# Victor Ferreira Ferrari - 187890 Vinícius Couto Espindola - 188115 TP2 - MC658 - Grupo 3

## 1. Modelagens dos Problemas

## 1.1. Problema 1 - [gt54]

### Convenções:

• A instância do problema é composta por um grafo ponderado G = (V, E), um conjunto de pares de vértices C e um par de vértices que representam o vértice de origem (s) e o de término (t).

### Variáveis:

- $x_i \in \{0, 1\} \ \forall i \in V$ Indica se o vértice i faz parte (1) ou não (0) da solução.
- $e_{ij} \in \{0,1\} \ \ \forall (i,j) \in E$ Indica se a aresta (i,j) faz parte (1) ou não (0) da solução.

### Constantes:

•  $P_{ij} \subseteq Z^+ \ \forall (i,j) \subseteq E$ Indica o peso da aresta (i,j).

## Função Objetivo:

•  $min \sum_{\forall (i,j) \in E} P_{ij} \cdot e_{ij}$ 

Minimizar o custo das arestas inclusas no caminho escolhido.

## Restrições:

•  $x_s = 1 \& x_t = 1$ 

Força a inclusão dos vértices de origem s e de término t.

•  $x_i + x_j \le 1 \quad \forall (i,j) \in C$ 

Se o par (i, j) está em C: apenas i, apenas j ou nenhum dos vértices podem estar inclusos. Caso contrário, nada pode-se afirmar.

•  $x_i + x_j - 2 \cdot e_{ij} \ge 0 \quad \forall (i,j) \in E$ 

Se uma aresta (i,j) faz parte da solução, ambos os vértices i e j devem fazer parte da solução também. Caso contrário, nada pode-se afirmar. Ainda assim, permite que i ou j estejam na solução sem a aresta (ou ainda ambos, se a aresta (j,i) existir e estiver na solução.

• 
$$x_i - \sum_{\forall j | (i,j) \in E} e_{ij} = 0 \quad \forall i \in V \setminus \{t\}$$

Os graus de saída dos vértices da solução, com exceção de t que é o vértice de término, devem ser exatamente um.

• 
$$x_j - \sum_{\forall i | (i,j) \in E} e_{ij} = 0 \quad \forall i \in V \setminus \{s\}$$

Os graus de entrada dos vértices da solução, com exceção de s que é o vértice de início, devem ser exatamente um.

## 1.2. Problema 2 - [mn27]

## Convenções:

- A instância do problema é composta por um grafo G = (V, E).
- Observação: No pior caso, teremos uma cor por vértice, logo o número máximo de cores a serem utilizadas é o total de vértices (|V|).

### Variáveis:

- $\bullet \quad y_k \; \in \; \{0,1\} \quad \forall \; k \in V$  Indica se a cor de índice k é usada.
- $X_{ik} \in \{0,1\} \ \forall i,k \in V \times V$ Indica se o vértice i é colorido com a cor k.

#### Constantes:

• n = |V|

Constante para representar o total de vertices/cores em G.

# Função Objetivo:

•  $min \sum_{\forall k \in V} y_k$ 

Minimizar quantidade de cores utilizadas.

## Restrições:

 $\bullet \quad \sum_{\forall k \in V} X_{ik} = 1 \quad \forall \ i \in V$ 

Cada vértice deve ser colorido com uma e apenas uma cor.

 $\bullet \quad X_{ik} + X_{jk} \leq 1 \ \ \forall \ k \in V \ \ \forall \ (i,j) \in E$ 

Duas extremidades de uma aresta não podem ter a mesma cor.

•  $n \cdot y_k \ge \sum_{\forall i \in V} X_{ik} \ \forall \ k \in V$ 

Se algum vértice for colorido com uma cor k,  $y_k = 1$ .

# 1.3. Problema 3 - [ss2]

### Convenções:

• A instância do problema é composta por um conjunto de tarefas T cada uma com duração e prazo, e um conjunto S de pares de tarefas contidas em T.

### Variáveis:

•  $y_{ij} \in \{0,1\}$   $\forall ij \in T \times T \mid i \neq j$ Indica se a tarefa i antecede j (1) ou não (0).

•  $\sigma_i \in Z^+ \quad \forall i \in T$ 

Indica o tempo de início da tarefa *i*. A variável pertence aos inteiros não negativos, evitando tempos de início negativos.

•  $X_i \in \{0,1\} \ \forall i \in T$ Indica se a tarefa i está atrasada.

### Constantes:

•  $t_i \quad \forall i \in T$ 

Constantes que representam a duração t da tarefa i.

 $\bullet \quad d_i \quad \forall i \in T$ 

Constantes que representam o deadline d da tarefa i.

 $\bullet \quad M = \sum_{\forall i \in T} t_i$ 

Para que M seja tão grande quanto o maior instante de término possível (considerando que desejamos minimizar os atrasos), esta é a soma das durações de todas as tarefas em T, uma vez que não é possível obter-se uma solução melhor deixando intervalos de tempo ociosos entre tarefas.

# Função Objetivo:

•  $min \sum_{\forall i \in T} X_i$ 

A função objetivo consiste em minimizar o total de tarefas atrasadas.

# Restrições:

•  $y_{ij} + y_{ji} = 1 \quad \forall (i,j) \in T \times T \mid i \neq j$ 

Neste caso, i antecede j, ou j antecede i. A restrição força uma relação de

ordem entre as tarefas, isso também implica que toda tarefa é alocada, ou seja, possui uma posição específica na ordenação imposta.

•  $y_{ij} = 1 \quad \forall (i,j) \in S$ 

Força  $y_{ii}$  a respeitar as relações de antecedência definidas por  $\mathit{S}$  .

•  $\sigma_i + t_i \le \sigma_j + (1 - y_{ij}) \cdot M \quad \forall (i,j) \in T \times T \mid i \ne j$ 

Garante que o instante de início de toda tarefa é maior ou igual ao instante de término de todas as tarefas anteriores. No caso em que i não antecede j, a restrição é irrelevante, já que  $(1-0)\cdot M$  é suficientemente grande para satisfazer a restrição para todo par (i,j).

 $\bullet \quad \sigma_i + t_i \le d_i + MX_i \quad \forall i \in T$ 

Garante que, se tarefas terminarem depois do prazo  $(\sigma_i + t_i \ge d_i)$ , serão marcadas como atrasadas  $(X_i = 1)$ . Como a função objetivo visa minimizar a somatória das variáveis  $X_i$ , se viável  $(\sigma_i + t_i \le d_i)$ ,  $X_i$  será zero.

## 1.4. Problema 4 - [ss5]

### Convenções:

 A instância do problema é composta por um conjunto de tarefas T cada uma com duração, prazo e custo por unidade de tempo que deve ser pago no caso de atrasos.

### Variáveis:

•  $y_{ij} \in \{0,1\}$   $\forall ij \in J \times J \mid i \neq j$ Indica se a tarefa i antecede j (1) ou não (0).

•  $\sigma_i \in Z^+ \quad \forall i \in J$ 

Indica o tempo de início da tarefa *i*. A variável pertence aos inteiros não negativos, evitando tempos de início negativos.

 $\bullet \quad m_i \in Z^+ \quad \forall i \in J$ 

Indica o total de atraso, em unidades de tempo, de uma tarefa i  $(m_i > 0)$  ou que não houve atraso  $(m_i = 0)$ . A variável pertence aos inteiros não negativos, desconsiderando que tarefas adiantadas seja consideradas como "lucro" pela função objetivo.

#### Constantes:

•  $p_i \quad \forall i \in J$ Indica o custo por unidade de tempo de atraso para a tarefa i.

 $\bullet \quad M = \sum_{\forall i \in J} t_i$ 

Para que M seja tão grande quanto o maior instante de término possível (considerando que desejamos minimizar os atrasos), este é a soma das

durações de todas as tarefas em  $\it{T}$ , uma vez que não é possível obter-se uma solução melhor deixando intervalos de tempo ociosos entre tarefas.

## Função Objetivo:

•  $min \sum_{\forall i \in J} m_i \cdot p_i$ 

A função objetivo consiste em minimizar o custo total dos atrasos, ou seja, a soma dos custos por unidade de tempo de cada tarefa multiplicado pelo atraso de cada tarefa.

### Restrições:

 $\bullet \quad y_{ij} + y_{ji} = 1 \quad \forall (i,j) \in J \times J \mid i \neq j$ 

Neste caso, i antecede j, ou j antecede i. A restrição força uma relação de ordem entre as tarefas, isso também implica que toda tarefa é alocada, ou seja, possui uma posição específica na ordenação imposta.

•  $\sigma_i + t_i \leq \sigma_i + (1 - y_{ii}) \cdot M \quad \forall (i,j) \in J \times J \mid i \neq j$ 

Garante que o instante de início de toda tarefa é maior ou igual ao instante de término de todas as tarefas anteriores. No caso em que i não antecede j, a restrição é irrelevante, já que  $(1-0)\cdot M$  é suficientemente grande para satisfazer a restrição para todo par (i,j).

•  $(\sigma_i + t_i - d_i) - m_i \le 0 \quad \forall i \in J$ 

Se a tarefa está atrasada ( $\sigma_i + t_i - d_i > 0$ ), para garantir a minimização da função objetivo,  $m_i$  deve assumir o menor valor que cumpre a restrição. Logo,  $m_i$  será exatamente o atraso da tarefa i ( $\sigma_i + t_i - d_i = m_i$ ), igualando a combinação linear à zero. Caso contrário ( $\sigma_i + t_i - d_i \leq 0$ ), a tarefa está adiantada, logo, não há atraso e  $m_i$  assume o menor valor possível de seu domínio ( $m_i = 0$ ).

## 1.5. Problema 5 - [mn22]

## Convenções:

- A instância do problema é composta por um grafo bipartido e ponderado G = (V, U, E) onde V são máquinas e U peças , além de uma constante K indicando o máximo número de máquinas por sala.
- As arestas do grafo bipartido são denotadas por  $\forall (i,j) \in E$ , e subentende-se que os componentes i da arestas são máquinas  $(i \in V)$ , e os componentes j, peças  $(j \in U)$ .
- Observação: Suponha que uma peça j que está alojada na sala r possa ser movida a uma sala r' que possua múltiplas máquinas que utilizem a peça j.
  Como não há especificações para tal caso, e como visamos resolver o problema para a pior das hipóteses (a peça deve ser movida de volta à r antes de ser

utilizada por outra máquina em r'), consideramos o custo de movimentação de todo par máquina-peça que não esteja em r.

• Observação: No pior caso, teremos uma máquina por sala, logo o número máximo de salas a serem utilizadas é o total de máquinas presentes (|V|).

## Variáveis:

- $v_{ir} \in \{0,1\}$   $\forall i \in V$   $\forall r \in V$  Indica se a máquina i está presente na sala r (1) ou não (0).
- $u_{jr} \in \{0,1\}$   $\forall j \in U$   $\forall r \in V$  Indica se a peça j está presente na sala r (1) ou não (0).
- $\lambda_{ijr} \in \{0,1\}$   $\forall (i,j) \in E$   $\forall r \in V$  Indica se a máquina i e a peça j estão juntas na sala r (1) ou não (0).
- $\theta_{ij} \in \{0,1\}$   $\forall (i,j) \in E$ Indica se a máquina i e a peça j estão na mesma sala (0) ou não (1).

### Função Objetivo:

•  $min \sum_{\forall (i,j) \in E} \theta_{ij} \cdot c(u_j, v_i)$ 

A função consiste em minimizar a somatória dos custos de movimentação de peças para o pior dos casos (vide terceira convenção).

### Restrições:

•  $\sum_{\forall r \in V} v_{ir} = 1 \quad \forall i \in V$ 

Cada máquina i deve estar em uma única sala r.

•  $\sum_{\forall r \in V} u_{jr} = 1 \quad \forall j \in U$ 

Cada peça j deve estar em uma única sala r.

 $\bullet \quad \sum_{\forall i \in V} v_{ir} \le K \quad \forall r \in V$ 

Cada sala r pode comportar até K máquinas.

•  $\lambda_{ijr} \geq v_{ir} + u_{jr} - 1$  &  $\lambda_{ijr} \leq v_{ir}$  &  $\lambda_{ijr} \leq u_{jr}$   $\forall (i,j) \in E \ \forall r \in V$ Se a máquina i está na sala r ( $v_{ir} = 1$ ) e a peça j também está na sala r ( $u_{jr} = 1$ ), então deve-se indicar que a máquina i e a peça j estão na mesma sala r ( $\lambda_{ijr} = 1$ ). Caso contrário, sabemos apenas que a máquina i e a peça j não estão juntas na sala r ( $\lambda_{ijr} = 0$ ). Este conjunto de restrições cria um operador lógico and entre as variáveis  $v_{ir}$  e  $u_{jr}$  e "guarda" o resultado em  $\lambda_{iir}$ .

• 
$$\theta_{ij} = 1 - \sum_{r=1}^{|v|} \lambda_{ijr} \quad \forall (i,j) \in E$$

Se nenhuma sala r possui o par máquina-peça (i,j) (  $\sum\limits_{r=1}^{|\nu|} \lambda_{ijr} = 0$  ), deve-se incluir o custo  $c(u_j, v_i)$  na função objetivo (  $\theta_{ij} = 1$  ), caso contrário (  $\sum\limits_{r=1}^{|\nu|} \lambda_{ijr} = 1$  ), o par máquina-peça se encontram na mesma sala, então o custo  $c(u_j, v_i)$  não deve ser incluso (  $\theta_{ij} = 0$  ).

## 2. Especificações do Ambiente e Resultados

As especificações de hardware do computador no qual foram feitas as execuções estão na Tabela 3.

Modelo da CPU	Intel(R) Core 17-3630QM (4C/8T)	
Frequência do <i>Clock</i> da CPU	2.40 GHz	
RAM Disponível	12 GB/1600 MHz	

Tabela 1 - Especificações de Hardware.

O sistema operacional utilizado foi o Ubuntu 18.04 LTS. Foram utilizados como *software* de execução Gnumeric V1.12.35 e Julia V1.1.0 com a biblioteca JuMP V0.18.5 e o resolvedor Gurobi Optimizer V8.10 (pacote V0.5.9). O resolvedor usado no Gnumeric foi o LPSolve.

Foram executados os modelos em Julia com limite de 6000 segundos e sem limite de memória. A instância de nome "gnumeric" foi executada também em planilha. Os resultados alcançados estão na Tabela 2.

Exercício	gnumeric	1	2	3
gt54	56	31	638	496
mn27	3	7	13	23
ss2	2	6	17	11-7
ss5	79668	36159	84222	73920-0
mn22	1	2426	8217	3796-1638

**Tabela 2** - Resultados obtidos pelas modelagens com limite de 6000 segundos.

#### 3. Particularidades Notáveis

O Gnumeric fornece opções para dois resolvedores de PL/PLI como padrão: GLPK e LPSolve. A execução no resolvedor GLPK não foi possível em quatro das cinco soluções dos problemas, pois ele retorna uma mensagem de erro sem mais informações. O único problema cujo modelo foi possível de ser resolvido pelo GLPK foi o [mn27]. Por esse motivo foi utilizado o resolvedor LPSolve, que conseguiu resolver os 5 modelos.

No problema [gt54], utilizou-se ambas uma lista de arestas e uma matriz de adjacência. Tal decisão fora tomada devido ao tempo de construção do modelo: às duas últimas restrições do modelo (referentes ao grau de entrada/saída dos vértices), chegaram a levar mais de cinco minutos no modelo utilizando apenas a lista de arestas. Utilizando-se a lista de arestas, é necessário iterar por todas as arestas existentes para buscar as de saída/entrada de cada vértice. Na matriz de adjacência, itera-se somente pelas linhas para encontrar as arestas de saída, e pelas colunas para encontrar arestas de entradas. Supondo um grafo direcionado completo de n vertices, haveria  $O(n^2)$  arestas. Utilizando o método da lista, seria necessário percorrer a lista inteira para os n vertices em busca das arestas relacionadas a ele, resultando em  $O(n^3)$  operações. Com a matriz de adjacências, para encontrar os graus de entrada e saída dos n vértices, percorremos n linhas e n colunas de tamanhos n, resultando em  $O(n^2)$  operações.

O modelo do problema [ss5] não atualizou o dual para a instância 3, isso pode ser explicado pelo tamanho da instância e pela constante M que dificulta a otimização do limitante dual. Visando otimizar o modelo do problema [ss5], foram testadas pequenas mudanças no modelo. Removendo as variáveis negadas  $(y_{ij} \leftrightarrow \neg y_{ji})$  e mantendo apenas uma permutação de (i,j) permitiu que a restrição de negação  $(y_{ij}+y_{ji}=1)$  fosse substituída pela restrição  $\{\sigma_j+t_j\leq\sigma_i+y_{ij}\cdot M\quad \forall\,(i,j)\in |i\neq j\}$  resultando em um total de restrições um pouco menor; também foi testado o uso de M como um  $upper\ bound\$ para as variáveis  $m_i$ . Todavia, nenhuma das mudanças melhoraram a performance do modelo.