

# Combinatória Poliédrica

## Dualidade

Rafael C. S. Schouery  
rafael@ic.unicamp.br

Universidade Estadual de Campinas

Atualizado em: 2023-09-21 21:14

## Lema de Farkas

**Lema.** Seja  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$  uma matriz e  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$  um vetor. Então, existe um vetor  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$  se e somente se para cada vetor  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  com  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$  temos  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} \geq 0$ .

## Lema de Farkas

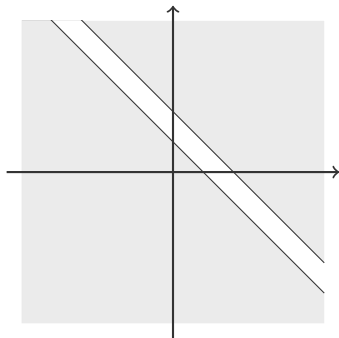
Exemplo de  $Ax \leq b$  vazio:

$$\begin{bmatrix} -1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 \\ 2 \end{bmatrix}$$

## Lema de Farkas

Exemplo de  $Ax \leq b$  vazio:

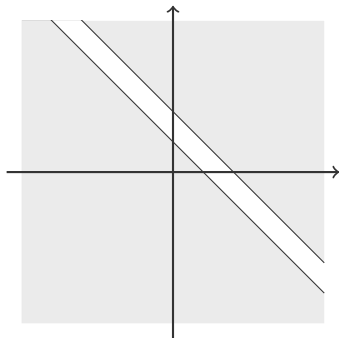
$$\begin{bmatrix} -1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 \\ 2 \end{bmatrix}$$



## Lema de Farkas

Exemplo de  $Ax \leq b$  vazio:

$$\begin{bmatrix} -1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 \\ 2 \end{bmatrix}$$

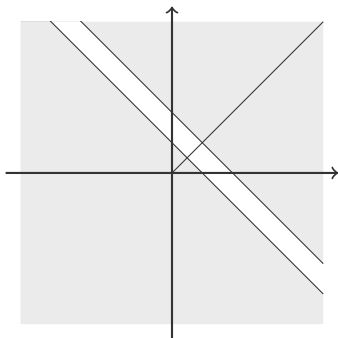


Existe  $y \geq 0$  tal que  $y^T A = 0$  e  $y^T b < 0$ ?

## Lema de Farkas

Temos que  $y_1 = y_2$ , pois

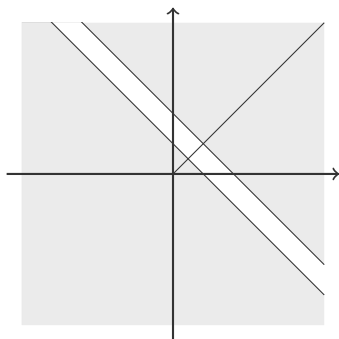
$$\begin{bmatrix} y_1 & y_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$



## Lema de Farkas

Temos que  $y_1 = y_2$ , pois

$$\begin{bmatrix} y_1 & y_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

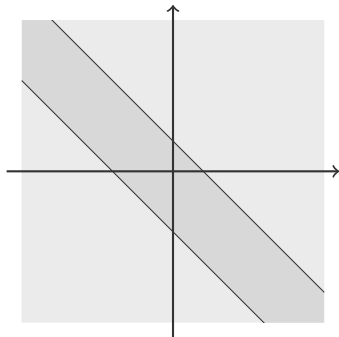


E  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} = -4y_1 + 2y_2 = -2y_1 < 0$  para  $y_1 = 1$  (por exemplo)

# Lema de Farkas

Exemplo de  $Ax \leq b$  não vazio:

$$\begin{bmatrix} -1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 2 \end{bmatrix}$$

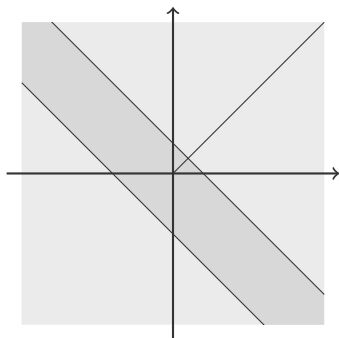




## Lema de Farkas

Novamente temos que  $y_1 = y_2$ , pois

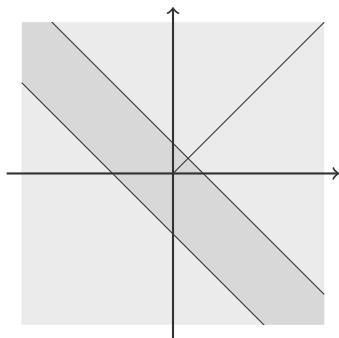
$$\begin{bmatrix} y_1 & y_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$



## Lema de Farkas

Novamente temos que  $y_1 = y_2$ , pois

$$\begin{bmatrix} y_1 & y_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

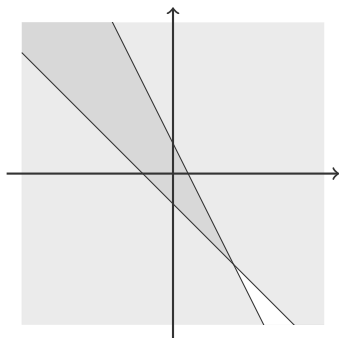


Mas agora  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} = 4y_1 + 2y_2 = 6y_1 \geq 0$  para todo  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$

## Lema de Farkas

Outro exemplo de  $Ax \leq b$  não vazio:

$$\begin{bmatrix} 2 & 1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 2 \end{bmatrix}$$

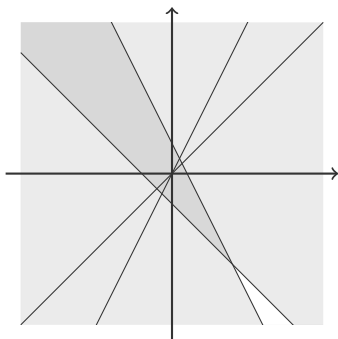


Existe  $y \geq 0$  tal que  $y^T A = 0$  e  $y^T b < 0$ ?

## Lema de Farkas

Temos que  $y_1 = y_2 = 0$ , pois

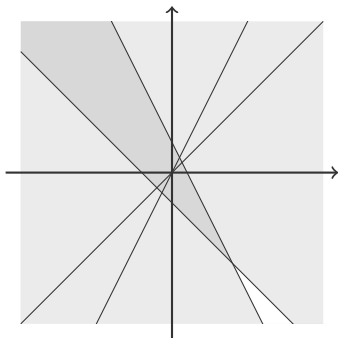
$$\begin{bmatrix} y_1 & y_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$



## Lema de Farkas

Temos que  $y_1 = y_2 = 0$ , pois

$$\begin{bmatrix} y_1 & y_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$



Mas então  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} = 0$

## Lema de Farkas — Caso Geral

**Lema.** Para matrizes  $A$ ,  $B$ ,  $C$  e  $D$  e vetores  $a$  e  $b$  de dimensões apropriadas temos que

$$\left. \begin{array}{l} \text{Existem } \mathbf{x}, \mathbf{y} \text{ tais que} \\ \mathbf{Ax} + \mathbf{By} \leq \mathbf{a} \\ \mathbf{Cx} + \mathbf{Dy} = \mathbf{b} \\ \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{array} \right\} \vee \left\{ \begin{array}{l} \text{Existem } \mathbf{u}, \mathbf{v} \text{ tais que} \\ \mathbf{u}^T \mathbf{A} + \mathbf{v}^T \mathbf{C} \geq \mathbf{0} \\ \mathbf{u}^T \mathbf{B} + \mathbf{v}^T \mathbf{D} = \mathbf{0} \\ \mathbf{u} \geq \mathbf{0} \\ \mathbf{u}^T \mathbf{a} + \mathbf{v}^T \mathbf{b} < 0 \end{array} \right.$$

(O símbolo  $\vee$  denota o “ou” exclusivo.)

Prova. **Exercício.**

## Lema de Farkas — Casos Especiais

**Lema.** Sejam  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  e  $b \in \mathbb{R}^m$ . Então, valem as seguintes afirmações:

## Lema de Farkas — Casos Especiais

**Lema.** Sejam  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$  e  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ . Então, valem as seguintes afirmações:

(a) Existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$

$\vee$  existe  $\mathbf{u} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{u}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$  e  $\mathbf{u}^T \mathbf{b} < 0$ ;



## Lema de Farkas — Casos Especiais

**Lema.** Sejam  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$  e  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ . Então, valem as seguintes afirmações:

(a) Existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$

∨ existe  $\mathbf{u} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{u}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$  e  $\mathbf{u}^T \mathbf{b} < 0$ ;

(b) Existe  $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$

∨ existe  $\mathbf{u} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{u}^T \mathbf{A} \geq \mathbf{0}$  e  $\mathbf{u}^T \mathbf{b} < 0$ ;

## Lema de Farkas — Casos Especiais

**Lema.** Sejam  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$  e  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ . Então, valem as seguintes afirmações:

- (a) Existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$   
     $\vee$  existe  $\mathbf{u} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{u}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$  e  $\mathbf{u}^T \mathbf{b} < 0$ ;
- (b) Existe  $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$   
     $\vee$  existe  $\mathbf{u} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{u}^T \mathbf{A} \geq \mathbf{0}$  e  $\mathbf{u}^T \mathbf{b} < 0$ ;
- (c) Existe  $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$   
     $\vee$  existe  $\mathbf{u}$  tal que  $\mathbf{u}^T \mathbf{A} \geq \mathbf{0}$  e  $\mathbf{u}^T \mathbf{b} < 0$ ;

## Lema de Farkas — Casos Especiais

**Lema.** Sejam  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$  e  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ . Então, valem as seguintes afirmações:

- (a) Existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$   
     $\vee$  existe  $\mathbf{u} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{u}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$  e  $\mathbf{u}^T \mathbf{b} < 0$ ;
- (b) Existe  $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$   
     $\vee$  existe  $\mathbf{u} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{u}^T \mathbf{A} \geq \mathbf{0}$  e  $\mathbf{u}^T \mathbf{b} < 0$ ;
- (c) Existe  $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$   
     $\vee$  existe  $\mathbf{u}$  tal que  $\mathbf{u}^T \mathbf{A} \geq \mathbf{0}$  e  $\mathbf{u}^T \mathbf{b} < 0$ ;
- (d) Existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$   
     $\vee$  existe  $\mathbf{u}$  tal que  $\mathbf{u}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$  e  $\mathbf{u}^T \mathbf{b} < 0$ ;

## Lema de Farkas — Casos Especiais

**Lema.** Sejam  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$  e  $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ . Então, valem as seguintes afirmações:

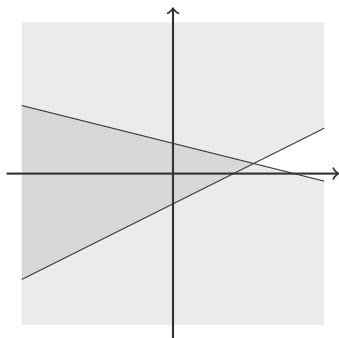
- (a) Existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$   
     $\vee$  existe  $\mathbf{u} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{u}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$  e  $\mathbf{u}^T \mathbf{b} < 0$ ;
- (b) Existe  $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$   
     $\vee$  existe  $\mathbf{u} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{u}^T \mathbf{A} \geq \mathbf{0}$  e  $\mathbf{u}^T \mathbf{b} < 0$ ;
- (c) Existe  $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$   
     $\vee$  existe  $\mathbf{u}$  tal que  $\mathbf{u}^T \mathbf{A} \geq \mathbf{0}$  e  $\mathbf{u}^T \mathbf{b} < 0$ ;
- (d) Existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} = \mathbf{b}$   
     $\vee$  existe  $\mathbf{u}$  tal que  $\mathbf{u}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}$  e  $\mathbf{u}^T \mathbf{b} < 0$ ;

Prova. Segue do Lema anterior.

## Casos Especiais — Exemplos

Exemplo de  $Ax \leq b$  com  $x \geq 0$  não vazio:

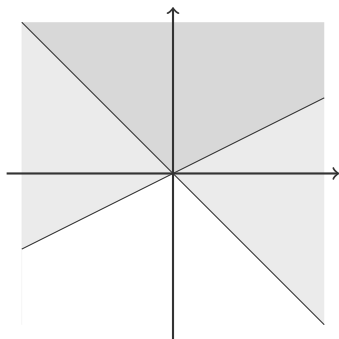
$$\begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 1 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4 \\ 8 \end{bmatrix}$$



Existe  $y \geq 0$  tal que  $y^T A \geq 0$  e  $y^T b < 0$ ?

## Casos Especiais — Exemplos

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 1 & 4 \end{bmatrix} \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 4 \\ 8 \end{bmatrix}$$

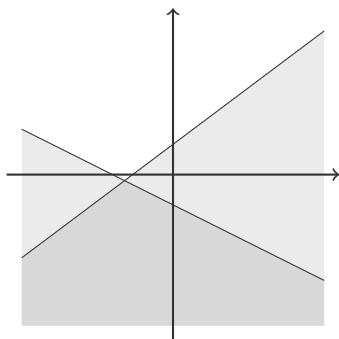


Todo ponto  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  que satisfaz  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} \geq \mathbf{0}$  é tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} \geq 0$

## Casos Especiais — Exemplos

Exemplo de  $Ax \leq b$  com  $x \geq 0$  vazio:

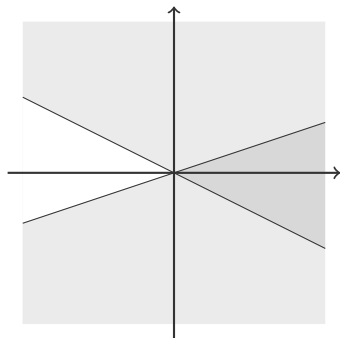
$$\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ -3 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -4 \\ 8 \end{bmatrix}$$



Existe  $y \geq 0$  tal que  $y^T A \geq 0$  e  $y^T b < 0$ ?

## Casos Especiais — Exemplos

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ -3 & 4 \end{bmatrix} \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} -4 \\ 8 \end{bmatrix}$$



Por exemplo,  $\mathbf{y} = (1, 0)$  satisfaz  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} \geq 0$  e  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} = -4 < 0$



# Versão Poliédrica

**Lema.** As seguintes asserções são válidas:

$$(i) \quad P(\mathbf{A}, \mathbf{b}) \neq \emptyset \quad \vee \quad P^= \left( \left( \begin{array}{c} \mathbf{A}^T \\ \mathbf{b}^T \end{array} \right), \left( \begin{array}{c} 0 \\ -1 \end{array} \right) \right) \neq \emptyset;$$

$$(ii) \quad P^=(\mathbf{A}, \mathbf{b}) \neq \emptyset \quad \vee \quad P \left( \left( \begin{array}{c} -\mathbf{A}^T \\ \mathbf{b}^T \end{array} \right), \left( \begin{array}{c} 0 \\ 1 \end{array} \right) \right) \neq \emptyset;$$

# Programa Linear

Consider o seguinte programa linear:

# Programa Linear

Consider o seguinte programa linear:

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$
$$\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

# Programa Linear

Consider o seguinte programa linear:

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$
$$\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

- Se  $\mathbf{x}$  é tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ , dizemos que  $\mathbf{x}$  é uma solução **viável**

# Programa Linear

Consider o seguinte programa linear:

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

- Se  $\mathbf{x}$  é tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ , dizemos que  $\mathbf{x}$  é uma solução **viável**
- Se  $\mathbf{x}^*$  é viável e  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}^* \geq \mathbf{c}^T \mathbf{x}$  para todo  $\mathbf{x}$  viável, dizemos que  $\mathbf{x}^*$  é uma solução **ótima**

# Programa Linear

Podemos reescrever

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$
$$\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

# Programa Linear

Podemos reescrever

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$
$$\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

da seguinte forma

$$(P) \quad \max z$$
$$z \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$
$$\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

# Programa Linear

Podemos rescrever

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

da seguinte forma

$$(P) \quad \max z \\ z \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

ou seja

$$(P) \quad \max z \\ \mathbf{c}^T \mathbf{x} \leq -z \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$



# Programa Linear

Podemos olhar esse programa

$$\begin{aligned} (P) \quad & \max z \\ & \mathbf{c}^T \mathbf{x} \leq -z \\ & \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b} \end{aligned}$$

# Programa Linear

Podemos olhar esse programa

$$(P) \quad \max z$$
$$\mathbf{c}^T \mathbf{x} \leq -z$$
$$\mathbf{A} \mathbf{x} \leq \mathbf{b}$$

na forma de matriz novamente

$$(P) \quad \max z$$
$$\begin{pmatrix} -\mathbf{c}^T \\ \mathbf{A} \end{pmatrix} \mathbf{x} \leq \begin{pmatrix} -z \\ \mathbf{b} \end{pmatrix}$$

# Programa Linear

Podemos olhar esse programa

$$(P) \quad \begin{aligned} \max z \\ \mathbf{c}^T \mathbf{x} &\leq -z \\ \mathbf{A} \mathbf{x} &\leq \mathbf{b} \end{aligned}$$

na forma de matriz novamente

$$(P) \quad \begin{aligned} \max z \\ \begin{pmatrix} -\mathbf{c}^T \\ \mathbf{A} \end{pmatrix} \mathbf{x} &\leq \begin{pmatrix} -z \\ \mathbf{b} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Para cada  $z \in \mathbb{R}$  fixo, temos um poliedro  $P_z$

$$P_z = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : \begin{pmatrix} -\mathbf{c}^T \\ \mathbf{A} \end{pmatrix} \mathbf{x} \leq \begin{pmatrix} -z \\ \mathbf{b} \end{pmatrix} \right\}$$

$P_z$ 

Para cada  $z \in \mathbb{R}$  fixo, temos um poliedro  $P_z$

$$P_z = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : \begin{pmatrix} -\mathbf{c}^T \\ \mathbf{A} \end{pmatrix} \mathbf{x} \leq \begin{pmatrix} -z \\ \mathbf{b} \end{pmatrix} \right\}$$

$P_z$ 

Para cada  $z \in \mathbb{R}$  **fixo**, temos um poliedro  $P_z$

$$P_z = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : \begin{pmatrix} -\mathbf{c}^T \\ \mathbf{A} \end{pmatrix} \mathbf{x} \leq \begin{pmatrix} -z \\ \mathbf{b} \end{pmatrix} \right\}$$

Para resolver o programa linear basta resolver

$$\max\{z : P_z \neq \emptyset\}$$

$P_z$ 

Para cada  $z \in \mathbb{R}$  **fixo**, temos um poliedro  $P_z$

$$P_z = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : \begin{pmatrix} -\mathbf{c}^T \\ \mathbf{A} \end{pmatrix} \mathbf{x} \leq \begin{pmatrix} -z \\ \mathbf{b} \end{pmatrix} \right\}$$

Para resolver o programa linear basta resolver

$$\max\{z : P_z \neq \emptyset\}$$

Se  $P_z = \emptyset$  para todo  $z \in \mathbb{R}$ , então o programa linear é **inviável**

$P_z$ 

Para cada  $z \in \mathbb{R}$  **fixo**, temos um poliedro  $P_z$

$$P_z = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : \begin{pmatrix} -\mathbf{c}^T \\ \mathbf{A} \end{pmatrix} \mathbf{x} \leq \begin{pmatrix} -z \\ \mathbf{b} \end{pmatrix} \right\}$$

Para resolver o programa linear basta resolver

$$\max\{z : P_z \neq \emptyset\}$$

Se  $P_z = \emptyset$  para todo  $z \in \mathbb{R}$ , então o programa linear é **inviável**

Caso contrário, podemos **tentar** limitar superiormente o valor da solução ótima resolvendo o seguinte problema:

$$\min\{z : P_z = \emptyset\}$$

## Aplicando Farkas

Para cada  $z \in \mathbb{R}$  **fixo**, temos um poliedro  $P_z$

$$P_z = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : \begin{pmatrix} -\mathbf{c}^T \\ \mathbf{A} \end{pmatrix} \mathbf{x} \leq \begin{pmatrix} -z \\ \mathbf{b} \end{pmatrix} \right\}$$



## Aplicando Farkas

Para cada  $z \in \mathbb{R}$  **fixo**, temos um poliedro  $P_z$

$$P_z = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : \begin{pmatrix} -\mathbf{c}^T \\ \mathbf{A} \end{pmatrix} \mathbf{x} \leq \begin{pmatrix} -z \\ \mathbf{b} \end{pmatrix} \right\}$$

$P_z = \emptyset$  se e somente existe  $u$  tal que

## Aplicando Farkas

Para cada  $z \in \mathbb{R}$  fixo, temos um poliedro  $P_z$

$$P_z = \left\{ \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : \begin{pmatrix} -\mathbf{c}^T \\ \mathbf{A} \end{pmatrix} \mathbf{x} \leq \begin{pmatrix} -z \\ \mathbf{b} \end{pmatrix} \right\}$$

$P_z = \emptyset$  se e somente existe  $\mathbf{u}$  tal que

$$\begin{aligned} \mathbf{u} &\geq \mathbf{0} \\ \mathbf{u}^T \begin{pmatrix} -\mathbf{c}^T \\ \mathbf{A} \end{pmatrix} &= \mathbf{0} \\ \mathbf{u}^T \begin{pmatrix} -z \\ \mathbf{b} \end{pmatrix} &< 0 \end{aligned}$$

## Aplicando Farkas

$P_z = \emptyset$  se e somente existe  $u$  tal que

$$\begin{aligned} u &\geq 0 \\ u^T \begin{pmatrix} -c^T \\ \mathbf{A} \end{pmatrix} &= 0 \\ u^T \begin{pmatrix} -z \\ \mathbf{b} \end{pmatrix} &< 0 \end{aligned}$$

## Aplicando Farkas

$P_z = \emptyset$  se e somente existe  $u$  tal que

$$\begin{aligned} u &\geq 0 \\ u^T \begin{pmatrix} -c^T \\ \mathbf{A} \end{pmatrix} &= 0 \\ u^T \begin{pmatrix} -z \\ \mathbf{b} \end{pmatrix} &< 0 \end{aligned}$$

Temos que  $P_z = \emptyset$  se e somente existem  $\lambda$  e  $y$  tais que

$$\begin{aligned} y^T \mathbf{A} &= \lambda c^T \\ y^T \mathbf{b} &< \lambda z \\ y &\geq 0 \\ \lambda &\geq 0 \end{aligned}$$

## Aplicando Farkas

Temos que  $P_z = \emptyset$  se e somente existe  $\lambda$  e  $\mathbf{y}$  tais que

$$\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \lambda \mathbf{c}^T$$

$$\mathbf{y}^T \mathbf{b} < \lambda z$$

$$\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

$$\lambda \geq 0$$

## Aplicando Farkas

Temos que  $P_z = \emptyset$  se e somente existe  $\lambda$  e  $\mathbf{y}$  tais que

$$\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \lambda \mathbf{c}^T$$

$$\mathbf{y}^T \mathbf{b} < \lambda z$$

$$\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

$$\lambda \geq 0$$

**Lema.** Se  $P(A, b) \neq \emptyset$ , então o sistema acima tem solução se e somente se o seguinte sistema tem solução:

$$\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$$

$$\mathbf{y}^T \mathbf{b} < z$$

$$\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

# Novo sistema

Com esse novo sistema

$$\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$$

$$\mathbf{y}^T \mathbf{b} < z$$

$$\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

## Novo sistema

Com esse novo sistema

$$\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$$

$$\mathbf{y}^T \mathbf{b} < z$$

$$\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

podemos ver que encontrar o menor  $z$  tal que  $P_z = \emptyset$  é equivalente a resolver o seguinte problema de otimização:



## Novo sistema

Com esse novo sistema

$$\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$$

$$\mathbf{y}^T \mathbf{b} < z$$

$$\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

podemos ver que encontrar o menor  $z$  tal que  $P_z = \emptyset$  é equivalente a resolver o seguinte problema de otimização:

$$(D) \quad \min \mathbf{y}^T \mathbf{b}$$

$$\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$$

$$\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

# Primal e Dual

# Primal e Dual

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$
$$\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

# Primal e Dual

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$
$$\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

$$(D) \quad \min \mathbf{y}^T \mathbf{b}$$
$$\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$$
$$\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

# Primal e Dual

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$
$$\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

$$(D) \quad \min \mathbf{y}^T \mathbf{b}$$
$$\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$$
$$\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

$(P)$  é chamado de programa primal e  $(D)$  de programa dual

# Primal e Dual

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

$$(D) \quad \min \mathbf{y}^T \mathbf{b} \\ \mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T \\ \mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

$(P)$  é chamado de programa primal e  $(D)$  de programa dual

Se  $\mathbf{x}$  é uma solução viável para  $(P)$  e  $\mathbf{y}$  é uma solução viável para  $(D)$ , então

$$\mathbf{y}^T \mathbf{b} \geq \mathbf{y}^T (\mathbf{Ax}) = (\mathbf{y}^T \mathbf{A}) \mathbf{x} = \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$

# Primal e Dual

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

$$(D) \quad \min \mathbf{y}^T \mathbf{b} \\ \mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T \\ \mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

$(P)$  é chamado de programa primal e  $(D)$  de programa dual

Se  $\mathbf{x}$  é uma solução viável para  $(P)$  e  $\mathbf{y}$  é uma solução viável para  $(D)$ , então

$$\mathbf{y}^T \mathbf{b} \geq \mathbf{y}^T (\mathbf{Ax}) = (\mathbf{y}^T \mathbf{A}) \mathbf{x} = \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$

Essa observação é chamada de **Teorema Fraco da Dualidade**

# Primal e Dual

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

$$(D) \quad \min \mathbf{y}^T \mathbf{b} \\ \mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T \\ \mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

$(P)$  é chamado de programa primal e  $(D)$  de programa dual

Se  $\mathbf{x}$  é uma solução viável para  $(P)$  e  $\mathbf{y}$  é uma solução viável para  $(D)$ , então

$$\mathbf{y}^T \mathbf{b} \geq \mathbf{y}^T (\mathbf{Ax}) = (\mathbf{y}^T \mathbf{A}) \mathbf{x} = \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$

Essa observação é chamada de **Teorema Fraco da Dualidade**

- O dual é um limitante superior para o primal



# Teorema Forte da Dualidade

Definições:

# Teorema Forte da Dualidade

Definições:

- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$  e  $\mathbf{c}^T \mathbf{x} > M$ , então  $(P)$  é **ilimitado**

# Teorema Forte da Dualidade

Definições:

- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$  e  $\mathbf{c}^T \mathbf{x} > M$ , então  $(P)$  é ilimitado
- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$  e  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} < M$ , então  $(D)$  é ilimitado

# Teorema Forte da Dualidade

Definições:

- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$  e  $\mathbf{c}^T \mathbf{x} > M$ , então  $(P)$  é ilimitado
- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$  e  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} < M$ , então  $(D)$  é ilimitado
- Se não existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ , então  $(P)$  é inviável

# Teorema Forte da Dualidade

Definições:

- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$  e  $\mathbf{c}^T \mathbf{x} > M$ , então  $(P)$  é ilimitado
- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$  e  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} < M$ , então  $(D)$  é ilimitado
- Se não existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ , então  $(P)$  é inviável
- Se não existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$ , então  $(D)$  é inviável

# Teorema Forte da Dualidade

Definições:

- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$  e  $\mathbf{c}^T \mathbf{x} > M$ , então  $(P)$  é ilimitado
- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$  e  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} < M$ , então  $(D)$  é ilimitado
- Se não existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ , então  $(P)$  é inviável
- Se não existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$ , então  $(D)$  é inviável

**Teorema.** Seja  $(P)$  um programa linear e  $(D)$  seu dual. Então:

# Teorema Forte da Dualidade

Definições:

- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$  e  $\mathbf{c}^T \mathbf{x} > M$ , então  $(P)$  é ilimitado
- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$  e  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} < M$ , então  $(D)$  é ilimitado
- Se não existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ , então  $(P)$  é inviável
- Se não existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$ , então  $(D)$  é inviável

**Teorema.** Seja  $(P)$  um programa linear e  $(D)$  seu dual. Então:

- Se  $(P)$  é ilimitado, então  $(D)$  é inviável

# Teorema Forte da Dualidade

Definições:

- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$  e  $\mathbf{c}^T \mathbf{x} > M$ , então  $(P)$  é ilimitado
- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$  e  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} < M$ , então  $(D)$  é ilimitado
- Se não existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ , então  $(P)$  é inviável
- Se não existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$ , então  $(D)$  é inviável

**Teorema.** Seja  $(P)$  um programa linear e  $(D)$  seu dual. Então:

- Se  $(P)$  é ilimitado, então  $(D)$  é inviável
- Se  $(D)$  é ilimitado, então  $(P)$  é inviável



# Teorema Forte da Dualidade

Definições:

- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$  e  $\mathbf{c}^T \mathbf{x} > M$ , então  $(P)$  é ilimitado
- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$  e  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} < M$ , então  $(D)$  é ilimitado
- Se não existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ , então  $(P)$  é inviável
- Se não existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$ , então  $(D)$  é inviável

**Teorema.** Seja  $(P)$  um programa linear e  $(D)$  seu dual. Então:

- Se  $(P)$  é ilimitado, então  $(D)$  é inviável
- Se  $(D)$  é ilimitado, então  $(P)$  é inviável
- Se  $(P)$  é inviável, então  $(D)$  é inviável ou ilimitado

# Teorema Forte da Dualidade

Definições:

- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$  e  $\mathbf{c}^T \mathbf{x} > M$ , então  $(P)$  é ilimitado
- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$  e  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} < M$ , então  $(D)$  é ilimitado
- Se não existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ , então  $(P)$  é inviável
- Se não existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$ , então  $(D)$  é inviável

**Teorema.** Seja  $(P)$  um programa linear e  $(D)$  seu dual. Então:

- Se  $(P)$  é ilimitado, então  $(D)$  é inviável
- Se  $(D)$  é ilimitado, então  $(P)$  é inviável
- Se  $(P)$  é inviável, então  $(D)$  é inviável ou ilimitado
- Se  $(D)$  é inviável, então  $(P)$  é inviável ou ilimitado

# Teorema Forte da Dualidade

Definições:

- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$  e  $\mathbf{c}^T \mathbf{x} > M$ , então  $(P)$  é ilimitado
- Se para todo  $M \in \mathbb{R}$  existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$  e  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} < M$ , então  $(D)$  é ilimitado
- Se não existe  $\mathbf{x}$  tal que  $\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$ , então  $(P)$  é inviável
- Se não existe  $\mathbf{y} \geq \mathbf{0}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T$ , então  $(D)$  é inviável

**Teorema.** Seja  $(P)$  um programa linear e  $(D)$  seu dual. Então:

- Se  $(P)$  é ilimitado, então  $(D)$  é inviável
- Se  $(D)$  é ilimitado, então  $(P)$  é inviável
- Se  $(P)$  é inviável, então  $(D)$  é inviável ou ilimitado
- Se  $(D)$  é inviável, então  $(P)$  é inviável ou ilimitado
- Se  $(P)$  e  $(D)$  são viáveis, então os seus valores ótimos são iguais

# Teorema Forte da Dualidade

**Lema.** Seja  $(P)$  um programa linear e  $(D)$  seu dual. Então:

- Se  $(P)$  é ilimitado, então  $(D)$  é inviável
- Se  $(D)$  é ilimitado, então  $(P)$  é inviável

# Teorema Forte da Dualidade

**Lema.** Seja  $(P)$  um programa linear e  $(D)$  seu dual. Então:

- Se  $(P)$  é inviável, então  $(D)$  é inviável ou ilimitado
- Se  $(D)$  é inviável, então  $(P)$  é inviável ou ilimitado

# Teorema Forte da Dualidade

**Lema.** Seja  $(P)$  um programa linear e  $(D)$  seu dual. Então:

- Se  $(P)$  e  $(D)$  são viáveis, então os seus valores ótimos são iguais

# Folgas Complementares

**Teorema.** Seja  $(P)$  um programa linear e seja  $(D)$  seu dual. Suponha que  $\mathbf{x}$  e  $\mathbf{y}$  são soluções viáveis de  $(P)$  e  $(D)$ , respectivamente. Então  $\mathbf{x}$  e  $\mathbf{y}$  são ótimos se e somente se, para todo  $j$ ,

- se  $y_j > 0$ , então  $A_{j*}x = b_j$
- se  $A_{j*}x < b_j$ , então  $y_j = 0$

## Outra forma de ver o Lema de Farkas

Considere o seguinte programa linear e seu dual:



## Outra forma de ver o Lema de Farkas

Considere o seguinte programa linear e seu dual:

## Outra forma de ver o Lema de Farkas

Considere o seguinte programa linear e seu dual:

$$(P) \quad \max \mathbf{0}^T \mathbf{x}$$
$$\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

## Outra forma de ver o Lema de Farkas

Considere o seguinte programa linear e seu dual:

$$(P) \quad \max \mathbf{0}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

$$(D) \quad \min \mathbf{y}^T \mathbf{b} \\ \mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}^T \\ \mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

## Outra forma de ver o Lema de Farkas

Considere o seguinte programa linear e seu dual:

$$(P) \quad \max \mathbf{0}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

$$(D) \quad \min \mathbf{y}^T \mathbf{b} \\ \mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}^T \\ \mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

Note que  $P(\mathbf{A}, \mathbf{b}) \neq \emptyset$  se e somente se  $(P)$  é viável e note que

## Outra forma de ver o Lema de Farkas

Considere o seguinte programa linear e seu dual:

$$(P) \quad \max \mathbf{0}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

$$(D) \quad \min \mathbf{y}^T \mathbf{b} \\ \mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}^T \\ \mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

Note que  $P(\mathbf{A}, \mathbf{b}) \neq \emptyset$  se e somente se  $(P)$  é viável e note que

- Se  $(P)$  é viável, seu valor ótimo é zero

## Outra forma de ver o Lema de Farkas

Considere o seguinte programa linear e seu dual:

$$(P) \quad \max \mathbf{0}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

$$(D) \quad \min \mathbf{y}^T \mathbf{b} \\ \mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}^T \\ \mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

Note que  $P(\mathbf{A}, \mathbf{b}) \neq \emptyset$  se e somente se  $(P)$  é viável e note que

- Se  $(P)$  é viável, seu valor ótimo é **zero**
- Se  $(P)$  é viável, então  $(D)$  também é viável

## Outra forma de ver o Lema de Farkas

Considere o seguinte programa linear e seu dual:

$$(P) \quad \max \mathbf{0}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

$$(D) \quad \min \mathbf{y}^T \mathbf{b} \\ \mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}^T \\ \mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

Note que  $P(\mathbf{A}, \mathbf{b}) \neq \emptyset$  se e somente se  $(P)$  é viável e note que

- Se  $(P)$  é viável, seu valor ótimo é zero
- Se  $(P)$  é viável, então  $(D)$  também é viável
- E pelo Teorema Forte da Dualidade,  $(P)$  e  $(D)$  têm o mesmo valor ótimo

## Outra forma de ver o Lema de Farkas

Considere o seguinte programa linear e seu dual:

$$(P) \quad \max \mathbf{0}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

$$(D) \quad \min \mathbf{y}^T \mathbf{b} \\ \mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}^T \\ \mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

Note que  $P(\mathbf{A}, \mathbf{b}) \neq \emptyset$  se e somente se  $(P)$  é viável e note que

- Se  $(P)$  é viável, seu valor ótimo é **zero**
- Se  $(P)$  é viável, então  $(D)$  também é viável
- E pelo Teorema Forte da Dualidade,  $(P)$  e  $(D)$  têm o mesmo valor ótimo
- $\mathbf{y} = \mathbf{0}$  é sempre solução dual viável



## Outra forma de ver o Lema de Farkas

Considere o seguinte programa linear e seu dual:

$$(P) \quad \max \mathbf{0}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

$$(D) \quad \min \mathbf{y}^T \mathbf{b} \\ \mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{0}^T \\ \mathbf{y} \geq \mathbf{0}$$

Note que  $P(\mathbf{A}, \mathbf{b}) \neq \emptyset$  se e somente se  $(P)$  é viável e note que

- Se  $(P)$  é viável, seu valor ótimo é **zero**
- Se  $(P)$  é viável, então  $(D)$  também é viável
- E pelo Teorema Forte da Dualidade,  $(P)$  e  $(D)$  têm o mesmo valor ótimo
- $\mathbf{y} = \mathbf{0}$  é sempre solução dual viável

$P(\mathbf{A}, \mathbf{b}) = \emptyset$  sse existe solução dual viável  $\mathbf{y}$  tal que  $\mathbf{y}^T \mathbf{b} < 0$

## Relaxação Lagrangiana — Outra forma de obter o dual

Considere o seguinte programa primal:

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$
$$\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

## Relaxação Lagrangiana — Outra forma de obter o dual

Considere o seguinte programa primal:

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

Podemos relaxar o problema

## Relaxação Lagrangiana — Outra forma de obter o dual

Considere o seguinte programa primal:

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

Podemos relaxar o problema

- permitindo que  $\mathbf{A}_{j*} \mathbf{x} > b_j$ ,

## Relaxação Lagrangiana — Outra forma de obter o dual

Considere o seguinte programa primal:

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

Podemos relaxar o problema

- permitindo que  $\mathbf{A}_{j*} \mathbf{x} > b_j$ ,
- mas penalizando com um valor  $y_j(b_j - \mathbf{A}_{j*} \mathbf{x})$ ,

## Relaxação Lagrangiana — Outra forma de obter o dual

Considere o seguinte programa primal:

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

Podemos relaxar o problema

- permitindo que  $\mathbf{A}_{j*} \mathbf{x} > b_j$ ,
- mas penalizando com um valor  $y_j(b_j - \mathbf{A}_{j*} \mathbf{x})$ ,
- com  $y_j \geq 0$

## Relaxação Lagrangiana — Outra forma de obter o dual

Considere o seguinte programa primal:

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

Podemos relaxar o problema

- permitindo que  $\mathbf{A}_{j*}\mathbf{x} > b_j$ ,
- mas penalizando com um valor  $y_j(b_j - \mathbf{A}_{j*}\mathbf{x})$ ,
- com  $y_j \geq 0$

Ou seja, temos que

$$\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}\} \leq \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T(\mathbf{b} - \mathbf{Ax})\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\}$$

(por que?)

## Calculando o Dual

$$\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}\}$$



## Calculando o Dual

$$\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}\} \leq \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T (\mathbf{b} - \mathbf{Ax})\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\}$$

## Calculando o Dual

$$\begin{aligned}\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}\} &\leq \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T (\mathbf{b} - \mathbf{Ax})\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T \mathbf{b} - \mathbf{y}^T \mathbf{Ax}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\}\end{aligned}$$

## Calculando o Dual

$$\begin{aligned}\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}\} &\leq \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T (\mathbf{b} - \mathbf{Ax})\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T \mathbf{b} - \mathbf{y}^T \mathbf{Ax}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\mathbf{y}^T \mathbf{b} + \max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} - \mathbf{y}^T \mathbf{Ax}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\}\end{aligned}$$

## Calculando o Dual

$$\begin{aligned}\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}\} &\leq \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T (\mathbf{b} - \mathbf{Ax})\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T \mathbf{b} - \mathbf{y}^T \mathbf{Ax}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\mathbf{y}^T \mathbf{b} + \max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} - \mathbf{y}^T \mathbf{Ax}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\mathbf{y}^T \mathbf{b} + \max\{(\mathbf{c}^T - \mathbf{y}^T \mathbf{A})\mathbf{x}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\}\end{aligned}$$

## Calculando o Dual

$$\begin{aligned}\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}\} &\leq \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T (\mathbf{b} - \mathbf{Ax})\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T \mathbf{b} - \mathbf{y}^T \mathbf{Ax}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\mathbf{y}^T \mathbf{b} + \max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} - \mathbf{y}^T \mathbf{Ax}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\mathbf{y}^T \mathbf{b} + \max\{(\mathbf{c}^T - \mathbf{y}^T \mathbf{A})\mathbf{x}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\mathbf{y}^T \mathbf{b} : \mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T, \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\}\end{aligned}$$

## Calculando o Dual

$$\begin{aligned}\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}\} &\leq \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T (\mathbf{b} - \mathbf{Ax})\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T \mathbf{b} - \mathbf{y}^T \mathbf{Ax}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\mathbf{y}^T \mathbf{b} + \max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} - \mathbf{y}^T \mathbf{Ax}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\mathbf{y}^T \mathbf{b} + \max\{(\mathbf{c}^T - \mathbf{y}^T \mathbf{A})\mathbf{x}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\mathbf{y}^T \mathbf{b} : \mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T, \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\}\end{aligned}$$

Temos dualidade fraca de graça, mas mais do que isso

## Calculando o Dual

$$\begin{aligned}\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}\} &\leq \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T (\mathbf{b} - \mathbf{Ax})\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T \mathbf{b} - \mathbf{y}^T \mathbf{Ax}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\mathbf{y}^T \mathbf{b} + \max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} - \mathbf{y}^T \mathbf{Ax}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\mathbf{y}^T \mathbf{b} + \max\{(\mathbf{c}^T - \mathbf{y}^T \mathbf{A})\mathbf{x}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\mathbf{y}^T \mathbf{b} : \mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T, \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\}\end{aligned}$$

Temos dualidade fraca de graça, mas mais do que isso

- Se vale a igualdade, então o  $\mathbf{y}$  escolhido é tal que  $y_j > 0$  ou  $\mathbf{A}_{j*}\mathbf{x} = b_j$  (folgas complementares)

## Calculando o Dual

$$\begin{aligned}\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}\} &\leq \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T (\mathbf{b} - \mathbf{Ax})\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T \mathbf{b} - \mathbf{y}^T \mathbf{Ax}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\mathbf{y}^T \mathbf{b} + \max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} - \mathbf{y}^T \mathbf{Ax}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\mathbf{y}^T \mathbf{b} + \max\{(\mathbf{c}^T - \mathbf{y}^T \mathbf{A})\mathbf{x}\} : \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\} \\ &= \min\{\mathbf{y}^T \mathbf{b} : \mathbf{y}^T \mathbf{A} = \mathbf{c}^T, \mathbf{y} \geq \mathbf{0}\}\end{aligned}$$

Temos dualidade fraca de graça, mas mais do que isso

- Se vale a igualdade, então o  $\mathbf{y}$  escolhido é tal que  $y_j > 0$  ou  $\mathbf{A}_{j*}\mathbf{x} = b_j$  (folgas complementares)
- E, portanto, temos também dualidade forte



# Relaxação Langrangiana — Forma Geral

Relaxação Langrangiana é algo muito útil

# Relaxação Langrangiana — Forma Geral

Relaxação Langrangiana é algo muito útil

- Não apenas para programas lineares

# Relaxação Langrangiana — Forma Geral

Relaxação Langrangiana é algo muito útil

- Não apenas para programas lineares
- Mas também para programas lineares inteiros

# Relaxação Langrangiana — Forma Geral

Relaxação Langrangiana é algo muito útil

- Não apenas para programas lineares
- Mas também para programas lineares inteiros
- E até mesmo para otimização não-linear!

## Relaxação Langrangiana — Forma Geral

Relaxação Langrangiana é algo muito útil

- Não apenas para programas lineares
- Mas também para programas lineares inteiros
- E até mesmo para otimização não-linear!

Uma relaxação lagrangiana de um programa linear

$$\begin{aligned}(P) \quad & \max \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b} \\ & \mathbf{Dx} \leq \mathbf{d}\end{aligned}$$

## Relaxação Langrangiana — Forma Geral

Relaxação Langrangiana é algo muito útil

- Não apenas para programas lineares
- Mas também para programas lineares inteiros
- E até mesmo para otimização não-linear!

Uma relaxação lagrangiana de um programa linear

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$
$$\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$
$$\mathbf{Dx} \leq \mathbf{d}$$

é algo da seguinte forma:

$$\min_{\boldsymbol{\lambda} \geq \mathbf{0}} \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x} + \boldsymbol{\lambda}^T (\mathbf{d} - \mathbf{Dx})$$
$$\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

## Relaxação Langrangiana — Forma Geral

Relaxação Langrangiana é algo muito útil

- Não apenas para programas lineares
- Mas também para programas lineares inteiros
- E até mesmo para otimização não-linear!

Uma relaxação lagrangiana de um programa linear

$$(P) \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$
$$\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$
$$\mathbf{Dx} \leq \mathbf{d}$$

é algo da seguinte forma:

$$\min_{\boldsymbol{\lambda} \geq \mathbf{0}} \quad \max \mathbf{c}^T \mathbf{x} + \boldsymbol{\lambda}^T (\mathbf{d} - \mathbf{Dx})$$
$$\mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}$$

E nos oferece um limitante superior para o programa original

## Forma Geral do Dual

Vimos o dual de  $\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{A}\mathbf{x} \leq \mathbf{b}\}$



# Forma Geral do Dual

Vimos o dual de  $\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{A}\mathbf{x} \leq \mathbf{b}\}$

- Vamos ver para um programa linear mais complicado

# Forma Geral do Dual

Vimos o dual de  $\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}\}$

- Vamos ver para um programa linear mais complicado

## Forma Geral do Dual

Vimos o dual de  $\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{Ax} \leq \mathbf{b}\}$

- Vamos ver para um programa linear mais complicado

$$(P) \quad \max \mathbf{c}_1^T \mathbf{x} + \mathbf{c}_2^T \mathbf{y} + \mathbf{c}_3^T \mathbf{z}$$

$$\mathbf{Ax} + \mathbf{By} + \mathbf{Cz} \leq \mathbf{b}_1$$

$$\mathbf{Dx} + \mathbf{Ey} + \mathbf{Fz} \geq \mathbf{b}_2$$

$$\mathbf{Gx} + \mathbf{Hy} + \mathbf{Iz} = \mathbf{b}_3$$

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

$$\mathbf{y} \leq \mathbf{0}$$

# Forma Geral do Dual

Vimos o dual de  $\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{A}\mathbf{x} \leq \mathbf{b}\}$

- Vamos ver para um programa linear mais complicado

$$\begin{array}{ll} (P) & \max \mathbf{c}_1^T \mathbf{x} + \mathbf{c}_2^T \mathbf{y} + \mathbf{c}_3^T \mathbf{z} \\ & \mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{B}\mathbf{y} + \mathbf{C}\mathbf{z} \leq \mathbf{b}_1 \\ & \mathbf{D}\mathbf{x} + \mathbf{E}\mathbf{y} + \mathbf{F}\mathbf{z} \geq \mathbf{b}_2 \\ & \mathbf{G}\mathbf{x} + \mathbf{H}\mathbf{y} + \mathbf{I}\mathbf{z} = \mathbf{b}_3 \\ & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \\ & \mathbf{y} \leq \mathbf{0} \end{array} \quad \begin{array}{ll} (D) & \min \boldsymbol{\alpha}^T \mathbf{b}_1 + \boldsymbol{\beta}^T \mathbf{b}_2 + \boldsymbol{\gamma}^T \mathbf{b}_3 \\ & \boldsymbol{\alpha}^T \mathbf{A} + \boldsymbol{\beta}^T \mathbf{D} + \boldsymbol{\gamma}^T \mathbf{G} \geq \mathbf{c}_1^T \\ & \boldsymbol{\alpha}^T \mathbf{B} + \boldsymbol{\beta}^T \mathbf{E} + \boldsymbol{\gamma}^T \mathbf{H} \leq \mathbf{c}_2^T \\ & \boldsymbol{\alpha}^T \mathbf{C} + \boldsymbol{\beta}^T \mathbf{F} + \boldsymbol{\gamma}^T \mathbf{I} = \mathbf{c}_3^T \\ & \boldsymbol{\alpha} \geq \mathbf{0} \\ & \boldsymbol{\beta} \leq \mathbf{0} \end{array}$$

## Forma Geral do Dual

Vimos o dual de  $\max\{\mathbf{c}^T \mathbf{x} : \mathbf{A}\mathbf{x} \leq \mathbf{b}\}$

- Vamos ver para um programa linear mais complicado

$$\begin{array}{ll} (P) & \max \mathbf{c}_1^T \mathbf{x} + \mathbf{c}_2^T \mathbf{y} + \mathbf{c}_3^T \mathbf{z} \\ & \mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{B}\mathbf{y} + \mathbf{C}\mathbf{z} \leq \mathbf{b}_1 \\ & \mathbf{D}\mathbf{x} + \mathbf{E}\mathbf{y} + \mathbf{F}\mathbf{z} \geq \mathbf{b}_2 \\ & \mathbf{G}\mathbf{x} + \mathbf{H}\mathbf{y} + \mathbf{I}\mathbf{z} = \mathbf{b}_3 \\ & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \\ & \mathbf{y} \leq \mathbf{0} \end{array} \quad \begin{array}{ll} (D) & \min \boldsymbol{\alpha}^T \mathbf{b}_1 + \boldsymbol{\beta}^T \mathbf{b}_2 + \boldsymbol{\gamma}^T \mathbf{b}_3 \\ & \boldsymbol{\alpha}^T \mathbf{A} + \boldsymbol{\beta}^T \mathbf{D} + \boldsymbol{\gamma}^T \mathbf{G} \geq \mathbf{c}_1^T \\ & \boldsymbol{\alpha}^T \mathbf{B} + \boldsymbol{\beta}^T \mathbf{E} + \boldsymbol{\gamma}^T \mathbf{H} \leq \mathbf{c}_2^T \\ & \boldsymbol{\alpha}^T \mathbf{C} + \boldsymbol{\beta}^T \mathbf{F} + \boldsymbol{\gamma}^T \mathbf{I} = \mathbf{c}_3^T \\ & \boldsymbol{\alpha} \geq \mathbf{0} \\ & \boldsymbol{\beta} \leq \mathbf{0} \end{array}$$

Além disso, o dual do dual é o próprio primal!

## Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

# Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

- Cada restrição  $\leq$  leva a uma variável dual  $\geq 0$

# Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

- Cada restrição  $\leq$  leva a uma variável dual  $\geq 0$
- Cada restrição  $=$  leva a uma variável dual **livre**



# Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

- Cada restrição  $\leq$  leva a uma variável dual  $\geq 0$
- Cada restrição  $=$  leva a uma variável dual **livre**
- Cada restrição  $\geq$  leva a uma variável dual  $\leq 0$

# Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

- Cada restrição  $\leq$  leva a uma variável dual  $\geq 0$
- Cada restrição  $=$  leva a uma variável dual **livre**
- Cada restrição  $\geq$  leva a uma variável dual  $\leq 0$

Se o seu primal é de **minimização**:

# Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

- Cada restrição  $\leq$  leva a uma variável dual  $\geq 0$
- Cada restrição  $=$  leva a uma variável dual **livre**
- Cada restrição  $\geq$  leva a uma variável dual  $\leq 0$

Se o seu primal é de **minimização**:

- Cada restrição  $\leq$  leva a uma variável dual  $\leq 0$

# Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

- Cada restrição  $\leq$  leva a uma variável dual  $\geq 0$
- Cada restrição  $=$  leva a uma variável dual **livre**
- Cada restrição  $\geq$  leva a uma variável dual  $\leq 0$

Se o seu primal é de **minimização**:

- Cada restrição  $\leq$  leva a uma variável dual  $\leq 0$
- Cada restrição  $=$  leva a uma variável dual **livre**

# Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

- Cada restrição  $\leq$  leva a uma variável dual  $\geq 0$
- Cada restrição  $=$  leva a uma variável dual **livre**
- Cada restrição  $\geq$  leva a uma variável dual  $\leq 0$

Se o seu primal é de **minimização**:

- Cada restrição  $\leq$  leva a uma variável dual  $\leq 0$
- Cada restrição  $=$  leva a uma variável dual **livre**
- Cada restrição  $\geq$  leva a uma variável dual  $\geq 0$

## Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

## Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

- Cada variável  $\geq 0$  leva a uma restrição dual  $\geq$

# Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

- Cada variável  $\geq 0$  leva a uma restrição dual  $\geq$
- Cada variável **livre** leva a uma restrição dual  $=$



# Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

- Cada variável  $\geq 0$  leva a uma restrição dual  $\geq$
- Cada variável **livre** leva a uma restrição dual  $=$
- Cada variável  $\leq 0$  leva a uma restrição dual  $\leq$

# Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

- Cada variável  $\geq 0$  leva a uma restrição dual  $\geq$
- Cada variável **livre** leva a uma restrição dual  $=$
- Cada variável  $\leq 0$  leva a uma restrição dual  $\leq$

Se o seu primal é de **minimização**:

# Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

- Cada variável  $\geq 0$  leva a uma restrição dual  $\geq$
- Cada variável **livre** leva a uma restrição dual  $=$
- Cada variável  $\leq 0$  leva a uma restrição dual  $\leq$

Se o seu primal é de **minimização**:

- Cada variável  $\geq 0$  leva a uma restrição dual  $\leq$

# Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

- Cada variável  $\geq 0$  leva a uma restrição dual  $\geq$
- Cada variável **livre** leva a uma restrição dual  $=$
- Cada variável  $\leq 0$  leva a uma restrição dual  $\leq$

Se o seu primal é de **minimização**:

- Cada variável  $\geq 0$  leva a uma restrição dual  $\leq$
- Cada variável **livre** leva a uma restrição dual  $=$

# Regras de Formação do Dual

Se o seu primal é de **maximização**:

- Cada variável  $\geq 0$  leva a uma restrição dual  $\geq$
- Cada variável **livre** leva a uma restrição dual  $=$
- Cada variável  $\leq 0$  leva a uma restrição dual  $\leq$

Se o seu primal é de **minimização**:

- Cada variável  $\geq 0$  leva a uma restrição dual  $\leq$
- Cada variável **livre** leva a uma restrição dual  $=$
- Cada variável  $\leq 0$  leva a uma restrição dual  $\geq$