

Problema de Fragmentación de Grafos

Pablo Romero

Metaheurísticas y Optimización sobre Redes

Facultad de Ingeniería
Universidad de la República

Contenidos

- 1 Motivación**
- 2 Problema
- 3 Heurísticas
- 4 Resultados
- 5 Conclusiones

Motivación

Preguntas

- *Modelos Epidémicos (cuarentena).*
- *Potenciales aplicaciones en incendios.*
- *Protección de Redes Eléctricas.*
- *Terrorismo.*

Contenidos

- 1 Motivación
- 2 Problema**
- 3 Heurísticas
- 4 Resultados
- 5 Conclusiones

Problema

Se tiene un grafo simple $G = (V, E)$ y un presupuesto limitado B :

- Elegimos un conjunto U de $|U| = B$ nodos.
- La naturaleza selecciona al azar un nodo v de $V - U$.
- Mueren todos los nodos de la componente de v .

El *Problema de Fragmentación de Grafos* (GFP) consiste en minimizar el valor esperado de muertes:

$$\min_{U \subseteq V} g(U) = \sum_{i=1}^k \frac{n_i^2}{n}$$

$$s.t. \quad |U| = B,$$

donde n_1, \dots, n_k son los tamaños de las componentes conexas de $G^* = G - U$.

Complejidad

Recordemos que CLIQUE es \mathcal{NP} -Completo.

Theorem

El GFP es \mathcal{NP} -Completo.

Proof.

El objetivo alcanza la unidad si y solo si el complemento tiene un CLIQUE de tamaño al menos $|V| - B$. □

Inaproximabilidad

Recordemos que 3-cut es \mathcal{NP} -Completo.

Theorem

El GFP es inaproximable a factores menores que $5/3$.

Proof.

Tomemos una instancia de 3-cut: (G, u, v, w) y reemplacemos cada nodo distinguido por un enorme clique K_N , $N \gg |E|$. Si logramos separar los 3 nodos, la pérdida esperada es N . Si no, la pérdida esperada es:

$$g(U) \approx \frac{(2N)^2}{3N} + \frac{N^2}{3N} = \frac{5N}{3}. \quad (1)$$

Luego, si existe un algoritmo de factor $\alpha < 5/3$, podemos resolver 3-cut. □

Balance de Componentes

Theorem

El vector $\vec{n} = (n_1, \dots, n_k)$ debe tener la menor varianza.

Proof.

El óptimo minimiza $\|\vec{n}\|_2$ bajo $\|\vec{n}\|_1$ constante. El mínimo se alcanza en la proyección ortogonal del vector nulo en el hiperplano $\|\vec{n}\|_1 = n$, y es la dirección del vector normal:
 $n_i = n/k$. □

Casos Exactos

Hemos hallado el óptimo para el GFP en:

- Caminos Elementales.
- Ciclos Elementales.
- Árboles.
- Grafos Acíclicos.
- Algunos Grafos Bipartitos.

Contenidos

- 1 Motivación
- 2 Problema
- 3 Heurísticas**
- 4 Resultados
- 5 Conclusiones



Greedy

Algorithm 1 $G_{out} = Greedy(G, B)$

```
1: for  $i = 1 : B$  do  
2:    $w \leftarrow ChooseBestNode(G)$   
3:    $G \leftarrow G - \{w\}$   
4: end for  
5:  $G_{out} \leftarrow G$   
6: return  $G_{out}$ 
```

Balance

Algorithm 2 $G_{out} = Balance(G, B)$

```
1: for  $i = 1 : B$  do
2:    $V_{max} \leftarrow LargestComponent(G_{out})$ 
3:    $w \leftarrow ChooseRandom(V_{max})$ 
4:    $G \leftarrow G - \{w\}$ 
5: end for
6:  $G_{out} \leftarrow G$ 
7: return  $G_{out}$ 
```

GRASP (1/3)

Algorithm 3 $G_{out} = \text{Main}(G, B, \alpha, \text{MaxIter}, k)$

- 1: **for** $i = 1$ TO MaxIter **do**
 - 2: $G_i \leftarrow \text{Alg_GRASP}(G, B, \alpha)$
 - 3: **end for**
 - 4: $\text{Pool} \leftarrow \text{SelectBest}(k, G_1, \dots, G_{\text{MaxIter}})$
 - 5: $\text{Pool}_{out} \leftarrow \text{Path_Relinking}(\text{Pool})$
 - 6: $G_{out} \leftarrow \text{SelectBest}(1, \text{Pool})$
 - 7: **return** G_{out}
-

GRASP (2/3)

Algorithm 4 $G_{out} = Alg_GRASP(G, B, \alpha)$

```

1: for  $i = 1$  TO  $B$  do
2:    $SC_l \leftarrow LowestReduction(G)$ 
3:    $SC_h \leftarrow HighestReduction(G)$ 
4:    $RCL \leftarrow \{v : Sc(G - v) \leq SC_l + \alpha(SC_h - SC_l)\}$ 
5:    $v \leftarrow ChooseRandom(RCL)$ 
6:    $G \leftarrow G - \{v\}$ 
7: end for
8: while  $Improve(G) = True$  do
9:    $(G, LocalImprove) \leftarrow Swap(G)$ 
10: end while
11: return  $G_{out}$ 

```

GRASP (3/3)

Algorithm 5 $Pool = Path_Relinking(S_1, S_2, \dots, S_k)$

```

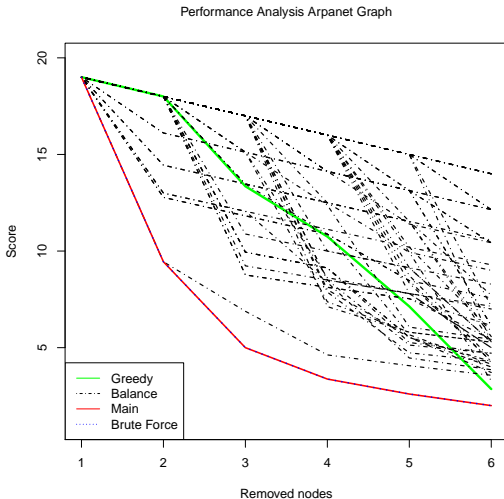
1:  $Pool \leftarrow (S_1, S_2, \dots, S_k)$ 
2:  $S \leftarrow \emptyset$ 
3: for  $i = 1$  TO  $k - 1$  do
4:   for  $j = i + 1$  TO  $k$  do
5:      $Path_{(i,j)} \leftarrow Lexicographic(S_i, S_j)$ 
6:      $S_{(i,j)} \leftarrow SelectBest(1, Path_{(i,j)})$ 
7:      $S \leftarrow S \cup \{S_{(i,j)}\}$ 
8:   end for
9: end for
10:  $Pool \leftarrow SelectBest(k, S)$ 
11: return  $Pool$ 

```

Contenidos

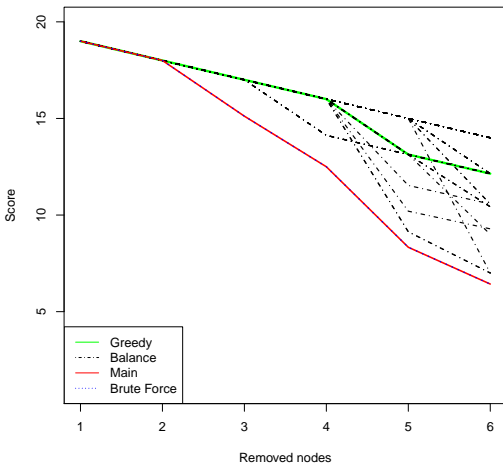
- 1 Motivación
- 2 Problema
- 3 Heurísticas
- 4 Resultados**
- 5 Conclusiones

Resultados 1/2



Resultados 2/2

Performance Analysis Dodecahedron Graph



Contenidos

- 1 Motivación
- 2 Problema
- 3 Heurísticas
- 4 Resultados
- 5 Conclusiones**

Conclusiones

- 1 Se ha generado un equipo de trabajo nacional en GFP.
- 2 Existen generalizaciones (SWGFP).
- 3 La coincidencia con la Nodo-Criticalidad invita a nuevas cooperaciones.
- 4 Se han desarrollado heurísticas GRASP, métodos exactos y cotas.
- 5 Hasta el momento no se han desarrollado aplicaciones.