

Decomposição de Dantzig-Wolfe. (1)

A decomposição de Dantzig-Wolfe consiste na aplicação da ideia anterior a problemas com restrições separáveis + bloco acoplagem:

$$P: \min_x c_1^t x^1 + c_2^t x^2 + \dots + c_K^t x^K$$

$$s.a. \quad A_1 x^1 + A_2 x^2 + \dots + A_K x^K = b_0$$

$$D_1 x^1 = b_1$$

$$D_2 x^2 = b_2$$

$$\dots \quad D_K x^K = b_K, \quad x \geq 0$$

onde $x^i \in \mathbb{R}^{m_i}$.

(2)

Escrevendo $X_i = \{x^i \in \mathbb{R}^{m_i}; D_i x^i = b_i,$

$$x_i \geq 0,$$

o problema fica

$$P: \min_x \sum_{i=1}^K c_i^t x^i$$

$$\text{s.a. } \sum_{i=1}^K A_i x^i = b_0, \quad x^i \in X_i, \forall i.$$

Naturalmente, X_i pode assumir outras

formas, como

$$X_i = \{x^i \in \mathbb{R}^{n_i}; D_i x^i \leq b_i, x^i \geq 0\}.$$

A de composição segue o que foi visto:

- consideramos pontos / direções extremas de cada X_i . Para simplificar, tome apenas os pontos extremos $x_1^i, \dots, x_{k_i}^i$ de X_i , e suponha que não há direções extremas (isto é, X_i limitado).

- cada $x^i \in X_i$ é combinação convexa \square
 dos pontos extremos de X_i :

$$x^i = \sum_{j=1}^{K_i} \lambda_j^i x_j^i, \quad \sum_{j=1}^{K_i} \lambda_j^i = 1, \quad \lambda_j^i \geq 0.$$

- Problema mestre:

$$\min_{\lambda} \sum_{i=1}^K \sum_{j=1}^{K_i} (c^t x_j^i) \lambda_j^i$$

$$\text{s.a.} \quad \sum_{i=1}^K \sum_{j=1}^{K_i} (A_i x_j^i) \lambda_j^i = b_0, \quad \sum_{j=1}^{K_i} \lambda_j^i = 1, \quad i=1, \dots, K$$

$$\lambda_j^i \geq 0, \quad \forall i, j.$$

• Problemas auxiliares:

5

O problema auxiliar é separável, equivalente a K problemas:

$$\max_{x^i} (A_i^t u_i - c_i)^t x^i + u_0^i$$

, $i=1, \dots, K$.

$$\text{s.a. } D_i x^i = b_i, \quad x^i \geq 0$$

onde $\bar{c}_B^t B^{-1} = [u_1^t \quad u_0^1 \quad \dots \quad u_0^K]$. Note que há

K restrições $\sum_{j=1}^{K_i} x_j^i = 1$ ($i=1, \dots, K$), e logo

$u_0 \in \mathbb{R}^K$.

A base corrente do problema mestre será ótima se $(A_i^t \mu_1 - C_i)^t x^{i*} + \mu_0^i \leq 0, \forall i$.

O início do método e declaração de possível ilimitabilidade é da forma padrão (inserção de variáveis artificiais — base I — e método de duas fases, com colunas calculadas pelo problema auxiliar correspondente).

PL's com variáveis inteiras

(7)

$$PL: \min_{x} \sum_{i=1}^K c_i x^i$$

$$s.a. \sum_{i=1}^K A_i x^i = b_0$$

$$D_i x^i = b_i, \quad x^i \in \mathbb{Z}_+^{m_i}, \quad i=1, \dots, K$$

Agora,

$$X_i = \{ \underline{x^i} \in \mathbb{Z}_+^{m_i} ; D_i x^i = b_i \} \quad (\text{ou } D_i x^i \leq b_i)$$

Vamos supor que cada X_i seja finito. &
Essa suposição não é tão restritiva pois
podemos impor limitantes "artificiais" $x^i \leq 5^i$.
Ou ainda, inúmeras aplicações têm apenas
variáveis binárias: $x^i \in \{0, 1\}^{n_i}$.

Assim, sejam $x_1^i, \dots, x_{k_i}^i$ todos os pontos
de X_i , $i = 1, \dots, K$.

Temos claramente

$$X_i = \{x^i \in \mathbb{R}^{m_i}; x^i = \sum_{j=1}^{K_i} \lambda_j^i x_j^i, \sum_{j=1}^{K_i} \lambda_j^i = 1,$$

$$\lambda_j^i \in [0, 1], \forall i, j \in \{1, \dots, K_i\}.$$

As restrições $\sum_{j=1}^{K_i} \lambda_j^i = 1$, $\lambda_j^i \in [0, 1]$ dizem que

x^i é igual a um dos pontos de X_i ...

Isso nos leva ao problema mestre, equivalente ao PL original

$$\min_x \sum_{i=1}^K c_i^t x^i$$

(10)

$$\text{s.a.} \sum_{i=1}^K \sum_{j=1}^{K_i} (A_i x_j^i) \lambda_j^i = b_0$$

$$\sum_{j=1}^{K_i} \lambda_j^i = 1, \quad i=1, \dots, K$$

$$x_j^i \in [0, 1], \quad j=1, \dots, K_i, \quad i=1, \dots, K.$$

A relaxação linear deste problema requer $\lambda_j^i \geq 0$ e $\lambda_j^i \leq 1$, porém a segunda restri-

ção é redundante tendo em vista $\sum_{j=1}^{K_i} \lambda_j^i = 1$. (11)

Assim, a relaxação linear é o "mesmo" problema (trocando "vértice" por "todos pontos") que o visto anteriormente.

↳ podemos aplicar geração de colunas!

Note que os problemas auxiliares terão variáveis inteiras:

$$\max_{x^i} (A_i^t u_i - c_i)^t x^i + u_0^i$$

(*)

$$\text{s.a. } D_i x^i = b_i, \quad x^i \in \mathbb{Z}_+^{m_i}.$$

12

Logo, a estrutura de D_i deve favorecer uma fácil resolução (solução fechada, métodos baratos). De qualquer forma, a dimensão desses problemas é $m_i \ll n \dots$. Muitas vezes, a relaxação linear de (*) possui vértices inteiros, o que torna (*) "trivial".

Problema: estamos trabalhando com a relação linear do problema mestre ($\lambda_j^i \geq 0$). Logo sua resolução pode fornecer λ_j^i 's fracionários ($\in (0, 1)$).

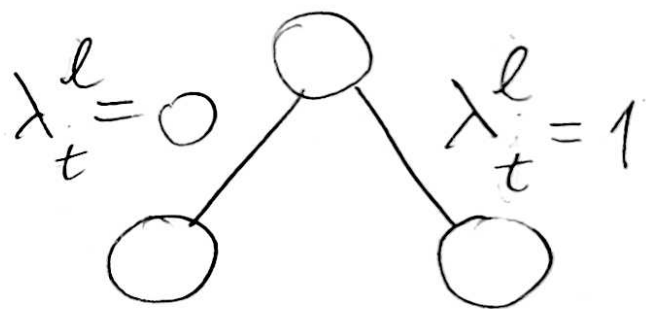
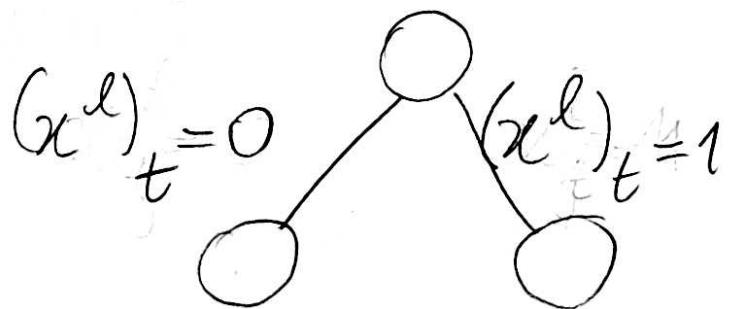
Solução: enumerar!

- ↳ Branch-and-price: enumeração + geração colunas.
- ↳ Branch-and-cut-and-price: + cortes

Caso particular: $x^i \in \{0, 1\}^{n_i}$.

(14)

Observe que se x e \tilde{x} forem binários e distintos então $\lambda x + \tilde{\lambda} \tilde{x}$ é binário se, e somente se, $\lambda = 0$ ou $\tilde{\lambda} = 0$ (considerando $\lambda + \tilde{\lambda} = 1$, $\lambda \geq 0$, $\tilde{\lambda} \geq 0$). Assim, podemos ramificar em x ou \tilde{x} .



- Ramificar sobre λ pode ser não efetivo, pois (15) fixar um λ_t^l não modifica as restrições dos problemas auxiliares. Isso pode levar à geração de colunas já descartadas anteriormente (fazer λ_t^l elimina a coluna correspondente no problema mestre).
-

- é mais razoável ramificar sobre x^l ... 15
A variável x^l do problema original foi descrita como

$$x^l = \sum_{j=1}^{K_l} \lambda_j^l x_j^l \quad (\text{linear})$$

no problema mestre. Agora, suponha que resolvemos o problema mestre com as colunas geradas até então, e obtemos

$$(x^l)_t = \sum_{j=1}^{K_l} \lambda_j^l (x_j^l)_t \notin \{0, 1\}.$$

(a t -ésima componente de x^i é fracionária) ⁽¹⁷⁾. Queremos ramificar

$$(x^l)_t = 1 \quad \text{e} \quad (x^l)_t = 0.$$

↳ Como ficam os problemas mestre / auxiliares no nó da árvore de enumeração?

Digamos que $(x^l)_t = p$, $p = 0, 1$.

Problema mestre do nó

18

Como $(x^l)_t = \sum_{j=1}^K \lambda_j^l (x_j^l)_t = P$, devemos considerar todos os x_j^l da soma que possuem $(x_j^l)_t = P$:

$$\sum_{j: (x_j^l)_t = P} \lambda_j^l = 1.$$

Assim, o problema mestre do nó é

$$\min_x \sum_{i=1}^K c_i^t x^i$$

$$\text{s.t.} \sum_{i=1}^K \sum_{j=1}^{K_i} (A_{ij} x_j^i) \lambda_j^i = b_0$$

$$\sum_{j=1}^{K_i} \lambda_j^i = 1, \quad i \neq l$$

$$\sum_{j: (x_j^l)_t = p} \lambda_j^l = 1$$

$$\lambda_j^i \geq 0, \quad \forall i, j.$$

Observação:

120

- O problema mestre do nó é tão fácil quanto os problemas mestres anteriores.

Problemas auxiliares:

O único problema auxiliar que muda é

$$\max_{x^l} (A_l^t u_1 - c_l)^t x^l + u_0^l$$

$$\text{s.a. } D_l x^l = b_l, \quad \underline{(x^l)_t = p}, \quad x^l \in \mathbb{R}_0, 19^{me}$$

Observações:

21

- 1) este problema é tão fácil quanto o anterior (a variável $(x^l)_t$ pode ser eliminada até).

- 2) não é possível gerar uma coluna descartada, pois sempre teremos $(x^l)_t = p$.

- 3) os termos fixados várias variáveis os problemas mestres/auxiliares são construídos analogamente.