#### Dualidad en programación lineal

#### Fernando Lozano

Universidad de los Andes

3 de septiembre de 2014



### Ejemplo (Dasgupta et. al.)

## Ejemplo (Dasgupta et. al.)

• Considere el punto factible  $(x_1, x_2) = (100, 300)$  con ganancia 1900.

# Ejemplo (Dasgupta et. al.)

- Considere el punto factible  $(x_1, x_2) = (100, 300)$  con ganancia 1900.
- Optimo?

• Ganancia  $\leq 2000$ 

• Ganancia  $\leq 2000$ 

- Ganancia  $\leq 2000$
- Ganancia  $\leq 1900$

- Ganancia  $\leq 2000$
- Ganancia  $\leq 1900$
- Sabemos que para  $(x_1, x_2) = (100, 300)$ , la ganancia es 1900

- Ganancia  $\leq 2000$
- Ganancia  $\leq 1900$
- Sabemos que para  $(x_1, x_2) = (100, 300)$ , la ganancia es  $1900 \Rightarrow$  óptimo

- Ganancia  $\leq 2000$
- Ganancia < 1900
- Sabemos que para  $(x_1, x_2) = (100, 300)$ , la ganancia es  $1900 \Rightarrow$ óptimo
- De dónde salen los multiplicadores (0,5,1)?

$$(\lambda_1 + \lambda_3)x_1 + (\lambda_2 + \lambda_3)x_2 \le 200\lambda_1 + 300\lambda_2 + 400\lambda_3$$

$$(\lambda_1 + \lambda_3)x_1 + (\lambda_2 + \lambda_3)x_2 \le 200\lambda_1 + 300\lambda_2 + 400\lambda_3$$

• Qué condiciones deben cumplir  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$ ?

$$(\lambda_1 + \lambda_3)x_1 + (\lambda_2 + \lambda_3)x_2 \le 200\lambda_1 + 300\lambda_2 + 400\lambda_3$$

• Qué condiciones deben cumplir  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$ ?

$$\begin{vmatrix}
\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 \ge 0 \\
\lambda_1 + \lambda_3 \ge 1 \\
\lambda_2 + \lambda_3 \ge 6
\end{vmatrix}$$

$$(\lambda_1 + \lambda_3)x_1 + (\lambda_2 + \lambda_3)x_2 \le 200\lambda_1 + 300\lambda_2 + 400\lambda_3$$

• Qué condiciones deben cumplir  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$ ?

$$\begin{vmatrix}
\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 \ge 0 \\
\lambda_1 + \lambda_3 \ge 1 \\
\lambda_2 + \lambda_3 \ge 6
\end{vmatrix} \Rightarrow x_1 + 6x_2 \le 200\lambda_1 + 300\lambda_2 + 400\lambda_3$$

$$(\lambda_1 + \lambda_3)x_1 + (\lambda_2 + \lambda_3)x_2 \le 200\lambda_1 + 300\lambda_2 + 400\lambda_3$$

• Qué condiciones deben cumplir  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$ ?

$$\begin{vmatrix} \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 \ge 0 \\ \lambda_1 + \lambda_3 \ge 1 \\ \lambda_2 + \lambda_3 \ge 6 \end{vmatrix} \Rightarrow x_1 + 6x_2 \le 200\lambda_1 + 300\lambda_2 + 400\lambda_3$$

• Cuáles son los mejores valores de  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$ ?

• Debemos escoger  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  que nos den la menor cota superior.

- Debemos escoger  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  que nos den la menor cota superior.
- Programa lineal!

- Debemos escoger  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  que nos den la menor cota superior.
- Programa lineal!

mín 
$$200\lambda_1 + 300\lambda_2 + 400\lambda_3$$
  
sujeto a  $\lambda_1 + \lambda_3 \ge 1$   
 $\lambda_2 + \lambda_3 \ge 6$   
 $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 \ge 0$ 

- Debemos escoger  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  que nos den la menor cota superior.
- Programa lineal!

mín 
$$200\lambda_1 + 300\lambda_2 + 400\lambda_3$$
  
sujeto a  $\lambda_1 + \lambda_3 \ge 1$   
 $\lambda_2 + \lambda_3 \ge 6$   
 $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 \ge 0$ 

• Este es el programa dual.

- Debemos escoger  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  que nos den la menor cota superior.
- Programa lineal!

mín 
$$200\lambda_1 + 300\lambda_2 + 400\lambda_3$$
  
sujeto a  $\lambda_1 + \lambda_3 \ge 1$   
 $\lambda_2 + \lambda_3 \ge 6$   
 $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 \ge 0$ 

- Este es el programa dual.
- Si encontramos valores de  $(x_1, x_2)$  y  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  que sean factibles y para los que

$$x_1 + 6x_2 = 200\lambda_1 + 300\lambda_2 + 400\lambda_3$$

- Debemos escoger  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  que nos den la menor cota superior.
- Programa lineal!

$$\begin{aligned} & \text{m\'in} & 200\lambda_1 + 300\lambda_2 + 400\lambda_3 \\ & \text{sujeto a} & \lambda_1 + \lambda_3 \geq 1 \\ & \lambda_2 + \lambda_3 \geq 6 \\ & \lambda_1, \lambda_2, \lambda_3 \geq 0 \end{aligned}$$

- Este es el programa dual.
- Si encontramos valores de  $(x_1, x_2)$  y  $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  que sean factibles y para los que

$$x_1 + 6x_2 = 200\lambda_1 + 300\lambda_2 + 400\lambda_3$$

estos valores son óptimos para el primal y para el dual respectivamente.

mín 
$$\mathbf{c}^T \mathbf{x}$$
 sujeto a  $\mathbf{A} \mathbf{x} \ge \mathbf{b}$   $\mathbf{x} \ge 0$ 

$$\begin{aligned} & & & & & & & & \\ & & & & & & & \\ & & & & & & \\ & & & & & & \\ & & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & \\ & & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & \\ & & \\ &$$

$$\begin{array}{lll} & \min & \mathbf{c}^T \mathbf{x} & \max & \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{b} \\ & \text{sujeto a} & & & \\ & \mathbf{A} \mathbf{x} \geq \mathbf{b} & & \\ & & \mathbf{x} \geq 0 & & & \end{array}$$

$$\begin{array}{lll} & \min & \mathbf{c}^T \mathbf{x} & \max & \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{b} \\ & \text{sujeto a} & & \text{sujeto a} \\ & \mathbf{A} \mathbf{x} \geq \mathbf{b} & \\ & \mathbf{x} \geq 0 & & & \end{array}$$

mín 
$$\mathbf{c}^T \mathbf{x}$$
 máx  $\boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{b}$  sujeto a sujeto a  $\boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T$   $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$ 

$$\begin{array}{cccc} \mathbf{m\acute{n}} & \mathbf{c}^T \mathbf{x} & \mathbf{m\acute{a}x} & \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{b} \\ \text{sujeto a} & \text{sujeto a} \\ & \mathbf{A} \mathbf{x} \geq \mathbf{b} & & \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T \\ & \mathbf{x} \geq 0 & & \boldsymbol{\lambda} \geq 0 \end{array}$$

### Ejemplo: Problema de la dieta

• Encontrar la dieta más económica que satisfaga ciertos requerimientos nutricionales.

```
n :comidas.
```

m: nutrientes.

 $c_i$  :costo unitario de comida i.

 $b_j$ : requerimiento diario de nutriente j.

 $a_{ij}$ :unidades de nutriente j en comida i.

 $x_i$ : unidades de comida i en la dieta.

• Problema de optimización:

$$\min_{\substack{x_1, x_2, \dots, x_n \\ \text{sujeto a}}} \sum_{i=1}^n c_i x_i$$

$$\sum_{i=1}^n a_{ij} x_i \ge b_j \quad j = 1, \dots, m$$

$$x_i \ge 0 \quad i = 1, \dots, n.$$

• Problema de optimización:

$$\min_{x_1, x_2, \dots, x_n} \sum_{i=1}^n c_i x_i$$
sujeto a
$$\sum_{i=1}^n a_{ij} x_i \ge b_j \quad j = 1, \dots, m$$

$$x_i \ge 0 \quad i = 1, \dots, n.$$

• Podemos escribirlo como:

$$\begin{aligned}
& \underset{\mathbf{x}}{\text{min}} \quad \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\
& \text{sujeto a} \\
& \mathbf{A} \mathbf{x} \ge \mathbf{b} \\
& \mathbf{x} \ge 0
\end{aligned}$$

#### Problema Dual

#### Problema Dual

• Compañia farmacéutica quiere vender píldoras nutrientes.

- Compañia farmacéutica quiere vender píldoras nutrientes.
- Precio de píldora de nutriente i es  $\lambda_i$

- Compañia farmacéutica quiere vender píldoras nutrientes.
- Precio de píldora de nutriente i es  $\lambda_i$  ( $\lambda_i \geq 0$ ).

- Compañia farmacéutica quiere vender píldoras nutrientes.
- Precio de píldora de nutriente i es  $\lambda_i$  ( $\lambda_i \geq 0$ ).
- Restricción:

- Compañia farmacéutica quiere vender píldoras nutrientes.
- Precio de píldora de nutriente i es  $\lambda_i$  ( $\lambda_i \geq 0$ ).
- Restricción: Comida artificial no debe costar más que el precio de la natural ( en Carulla):

- Compañia farmacéutica quiere vender píldoras nutrientes.
- Precio de píldora de nutriente i es  $\lambda_i$  ( $\lambda_i \geq 0$ ).
- Restricción: Comida artificial no debe costar más que el precio de la natural ( en Carulla):

$$\lambda_1 a_{i1} + \lambda_2 a_{i2} + \dots + \lambda_m a_{im} \le c_i \qquad 1 \le i \le n$$

- Compañia farmacéutica quiere vender píldoras nutrientes.
- Precio de píldora de nutriente i es  $\lambda_i$  ( $\lambda_i \geq 0$ ).
- Restricción: Comida artificial no debe costar más que el precio de la natural ( en Carulla):

$$\lambda_1 a_{i1} + \lambda_2 a_{i2} + \dots + \lambda_m a_{im} \le c_i \qquad 1 \le i \le n$$

 Compañia quiere maximizar su ganancia, siendo competitiva con precios de comida natural. • Problema de optimización:

$$\max_{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m} \sum_{j=1}^m b_j \lambda_j$$
sujeto a
$$\sum_{j=1}^m a_{ij} \lambda_j \le c_i \quad i = 1, \dots, n$$

$$\lambda_i \ge 0 \quad i = 1, \dots, m.$$

• Problema de optimización:

$$\max_{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m} \sum_{j=1}^m b_j \lambda_j$$
sujeto a
$$\sum_{j=1}^m a_{ij} \lambda_j \le c_i \quad i = 1, \dots, n$$

$$\lambda_i \ge 0 \quad i = 1, \dots, m.$$

Podemos escribirlo como:

$$\begin{aligned} & \underset{\boldsymbol{\lambda}}{\text{máx}} & \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{b} \\ & \text{sujeto a} \\ & \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T \\ & \boldsymbol{\lambda} \geq 0 \end{aligned}$$

• Dual:

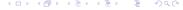
• Dual:

$$\begin{aligned} & \max_{\boldsymbol{\lambda}} & \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{b} \\ & \text{sujeto a} & \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T \\ & \boldsymbol{\lambda} \geq 0 \end{aligned}$$



• Dual:

$$\begin{aligned} & & & \underset{\boldsymbol{\lambda}}{\min} & & (-\mathbf{b})^T \boldsymbol{\lambda} \\ & & \text{sujeto a} & & \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T \\ & & & \boldsymbol{\lambda} \geq 0 \end{aligned}$$



• Dual:

$$\begin{aligned} & & & \underset{\boldsymbol{\lambda}}{\min} & & (-\mathbf{b})^T \boldsymbol{\lambda} \\ & & \text{sujeto a} & & (-\mathbf{A})^T \boldsymbol{\lambda} \geq -\mathbf{c} \\ & & & \boldsymbol{\lambda} \geq 0 \end{aligned}$$

• Dual:

$$\begin{aligned} & & & \underset{\boldsymbol{\lambda}}{\min} & & (-\mathbf{b})^T \boldsymbol{\lambda} \\ & & \text{sujeto a} & & (-\mathbf{A})^T \boldsymbol{\lambda} \geq -\mathbf{c} \\ & & & \boldsymbol{\lambda} \geq 0 \end{aligned}$$

• Dual:

$$\begin{aligned} & & & \underset{\boldsymbol{\lambda}}{\min} & & (-\mathbf{b})^T \boldsymbol{\lambda} \\ & & \text{sujeto a} & & (-\mathbf{A})^T \boldsymbol{\lambda} \geq -\mathbf{c} \\ & & & \boldsymbol{\lambda} \geq 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & \max_{\mathbf{x}} & \mathbf{x}^T(-\mathbf{c}) \\ & \text{sujeto a} & \mathbf{x}^T(-\mathbf{A})^T \leq -\mathbf{b}^T \\ & \mathbf{x} \geq 0 \end{aligned}$$

• Dual:

$$\begin{aligned} & & & \underset{\boldsymbol{\lambda}}{\min} & & (-\mathbf{b})^T \boldsymbol{\lambda} \\ & & \text{sujeto a} & & (-\mathbf{A})^T \boldsymbol{\lambda} \geq -\mathbf{c} \\ & & & \boldsymbol{\lambda} \geq 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & & \underset{\mathbf{x}}{\min} & & \mathbf{c}^{T}\mathbf{x} \\ & & \text{sujeto a} & & \mathbf{A}\mathbf{x} \geq \mathbf{b} \\ & & & \mathbf{x} > 0 \end{aligned}$$

• Dual:

$$\begin{aligned} & & & \underset{\boldsymbol{\lambda}}{\min} & & (-\mathbf{b})^T \boldsymbol{\lambda} \\ & & \text{sujeto a} & & & (-\mathbf{A})^T \boldsymbol{\lambda} \geq -\mathbf{c} \\ & & & \boldsymbol{\lambda} \geq 0 \end{aligned}$$

• Dual del dual es el Primal!

$$\begin{aligned} & & \underset{\mathbf{x}}{\min} & & \mathbf{c}^{T}\mathbf{x} \\ & & \text{sujeto a} & & \mathbf{A}\mathbf{x} \geq \mathbf{b} \\ & & & \mathbf{x} > 0 \end{aligned}$$

• Forma estándar:

$$\begin{aligned}
& \underset{\mathbf{x}}{\text{min}} \quad \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\
& \text{sujeto a} \quad \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} \\
& \mathbf{x} \ge 0
\end{aligned}$$

• Forma estándar:

$$\begin{aligned}
& \underset{\mathbf{x}}{\text{min}} \quad \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\
& \text{sujeto a} \quad \mathbf{A} \mathbf{x} \ge \mathbf{b} \\
& - \mathbf{A} \mathbf{x} \ge -\mathbf{b} \\
& \mathbf{x} \ge 0
\end{aligned}$$

• Forma estándar:

• Forma estándar:

$$\begin{aligned} & & & & & & & & \\ & & & & & & & \\ & & & & & & \\ & & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & \\ & & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & & \\ & \\ & & \\ & \\ & & \\$$

$$\begin{aligned} & \underset{\mathbf{u}, \mathbf{v}}{\text{máx}} & \mathbf{u}^T \mathbf{b} - \mathbf{v}^T \mathbf{b} \\ & \text{sujeto a} & \mathbf{u}^T \mathbf{A} - \mathbf{v}^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T \\ & \mathbf{u}, \mathbf{v} \geq 0 \end{aligned}$$

• Forma estándar:

$$\label{eq:local_problem} \begin{aligned} & \underset{\mathbf{u}, \mathbf{v}}{\text{máx}} & \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{b} \\ & \text{sujeto a} & \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T \end{aligned}$$

$$(\lambda = \mathbf{u} - \mathbf{v})$$



• Forma estándar:

$$\begin{aligned} & & \underset{\mathbf{x}}{\min} & & \mathbf{c}^{T}\mathbf{x} \\ & \text{sujeto a} & & \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b} \\ & & & \mathbf{x} \geq 0 \end{aligned}$$

• Dual:

$$\label{eq:local_problem} \begin{aligned} & \underset{\mathbf{u}, \mathbf{v}}{\text{máx}} & \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{b} \\ & \text{sujeto a} & \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T \end{aligned}$$

 $(\lambda = \mathbf{u} - \mathbf{v})$  Variables libres en el dual!



• Primal:

$$\begin{aligned} & & & \underset{\mathbf{x}}{\min} & & \mathbf{c}^{T}\mathbf{x} \\ & & & \text{sujeto a} & & \mathbf{A}\mathbf{x} \leq \mathbf{b} \\ & & & & & \mathbf{x} \geq 0 \end{aligned}$$

• Primal:

• Primal:

$$\begin{aligned} & \max_{\pmb{\lambda}} & \pmb{\lambda}^T(-\mathbf{b}) \\ & \text{sujeto a} & \pmb{\lambda}^T(-\mathbf{A}) \leq \mathbf{c}^T \\ & \pmb{\lambda} \geq 0 \end{aligned}$$

• Primal:

$$\begin{aligned} & \max_{\boldsymbol{\lambda}} & (-\boldsymbol{\lambda}^T) \mathbf{b} \\ & \text{sujeto a} & (-\boldsymbol{\lambda}^T) \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T \\ & \boldsymbol{\lambda} \geq 0 \end{aligned}$$

• Primal:

$$\begin{aligned} & & & \underset{\mathbf{x}}{\min} & & \mathbf{c}^{T}\mathbf{x} \\ & & & \text{sujeto a} & & \mathbf{A}\mathbf{x} \leq \mathbf{b} \\ & & & & & \mathbf{x} \geq 0 \end{aligned}$$

• Dual:  $(\mathbf{z} = -\lambda)$ 

$$\begin{aligned} & \underset{\mathbf{z}}{\text{máx}} & \mathbf{z}^T \mathbf{b} \\ & \text{sujeto a} & \mathbf{z}^T \mathbf{A} \leq \mathbf{c}^T \\ & \mathbf{z} < 0 \end{aligned}$$

# Reglas de conversión entre Primal y Dual

	$\min \leftrightarrow \max$	
Variable	$\begin{array}{c cccc} \geq 0 \leftrightarrow \leq \\ \leq 0 \leftrightarrow \geq \end{array}$	Restricción
Restricción	$\begin{array}{c} \text{Libre} \leftrightarrow = \\ \geq \leftrightarrow \geq 0 \\ \leq \leftrightarrow \leq 0 \\ = \leftrightarrow \text{Libre} \end{array}$	Variable

## Ejemplo

• Primal:

# Ejemplo

• Primal:

mín 
$$2\lambda_1$$
  $-4\lambda_2$   
sujeto a  $\lambda_1$   $+5\lambda_2$   $\leq 8$   
 $-6\lambda_1$   $+7\lambda_2$   $\geq 3$   
 $\lambda_1$   $-2\lambda_2$  =  $-2$   
 $\lambda_1 \leq 0$ 

#### Teorema

Si ya sea el primal o el dual tienen una solución óptima, también la tiene el otro, y sus valores son iguales. Si uno de los problemas es no acotado el otro no tiene soluciones factibles.

#### Teorema

Si ya sea el primal o el dual tienen una solución óptima, también la tiene el otro, y sus valores son iquales. Si uno de los problemas es no acotado el otro no tiene soluciones factibles.

• Si los dos problemas tienen vectores factibles, entonces tienen vectores óptimos.

#### Teorema

Si ya sea el primal o el dual tienen una solución óptima, también la tiene el otro, y sus valores son iquales. Si uno de los problemas es no acotado el otro no tiene soluciones factibles.

- Si los dos problemas tienen vectores factibles, entonces tienen vectores óptimos.
- Sea  $\mathbf{x}^*$  el vector óptimo del primal y  $\boldsymbol{\lambda}^*$  el vector óptimo del dual, entonces  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}^* = \mathbf{b}^T \boldsymbol{\lambda}^*$

#### Teorema

Si ya sea el primal o el dual tienen una solución óptima, también la tiene el otro, y sus valores son iquales. Si uno de los problemas es no acotado el otro no tiene soluciones factibles.

- Si los dos problemas tienen vectores factibles, entonces tienen vectores óptimos.
- Sea  $\mathbf{x}^*$  el vector óptimo del primal y  $\boldsymbol{\lambda}^*$  el vector óptimo del dual, entonces  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}^* = \mathbf{b}^T \boldsymbol{\lambda}^*$
- Noción de equilibrio.

## Dualidad Débil

#### Lema

Si  $\mathbf{x}$  es factible para el primal y  $\lambda$  es factible para el dual entonces

$$\mathbf{c}^T \mathbf{x} \ge \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{b}$$

#### Lema

Si  $\mathbf{x}$  es factible para el primal y  $\lambda$  es factible para el dual entonces

$$\mathbf{c}^T \mathbf{x} \ge \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{b}$$

$$\lambda^T \mathbf{b}$$
  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$ 

#### Lema

Si  $\mathbf{x}$  es factible para el primal y  $\lambda$  es factible para el dual entonces

$$\mathbf{c}^T \mathbf{x} \ge \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{b}$$

$$\lambda^T \mathbf{b}$$
  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$ 

#### Lema

Si  $\mathbf{x}$  es factible para el primal y  $\lambda$  es factible para el dual entonces

$$\mathbf{c}^T \mathbf{x} \ge \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{b}$$

$$\lambda^T \mathbf{b}$$
  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$ 

$$\mathbf{A}\mathbf{x} > \mathbf{b} \quad \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A} < \mathbf{c}^T$$

#### Lema

Si  $\mathbf{x}$  es factible para el primal y  $\lambda$  es factible para el dual entonces

$$\mathbf{c}^T \mathbf{x} \ge \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{b}$$

$$\lambda^T \mathbf{b}$$
  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}$ 

$$\lambda^T \mathbf{A} \mathbf{x} > \lambda^T \mathbf{b}$$
  $\lambda^T \mathbf{A} \mathbf{x} < \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ 



• Si el dual es no acotado el primal

• Si el dual es no acotado el primal no tiene soluciones factibles.

- Si el dual es no acotado el primal no tiene soluciones factibles.
- Si el primal es no acotado el dual

- Si el dual es no acotado el primal no tiene soluciones factibles.
- Si el primal es no acotado el dual no tiene soluciones factibles.

- Si el dual es no acotado el primal no tiene soluciones factibles.
- Si el primal es no acotado el dual no tiene soluciones factibles.
- Los dos problemas no pueden ser no acotados.

- Si el dual es no acotado el primal no tiene soluciones factibles.
- Si el primal es no acotado el dual no tiene soluciones factibles.
- Los dos problemas no pueden ser no acotados.
- Si los vectores  $\mathbf{x}$  y  $\boldsymbol{\lambda}$  son factibles, y  $\mathbf{c}^T \mathbf{x} = \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{b}$ , entonces

- Si el dual es no acotado el primal no tiene soluciones factibles.
- Si el primal es no acotado el dual no tiene soluciones factibles.
- Los dos problemas no pueden ser no acotados.
- Si los vectores  $\mathbf{x}$  y  $\boldsymbol{\lambda}$  son factibles, y  $\mathbf{c}^T \mathbf{x} = \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{b}$ , entonces  $\mathbf{x}$  v  $\boldsymbol{\lambda}$ son óptimos.

$$\begin{array}{lll} & \min & x_1 + 4x_2 & \max & 6\lambda_1 + 7\lambda_2 \\ & \text{sujeto a} & \text{sujeto a} \\ & 2x_1 + x_2 \geq 6 & 2\lambda_1 + 5\lambda_2 \leq 1 \\ & 5x_1 + 3x_2 \geq 7 & \lambda_1 + 3\lambda_2 \leq 4 \\ & x_1 \geq 0 & \lambda_1 \geq 0 \\ & x_2 \geq 0 & \lambda_2 \geq 0 \end{array}$$

$$\begin{array}{lll} & \min & x_1 + 4x_2 & \max & 6\lambda_1 + 7\lambda_2 \\ & \text{sujeto a} & \text{sujeto a} \\ & 2x_1 + x_2 \geq 6 & 2\lambda_1 + 5\lambda_2 \leq 1 \\ & 5x_1 + 3x_2 \geq 7 & \lambda_1 + 3\lambda_2 \leq 4 \\ & x_1 \geq 0 & \lambda_1 \geq 0 \\ & x_2 \geq 0 & \lambda_2 \geq 0 \end{array}$$

$$\begin{aligned} & \min \quad x_1 + 4x_2 & \max \quad 6\lambda_1 + 7\lambda_2 \\ & \text{sujeto a} & \text{sujeto a} \\ & 2x_1 + x_2 = 6 \\ & 5x_1 + 3x_2 \geq 7 \\ & x_1 \geq 0 \\ & x_2 \geq 0 \end{aligned} \qquad \begin{aligned} & \max \quad 6\lambda_1 + 7\lambda_2 \\ & 2\lambda_1 + 5\lambda_2 \leq 1 \\ & \lambda_1 + 3\lambda_2 \leq 4 \\ & \lambda_1 > 0 \\ & \lambda_2 \geq 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & \min \quad x_1 + 4x_2 & \max \quad 6\lambda_1 + 7\lambda_2 \\ & \text{sujeto a} & \text{sujeto a} \\ & 2x_1 + x_2 = 6 & 2\lambda_1 + 5\lambda_2 \leq 1 \\ & 5x_1 + 3x_2 > 7 & \lambda_1 + 3\lambda_2 \leq 4 \\ & x_1 \geq 0 & \lambda_1 > 0 \\ & x_2 \geq 0 & \lambda_2 = 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &\min \quad x_1 + 4x_2 & &\max \quad 6\lambda_1 + 7\lambda_2 \\ &\text{sujeto a} & &\text{sujeto a} \\ &2x_1 + x_2 = 6 & & 2\lambda_1 + 5\lambda_2 = 1 \\ &5x_1 + 3x_2 > 7 & &\lambda_1 + 3\lambda_2 \leq 4 \\ &x_1 > 0 & &\lambda_1 > 0 \\ &x_2 \geq 0 & &\lambda_2 \geq 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &\min \quad x_1 + 4x_2 & &\max \quad 6\lambda_1 + 7\lambda_2 \\ &\text{sujeto a} & &\text{sujeto a} \\ &2x_1 + x_2 = 6 & &2\lambda_1 + 5\lambda_2 = 1 \\ &5x_1 + 3x_2 > 7 & &\lambda_1 + 3\lambda_2 < 4 \\ &x_1 > 0 & &\lambda_1 > 0 \\ &x_2 = 0 & &\lambda_2 \ge 0 \end{aligned}$$

$$\begin{array}{lll} & \min & x_1 + 4x_2 & \max & 6\lambda_1 + 7\lambda_2 \\ & \text{sujeto a} & \text{sujeto a} \\ & 2x_1 + x_2 \geq 6 & 2\lambda_1 + 5\lambda_2 \leq 1 \\ & 5x_1 + 3x_2 \geq 7 & \lambda_1 + 3\lambda_2 \leq 4 \\ & x_1 \geq 0 & \lambda_1 \geq 0 \\ & x_2 \geq 0 & \lambda_2 \geq 0 \end{array}$$

- Solución:  $x_1 = 3$ ,  $x_2 = 0$  y  $\lambda_1 = \frac{1}{2}$ ,  $\lambda_2 = 0$ .
- Interpretación Económica: La dieta y los precios de vitaminas son óptimos si:

$$\begin{array}{lll} & \min & x_1 + 4x_2 & \max & 6\lambda_1 + 7\lambda_2 \\ & \text{sujeto a} & \text{sujeto a} \\ & 2x_1 + x_2 \geq 6 & 2\lambda_1 + 5\lambda_2 \leq 1 \\ & 5x_1 + 3x_2 \geq 7 & \lambda_1 + 3\lambda_2 \leq 4 \\ & x_1 \geq 0 & \lambda_1 \geq 0 \\ & x_2 \geq 0 & \lambda_2 \geq 0 \end{array}$$

- Solución:  $x_1 = 3$ ,  $x_2 = 0$  y  $\lambda_1 = \frac{1}{2}$ ,  $\lambda_2 = 0$ .
- Interpretación Económica: La dieta y los precios de vitaminas son óptimos si:
  - Carulla vende 0 de cualquier comida que vale más que su equivalente en píldoras.



$$\begin{array}{lll} & \min & x_1 + 4x_2 & \max & 6\lambda_1 + 7\lambda_2 \\ & \text{sujeto a} & \text{sujeto a} \\ & 2x_1 + x_2 \geq 6 & 2\lambda_1 + 5\lambda_2 \leq 1 \\ & 5x_1 + 3x_2 \geq 7 & \lambda_1 + 3\lambda_2 \leq 4 \\ & x_1 \geq 0 & \lambda_1 \geq 0 \\ & x_2 \geq 0 & \lambda_2 \geq 0 \end{array}$$

- Solución:  $x_1 = 3$ ,  $x_2 = 0$  y  $\lambda_1 = \frac{1}{2}$ ,  $\lambda_2 = 0$ .
- Interpretación Económica: La dieta y los precios de vitaminas son óptimos si:
  - Carulla vende 0 de cualquier comida que vale más que su equivalente en píldoras.
  - 2 La farmacéutica cobra 0 por una vitamina que está sobre suplementada en la dieta.



#### Teorema

(Teorema de Equilibrio) Suponga que dos vectores factibles  $\mathbf{x}$  y  $\boldsymbol{\lambda}$ satisfacen las condiciones de holgura complementaria:

$$si \quad (\mathbf{A}\mathbf{x})_i > b_i \Rightarrow \lambda_i = 0$$
  
 $si \quad (\boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A})_j < c_j \Rightarrow x_j = 0$  (1)

Entonces  $\mathbf{x}$  y  $\boldsymbol{\lambda}$  son óptimos. Vectores óptimos deben satisfacer (1).

#### Teorema

(Teorema de Equilibrio) Suponga que dos vectores factibles  $\mathbf{x}$  y  $\boldsymbol{\lambda}$ satisfacen las condiciones de holqura complementaria:

$$si \quad (\mathbf{A}\mathbf{x})_i > b_i \Rightarrow \lambda_i = 0$$
 (1)  
 $si \quad (\boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A})_j < c_j \Rightarrow x_j = 0$ 

Entonces  $\mathbf{x}$  y  $\boldsymbol{\lambda}$  son óptimos. Vectores óptimos deben satisfacer (1).

#### Teorema

(Teorema de Equilibrio) Suponga que dos vectores factibles  $\mathbf{x}$  y  $\boldsymbol{\lambda}$ satisfacen las condiciones de holqura complementaria:

$$si \quad (\mathbf{A}\mathbf{x})_i > b_i \Rightarrow \lambda_i = 0$$
 (1)  
 $si \quad (\boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A})_j < c_j \Rightarrow x_j = 0$ 

Entonces  $\mathbf{x}$  y  $\boldsymbol{\lambda}$  son óptimos. Vectores óptimos deben satisfacer (1).

$$\lambda^T(\mathbf{A}\mathbf{x}) = (\lambda^T \mathbf{A})\mathbf{x}$$



#### Teorema

(Teorema de Equilibrio) Suponga que dos vectores factibles  $\mathbf{x}$  y  $\boldsymbol{\lambda}$  satisfacen las condiciones de holgura complementaria:

$$si \quad (\mathbf{A}\mathbf{x})_i > b_i \Rightarrow \lambda_i = 0$$
 (1)  
 $si \quad (\boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A})_j < c_j \Rightarrow x_j = 0$ 

Entonces  $\mathbf{x}$  y  $\boldsymbol{\lambda}$  son óptimos. Vectores óptimos deben satisfacer (1).

$$\lambda^T \mathbf{b} \le \lambda^T (\mathbf{A} \mathbf{x}) = (\lambda^T \mathbf{A}) \mathbf{x} \le \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$



#### Teorema

(Teorema de Equilibrio) Suponga que dos vectores factibles  $\mathbf{x}$  y  $\boldsymbol{\lambda}$  satisfacen las condiciones de holgura complementaria:

$$si \quad (\mathbf{A}\mathbf{x})_i > b_i \Rightarrow \lambda_i = 0$$
 (1)  
 $si \quad (\boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A})_j < c_j \Rightarrow x_j = 0$ 

Entonces  $\mathbf{x}$  y  $\boldsymbol{\lambda}$  son óptimos. Vectores óptimos deben satisfacer (1).

$$\lambda^T \mathbf{b} \stackrel{?}{=} \lambda^T (\mathbf{A} \mathbf{x}) = (\lambda^T \mathbf{A}) \mathbf{x} \stackrel{?}{=} \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$



#### Teorema

(Teorema de Equilibrio) Suponga que dos vectores factibles  $\mathbf{x}$  y  $\boldsymbol{\lambda}$ satisfacen las condiciones de holgura complementaria:

$$si \quad (\mathbf{A}\mathbf{x})_i > b_i \Rightarrow \lambda_i = 0$$
  
 $si \quad (\boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{A})_j < c_j \Rightarrow x_j = 0$  (1)

Entonces  $\mathbf{x}$  y  $\boldsymbol{\lambda}$  son óptimos. Vectores óptimos deben satisfacer (1).

$$\mathbf{\lambda}^T \mathbf{b} \stackrel{(\mathbf{A}\mathbf{x})_i > b_i \Rightarrow \lambda_i = 0}{=} \mathbf{\lambda}^T (\mathbf{A}\mathbf{x}) = (\mathbf{\lambda}^T \mathbf{A}) \mathbf{x} \stackrel{\uparrow}{=} \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$

• Dualidad débil:  $\lambda^T \mathbf{b} \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ . Falta probar que es posible  $\lambda^T \mathbf{b} = \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ .

- Dualidad débil:  $\lambda^T \mathbf{b} < \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ . Falta probar que es posible  $\lambda^T \mathbf{b} = \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ .
- Suponga que hallamos **x**\* usando el método Simplex.

- Dualidad débil:  $\lambda^T \mathbf{b} \leq \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ . Falta probar que es posible  $\lambda^T \mathbf{b} = \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ .
- Suponga que hallamos x\* usando el método Simplex.
- Forma estándar ( $\mathbf{w} = \mathbf{A}\mathbf{x} \mathbf{b}$ ):

$$[\mathbf{A}|-\mathbf{I}]\begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} = \mathbf{b} \qquad \begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} \ge 0$$

- Dualidad débil:  $\lambda^T \mathbf{b} < \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ . Falta probar que es posible  $\lambda^T \mathbf{b} = \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ .
- Suponga que hallamos x\* usando el método Simplex.
- Forma estándar ( $\mathbf{w} = \mathbf{A}\mathbf{x} \mathbf{b}$ ):

$$[\mathbf{A}|-\mathbf{I}]\begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} = \mathbf{b} \qquad \begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} \ge 0$$

• Tableau:

- Dualidad débil:  $\lambda^T \mathbf{b} < \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ . Falta probar que es posible  $\lambda^T \mathbf{b} = \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ .
- Suponga que hallamos x\* usando el método Simplex.
- Forma estándar ( $\mathbf{w} = \mathbf{A}\mathbf{x} \mathbf{b}$ ):

$$[\mathbf{A}|-\mathbf{I}]\begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} = \mathbf{b} \qquad \begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} \ge 0$$

Tableau:

$$\begin{bmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{N} & \mathbf{b} \\ \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_N^T & 0 \end{bmatrix}$$

- Dualidad débil:  $\lambda^T \mathbf{b} < \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ . Falta probar que es posible  $\lambda^T \mathbf{b} = \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ .
- Suponga que hallamos x\* usando el método Simplex.
- Forma estándar ( $\mathbf{w} = \mathbf{A}\mathbf{x} \mathbf{b}$ ):

$$[\mathbf{A}|-\mathbf{I}]\begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} = \mathbf{b} \qquad \begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} \ge 0$$

Tableau:

$$\begin{bmatrix} \mathbf{I} & \mathbf{B}^{-1}\mathbf{N} & \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b} \\ \mathbf{c}_{B}^{T} & \mathbf{c}_{N}^{T} & 0 \end{bmatrix}$$



- Dualidad débil:  $\lambda^T \mathbf{b} < \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ . Falta probar que es posible  $\lambda^T \mathbf{b} = \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ .
- Suponga que hallamos x\* usando el método Simplex.
- Forma estándar ( $\mathbf{w} = \mathbf{A}\mathbf{x} \mathbf{b}$ ):

$$[\mathbf{A}|-\mathbf{I}]\begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} = \mathbf{b} \qquad \begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} \ge 0$$

Tableau:

$$egin{bmatrix} \mathbf{I} & \mathbf{B}^{-1}\mathbf{N} & \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b} \ \mathbf{0} & \mathbf{c}_N^T - \mathbf{c}_B^T\mathbf{B}^{-1}\mathbf{N} & -\mathbf{c}_B^T\mathbf{B}^{-1}\mathbf{b} \end{bmatrix}$$



- Dualidad débil:  $\lambda^T \mathbf{b} < \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ . Falta probar que es posible  $\lambda^T \mathbf{b} = \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ .
- Suponga que hallamos x\* usando el método Simplex.
- Forma estándar ( $\mathbf{w} = \mathbf{A}\mathbf{x} \mathbf{b}$ ):

$$[\mathbf{A}|-\mathbf{I}]\begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} = \mathbf{b} \qquad \begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} \ge 0$$

• Tableau:

$$egin{bmatrix} \mathbf{I} & \mathbf{B}^{-1}\mathbf{N} & \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b} \ \mathbf{0} & \mathbf{c}_N^T - \mathbf{c}_B^T\mathbf{B}^{-1}\mathbf{N} & -\mathbf{c}_B^T\mathbf{B}^{-1}\mathbf{b} \end{bmatrix}$$

• En este punto sabemos que  $\mathbf{r} = \mathbf{c}_N^T - \mathbf{c}_R^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{N} \geq 0$  y el costo es  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}^* = \mathbf{c}_D^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b}$ 

#### Demostración del Teorema de Dualidad de PL

- Dualidad débil:  $\lambda^T \mathbf{b} < \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ . Falta probar que es posible  $\lambda^T \mathbf{b} = \mathbf{c}^T \mathbf{x}$ .
- Suponga que hallamos x\* usando el método Simplex.
- Forma estándar ( $\mathbf{w} = \mathbf{A}\mathbf{x} \mathbf{b}$ ):

$$[\mathbf{A}|-\mathbf{I}]\begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} = \mathbf{b} \qquad \begin{bmatrix} \mathbf{x} \\ \mathbf{w} \end{bmatrix} \ge 0$$

• Tableau:

$$\begin{bmatrix} \mathbf{I} & \mathbf{B}^{-1}\mathbf{N} & \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b} \\ \mathbf{0} & \mathbf{c}_N^T - \mathbf{c}_B^T\mathbf{B}^{-1}\mathbf{N} & -\mathbf{c}_B^T\mathbf{B}^{-1}\mathbf{b} \end{bmatrix}$$

• En este punto sabemos que  $\mathbf{r} = \mathbf{c}_N^T - \mathbf{c}_R^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{N} \geq 0$  y el costo es  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}^* = \mathbf{c}_D^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b}$ 

$$\boldsymbol{\lambda}^T \begin{bmatrix} \mathbf{A} & -\mathbf{I} \end{bmatrix} \leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}^T & \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

$$oldsymbol{\lambda}^T egin{bmatrix} \mathbf{A} & -\mathbf{I} \end{bmatrix} \leq egin{bmatrix} \mathbf{c}^T & \mathbf{0} \end{bmatrix} \\ oldsymbol{\lambda}^T egin{bmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{N} \end{bmatrix} \leq egin{bmatrix} \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_N^T \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} \boldsymbol{\lambda}^T \begin{bmatrix} \mathbf{A} & -\mathbf{I} \end{bmatrix} &\leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}^T & \mathbf{0} \end{bmatrix} \\ \boldsymbol{\lambda}^T \begin{bmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{N} \end{bmatrix} &\leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_N^T \end{bmatrix} \\ \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \begin{bmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{N} \end{bmatrix} &\leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_N^T \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \boldsymbol{\lambda}^T \begin{bmatrix} \mathbf{A} & -\mathbf{I} \end{bmatrix} & \leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}^T & \mathbf{0} \end{bmatrix} \\ \boldsymbol{\lambda}^T \begin{bmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{N} \end{bmatrix} & \leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_N^T \end{bmatrix} \\ \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \begin{bmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{N} \end{bmatrix} & \leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_N^T \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{N} \end{bmatrix} & \leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_N^T \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \boldsymbol{\lambda}^T \begin{bmatrix} \mathbf{A} & -\mathbf{I} \end{bmatrix} &\leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}^T & \mathbf{0} \end{bmatrix} \\ \boldsymbol{\lambda}^T \begin{bmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{N} \end{bmatrix} &\leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_N^T \end{bmatrix} \\ \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \begin{bmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{N} \end{bmatrix} &\leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_N^T \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{N} \end{bmatrix} &\leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_N^T \end{bmatrix} \end{aligned}$$

•  $\mathbf{c}_{R}^{T}\mathbf{B}^{-1}\mathbf{N} \leq \mathbf{c}_{N}^{T}$  es lo mismo que  $\mathbf{r} \geq 0$ .

$$\begin{aligned} \boldsymbol{\lambda}^T \begin{bmatrix} \mathbf{A} & -\mathbf{I} \end{bmatrix} &\leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}^T & \mathbf{0} \end{bmatrix} \\ \boldsymbol{\lambda}^T \begin{bmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{N} \end{bmatrix} &\leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_N^T \end{bmatrix} \\ \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \begin{bmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{N} \end{bmatrix} &\leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_N^T \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{N} \end{bmatrix} &\leq \begin{bmatrix} \mathbf{c}_B^T & \mathbf{c}_N^T \end{bmatrix} \end{aligned}$$

- $\mathbf{c}_{B}^{T}\mathbf{B}^{-1}\mathbf{N} < \mathbf{c}_{N}^{T}$  es lo mismo que  $\mathbf{r} > 0$ .
- Luego  $\lambda^T = \mathbf{c}_{\mathcal{B}}^T \mathbf{B}^{-1}$  es factible.

# Ejemplo

- (a) Escriba el problema dual y verifique que  $(\lambda_1, \lambda_2) = (4,5)$  es una solución factible.
- (b) Usando información en la parte (a) encuentre soluciones óptimas para el primal y el dual.

• Note que para  $(\lambda_1, \lambda_2) = (4, 5)$  únicamente la segunda y quinta restricciones son activas. Si suponemos que estamos en una solución óptima, esto implicaría  $x_1 = x_3 = x_4 = 0$ . Es esto posible? Chequeando, dicha solución debe cumplir:

$$\begin{array}{cccc} 24x_2 & +25x_5 & = 361 \\ x_2 & +5x_5 & = 19 \\ 4x_2 & +x_5 & = 57 \end{array}$$

• Note que para  $(\lambda_1, \lambda_2) = (4,5)$  únicamente la segunda y quinta restricciones son activas. Si suponemos que estamos en una solución óptima, esto implicaría  $x_1 = x_3 = x_4 = 0$ . Es esto posible? Chequeando, dicha solución debe cumplir:

$$\begin{array}{rcl}
24x_2 & +25x_5 & = 361 \\
x_2 & +5x_5 & = 19 \\
4x_2 & +x_5 & = 57
\end{array}$$

Note que la primera ecuación es combinación lineal de la segunda y la tercera. Si encontramos una solución a este sistema de ecuaciones (eliminando una de ellas) esta solución debe ser óptima para el primal (ya que sería una SBF cuyo valor objetivo es igual al valor objetivo del dual en  $(\lambda_1, \lambda_2)$ ). Resolviendo:

• Note que para  $(\lambda_1, \lambda_2) = (4,5)$  únicamente la segunda y quinta restricciones son activas. Si suponemos que estamos en una solución óptima, esto implicaría  $x_1 = x_3 = x_4 = 0$ . Es esto posible? Chequeando, dicha solución debe cumplir:

$$\begin{array}{cccc} 24x_2 & +25x_5 & = 361 \\ x_2 & +5x_5 & = 19 \\ 4x_2 & +x_5 & = 57 \end{array}$$

Note que la primera ecuación es combinación lineal de la segunda y la tercera. Si encontramos una solución a este sistema de ecuaciones (eliminando una de ellas) esta solución debe ser óptima para el primal (ya que sería una SBF cuyo valor objetivo es igual al valor objetivo del dual en  $(\lambda_1, \lambda_2)$ ). Resolviendo:

$$\begin{cases} x_2 +5x_5 = 19 \\ 4x_2 +x_5 = 57 \end{cases} \implies x_2 = 14, \ x_5 = 1$$

• Note que para  $(\lambda_1, \lambda_2) = (4,5)$  únicamente la segunda y quinta restricciones son activas. Si suponemos que estamos en una solución óptima, esto implicaría  $x_1 = x_3 = x_4 = 0$ . Es esto posible? Chequeando, dicha solución debe cumplir:

$$\begin{array}{cccc} 24x_2 & +25x_5 & = 361 \\ x_2 & +5x_5 & = 19 \\ 4x_2 & +x_5 & = 57 \end{array}$$

Note que la primera ecuación es combinación lineal de la segunda y la tercera. Si encontramos una solución a este sistema de ecuaciones (eliminando una de ellas) esta solución debe ser óptima para el primal (ya que sería una SBF cuyo valor objetivo es igual al valor objetivo del dual en  $(\lambda_1, \lambda_2)$ ). Resolviendo:

$$\begin{array}{ccc} x_2 & +5x_5 & = 19 \\ 4x_2 & +x_5 & = 57 \end{array} \right\} \Longrightarrow x_2 = 14, \ x_5 = 1$$

Luego  $x_1 = 14$ ,  $x_2 = 1$ ,  $x_1 = x_3 = x_4 = 0$  es una solución óptima para el primal y  $\lambda_1 = 4$ ,  $\lambda_2 = 5$  es una solución óptima para el dual. 4 D > 4 B > 4 E > E 900

• En el óptimo  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}^* = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b}$  y

• En el óptimo  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}^* = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b}$  y  $\boldsymbol{\lambda}^* = (\mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1})^T$ 

- En el óptimo  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}^* = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b} \text{ y } \boldsymbol{\lambda}^* = (\mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1})^T$
- $\bullet$  En un paso del simplex (revisado) calculamos  $\pmb{\lambda}^T = \mathbf{c}_R^T \mathbf{B}^{-1}$

- En el óptimo  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}^* = \mathbf{c}_R^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b} \text{ y } \boldsymbol{\lambda}^* = (\mathbf{c}_R^T \mathbf{B}^{-1})^T$
- En un paso del simplex (revisado) calculamos  $\lambda^T = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1}$  y los costos reducidos  $\mathbf{r} = \mathbf{c}_N - \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{N}$

- En el óptimo  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}^* = \mathbf{c}_R^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b}$  y  $\boldsymbol{\lambda}^* = (\mathbf{c}_R^T \mathbf{B}^{-1})^T$
- En un paso del simplex (revisado) calculamos  $\lambda^T = \mathbf{c}_{\mathcal{D}}^T \mathbf{B}^{-1}$  y los costos reducidos  $\mathbf{r} = \mathbf{c}_N - \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{N}$
- $\lambda$  son multiplicadores simplex.

- En el óptimo  $\mathbf{c}^T \mathbf{x}^* = \mathbf{c}_R^T \mathbf{B}^{-1} \mathbf{b}$  y  $\boldsymbol{\lambda}^* = (\mathbf{c}_R^T \mathbf{B}^{-1})^T$
- En un paso del simplex (revisado) calculamos  $\lambda^T = \mathbf{c}_{\mathcal{D}}^T \mathbf{B}^{-1}$  y los costos reducidos  $\mathbf{r} = \mathbf{c}_N - \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{N}$
- $\bullet \lambda$  son multiplicadores simplex.
- Note que  $\lambda$  no es óptimo para el dual a no ser que B sea la base optima del primal.

$$\begin{bmatrix}
\mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \dots & \mathbf{a}_m \\
\end{bmatrix} \underbrace{\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}}_{\mathbf{X}_{\mathbf{B}}} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

• Para una base **B** tenemos:

$$\underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \dots & \mathbf{a}_m \end{bmatrix}}_{\mathbf{B}} \underbrace{\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}}_{\mathbf{x}_{\mathbf{B}}} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

 Asociado a las columnas tenemos el vector de costos  $\mathbf{c}_{R}^{T} = [c_{1}, c_{2}, \dots, c_{m}].$ 

$$\underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \dots & \mathbf{a}_m \end{bmatrix}}_{\mathbf{B}} \underbrace{\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}}_{\mathbf{x}_{\mathbf{B}}} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

- Asociado a las columnas tenemos el vector de costos  $\mathbf{c}_{R}^{T} = [c_{1}, c_{2}, \dots, c_{m}].$
- Suponga que queremos calcular el costo de construir un vector arbitrario  $\mathbf{v}^T = [v_1, v_2, \dots, v_n]$  con las columnas de la base.

$$\underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \dots & \mathbf{a}_m \end{bmatrix}}_{\mathbf{B}} \underbrace{\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}}_{\mathbf{x}_{\mathbf{B}}} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

- Asociado a las columnas tenemos el vector de costos  $\mathbf{c}_{R}^{T} = [c_{1}, c_{2}, \dots, c_{m}].$
- Suponga que queremos calcular el costo de construir un vector arbitrario  $\mathbf{v}^T = [v_1, v_2, \dots, v_n]$  con las columnas de la base.

$$\mathbf{v} = d_1 \mathbf{a}_1 + d_2 \mathbf{a}_2 + \dots + d_m \mathbf{a}_m$$



$$\underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \dots & \mathbf{a}_m \end{bmatrix}}_{\mathbf{B}} \underbrace{\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}}_{\mathbf{x}_{\mathbf{B}}} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

- Asociado a las columnas tenemos el vector de costos  $\mathbf{c}_{R}^{T} = [c_{1}, c_{2}, \dots, c_{m}].$
- Suponga que queremos calcular el costo de construir un vector arbitrario  $\mathbf{v}^T = [v_1, v_2, \dots, v_n]$  con las columnas de la base.

$$\mathbf{v} = d_1 \mathbf{a}_1 + d_2 \mathbf{a}_2 + \dots + d_m \mathbf{a}_m \quad \Rightarrow \text{costo} =$$

$$\underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \dots & \mathbf{a}_m \end{bmatrix}}_{\mathbf{B}} \underbrace{\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}}_{\mathbf{x}_{\mathbf{B}}} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

- Asociado a las columnas tenemos el vector de costos  $\mathbf{c}_{R}^{T} = [c_{1}, c_{2}, \dots, c_{m}].$
- Suponga que queremos calcular el costo de construir un vector arbitrario  $\mathbf{v}^T = [v_1, v_2, \dots, v_n]$  con las columnas de la base.

$$\mathbf{v} = d_1 \mathbf{a}_1 + d_2 \mathbf{a}_2 + \dots + d_m \mathbf{a}_m \quad \Rightarrow \text{costo} = d_1 c_1 + d_2 c_2 + \dots + d_m c_m$$



$$\underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \dots & \mathbf{a}_m \end{bmatrix}}_{\mathbf{B}} \underbrace{\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}}_{\mathbf{x}_{\mathbf{B}}} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

- Asociado a las columnas tenemos el vector de costos  $\mathbf{c}_{R}^{T} = [c_{1}, c_{2}, \dots, c_{m}].$
- Suponga que queremos calcular el costo de construir un vector arbitrario  $\mathbf{v}^T = [v_1, v_2, \dots, v_n]$  con las columnas de la base.

$$\mathbf{v} = d_1 \mathbf{a}_1 + d_2 \mathbf{a}_2 + \dots + d_m \mathbf{a}_m \quad \Rightarrow \text{costo} = d_1 c_1 + d_2 c_2 + \dots + d_m c_m$$



$$\mathbf{v} = v_1 \mathbf{e}_1 + v_2 \mathbf{e}_2 + \dots + v_m \mathbf{e}_m$$

donde 
$$\mathbf{e}_i^T = [00 \dots 0 \underset{i}{\overset{1}{1}} 0 \dots 0]$$

$$\mathbf{v} = v_1 \mathbf{e}_1 + v_2 \mathbf{e}_2 + \dots + v_m \mathbf{e}_m$$
donde  $\mathbf{e}_i^T = [00 \dots 0 \underset{i}{\overset{1}{0}} \dots 0]$ 

$$\mathbf{v} = v_1 \mathbf{e}_1 + v_2 \mathbf{e}_2 + \dots + v_m \mathbf{e}_m$$
donde  $\mathbf{e}_i^T = [00\dots0]$ 

$$\mathbf{Bz} = \mathbf{e}_i$$

$$\mathbf{v} = v_1 \mathbf{e}_1 + v_2 \mathbf{e}_2 + \dots + v_m \mathbf{e}_m$$
donde  $\mathbf{e}_i^T = [00 \dots 0 \\ \downarrow \\ \downarrow i$ 

$$\mathbf{Bz} = \mathbf{e}_i$$
$$\mathbf{z} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{e}_i$$

$$\mathbf{v} = v_1 \mathbf{e}_1 + v_2 \mathbf{e}_2 + \dots + v_m \mathbf{e}_m$$
donde  $\mathbf{e}_i^T = [00 \dots 0 \underset{i}{\overset{1}{0}} \dots 0]$ 

• Costo de  $\mathbf{e}_i$ :

$$\mathbf{Bz} = \mathbf{e}_i$$
$$\mathbf{z} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{e}_i$$

•  $\mathbf{z}$  es la *i*-ésima columna de  $\mathbf{B}^{-1}$ ,

$$\mathbf{v} = v_1 \mathbf{e}_1 + v_2 \mathbf{e}_2 + \dots + v_m \mathbf{e}_m$$
donde  $\mathbf{e}_i^T = [00 \dots 0 \underset{i}{\overset{1}{\downarrow}} 0 \dots 0]$ 

• Costo de  $\mathbf{e}_i$ :

$$\mathbf{Bz} = \mathbf{e}_i$$
$$\mathbf{z} = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{e}_i$$

•  $\mathbf{z}$  es la *i*-ésima columna de  $\mathbf{B}^{-1}$ , costo de  $\mathbf{e}_i$  es

$$\mathbf{v} = v_1 \mathbf{e}_1 + v_2 \mathbf{e}_2 + \dots + v_m \mathbf{e}_m$$
donde  $\mathbf{e}_i^T = [00 \dots 0 \underset{i}{\overset{1}{\downarrow}} 0 \dots 0]$ 

• Costo de  $\mathbf{e}_i$ :

$$\mathbf{Bz} = \mathbf{e}_i$$
$$\mathbf{z} = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{e}_i$$

•  $\mathbf{z}$  es la *i*-ésima columna de  $\mathbf{B}^{-1}$ , costo de  $\mathbf{e}_i$  es  $\mathbf{c}_B^T \mathbf{z}$ .

$$\mathbf{v} = v_1 \mathbf{e}_1 + v_2 \mathbf{e}_2 + \dots + v_m \mathbf{e}_m$$
donde  $\mathbf{e}_i^T = [00 \dots 0 \underset{i}{\overset{1}{\downarrow}} 0 \dots 0]$ 

$$\mathbf{Bz} = \mathbf{e}_i$$
$$\mathbf{z} = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{e}_i$$

- $\mathbf{z}$  es la *i*-ésima columna de  $\mathbf{B}^{-1}$ , costo de  $\mathbf{e}_i$  es  $\mathbf{c}_B^T \mathbf{z}$ .
- Comparando:  $\lambda^T = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1}$

$$\mathbf{v} = v_1 \mathbf{e}_1 + v_2 \mathbf{e}_2 + \dots + v_m \mathbf{e}_m$$
donde  $\mathbf{e}_i^T = [00 \dots 0 \underset{i}{\overset{1}{\downarrow}} 0 \dots 0]$ 

$$\mathbf{Bz} = \mathbf{e}_i$$
$$\mathbf{z} = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{e}_i$$

- $\mathbf{z}$  es la *i*-ésima columna de  $\mathbf{B}^{-1}$ , costo de  $\mathbf{e}_i$  es  $\mathbf{c}_B^T \mathbf{z}$ .
- Comparando:  $\lambda^T = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \Rightarrow$

• Paso intermedio:

$$\mathbf{v} = v_1 \mathbf{e}_1 + v_2 \mathbf{e}_2 + \dots + v_m \mathbf{e}_m$$
donde  $\mathbf{e}_i^T = [00 \dots 0 \underset{i}{\overset{1}{\downarrow}} 0 \dots 0]$ 

• Costo de  $\mathbf{e}_i$ :

$$\mathbf{Bz} = \mathbf{e}_i$$
$$\mathbf{z} = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{e}_i$$

- $\mathbf{z}$  es la *i*-ésima columna de  $\mathbf{B}^{-1}$ , costo de  $\mathbf{e}_i$  es  $\mathbf{c}_B^T \mathbf{z}$ .
- Comparando:  $\lambda^T = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \Rightarrow \lambda_i$  es el costo de  $\mathbf{e}_i$ .

• Paso intermedio:

$$\mathbf{v} = v_1 \mathbf{e}_1 + v_2 \mathbf{e}_2 + \dots + v_m \mathbf{e}_m$$
donde  $\mathbf{e}_i^T = [00 \dots 010 \dots 0]$ 

• Costo de  $\mathbf{e}_i$ :

$$\mathbf{Bz} = \mathbf{e}_i$$
$$\mathbf{z} = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{e}_i$$

- $\mathbf{z}$  es la *i*-ésima columna de  $\mathbf{B}^{-1}$ , costo de  $\mathbf{e}_i$  es  $\mathbf{c}_B^T \mathbf{z}$ .
- Comparando:  $\lambda^T = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \Rightarrow \lambda_i$  es el costo de  $\mathbf{e}_i$ .
- El costo sintético de v es

• Paso intermedio:

$$\mathbf{v} = v_1 \mathbf{e}_1 + v_2 \mathbf{e}_2 + \dots + v_m \mathbf{e}_m$$
donde  $\mathbf{e}_i^T = [00 \dots 010 \dots 0]$ 

• Costo de  $\mathbf{e}_i$ :

$$\mathbf{Bz} = \mathbf{e}_i$$
$$\mathbf{z} = \mathbf{B}^{-1} \mathbf{e}_i$$

- $\mathbf{z}$  es la *i*-ésima columna de  $\mathbf{B}^{-1}$ , costo de  $\mathbf{e}_i$  es  $\mathbf{c}_B^T \mathbf{z}$ .
- Comparando:  $\lambda^T = \mathbf{c}_R^T \mathbf{B}^{-1} \Rightarrow \lambda_i$  es el costo de  $\mathbf{e}_i$ .
- El costo sintético de  $\mathbf{v}$  es  $\lambda^T \mathbf{v}$ .

$$\mathbf{r} = \mathbf{c}_N - \boldsymbol{\lambda}^T \mathbf{N}$$

$$\mathbf{r} = \mathbf{c}_N - \boldsymbol{\lambda}^T [\mathbf{u}_1 | \mathbf{u}_2 | \cdots | \mathbf{u}_{n-m}]$$

$$\mathbf{r} = \mathbf{c}_{N} - \underbrace{\boldsymbol{\lambda}^{T}[\mathbf{u}_{1}|\mathbf{u}_{2}|\cdots|\mathbf{u}_{n-m}]}_{\text{costos reducidos}}$$

$$\begin{aligned}
& \underset{\mathbf{x}}{\text{min}} \quad \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\
& \text{sujeto a} \\
& \mathbf{A} \mathbf{x} \ge \mathbf{b} \\
& \mathbf{x} \ge 0
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& \underset{\mathbf{x}}{\min} \quad \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\
& \text{sujeto a} \\
& \mathbf{A} \mathbf{x} \ge \mathbf{b} \\
& \mathbf{x} \ge 0
\end{aligned}$$

• Suponga que tenemos una dieta óptima  $\mathbf{x}^*$  con solución dual  $\boldsymbol{\lambda}^*$ .

$$\begin{aligned}
& \underset{\mathbf{x}}{\min} \quad \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\
& \text{sujeto a} \\
& \mathbf{A} \mathbf{x} \ge \mathbf{b} \\
& \mathbf{x} \ge 0
\end{aligned}$$

- Suponga que tenemos una dieta óptima  $\mathbf{x}^*$  con solución dual  $\boldsymbol{\lambda}^*$ .
- Queremos introducir una nueva comida en la dieta:

$$\begin{aligned}
& \underset{\mathbf{x}}{\min} \quad \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\
& \text{sujeto a} \\
& \mathbf{A} \mathbf{x} \ge \mathbf{b} \\
& \mathbf{x} \ge 0
\end{aligned}$$

- Suponga que tenemos una dieta óptima  $\mathbf{x}^*$  con solución dual  $\boldsymbol{\lambda}^*$ .
- Queremos introducir una nueva comida en la dieta:

$$\mathbf{A}' = [\mathbf{A}|\mathbf{a}_{n+1}], \qquad c_{n+1}$$

$$\begin{aligned}
& \underset{\mathbf{x}}{\text{min}} \quad \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\
& \text{sujeto a} \\
& \mathbf{A} \mathbf{x} \ge \mathbf{b} \\
& \mathbf{x} \ge 0
\end{aligned}$$

- Suponga que tenemos una dieta óptima  $\mathbf{x}^*$  con solución dual  $\boldsymbol{\lambda}^*$ .
- Queremos introducir una nueva comida en la dieta:

$$\mathbf{A}' = [\mathbf{A}|\mathbf{a}_{n+1}], \qquad c_{n+1}$$

• Qúe nos dice el cálculo  $r_{n+1} = c_{n+1} - (\boldsymbol{\lambda}^*)^T \mathbf{a}_{n+1}$ ?

- ◆□ → ◆昼 → ◆差 → 差 · かへぐ

$$\begin{aligned} & & & \text{min} & & & \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & & & & & \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} \\ & & & & & & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & & \text{m\'in} & & \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & & \text{sujeto a} & & & \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} \\ & & & & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

• Suponga que conocemos la base óptima B y la solución óptima  ${\bf x} = ({\bf x}_B, {\bf 0}), {\bf x}_B =$ 

$$\begin{aligned} & & \text{m\'in} & & \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & & \text{sujeto a} & & & \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} \\ & & & & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

• Suponga que conocemos la base óptima B y la solución óptima  $\mathbf{x} = (\mathbf{x}_B, \mathbf{0}), \, \mathbf{x}_B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}$ . La solución del dual es

$$\begin{aligned} & & \text{m\'in} & & \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & & \text{sujeto a} & & & \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} \\ & & & & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

• Suponga que conocemos la base óptima B y la solución óptima  $\mathbf{x} = (\mathbf{x}_B, \mathbf{0}), \mathbf{x}_B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}$ . La solución del dual es  $\boldsymbol{\lambda}^T =$ 

$$\begin{aligned} & & \text{m\'in} & & \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & & \text{sujeto a} & & & \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} \\ & & & & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

ullet Suponga que conocemos la base óptima  ${f B}$  y la solución óptima  $\mathbf{x} = (\mathbf{x}_B, \mathbf{0}), \mathbf{x}_B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}$ . La solución del dual es  $\boldsymbol{\lambda}^T = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1}$ .

$$\begin{aligned} & & & \text{m\'in} & & \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & & & \text{sujeto a} & & & \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} + \Delta \mathbf{b} \\ & & & & & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

- Suponga que conocemos la base óptima B y la solución óptima  $\mathbf{x} = (\mathbf{x}_B, \mathbf{0}), \ \mathbf{x}_B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}$ . La solución del dual es  $\boldsymbol{\lambda}^T = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1}$ .
- Suponga que **b** cambia por una pequeña cantidad  $\Delta \mathbf{b}$ , de forma que la base óptima no cambia.

$$\begin{aligned} & & & \text{m\'in} & & \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & & & \text{sujeto a} & & & \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} + \Delta \mathbf{b} \\ & & & & & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

- Suponga que conocemos la base óptima B y la solución óptima  $\mathbf{x} = (\mathbf{x}_B, \mathbf{0}), \mathbf{x}_B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}$ . La solución del dual es  $\boldsymbol{\lambda}^T = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1}$ .
- Suponga que **b** cambia por una pequeña cantidad  $\Delta \mathbf{b}$ , de forma que la base óptima no cambia.
- La nueva solución básica óptima es:

$$\mathbf{x} =$$



$$\begin{aligned} & & & \text{m\'in} & & \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & & & \text{sujeto a} & & & \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} + \Delta \mathbf{b} \\ & & & & & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

- Suponga que conocemos la base óptima B y la solución óptima  $\mathbf{x} = (\mathbf{x}_B, \mathbf{0}), \mathbf{x}_B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}$ . La solución del dual es  $\boldsymbol{\lambda}^T = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1}$ .
- Suponga que **b** cambia por una pequeña cantidad  $\Delta \mathbf{b}$ , de forma que la base óptima no cambia.
- La nueva solución básica óptima es:

$$\mathbf{x} = \mathbf{B}^{-1}(\mathbf{b} + \Delta \mathbf{b})$$



$$\begin{aligned} & & & \text{m\'in} & & \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & & & \text{sujeto a} & & & \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} + \Delta \mathbf{b} \\ & & & & & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

- Suponga que conocemos la base óptima B y la solución óptima  $\mathbf{x} = (\mathbf{x}_B, \mathbf{0}), \ \mathbf{x}_B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}$ . La solución del dual es  $\boldsymbol{\lambda}^T = \mathbf{c}_D^T \mathbf{B}^{-1}$ .
- Suponga que **b** cambia por una pequeña cantidad  $\Delta \mathbf{b}$ , de forma que la base óptima no cambia.
- La nueva solución básica óptima es:

$$\mathbf{x} = \mathbf{B}^{-1}(\mathbf{b} + \Delta \mathbf{b}) = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b} + \mathbf{B}^{-1}\Delta \mathbf{b}$$



$$\begin{aligned} & & & \text{m\'in} & & \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ & & & \text{sujeto a} & & & \mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b} + \Delta \mathbf{b} \\ & & & & & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

- Suponga que conocemos la base óptima B y la solución óptima  $\mathbf{x} = (\mathbf{x}_B, \mathbf{0}), \ \mathbf{x}_B = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b}$ . La solución del dual es  $\boldsymbol{\lambda}^T = \mathbf{c}_D^T \mathbf{B}^{-1}$ .
- Suponga que **b** cambia por una pequeña cantidad  $\Delta \mathbf{b}$ , de forma que la base óptima no cambia.
- La nueva solución básica óptima es:

$$\mathbf{x} = \mathbf{B}^{-1}(\mathbf{b} + \Delta \mathbf{b}) = \mathbf{B}^{-1}\mathbf{b} + \mathbf{B}^{-1}\Delta \mathbf{b} = \mathbf{x}_B + \Delta \mathbf{x}_B$$



$$\Delta f =$$

$$\Delta f = \mathbf{c}_B^T \Delta \mathbf{x}_B$$

$$\Delta f = \mathbf{c}_B^T \Delta \mathbf{x}_B = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \Delta \mathbf{b}$$

$$\Delta f = \mathbf{c}_B^T \Delta \mathbf{x}_B = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \Delta \mathbf{b} = \boldsymbol{\lambda}^T \Delta \mathbf{b}$$

$$\Delta f = \mathbf{c}_B^T \Delta \mathbf{x}_B = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \Delta \mathbf{b} = \boldsymbol{\lambda}^T \Delta \mathbf{b}$$

• Es decir,  $\lambda_i$  nos dice cuánto cambia el costo, al cambiar  $b_i$  por  $b_i + \Delta b_i$ .

$$\Delta f = \mathbf{c}_B^T \Delta \mathbf{x}_B = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \Delta \mathbf{b} = \boldsymbol{\lambda}^T \Delta \mathbf{b}$$

- Es decir,  $\lambda_i$  nos dice cuánto cambia el costo, al cambiar  $b_i$  por  $b_i + \Delta b_i$ .
- $\bullet$   $\lambda$  son los precios sombra.

$$\Delta f = \mathbf{c}_B^T \Delta \mathbf{x}_B = \mathbf{c}_B^T \mathbf{B}^{-1} \Delta \mathbf{b} = \boldsymbol{\lambda}^T \Delta \mathbf{b}$$

- Es decir,  $\lambda_i$  nos dice cuánto cambia el costo, al cambiar  $b_i$  por  $b_i + \Delta b_i$ .
- $\bullet$   $\lambda$  son los precios sombra.

$$\begin{aligned}
& \underset{\mathbf{x}}{\min} \quad \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\
& \text{sujeto a} \\
& \mathbf{A} \mathbf{x} \ge \mathbf{b} \\
& \mathbf{x} \ge 0
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
& \underset{\mathbf{x}}{\min} \quad \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\
& \text{sujeto a} \\
& \mathbf{A} \mathbf{x} \ge \mathbf{b} \\
& \mathbf{x} \ge 0
\end{aligned}$$

•  $\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}$  óptimos.

$$\begin{aligned}
& \underset{\mathbf{x}}{\text{min}} \quad \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\
& \text{sujeto a} \\
& \mathbf{A} \mathbf{x} \ge \mathbf{b} \\
& \mathbf{x} \ge 0
\end{aligned}$$

- $\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}$  óptimos.
- $\bullet$  Suponga que incrementamos el requerimiento del nutriente j por  $\Delta b_i$ .

$$\begin{aligned}
& \underset{\mathbf{x}}{\text{min}} \quad \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\
& \text{sujeto a} \\
& \mathbf{A} \mathbf{x} \ge \mathbf{b} \\
& \mathbf{x} \ge 0
\end{aligned}$$

- $\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}$  óptimos.
- $\bullet$  Suponga que incrementamos el requerimiento del nutriente j por  $\Delta b_i$ .
- Qué nos dice  $\lambda_i$ ?

$$\begin{aligned}
& \underset{\mathbf{x}}{\text{min}} \quad \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\
& \text{sujeto a} \\
& \mathbf{A} \mathbf{x} \ge \mathbf{b} \\
& \mathbf{x} \ge 0
\end{aligned}$$

- $\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}$  óptimos.
- Suponga que incrementamos el requerimiento del nutriente j por  $\Delta b_i$ .
- Qué nos dice  $\lambda_i$ ?
  - En el caso  $\lambda_i > 0$ ?

$$\begin{aligned}
& \underset{\mathbf{x}}{\min} \quad \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\
& \text{sujeto a} \\
& \mathbf{A} \mathbf{x} \ge \mathbf{b} \\
& \mathbf{x} \ge 0
\end{aligned}$$

- $\mathbf{x}, \boldsymbol{\lambda}$  óptimos.
- Suponga que incrementamos el requerimiento del nutriente j por  $\Delta b_i$ .
- Qué nos dice  $\lambda_i$ ?
  - En el caso  $\lambda_i > 0$ ?
  - En el caso  $\lambda_i = 0$ ?