# Relatório Conceção e Análise de Algoritmos

Francisco Veiga, 201201604@fe.up.pt João Cabral, up201304395@fe.up.pt João Mota, 201303462@fe.up.pt Faculdade de Engenharia da Universidade do Porto

março 2015

# Conteúdo

1	Inti	rodução	2	
2	Pro	oblemas a abordar	2	
3	Formalização do problema			
	3.1	$1^{\rm o}$ problema/fase	3	
	3.2	2º problema/fase		
4	Soluções implementadas			
	4.1	1º Problema/Fase	5	
		4.1.1 Algoritmo de Dijkstra		
		4.1.2 Algoritmo de Prim		
	4.2	2º Problema/Fase	6	
5	Aná	álise de complexidade	7	
	5.1	Grafo	7	
		5.1.1 Inserção de Vértices		
		5.1.2 Inserção de Arestas	7	
		5.1.3 Remoção de Vértices	7	
	5.2		7	
	5.3	Algoritmo de Prim	8	
6	Aná	álise Empírica	8	

# 1 Introdução

No contexto da unidade curricular de Conceção e Análise de Algoritmos foi solicitada a resolução de um problema relacionado com a distribuição de uma rede de fibra ótica pela rede habitacional de um determinado agregado populacional.

### 2 Problemas a abordar

Numa primeira fase é solicitada uma aplicação que receba como dados de entrada um mapa do referido agregado populacional e produza como saída uma representação gráfica, sob a forma de um gráfico, de uma distribuição ideal da rede de fibra ótica, minimizando o comprimento das ligações utilizadas. Estabelece-se ainda como restrição adicional que cada uma das casas cobertas não pode situar-se fora de uma determinada área a ser definida por uma distância máxima à central de onde parte a rede de fibra ótica.

Numa segunda fase é solicitado que a aplicação alargue o raio de ação de cobertura da rede de fibra ótica, procurando abranger uma maior área, sendo contudo necessário que a aplicação seja capaz de detetar áreas onde a cobertura providenciada por uma única central se revele insuficiente e seja capaz de indicar a necessidade de existirem novas centrais de distribuição da rede.

# 3 Formalização do problema

## 3.1 1° problema/fase

#### Inputs

- Um grafo G = (V, E) conexo, onde V é o conjunto das casas e E o conjunto das suas ligações e para cada aresta  $(u, v) \in E$  temos w(u, v) representando a distância entre as arestas u e v e d(p) como sendo a distância de um caminho  $p = \langle v_0, v_1, \ldots, v_k \rangle [1, p. 624];$
- Uma distancia l: l > 0;
- Um vértice  $s: s \in V$ .

### Outputs

• Um grafo  $G_T = (V_T, E_T)$  tal que se verifique a condição[1, p. 643]:

$$\forall v \in V(\delta(s, v) \le l \leftrightarrow v \in V_T)$$

$$\delta(s,v) = \begin{cases} \min\{d(p): s \leadsto^p v\} & \text{se existe caminho entre s e v} \\ \infty & \text{caso contrário} \end{cases}$$

#### Função Objetivo

Seja

$$x(u,v) = \begin{cases} 1 & \text{se a aresta}(u,v) \in E_T \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$$

A função objetivo é[2]

$$\min \sum_{(u,v)\in E} w(u,v)x(u,v)$$

com as restrições

$$\sum_{(u,v)\in E} x(u,v) = |V_T| - 1$$

$$\sum_{(u,v)\in(S,S)} x(u,v) \le |S| - 1 \quad \forall S \subseteq V_T$$

### 3.2 2° problema/fase

#### Inputs

• Um grafo G = (V, E), desconexo ou não, onde V é o conjunto das casas e E o conjunto das suas ligações e para cada aresta  $(u, v) \in E$  temos w(u, v) representando a distância entre as arestas u e v e d(p) como sendo a distância de um caminho  $p = \langle v_0, v_1, \ldots, v_k \rangle [1, p. 624];$ 

#### Outputs

- Um grafo  $G_T = (V_T, E_T)$ ;
- Um conjunto de grafos  $D \subseteq G_T = \{d(V_D, E_D) : \forall d, e \in D(\nexists v \in V_T(v \in d \land v \in e)) \land \nexists d, e \in D(\exists (u, v) \in E_T(u \in d \land v \in e))\}$
- Um conjunto  $S = \{s : \exists! d \in D(s \in d)\}.$

#### Função Objetivo

Seja

$$x(u,v) = \begin{cases} 1 & \text{se a aresta}(u,v) \in E_T \\ 0 & \text{caso contrário} \end{cases}$$

A função objetivo é[2]

$$\min \sum_{(u,v)\in E} w(u,v)x(u,v)$$

com as restrições

$$\sum_{(u,v)\in E} x(u,v) = |V_T| - 1$$

$$\sum_{(u,v)\in(S,S)} x(u,v) \le |S| - 1 \quad \forall S \subseteq V_T$$

# 4 Soluções implementadas

## 4.1 1º Problema/Fase

Para a resolução deste problema recorreu-se a dois algoritmos conhecidos que operam sobre grafos: o algoritmo de *Dijkstra* para cálculo das distâncias de todos os nós a uma determinada fonte e o algoritmo de *Prim* para cálculo da árvore de expansão mínima do grafo. Para a implementação da fila de prioridades recorreu-se ao *Heap de Fibonacci* da biblioteca *Boost*.

#### 4.1.1 Algoritmo de Dijkstra

```
1: procedure DIJKSTRA(fonte, limite, grafo)
 2:
        vertices \leftarrow grafo.vertices
        for Q \in \text{vértices do}
 3:
 4:
            Q.dist \leftarrow \infty
            Q.path \leftarrow NULL
 5:
        end for
 6:
        fonte \leftarrow 0
 7:
 8:
        FH.push(fonte)
        while FH \neq \emptyset do
 9:
            v \leftarrow FH.pop()
10:
            for a \in v.adjacencias do
11:
                if v.dist + w < a.dist then
12:
                    a.dist \leftarrow v.dist + w
13:
                    a.path \leftarrow v
14:
                    if a \notin FH then
15:
16:
                        FH.push(a)
                    else
17:
                        FH.decreaseKey()
18:
                    end if
19:
                end if
20:
            end for
21:
        end while
22:
23: end procedure
24: procedure PODAR GRAFO(grafo, limite)
        for v \in grafo.vertices do
25:
            if v.dist > limite then
26:
                grafo.removeVertice(v)
27:
            end if
28:
29:
        end for
```

#### 30: end procedure

O algoritmo de *Dijkstra* foi artilhado com a possibilidade de remover os nós cuja distância à fonte exceda um determinado limite.

#### 4.1.2 Algoritmo de Prim

```
1: procedure PRIM(grafo)
 2:
         novoGrafo \leftarrow \emptyset
 3:
         vrtices \leftarrow grafo.vrtices
         for Q \in \text{vértices do}
 4:
             Q.key \leftarrow \infty
 5:
             Q.path \leftarrow NULL
 6:
             Q.visited \leftarrow false
 7:
         end for
 8:
 9:
         FH.engueue(vrtices)
         while FH \neq \emptyset do
10:
             v \leftarrow FH.pop()
11:
             novoGrafo \leftarrow path(v, v.path)
12:
             v.visited \leftarrow true
13:
             for a \in v.adj do
14:
                 if a.key > weight(v, a) AND d.visited = false then
15:
                      a.key \leftarrow weight(v, a);
16:
                      a.path \leftarrow v
17:
                      a.decreaseKey()
18:
                 end if
19:
             end for
20:
         end while
21:
22: end procedure
```

# 4.2 2º Problema/Fase

Para resolver este problema torna-se necessário identificar conjuntos de sub grafos desconexos. O algoritmo de *Prim* já identifica a árvore de expansão mínima de cada sub grafo desconexo, mas não efetua a identificação dos sub grafos desconexos em si mesmos. Tornou-se portanto necessário adaptar levemente o dito algoritmo. Em concreto, de cada vez que um vértice é removido da fila e não possui um antecessor o grafo construido até agora é guardado numa fila e começa a ser construído um novo grafo. Fica garantido o facto de não serem abandonados vértices do grafo anterior porque os vértices do próximo grafo são inicializados com uma chave infinita, só sendo retirados da fila quando todo o restante grafo já foi percorrido.

# 5 Análise de complexidade

#### $5.1 \quad \text{Grafo}^1$

#### 5.1.1 Inserção de Vértices

No contexto da nossa aplicação optamos por utilizar uma implementação  $na\"{i}ve$  que se limita a acrescentar o vértice a um vetor de vértices, sem verificar repetição de elementos. Tem uma complexidade O(1).

#### 5.1.2 Inserção de Arestas

É necessário percorrer o conjunto de vértices para verificar a existência do destino e da fonte da aresta. Tem portanto uma complexidade O(V)

### 5.1.3 Remoção de Vértices

É necessário percorrer o conjunto de vértices para encontrar o vértice pretendido, e depois novamente para encontrar e apagar todas as arestas que apontam para este vértice. Tem por isso uma complexidade  $O(V^2 + E)$ .

### 5.2 Algoritmo de Dijkstra

Sendo V o número de vértices a analisar e E o número de arestas, o algoritmo percorre primeiramente toda a lista de vértices para inicializar valores. Esta operação tem complexidade V.Acrescenta-se, com complexidade O(1), a fonte à fila de prioridade. De seguida percorre-se a fila de prioridade, recorrendo a função de extração do menor elemento da fila. Num heap de fibonacci esta operação corre em tempo log(V). Obtém-se assim para este ciclo uma complexidade Vlog(V). Dentro deste ciclo todas as arestas do grafo acabam por ser analisadas, sendo, quando encontrada uma aresta que constitua um caminho mais favorável, chamada a função DecreaseKey do Fibonacci heap, que corre em tempo constante. Obtém-se assim uma complexidade linear E.

Por último, e como característica particular do problema em causa tornase necessário percorrer novamente a lista de vértices no sentido de remover todos aqueles cuja distância à fonte seja excessiva. Dentro deste ciclo pode ou não ser chamada a função remove Vertex, que na nossa implementação do grafo tem complexidade  $V^2+E$ , ficando este ciclo com complexidade  $V^3+VE$ . Tem-se assim uma complexidade total  $O(V+E+Vlog(V)+V(V^2+E))=O(E+V(VlogV+V^2+E)$ .

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>Analisam-se exclusivamente as operações do grafo utilizadas no programa desenvolvido.

### 5.3 Algoritmo de Prim

Tem complexidade semelhante ao algoritmo de Dijkstra no ciclo principal. Contudo, de cada vez que um vértice é retirado da fila de prioridade o mesmo tem que ser adicionado ao grafo resultante (ou um novo grafo ser gerado, no caso de se tratar do primeiro elemento de um novo sub grafo), e uma aresta tem que ser adicionada de e para o seu predecessor. CEsta operação pode ser feita em tempo constante O(V). Ficamos assim com uma complexidade O(E + V(V + logV)).

# 6 Análise Empírica

Para geração dos grafos a utilizar na análise empírica da performance dos algoritmos foi utilizado o modelo de  $Erd\~os-R\'enyi$ . Este modelo considera o grafo aleatório G(n,p) como sendo um grafo de n nós em que cada par de nós único tem uma probabilidade p de ser ligado por uma aresta, também ela de peso aleatório. Os algoritmos até agora descritos foram corridos sobre grafos gerados segundo este modelo. Num primeiro momento o número de nós foi fixado em 200 e fez-se variar a conectividade dos grafos. Posteriormente fixou-se a probabilidade de cada aresta e fez-se variar o número de arestas. Para que que a aleatoriedade associada ao modelo usado tivesse impacto mínimo na análise efetuou-se cada teste 50 vezes, calculando depois a média dos tempos necessários. Os gráficos abaixo apresentam um sumário desses resultados.

# Referências

- [1] Thomas H. Cormen, Charles E. Leiserson, Ronald L. Rivest, and Clifford Stein. *Introduction to Algorithms*. The MIT Press, third edition, 2009.
- [2] Dorit S. Hochbaum. Network flows and graphs lecture 25. Disponível em http://www.ieor.berkeley.edu/~ieor266/Lecture25.pdf (2015/03/26).