



upcomillas *es*

upcomillas *es*

Programación Lineal

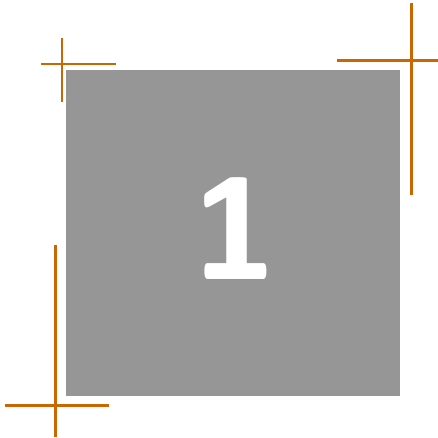
Pedro Sánchez



Contents



1. Solución gráfica
2. Sensibilidades gráficas
3. Método Simplex
4. Metodología Simplex
5. Dualidad
6. Análisis de sensibilidad
7. Método simplex dual



Solución gráfica

Sensibilidades gráficas

Método Simplex

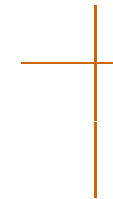
Metodología Simplex

Dualidad

Análisis de sensibilidad

Método simplex dual

Solución gráfica



Solución gráfica (i)

Ejemplo:

- Un artesano fabrica **trenes** y **camiones** de juguete
- Utilizando **tornillos**, **bloques** y **ruedas** como componentes
- En la semana próxima dispone de **8000**, **6000** y **6300** componentes respectivas
- Los beneficios por tren y camión son **1.6** euros/unidad y **1.4** euros/unidad



	Tornillos	Bloques	Ruedas
Tren	10	15	18
Camión	20	10	6

Solución gráfica (ii)

Formulación matemática:

$$\text{Max } Z = 1.6 \cdot x_1 + 1.4 \cdot x_2 \quad \longrightarrow \quad \text{Maximización del beneficio total}$$

sujeto a:

$$10 \cdot x_1 + 20 \cdot x_2 \leq 8000 \quad \longrightarrow \quad \text{Existencias TORNILLOS}$$

$$15 \cdot x_1 + 10 \cdot x_2 \leq 6000 \quad \longrightarrow \quad \text{Existencias BLOQUES}$$

$$18 \cdot x_1 + 6 \cdot x_2 \leq 6300 \quad \longrightarrow \quad \text{Existencias RUEDAS}$$

$$x_1, x_2 \geq 0$$

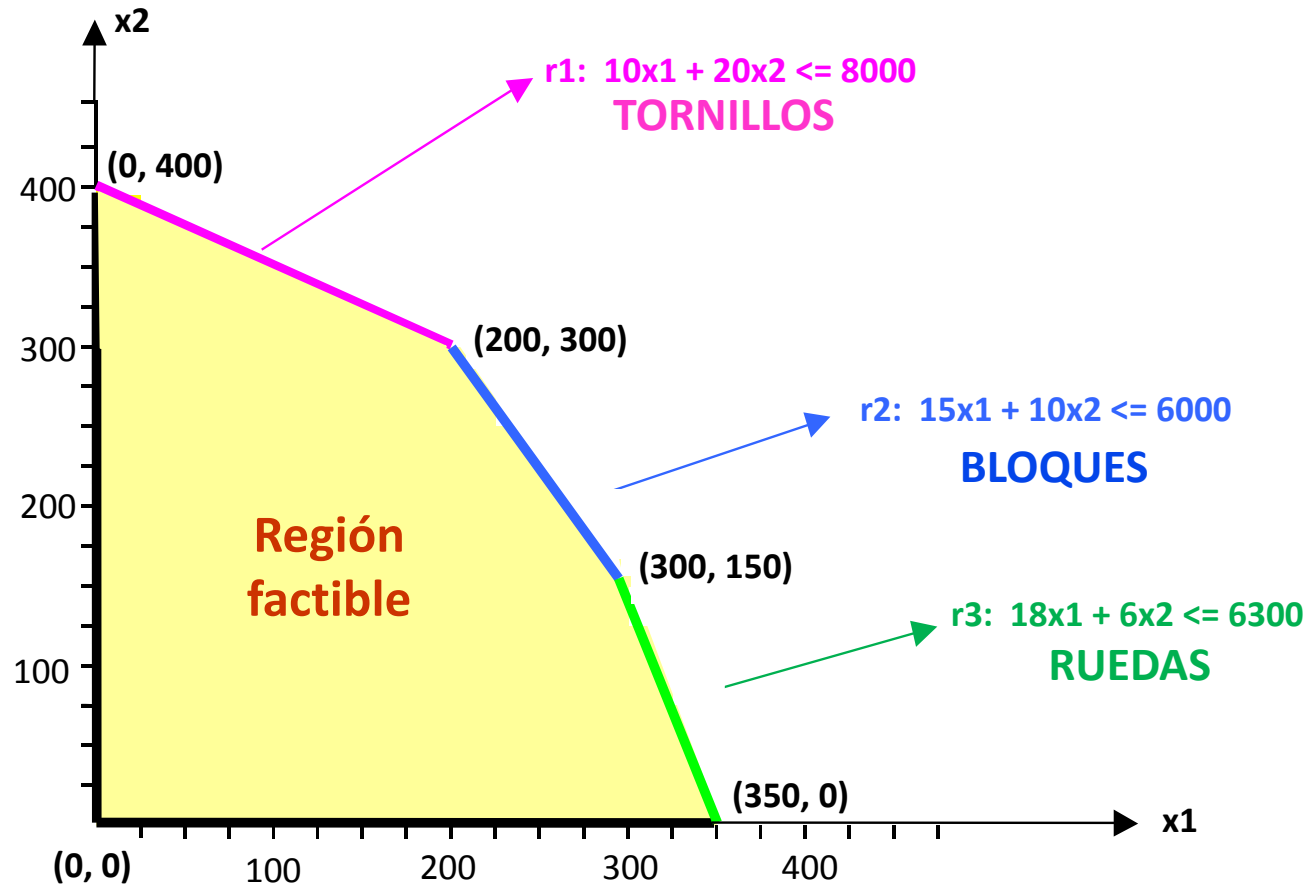
x_1 : Número de **trenes** a fabricar

x_2 : Número de **camiones** a fabricar

Se consideran variables **reales**
en primera aproximación

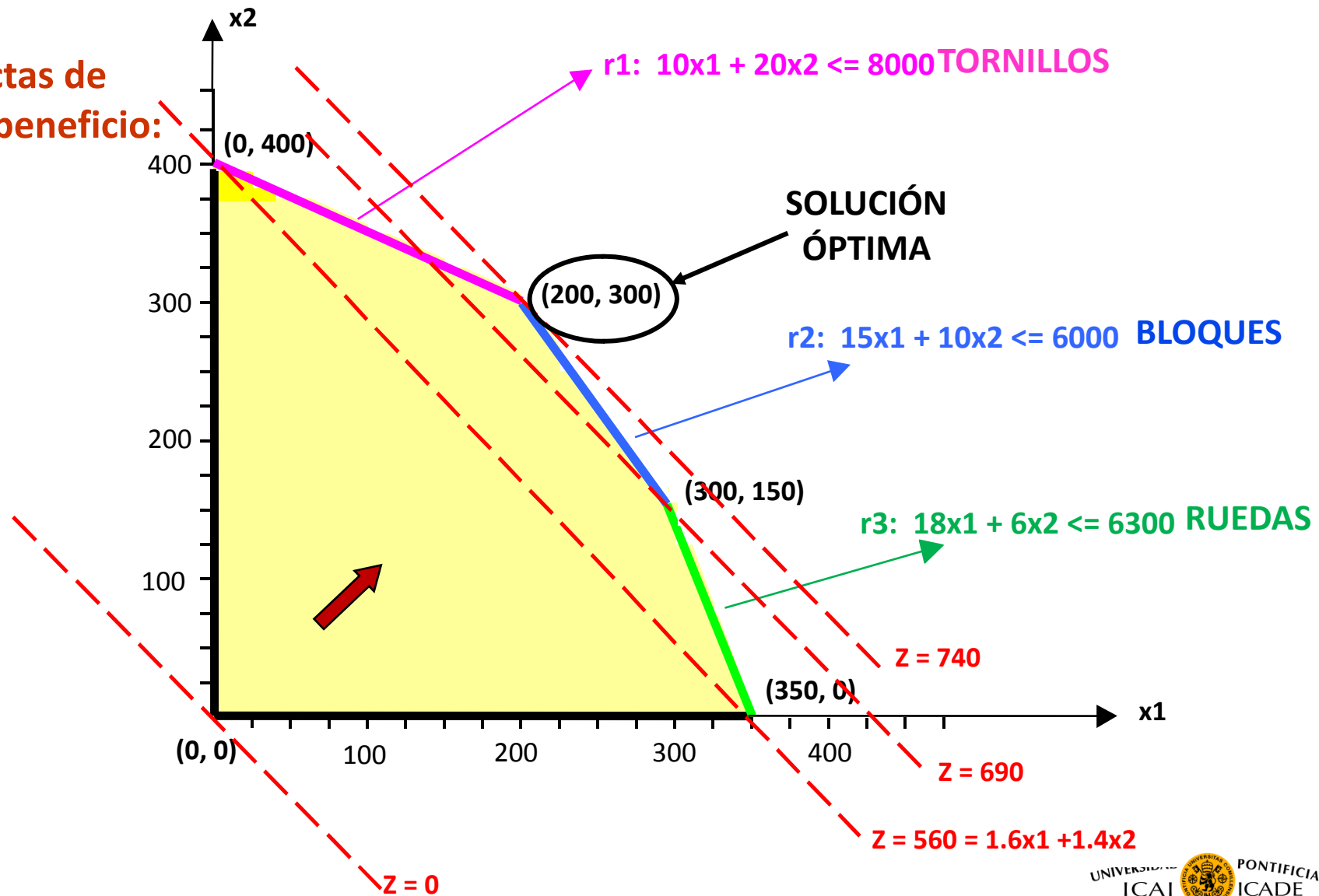
Solución gráfica (iii)

Representación gráfica de restricciones



Solución gráfica (iv)

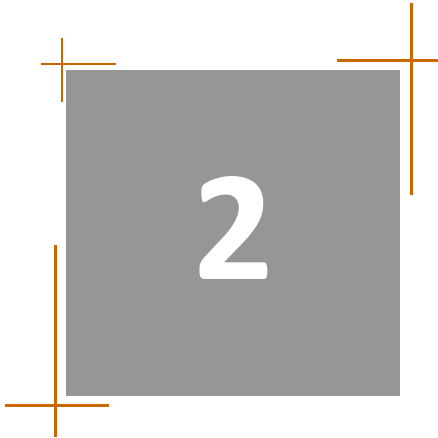
Rectas de isobeneficio:



Solución gráfica (v)

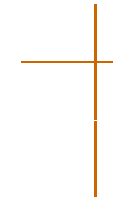
Solución óptima:

- La solución óptima es fabricar **200 trenes** y **300 camiones**
- Se utilizan todas las existencias de **tornillos (8000)**
- Se utilizan todas las existencias de **bloques (6000)**
- Se utilizan **5400 ruedas** sobrando **900** de las existencias
- El beneficio resultante es de **740 euros**



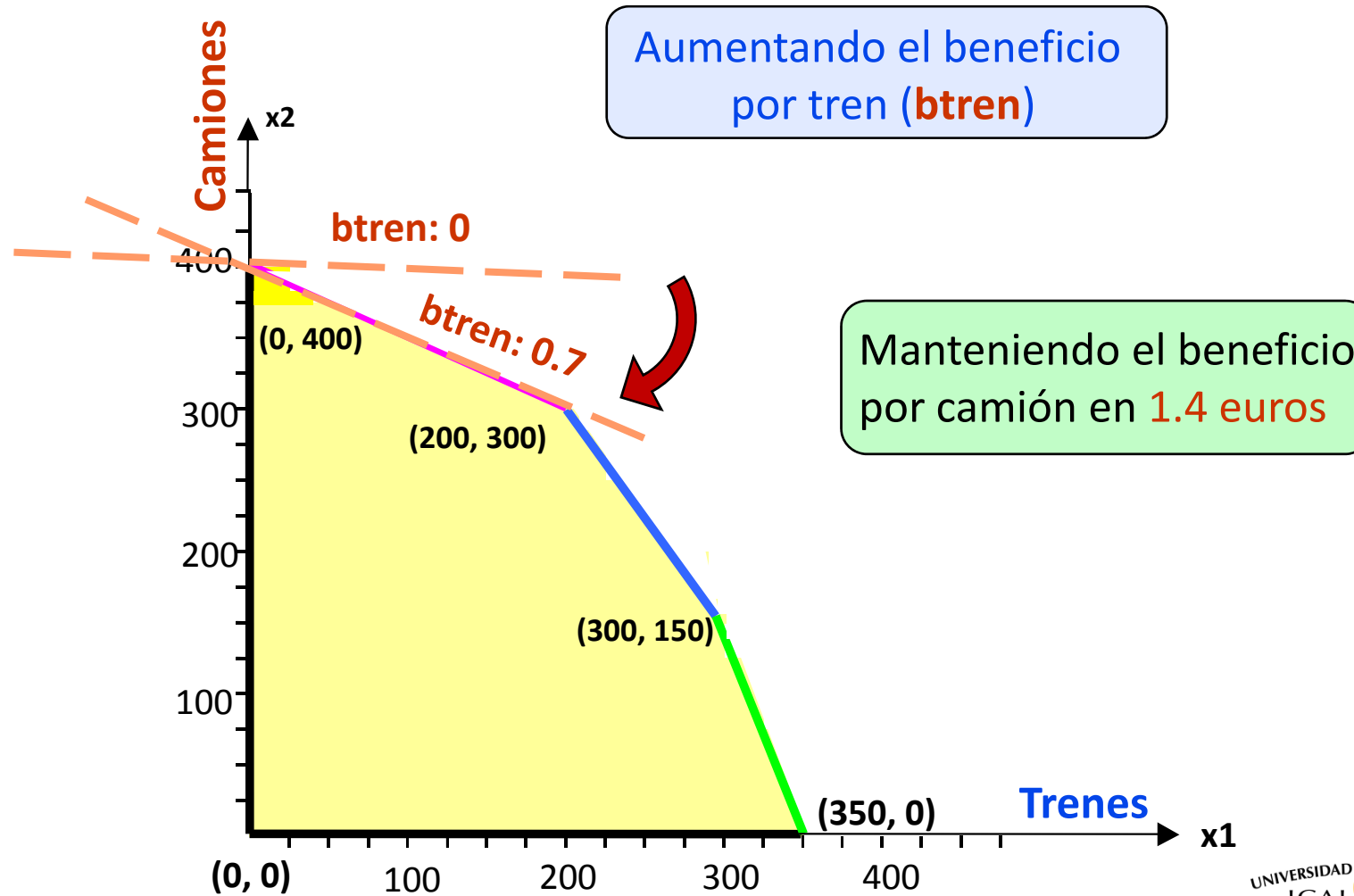
Solución gráfica
Sensibilidades gráficas
Método Simplex
Metodología Simplex
Dualidad
Análisis de sensibilidad
Método simplex dual

Sensibilidades gráficas



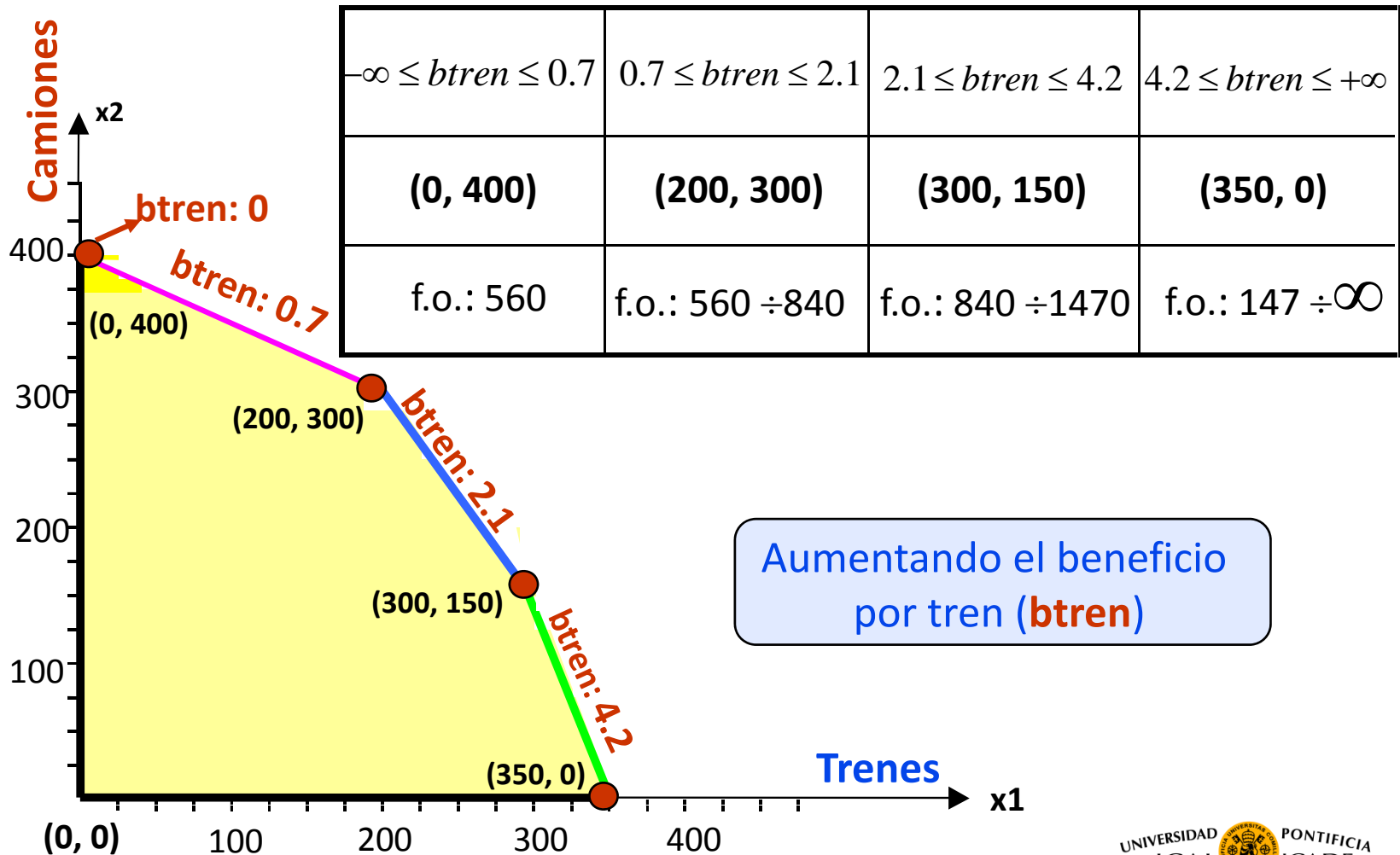
Sensibilidades gráficas (i)

Cambios en coeficientes de la función objetivo (i)



Sensibilidades gráficas (ii)

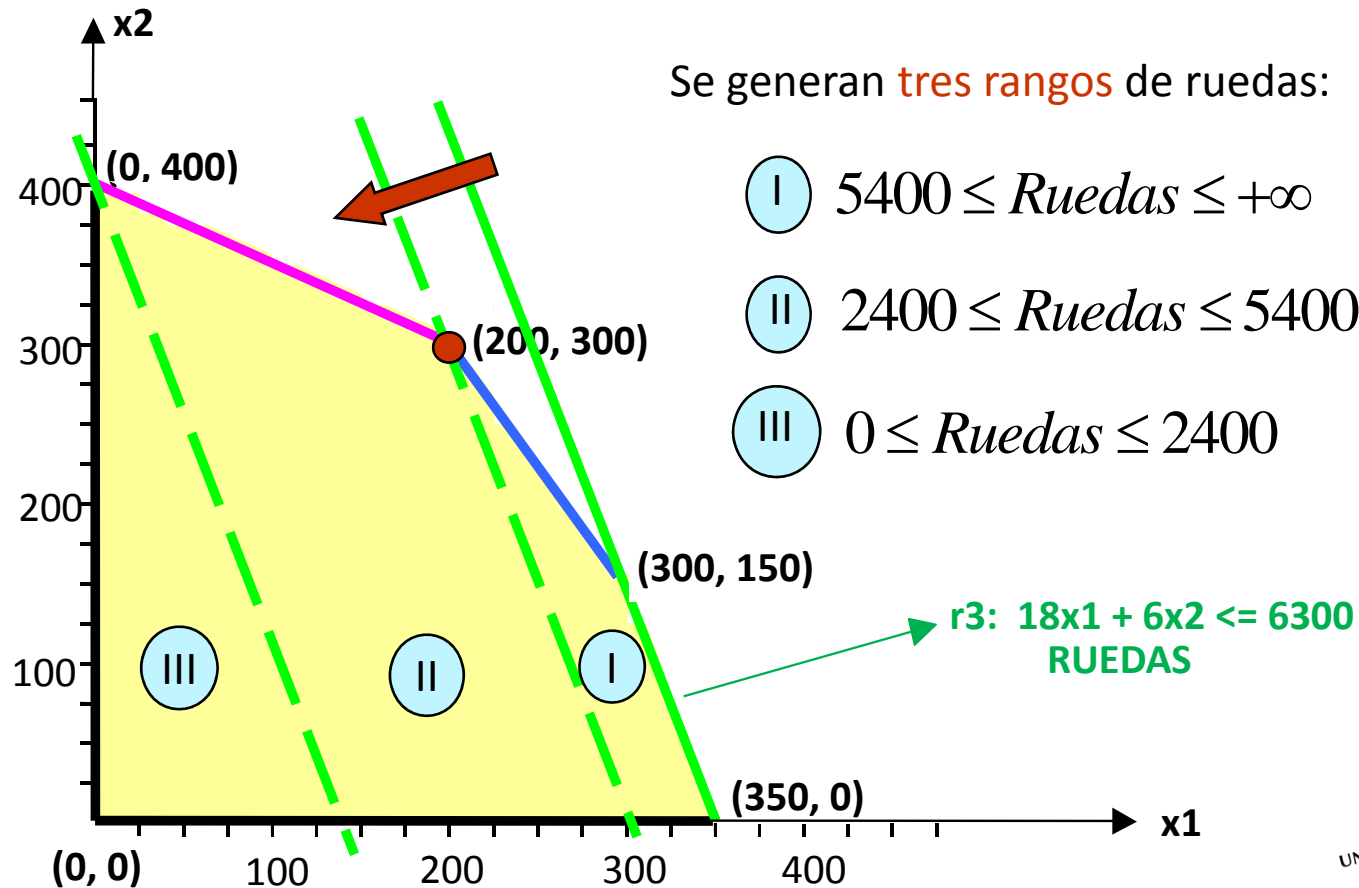
Cambios en coeficientes de la función objetivo (ii)



Sensibilidades gráficas (iii)

Cambios en las restricciones de existencias (i)

Reduciendo el número de existencias de ruedas y manteniendo la función objetivo



Sensibilidades gráficas (iv)

Cambios en las restricciones de existencias (i)

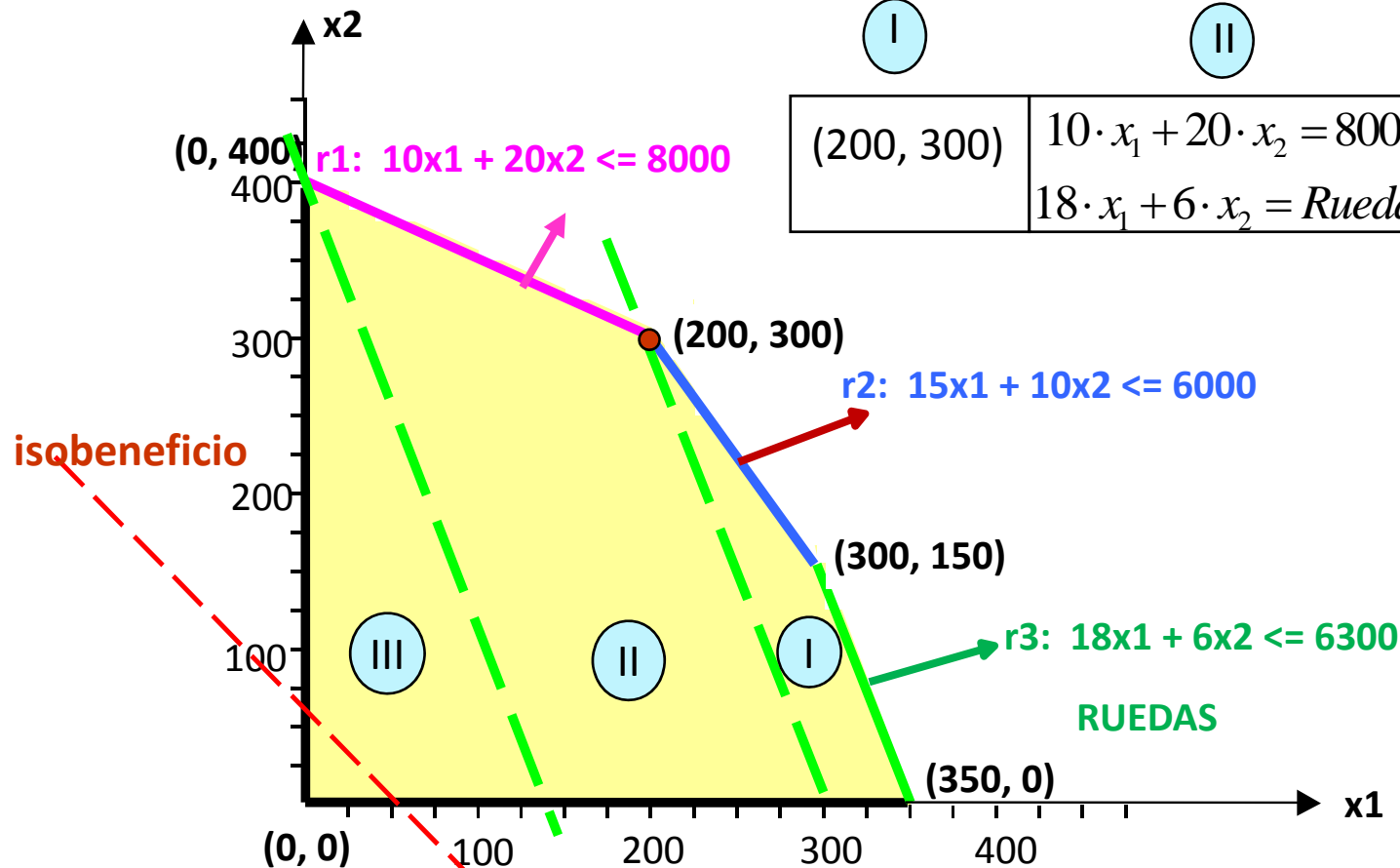
La **solución** en cada uno de los rangos es:

I

II

III

(200, 300)	$10 \cdot x_1 + 20 \cdot x_2 = 8000$	$x_1 = 0$
	$18 \cdot x_1 + 6 \cdot x_2 = \text{Ruedas}$	$18 \cdot x_1 + 6 \cdot x_2 = \text{Ruedas}$



Sensibilidades gráficas (v)

Solución no acotada

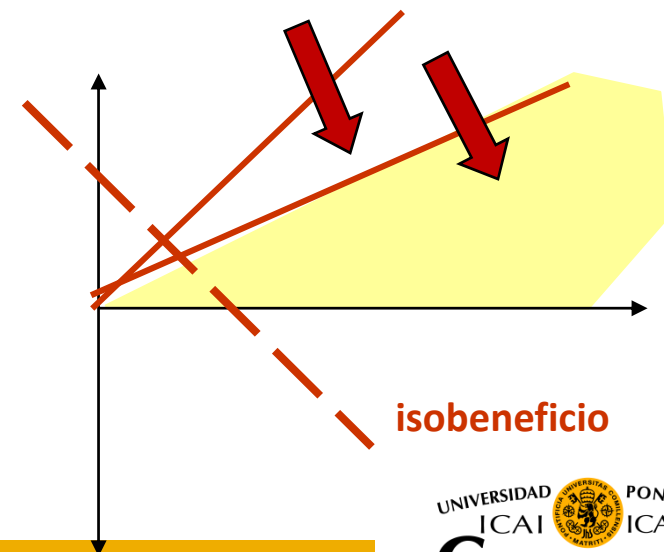
No siempre existe una **solución acotada** para un problema de optimización

En el ejemplo del artesano se obtiene una solución no acotada si:

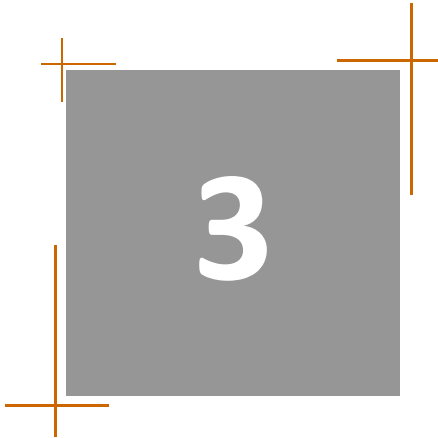
- No se limitan las existencias de tornillos, bloques y ruedas
- Si el proveedor de componentes obliga a que se adquieran al menos 4 bloques y 4 ruedas por cada 4 tornillos

$$(10 \cdot x_1 + 20 \cdot x_2) / 4 \leq (15 \cdot x_1 + 10 \cdot x_2) / 4$$

$$(10 \cdot x_1 + 20 \cdot x_2) / 4 \leq (18 \cdot x_1 + 6 \cdot x_2) / 4$$

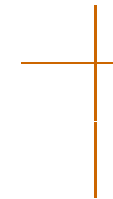


isobeneficio



Solución gráfica
Sensibilidades gráficas
Método Simplex
Metodología Simplex
Dualidad
Análisis de sensibilidad
Método simplex dual

Método simplex



Método Simplex (i)

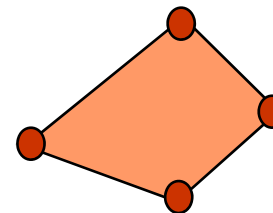
Geometría de la programación lineal

- **Poliedro**: Región definida por la intersección de un conjunto finito de hiperespacios

$$\text{hiperespacios} \left\{ \begin{array}{l} \sum_j a_{ij} \cdot x_j \leq b_i \\ \sum_j a_{ij} \cdot x_j \geq b_i \end{array} \right.$$

- La región factible de un problema de programación lineal es un poliedro
- **Vértice** de un poliedro: punto que no se expresa como combinación lineal convexa de dos puntos distintos de un poliedro

Si existe un óptimo en un problema de programación lineal, éste se encuentra en un VÉRTICE



Método Simplex (ii)

- Forma estándar

$$\min Z = c^T \cdot x$$

$$A \cdot x = b$$

$$x \geq 0$$

$$x \in R^n; A \in R^{m \times n}; c \in R^n; b \in R^m$$



Problema del artesano

$$\text{Min } Z = -1.6 \cdot x_1 - 1.4 \cdot x_2 + 0 \cdot h_1 + 0 \cdot h_2 + 0 \cdot h_3$$

sujeto a:

$$10 \cdot x_1 + 20 \cdot x_2 + h_1 = 8000$$

$$15 \cdot x_1 + 10 \cdot x_2 + h_2 = 6000$$

$$18 \cdot x_1 + 6 \cdot x_2 + h_3 = 6300$$

$$x_1, x_2, h_1, h_2, h_3 \geq 0$$

El método simplex requiere de iteraciones proporcionales al número de restricciones m y el tiempo de resolución es proporcional a m^3

$$c^T = (-1.6, -1.4, 0, 0, 0)$$

$$x^T = (x_1, x_2, h_1, h_2, h_3)$$

$$A = \begin{bmatrix} 10 & 20 & 1 & 0 & 0 \\ 15 & 10 & 0 & 1 & 0 \\ 18 & 6 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$b = \begin{bmatrix} 8000 \\ 6000 \\ 6300 \end{bmatrix}$$

Método Simplex (iii)

Transformaciones a la forma estándar

- **Función objetivo :** $\max Z \rightarrow \min -Z$

- **Restricciones \leq :** Se introduce una variable de holgura u_i

$$\sum_j a_{ij} \cdot x_j \leq b_i \rightarrow \sum_j a_{ij} \cdot x_j + u_i = b_i \quad \boxed{b_i \geq 0}$$

- **Restricciones \geq :** Se introduce una variable de holgura o exceso v_i

$$\sum_j a_{ij} \cdot x_j \geq b_i \rightarrow \sum_j a_{ij} \cdot x_j - v_i = b_i \quad \boxed{b_i \geq 0}$$

- **Variables negativas :** $-\infty \leq x_j \leq 0 \rightarrow x_j = -y_j ; 0 \leq y_j \leq +\infty$

- **Variables negativas acotadas :** $L_j \leq x_j \leq 0 \rightarrow x_j = y_j + L_j ; 0 \leq y_j \leq -L_j$

- **Variables libres :** Se sustituye por 2 variables $x_j = x_j^+ - x_j^-$

$$0 \leq x_j^+ \leq \infty \quad 0 \leq x_j^- \leq \infty$$

Método Simplex (iv)

Tipos de Soluciones

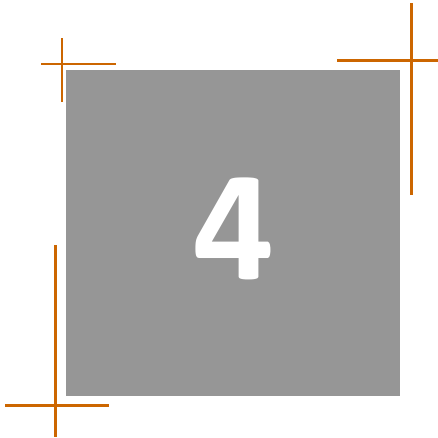
- **Solución Factible:** Satisface todas las restricciones
Pertenece a la región factible
- **Solución Infactible:** Viola al menos una restricción
No pertenece a la región factible
- **Solución Básica Factible:** Tiene m variables básicas asociadas a la matriz no singular de restricciones A de rango m que toman valor $\neq 0$ y el resto = 0
- **Solución Óptima :** Solución básica factible con mejor valor de la f.o.

Método Simplex (v)

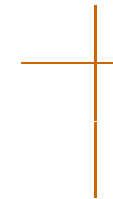
Teorema fundamental de la Programación Lineal

- Si admite solución factible, ésta es Solución Básica
- Si admite solución óptima finita, ésta es Solución Básica Óptima

Solución gráfica
Sensibilidades gráficas
Método Simplex
Metodología Simplex
Dualidad
Análisis de sensibilidad
Método simplex dual



Metodología Simplex



Métodología Simplex (i)

Descomposición en componentes BASICAS y NO BASICAS

$$x^T = [x_B, x_N]^T \begin{cases} x_B \in R^m \text{ vector de variables BASICAS} \\ x_N \in R^{n-m} \text{ vector de variables NO BASICAS} \end{cases}$$

$$A = [B, N]^T \begin{cases} B \in R^{m \times m} \text{ matriz BASE} \\ N \in R^{m \times n-m} \text{ matriz NO BASICA} \end{cases}$$

$$c^T = [c_B, c_N]^T \begin{cases} c_B \in R^m \text{ coeficientes de variables BASICAS} \\ c_N \in R^{n-m} \text{ coeficientes de variables NO BASICAS} \end{cases}$$

Métodología Simplex (ii)

Reformulación del problema

$$A \cdot x = b$$

$$B \cdot x_B + N \cdot x_N = b \quad \rightarrow \quad x_B = B^{-1} (b - N x_N) = B^{-1} b - B^{-1} N x_N$$

Función objetivo

$$Z = c_B^T x_B + c_N^T x_N = c_B^T B^{-1} b + \left[c_N^T - c_B^T B^{-1} N \right] x_N$$

Al tomar valor nulo las variables no básicas se tiene:

$$x_B = B^{-1} b$$

$$Z = c_B^T x_B = c_B^T B^{-1} b$$

Métodología Simplex (iii)

Los costes reducidos

$$\hat{C}_N^T = C_N^T - c_B^T B^{-1} N \longrightarrow \text{Vector de costes reducidos}$$

$$\hat{c}_j = c_j - c_B^T B^{-1} a_j = c_j - z_j$$

a_j :columna de la variable x_j en A

Los costes reducidos en la función objetivo:

$$Z = c_B^T x_B + \sum_{j \in I_N} \hat{c}_j x_j = \hat{z} + \sum_{j \in I_N} \hat{c}_j x_j = \hat{z} + \sum_{j \in I_N} (c_j - z_j) x_j$$

- El coste reducido indica el cambio en la f.o. debido a un incremento unitario de la variable
- En el óptimo todos los costes reducidos de las variables no básicas son ≥ 0 (estándar)
- Los costes reducidos de las variables básicas son siempre 0
- Si el coste reducido de una variable no básica en el óptimo es 0 \longrightarrow múltiples óptimos

Métodología Simplex (iv)

Metodología en el problema del artesano:

$$x_B = \begin{pmatrix} h_1 \\ h_2 \\ h_3 \end{pmatrix} \quad x_N = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \quad c_N = \begin{pmatrix} -1.6 \\ -1.4 \end{pmatrix} \quad c_B = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad N = \begin{pmatrix} 10 & 20 \\ 15 & 10 \\ 18 & 6 \end{pmatrix}$$

$$x_B = B^{-1}b = \begin{pmatrix} 8000 \\ 6000 \\ 6300 \end{pmatrix} \quad x_N = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \rightarrow \quad \text{Solución inicial} \\ (x_1, x_2) = (0, 0)$$

Costes reducidos: $\hat{c}_N^T = c_N^T - c_B^T B^{-1}N = (-1.6, -1.4)$

Cambios en las variables básicas:

$$x_B = B^{-1}b - B^{-1}N x_N \quad x_B = \begin{pmatrix} 8000 \\ 6000 \\ 6300 \end{pmatrix} - \begin{bmatrix} 10 & 20 \\ 15 & 10 \\ 18 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

Métodología Simplex (v)

Evolución de la función objetivo del artesano:

La función objetivo cambia de valor al cambio de las variables básicas

Ejemplo: $Z = c_B^T B^{-1}b + \hat{c}_N^T x_N = 0 + (-1.6, -1.4) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = -1.6 \cdot x_1 + -1.4 \cdot x_2$

La f.o. disminuye al aumentar cualquiera de las variables no básicas



La base actual **NO** es óptima

- La prueba de optimalidad consiste en comprobar si existe alguna variable con coste reducido negativo

- ① Si no existieran, la base actual es óptima
- ② Si existen, se selecciona entre ellas la variable básica entrante cuyo coste reducido tenga mayor valor absoluto

Ejemplo: La x_1 tiene coste reducido -1.6 y por ello es la variable entrante

Métodología Simplex (vi)

Incremento de las variables NO BASICAS:

Las variables NO BÁSICAS se pueden incrementar hasta que las variables BÁSICAS incumplan una o varias restricciones

$$x_B = B^{-1}b - B^{-1}N x_N = \hat{b} - B^{-1}a_t x_t = \hat{b} - y_t x_t$$

a_t : columna de la matriz A correspondiente a la variable x_t

$$(x_B)_i = \hat{b}_i - y_{it} x_t \quad ; \quad i \in I_N$$

- Si $y_{it} > 0 \Rightarrow (x_B)_i$ Disminuye cuando x_t se incrementa hasta $\frac{\hat{b}_i}{y_{it}}$
(hasta que se anula)
- Si $y_{it} \leq 0 \Rightarrow (x_B)_i$ Aumenta o permanece

Métodología Simplex (vii)

Máximo incremento de variables NO BASICAS:

La variable NO BÁSICA elegida como variable BÁSICA ENTRANTE se incrementa hasta que la primera variable BÁSICA se anula

La variable BÁSICA SALIENTE es la que primero se anula

$$\bar{x}_t = \min_{1 \leq i \leq m} \left\{ \frac{\hat{b}_i}{y_{it}} : y_{it} > 0 \right\}$$

Ejemplo artesano:

$$y_1 = B^{-1}a_{x1} = \begin{bmatrix} 10 \\ 15 \\ 18 \end{bmatrix} \quad \bar{x}_1 = \min \left\{ \frac{8000}{10}, \frac{6000}{15}, \frac{6300}{18} \right\} = \min \{ 800, 400, \underline{350} \}$$

h_3 es la variable básica saliente



h_3

Métodología Simplex (viii)

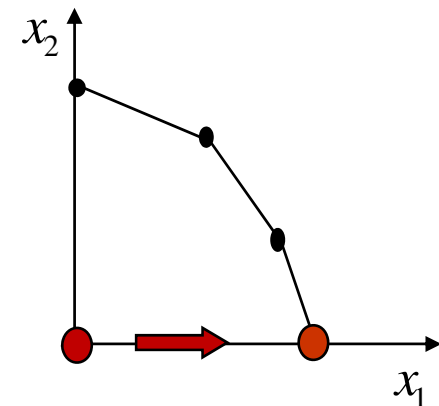
Actualización de las variables BASICAS y la F.O.:

$$x_B = B^{-1}b$$

$$\hat{Z} = c_B^T x_B$$

Ejemplo: $B = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 10 \\ 0 & 1 & 15 \\ 0 & 0 & 18 \end{bmatrix}$ $B^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -0.5 \\ 0 & 1 & -0.83 \\ 0 & 0 & 0.05 \end{bmatrix}$

$$x_B = \begin{bmatrix} h_1 \\ h_2 \\ x_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -0.5 \\ 0 & 1 & -0.83 \\ 0 & 0 & 0.05 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 8000 \\ 6000 \\ 6300 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4500 \\ 750 \\ 350 \end{bmatrix}$$



Solución 1ª iteración: (350, 0) \rightarrow Función objetivo = -560

Métodología Simplex (ix)

PASOS del método SIMPLEX (i)

① **Inicialización:** Solución básica factible inicial

$$x_B = \hat{b} = B^{-1} b \geq 0$$

$$\hat{z} = c_B^T x_B$$

② **Prueba de optimalidad:** Se calculan los costes reducidos

$$\hat{c}_N^T = c_N^T - c_B^T B^{-1} N$$

- Si todos los costes reducidos son ≥ 0 , la base es **óptima**
- Si existe algún coste reducido < 0 se selecciona **var. básica entrante** aquella cuyo coste reducido negativo tenga mayor valor absoluto x_t

Métodología Simplex (x)

PASOS del método SIMPLEX (ii)

③ Iteración

$$y_t = B^{-1} a_t : \text{columna pivote de } x_t$$

$$\frac{\hat{b}_s}{y_{st}} = \min_{1 \leq i \leq m} \left\{ \frac{\hat{b}_i}{y_{it}} : y_{it} > 0 \right\} : \text{variable básica saliente } x_s$$

Si todas las $y_{it} \leq 0$ el problema resulta **no acotado**

④ Pivotamiento

- Actualización de la matriz B^{-1}
- Actualización del vector de variables básicas x_B
- Volver al paso ②

Métodología Simplex (xi)

Pasos del simplex al problema de artesano:

Iteración 2

$$x_B = \begin{pmatrix} h_1 \\ h_2 \\ x_1 \end{pmatrix} \quad x_N = \begin{pmatrix} h_3 \\ x_2 \end{pmatrix} \quad x_B = \begin{pmatrix} 4500 \\ 750 \\ 350 \end{pmatrix}$$

Costes reducidos:

$$\hat{c}_N^T = c_N^T - c_B^T B^{-1} N = (0, -1.4) - (0, 0, -1.6) \begin{pmatrix} 1 & 0 & -0.5 \\ 0 & 1 & -0.83 \\ 0 & 0 & 0.05 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 20 \\ 0 & 10 \\ 1 & 6 \end{pmatrix} = (0.08, \underline{\underline{-0.86}})$$

Se selecciona la variable x_2 como **variable básica entrante**

$$y_t = B^{-1} a_{x_2} = \begin{pmatrix} 16.6 \\ 5 \\ 0.3 \end{pmatrix} \quad \bar{x}_t = \min \left\{ \frac{4500}{16.6}, \frac{750}{5}, \frac{350}{0.3} \right\} = \min \left\{ 270, \underline{\underline{150}}, 1166.6 \right\}$$

Se selecciona la variable h_2 como **variable básica saliente**

Métodología Simplex (xii)

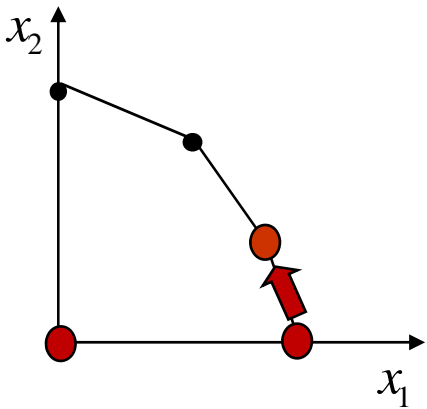
Pasos del simplex al problema de artesano:

Iteración 2 (cont.)

$$x_B = \begin{pmatrix} h_1 \\ x_2 \\ x_1 \end{pmatrix} = B^{-1} b = \begin{pmatrix} 1 & -3.3 & 2.2 \\ 0 & 0.2 & -0.16 \\ 0 & -0.06 & 0.1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 8000 \\ 6000 \\ 6300 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2000 \\ 150 \\ 300 \end{pmatrix} \rightarrow \text{Solución Iteración 2ª}$$

Función objetivo: -690 $(x_1, x_2) = (300, 150)$

Las **soluciones** van cambiando por vértices adyacentes



La **función objetivo** siempre mejora o permanece

Métodología Simplex (xiii)

Pasos del simplex al problema de artesano:

Iteración 3

$$x_N = \begin{pmatrix} h_3 \\ h_2 \end{pmatrix}$$

Costes reducidos:

$$\hat{c}_N^T = c_N^T - c_B^T B^{-1} N = (0,0) - (0, -1.4, -1.6) \begin{pmatrix} 1 & -3.\hat{3} & 2.\hat{2} \\ 0 & 0.2 & -0.16 \\ 0 & -0.0\hat{6} & 0.\hat{1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = \underline{\underline{(-0.0\hat{5}, 0.17\hat{3})}}$$

Se selecciona la variable h_3 como **variable básica entrante**

$$y_t = B^{-1} a_{h_3} = \begin{pmatrix} 2.\hat{2} \\ -0.1\hat{6} \\ 0.\hat{1} \end{pmatrix} \quad \bar{x}_t = \min \left\{ \frac{2000}{2.\hat{2}}, \text{nulo}, \frac{300}{0.\hat{1}} \right\} = \min \left\{ \underline{\underline{900}}, \text{nulo}, 2700 \right\}$$

Se selecciona la variable h_1 como **variable básica saliente**

Métodología Simplex (xiv)

Pasos del simplex al problema de artesano:

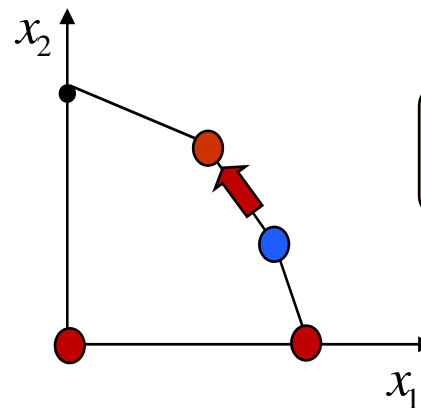
Iteración 3 (cont.)

$$x_B = \begin{pmatrix} h_3 \\ x_2 \\ x_1 \end{pmatrix} = B^{-1} b = \begin{pmatrix} 0.45 & -1.5 & 1 \\ 0.075 & -0.05 & 0 \\ -0.05 & 0.1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 8000 \\ 6000 \\ 6300 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 900 \\ 300 \\ 200 \end{pmatrix} \rightarrow \text{Solución Iteración 3ª}$$

Función objetivo: -740

$$(x_1, x_2) = (200, 300)$$

Sabemos gráficamente que es el óptimo



Falta comprobarlo

Iteración 4

Métodología Simplex (xv)

Pasos del simplex al problema de artesano:

Iteración 4

$$x_B = \begin{pmatrix} h_3 \\ x_2 \\ x_1 \end{pmatrix} \quad x_N = \begin{pmatrix} h_1 \\ h_2 \end{pmatrix} \quad x_B = \begin{pmatrix} 900 \\ 300 \\ 200 \end{pmatrix}$$

Costes reducidos:

$$\hat{c}_N^T = c_N^T - c_B^T B^{-1} N = (0, 0) - (0, -1.4, -1.6) \begin{pmatrix} 0.45 & -1.5 & 1 \\ 0.075 & -0.05 & 0 \\ -0.05 & 0.1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = (0.025, 0.09)$$

No hay costes reducidos negativos
Por tanto se ha alcanzado el **ÓPTIMO**
en la iteración anterior

Métodología Simplex (xvi)

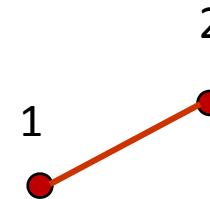
Múltiples óptimos:

Se detectan múltiples óptimos cuando en el óptimo existen variables no básicas cuyos **costes reducidos** son **nulos**

Para que sean diferentes óptimos, la variable no básica con coste reducido nulo ha de tomar valor no nulo al entrar en la base

Ejemplo: Dos soluciones óptimas (x_1^1, x_2^1) (x_1^2, x_2^2)

$$0 \leq \lambda \leq 1 \quad \begin{cases} x_1 = \lambda \cdot x_1^1 + (1 - \lambda) \cdot x_1^2 \\ x_2 = \lambda \cdot x_2^1 + (1 - \lambda) \cdot x_2^2 \end{cases}$$



Métodología Simplex (xvii)

Forma tabular:

Se expresa el problema de optimización en una tabla con la siguiente estructura:

Var.básicas	z	x_N	x_B	Cotas
-z	-1	C_N^T	C_B^T	0
x_B	0	N	B	b

} Función objetivo
} Restricciones

Se resta de la función objetivo las restricciones multiplicadas por $c_B^T B^{-1}$

Se multiplican las restricciones por B^{-1}

Var.básicas	z	x_N	x_B	Cotas
-z	-1	$C_N^T - C_B^T B^{-1} N$	0	$-C_B^T B^{-1} b$
x_B	0	$B^{-1} N$	I	$B^{-1} b$

} Costes reducidos
} Valores solución

Metodología simplex (xviii)

Eliminación gaussiana:

Sirve para actualizar la tabla de una a otra iteración

'Se pone un 1 en el elemento pivote y un 0 en el resto de la columna'

- Dividir la fila pivote por el elemento pivote y_{st}
- Restar a las demás filas la nueva fila pivote multiplicada por el elemento que se anula de la columna pivote

Iteración 1

	z	x1	x2	h1	h2	h3	Cotas	Relación
-z	-1	-1.6	-1.4	0	0	0	0	+1.6
h1	0	10	20	1	0	0	8000	8000/10 -10
h2	0	15	10	0	1	0	6000	6000/15 -15
h3	0	18	6	0	0	1	6300	6300/18 /18

Variable básica saliente ← h3

Variable básica entrante ↓ x1

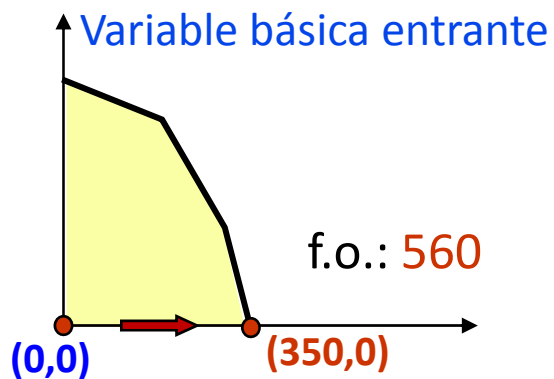
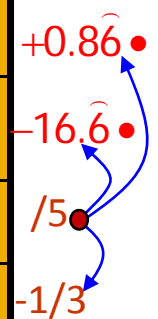
El elemento pivote resulta y_{31}

Metodología simplex (xix)

Iteración 2

	z	x1	x2	h1	h2	h3	Cotas	Relación
-z	-1	0	-0.86	0	0	0.08	560	
h1	0	0	16.6	1	0	-0.5	4500	$\frac{4500}{16.6} = 270$
h2	0	0	5	0	1	$-5/6$	750	150
x1	0	1	$1/3$	0	0	$1/18$	350	1050

Variable básica saliente



El elemento pivote resulta y_{22}

Metodología simplex (xx)

Iteración 3

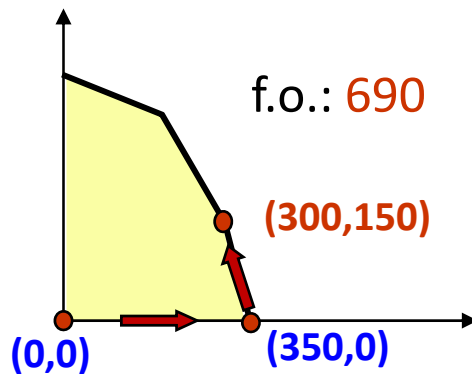
	z	x1	x2	h1	h2	h3	Cotas	Relación
-z	-1	0	0	0	0.173	-0.05	690	
h1	0	0	0	1	-3.3	2.2	2000	900
x2	0	0	1	0	1/5	-1/6	150	nulo
x1	0	1	0	0	-1/15	1/9	300	2700

Variable básica saliente ←

-0.05
/2.2
+1/6
-1/9

Variable básica entrante

El elemento pivote resulta y_{12}



Metodología simplex (xxi)

Iteración 4

	z	x1	x2	h1	h2	h3	Cotas
-z	-1	0	0	0.025	0.09	0	740
h3	0	0	0	0.45	-1.5	1	900
x2	0	0	1	0.075	-0.05	0	300
x1	0	1	0	-0.05	0.1	0	200

Todos los costes reducidos son positivos o nulos por lo que el óptimo ha sido alcanzado

Solución óptima: (200, 300)

Función objetivo: 740

Metodología simplex (xxii)

Solución básica factible inicial

- En las restricciones \leq la base está formada por las variables de holgura h_i
- En las restricciones \geq se introducen variables de exceso e_i y variables artificiales a_i
- En las restricciones $=$ se introducen variables artificiales

$$\sum_j a_{ij} x_j \leq b_i \Rightarrow \sum_j a_{ij} x_j + h_i = b_i$$

$$\sum_j a_{ij} x_j \geq b_i \Rightarrow \sum_j a_{ij} x_j - e_i + a_i = b_i$$

$$\sum_j a_{ij} x_j = b_i \Rightarrow \sum_j a_{ij} x_j + a_i = b_i$$

Metodología simplex (xxiii)

Solución básica factible inicial (cont.)

- Las variables artificiales y las variables de holgura (en restricciones \leq) constituyen la base inicial del Simplex
- Las soluciones con variables artificiales no son factibles
- Si no se pueden eliminar las variables artificiales \Rightarrow problema **INFACTIBLE**

Metodología simplex (xxiv)

Métodos de anulación de variables artificiales

- **Método de la M mayúscula**

- Introduce variables artificiales en la f.o. penalizadas con un coeficiente elevado, **M**
- Pueden existir problemas numéricos en su resolución

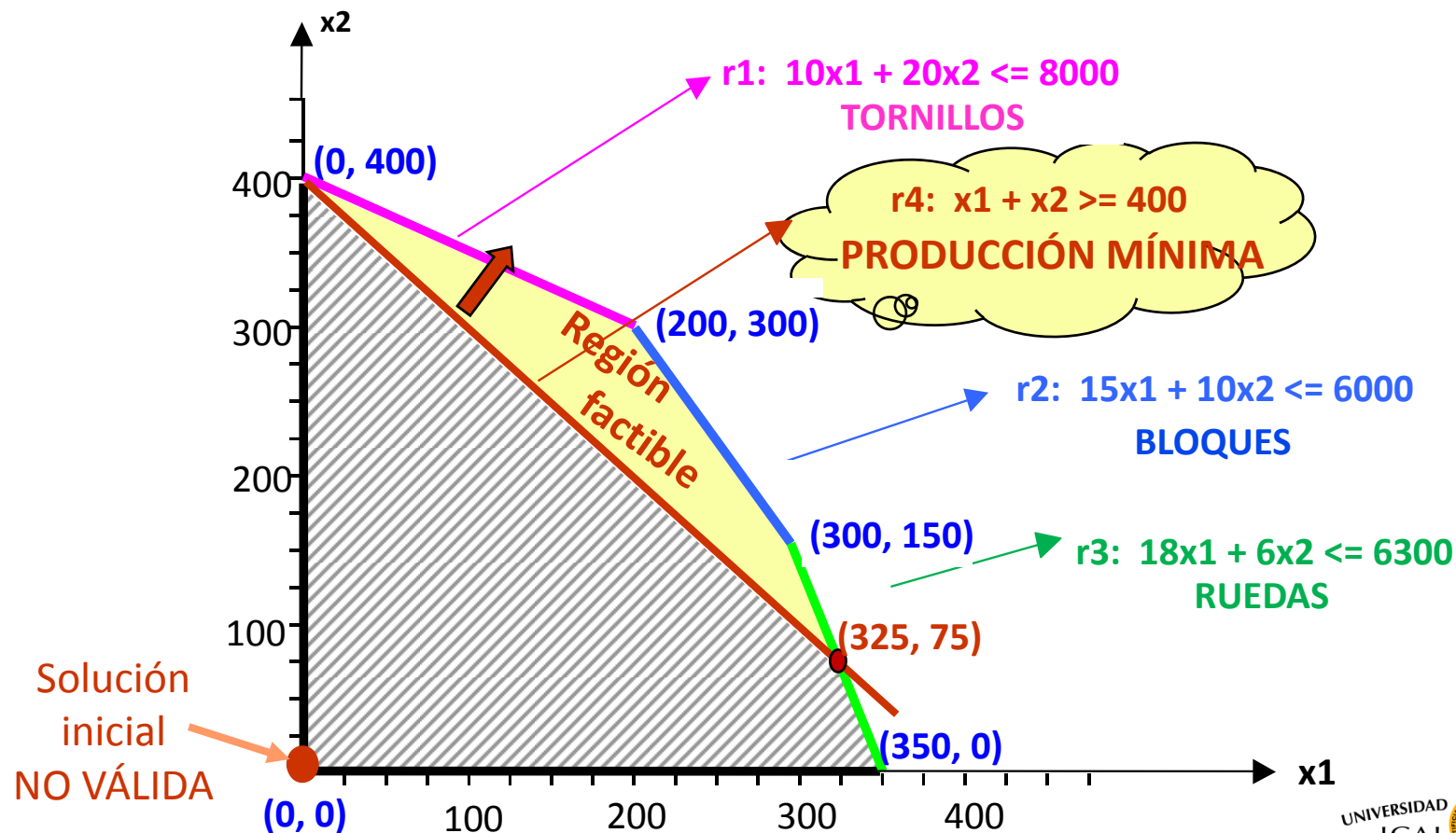
- **Método de las dos fases**

- La fase I tiene por f.o. la suma de las variables artificiales
- Si la fase I acaba con la f.o. nula, el problema es factible y se obtiene una solución básica factible
- La fase II restablece la f.o. original y parte de la solución básica factible del final de la fase I

Metodología simplex (xxv)

Ejemplo del método de las dos fases

En el ejemplo del artesano se introduce la restricción de que el número total de juguetes fabricados debe ser al menos de 400



Metodología simplex (xxvi)

Ejemplo del artesano(cont.i)

Min a_1

$$\text{sujeto } a: 10x_1 + 20x_2 + h_1 = 8000$$

$$15x_1 + 10x_2 + h_2 = 6000$$

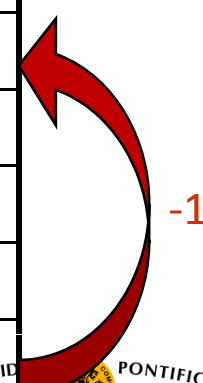
$$18x_1 + 6x_2 + h_3 = 6300$$

$$x_1 + x_2 - e_1 + a_1 = 400$$

$$x_1, x_2, h_1, h_2, h_3, e_1, a_1 \geq 0$$

Fase I (iteración 0)

Var. básicas	z	x1	x2	h1	h2	h3	e1	a1	cotas
-z	-1	0	0	0	0	0	0	1	
h1	0	10	20	1	0	0	0	0	8000
h2	0	15	10	0	1	0	0	0	6000
h3	0	18	6	0	0	1	0	0	6300
a1	0	1	1	0	0	0	-1	1	400



Metodología simplex (xxvii)

iteración
1

Var. básicas	z	x1	x2	h1	h2	h3	e1	a1	cotas	Relación
-z	-1	<u>-1</u>	-1	0	0	0	1	0	-400	
h1	0	10	20	1	0	0	0	0	8000	800
h2	0	15	10	0	1	0	0	0	6000	400
h3	0	18	6	0	0	1	0	0	6300	350
a1	0	1	1	0	0	0	-1	1	400	400

iteración
2

Var. básicas	z	x1	x2	h1	h2	h3	e1	a1	cotas	Relación
-z	-1	0	-2/3	0	0	1/18	1	0	-50	
h1	0	0	50/3	1	0	-5/9	0	0	4500	270
h2	0	0	5	0	1	-15/18	0	0	750	150
x1	0	1	1/3	0	0	1/18	0	0	350	1050
a1	0	0	2/3	0	0	-1/18	-1	1	50	75

Metodología simplex (xxviii)

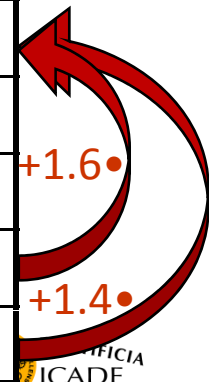
iteración
3

Var. básicas	z	x1	<u>x2</u>	h1	h2	h3	e1	a1	cotas
-z	-1	0	0	0	0	0	0	1	0
h1	0	0	0	1	0	0.83̂	25	-25	3250
h2	0	0	0	0	1	-15/36	7.5	-7.5	375
x1	0	1	0	0	0	1/12	1/2	-1/2	325
<u>x2</u>	0	0	1	0	0	-1/12	-3/2	3/2	75

Fase II

iteración
1

Var. básicas	z	x1	x2	h1	h2	h3	e1	a1	cotas
-z	-1	-1.6	-1.4	0	0	0	0	0	
h1	0	0	0	1	0	0.83̂	25	-25	3250
h2	0	0	0	0	1	-15/36	7.5	-7.5	375
x1	0	1	0	0	0	1/12	1/2	-1/2	325
x2	0	0	1	0	0	-1/12	-3/2	3/2	75



Metodología simplex (xxix)

Fase II

iteración
2

Var. básicas	z	x1	x2	h1	h2	h3	e1	a1	cotas	Relación
-z	-1	0	0	0	0	$0.01\hat{6}$	-1.3	1.3	625	
h1	0	0	0	1	0	$0.8\hat{3}$	25	-25	3250	130
h2	0	0	0	0	1	$-15/36$	7.5	-7.5	375	50
x1	0	1	0	0	0	$1/12$	$1/2$	$-1/2$	325	650
x2	0	0	1	0	0	$-1/12$	$-3/2$	$3/2$	75	

iteración
3

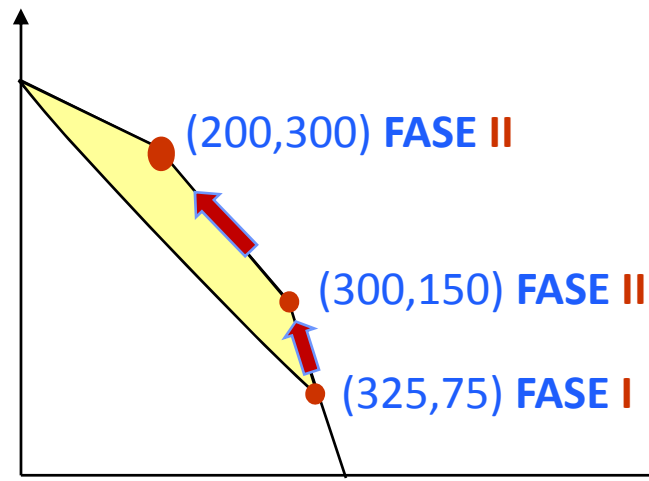
Var. básicas	z	x1	x2	h1	<u>h2</u>	h3	e1	a1	cotas	Relación
-z	-1	0	0	0	$0.17\hat{3}$	$-0.0\hat{5}$	0	0	690	
h1	0	0	0	1	$-3.\hat{3}$	2.2	0	0	2000	900
<u>e1</u>	0	0	0	0	$2/15$	$-1/18$	1	-1	50	
x1	0	1	0	0	$-1/15$	$1/9$	0	0	300	2700
x2	0	0	1	0	$1/5$	$-1/6$	0	0	150	

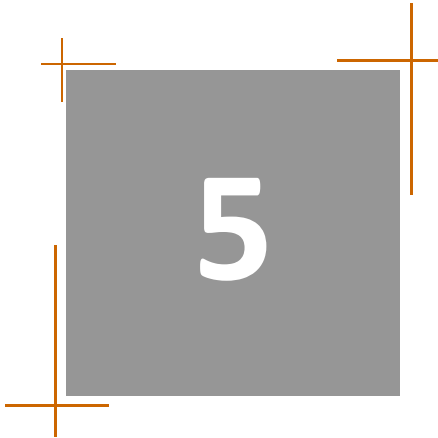
Metodología simplex (xxx)

Fase II

iteración
4

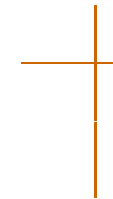
Var. básicas	z	x1	x2	h1	h2	h3	e1	a1	cotas
-z				<u>0.025</u>	<u>0.09</u>	0	0	0	740
h3	0	0	0	0.45	-3/2	1	0	0	900
e1	0	0	0	0.025	0.05	0	1	-1	100
x1	0	1	0	-0.05	0.1	0	0	0	200
x2	0	0	1	0.075	-0.05	0	0	0	300





Solución gráfica
Sensibilidades gráficas
Método Simplex
Metodología Simplex
Dualidad
Análisis de sensibilidad
Método simplex dual

Dualidad



Dualidad (i)

PRIMAL (m x n)	DUAL (n x m)
$\max_x z = c^T x$ $Ax \leq b$ $x \geq 0$	$\min_y y_0 = b^T y$ $A^T y \geq c$ $y \geq 0$
$\max_{x_j} z = \sum_{j=1}^n c_j x_j$ $\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i \quad i = 1, \dots, m$ $x_j \geq 0 \quad j = 1, \dots, n$	$\min_{y_i} y_0 = \sum_{i=1}^m b_i y_i$ $\sum_{i=1}^m a_{ij} y_i \geq c_j \quad j = 1, \dots, n$ $y_i \geq 0 \quad i = 1, \dots, m$

Dualidad (ii)

PRIMAL (m x n)	DUAL (n x m)
$\begin{aligned} \text{Max } Z &= 1.6 x_1 + 1.4 x_2 \\ \text{sujeto a: } & 10 x_1 + 20 x_2 \leq 8000 \\ & 15 x_1 + 10 x_2 \leq 6000 \\ & 18 x_1 + 6 x_2 \leq 6300 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{aligned}$	$\begin{aligned} \text{Min } W &= 8000 y_1 + 6000 y_2 + 6300 y_3 \\ \text{sujeto a: } & 10 y_1 + 15 y_2 + 18 y_3 \geq 1.6 \\ & 20 y_1 + 10 y_2 + 6 y_3 \geq 1.4 \\ & y_1, y_2, y_3 \geq 0 \end{aligned}$
$\begin{aligned} \text{Max } Z &= [1.6 \quad 1.4] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 10 & 20 \\ 15 & 10 \\ 18 & 6 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} &\leq \begin{bmatrix} 8000 \\ 6000 \\ 6300 \end{bmatrix} \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{aligned}$	$\begin{aligned} \text{Min } W &= [8000 \quad 6000 \quad 6300] \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 10 & 15 & 18 \\ 20 & 10 & 6 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{bmatrix} &\geq \begin{bmatrix} 1.6 \\ 1.4 \end{bmatrix} \\ & y_1, y_2, y_3 \geq 0 \end{aligned}$

Dualidad (iii)

TABLA DE TRANSFORMACIÓN

min		max
Variable		Restricción
≥ 0	\longleftrightarrow	\leq
≤ 0	\longleftrightarrow	\geq
no restringida	\longleftrightarrow	$=$
Restricción		Variable
\geq	\longleftrightarrow	≥ 0
\leq	\longleftrightarrow	≤ 0
$=$	\longleftrightarrow	no restringida

Dualidad (iv)

Teorema y propiedades:

“El dual del problema dual es el problema primal”

Propiedad débil de la dualidad:

Si x es una solución factible del primal e y es solución factible del dual, se verifica que $c^T x \leq b^T y$

Propiedad fuerte de la dualidad:

Si \hat{x} es una solución óptima del primal e \hat{y} es solución óptima del dual, se verifica que $c^T \hat{x} = b^T \hat{y}$

Dualidad (v)

Propiedad de las soluciones básicas complementarias

En cada iteración del método simplex se encuentra una solución básica factible del primal y una solución básica complementaria infactible del dual

$$c^T x = b^T y$$

Propiedad de la solución básica óptima complementaria

En la iteración final se encuentra simultáneamente la solución básica óptima \hat{x} del primal y la básica óptima complementaria \hat{y} del dual

$$c^T \hat{x} = b^T \hat{y}$$

$$\hat{z} = \hat{w}$$

En el **óptimo**, los valores de los costes reducidos de las variables de holgura y de exceso del **DUAL** corresponden con los valores óptimos del **PRIMAL**

Dualidad (vi)

Propiedad de la complementariedad de holguras

Si una solución óptima del **PRIMAL** tiene una variable de holgura o exceso >0 , la solución **DUAL** complementaria tiene valor **cero** en la variable dual asociada a esa restricción y viceversa

$$c^T x = b^T y$$

Teorema de la dualidad

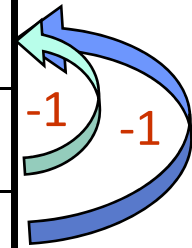
- Si un problema tiene soluciones óptimas factibles entonces también las tiene su dual
- Si un problema tiene soluciones factibles y función objetivo no acotada, el otro problema no tiene soluciones factibles
- Si un problema no tiene soluciones factibles, el otro o tampoco tiene o no tiene función objetivo acotada

Dualidad (vii)

Fase I

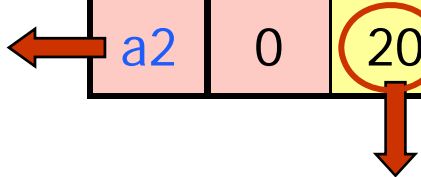
Resolución del problema DUAL del artesano

Iter 0	z	y1	y2	y3	y4	y5	a1	a2	Cotas
-z	-1						1	1	
a1	0	10	15	18	-1	0	1	0	1.6
a2	0	20	10	6	0	-1	0	1	1.4



Forma estándar

Iter 1	z	y1	y2	y3	y4	y5	a1	a2	Cotas	Relación
-z	-1	-30	-25	-24	1	1	0	0	-3.0	
a1	0	10	15	18	-1	0	1	0	1.6	0.16
a2	0	20	10	6	0	-1	0	1	1.4	<u>0.07</u>



Dualidad (viii)

Fase I

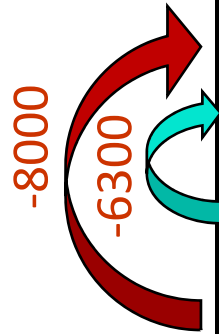
Iter 2	z	y1	y2	y3	y4	y5	a1	a2	Cotas	Relación
-z	-1	0	-10	-15	1	-1/2	0	3/2	-0.9	
a1	0	0	10	15	-1	1/2	1	-1/2	0.9	<u>0.06</u>
y1	0	1	1/2	3/10	0	-1/20	0	1/20	0.07	0.23

Iter 3	z	y1	y2	y3	y4	y5	a1	a2	Cotas
-z	-1	0	0	0	0	0	1	1	0
y3	0	0	2/3	1	-1/15	1/30	1/15	-1/30	0.06
y1	0	1	3/10	0	1/50	-3/50	-1/50	3/50	0.052

Solución inicial factible

Dualidad (ix)

Fase II



Iter 1	z	y1	y2	y3	y4	y5	a1	a2	Cotas
-z	-1	8000	6000	6300	0	0	0	0	0
y3	0	0	2/3	1	-1/15	1/30	1/15	-1/30	0.06
y1	0	1	3/10	0	1/50	-3/50	-1/50	3/50	0.052

Función objetivo original

Iter 2	z	y1	y2	y3	y4	y5	a1	a2	Cotas	Relación
-z	-1	0	-600	0	260	270	-260	-270	-794	
y3	0	0	2/3	1	-1/15	1/30	1/15	-1/30	0.06	0.09
y1	0	1	3/10	0	1/50	-3/50	-1/50	3/50	0.052	0.173

Forma estándar

Dualidad (ix)

Fase II

Iter 3	z	y1	y2	y3	y4	y5	a1	a2	Cotas
-z	-1	0	0	900	200	300	-200	-300	-740
y2	0	0	1	3/2	-1/10	1/20	1/10	-1/20	0.09
y1	0	1	0	-9/20	1/20	-3/40	-1/20	3/40	0.025

Solución ÓPTIMA (Costes reducidos ≥ 0 en variables no artificiales)

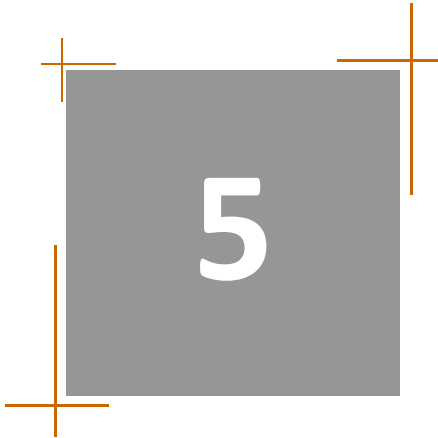
- Los **costes reducidos** de las variables de holgura y exceso del **DUAL** son las **soluciones óptimas** de las variables del **PRIMAL**
- Los **costes reducidos** de las variables del **DUAL** son las **soluciones óptimas** de las variables de holgura y exceso del **PRIMAL**
- Las **soluciones óptimas** de las variables del **DUAL** son los **costes reducidos** de las variables de holgura y exceso del **PRIMAL**

Dualidad (xi)

Esquemáticamente:

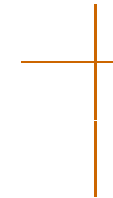
		Variables dual	Variables holgura dual	
Primera Fila	Costes reducidos	Solución variables holgura primal	Solución variables primal	
Resto de filas	Variables básicas			Costes reducidos holgura primal

		Variables primal	Variables holgura primal	
Primera Fila	Costes reducidos	Solución variables holgura dual	Solución variables dual	
Resto de filas	Variables básicas			Costes reducidos holgura dual



Solución gráfica
Sensibilidades gráficas
Método Simplex
Metodología Simplex
Dualidad
Análisis de sensibilidad
Método simplex dual

Análisis de sensibilidad



Análisis de Sensibilidad (i)

Partiendo de la solución óptima, se estudian los efectos sobre ella debidos a cambios en cualquier parámetro del problema: A , b ó c

$$\overline{B}, \overline{N}, \overline{C}_B^T, \overline{C}_N^T$$

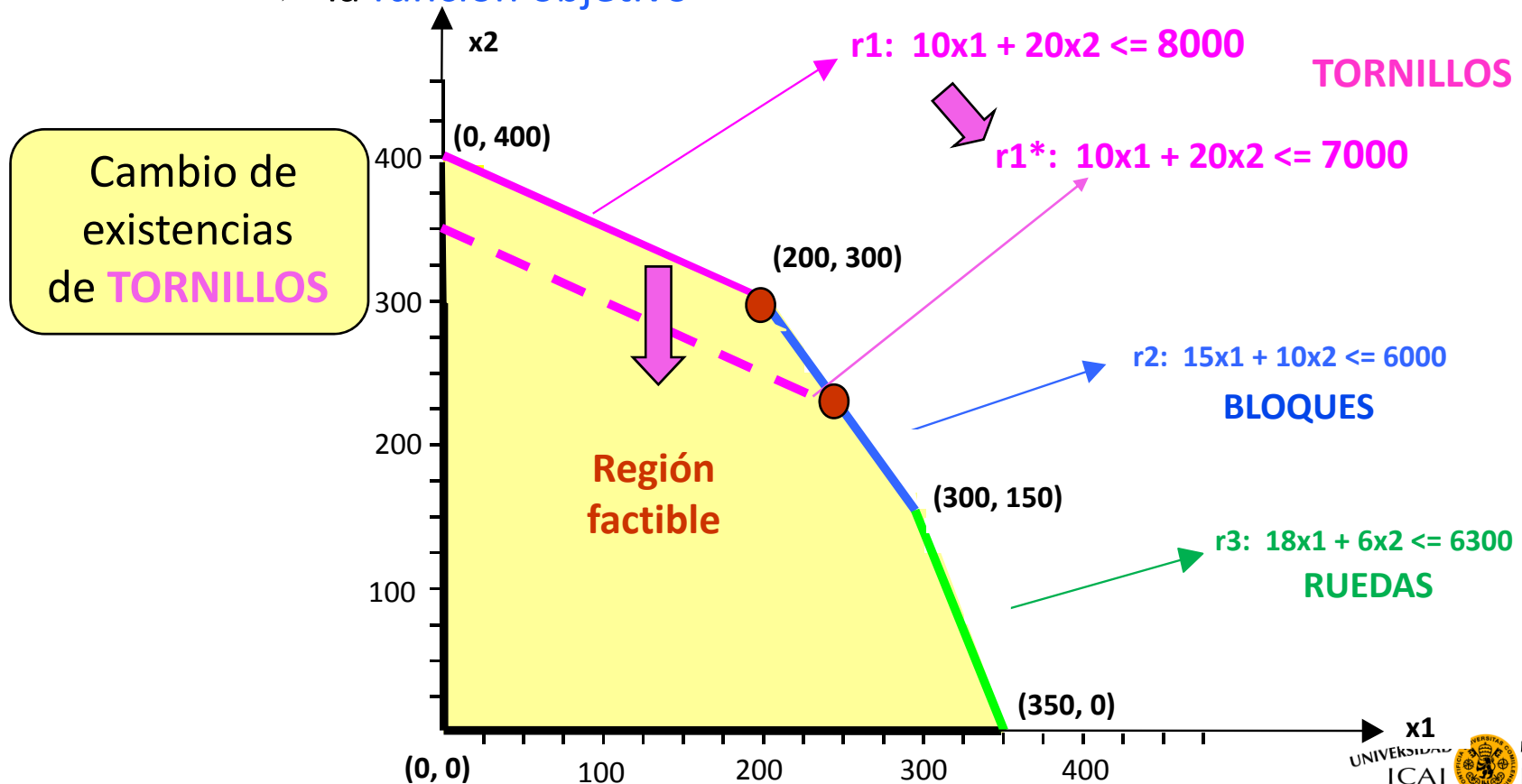
Fases:

- ① **Introducción** de los cambios en la tabla simplex
- ② **Adecuación** a la forma estándar de la tabla
- ③ Prueba de **factibilidad** (var. básicas no negativas)
- ④ Prueba de **optimalidad** (costes reducidos no negativos var. no básicas)
- ⑤ **Nueva iteración** método simplex o método simplex dual

Análisis de Sensibilidad (ii)

Cambios en cotas de las restricciones

- Pueden afectar a:
 - la **factibilidad** de la solución óptima alcanzada anterior
 - la **función objetivo**



Análisis de Sensibilidad (iii)

Cambios en cotas de las restricciones (cont.)

$$X_B = B^{-1} \cdot \bar{b} = B^{-1} \cdot (b + \Delta b) = X_B^0 + \Delta X_B$$

Última tabla
simplex

$$X_B = \begin{pmatrix} h_3 \\ x_2 \\ x_1 \end{pmatrix} \quad B^{-1} = \begin{pmatrix} 0.45 & -1.5 & 1 \\ 0.075 & -0.05 & 0 \\ -0.05 & 0.1 & 0 \end{pmatrix} \quad b = \begin{pmatrix} 8000 \\ 6000 \\ 6300 \end{pmatrix}$$

$$X_B^0 = \begin{pmatrix} 900 \\ 300 \\ 200 \end{pmatrix} \quad \Delta X_B = \begin{pmatrix} 0.45 \cdot \Delta b_1 - 1.5 \cdot \Delta b_2 + \Delta b_3 \\ 0.075 \cdot \Delta b_1 - 0.05 \cdot \Delta b_2 \\ -0.05 \cdot \Delta b_1 + 0.1 \cdot \Delta b_2 \end{pmatrix}$$

Rango de variación $\Delta b_1, \Delta b_2, \Delta b_3$

$$\begin{cases} h_3 = 900 + 0.45 \cdot \Delta b_1 - 1.5 \cdot \Delta b_2 + \Delta b_3 \geq 0 \\ x_2 = 300 + 0.075 \cdot \Delta b_1 - 0.05 \cdot \Delta b_2 \geq 0 \\ x_1 = 200 - 0.05 \cdot \Delta b_1 + 0.1 \cdot \Delta b_2 \geq 0 \end{cases}$$

Análisis de Sensibilidad (iv)

Cambios en coeficientes de variables no básicas

- No afectan a la factibilidad pero sí a la optimalidad
- Los coeficientes de las variables no básicas son:

$$\hat{C}_N^T = \bar{C}_N^T - C_B^T \cdot B^{-1} \cdot \bar{N}$$

- Si $\hat{C}_N^T \geq 0$ la solución sigue siendo óptima
- Si $\hat{C}_N^T < 0$ la var. no básica es var. básica entrante

$$\hat{C}_N^T = \bar{C}_N^T - C_B^T \cdot B^{-1} \cdot \bar{N} \geq 0 \rightarrow$$

Intervalo de variación
de C_N para el cual se
mantiene solución
óptima

Análisis de Sensibilidad (v)

Introducción de una variable nueva

- Se calcula su coste reducido:
 - Si es ≤ 0 se introduce en la base y
 - Se calcula $B^{-1} \cdot a_j$ añadiéndose como columna de la tabla
 - Se continúan las iteraciones del simplex

Análisis de Sensibilidad (vi)

Cambio en un coeficiente en la f.o. de una variable básica

$$\hat{C}_N^T = C_N^T - \bar{C}_B^T \cdot B^{-1} \cdot N$$

Si algún coste reducido resulta ≤ 0 entonces se sigue iterando

Ejemplo:

El artesano juguetero puede devolver al proveedor de tornillos, bloques y ruedas aquellos componentes que le sobren. El proveedor le devuelve 0.01 €/tornillo, 0.05 €/bloque y 0.03 €/rueda.

Partiendo de la solución óptima anterior ¿Cambia el óptimo?

Análisis de Sensibilidad (vii)

Ejemplo (cont.):

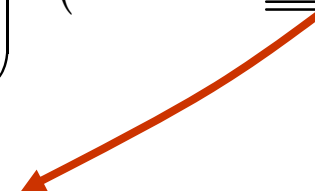
Cambian coeficientes de variables básicas y no básicas

$$\hat{C}_N^T = \bar{C}_N^T - \bar{C}_B^T \cdot B^{-1} \cdot N$$

$$X_N = \begin{pmatrix} h_1 \\ h_2 \end{pmatrix} \quad \bar{C}_N^T = (-0.01, -0.05) \quad X_B = \begin{pmatrix} h_3 \\ x_2 \\ x_1 \end{pmatrix} \quad \bar{C}_B^T = (-0.03, -1.6, -1.4)$$

$$\hat{C}_N^T = (-0.01, -0.05) - (-0.03, -1.4, -1.6) \begin{pmatrix} 0.45 & -1.5 & 1 \\ 0.075 & -0.05 & 0 \\ -0.05 & 0.1 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = (0.0285, \underline{\underline{-0.005}})$$

La solución no es óptima, la h_2 es **variable básica entrante**



Análisis de Sensibilidad (viii)

Ejemplo (cont.):

	z	x1	x2	h1	h2	h3	Cotas	Relación
-z	-1	0	0	0.0285	-0.005	0	767	
h3	0	0	0	0.45	-1.5	1	900	
x2	0	0	1	0.075	-0.05	0	300	
x1	0	1	0	-0.05	0.1	0	200	2000

	z	x1	x2	h1	h2	h3	Cotas
-z	-1	0.05	0	0.026	0	0	777
h3	0	15	0	1.2	0	1	1200
x2	0	0.5	1	0.05	0	0	400
h2	0	10	0	-0.5	1	0	2000

F.O.: 777

Solución óptima: $(x_1, x_2, h_1, h_2, h_3) = (0, 400, 0, 2000, 1200)$

Análisis de Sensibilidad (ix)

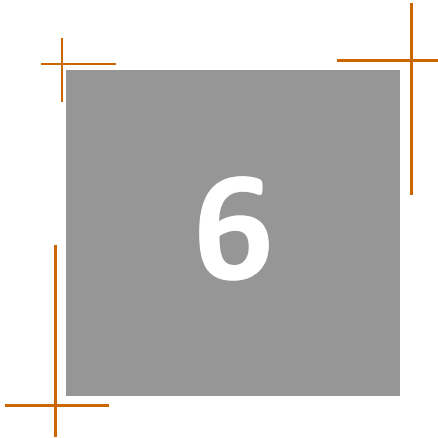
Cambio en un coeficiente de una variable básica en B

- La tabla se pone en la forma estándar con eliminación gaussiana
- Estos cambios pueden hacer perder factibilidad y/o optimalidad

Introducción de nuevas restricciones

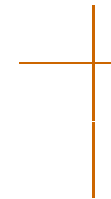
- Se comprueba si la nueva restricción se satisface con la solución
 - Si la satisface, la solución sigue siendo óptima
 - Si no la satisface, se introduce la restricción en la tabla
 - Su variable de holgura o artificial es variable básica entrante
 - Se aplica eliminación gaussiana y se sigue con "simplex dual"

Nota: La variable básica asociada a la nueva restricción toma valores ≤ 0



Solución gráfica
Sensibilidades gráficas
Método Simplex
Metodología Simplex
Dualidad
Análisis de sensibilidad
Método simplex dual

Método simplex dual



Método simplex dual (i)

- Es otro procedimiento **análogo al método simplex**
- Se aplica a problemas con formulación primal o dual
- Se utiliza **cuando**:
 - Se introducen **muchas variables artificiales** para la primera solución básica factible
 - La solución óptima por **análisis de sensibilidad** se hace **infactible**
- **Funcionamiento**
 - Manejan soluciones básicas que **cumplen optimalidad** según el método simplex (**costes reducidos ≥ 0**)
 - Estas soluciones son **infactibles** (**variables básicas ≤ 0**)

Método simplex dual (ii)

Procedimiento:

- ① **Inicialización:** Se parte de una solución básica que cumpla el criterio de optimalidad (costes reducidos ≥ 0)

Si la solución resulta factible, se ha alcanzado el óptimo, si no se itera

② **Iteración:**

- Se determina la variable básica saliente (variable con valor negativo de mayor valor absoluto)
- Se determina la variable básica entrante (aquella variable con coeficiente < 0 en la fila pivote que minimice el valor absoluto entre el coste reducido y el coeficiente de la fila pivote)

$$\min_{1 \leq j \leq n} \left\{ \left| \frac{c_j - z_j}{y_{kj}} \right| : y_{kj} < 0 \right\}$$

Si no hubiera elementos < 0 el dual sería no acotado y el primal infactible

- ③ Se actualiza la tabla por eliminación gaussiana y vuelve al ② hasta que la solución resulta factible y por tanto óptima

Método simplex dual (iii)

Ejemplo:

Resolver el problema dual del artesano con el método simplex dual

$$\text{Min } 8000 \cdot y_1 + 6000 \cdot y_2 + 6300 \cdot y_3$$

sujeto a:

$$10 \cdot y_1 + 15 \cdot y_2 + 18 \cdot y_3 \geq 1.6$$

$$20 \cdot y_1 + 10 \cdot y_2 + 6 \cdot y_3 \geq 1.4$$

$$y_1, y_2, y_3 \geq 0$$

Sin
variables
artificiales

$$\text{Min } 8000 \cdot y_1 + 6000 \cdot y_2 + 6300 \cdot y_3$$

sujeto a:

$$10 \cdot y_1 + 15 \cdot y_2 + 18 \cdot y_3 - y_4 = 1.6$$

$$20 \cdot y_1 + 10 \cdot y_2 + 6 \cdot y_3 - y_5 = 1.4$$

$$y_1, y_2, y_3, y_4, y_5 \geq 0$$

$$\text{Min } 8000 \cdot y_1 + 6000 \cdot y_2 + 6300 \cdot y_3$$

sujeto a:

$$-10 \cdot y_1 - 15 \cdot y_2 - 18 \cdot y_3 + y_4 = -1.6$$

$$-20 \cdot y_1 - 10 \cdot y_2 - 6 \cdot y_3 + y_5 = -1.4$$

$$y_1, y_2, y_3, y_4, y_5 \geq 0$$

Método simplex dual (iv)

Ejemplo(cont.i):

	z	y1	y2	y3	y4	y5	Cotas
Relación		800	400	350	-	0	
-z	-1	8000	6000	6300	0	0	0
y4	0	-10	-15	-18	1	0	-1.6
y5	0	-20	-10	-6	0	1	-1.4



	z	y1	y2	y3	y4	y5	Cotas
Relación		270	150	-	1050	-	
-z	-1	4500	750	0	350	0	-560
y3	0	0.5	0.83	1	-1/18	0	0.08
y5	0	-16.6	-5	0	-1/3	1	-0.86



Método simplex dual (v)

Ejemplo(cont.ii):

	z	y1	y2	y3	y4	y5	Cotas
Relación		900	-	-	2700	900	
-z	-1	2000	0	0	300	150	-690
y3	0	-2.2	0	1	-0.1	-0.16	-0.05
y2	0	3.3	1	0	-0.06	-0.2	0.173

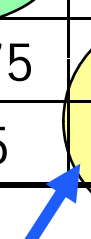


Valores óptimos primal

	z	y1	y2	y3	y4	y5	Cotas
-z	-1	0	0	900	200	300	-740
y1	0	1	0	-0.45	0.05	-0.075	0.025
y2	0	0	1	1.5	-0.1	0.05	0.09

Costes reducidos primal

ÓPTIMO



Programación lineal paramétrica

- **Cambios simultáneos en coeficientes de la f.o.**

Se supone una función objetivo $z = \sum_{j=1}^n c_j x_j$
Se desea conocer el cambio en la función objetivo $\hat{z}(\theta) = \sum_{j=1}^n (c_j + \alpha_j \theta) x_j$
al modificar θ , conocidos los pesos α_j para cada variable x_j

1. Resolver con $\theta = 0$ con el método simplex
2. Mediante análisis de sensibilidad introducir $\Delta c_j = \alpha_j \theta$
3. Modificar la ecuación de la f.o. para hacer 0 los coeficientes de las variables básicas en la f.o.. Aplicar la condición de optimalidad (coef. variables no básicas ≥ 0) para obtener el rango de θ que mantiene la misma base óptima
4. Incrementar θ hasta anular un coeficiente de variable no básica. Ésta será la variable básica entrante
5. Encontrar la nueva base óptima aplicando el simplex y volver a 3

Se cambia el óptimo pero no la región factible

Programación lineal paramétrica

- **Cambios simultáneos en cotas de las restricciones**

Se desea conocer el cambio en la f.o. óptima \hat{z} al cambiar θ en las cotas de las restricciones $\Delta b_i = \alpha_i \theta$ supuestos conocidos los pesos α_i . Los cambios en las cotas son equivalentes a cambios en coeficientes de la función objetivo en el problema dual

1. Resolver con el simplex para $\theta = 0$
2. Mediante análisis de sensibilidad introducir $\Delta b_i = \alpha_i \theta$
3. Expresar la condición de factibilidad de las variables básicas o, lo que es equivalente, la condición de optimalidad de las variables del dual (cotas de las restricciones ≥ 0)
4. Incrementar θ hasta anular las cotas de las restricciones (haciéndose infactible). Esa será la variable básica saliente en el simplex dual
5. Iterar el algoritmo simplex dual y volver al paso 2

Los distintos valores de θ determinan regiones factibles habiendo en cada θ una de ellas una base óptima. El proceso acaba con un intervalo final de donde ya no cambia la base o bien ya la base resulta infactible