

# Repaso Optimización

Dpto. Ingeniería Industrial, Universidad de Chile

IN47B, Ingeniería de Operaciones

# Contenidos

- 1 Optimización Lineal
- 2 Algoritmo Simplex

# Definición

Problema de optimización con todas funciones lineales.

- Un avance científico mayor del siglo XX
- Un modelo relativamente simple
- Versátil, representa o aproximar muchas aplicaciones
- Análisis de sensibilidad, insight en solución
- El método de Simplex, introducido en 1947 (G. Dantzig) (válido hasta el día de hoy)
- Softwares: CPLEX, Minos, LOQO, MOSEK..

Un problema lineal en forma estandar:

$$\begin{aligned} z_* = \quad & \text{mín} && c^T x \\ & \text{s.t.} && Ax = b \\ & && x \geq 0 \end{aligned}$$

# Ejemplo

$$\begin{aligned} z = \quad & \text{máx} && x_1 + x_2 \\ \text{s.t.} &&& 2x_1 + 3x_2 \leq 12 \\ &&& x_1 \leq 4 \\ &&& -x_1 + x_2 \leq 2 \\ &&& x_1, x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

La region factible es un polihedro

Las esquinas de un polihedro son *puntos extremos*.

Puntos extremos no pueden ser escritos como una comb. convexa de otros puntos en la region.

# Definición problema dual

Sean  $a_i^T$  las filas y  $A_j$  las columnas de la matrix  $A$ .  
Dado un problema lineal (P)

$$\begin{array}{ll} (P) & \text{mín } c^T x \\ & \text{s.t. } a_i^T x = b_i \quad i \in M_1 \\ & \quad a_i^T x \leq b_i \quad i \in M_2 \\ & \quad a_i^T x \geq b_i \quad i \in M_3 \\ & \quad x_j \geq 0 \quad j \in N_1 \\ & \quad x_j \leq 0 \quad j \in N_2 \\ & \quad x_j \text{ no acotado } j \in N_3 \end{array}$$

# Definición problema dual

...existe un LP relacionado (D):

$$\begin{aligned}
 (D) \quad & \text{máx} && y^T b \\
 & \text{s.t.} && y^T A_j \leq c_j && j \in N_1 \\
 & && y^T A_j \geq c_j && j \in N_2 \\
 & && y^T A_j = c_j && j \in N_3 \\
 & && y_i \text{ no acotado} && i \in M_1 \\
 & && y_i \leq 0 && i \in M_2 \\
 & && y_i \geq 0 && i \in M_3
 \end{aligned}$$

# Definición problema dual

Encuentre el problema dual de

$$\begin{aligned} (P) \quad & \text{mín} && 2x_1 + x_2 \\ & \text{s.t.} && -x_1 + 3x_2 = 5 \\ & && 2x_1 + 7x_2 \geq 3 \\ & && x_1 \leq 1 \\ & && x_1 \geq 0 \\ & && x_2 \text{ unrestricted} \end{aligned}$$

# Relación entre $(P)$ y $(D)$

En notación matricial tenemos

$$\begin{array}{ll}
 (P) & \text{mín } c^T x \\
 & \text{s.t. } Ax = b \\
 & \quad x \geq 0
 \end{array}
 \quad \text{then} \quad
 \begin{array}{ll}
 (D) & \text{máx } y^T b \\
 & \text{s.t. } y^T A \leq c^T
 \end{array}$$

Que también se expresa de forma más simétrica

$$\begin{array}{ll}
 (D) & \text{máx } b^T y \\
 & \text{s.t. } A^T y + s = c \\
 & \quad s \geq 0
 \end{array}$$

# Relación entre $(P)$ y $(D)$

**Teorema** El dual del dual es el primal.

**dem:** Calcule el dual de

$$\begin{aligned} (D) \quad & \text{máx} \quad y^T b \\ & \text{s.t.} \quad y^T A \leq c^T \end{aligned}$$

# Relación entre $(P)$ y $(D)$

**Teorema** (Dualidad Débil) Si  $x$  es factible en  $(P)$  e  $y$  es factible en  $(D)$ , entonces  $y^T b \leq c^T x$

**Teorema** (Dualidad fuerte) Si  $(P)$  tiene una solución óptima  $x^*$  entonces  $(D)$  tiene una solución óptima  $y^*$ . Además se tiene que  $(y^*)^T b = c^T x^*$

**dem:** Encuentre una base óptima del problema  $(P)$ ...

# Relación entre $(P)$ y $(D)$

Complete

$(P) \quad \dots \quad (D)$	optimo finito	no acotado	no factible
optimo finito			
no acotado			
no factible			

# Problema de camino mínimo

Encuentre el dual del problema de camino mínimo escrito como problema de flujo

$$\begin{array}{ll} \text{mín} & c^T x \\ \text{s.t.} & Nx = b \\ & x \geq 0 \end{array}$$

donde  $b$  t.q.  $b_s = 1$ ,  $b_t = -1$ , y  $b_i = 0$  para  $i \neq s, t$ .

# Problema de flujo

Encuentre el ( $D$ ) para el problema de flujo en general:

$$\begin{array}{ll} \text{mín} & c^T x \\ \text{s.t.} & Nx = b \\ & 0 \leq x \leq u . \end{array}$$

# Definición

$$\begin{array}{ll}
 (P) \quad \text{mín} & c^T x \\
 \text{s.t.} & Ax \geq b \\
 & x \geq 0
 \end{array}
 \quad \text{and} \quad
 \begin{array}{ll}
 (D) \quad \text{máx} & y^T b \\
 \text{s.t.} & y^T A \leq c \\
 & y \geq 0
 \end{array}$$

**Teorema** (Holgura Complementaria) Sean  $x$  e  $y$  soluciones primal y dual factibles. Entonces  $x$ ,  $y$  son óptimos si y solo si

$$\begin{cases}
 y_i(a_i^T x - b_i) = 0 & i = 1, \dots, m \\
 x_j(c_j - y^T A_j) = 0 & j = 1, \dots, n
 \end{cases}$$

**dem:**

## Ejemplo:

$$\begin{array}{ll}
 \text{mín} & x_1 + x_2 + x_3 + x_4 + x_5 \\
 \text{s.t.} & 3x_1 + 2x_2 + x_3 = 1 \\
 & 5x_1 + x_2 + x_3 + x_4 = 3 \\
 & 2x_1 + 5x_2 + x_3 + x_5 = 4 \\
 & x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 \geq 0
 \end{array}
 \quad (D) \quad
 \begin{array}{ll}
 \text{máx} & y_1 + 3y_2 + 4y_3 \\
 \text{s.t.} & 3y_1 + 5y_2 + 2y_3 \leq 1 \\
 & 2y_1 + y_2 + 5y_3 \leq 1 \\
 & y_1 + y_2 + y_3 \leq 1 \\
 & y_2 \leq 1 \\
 & y_3 \leq 1 \\
 & y_1, y_2, y_3 \text{ sinrestricciones}
 \end{array}$$

¿Es  $x_1 = 0, x_2 = 1/2, x_3 = 0, x_4 = 5/2, x_5 = 3/2$  óptimo?

# Interpretación de variables duales

Recuerde si  $x^*$  es óptimo para  $\min c^T x : Ax = b, x \geq 0$ , con base óptima  $B$ , entonces  $(y^*)^T = c_B^T B^{-1}$  es la variable dual óptima.

Si  $x^*$  es una solución óptima no-degenerada y cambiamos  $b$  a  $b' = b + \Delta b$ , con  $\Delta b$  pequeño. ¿Cómo cambia la función objetivo?

Variables duales se conocen también como *shadow prices*.

# Interpretación de variables duales

**Ejemplo** Considere el sgte problema de producción e inventario.

$$\begin{aligned}
 \text{mín} \quad & x_1 + 10x_2 + 3I \\
 \text{s.t.} \quad & x_1 - I \geq 10 \\
 & x_2 + I \geq 12 \\
 & I \leq 5 \\
 & x_1, x_2, I \geq 0
 \end{aligned}$$

¿Cual es la solución optima? ¿Como cambia la función objetivo si aumentamos la capacidad de almacenaje a 6?

# Resumen

- Variables duales de restricciones no activas son cero (no hay costo en cambiar este  $b_i$ ).
- Dado mín  $c^T x : Ax \geq b$ , una solución básica primal es factible dual si  $c$  se puede expresar como una combinación positiva de las restricciones activas.
- Una solución básica infactible en  $(P) \leftrightarrow$  una BFS en el dual.
- Para mín  $c^T x : Ax \geq b$  al menos uno de  $(P)$  o  $(D)$  es no acotado.

# Algoritmos básicos

- Solución gráfica
- Evaluar todos los puntos extremos.  
Para  $\min c^T x : Ax = b, x \geq 0$ , podemos:
  1. Construir solución básica
  2. Si factible, determine si es de valor mínimo.
  3. Repetir 1 hasta visitar todas las BFS.

¿Como mejoramos esto?

# Direcciones factibles de un BFS

- **Definición** Para  $P$  conjunto convexo y punto  $x \in P$ , el vector  $d$  es una dirección factible si  $x + \theta d \in P$  para algún  $\theta > 0$ .
- El algoritmo de simplex se mueve entre BFS adyacentes (solo se diferencian por 1 variable básica)
- Sea la BFS  $x = (x_B, x_N)$  y la dirección factible  $d = (d_B, d_N)$  tal que la dirección mete la variable no básica  $j$  a la basis, dejando el resto en zero.

# Direcciones factibles de un BFS

- Entonces la  $j$ -th dirección básica satisface:
  - $d_j = 1$  y  $d_i = 0$  para variables non-básicas  $i \neq j$
  - $d_B = -B^{-1}A_j$
- Cuanto nos podemos mover en  $d$  depende de  $x$  y  $d$ :
  - Si  $x$  es no-degenerado, entonces  $x_B > 0$ ,
  - Si  $x$  es degenerado, entonces  $x_{B(i)} = 0$  para alguna variable básica y además  $(-B^{-1}A_j)_{B(i)}$  podría ser negativo.

# Costos Reducidos y Condiciones de Optimalidad

**Definición** Dado  $x$  un BFS con base  $B$  y  $c = (c_B, c_N)$ . El **costo reducido**  $\bar{c}_j$  de variable  $x_j$  es  $\bar{c}_j = c_j - c_B^T B^{-1} A_j$ .

## Condiciones de Optimalidad

- Un BFS  $x \in P = \{x \mid Ax = b, x \geq 0\}$  es óptimo si  $\bar{c} \geq 0$
- Una base  $B$  es óptima si: (a)  $B^{-1}b \geq 0$  y (b)  $\bar{c} \geq 0$

# Iteración del Método de Simplex

- Empieza en un BFS  $x$ :

$$\begin{array}{lll}
 Ax = b & A = [B \ N] & x_B = B^{-1}b \geq 0 \\
 x \geq 0 & x = (x_B, x_N) & x_N = 0. \\
 & c = (c_B, c_N) &
 \end{array}$$

- Encuentra una dirección factible  $d$

$$\begin{array}{ll}
 (d_N)_j = 1 & j \in N \\
 (d_N)_i = 0 & i \in N, i \neq j \\
 d_B = -B^{-1}A_j &
 \end{array}
 \quad b = Bx_B + \theta(Bd_B + Nd_N) \Rightarrow d_B = -B^{-1}A_j$$

que **reduce costo**  $c^T(x + \theta d) < c^T x \Rightarrow c^T d < 0$ , o equivalentemente que el *costo reducido* de  $x_j$

$$\bar{c}_j := (c_N)_j - c_B^T B^{-1} A_j < 0$$

# Iteración del Método de Simplex

- Move as much as possible in that direction, i.e. need to enforce that  $x + \theta d \geq 0$

$$\min_{i:(B^{-1}A_j)_i > 0} \frac{(x_B)_i}{(B^{-1}A_j)_i} \leq \theta \leq 0$$



# Ejemplo

- **Encuentre un BFS:** (¿Pueden ser  $x_3, x_4, x_5$  básicas?, y  $x_2, x_4, x_5$ ?)
- ¿Que *direcciones básicas* hay del BFS con  $x_2, x_3, x_4$  básicas?
- ¿Cuanto nos podemos mover en esta dirección?
- **Costos Reducidos:** ¿Cuanto cambia la función objetivo con estos movimientos?

# El Método de Simplex en Tableau

El tableau es una forma de mantenerse organizado. Se mantienen todos los coeficientes de interés en un arreglo. Se hacen operaciones elementales de matrices a fin de mantener  $I$  sobre las variables básicas.

- Multiplica fila por número
- Multiplica fila por número y suma a otra fila

Por ejemplo

$$\begin{array}{|c|c|c|} \hline 0 & c'_B & c'_N \\ \hline b & B & N \\ \hline \end{array} \quad \text{pivoteo} \Rightarrow \quad \begin{array}{|c|c|c|} \hline -c'_B B^{-1} b & 0 & c'_N - c'_B B^{-1} N \\ \hline B^{-1} b & I & B^{-1} N \\ \hline \end{array}$$

# El Método de Simplex en Tableau

¿Como encontramos:?

- $x_B$
- $\bar{c}_j$
- $d_B$
- $B^{-1}$

# El Método de Simplex en Tableau

Escriba el tableau para:

$$\begin{array}{ll} \text{mín} & -2x_1 - x_2 \\ \text{s.t.} & x_1 + x_2 \leq 1 \\ & x_1 \leq 2 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{array}$$

- Muevase de un BFS a uno adjacente
- En el Tableau mantenga la base representada por la matriz  $I$ .

# El Método de Simplex en Tableau

Resumiendo:

si la dirección obtenida al meter la variable no-básica  $j$  a la base es:

$$(d_B, d_N) = (-B^{-1}A_j, e_j) = (-u_{1j}, \dots, -u_{mj}, e_j)$$

entonces nos podemos mover en dirección  $d$  a lo más

$$\theta = \min_{i: u_{ij} > 0} \frac{(x_B)_i}{u_{ij}}$$

Encontramos  $u_j = B^{-1}A_j = -d_B$  en el tableau bajo la variable no-básica  $j$ .

# Condiciones de Optimalidad

**Teorema** Dado  $x$  BFS con basis asociada  $B$ , y vector de costos reducidos  $\bar{c}$  entonces

- (a) Si  $\bar{c} \geq 0$  entonces  $x$  es optima
- (b) Si  $x$  es optima y nondegenerada entonces  $\bar{c} \geq 0$ .

**Definición** Una basis  $B$  es optima si

- (a)  $B^{-1}b \geq 0$ , y
- (b)  $\bar{c}^T = c^T - c_B^T B^{-1}A \geq 0^T$ .

# Outline del Metodo de Simplex

Sean  $u_{ij}$  los elementos del tableau,  $i = 0, \dots, m$  and  $j = 0, \dots, n$ .

1. Test de optimalidad: Si  $\bar{c}_j \geq 0 \forall j$  STOP, encuentro el optimo
2. Test de no acotado: Si  $\bar{c}_j < 0$  y  $u_{ij} \leq 0 \forall i$  STOP, no-acotado
3. Si  $\bar{c}_j < 0$  y al menos uno  $u_{ij} > 0$ :
  - $x_j$  entra a la basis
  - $x_l$  deja la basis:  $\frac{x_l}{u_{lj}} = \min_{u_{ij} > 0} \frac{x_j}{u_{ij}}$
  - Actualize el Tableau:  $u'_{lq} = \frac{u_{lq}}{u_{lj}}$  y  $u'_{iq} = u_{iq} - \frac{u_{lq}}{u_{lj}} u_{ij}$
  - Ir a 1.

# Temas Pendientes

- ¿Siempre obtenemos un BFS al movernos por  $d$  hasta  $\theta^*$ ?
- ¿Cuándo paramos el algoritmo?
- ¿Podemos visitar una misma BFS nuevamente?
- ¿Cuántas esquinas visitamos en total?
- ¿Cuál es el trabajo por iteración?
- ¿Cómo encontramos la BFS inicial?
- ¿Cómo resolvemos un problema casi igual?
- ¿Cómo representamos conjuntos no acotados