

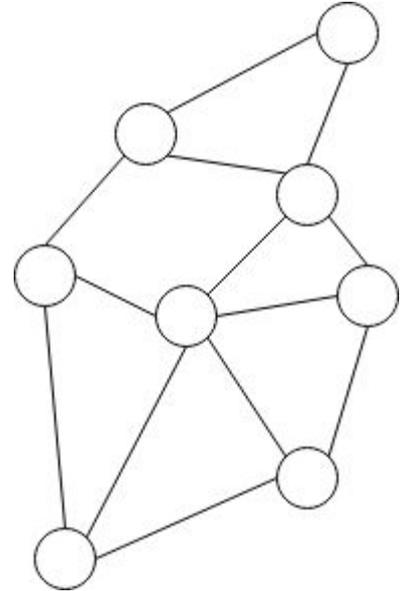
# Minimização do Contágio em uma Topologia com Programação Matemática

Wesly C. Ataide, Álvaro J. P. Franco, Rafael de Santiago,  
Pedro B. Castellucci

# O Nosso Problema

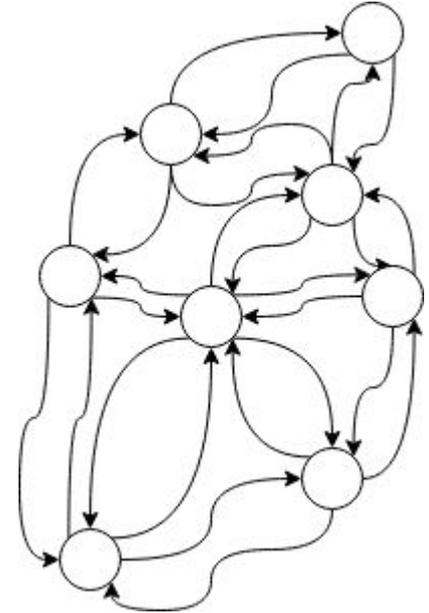
# O Nosso Problema

- Grafo representando uma cidade
- Os vértices correspondem a bairros
- As arestas correspondem às ruas que ligam os bairros
- Cada bairros tem uma população de suscetíveis, infectados e recuperados



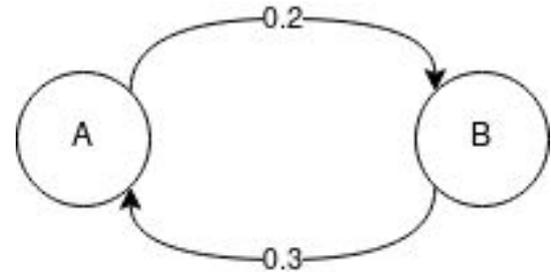
# O Nosso Problema

- Pessoas de um bairro podem se mover para bairros adjacentes
- Para cada rua entre um bairro  $i$  e um bairro  $j$ , temos valores entre 0 e 1 que correspondem a porcentagem da população de  $i$  que se locomove para  $j$  e vice versa, chamados de valores beta.



# O Nosso Problema

- Pessoas circulando em um vértice
- Por exemplo, com as populações:  
A:  $S = 100$ ;  $I = 10$ ;  $R = 0$ ;  
B:  $S = 200$ ;  $I = 10$ ;  $R = 0$ ;
- Teríamos circulando em cada vértice na próxima iteração:  
A:  $S = 140$ ;  $I = 11$ ;  $R = 0$ ;  
B:  $S = 160$ ;  $I = 9$ ;  $R = 0$ ;



# O Nosso Problema

- Com as pessoas circulando em um vértice, temos um número esperado de encontros entre suscetíveis e infectados.
- Novas infecções de acordo com a **virulência**
- Recuperações de acordo com a **taxa de recuperação**

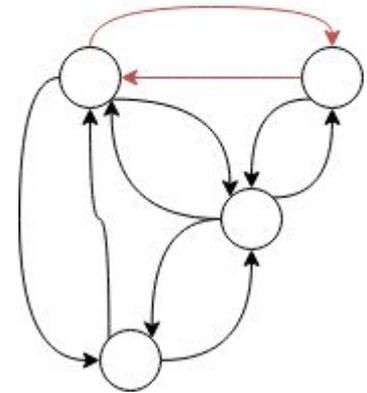
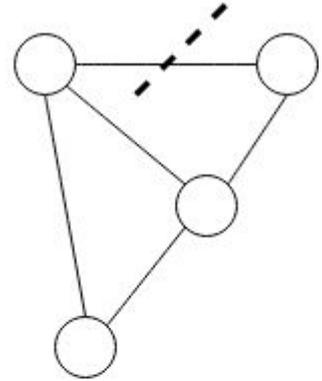
# O Nosso Problema

- Probabilidade de um encontro com um infectado em um vértice é a proporção de infectados na população circulando

$$\mathbb{E}_i^t(\dot{S}_i^t, \dot{I}_i^t, \dot{R}_i^t) = \frac{S_{i \rightarrow i} \dot{I}_i^t}{\dot{S}_i^t + \dot{I}_i^t + \dot{R}_i^t} + \sum_{j \in \chi(i)} \frac{S_{i \rightarrow j} \dot{I}_j^t}{\dot{S}_j^t + \dot{I}_j^t + \dot{R}_j^t};$$

# O Nosso Problema

- Temos a opção de bloquear estradas
- Não há trânsito por uma via bloqueada
- Pessoas que atravessariam a estrada ficam no seu vértice
- Nosso objetivo: minimizar o número de infectados.
- **Mas queremos manter o grafo conexo!**



# Modelo e implementação

# Modelo e implementação

- Para cada arco  $(i, j)$ , criamos uma variável binária  $x$  com valor 0 representando que a estrada  $(i, j)$  está bloqueada, e com valor 1 para representar que ela está livre.
- Definimos as vias como simétricas, ou seja, se  $(i, j)$  está liberada,  $(j, i)$  também.
- Cada arco também tem o valor beta associado.

# Modelo e implementação

- Para cada escolha das variáveis  $\mathbf{x}$ , acabamos com um certo valor de infectados.
- A nossa função objetivo, que tentamos minimizar, é o cálculo dos infectados para uma escolha das variáveis  $\mathbf{x}$ .

$$\mathbb{E}_i^t(\dot{S}_i^t, \dot{I}_i^t, \dot{R}_i^t) = \frac{S_{i \rightarrow i} \dot{I}_i^t}{\dot{S}_i^t + \dot{I}_i^t + \dot{R}_i^t} + \sum_{j \in \chi(i)} \frac{S_{i \rightarrow j} \dot{I}_j^t}{\dot{S}_j^t + \dot{I}_j^t + \dot{R}_j^t};$$

# Modelo e implementação

- Solver SCIP através da interface JuMP, uma linguagem para definir modelos de otimização embutida em Julia
- Tentamos minimizar o número de infectados para o próximo tempo

# Modelo e implementação

- Como garantir a conexidade com restrições lineares ou não-lineares?

# Modelo e implementação

- Usamos a ideia de **fluxo** para garantir a conectividade.
- Mantemos um conjunto de arcos entre vértices que tem uma aresta entre eles no grafo original.

# Fluxo s-arborescente

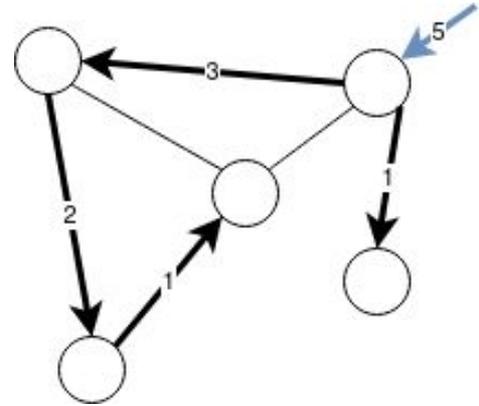
Duas condições:

- Para o vértice  $s$  (a fonte):

$$\sum_{(s,j) \in A} f_{(s,j)} = n - 1$$

- Para cada vértice  $i$ , que não seja a fonte:

$$\sum_{(i,j) \in A} f_{i \rightarrow j} + 1 = \sum_{(j,i) \in A} f_{j \rightarrow i}$$



# Teorema

- Sejam  $G$  um grafo conexo e  $T$  uma árvore geradora de  $G$ . Para todo vértice  $v$  em  $T$ , existe um fluxo  $v$ -arborescente que induz a árvore  $T$ .
- A implicação é que podemos escolher qualquer vértice como fonte.

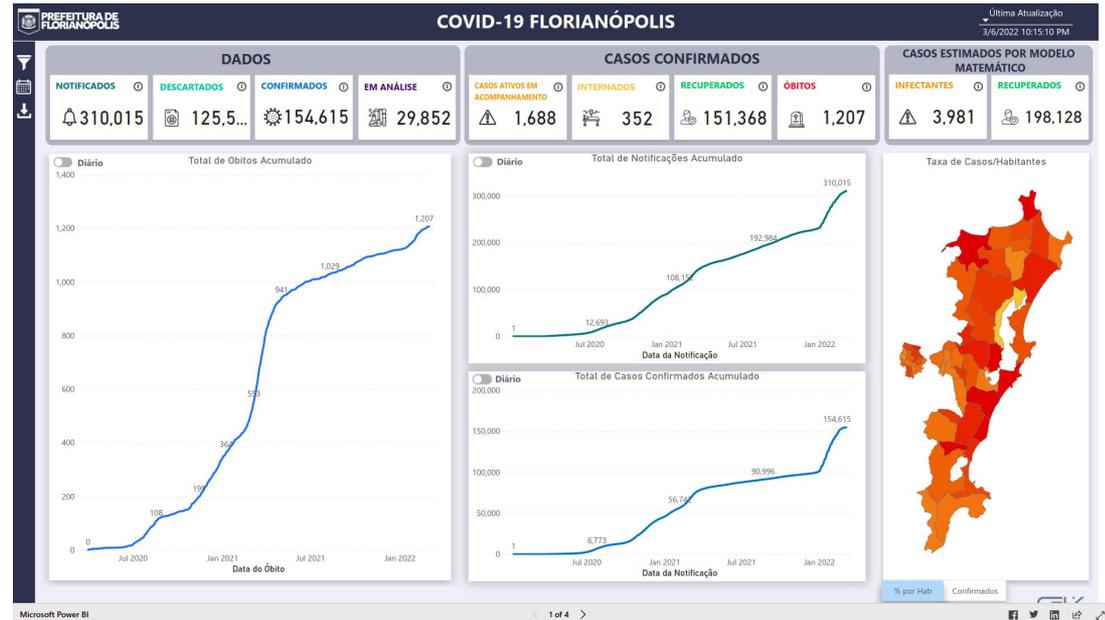
# Modelo e implementação

- Para cada arco  $(i, j)$ , adicionamos uma variável  $f$  correspondente.
- As restrições são análogas às condições do fluxo s-arborescente.
- Além disso, só deve ser permitido passar fluxo por um arco  $(i, j)$  se a variável  $x$  correspondente for igual a 1.
- Veja que isso não força a solução a ser uma árvore.

Construção de uma instância

# Construção de uma instância

- Grafo baseado nos bairros de Florianópolis
- Dados da COVID-19 disponibilizados pela prefeitura
- Mas não temos a população

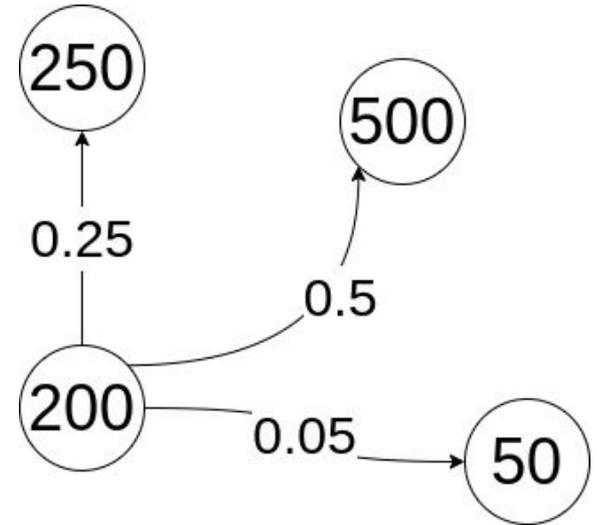


# Construção de uma instância

- IBGE mantém estatísticas da população de Florianópolis, divididas por bairro
- Mas os bairros não correspondem diretamente
- Vários bairros agrupados em cada bairro do grafo anterior

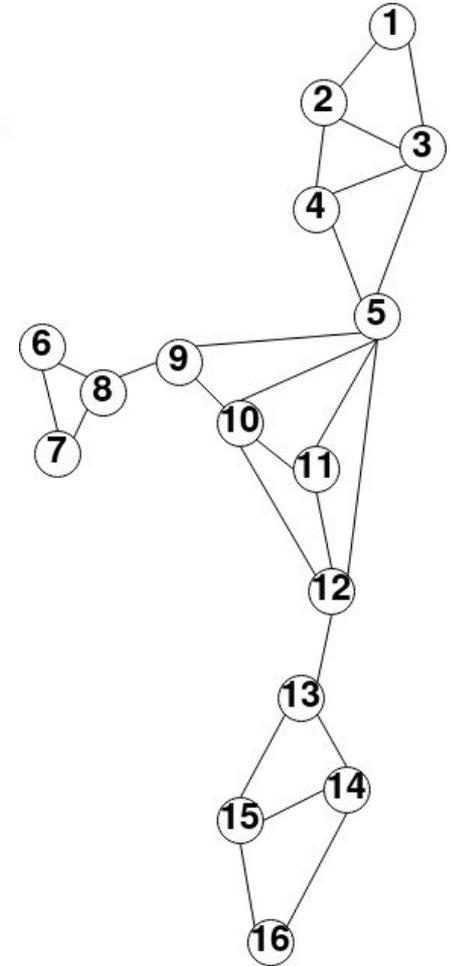
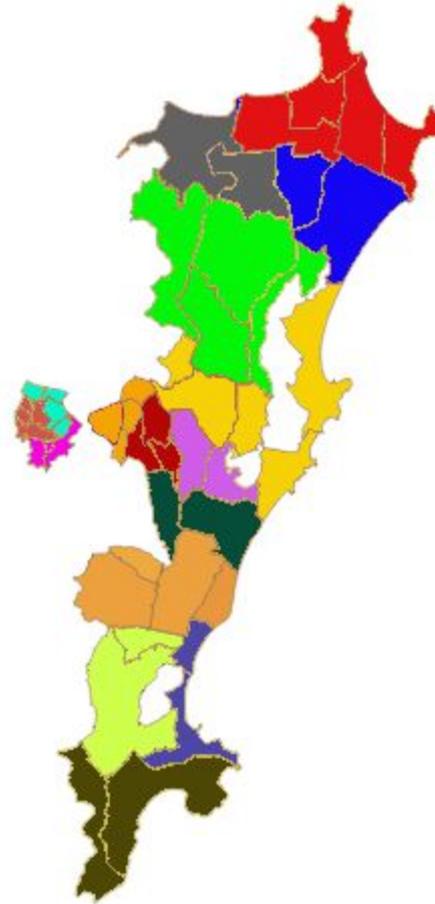
- Valores beta estimados

$$\beta_{(i,j)} = \frac{pop(j)}{pop(i) + \sum_{(i,k)} pop(k)}$$



# Construção de uma instância

- Agrupar os bairros em regiões maiores (diminuir o número de vértices)



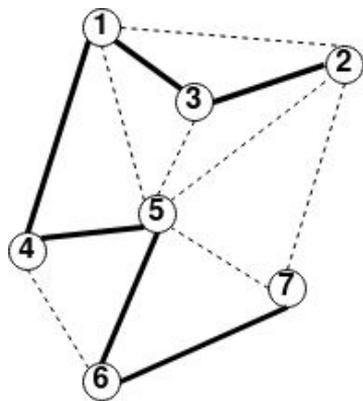
Solução inicial

# Solução inicial

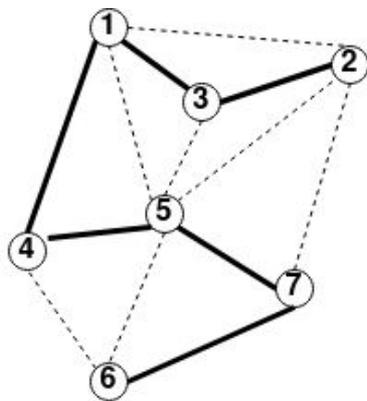
- Vamos fornecer ao nosso otimizador uma solução viável (não necessariamente uma ótima)
- A melhor árvore geradora que conseguirmos achar

# Solução inicial

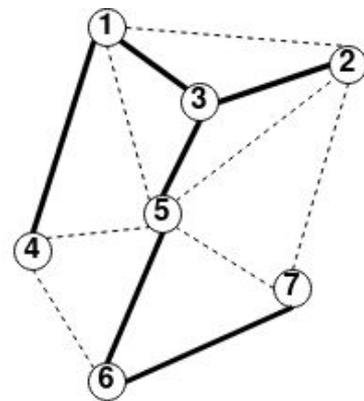
- Árvores adjacentes



(A)



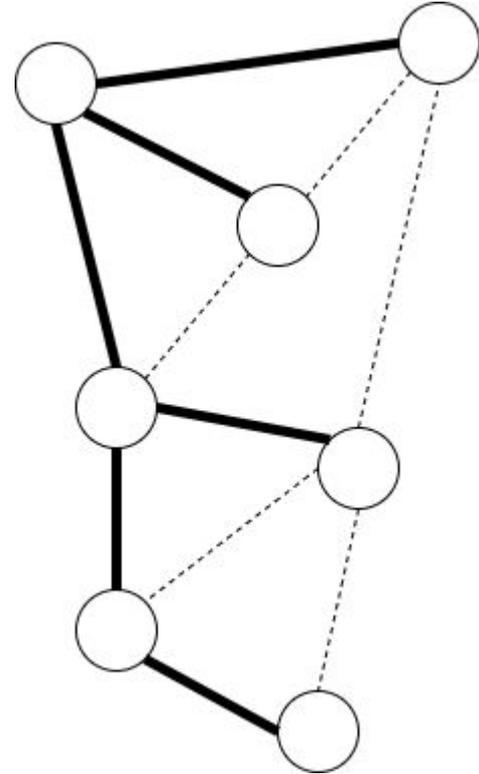
(B)



(C)

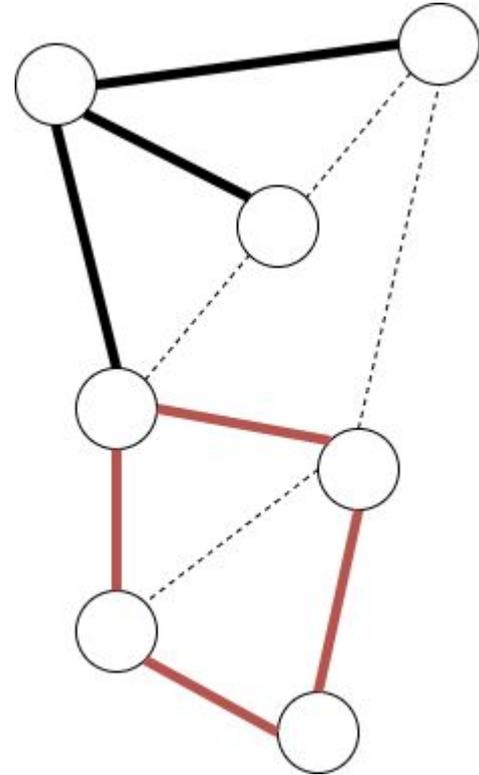
# Solução inicial

- Começamos com uma árvore geradora qualquer
- Escolhemos uma aresta do grafo que não está na árvore e a adicionamos
- Testamos retirar cada uma das arestas do ciclo formado
- Repetimos para toda aresta não usada



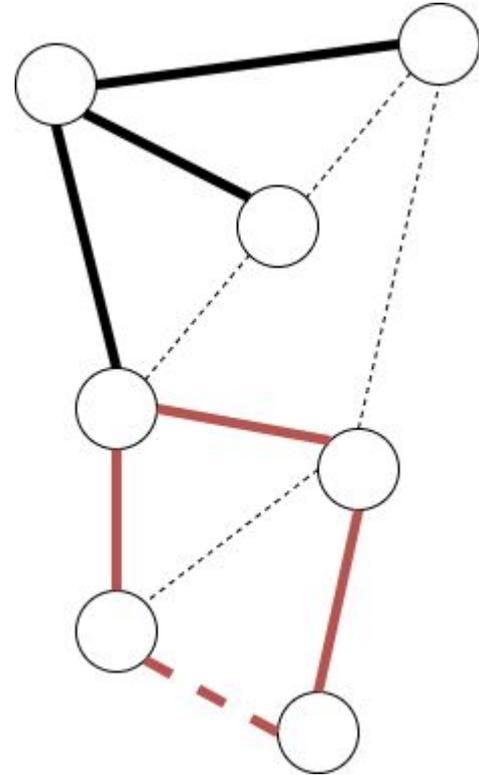
# Solução inicial

- Começamos com uma árvore geradora qualquer
- Escolhemos uma aresta do grafo que não está na árvore e a adicionamos
- Testamos retirar cada uma das arestas do ciclo formado
- Repetimos para toda aresta não usada



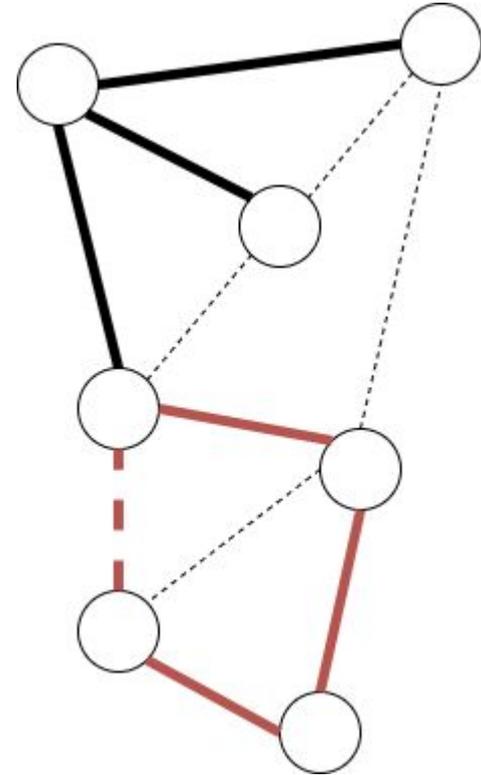
# Solução inicial

- Começamos com uma árvore geradora qualquer
- Escolhemos uma aresta do grafo que não está na árvore e a adicionamos
- Testamos retirar cada uma das arestas do ciclo formado
- Repetimos para toda aresta não usada



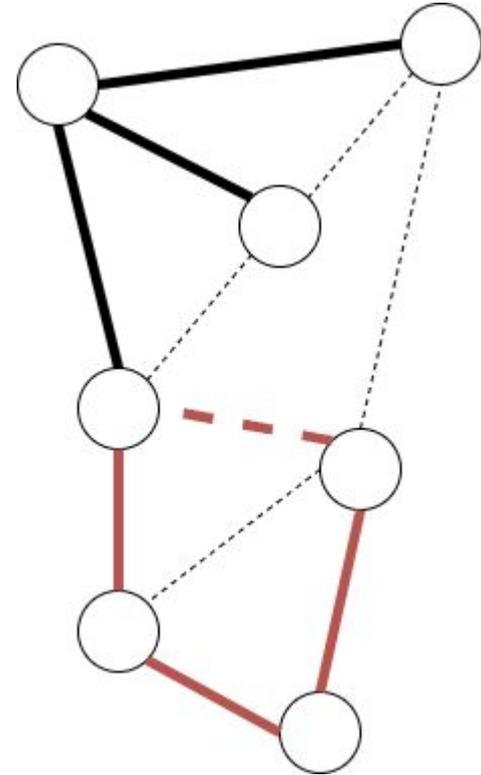
# Solução inicial

- Começamos com uma árvore geradora qualquer
- Escolhemos uma aresta do grafo que não está na árvore e a adicionamos
- Testamos retirar cada uma das arestas do ciclo formado
- Repetimos para toda aresta não usada



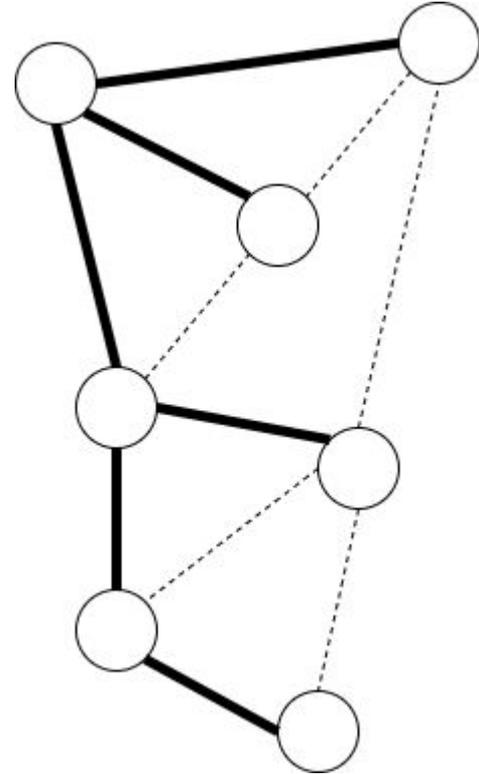
# Solução inicial

- Começamos com uma árvore geradora qualquer
- Escolhemos uma aresta do grafo que não está na árvore e a adicionamos
- Testamos retirar cada uma das arestas do ciclo formado
- Repetimos para toda aresta não usada



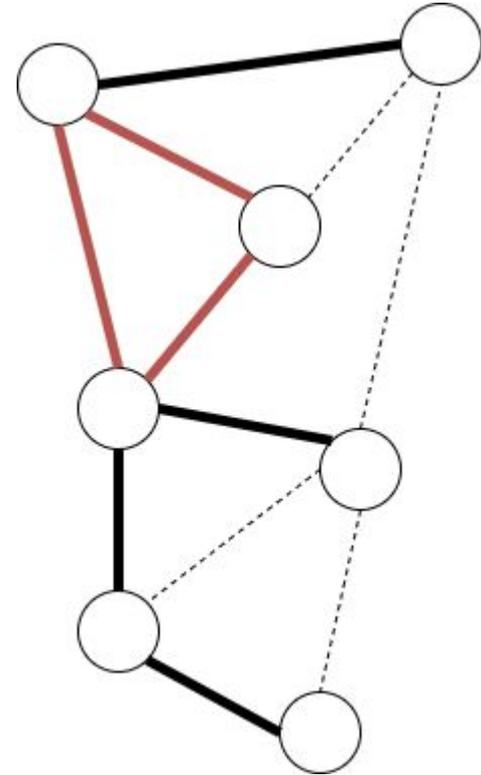
# Solução inicial

- Começamos com uma árvore geradora qualquer
- Escolhemos uma aresta do grafo que não está na árvore e a adicionamos
- Testamos retirar cada uma das arestas do ciclo formado
- Repetimos para toda aresta não usada



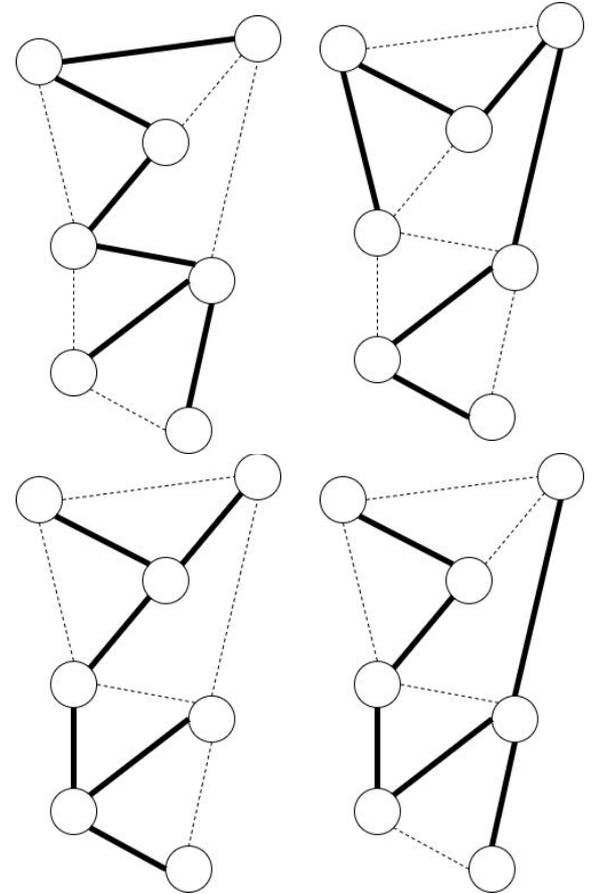
# Solução inicial

- Começamos com uma árvore geradora qualquer
- Escolhemos uma aresta do grafo que não está na árvore e a adicionamos
- Testamos retirar cada uma das arestas do ciclo formado
- Repetimos para toda aresta não usada



# Busca Iterada

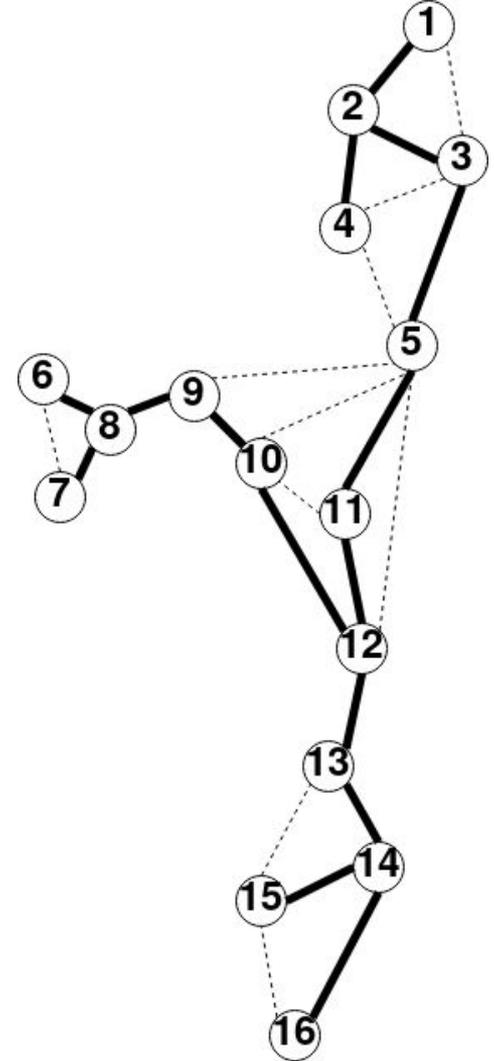
- Mantemos sempre a com o menor número de infectados
- Repetimos esse processo para a árvore resultante
- Podemos reiniciar para árvores diferentes e conseguir árvores diferentes de resultado



# Resultados

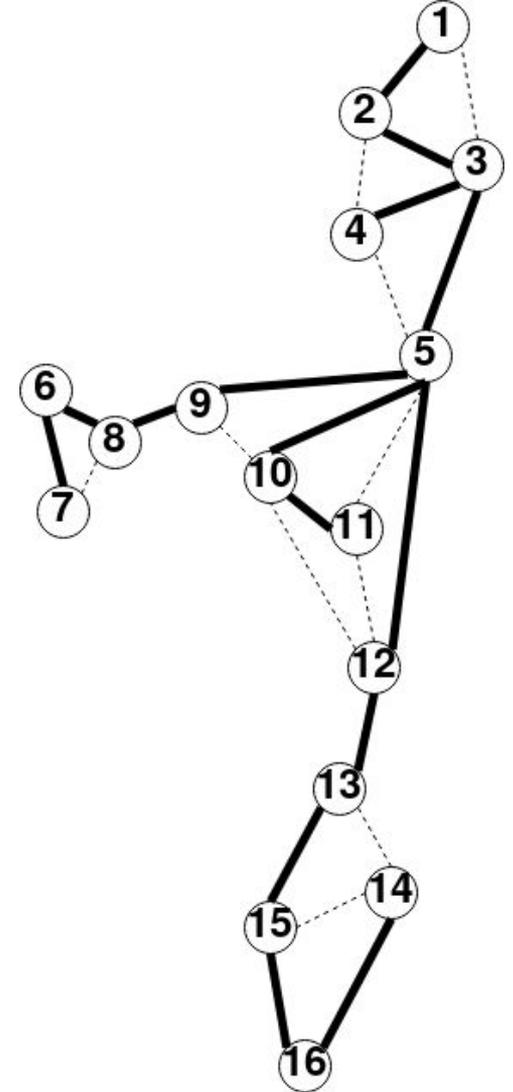
# Resultados: grafo de 16 regiões

- Resultado obtido da busca:  
(número esperado de infectados)  
~622.2791



# Resultados: grafo de 16 regiões

- Output do Julia:  
(número esperado de infectados)  
~622.2387
- Mas esse valor não é preciso



# Trabalhos futuros

- Implementação em outras ferramentas
- Revisão do modelo
- Investigação sobre a possível linearização do modelo
  - Não-linearidade da função objetivo

# Obrigado pela atenção!

Agradecimentos:



# Obrigado pela atenção!

Agradecimentos:



$$\begin{aligned}
\min \quad & \sum_{i \in V} I_i^{t+1} \\
\text{sujeito a:} \quad & \dot{S}_i^t = S_{i \rightarrow i}^t + \sum_{j \in \chi(i)} S_{j \rightarrow i}^t, \forall i \in V \\
& \dot{I}_i^t = I_{i \rightarrow i}^t + \sum_{j \in \chi(i)} I_{j \rightarrow i}^t, \forall i \in V \\
& \dot{R}_i^t = R_{i \rightarrow i}^t + \sum_{j \in \chi(i)} R_{j \rightarrow i}^t, \forall i \in V \\
& \sum_{(i,j) \in E} f_{i,j} + 1 = \sum_{(j,i) \in E} f_{j,i}, \forall i \in V \text{ and } i \neq s \\
& \sum_{(s,j) \in E} f_{s,j} = n - 1 \\
& nx_{i,j} \geq f_{i,j}, \forall (i,j) \in E \\
& f_{i,j} \in \{0, \dots, n-1\}, \forall (i,j) \in E \\
& x_{i,j} \in \{0, 1\}, \forall (i,j) \in E,
\end{aligned}$$

onde

$$\begin{aligned}
I_i^{t+1} &= I_i^t - \xi I_i^t + v \mathbb{E}_i^t(\dot{S}_i^t, \dot{I}_i^t, \dot{R}_i^t); \\
\mathbb{E}_i^t(\dot{S}_i^t, \dot{I}_i^t, \dot{R}_i^t) &= \frac{S_{i \rightarrow i}^t \dot{I}_i^t}{\dot{S}_i^t + \dot{I}_i^t + \dot{R}_i^t} + \sum_{j \in \chi(i)} \frac{S_{i \rightarrow j}^t \dot{I}_j^t}{\dot{S}_j^t + \dot{I}_j^t + \dot{R}_j^t}; \\
S_{i \rightarrow i}^t &= (1 - \sum_{j \in \chi(i)} (\beta_{i,j} x_{i,j}^t)) S_i^t; \quad I_{i \rightarrow i}^t = (1 - \sum_{j \in \chi(i)} (\beta_{i,j} x_{i,j}^t)) I_i^t; \quad R_{i \rightarrow i}^t = (1 - \sum_{j \in \chi(i)} (\beta_{i,j} x_{i,j}^t)) R_i^t; \\
S_{j \rightarrow i}^t &= \beta_{j,i} x_{j,i}^t S_j^t; \quad I_{j \rightarrow i}^t = \beta_{j,i} x_{j,i}^t I_j^t; \quad R_{j \rightarrow i}^t = \beta_{j,i} x_{j,i}^t R_j^t;
\end{aligned}$$