

# Fundamentos de Programación Entera

## 8. Generación de columnas

Carlos Testuri – Fernando Islas

Departamento de Investigación Operativa – Instituto de Computación  
Facultad de Ingeniería – Universidad de la República

2012–2025

# Contenido

- 1 Introducción
- 2 Reformulación Dantzig-Wolfe
- 3 Algoritmo de resolución
- 4 Comparación con planos de corte y relajación Lagrangeana

## Formulación con intersección de regiones factibles

Una alternativa para resolver los problemas es descomponerlos según conjuntos de variables (columnas).

Dado el problema  $IP \max \{c^\tau x : x \in X\}$ , su región factible puede describirse como intersección de regiones,  $X = \bigcap_{k=0}^K X^k$ .

Un caso particular es

$$\begin{aligned} \max \quad & \sum_{k=1}^K (c^k)^\tau x^k \\ \text{s.a} \quad & \sum_{k=1}^K A^k x^k = b \quad (1) \\ & D^k x^k \leq e^k, \quad k = 1, \dots, K \quad (2) \\ & x^k \in \mathbb{Z}_+^{n_k}, \quad k = 1, \dots, K. \end{aligned}$$

donde los conjuntos  $X^k = \{x^k \in \mathbb{Z}_+^{n_k} : D^k x^k \leq e^k\}$  son independientes, y solo las restricciones (1) (conjunto  $X^0$ ) vinculan las variables.

## Formulación con intersección de regiones factibles

Donde se tiene la formulación definida en términos de las regiones independientes

$$\begin{aligned} \max \quad & \sum_{k=1}^K (c^k)^T x^k \\ \text{s.a} \quad & \sum_{k=1}^K A^k x^k = b \\ & x^k \in X^k, \quad k = 1, \dots, K. \end{aligned}$$

Se transforma el problema en uno equivalente, en el que se representan directamente los puntos de la regiones factibles,  $X^k$ , y su selección a partir de nuevas variables.

El problema equivalente, denominado *problema maestro*, tiene una gran cantidad de variables.

## Reformulación Dantzig-Wolfe

Dado el problema  $IP$  se asume que cada región factible  $X^k$  es finita y puede describirse a partir de sus puntos factibles,  $x^{ks}$ ,  $s = 1, \dots, S_k$ , con  $k = 1, \dots, K$ .

Lo que permite reformular la descripción de  $X^k = \{x^k \in \mathbb{R}^{n_k} : x^k = \sum_{s=1}^{S_k} \lambda_{ks} x^{ks}, \sum_{s=1}^{S_k} \lambda_{ks} = 1, \lambda_{ks} \in \{0, 1\}, s = 1, \dots, S_k\}$ .

Sustituyendo la nueva descripción de  $x^k$  en la formulación original se tiene el problema maestro

$$\begin{array}{ll}
 (IPM) & \max \quad \sum_{k=1}^K \sum_{s=1}^{S_k} (c^k x^{ks}) \lambda_{ks} \\
 & \text{s.a} \quad \sum_{k=1}^K \sum_{s=1}^{S_k} (A^k x^{ks}) \lambda_{ks} = b \\
 & \quad \sum_{s=1}^{S_k} \lambda_{ks} = 1, \quad k = 1, \dots, K \\
 & \quad \lambda_{ks} \in \{0, 1\}, \quad s = 1, \dots, S_k, \quad k = 1, \dots, K.
 \end{array}$$

## Relajación a programación lineal del problema maestro

La idea es resolver la relajación a programación lineal del problema *IPM*.

Se tiene el problema maestro relajado

$$\begin{aligned}
 (LPM) \quad z^{LPM} = \max \quad & \sum_{k=1}^K \sum_{s=1}^{S_k} (c^k x^{ks}) \lambda_{ks} \\
 \text{s.a} \quad & \sum_{k=1}^K \sum_{s=1}^{S_k} (A^k x^{ks}) \lambda_{ks} = b \quad (1) \\
 & \sum_{s=1}^{S_k} \lambda_{ks} = 1, \quad k = 1, \dots, K \quad (2) \\
 & \lambda_{ks} \geq 0, \quad s = 1, \dots, S_k, \quad k = 1, \dots, K.
 \end{aligned}$$

Para el que se definen las variables duales asociadas a las restricciones de enlace, (1), como  $\pi_i, i = 1, \dots, m$ , y las variables duales asociadas a las restricciones de las regiones, (2), como  $\mu_k, k = 1, \dots, K$ .

## Resolución del problema maestro relajado a lineal

En el proceso de resolución y debido a la gran cantidad de variables, no se las considera simultáneamente a todas las que están fuera de la base para determinar cual es la mejor para entrar a la base (condición de optimalidad en método simplex:  $c_N^T - c_B^T B^{-1} N \leq 0$ , para maximización), por escasez de recursos y porque la mayoría de las variables nunca entran en la base.

Por lo que se necesita un método para determinar algunas variables que estando fuera de la base son candidatas a mejorar el objetivo, sin tener que hacerlo para todas las variables.

Este método se logra resolviendo un problema auxiliar que no indaga todos los costos reducidos y que en su función objetivo determina una cota de los valores de costos reducidos; con lo que además, permite establecer la condición de optimalidad general.

## Algoritmo de resolución del problema maestro relajado 1/4

### Algoritmo

#### 1. Inicialización

Se dispone un conjunto inicial de variables con al menos un punto en representación de cada región  $k$ , con lo que se define y resuelve el problema restringido

$$\begin{aligned}
 (RLPM) \quad \tilde{z}^{LPM} = \quad & \max \quad \tilde{c}\tilde{\lambda} \\
 & \text{s.a} \quad \tilde{A}\tilde{\lambda} = \tilde{b} \\
 & \quad \quad \tilde{\lambda} \geq 0.
 \end{aligned}$$

Su resolución da solución primal óptima  $\tilde{\lambda}^*$  y solución dual óptima  $(\pi^*, \mu^*) \in \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^K$ .



## Algoritmo de resolución del problema maestro relajado 2/4

### Algoritmo

#### 1. Inicialización (Cont)

Donde  $\tilde{\lambda}$  y  $\tilde{c}$  son subvectores de

$$\begin{pmatrix} \lambda_{11} & \dots & \lambda_{1S_1} & \dots & \lambda_{K1} & \dots & \lambda_{KS_K} \\ c^1 x^{11} & \dots & c^1 x^{1S_1} & \dots & c^K x^{K1} & \dots & c^K x^{KS_K} \end{pmatrix}$$

respectivamente, y donde  $\tilde{A}$  es una submatriz de  $A$  y  $\tilde{b}$  es

$$\begin{pmatrix} A^1 x^{11} & \dots & A^1 x^{1S_1} & \dots & A^K x^{K1} & \dots & A^K x^{KS_K} \\ 1 & \dots & 1 & & & & \\ & & & \ddots & & & \\ & & & & 1 & \dots & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

## Algoritmo de resolución del problema maestro relajado 3/4

### Algoritmo (cont.)

#### 2. Factibilidad primal

Toda solución factible de  $RLPM$  es factible para  $LPM$ . En particular  $\tilde{\lambda}^*$  es solución factible para  $LPM$ .

Además,  $\tilde{z}^{LPM} = \tilde{c}\tilde{\lambda}^* = \sum_{i=1}^m \pi_i^* b_i + \sum_{k=1}^K \mu_k^* \leq z^{LPM}$ .

#### 3. Optimalidad

Se verifica si  $(\pi^*, \mu^*)$  es dual factible para  $LPM$ . Para cada variable, es decir  $x \in X^k$  con  $k = 1, \dots, K$ , se debe cumplir que los costos reducidos son  $c^k x - \pi^* A^k x - \mu_k^* \leq 0$ .

En lugar de indagar todas las variables, se resuelve (para  $X^k$ ) el subproblema

$$\gamma_k = \max\{(c^k - \pi^* A^k)x - \mu_k^* : x \in X^k\}.$$

## Algoritmo de resolución del problema maestro relajado 4/4

### Algoritmo (cont.)

#### 4. Criterio de parada

Si  $\gamma_k = 0$  para  $k = 1, \dots, K$ , entonces la solución  $(\pi^*, \mu^*)$  es dual factible para *LPM*, y se cumple que  $z^{LPM} \leq \sum_{i=1}^m \pi_i^* b_i + \sum_{k=1}^K \mu_k^*$ . Como el valor objetivo de la solución primal factible  $\tilde{\lambda}^*$  iguala al de su cota superior, entonces  $\tilde{\lambda}^*$  es óptima para *LPM*.

#### 5. Generación de nueva columna (ingreso de nueva variable)

Si  $\gamma_k > 0$  para algún  $k$ , entonces la variable correspondiente a la solución óptima del subproblema,  $\tilde{x}^{k*}$ , se agrega al problema *RLPM*.

#### 6. Resolución

Se resuelve el nuevo problema *RLPM*, que solo difiere en una variable con el anterior. Se continúa en el paso 2.

## Fortaleza del problema maestro relajado

El problema maestro relajado se obtuvo del problema maestro al sustituir  $x^k$  por  $\sum_{s=1}^{S_k} \lambda_{ks} x^{ks}$ , donde  $\sum_{s=1}^{S_k} \lambda_{ks} = 1$ ,  $\lambda_{ks} \geq 0$ ,  $s = 1, \dots, S_k$ .

Lo que es equivalente a sustituir  $x^k \in X^k$  por  $x^k \in \text{conv}(X^k)$ , por lo que se tiene que

### Proposición (1)

$$z^{LPM} = \max \sum_{k=1}^K (c^k)^\tau x^k$$

$$s.a \quad \sum_{k=1}^K A^k x^k = b$$

$$x^k \in \text{conv}(X^k), k = 1, \dots, K.$$

## Resolución mediante planos de corte y relajación Lagrangeana

El problema *IP* original también puede resolverse mediante planos de corte, generando inecuaciones válidas para cada región  $X^k$ .

Alternativamente, también puede resolverse mediante relajación Lagrangeana, relajando las restricciones de enlace y resolviendo el problema dual  $z^{LD} = \min_u L(u)$  donde

$$L(u) = \max_{\text{s.a. } x^k \in X^k, k = 1, \dots, K} \sum_{k=1}^K (c^k)^\tau x^k + u^\tau (b - \sum_{k=1}^K A^k x^k)$$

el cual es separable en subproblemas según regiones

$$L(u) = u^\tau b + \sum_{k=1}^K \left( \max_{\text{s.a. } x^k \in X^k} (c^k - u^\tau A^k)^\tau x^k \right).$$

## Comparación con resolución con planos de corte y relajación Lagrangeana

Sea  $z^{LD}$  el valor óptimo del problema dual Lagrangeano con relajación de las restricciones de enlace.

Sea  $z^{Corte}$  el valor óptimo cuando se incorporan inecuaciones válidas a la relajación a programación lineal del problema  $IP$  original de forma de obtener  $\text{conv}(X^k)$  para cada  $k$ .

### Proposición (2)

*Las cotas duales obtenidas por generación de columnas, relajación Lagrangeana y planos de corte coinciden,  $z^{LPM} = z^{LD} = z^{Corte}$ .*

La complejidad de los problemas de optimización y separación de  $\text{conv}(X^k)$  es la misma, por lo que la elección entre ellos depende de su dificultad relativa y la convergencia de los métodos.