



Período: 2014.2 Disciplina: D279 – Otimização Combinatória e em Redes

Atividade computacional

Instruções:

1. A atividade deve ser realizada individualmente.
2. Implementações semelhantes estarão sujeitas a anulação imediata e definitiva.
3. A avaliação será progressiva através de acompanhamento pelo professor.

Parte I – Implementação de um modelo para *Fixed Charge Capacitated Network Design Problem*.

Formulação. Seja $G = (N, A)$ uma rede orientada, onde N é o conjunto de nós e A é o conjunto de arcos. Seja K o conjunto de demandas, cada uma delas caracterizada por uma origem s^k , um destino t^k , e uma quantidade d^k que deve ser transportada da origem para o destino. Seja f_{ij} o custo fixo de utilização do arco ij , c_{ij} o custo variável para transportar uma unidade de fluxo através do arco ij , e u_{ij} a capacidade do arco ij . Considere a variável x_{ij}^k que indica a quantidade de fluxo referente à demanda k no arco ij , e a variável binária y_{ij} que indica se o arco ij é utilizado ou não. O objetivo é minimizar os custos fixos e os custos variáveis.

$$\begin{aligned} \min \quad & \sum_{k \in K} \sum_{ij \in A} c_{ij} x_{ij}^k + \sum_{ij \in A} f_{ij} y_{ij} \\ \text{s.t.} \quad & \sum_{ij \in A} x_{ij}^k - \sum_{ji \in A} x_{ji}^k = \begin{cases} d^k, & \text{for } i = s^k \\ -d^k, & \text{for } i = t^k \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases} \quad \forall i \in N, \forall k \in K \\ & \sum_{k \in K} x_{ij}^k \leq u_{ij} y_{ij} \quad \forall ij \in A \\ & x_{ij}^k \geq 0 \quad \forall ij \in A, \forall k \in K \\ & y_{ij} \in \{0, 1\} \quad \forall ij \in A \end{aligned}$$

Implementação. Implementar um modelo de programação matemática utilizando Java Concert para o problema. Uma instância deve ser lida de um arquivo de entrada (FCND.dat). Devem ser gerados 3 arquivos de saída: um arquivo com a saída padrão do CPLEX (FCND.log), um arquivo com a formulação matemática (FCND.lp), e um arquivo de solução (FCND.out) conforme especificado abaixo.

Entrada. A primeira linha contém um inteiro n , indicando a quantidade de nós (rotulados de 1 a n), e um inteiro m , indicando a quantidade de arcos. Cada uma das m linhas seguintes possui uma quintupla que caracteriza um arco: $(i, j, f_{ij}, c_{ij}, u_{ij})$. A linha seguinte contém um inteiro k indicando a quantidade de demandas. Cada uma das k linhas seguintes possui uma tripla que caracteriza uma demanda: (s^k, t^k, d^k) .

Saída. O arquivo de solução deve apresentar o custo total, o tempo e os arcos efetivamente utilizados.

Exemplo de entrada:

6	8			
1	2	100	1	100
2	3	50	1	60
2	4	100	1	100
3	1	100	1	100
4	6	100	1	100
5	3	100	1	100
5	4	50	1	60
6	5	100	1	100
10				
1	3	10		
1	4	10		
2	1	10		
2	5	10		
3	6	10		
4	1	10		
4	5	10		
5	1	10		
5	6	10		
6	2	10		

Exemplo de saída:

Objective:	950,00	
Lower bound:	950,00	
Gap:	0,0000	
Status:	Optimal	
Time:	0,03	
1	2	100
2	3	50
2	4	100
3	1	100
4	6	100
5	3	100
6	5	100

Parte II – Implementação de uma relaxação lagrangeana para o problema.

Relaxação. Relaxar a restrição de capacidade de cada arco ij e associar um multiplicador lagrangeano μ_{ij} , conforme modelo abaixo.

$$\begin{aligned} \min_y \quad & \sum_{k \in K} \sum_{ij \in A} c_{ij} x_{ij}^k + \sum_{ij \in A} f_{ij} y_{ij} + \sum_{ij \in A} \mu_{ij} \left(\sum_{k \in K} x_{ij}^k - u_{ij} y_{ij} \right) \\ \text{s.t.} \quad & \sum_{ij \in A} x_{ij}^k - \sum_{ji \in A} x_{ji}^k = \begin{cases} d^k, & \text{for } i = s^k \\ -d^k, & \text{for } i = t^k \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases} \quad \forall i \in N, \forall k \in K \\ & x_{ij}^k \geq 0 \quad \forall ij \in A, \forall k \in K \\ & y_{ij} \in \{0, 1\} \quad \forall ij \in A \end{aligned}$$

Implementação. Implementar o algoritmo do subgradiente conforme ilustrado abaixo. UB deve ser obtido pela resolução do modelo original onde todos os links são utilizados ($y_{ij} = 1, \forall ij \in A$). Em cada iteração, o subproblema lagrangeano deve ser resolvido, os limites inferiores e superiores devem ser adequadamente atualizados. Considere os parâmetros $K=1000, \beta=10, \varepsilon=0.000001$. Note que a cada iteração apenas a função objetivo deve ser modificada de acordo com os multiplicadores lagrangeanos. Deve ser gerado um arquivo de saída FCND.lgr conforme especificado abaixo.

Algorithm 1 Subgradient algorithm

```
{Input}
An upper bound  $UB$ 
{Initialization}
 $\mu^0 = 0$ 
 $\lambda_0 = 2$ 
{Subgradient iterations}
 $k = 0$ 
while  $k \leq K$  do {stopping criterion}
     $\gamma^k = Ax^k - b$  {gradient of  $L(\mu^k)$ }
     $\theta_k = \lambda_k(UB - L(\mu^k)) / \|\gamma^k\|^2$  {step size}  $\{\|\gamma\| = (\sum_j \gamma_j^2)^{1/2}\}$ 
     $\mu^{k+1} = \max\{0, \mu^k + \theta_k \gamma^k\}$ 
    if  $\|\mu^{k+1} - \mu^k\| < \varepsilon$  then
        Stop
    end if
    if no progress in more than  $\beta$  iterations then
         $\lambda_{k+1} = \lambda_k / 2$ 
    else
         $\lambda_{k+1} = \lambda_k$ 
    end if
     $k = k + 1$ 
end while
```

Saída. Para cada iteração do algoritmo, o arquivo de saída deve apresentar o limite superior, o limite inferior, o gap e o tempo decorrido. Ao final, deve ser também apresentado o limite inferior obtido pela relaxação linear do modelo original.