

# Programación Entera y Combinatorial: Bases de IP

IN770

Universidad de Chile, DII, IN770

7 de marzo de 2011

# Contenidos

- 1 Resultados Básicos
- 2 Teoría Polihedral
- 3 Anexos

# Resultados básicos:

## Forma estandar:

Decimos que  $P$  está en forma estandar si

$$(P) : \quad \text{máx} \{ cx : Ax \leq b, x \in \mathbb{R}_+^n \} \quad (1)$$

## Transformando a forma estandar

- Cualquier problema puede llevarse a forma estandar.
- Igualdades se escriben como dos desigualdades.
- Cotas en variables se pasan a restricciones normales.

# Resultados básicos:

## Obteniendo Cotas

Consideremos  $y \in \mathbb{R}_+^m$ , y supongamos que  $x$  es factible, entonces:

$$\sum_{i=1}^m y_i A_i \geq c \Rightarrow \sum y_i A_i \cdot x \geq cx \Rightarrow yb \geq cx,$$

de donde

$$\max\{x \in \mathbb{R}_+^n : Ax \leq b\} \leq \min\{y \in \mathbb{R}_+^m : A^t y \geq c^t\}.$$

Esto se conoce como dualidad débil.

# Resultados básicos:

## Definición de Dual:

$$(D) : \quad \text{mín} \{ b^t y : A^t y \geq c^t, y \in \mathbb{R}_+^m \} \quad (2)$$

EL problema (2) se denomina el dual de (1).

## Corolario 1

El dual de un problema dual, es el problema primal.

## Corolario 2

Si  $(P)$  es no acotado, necesariamente  $(D)$  es infactible.

# Resultados básicos:

## Lema de Farkas

Dado  $b, a_i : i = 1, \dots, m, \in \mathbb{R}^n$ , entonces una y solo una de las siguientes propociciones es cierta:

- ①  $b$  es una combinación positiva de vectores l.i. en  $\{a_i\}_{i=1}^m$
- ② Existe  $c \in \mathbb{R}^n$  un hiperplano que contiene  $t - 1$  vectores l.i. de  $\{a_i\}_{i=1}^m$  tal que  $cb < 0$  y  $ca_i \geq 0$ ; donde  $t = \text{rank}\{a_1, \dots, a_m, b\}$ .

## Teorema Dualidad Fuerte

Si  $(P)$  o  $(D)$  tiene valor óptimo finito, entonces  $z_P = z_D$ .

# Resultados Básicos

## ● Demostración lema Farkas

- Podemos asumir que  $\langle a_1, \dots, a_m \rangle = \mathbb{R}^n$ .
- Claramente ambas cosas no pueden pasar: si  $b = \sum \lambda_i a_i$  con  $\lambda \geq 0$ , entonces  $0 > cb = \sum \lambda_i ca_i \geq 0$ , contradicción!
- Consideremos  $\{a_i\}_{i \in D}$  un conjunto l.i. de  $\{a_i\}_{i=1}^m$ . Seguiremos el siguiente algoritmo:
  - 1 Resolvemos  $b = \sum \lambda_i a_i : i \in D$ ; si  $\lambda \geq 0$  terminamos.
  - 2 sea  $h$  el mínimo índice en  $D$  con  $\lambda_i < 0$ . Sea  $c$  el hiperplano que contiene  $D \setminus \{a_h\}$  satisfaciendo  $ca_h = 1$  (implica  $cb = ca_h = \lambda_h < 0$ ).
  - 3 Si  $ca_i \geq 0$  terminamos.
  - 4 sea  $s$  el mínimo  $s \in D$  tal que  $ca_s < 0$ , y reemplazamos  $D$  con  $D \setminus \{a_h\} \cap \{a_s\}$ .

# Resultados Básicos:

- Demostración lema Farkas (cont)
  - Si el algoritmo anterior termina, terminamos!
  - Sea  $D_k$  el conjunto  $D$  en la iteración  $k$  del algoritmo; si el alg. no termina, existe  $k < l$  tal que  $D_k = D_l$ .
  - Sea  $r$  el índice máximo de los  $a_i$  que *salen* de  $D_i$ , y digamos que sale en iteración  $p$ .
  - Como  $D_k = D_l$  entonces  $a_r$  entra en  $D$  en iteración  $q$ . Entonces  $D_p \cap \{a_i\}_{i=r+1}^m = D_q \cap \{a_i\}_{i=r+1}^m$ .
  - Consideremos  $\lambda^p$  y  $c^q$ , entonces
 
$$0 > c^q b = c^q \sum \lambda_i^p a_{ji} = \sum \lambda_i^p c^q a_{ji} > 0.$$
    - La primera desigualdad viene del alg.
    - La segunda viene de: 1) si  $j_i > r \Rightarrow c^q a_{ji} = 0$ . 2) si  $j_i = r \Rightarrow \lambda_i^p < 0, c^q a_{ji} < 0$ . 3) si  $j_i < r \Rightarrow \lambda_i^p \geq 0, c^q a_{ji} \geq 0$ .





# Resultados Básicos:

## Algunos Comentarios:

- La demostración anterior es algorítmica.
- En el fondo usa SIMPLEX con la regla de *Bland* incorporada.
- Interpretación geométrica de Farkas:

# Conos

## Definición (Cono)

Un conjunto  $C \subseteq \mathbb{R}^n$  se dice un *cono* (convexo) si

$$x, y \in C, \lambda, \mu \in \mathbb{R}_+ \Rightarrow \lambda x + \mu y \in C$$

## Definición (Cono polihedral)

Un cono  $C$  se dice polihedral si  $\exists A \in \mathbb{R}^{m \times n}$

$$C = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq 0\}$$

## Definición (Cono generado)

Dado  $x_i : i = 1, \dots, m$ , definimos

$$\text{cone}\{x_1, \dots, x_m\} = \left\{ \sum_{i=1}^m \lambda_i x_i : \lambda \geq 0 \right\}.$$

# Conos

## Corolario:

Un cono es generado finitamente si y solo si es polihedral.

## Demostración:

- ( $\Rightarrow$ ) Sea  $\{x_i\}_{i=1}^m \subset \mathbb{R}^n$ , probaremos que  $\text{cone}\{x_i\}_{i=1}^m$  es polihedral.
  - Asumimos  $\langle x_i : i = 1, \dots, m \rangle = \mathbb{R}^n$ .
  - Consideremos todos los semi-espacios  $H = \{x : cx \leq 0\}$  tal que  $cx_i \leq 0, \forall i = 1, \dots, m$  y que se satisface a igualdad por  $n - 1$  vectores l.i. de  $\{x_i\}_{i=1}^m$ .
  - Nótese que existe una cantidad finita de tales semi-espacios.
  - Por el lema de Farkas  $\text{cone}\{x_i\}_{i=1}^m = \{x : Cx \leq 0\}$ . ■

# Conos

## Demostración (cont.):

( $\Leftarrow$ ) Sea  $C = \{x : a_i x \leq 0, i \in I\}$ .

- Demostraremos que si  $\text{cone}\{a_i\}_{i \in I} = \{x : b_j^t x \leq 0, j \in J\}$  entonces  $C = \text{cone}\{b_j\}_{j \in J}$ .
- Note que  $b_j^t a_i \leq 0 \forall i \in I, j \in J (\Rightarrow \text{cone}\{b_j\}_{j \in J} \subseteq C)$ .
- Supongamos que  $\exists y \in C \setminus \text{cone}\{b_j\}_{j \in J}$ .
- Por Farkas,  $\exists w : w^t b_j \leq 0 \forall j \in J, w^t y > 0$ .
- Por definición,  $w \in \text{cone}\{a_i\}_{i \in I}$ .
- Luego  $\forall x \in C, wx \leq 0$ , pero  $y \in C \rightarrow \leftarrow$ . ■

# Polihedros y Politopos

## Polihedro

Un conjunto  $P \subseteq \mathbb{R}^n$  es un polihedro si  $P = \{x : Ax \leq b\}$ .

## Politopo

Un conjunto  $P \subseteq \mathbb{R}^n$  es un politopo si existe  $\{x_i\}_{i=1}^m \subseteq \mathbb{R}^n$  tal que  $P = \text{conv.hull}\{x_i : i = 1, \dots, m\}$

- Es lógico pensar que politopos y polihedros estan relacionados.
- Presentaremos dos resultados que hacen mas precisa esta relación.
  - El teorema de descomposición.
  - El teorema de bases finitas.

# Politopos y Polihedros

## Teorema de descomposición

$P \subseteq \mathbb{R}^n$  es un polihedro si y solo si  $P = Q + C$  para algún politopo  $Q$  y un cono polihedral  $C$ .

## Demostración

•  $(\Rightarrow)$

- Sea  $P = \{Ax \leq b\}$ , y consideremos el cono  $P' = \{(x, \lambda) : \lambda \geq 0, Ax - \lambda b \leq 0\}$ .
- Entonces  $P' = \text{cone} \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ \lambda_1 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} x_m \\ \lambda_m \end{pmatrix} \right\}$ .
- Podemos asumir que  $\lambda_i = 0 \forall i = 1, \dots, q$  y  $\lambda_i = 1 \forall i = q + 1, \dots, m$ , entonces
- $C = \text{cone}\{x_i : i = 1, \dots, q\}$  y  $Q = \text{conv.hull}\{x_i : i = q + 1, \dots, m\}$ .



# Politopos y Polihedros

## Demostración (cont.)

- $(\Leftarrow)$ .
  - Sea  $P = Q + C$  con  $Q = \text{conv.hull}\{x_1, \dots, x_m\}$  y  $C = \text{cone}\{y_1, \dots, y_t\}$ .
  - Entonces  $x_o \in P$  ssi  $(x_o, 1) \in P' = \text{cone}\{(x_1, 0), \dots, (x_m, 1), (y_1, 0), \dots, (y_t, 0)\}$ .
  - Por corolario anterior,  $P' = \{(x, \lambda) : Ax + \lambda b \leq 0\}$  para alguna matriz  $A$  y vector  $b$ .
  - Así,  $x_o \in P$  si  $Ax_o \leq -b$ , por lo que  $P$  es un polihedro.

## Conjunto Generador

Se dice que  $P$  es generado por los puntos  $\{x_i\}_{i=1}^m$  y las direcciones  $\{y_i\}_{i=1}^t$  si

$$P = \text{conv.hull}\{x_i : i = 1, \dots, m\} + \text{cone}\{y_1, \dots, y_t\}.$$

# Politopos y Polihedros

- Una consecuencia es que  $P$  es un polihedro si y solo si es generado finitamente.
- Otra consecuencia es que  $P$  es un politopo si y solo si es un polihedro acotado.



# Equivalentes de Farkas

Aquí presentamos algunas formas equivalentes del lema de Farkas.

- Sea  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $b \in \mathbb{R}^m$ . Entonces existe  $x \geq 0$  con  $Ax = b$  si y solo si  $yb \geq 0 \forall y : yA \geq 0$ .
- Sea  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $b \in \mathbb{R}^m$ . Entonces existe  $x$  tal que  $Ax \leq b$  si y solo si  $yb \geq 0 \forall y : yA = 0, y \geq 0$ .
- Sea  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $b \in \mathbb{R}^m$ . Entonces existe  $x \geq 0$  tal que  $Ax \leq b$  si y solo si  $yb \geq 0 \forall y : y \geq 0, yA \geq 0$ .

# Dualidad Fuerte

## Teorema

Sea  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $b \in \mathbb{R}^m$ ,  $c \in \mathbb{R}^n$ , entonces  
 $\max\{cx : Ax \leq b\} = \min\{yb : y \geq 0, yA = c\}$  Siempre y cuando ambos conjuntos sean no vacíos.

## Demostración

- basta demostrar que  $\exists x, y$  factibles tal que  $yb \leq cx$ .
- i.e. basta encontrar  $x, y$  tal que

$$\begin{pmatrix} A & 0 \\ -c & b^t \\ 0 & A^t \\ 0 & -A^t \\ 0 & -I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y^t \end{pmatrix} \leq \begin{pmatrix} b \\ 0 \\ c^t \\ -c^t \\ 0 \end{pmatrix}$$

# Dualidad Fuerte

## Demostración (cont.)

- Usando farkas, lo anterior ocurre si y solo si  $\forall y' = (u, v, w, \lambda, \theta) \geq 0, y'A' \geq 0$  se tiene que  $y'b' \geq 0$ .
- Re-escribiendo: pdq  $\forall (u, v, w, \lambda) \geq 0, uA - vc = 0, vb^t + wA^t - \lambda A^t \geq 0$  se tiene que  $ub + wc^t - \lambda c^t \geq 0$ .
- Caso  $v > 0$ :  $ub = v^{-1}vb^t u^t \geq v^{-1}(\lambda - w)A^t u^t = v^{-1}(\lambda - w)vc^t = (\lambda - w)c^t$ .
- Case  $v = 0$ : sean  $x_o, y_o$  tal que  $Ax_o \leq b, y_o \geq 0, y_o A = c$ . Entonces  $ub \geq uAx_o = 0 \geq (\lambda - w)A^t y_o^t = (\lambda - w)c^t$ .



# Formulaciones Equivalentes

- 1  $\text{máx}\{cx : Ax \leq b\}.$
- 2  $\text{máx}\{cx : x \geq 0, Ax \leq b\}.$
- 3  $\text{máx}\{cx : x \geq 0, Ax = b\}.$
- 4  $\text{mín}\{cx : Ax \geq b\}.$
- 5  $\text{mín}\{cx : x \geq 0, Ax \geq b\}.$
- 6  $\text{mín}\{cx : x \geq 0, Ax = b\}.$

Nótese que para estas formulaciones equivalentes, podemos encontrar una forma apropiada del teorema de dualidad fuerte.

# Holgura Complementaria

- Consideramos  $\max\{cx : Ax \leq b, x \geq 0\} = \min\{y^t b : A^t y \geq c^t, y \geq 0\}$ .
- Dados  $x_o, y_o$  factibles en el primal y el dual respectivamente, es equivalente que:
  - 1  $x_o$  y  $y_o$  son optimos.
  - 2  $cx_o = y_o^t b$ .
  - 3  $y_o^t (Ax_o - b) = 0$  y  $(c - y_o^t A)x_o = 0$ .

# Equaciones implícitas y restricciones redundantes

- Consideramos un sistema  $P = \{x : Ax \leq b\} \neq \emptyset$ :
  - Una restricción  $ax \leq \beta$  de  $Ax \leq b$  es una igualdad implícita si  $ax = \beta \forall x \in P$ .
  - Definimos  $A^=x \leq b^=$  las igualdades implícitas de  $Ax \leq b$ .
  - Definimos  $A^+x \leq b^+$  el resto de  $Ax \leq b$ .
  - Notemos que  $\exists x \in P$  tal que  $A^=x = b^=$  y  $A^+x < b^+$ .
  - Una restricción es redundante si es implicada por otras restricciones del sistema.
  - Restricciones redundantes pueden ser eliminadas del sistema de restricciones.
  - Un sistema es no-redundante si no contiene restricciones redundantes.

# Otras definiciones

## Cono Característico

$$\text{char.cone}(P) = \{y : x + y \in P \forall x \in P\} = \{y : Ay \leq 0\}.$$

- Propiedades del cono característico:
  - $y \in \text{char.cone}(P)$  ssi  $\exists x \in P : \forall \lambda \in \mathbb{R}^+, x + \lambda y \in P$ .
  - $P + \text{char.cone}(P) = P$ .
  - $P$  es acotado ssi  $\text{char.cone}(P) = \{0\}$ .
  - Si  $P = Q + C$  donde  $C$  cono polihedral, y  $Q$  politopo, entonces  $C = \text{char.cone}(P)$ .
- Vectores no nulos en  $\text{char.cone}(P)$  son llamados direcciones infinitas de  $P$ .

# Otras definiciones

## Espacio Lineal

$$\text{lin.space}(P) = \{y : x \pm y \in P \forall x \in P\} = \{y : Ay = 0\}.$$

- $\text{lin.space}(P) = \text{char.cone}(P) \cap -\text{char.cone}(P)$ .
- Si  $\dim(\text{lin.space}(P)) = 0$ ,  $P$  se dice punteado.
- Para  $P \subseteq \mathbb{R}^n$  se tiene que  $\dim(P) := n - \text{rank}(A^=)$ .



# Dimensión de un Polihedro

## Definición 1:

Dado  $P = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\}$ ,  $\dim(P)$  es la dimensión del espacio lineal afin más pequeño que lo contiene.

- ¿Cuál es el espacio lineal afin más pequeño que contiene  $P$ ?
  - Definamos  $\text{aff.hull}(P) = \{x \in \mathbb{R}^n : \exists y, z \in P, \lambda \in \mathbb{R}, x = \lambda y + (1 - \lambda)z\}$ .
  - Usando la notación anterior, es fácil demostrar que  $\text{aff.hull}(P) = \{x \in \mathbb{R}^n : A^=x = b^=\}$ .
  - De donde podemos simplificar a  $\text{aff.hull}(P) = \{x \in \mathbb{R}^n : A^=x \leq b^=\}$ .
  - Con esto nos queda  $\dim(P) = n - \dim(\{A^=x = 0\}^\perp) = n - \text{rank}(A^=)$ .

# Dimensión de un Polihedro

- La definición anterior es intuitiva, pero es difícil de calcular.
- ¿Cómo calculamos la dimensión de un polihedro cuando no conocemos su descripción como sistema de desigualdades? (Por ejemplo en el caso del TSP)

## Conjunto afin independiente (a.i.):

$S \subset \mathbb{R}^n$  se dice afin independiente si

$$S' := \left\{ \begin{pmatrix} x \\ 1 \end{pmatrix} : x \in S \right\} \text{ es l.i. en } \mathbb{R}^{n+1}.$$

# Dimensión de un Polihedro

## Definición 2:

$$\dim(P) = \max_{S \subseteq P} \{|S| - 1 : S \text{ es a.i.}\}.$$

### • Ejemplo

- Consideremos  $GTSP(G)$ , donde  $G = (V, E)$  es un grafo no dirigido y conexo, y

$$GTSP(G) := \left\{ x \in \mathbb{Z}_+^E : \sum_{e \in \delta(S)} x_e \geq 2 \forall \emptyset \neq S \subsetneq V \right\}.$$

- Sea  $T$  un árbol en  $G$ , y consideremos  $x_T$  su vector indicatriz, entonces  $2x_T \in GTSP(G)$ .
- Además,  $2x_T + e_e \in GTSP(G) \forall e \in E$ .
- Nóte que  $S := \{2x_T, 2x_T + e_e : e \in E\}$  es a.i., por lo que  $\dim(GTSP(G)) = |E|$ .

# Caras y Facetas

- Consideremos  $c \in \mathbb{R}^n$ ,  $c \neq 0$  y  $P = \{x : Ax \leq b\} \neq \emptyset$ .
- Sea  $\delta = \max\{cx : x \in P\}$ , entonces  $H = \{x : cx = \delta\}$  es un plano soportante de  $P$ .
- $F \subsetneq P$  es una cara de  $P$  si  $F = P \cap H$  para algún plano soportante  $H$  de  $P$ .
- Esto implica que  $F$  es una cara de  $P$  ssi  $\exists c \neq 0 \in \mathbb{R}^n$  tal que  $F$  es el conjunto de soluciones óptimas para  $\max\{cx : x \in P\}$ .

## Lema

$F$  es una cara de  $P$  ssi  $F = \{x \in P : A'x = b'\}$  para  $A', b'$  sub-sistema de  $A, b$ .

# Caras y Facetas

## Demostración

- $(\Rightarrow)$  Sea  $F = \{x \in P : cx = \delta\}$ .
    - Sea  $y_o$  en el dual tal que  $y_o b = \delta = \min\{yb : y \geq 0, yA = c\}$ .
    - Definimos  $A', b'$  restricciones asociadas a  $(y_o)_i > 0$ .
    - Entonces  $cx = \delta, Ax \leq b$  ssi  $y_o Ax = y_o b$  ssi  $A'x = b'$ .
  - $(\Leftarrow)$  Sea  $F = \{x \in P : A'x = b'\} \neq \emptyset$ .
    - basta considerar  $c = \sum A'_i$ .
- 
- $P$  tiene un numero finito de caras.
  - Cada cara de  $P$  es un polihedro.
  - Si  $F$  es una cara de  $P$ , y  $F' \subseteq F$ ,  $F'$  es una cara de  $F$  ssi  $F'$  es una cara de  $P$ .

# Facetas

## Definición

Una faceta de  $P$  es una cara maximal (con respecto a inclusion) de  $P$ .

- Consideremos  $P = \{x \in \mathbb{R}^n : Ax \leq b\} \neq \emptyset$  y supongamos que  $A^+$  es no redundante.
  - Sean  $\{H_i : i \in F\}$  los planos soportantes de todas las facetas de  $P$ , entonces:
    - Para cada  $H_i$  existe  $a_j x \leq b_j$  en  $A^+ x \leq b^+$  tal que  $H_i = \{x \in \mathbb{R}^n : A^- x = b^-, a_j x = b_j\}$ .
    - $\dim(H_i) = \dim(P) - 1$ .
    - Esto implica que si escogemos  $(A^+)_i \in \{A^-\}^\perp$  entonces el conjunto de restricciones no redundante esta únicamente definida (salvo mult. por escalar).

# Bibliografía I