

Programação Inteira

GERAÇÃO DE COLUNAS EM PI

Haroldo Gambini Santos
Universidade Federal de Ouro Preto

30 de agosto de 2011



Notas

Motivação

- frequentemente, a modelagem precisa dos problemas de programação linear exige um conjunto muito grande de variáveis
- no caso de PI, muitas as vezes as melhores formulações (fortes) são aquelas que incluem um número exponencial de variáveis
- para a resolução desses problemas é necessário **somente**:
 - restrições apertadas
 - restrições com valores duais positivos
 - variáveis básicas na solução ótima
 - variáveis com valores positivos na otimalidade
- como descobrir essas variáveis e restrições ?



Notas

Geração Implícita de Colunas

Delayed Column Generation

- 1 Resolva o programa linear $LP(J)$:

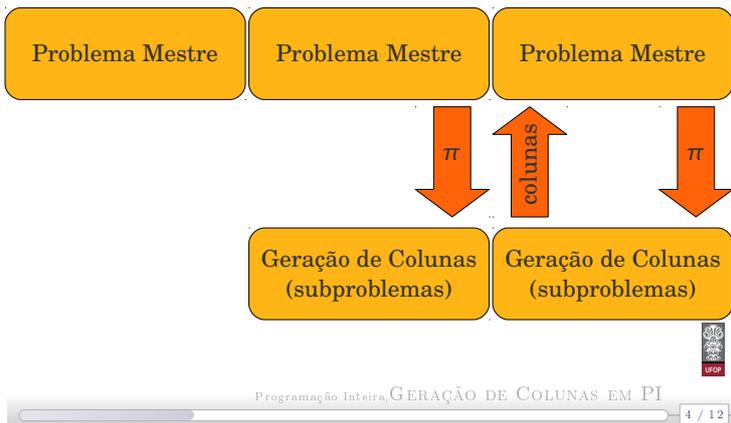
$$\begin{aligned} \min : & \sum_{j \in J} c_j x_j \\ & Ax \geq b \\ & x \geq 0 \end{aligned}$$

- 2 **Pricing**: considerando o valor das variáveis duais π descubra se existe algum $j \notin J$ tal que
$$c_j - \pi A_j \leq 0$$
(custo reduzido)
se existir volte para 1
caso contrário a solução corrente é ótima



Notas

Decomposição



Notas

Decomposição de *Dantzig-Wolfe*

- uso comum de geração de colunas: separar o conjunto de restrições "fáceis" do resto das restrições do problema (as restrições "complicadoras")
 - as restrições fáceis podem envolver uma pequena porção das variáveis do problema
 - essas restrições podem apresentar uma estrutura especial, como a de algum problema em grafos para o qual existam algoritmos rápidos de resolução
- desse modo, pode-se resolver separadamente as restrições fáceis

Notas

Exemplo: O Problema da Alocação Generalizada

Entrada

- n tarefas
- m máquinas
- $l_{i,j}$ lucro associado a realização da tarefa i na máquina j
- $r_{i,j}$ quantidade de recursos que a tarefa i consome na máquina j
- c_j capacidade da máquina j

Entrada

- n tarefas
- m máquinas
- $l_{i,j}$ lucro tarefa i na máquina j
- $r_{i,j}$ recursos tar. i consome máq. j
- c_j capacidade da máquina j

Notas

Formulação padrão

$$\text{Max: } \sum_{i=1, \dots, n} \sum_{j=1, \dots, m} l_{ij} x_{ij}$$

Ex.: Decomposição DW para o PAG

$$\begin{aligned} \text{Max: } & \sum_{i=1, \dots, n} \sum_{j=1, \dots, m} l_{ij} x_{ij} \\ \text{S.a.: } & \sum_{j=1, \dots, m} x_{ij} = 1 \quad \forall i \in \{1, \dots, n\} \\ & \sum_{i=1, \dots, n} r_{ij} x_{ij} \leq c_j \quad \forall j \in \{1, \dots, m\} \end{aligned}$$

Problema Mestre restrição de associação

Subproblemas restrição de capacidade



Notas

Coluna = Padrão

Considere, que para cada máquina são gerados todos os padrões de alocação de tarefas que respeitam a capacidade da mesma. Cada padrão irá corresponder a uma variável (coluna).

Colunas \ Tarefas	1	2	
1	1	0	...	1	...	1
2	0	1	...	1	...	1
3	0	0	...	0	...	1
4	0	0	...	0	...	0
5	0	0	...	1	...	0

(exemplo com 5 tarefas)



Notas

DW para o PAG

Colunas \ Tarefas	1	2	
1	0	0	...	1	...	1
2	0	1	...	1	...	1
3	0	0	...	0	...	1
4	0	0	...	0	...	0
5	0	0	...	1	...	0

Para uma máquina j onde existem K_j padrões factíveis de alocação de tarefas, criamos a variável binária

$$\lambda_k^j = \begin{cases} 1 & \text{se a máquina } j \text{ irá processar as tarefas do padrão } k \\ 0 & \text{c.c.} \end{cases}$$

Conteúdo da coluna k especificado por $y_i^j = (y_1^j, \dots, y_m^j)$, $y_i^j \in \{0, 1\}$. Cada coluna deve satisfazer:

$$\sum_{i=1}^n r_{ij} y_i^j \leq c_j$$



Notas

O Problema de Pricing

Considerando cada máquina, devem-se descobrir quais são os padrões:

$$(y_1^j, \dots, y_n^j)$$

promissores.

Desse modo, considerando a variável dual π_j referente a máquina j , temos o seguinte problema de Pricing:

$$\begin{aligned} \text{Max.} : & \sum_{i=1}^n (l_{ij} - \pi_j r_{ij}) y_i^j \\ \text{s. a.} : & \sum_{i=1}^n r_{ij} y_i^j \leq c_j \end{aligned}$$



Notas

Decomposição DW para o PAG

DW Mestre PAG

$$\begin{aligned} \text{Max.} : & \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \sum_{k=1}^{K_j} l_{ij} y_{ik}^j \lambda_k^j \\ & \sum_{j=1}^m \sum_{k=1}^{K_j} y_{ik}^j \lambda_k^j = 1 \quad \forall i \in \{1, \dots, n\} \\ & \sum_{k=1}^{K_j} \lambda_k^j = 1 \quad \forall j \in \{1, \dots, m\} \end{aligned}$$



Notas

Decomposição DW para o PAG

- Calcular a relaxação linear para o DW Mestre PAG será provavelmente muito mais demorado do que computar a relaxação da formulação padrão
- A vantagem de utilizar DW Mestre PAG vem do fato do mesmo prover uma formulação mais **forte** do que a formulação original
 - soluções fracionárias que não são combinações convexas das soluções 0-1 para as restrições da mochila não são factíveis para DW Mestre PAG
- Desse modo, considerando geração de colunas em Programação Inteira, não se buscam programas lineares mais rápidos de resolver, mas sim programas lineares que ofereçam **limites melhores**
- A relaxação dessas formulações melhores, além de produzir limites mais justos, muitas vezes é mais "Integer Friendly"



Notas
