



Programación Lineal: Método SIMPLEX con tablas

Rodrigo Maranzana

Concepto

El método **SIMPLEX** inventado por **George Dantzig** (1947, US Air Force); para reducir el número de soluciones a analizar de un problema.

- Uno de los **algoritmos más importantes del siglo XX**.
- Variantes se usan al día de hoy en solvers.

La **resolución con tablas** es un tipo de representación del algoritmo.

- **Resolución iterativa** de **problemas lineales**.
- **Forma didáctica**: permite entender cada operación.
- **Definición clara** de cada componente en las operaciones (ej: variables básicas y no básicas)

Modelo lineal (LP)

$$\min C^T X$$

s.t.

$$AX = B$$

$$X \geq 0$$

$X \in \mathbb{R}^n$	Vector de variables de decisión.
$b \in \mathbb{R}^m$	Término del lado derecho.
$A \in \mathbb{R}^{m \times n}$	Matriz de coeficientes tecnológicos.
$C \in \mathbb{R}^n$	Vector de costos.

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \dots \\ b_m \end{bmatrix} \quad C = \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \dots \\ c_n \end{bmatrix} \quad X = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{bmatrix}$$

Algoritmo SIMPLEX: variables básicas y no básicas

- Seleccionar m variables, creando el subconjunto B de variables llamadas **básicas**: X_B .
- Las variables básicas están asociadas a la matriz A_B , columnas de A en la posición de X_B .
- Como seleccionamos m variables y esa matriz ya tiene m filas de restricciones. La matriz es cuadrada $A_B \in \mathbb{R}^{m \times m}$
- La selección de las m variables debe ser tal que A_B sea **invertible**.
- $A_N \in \mathbb{R}^{m \times (n-m)}$ corresponde a las variables **no básicas** X_N .

$$A = \begin{array}{c} \begin{array}{ccccc} & \mathbf{A_B} & & & \mathbf{A_N} \\ \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & \dots & a_{1m} & \dots & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \dots & a_{2m} & \dots & a_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & \dots & a_{3m} & \dots & a_{3n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & \dots & a_{mm} & \dots & a_{mn} \end{bmatrix} \end{array} \end{array} \quad X = \begin{array}{c} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \dots \\ x_m \\ \dots \\ x_n \end{bmatrix} \end{array} \begin{array}{c} \mathbf{X_B} \\ \mathbf{X_N} \end{array}$$

Algoritmo SIMPLEX: variables básicas y no básicas

Una solución factible contiene ambas, variables básicas y no básicas.

- Las variables **básicas**: X_B , forman parte de la base y se permite que tengan un valor distinto de 0.
- Las variables **no básicas** X_N tendrán valor 0.

$$A = \begin{array}{c} \begin{array}{ccccc} & \mathbf{A_B} & & & \mathbf{A_N} \\ a_{11} & a_{12} & a_{13} & \dots & a_{1m} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & \dots & a_{2m} & \dots & a_{2n} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & \dots & a_{3m} & \dots & a_{3n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & a_{m3} & \dots & a_{mm} & \dots & a_{mn} \end{array} \end{array}$$
$$X = \begin{array}{c} \begin{array}{c} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \dots \\ x_m \\ \dots \\ x_n \end{array} \end{array} \begin{array}{c} \mathbf{X_B} \\ \mathbf{X_N} \end{array}$$

Algoritmo SIMPLEX: variables básicas y no básicas

Podemos escribir las **restricciones** en términos de variables básicas y no básicas:

$$\begin{aligned} \mathbf{AX} &= \mathbf{B} \\ A_B X_B + A_N X_N &= B \end{aligned}$$

Despejando X_B :

$$X_B = A_B^{-1}B - A_B^{-1}A_N X_N \quad [1]$$

Hacemos lo mismo con la **función objetivo**:

$$\begin{aligned} \mathbf{Z} &= \mathbf{C}^T \mathbf{X} \\ Z &= C_B^T X_B + C_N^T X_N \end{aligned}$$

Reemplazamos X_B con [1]

$$Z = C_B^T (A_B^{-1}B - A_B^{-1}A_N X_N) + C_N^T X_N$$

Distribuimos y simplificamos:

$$Z = C_B^T A_B^{-1}B + (C_N^T - C_B^T A_B^{-1}A_N)X_N \quad [2]$$

Algoritmo SIMPLEX: expresiones

Expresiones:

$$[1] X_B = A_B^{-1}B - A_B^{-1}A_N X_N$$

$$[2] Z = C_B^T A_B^{-1}B + (C_N^T - C_B^T A_B^{-1}A_N)X_N$$

Conclusiones:

- Si las variables no básicas se anulan, $X_N = 0$, entonces
 - con [1] X_B resulta $s = A_B^{-1}B$
 - con [2] Z resulta $Z_0 = C_B^T s$
- Si llamamos $H = A_B^{-1}A_N$
 - con [1] $X_B = s - H X_N$
 - con [2] $Z = C_B^T s + (C_N^T - C_B^T H)X_N$

Algoritmo SIMPLEX: costo de oportunidad

$$Z = C_B^T s + (C_N^T - C_B^T H) X_N$$

Llamamos **costo de oportunidad** de X_N al término $r^T = (C_N^T - C_B^T H)$.

Es la contribución que podría hacer X_N a la función objetivo.

Por una cuestión de acuerdo de signos con la bibliografía vamos a tomar al término como $-r^T$:

$$C_B^T H - C_N^T$$

En las tablas va a llevar el nombre de: $Z_j - C_j$

Aporte al objetivo:

- Maximización: cuanto más **negativo** mayor aporte.
- Minimización: cuanto más **positivo** mayor aporte.

Algoritmo SIMPLEX: costo de oportunidad

$$C_B^T H - C_N^T$$

$$Z_j - C_j$$

Este término nos va a permitir saber:

- Qué variable no básica X_N tiene el mejor costo de oportunidad.
- Qué variable no básica debe entrar a la base.

Dado que A_B debe ser siempre cuadrada. ¿Quién sale de la base?

Algoritmo SIMPLEX: Ratio Test

Por acuerdos con las tablas y la bibliografía:

- Llamamos A_{ij} al término $H = A_B^{-1}A_N$
- Llamamos B_k al término $s = A_B^{-1}B$

Se conoce a la proporción B_k/A_{ij} como **Ratio Test**.

Siendo “j” la variable no básica X_N que entra a la base.

Siendo “i” la restricción que vamos a estresar.

$B_{i=k}/A_{ij}$ cuánto debo incrementar la variable entrante “j” para satisfacer la restricción “i”

Algoritmo SIMPLEX: Ratio Test

$B_{i=k}/A_{ij}$ cuánto debo incrementar la variable entrante “j” para satisfacer la restricción “i”

Buscamos seleccionar siempre $\min B_{i=k}/A_{ij} \geq 0$

Esto quiere decir que:

- Con un aumento mínimo de la variable entrante **cumplo con la restricción “i”**.
- **Evito salir del recinto factible**, estresando alguna restricción de más.

Algoritmo SIMPLEX: regiones de la tabla

			C_B	C_N	
C_B		$s = B_k$	I	H	B_k / A_{ij}
Z_0			$\bar{0}$	$Z_j - C_j$	

$$H = A_B^{-1} A_N \text{ (Llamado } A_{ij} \text{)}$$

$$\text{Resultado variable básica: } B_k = s = A_B^{-1} B$$

$$\text{Costo de Oportunidad: } Z_j - C_j = C_B^T H - C_N^T$$

$$\text{Resultado función objetivo: } Z_0 = C_B^T s$$

$$\text{Ratio Test: } B_k / A_{ij}$$

I : matriz identidad

$\bar{0}$: vector nulo

C_B : vector de costos básicos

C_N : vector de costos no básicos

Ejemplo

Una empresa fabrica el producto A, con una utilidad de 2 \$/u, y el producto B, con una ganancia de 3 \$/u.

El producto A requiere para su fabricación 2 kg de cobre y 1 kg de aluminio. El producto B, en cambio, requiere 1 kg de cobre y 2 kg de aluminio. El máximo disponible de cobre y aluminio es 160 kg y 180 kg, respectivamente.

- Plantear modelo matemático.
- Resolver mediante método de tablas SIMPLEX.

Componentes del modelo

Función objetivo: Maximizar la utilidad de un mix de productos A y B.

Tipo: Lineal

Variables de decisión: Cantidad de producto A (X_1) y B (X_2)

Tipo: Lineal

Restricciones:

- Máximo de materia prima de cobre (Y_1) y aluminio (Y_2)
- Restricciones y variables de decisión Reales
- Positividad

Métodos de resolución posibles:

- Método gráfico
- Algoritmo SIMPLEX
- Algoritmo de punto interior
- Otros algoritmos específicos de asignación de recursos.
- Algoritmos heurísticos.

Método elegido: SIMPLEX

Construcción del modelo

Una empresa fabrica el **producto A**, que le aumenta su utilidad 2 \$ por unidad, y el **producto B**, que le aumenta la utilidad 3 \$ por unidad.

El producto A requiere de 2 kg de cobre y 1 kg de aluminio. El producto B requiere de 1 kg de cobre y 2 kg de aluminio. El máximo disponible de cobre es 160 kg y el máximo disponible de aluminio es de 180 kg.

$$\text{Max } Z = 2X_1 + 3X_2$$

sujeto a:

$$Y_1: 2X_1 + 1X_2 \leq 160$$

$$Y_2: 1X_1 + 2X_2 \leq 180$$

$$X_1, X_2 \geq 0$$

Modelo extendido

$$\text{Max } Z = 2X_1 + 3X_2$$

sujeto a:

$$Y_1: 2X_1 + X_2 \leq 160$$

$$Y_2: X_1 + 2X_2 \leq 180$$

$$X_1, X_2 \geq 0$$

Modelo Extendido



$$\text{Max } Z = 2X_1 + 3X_2$$

sujeto a:

$$2X_1 + X_2 + X_3 = 160$$

$$X_1 + 2X_2 + X_4 = 180$$

$$X_1, X_2 \geq 0$$

Forma matricial

$$\text{Max } Z = 2X_1 + 3X_2$$

sujeto a:

$$2X_1 + X_2 + X_3 = 160$$

$$X_1 + 2X_2 + X_4 = 180$$

$$X_1, X_2 \geq 0$$

Modelo Extendido
Matricial



$$\text{Max } Z = C^T X$$

sujeto a:

$$AX = b$$

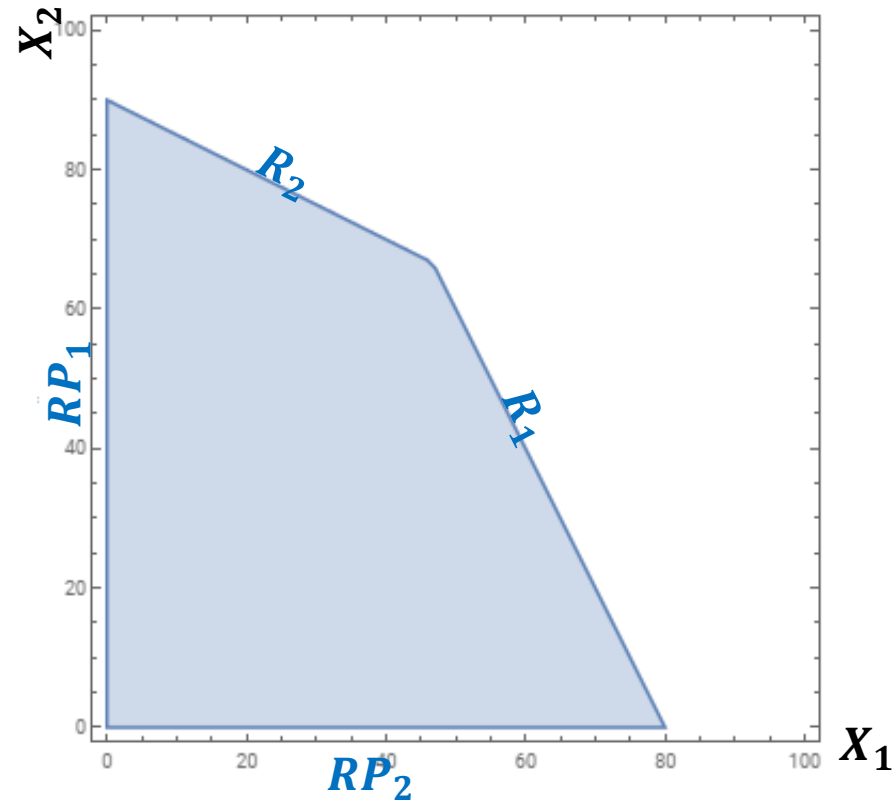
Valores de matrices:

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$b = \begin{bmatrix} 160 \\ 180 \end{bmatrix}$$

$$C = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad X = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \\ X_4 \end{bmatrix}$$

Representación gráfica



Estructura de tabla SIMPLEX

C_j							
C_j Base	X_j Base	B_k					B_k / A_{ij}
Z	$Z_j - C_j$						

Configuración inicial (#0)

$$\text{Max } Z = 2X_1 + 3X_2$$

sujeto a:

$$2X_1 + X_2 + X_3 = 160$$

$$X_1 + 2X_2 + X_4 = 180$$

$$X_1, X_2 \geq 0$$

$$\text{Max } Z = C^T X$$

sujeto a:

$$AX = b$$

$$C = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad X = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \\ X_4 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 160 \\ 180 \end{bmatrix}$$

C_j							B_k
$C_j \text{ Base}$	$X_j \text{ Base}$	B_k					$/A_{ij}$
Z	$Z_j - C_j$						

Configuración inicial (#0)

$$\text{Max } Z = 2X_1 + 3X_2 + 0X_3 + 0X_4$$

sujeto a:

$$2X_1 + X_2 + X_3 = 160$$

$$X_1 + 2X_2 + X_4 = 180$$

$$X_1, X_2 \geq 0$$

$$\text{Max } Z = C^T X$$

sujeto a:

$$AX = b$$

$$C = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad X = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \\ X_4 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 160 \\ 180 \end{bmatrix}$$

C_j			2	3	0	0	B_k
$C_j \text{ Base}$	$X_j \text{ Base}$	B_k					B_k / A_{ij}
Z	$Z_j - C_j$						

Configuración inicial (#0)

$$\text{Max } Z = 2X_1 + 3X_2 + 0X_3 + 0X_4$$

sujeto a:

$$2X_1 + 1X_2 + 1X_3 = 160$$

$$1X_1 + 2X_2 + 1X_4 = 180$$

$$X_1, X_2 \geq 0$$

$$\text{Max } Z = C^T X$$

sujeto a:

$$AX = b$$

$$C = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad X = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \\ X_4 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 160 \\ 180 \end{bmatrix}$$

C_j			2	3	0	0	B_k $/A_{ij}$
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
Z	$Z_j - C_j$						

Configuración inicial (#0)

$$\text{Max } Z = 2X_1 + 3X_2$$

sujeto a:

$$2X_1 + 1X_2 + 1X_3 = 160$$

$$1X_1 + 2X_2 + 1X_4 = 180$$

$$X_1, X_2 \geq 0$$

$$\text{Max } Z = C^T X$$

sujeto a:

$$AX = b$$

$$C = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad X = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \\ X_4 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 160 \\ 180 \end{bmatrix}$$

C_j			2	3	0	0	B_k $/A_{ij}$
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
			2	1	1	0	
			1	2	0	1	
Z	$Z_j - C_j$						

Configuración inicial (#0)

$$\text{Max } Z = 2X_1 + 3X_2$$

sujeto a:

$$2X_1 + X_2 + X_3 = 160$$

$$X_1 + 2X_2 + X_4 = 180$$

$$X_1, X_2 \geq 0$$

$$\text{Max } Z = C^T X$$

sujeto a:

$$AX = b$$

$$C = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad X = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \\ X_4 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 160 \\ 180 \end{bmatrix}$$

C_j			2	3	0	0	B_k $/A_{ij}$
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
		160	2	1	1	0	
		180	1	2	0	1	
Z	$Z_j - C_j$						

Configuración inicial (#0)

$$\text{Max } Z = 2X_1 + 3X_2$$

sujeto a:

$$2X_1 + X_2 + X_3 = 160$$

$$X_1 + 2X_2 + X_4 = 180$$

$$X_1, X_2 \geq 0$$

$$\text{Max } Z = C^T X$$

sujeto a:

$$AX = b$$

$$C = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad X = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \\ X_4 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 160 \\ 180 \end{bmatrix}$$

C_j			2	3	0	0	B_k $/A_{ij}$
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
	X_3	160	2	1	1	0	
	X_4	180	1	2	0	1	
Z	$Z_j - C_j$						

Configuración inicial (#0)

$$\text{Max } Z = 2X_1 + 3X_2 + 0X_3 + 0X_4$$

sujeto a:

$$2X_1 + X_2 + X_3 = 160$$

$$X_1 + 2X_2 + X_4 = 180$$

$$X_1, X_2 \geq 0$$

$$\text{Max } Z = C^T X$$

sujeto a:

$$AX = b$$

$$C = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad X = \begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \\ X_3 \\ X_4 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 160 \\ 180 \end{bmatrix}$$

C_j			2	3	0	0	B_k $/A_{ij}$
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
Z	$Z_j - C_j$						

Configuración inicial (#0)

C_j			2	3	0	0	B_k $/A_{ij}$
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
Z	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

$$Z_1 = C_3 * A_{11} + C_4 * A_{21} = 0 * 2 + 0 * 1 = 0$$

$$C_1 = 2$$

$$Z_1 - C_1 = 0 - 2 = -2$$

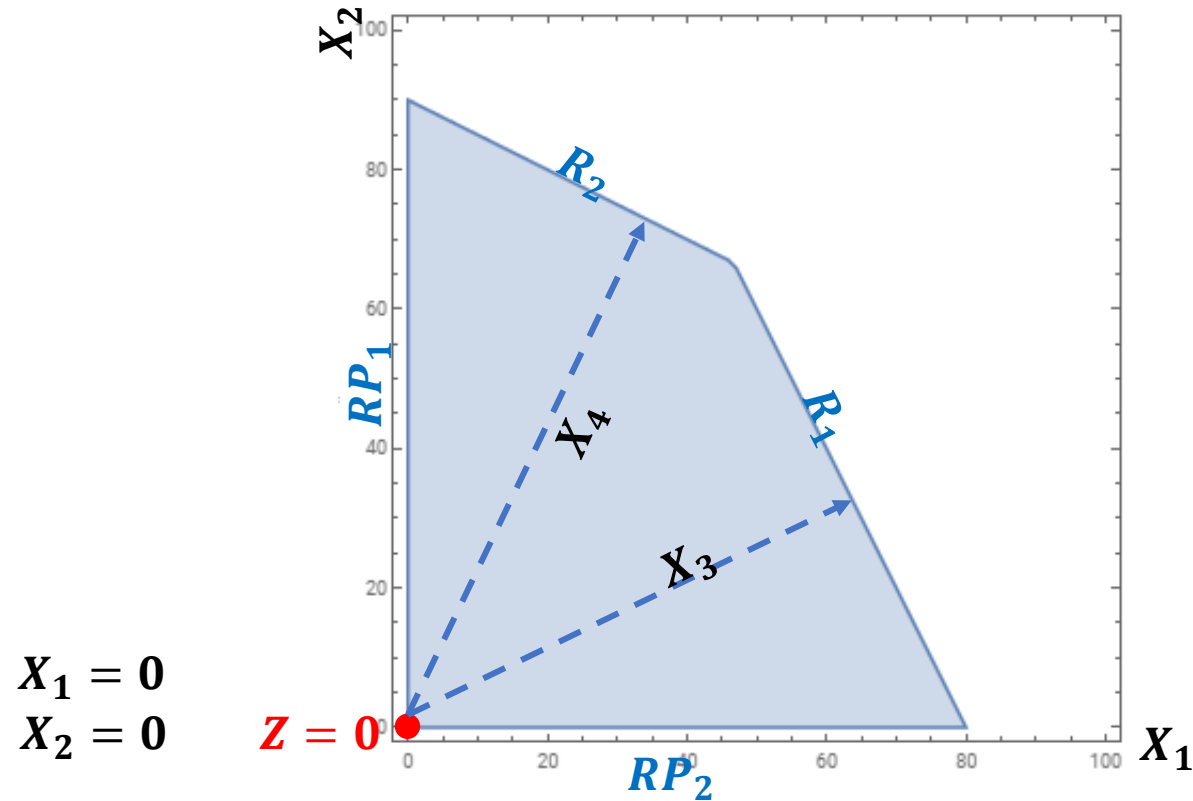
Configuración inicial (#0)

C_j			2	3	0	0	B_k $/A_{ij}$
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

$$Z = 0 * 160 + 0 * 180 = 0$$

¡Hay valores negativos, puede mejorar!

Representación gráfica (#0)



Optimización (#0)

C_j			2	3	0	0	B_k $/A_{ij}$
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Columna pivote: $\min(Z_j - C_j)$

X_2 el más negativo, entra a la base. ¿Quién sale?

Optimización (#0)

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	160	2	1	1	0	160
0	X_4	180	1	2	0	1	90
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

$$B_k / A_{ij} \text{ (de la columna pivote)} = B_k / A_{i2}$$

Optimización (#0)

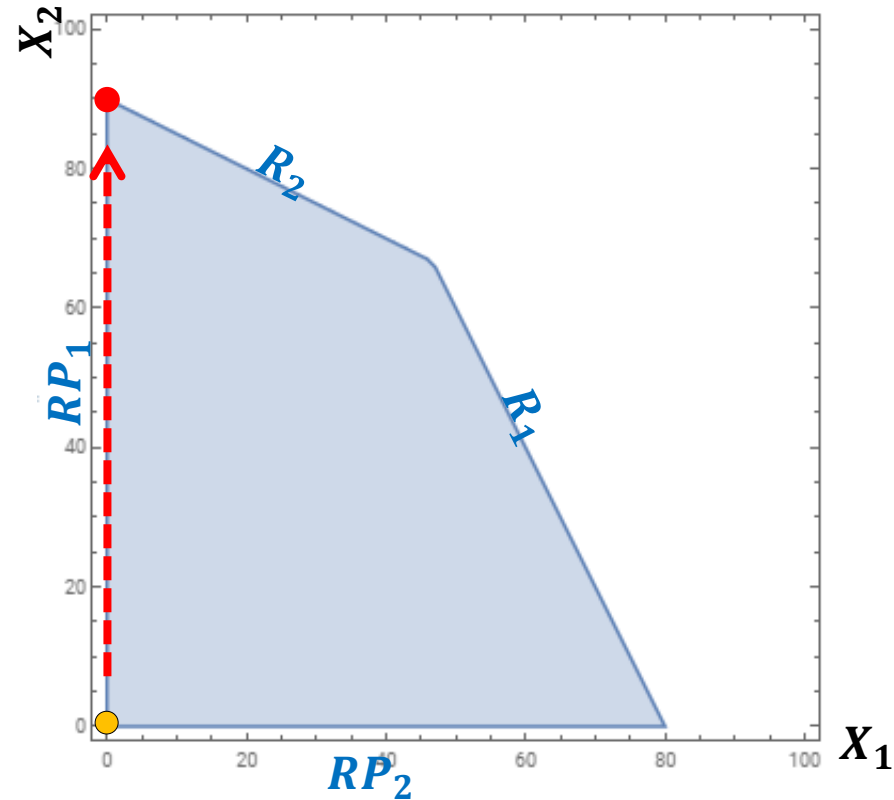
C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	B_k / A_{ij}
0	X_3	160	2	1	1	0	160
0	X_4	180	1	2	0	1	90
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Fila pivote: $\min \left(\frac{B_k}{A_{ij}} \right)$, si $\frac{B_k}{A_{ij}} > 0$

X_4 Sale de la base, entra X_2

pivote

Representación gráfica (#0 a #1)



Optimización (#0 a #1)

Tabla iteración 0

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Tabla iteración 1

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3						
3	X_2						
0	$Z_j - C_j$						

Actualización (#1)

C_j			2	3	0	0	B_k / A_{ij}
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Actualizar valores de la fila pivote:

$$B'_{kp} = B_{kp} / A_{ipjp}$$

$$A'_{ipj} = A_{ipj} / A_{ipjp}$$

\downarrow \downarrow
 Valores de la fila pivote Valor pivote

Actualización (#1)

C_j			2	3	0	0	B_k / A_{ij}
$C_j \text{ Base}$	$X_j \text{ Base}$	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Actualizar valores de la fila pivote: $B'_{kp} = B_{kp} / A_{ipjp}$

$$A'_{ipj} = A_{ipj} / A_{ipjp}$$

↓
Valores de la fila pivote

↓
Valor pivote

Actualización (#1)

Tabla iteración 0

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Tabla iteración 1

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3						
3	X_2	90	0.5	1	0	0.5	
Z	$Z_j - C_j$						

Actualización (#1)

C_j			2	3	0	0	B_k $/A_{ij}$
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Actualizar valores del resto de las filas

Actualización (#1)

C_j			2	3	0	0	B_k $/A_{ij}$
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Actualizar valores del resto de las filas:

Valor de la fila pivote

$$B'_k = B_k - \frac{B_{kp} * A_{ijp}}{A_{ipjp}}$$

Valor a actualizar

Valor de la columna pivote

Valor pivote

Actualización (#1)

Tabla iteración 0

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Tabla iteración 1

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	70					
3	X_2	90	0.5	1	0	0.5	
Z	$Z_j - C_j$						

Actualización (#1)

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	B_k / A_{ij}
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Actualizar valores del resto de las filas:

Valor de la fila pivote

$$A'_{ij} = A_{ij} - \frac{A_{ipj} * A_{ijp}}{A_{ipjp}}$$

Valor de la columna pivote
 Valor pivote
 Valor a actualizar

Actualización (#1)

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	B_k / A_{ij}
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Actualizar valores del resto de las filas:

Valor de la fila pivote

$$A'_{ij} = A_{ij} - \frac{A_{ipj} * A_{ijp}}{A_{ipjp}}$$

Valor de la columna pivote
 Valor pivote
 Valor a actualizar

Actualización (#1)

C_j			2	3	0	0	B_k $/A_{ij}$
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
0	X_3	160	2	1	1	0	-0.5
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Actualizar valores del resto de las filas:

Valor de la fila pivote

$$A'_{ij} = A_{ij} - \frac{A_{ipj} * A_{ijp}}{A_{ipjp}}$$

Valor de la columna pivote
 Valor pivote
 Valor a actualizar

Actualización (#1)

Tabla iteración 0

C_j			2	3	0	0	B_k $/A_{ij}$
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Tabla iteración 1

C_j			2	3	0	0	B_k $/A_{ij}$
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
0	X_3	70	1.5	0	1	-0.5	
3	X_2	90	0.5	1	0	0.5	
Z	$Z_j - C_j$						

Actualización (#1)

C_j			2	3	0	0	B_k $/A_{ij}$
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Actualizar valores del resto de las filas:

Valor de la fila pivote

Valor de la columna pivote

$$(Z_j - C_j)' = (Z_j - C_j) - \frac{A_{ipj} * (Z_{jp} - C_{jp})}{A_{ipjp}}$$

Valor a actualizar

Valor pivote

Actualización (#1)

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	B_k / A_{ij}
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Actualizar valores del resto de las filas:

Valor de la fila pivote

Valor de la columna pivote

$$(Z_j - C_j)' = (Z_j - C_j) - \frac{A_{ipj} * (Z_{jp} - C_{jp})}{A_{ipjp}}$$

Valor a actualizar

Valor pivote

Actualización (#1)

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	
			-0.5	0	0	1.5	

Actualizar valores del resto de las filas:

Valor de la fila pivote

Valor de la columna pivote

$$(Z_j - C_j)' = (Z_j - C_j) - \frac{A_{ipj} * (Z_{jp} - C_{jp})}{A_{ipjp}}$$

Valor a actualizar

Valor pivote

Actualización (#1)

Tabla iteración 0

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	160	2	1	1	0	
0	X_4	180	1	2	0	1	
0	$Z_j - C_j$		-2	-3	0	0	

Tabla iteración 1

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	70	1.5	0	1	-0.5	
3	X_2	90	0.5	1	0	0.5	
Z	$Z_j - C_j$		-0.5	0	0	1.5	

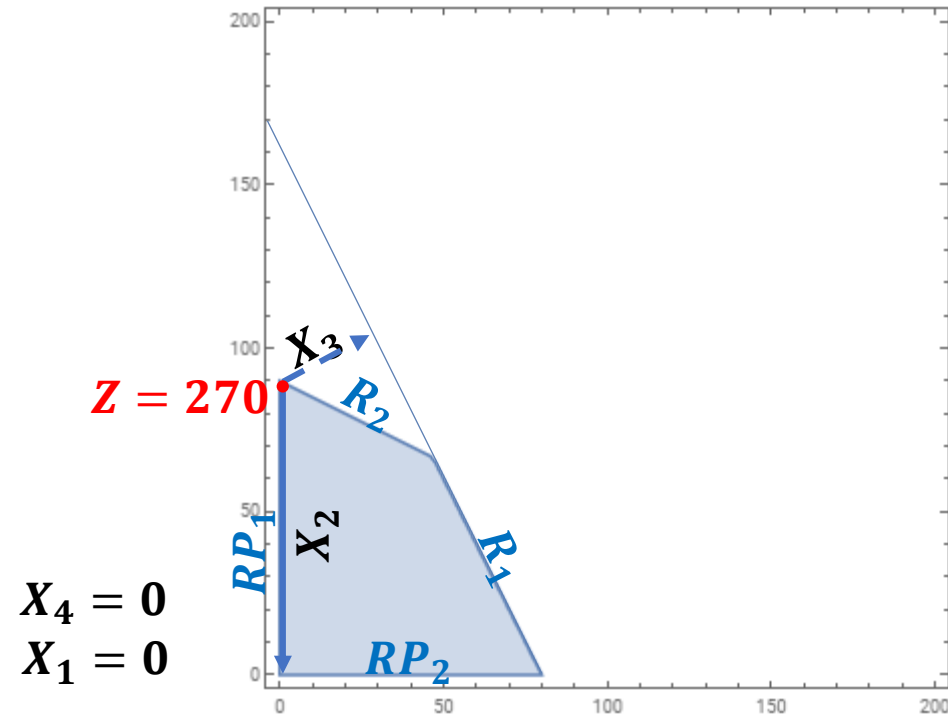
Optimización (#1)

C_j			2	3	0	0	B_k $/A_{ij}$
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
0	X_3	70	1.5	0	1	-0.5	
3	X_2	90	0.5	1	0	0.5	
270	$Z_j - C_j$		-0.5	0	0	1.5	

$$Z = 0 * 70 + 3 * 90 = 270$$

¡Hay valores negativos, puede mejorar!

Representación gráfica (#1)



Optimización (#1)

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	70	1.5	0	1	-0.5	
3	X_2	90	0.5	1	0	0.5	
270	$Z_j - C_j$		-0.5	0	0	1.5	

X_1 Columna pivote, entra a la base

Optimización (#1)

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	70	1.5	0	1	-0.5	46.67
3	X_2	90	0.5	1	0	0.5	180.00
270	$Z_j - C_j$		-0.5	0	0	1.5	

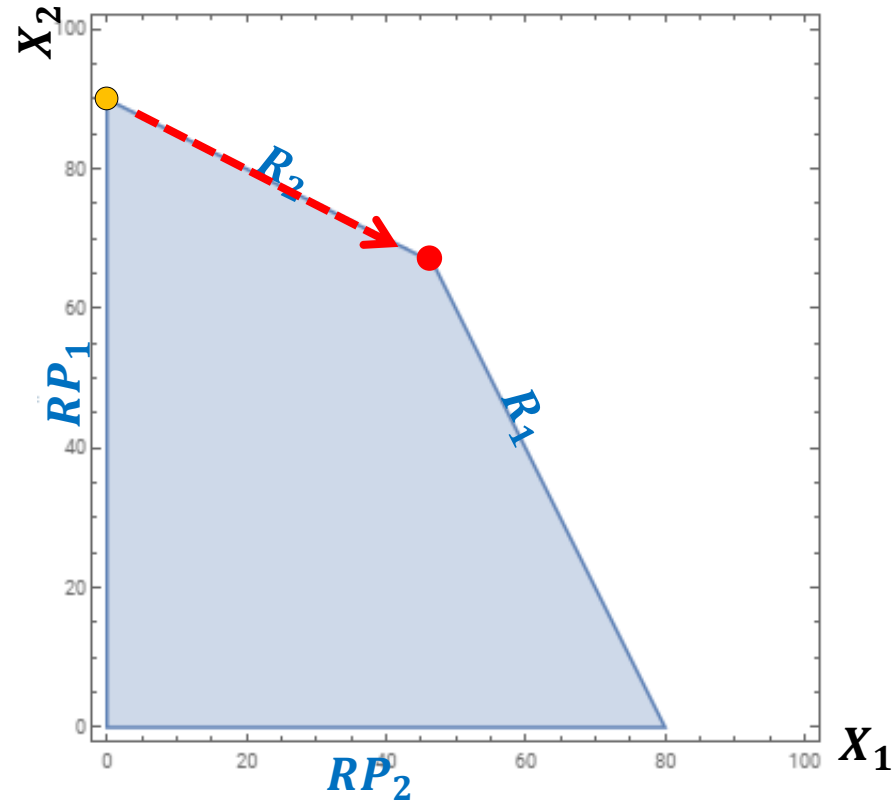
Calculamos B_k / A_{ij}

Optimización (#1)

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	70	1.5	0	1	-0.5	46.67
3	X_2	90	0.5	1	0	0.5	180.00
270	$Z_j - C_j$		-0.5	0	0	1.5	

El menor positivo B_k / A_{ij} es el saliente, X_3 . Entra X_1

Representación gráfica (#1 a #2)



Optimización (#1 a #2)

Tabla iteración 1

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	70	1.5	0	1	-0.5	46.67
3	X_2	90	0.5	1	0	0.5	180.00
270	$Z_j - C_j$		-0.5	0	0	1.5	

Tabla iteración 2

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
2	X_1						
3	X_2						
Z	$Z_j - C_j$						

Actualización (#2)

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	70	1.5	0	1	-0.5	46.67
3	X_2	90	0.5	1	0	0.5	180.00
270	$Z_j - C_j$		-0.5	0	0	1.5	

Actualizamos la fila pivote

$$B'_{kp} = B_{kp} / A_{ipjp}$$

$$A'_{ipj} = A_{ipj} / A_{ipjp}$$

\downarrow \downarrow
 Valores de la fila pivote Valor pivote

Actualización (#2)

Tabla iteración 1

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	70	1.5	0	1	-0.5	46.67
3	X_2	90	0.5	1	0	0.5	180.00
270	$Z_j - C_j$		-0.5	0	0	1.5	

Tabla iteración 2

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
2	X_1	46.67	1	0	0.67	-0.33	
3	X_2						
Z	$Z_j - C_j$						

Actualización (#2)

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	70	1.5	0	1	-0.5	46.67
3	X_2	90	0.5	1	0	0.5	180.00
270	$Z_j - C_j$	66.67	-0.5	0	0	1.5	

Actualizamos el resto de las filas:

$$B'_k = B_k - \frac{B_{kp} * A_{ijp}}{A_{ipjp}} \quad A'_{ij} = A_{ij} - \frac{A_{ipj} * A_{ijp}}{A_{ipjp}}$$

Valor de la fila pivote (points to B_{kp})
 Valor de la columna pivote (points to A_{ijp})
 Valor a actualizar (points to B_k)
 Valor pivote (points to A_{ipjp})

Actualización (#2)

Tabla iteración 1

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	70	1.5	0	1	-0.5	46.67
3	X_2	90	0.5	1	0	0.5	180.00
270	$Z_j - C_j$		-0.5	0	0	1.5	

Tabla iteración 2

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
2	X_1	46.67	1	0	0.67	-0.33	
3	X_2	66.67	0	1	-0.33	0.67	
Z	$Z_j - C_j$						

Actualización (#2)

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	70	1.5	0	1	-0.5	46.67
3	X_2	90	0.5	1	0	0.5	180.00
270	$Z_j - C_j$		-0.5	0	0	1.5	

0 0 0.33 1.33

Actualizamos el resto de las filas:

$$(Z_j - C_j)' = (Z_j - C_j) - \frac{\text{Valor de la fila pivote} \times (Z_j - C_j)}{\text{Valor pivote}}$$

Valor de la fila pivote Valor de la columna pivote

Valor a actualizar Valor pivote

Actualización (#2)

Tabla iteración 1

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
0	X_3	70	1.5	0	1	-0.5	46.67
3	X_2	90	0.5	1	0	0.5	180.00
270	$Z_j - C_j$		-0.5	0	0	1.5	

Tabla iteración 2

C_j			2	3	0	0	B_k
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	$/A_{ij}$
2	X_1	46.67	1	0	0.67	-0.33	
3	X_2	66.67	0	1	-0.33	0.67	
Z	$Z_j - C_j$		0	0	0.33	1.33	

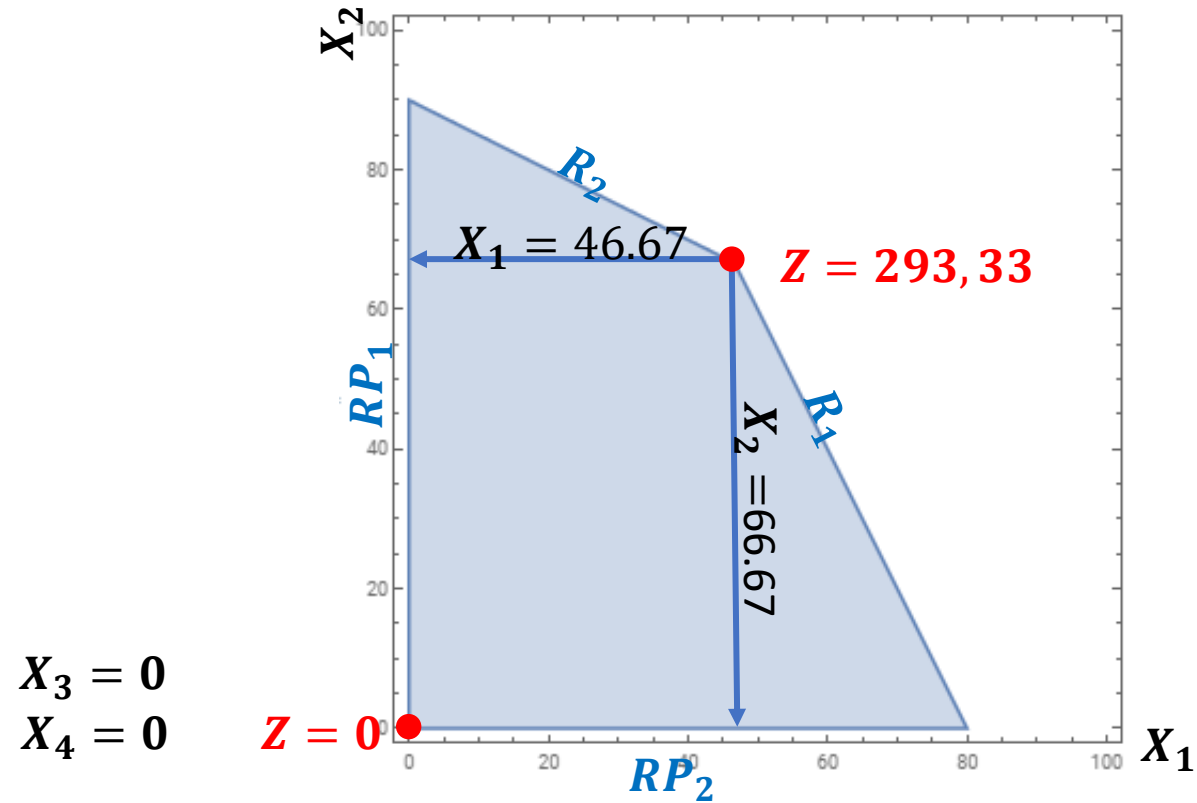
Optimización (#2)

C_j			2	3	0	0	B_k / A_{ij}
C_j Base	X_j Base	B_k	X_1	X_2	X_3	X_4	
2	X_1	46.67	1	0	0.67	-0.33	
3	X_2	66.67	0	1	-0.33	0.67	
293.33	$Z_j - C_j$		0	0	0.33	1.33	

$$Z = 2 * 46.67 + 3 * 66.67 = \mathbf{293.33}$$

No hay valores negativos, las variables slack salieron de la base, ¡es el óptimo!

Representación gráfica (#2)



Conclusión

Dado el modelo formulado, bajo las suposiciones tomadas al principio:

Se logró maximizar la solución para cantidades de producto A y B de $X_1^* = 46.67$ y $X_2^* = 66.67$ respectivamente; con un ingreso máximo de $Z^* = \$ 293.33$

Check con Python PuLP

```
# Problema de producción
import pulp

lp01 = pulp.LpProblem("Intro SIMPLEX", pulp.LpMaximize)

# Variables:
x = pulp.LpVariable('x', lowBound=0, cat='Continuous')
y = pulp.LpVariable('y', lowBound=0, cat='Continuous')

# Función objetivo:
lp01 += 2*x + 3*y, "Z"

# Restricciones:
lp01 += 2*x + 1*y ≤ 160
lp01 += 1*x + 2*y ≤ 180
```

```
# Resolvemos:
lp01.solve()

# Imprimimos status:
pulp.LpStatus[lp01.status]
print(pulp.LpStatus[lp01.status])

# Imprimimos variables:
for variable in lp01.variables():
    print("%s = %.2f" % (variable.name,
        variable.varValue))

# Imprimimos objetivo:
print(pulp.value(lp01.objective))
```

```
>> Optimal
>> x = 46.67
>> y = 66.67
>> 293.333335
```