & 16 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_6 \\ x_1 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix}$$

Esta inversão é trabalhosa

$$\begin{pmatrix} x_6 \\ x_1 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 6 \\ 1 & 3 & 8 \\ 2 & 4 & 16 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix}$$

1º MÉTODO:

cofator, adjunto, determinante

2º MÉTODO:

**eliminação de GAUSS – JORDAN
(o popular PIVOTEAMENTO)**

**É obtido através de operações elementares com as linhas,
o que não altera o sistema.**

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 6 \\ 1 & 3 & 8 \\ 2 & 4 & 16 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_6 \\ x_1 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 6 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_6 \\ x_1 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \\ -2 \\ -2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_6 \\ x_1 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 \\ -2 \\ -2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_6 \\ x_1 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 8 \\ -1 \\ -1/2 \end{pmatrix}$$

Checando:

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} \cdot 8 + \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix} \cdot (-1) + \begin{pmatrix} 6 \\ 8 \\ 16 \end{pmatrix} \cdot (-1/2) = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix}$$

2º MÉTODO:

Decomposição LU

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \# & 1 & 0 \\ \# & \# & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \# & \# & \# \\ 0 & \# & \# \\ 0 & 0 & \# \end{pmatrix} \underline{\mathbf{X}} = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{A} = \mathbf{LU}$$

$\underline{\mathbf{y}}$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 6 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} \underline{\mathbf{X}} = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{array}{l} y_1 = 3 \\ y_2 = -2 \\ y_3 = -2 \end{array}$$

Resolvendo agora em \underline{x}

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 6 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_6 \\ x_1 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 \\ -2 \\ -2 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{array}{l} x_4 = -1/2 \\ x_1 = -1 \\ x_6 = 8 \end{array}$$

Este 3^o método é muito eficiente.

Trabalharemos entretanto com o 2^o método por ser

- mais conhecido
- clássico em diversas apresentações de aspectos conceituais da P.L.

⇒ Tomemos agora a matriz aumentada \underline{x}

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc|c} 1 & 2 & 6 & 1 & 0 & 0 & 3 \\ 1 & 3 & 8 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ 2 & 4 & 16 & 0 & 0 & 1 & 4 \end{array} \right)$$

Pivoteando

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc|c} 1 & 2 & 6 & 1 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 1 & 2 & -1 & 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 4 & -2 & 0 & 1 & -2 \end{array} \right)$$

Esta operação é equivalente a pré-multiplicar a matriz aumentada por

$$P(1, 6) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ -2 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$


Continuando os pivoteamentos temos

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 & 3 & -2 & 0 & 7 \\ 0 & 1 & 2 & -1 & 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 4 & -2 & 0 & 1 & -2 \end{pmatrix} \rightarrow P(2, 1) = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

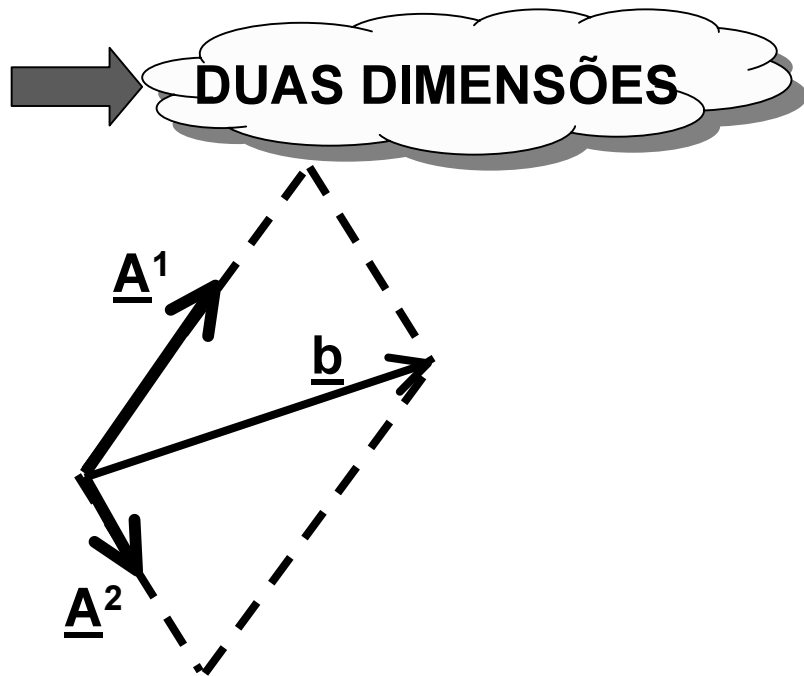
e finalmente

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc|c} 1 & 0 & 0 & 4 & -2 & -1/2 & 8 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & -1/2 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & -1/2 & 0 & 1/4 & -1/2 \end{array} \right) \rightarrow P(3, 4) = \left(\begin{array}{ccc} 1 & 0 & -1/2 \\ 0 & 1 & -1/2 \\ 0 & 0 & 1/4 \end{array} \right)$$

Resumindo

$$P(3, 4) \cdot P(2, 1) \cdot P(1, 6) \left[\mathbf{A}^I \mid \mathbf{1} \mid \underline{\mathbf{b}} \right] = \left[\mathbf{1} \mid (\mathbf{A}^I)^{-1} \mid \hat{\underline{\mathbf{b}}} \right]$$


VISÃO GEOMÉTRICA: SOLUÇÃO DE UM SISTEMA LINEAR



$$A \underline{x} = \underline{b}$$

$$(\underline{A}^1 \ \underline{A}^2) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 4 & -2 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 9 \\ 6 \end{bmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 2 \\ 4 \end{pmatrix} x_1 + \begin{pmatrix} 2 \\ -2 \end{pmatrix} x_2 = \begin{bmatrix} 9 \\ 6 \end{bmatrix}$$

pesos

SOLUÇÃO:

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 4 & -2 \end{pmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 9 \\ 6 \end{bmatrix} = \begin{pmatrix} 1/6 & 1/6 \\ 1/3 & -1/6 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} 9 \\ 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5/2 \\ 2 \end{bmatrix}$$

CASOS ESPECIAIS:

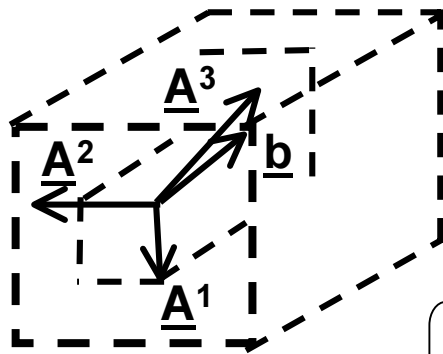
$$\underline{b} \text{ colinear com } \underline{A}^1 \implies x_2 = 0$$

$$\underline{A}^1 \text{ colinear com } \underline{A}^2 \implies \text{n\~{o} consegue gerar o } \mathbb{R}^2$$

➔ **TRÊS DIMENSÕES**

$$\underline{A} \underline{x} = \underline{b}$$

$$\begin{pmatrix} 3 & 0 & 2 \\ 0 & 4 & 2 \\ 2 & 4 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 8 \\ 7 \\ 4 \end{pmatrix}$$



$$\underline{A}^1 x_1 + \underline{A}^2 x_2 + \underline{A}^3 x_3 = \underline{b}$$

pesos

SOLUÇÃO:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 2 \\ 0 & 4 & 2 \\ 2 & 4 & 0 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 8 \\ 7 \\ 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1/2 \\ 5/2 \end{pmatrix}$$

CASOS ESPECIAIS:

\underline{b} no sub-espço (plano) definido por $\underline{A}^1 \underline{A}^2 \Rightarrow x^3 = 0$

\underline{A}^1 no sub-espço (plano) definido por $\underline{A}^2 \underline{A}^3 \Rightarrow$ não gera \mathbb{R}^3

*** Significado geométrico da matriz inversa**

$$\underbrace{\begin{pmatrix} 4 & -2 & -1/2 \\ 0 & 1 & -1/2 \\ -1/2 & 0 & 1/4 \end{pmatrix}}_{A^{-1}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 2 & 6 \\ 1 & 3 & 8 \\ 2 & 4 & 16 \end{pmatrix}}_A = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}_1$$

$$\begin{pmatrix} \leftarrow v_1 \rightarrow \\ \leftarrow v_2 \rightarrow \\ \leftarrow v_3 \rightarrow \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \uparrow \omega_1 \\ \uparrow \omega_2 \\ \downarrow \omega_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Os vetores v_i e ω_i são ortonormais (e ordenados)

**se fossem só ortogonais
(e não ortonormais)**



$$\begin{pmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

e se não fossem ordenados

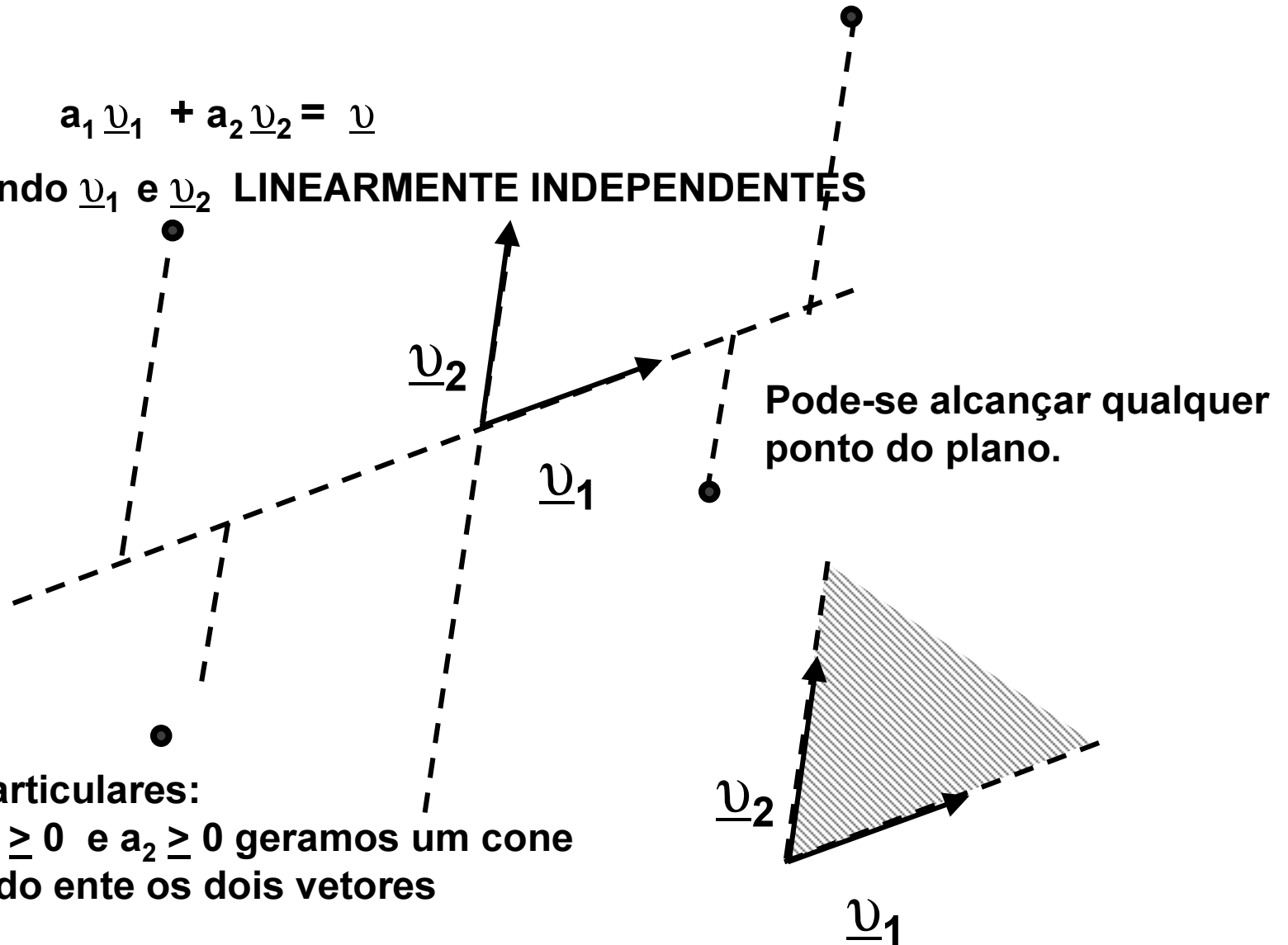


$$\begin{pmatrix} 0 & 4 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$$

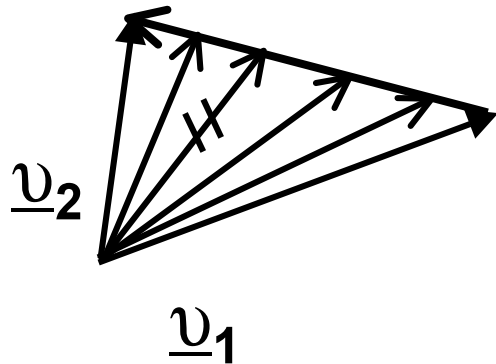
* COMBINAÇÃO LINEAR DE VETORES

$$a_1 \underline{v}_1 + a_2 \underline{v}_2 = \underline{v}$$

supondo \underline{v}_1 e \underline{v}_2 LINEARMENTE INDEPENDENTES



Se $a_1 \geq 0$, $a_2 \geq 0$ e além disso $a_1 + a_2 = 1$ geramos um ponto do segmento de reta entre \underline{v}_1 e \underline{v}_2 .



$$\underline{v} = \underline{v}_1 + k (\underline{v}_2 - \underline{v}_1)$$

$$1 \geq k \geq 0$$

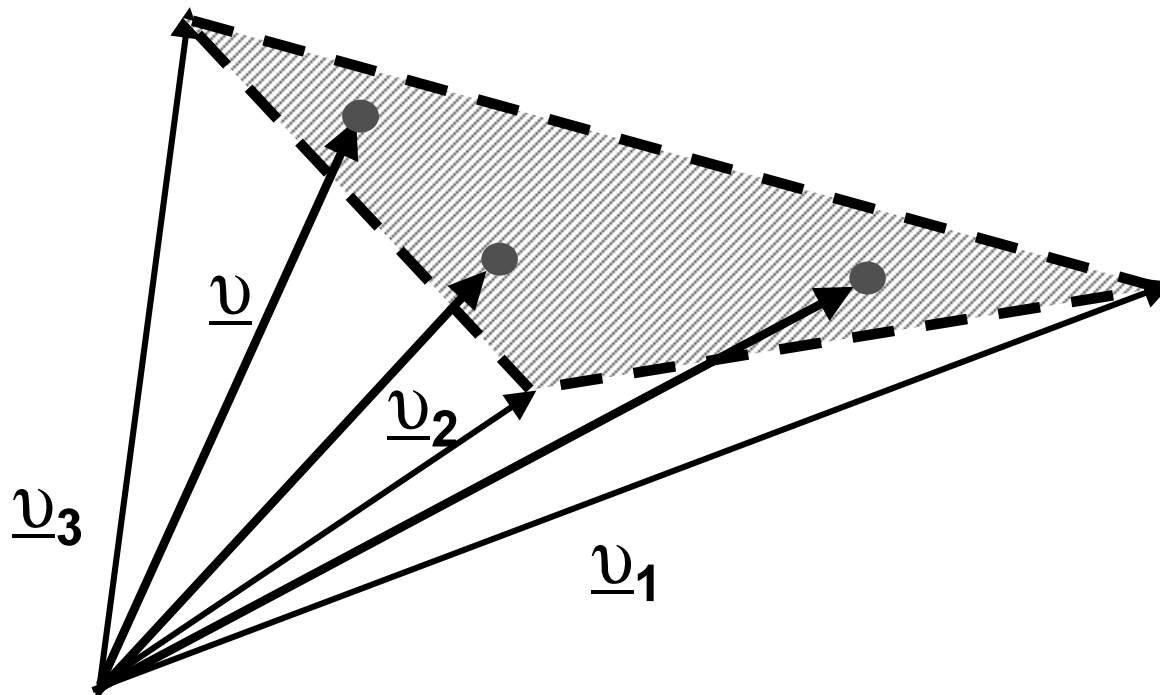
$$\underline{v} = (1 - k) \underline{v}_1 + k \underline{v}_2$$

$$\underline{v} = a_1 \underline{v}_1 + a_2 \underline{v}_2$$

$$0 \leq a_1, a_2 \leq 1 \quad a_1 + a_2 = 1$$

É a Chamada COMBINAÇÃO CONVEXA

No caso de 3 vetores L.I. temos:

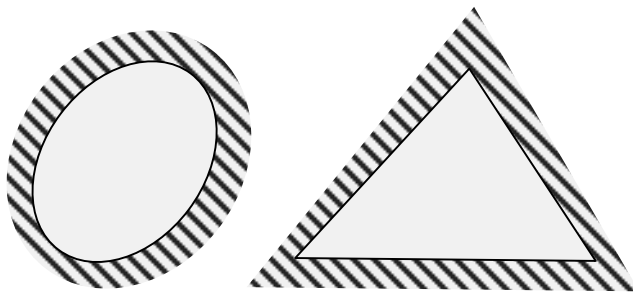


$$\underline{v} = a_1 \underline{u}_1 + a_2 \underline{u}_2 + a_3 \underline{u}_3$$

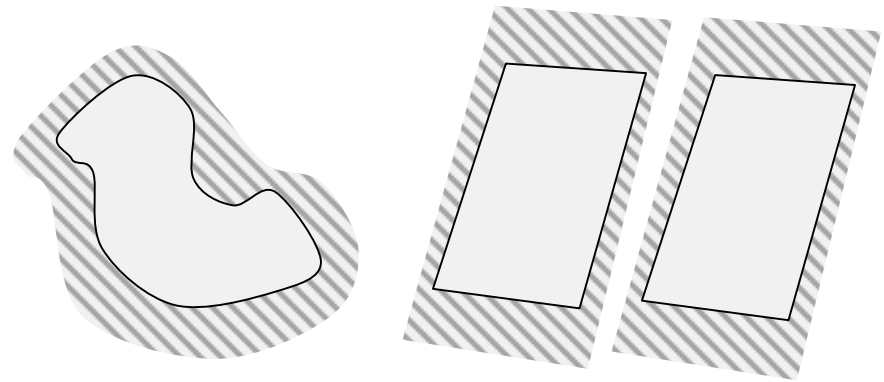
$$0 \leq a_1, a_2, a_3 \leq 1 \quad \text{e} \quad a_1 + a_2 + a_3 = 1$$

NOÇÕES DE CONVEXIDADE

Conjuntos convexos



Conjuntos não-convexos



Conjunto convexo (S)

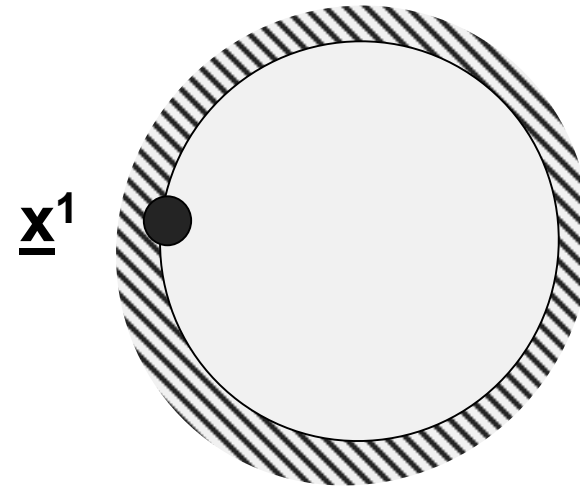
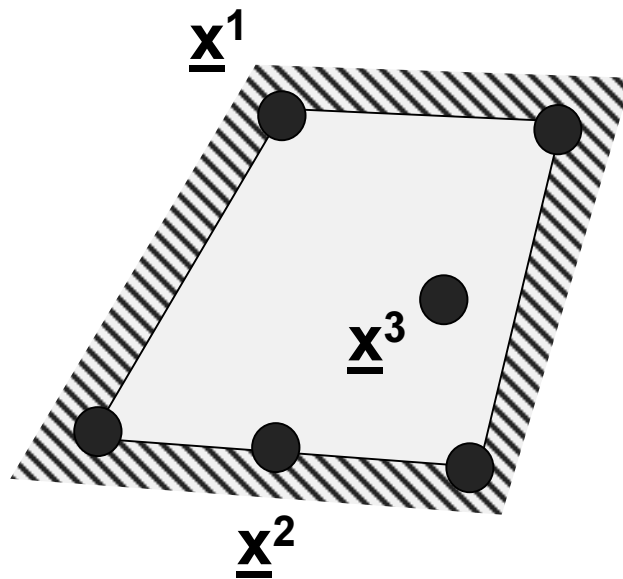
- Segmento ligando quaisquer dois de seus pontos pertence ao conjunto

$$\forall \underline{x}_1 \in \mathbf{S}, \quad \forall \underline{x}_2 \in \mathbf{S}, \quad \underline{x} = \alpha \underline{x}_1 + (1 - \alpha) \underline{x}_2, \quad 0 \leq \alpha \leq 1$$

$$\Rightarrow \underline{x} \in \mathbf{S}$$

PONTO EXTREMO

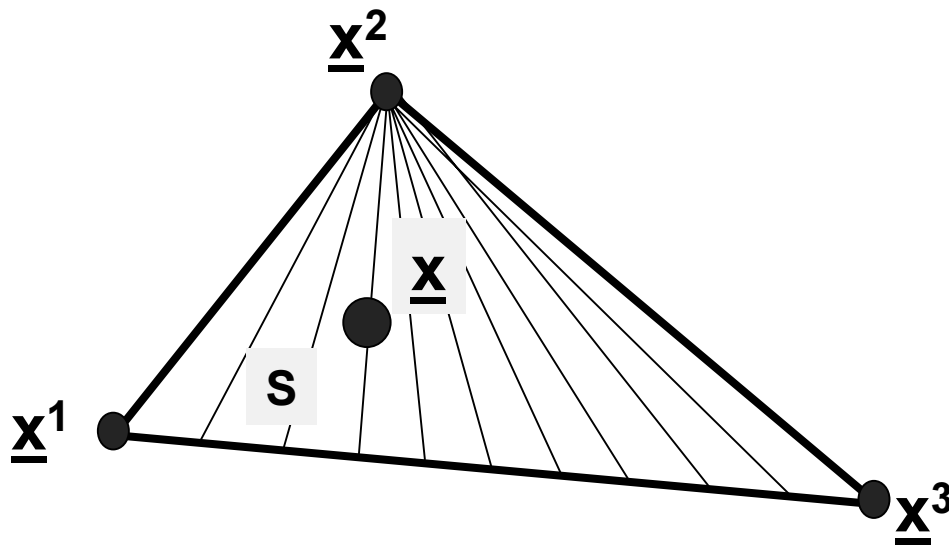
- \underline{x} é ponto extremo de um conjunto convexo S se não puder ser representado como combinação convexa estrita de pontos distintos de S



$\underline{x}^1 \Rightarrow$ ponto extremo

$\underline{x}^2 \quad \underline{x}^3 \Rightarrow$ não

- Qualquer ponto do conjunto convexo S pode ser representado como combinação convexa de seus pontos extremos.

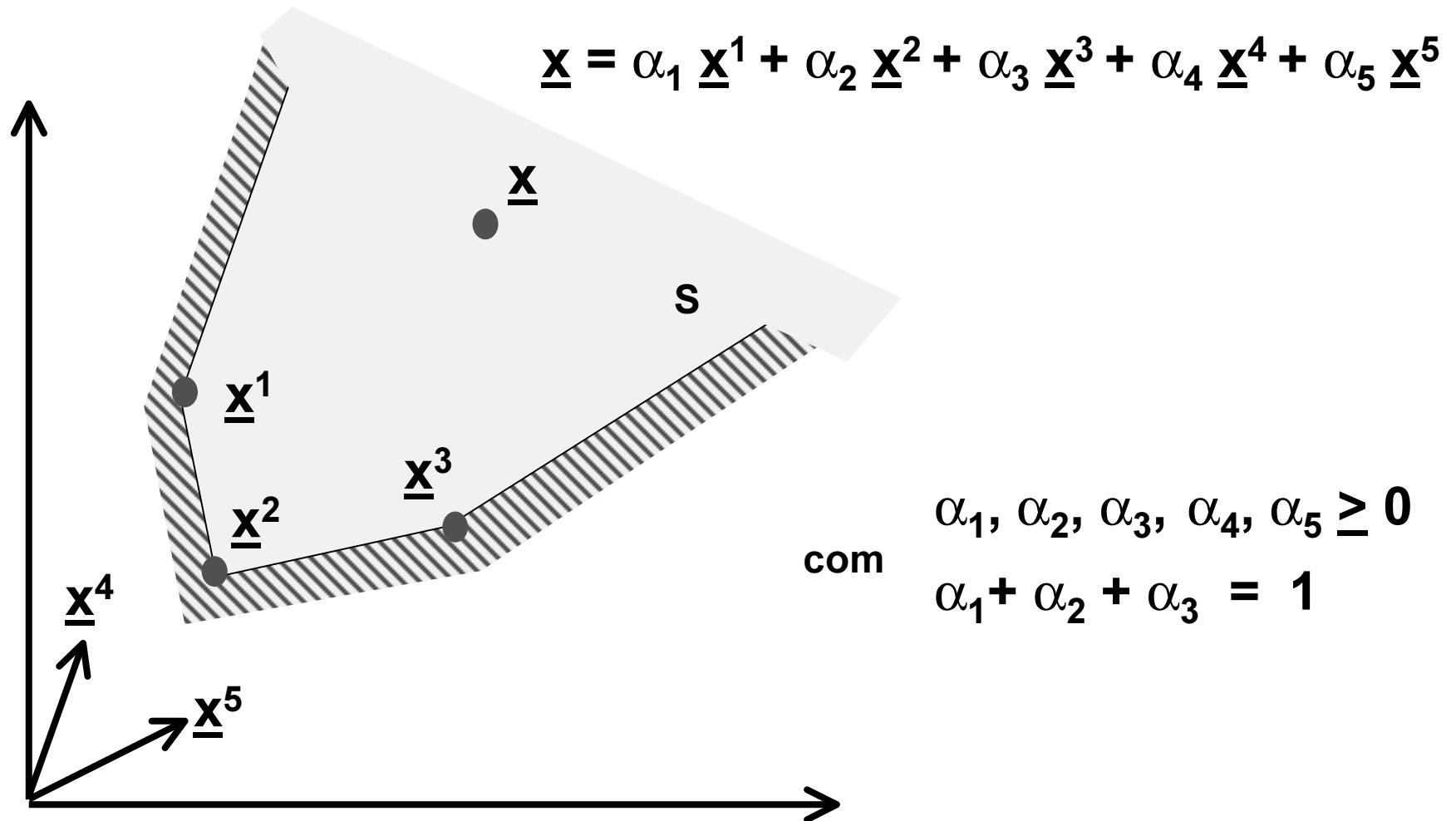


$$\underline{x} = \alpha_1 \underline{x}_1 + \alpha_2 \underline{x}_2 + \alpha_3 \underline{x}_3$$

com

$$\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3 \geq 0$$
$$\alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_3 = 1$$

- Se S for ilimitado \Rightarrow precisa o auxilio dos RAIOS EXTREMOS.



• POLIEDROS CONVEXOS

$\underline{A}_i \underline{x} = b_i$ é um hiperplano

$\underline{A}_j \underline{x} \leq b_j$ é um semi-espaço

Semi-espaços e hiperplanos são conjuntos convexos.

A interseção de semi-espaços e hiperplanos é um poliedro.

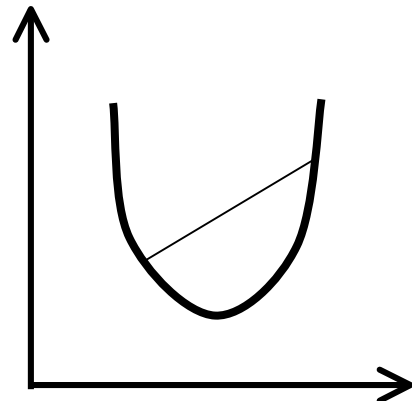
A interseção de conjuntos convexos é convexa.

CONCLUSÃO: O conjunto de soluções factíveis do P.L.

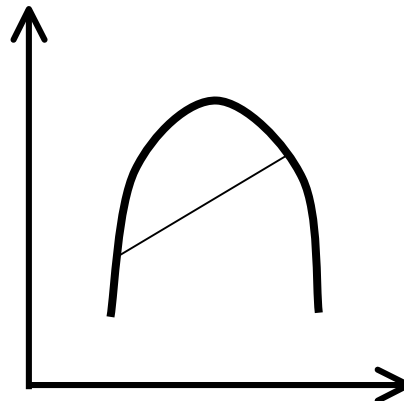
$$\begin{array}{l} \text{(MAX) } \underline{z} = \underline{c} \underline{x} \\ \text{s.a.} \quad \underline{A}_i \underline{x} = \underline{b}_i \\ \quad \underline{A}_j \underline{x} \leq \underline{b}_j \\ \quad \underline{x} \geq \underline{0} \end{array}$$

é um POLIEDRO CONVEXO

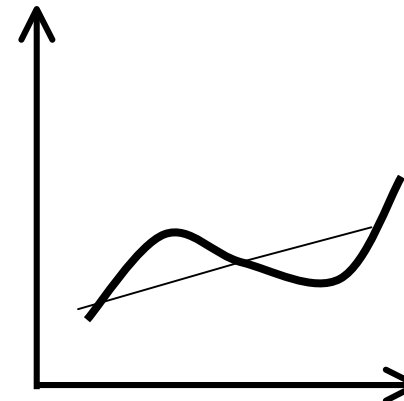
* FUNÇÕES



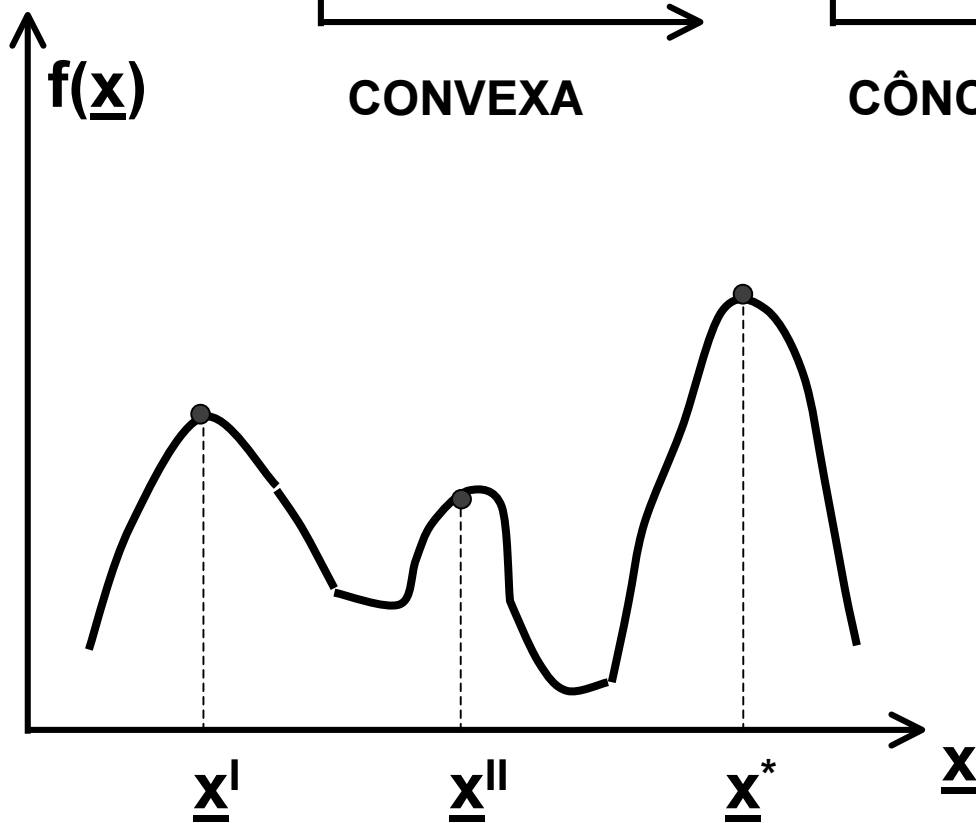
CONVEXA



CÔNCAVA



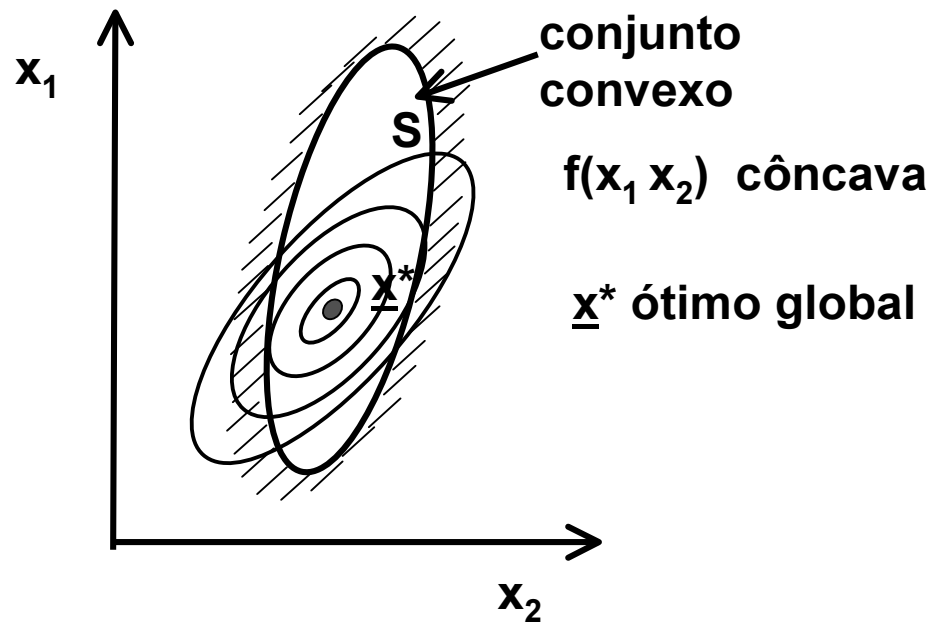
QUALQUER

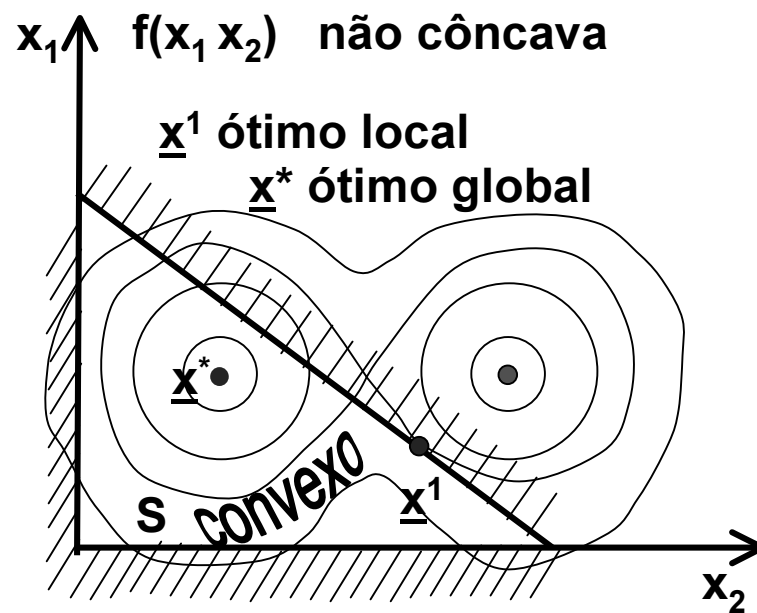


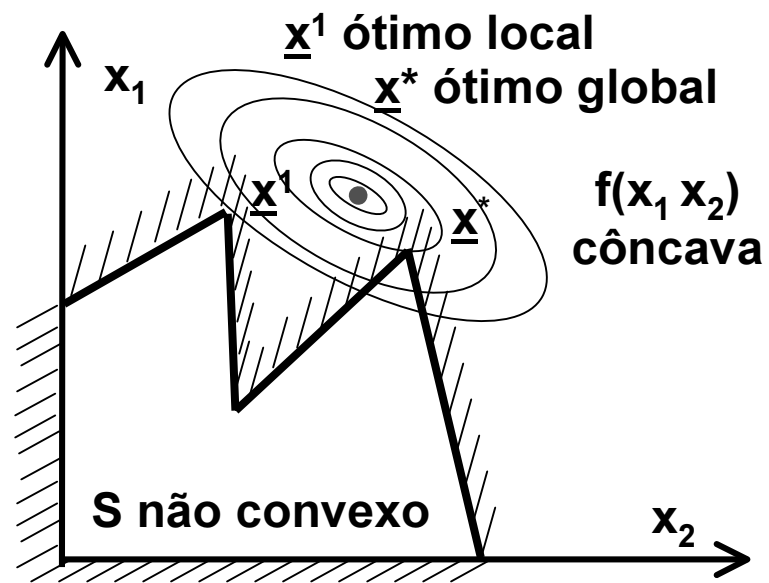
$\underline{x}^I, \underline{x}^{II}$ \Rightarrow ótimos locais

\underline{x}^* \Rightarrow ótimo global

- * O problema de achar o máximo (ou mínimo) de uma função côncava (convexa) sobre o conjunto convexo é um PROGRAMA CONVEXO.
- * Para um programa convexo um máximo local é um máximo global.







APRESENTAÇÃO DE UM PROBLEMA LINEAR

Um P.L. genérico pode ser:

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{(MAX)} \quad Z = \underline{c} \underline{x} \\ \text{s.a.} \quad \underline{A}_i \underline{x} \leq b_i \\ \quad \underline{A}_j \underline{x} \geq b_j \\ \quad \underline{A}_e \underline{x} = b_e \\ \quad \underline{x} \geq 0 \end{array} \right.$$

A forma padrão do P.L. acima é:

$$\left\{ \begin{array}{l} \text{(MAX)} \quad Z = \underline{c} \underline{x} \\ \text{s.a.} \quad \underline{A}_i \underline{x} + v_i = b_i \\ \quad \underline{A}_j \underline{x} - v_j = b_j \\ \quad \underline{A}_e \underline{x} = b_e \\ \underline{x} \geq 0, v_i \geq 0, v_j \geq 0 \end{array} \right.$$

$v_i \Rightarrow$ variável de FOLGA

$v_j \Rightarrow$ variável de EXCESSO

* Caso existam variáveis irrestritas

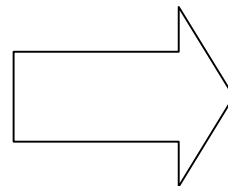
$$x_j \text{ Irrestrita em sinal} \Rightarrow \begin{cases} x_j = x_j^I - x_j^{II} \\ x_j^I \geq 0, x_j^{II} \geq 0 \end{cases}$$

FORMA PADRÃO DE UM PROBLEMA LINEAR

$$\begin{array}{l} \text{(MAX)} \quad z = \underline{c} \underline{x} \\ \text{s.a.} \quad A \underline{x} = \underline{b} \\ \quad \quad \underline{x} \geq \underline{0} \end{array}$$

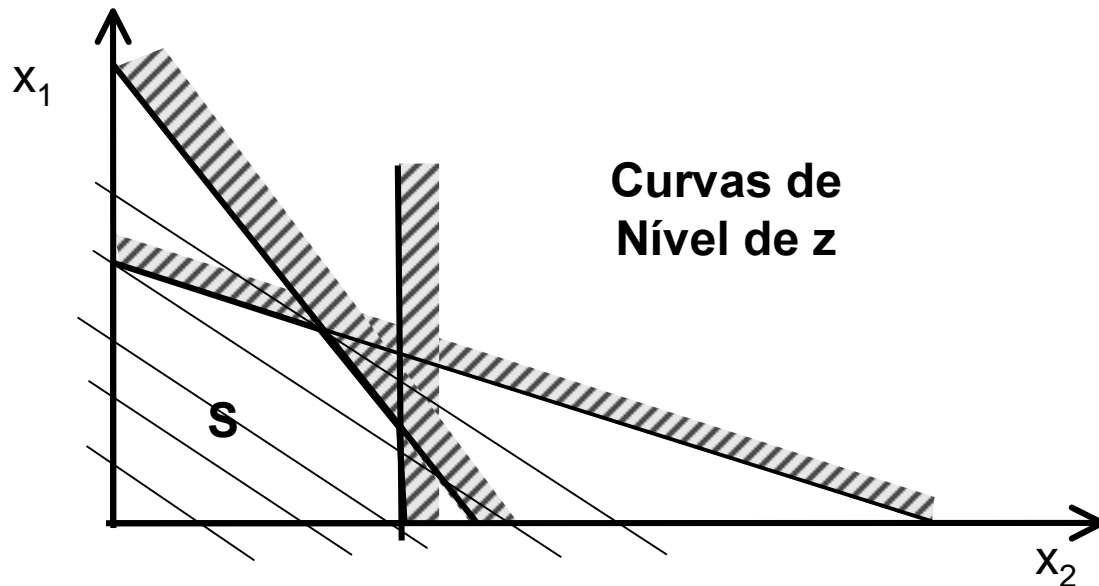
- O método de solução de um P. L. exige que ele esteja na FORMA PADRÃO
- A forma com desigualdade auxilia a visão geométrica
- Analogamente

$$\begin{array}{l} \text{(MAX)} \quad z = \underline{c} \underline{x} \\ \text{s.a.} \quad A \underline{x} = \underline{b} \\ \quad \quad \underline{x} \geq \underline{0} \end{array}$$



$$\begin{array}{l} \text{(MAX)} \quad z = \underline{c} \underline{x} \\ \text{s.a.} \quad A \underline{x} \leq \underline{b} \\ \quad \quad -A \underline{x} \leq -\underline{b} \\ \quad \quad \underline{x} \geq \underline{0} \end{array}$$

UM PROGRAMA LINEAR P.L. É UM PROGRAMA CONVEXO



SOLUÇÃO ÓTIMA FINITA DO P.L.É UM PONTO EXTREMO

Sejam $\underline{x}_1, \underline{x}_2, \dots, \underline{x}_k$ os pontos extremos de S . Portanto qualquer ponto de S pode ser representado como combinação convexa deles

$$\underline{x} = \alpha_1 \underline{x}_1 + \alpha_2 \underline{x}_2 + \dots + \alpha_k \underline{x}_k \quad \text{com } \alpha_i \geq 0 \quad i = 1, k$$

$$\sum_{i=1}^k \alpha_i = 1$$

Achar a solução \underline{x}^* que maximiza z é achar

$$z = \underline{c} \underline{x} = \alpha_1 (\underline{c}_1 \underline{x}_1) + \alpha_2 (\underline{c}_2 \underline{x}_2) + \dots + \alpha_k (\underline{c}_k \underline{x}_k)$$

$$\underline{c} \underline{x}_p = \max_{i=1, 2, \dots, k} \{ \underline{c}_i \underline{x}_i \}$$

fazendo $\alpha_p = 1$ e demais $\alpha_i = 0 \Rightarrow \underline{x}^* = \underline{x}_p$

Ponto extremo
de S

CONCLUSÃO: Se existir uma solução ótima (finita) dp P.L.

$$\begin{array}{l} \text{(MAX)} \quad z = \underline{c} \underline{x} \\ \quad \quad \quad A \underline{x} = \underline{b} \\ \quad \quad \quad \underline{x} \geq \underline{0} \end{array} \left. \vphantom{\begin{array}{l} z = \underline{c} \underline{x} \\ A \underline{x} = \underline{b} \\ \underline{x} \geq \underline{0} \end{array}} \right\} S$$

Então existe um ponto extremo do conjunto de soluções factíveis S que é ótimo

CONSEQUÊNCIA IMPORTANTE:

o conjunto das soluções candidatas a ótimo de um P.L. fica restrito a um número finito de pontos (os pontos extremos de S).

Solução Básica de um P. L.

Seja o P. L.

$$\begin{array}{l} \text{(MAX)} \quad z = \underline{c} \underline{x} \\ \text{s.a.} \quad \left. \begin{array}{l} \mathbf{A} \underline{x} = \underline{b} \\ \underline{x} \geq \underline{0} \end{array} \right\} \mathbf{S} \end{array}$$

com \mathbf{A} ($m \times n$), $n > m$. Tomando m vetores-coluna linearmente independentes de \mathbf{A} (ou seja, uma base)

$$\begin{aligned} \mathbf{A}^I \underline{x}_I + \mathbf{A}^J \underline{x}_J &= \underline{b} \\ \underline{x}_I &= (\mathbf{A}^I)^{-1} \underline{b} - (\mathbf{A}^I)^{-1} \mathbf{A}^J \underline{x}_J \end{aligned}$$

$$\underline{x}_I = (\mathbf{A}^I)^{-1} \underline{b} - (\mathbf{A}^I)^{-1} \mathbf{A}^J \underline{x}_J$$

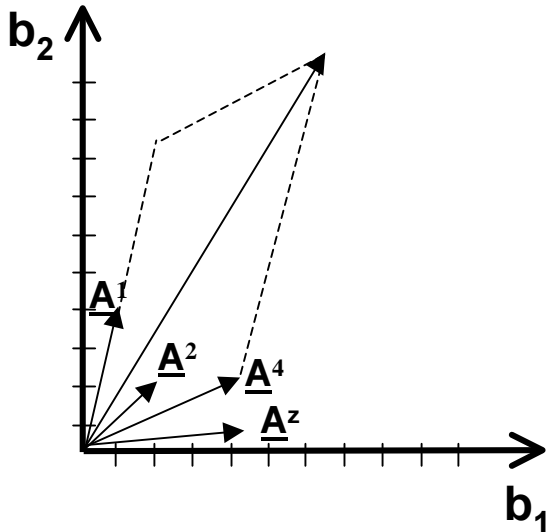
Solução Básica

$$\begin{aligned} \underline{x}_J &= \mathbf{0} \\ \underline{x}_I &= (\mathbf{A}^I)^{-1} \underline{b} \end{aligned}$$

Se além disso, $\underline{x}_I \geq \mathbf{0}$ temos uma solução básica factível do P.L.

Exemplo:

$$\begin{aligned} \text{Min} \quad & 1/2 x_1 + 2x_2 + 3x_3 + x_4 \\ \text{s.a.} \quad & x_1 + 2x_2 + 4x_3 + 4x_4 = 6 \\ & 4x_1 + 2x_2 + x_3 + 2x_4 = 10 \quad x_1 \geq 0 \end{aligned}$$



$$\begin{aligned} \mathbf{A}^I \underline{x}_I + \mathbf{A}^J \underline{x}_J &= \underline{b} \\ \mathbf{I} &= \{1, 4\} \end{aligned}$$

Solução básica:

$$\begin{aligned} \underline{x}_J &= \mathbf{0} \\ \underline{x}_I &= \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 4 & 2 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 6 \\ 10 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Importante : A solução básica referente à base I é única.

SOLUÇÃO BÁSICA BÁSICA FACTÍVEL DE UM P. L. É UM PONTO EXTREMO DO CONJUNTO DE SOLUÇÕES FACTÍVEIS (S).

Seja $I = \{ 1, 2, \dots, m \}$ uma base

$$\underline{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ \vdots \\ x_m \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}_n \geq \underline{0} \Rightarrow \text{solução básica factível}$$

Por absurdo, supor que \underline{x} não é um ponto extremo de S .

Então, existe $\underline{\mu} \in S$ e $\underline{\nu} \in S$, $\underline{\mu} \neq \underline{\nu}$ tal que \underline{x} possa ser representado como combinação convexa de $\underline{\mu}$ e $\underline{\nu}$.

$$\underline{x} = \alpha \underline{\mu} + (1 - \alpha) \underline{v} \quad 0 < \alpha < 1$$

ou

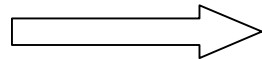
$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}_n = \alpha \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_m \\ \mu_{m+1} \\ \vdots \\ \mu_n \end{pmatrix} + (1 - \alpha) \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_m \\ v_{m+1} \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$$

Como $\underline{\mu} \geq \underline{0}$ e $\underline{v} \geq \underline{0}$ e $0 < \alpha < 1$
solução básica



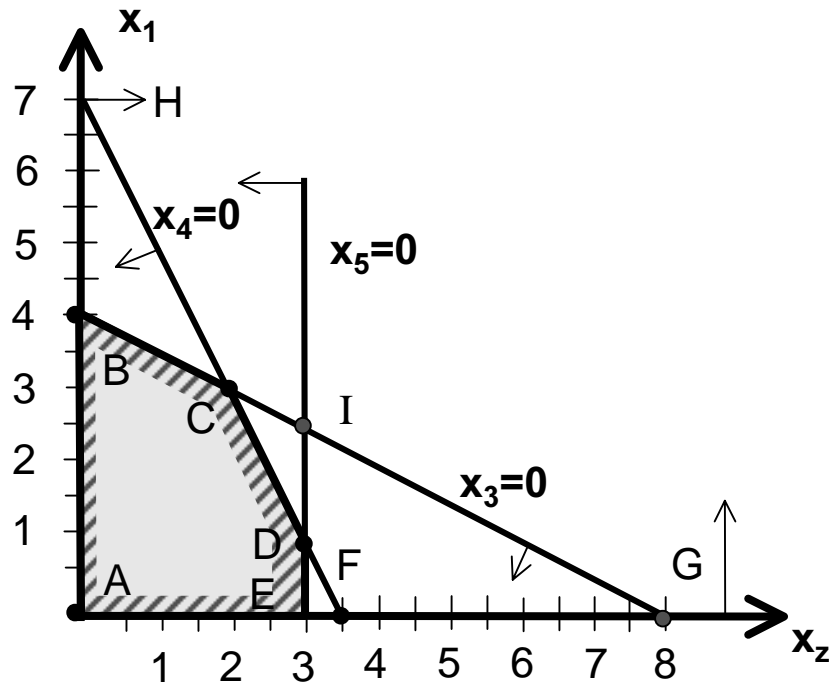
$\mu_i = v_i = 0 \quad \forall i \notin I$ e pela unicidade da

$$\underline{x} = \underline{\mu} = \underline{v}$$



\underline{x} é ponto extremo de S

SOLUÇÃO BÁSICA BÁSICA FACTÍVEL É PONTO EXTREMO DE S.



Forma Padrão

$$\text{(MAX) } z = x_1 + x_2$$

$$\text{s a } \quad 2x_1 + x_2 + x_3 = 8$$

$$x_1 + x_2 + x_4 = 7$$

$$x_2 + x_5 = 3$$

$$x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 \geq 0$$

$I_A = \{ 3, 4, 5 \}$ $J_A = \{ 1, 2 \}$	\Rightarrow $x_1 = 0$ $x_2 = 0$	\Rightarrow $x_3 = 8$ $x_4 = 7$ $x_5 = 3$	\Rightarrow	Solução Básica Factível Ponto extremo <u>A</u>
$I_B = \{ 1, 4, 5 \}$ $J_B = \{ 3, 2 \}$	\Rightarrow $x_3 = 0$ $x_2 = 0$	\Rightarrow $x_1 = 4$ $x_4 = 3$ $x_5 = 3$	\Rightarrow	Solução Básica Factível Ponto extremo <u>B</u>
$I_C = \{ 1, 2, 5 \}$ $J_C = \{ 3, 4 \}$	\Rightarrow $x_3 = 0$ $x_4 = 0$	\Rightarrow $x_1 = 3$ $x_2 = 2$ $x_5 =$	\Rightarrow	Solução Básica Factível Ponto extremo <u>C</u>
$I_D = \{ 1, 2, 3 \}$ $J_D = \{ 5, 4 \}$	\Rightarrow $x_5 = 0$ $x_4 = 0$	\Rightarrow $x_1 = 1$ $x_2 = 3$ $x_3 = 3$	\Rightarrow	Solução Básica Factível Ponto extremo <u>D</u>
$I_E = \{ 4, 2, 3 \}$ $J_E = \{ 5, 1 \}$	\Rightarrow $x_5 = 0$ $x_1 = 0$	\Rightarrow $x_4 = 1$ $x_2 = 3$ $x_3 = 5$	\Rightarrow	Solução Básica Factível Ponto extremo <u>E</u>

Se $I_F = \{ 5, 2, 3 \}$, $J_F = \{ 4, 1 \}$

$$\begin{array}{l} x_4 = 0 \\ x_1 = 0 \end{array} \Rightarrow \begin{array}{l} x_5 = 1/2 \\ x_2 = 7/2 \\ x_3 = 9/2 \end{array} \Rightarrow \begin{array}{l} \text{Solução Básica} \\ \text{Infactível} \\ \\ \text{Ponto } \underline{E} \end{array}$$

OBSERVAÇÃO:

$$A \underline{x} = \underline{b}$$

$$A (m \times n)$$

- número de soluções básicas:

$$C_n^m = \frac{n!}{m! (n - m)!} = \frac{5!}{3! 2!} = 10$$

- na figura há 9 soluções básicas

5 FACTÍVEIS
(Pontos Extremos)

4 INFACTÍVEIS

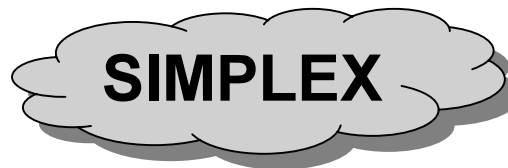
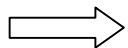
UM MÉTODO (SIMPLISTA) PARA RESOLVER UM P.L.

- 1/ Listar todas as soluções básicas factíveis do P. L.
- 2/ Avaliar a função objetivo sobre elas e escolher a de maior valor.

Desvantagens desse método exaustivo:

- 1/ C_n^m pode ser muito grande
- 2/ solução ilimitada
- 3/ P.L. inconsistente

Método mais inteligente



FORMA PREPARADA DE UM P.L.

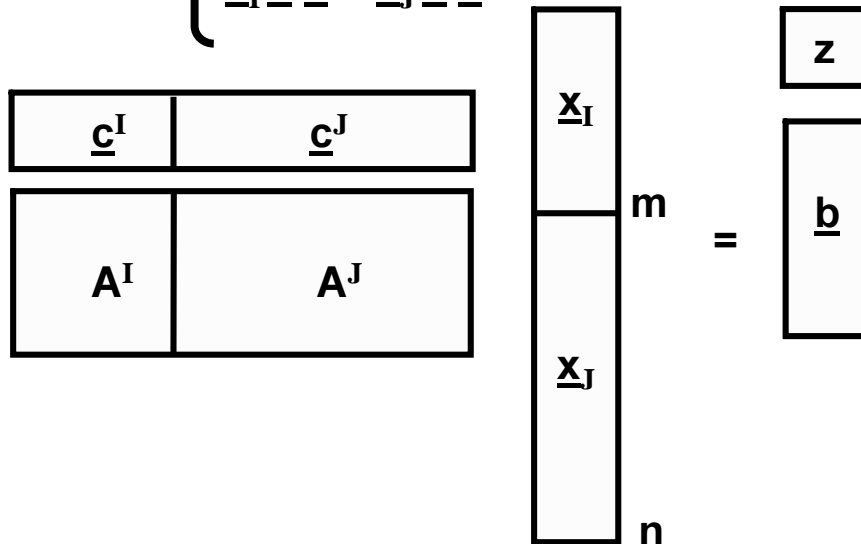
Seja o P.L.

$\begin{aligned} \text{(MAX)} \quad z &= \underline{c} \underline{x} \\ \text{s.a} \quad A \underline{x} &= \underline{b} \\ \underline{x} &\geq \underline{0} \end{aligned}$

A ($m \cdot n$), $n \geq m$, e por hipótese o sistema $A \underline{x} = \underline{b}$ é não degenerado, não redundante e não inconsistente.

Seja uma base qualquer factível I

FORMA PADRÃO $\left\{ \begin{array}{l} \underline{c}^I \underline{x}_I + \underline{c}^J \underline{x}_J = z \text{ (MAX)} \\ A^I \underline{x}_I + A^J \underline{x}_J = \underline{b} \\ \underline{x}_I \geq \underline{0} \quad \underline{x}_J \geq \underline{0} \end{array} \right.$



$$(A^I)^{-1} (A^I \underline{x}_I + A^J \underline{x}_J = \underline{b}) \implies \underline{x}_I = (A^I)^{-1} \underline{b} - (A^I)^{-1} A^J \underline{x}_J$$

substituindo na função objetivo

$$\underline{c}^I = [(A^I)^{-1} \underline{b} - (A^I)^{-1} A^J \underline{x}_J] + c^J \underline{x}_J = z \text{ (MAX)}$$

$$\underline{c}^I = (A^I)^{-1} \underline{b} + [c^J - c^I (A^I)^{-1} A^J] \underline{x}_J = z \text{ (MAX)}$$

Definindo $\pi = \underline{c}^I (A^I)^{-1}$ e $z_0 = \pi \underline{b}$ temos

Forma 2

$$\begin{cases} 0 \underline{x}_I + (c^J - \pi A^J) \underline{x}_J = z \text{ (MAX)} - z_0 \\ 1 \underline{x}_I + (A^I)^{-1} A^J \underline{x}_J = (A^I)^{-1} \underline{b} \\ \underline{x}_I \geq \underline{0}, \quad \underline{x}_J \geq \underline{0} \end{cases}$$

<table border="1" style="border-collapse: collapse;"> <tr> <td style="padding: 2px 10px;">0 0.....0</td> <td style="padding: 2px 10px;">$\underline{c}^J - \pi A^J$</td> </tr> <tr> <td style="padding: 2px 10px;">1 1 ... 1 1</td> <td style="padding: 2px 10px;">$(A^I)^{-1} A^J$</td> </tr> </table>	0 0.....0	$\underline{c}^J - \pi A^J$	1 1 ... 1 1	$(A^I)^{-1} A^J$	<table border="1" style="border-collapse: collapse;"> <tr><td style="padding: 2px 10px;">\underline{x}_I</td></tr> <tr><td style="padding: 2px 10px;">\underline{x}_J</td></tr> </table>	\underline{x}_I	\underline{x}_J	=	<table border="1" style="border-collapse: collapse;"> <tr><td style="padding: 2px 10px;">$z - z_0$</td></tr> <tr><td style="padding: 2px 10px;">$(A^I)^{-1} \underline{b}$</td></tr> </table>	$z - z_0$	$(A^I)^{-1} \underline{b}$
0 0.....0	$\underline{c}^J - \pi A^J$										
1 1 ... 1 1	$(A^I)^{-1} A^J$										
\underline{x}_I											
\underline{x}_J											
$z - z_0$											
$(A^I)^{-1} \underline{b}$											

que é a FORMA PREPARADA de um P.L.

$\underline{x}_I \longrightarrow$ Variáveis Básicas

$\underline{x}_J \longrightarrow$ Variáveis não Básicas

$$\hat{A}^J = (A^I)^{-1} \cdot A^J$$

$$\hat{b} = (A^I)^{-1} \cdot \underline{b}$$

$$\hat{c} = [0, \underline{c}^J - \pi A^J] \left\{ \begin{array}{l} \text{Vetor de custo relativo} \\ \text{a' base I} \end{array} \right.$$

$$\pi = \underline{c}^I (A^I)^{-1} \left\{ \begin{array}{l} \text{Vetor multiplicador relativo} \\ \text{a' base I} \end{array} \right.$$

$$\left\{ \begin{array}{l} \hat{c}^J \underline{x}_J = z \text{ (MAX)} - z_0 \\ 1 \underline{x}_I \hat{A}^J \underline{x}_I = \hat{b} \\ \underline{x}_I \geq \underline{0} \quad \underline{x}_J \geq \underline{0} \end{array} \right. \longrightarrow \text{FORMA PREPARADA}$$

$$\text{Fazendo } \underline{x}_J = 0 \Rightarrow \left\{ \begin{array}{l} \underline{x}_I = (A^I)^{-1} \underline{b} \geq \underline{0} \longrightarrow \text{SOLUÇÃO BÁSICA FACTÍVEL} \\ z = z_0 \longrightarrow \text{VALOR DA FUNÇÃO OBJETIVO PARA ESTA SOLUÇÃO BÁSICA} \end{array} \right.$$