

DCC206 – Algoritmos 1

Aula 06 – Árvores geradoras mínimas – Parte 2

Professor Renato Vimieiro

Introdução

- Na aula anterior, discutimos o conceito de árvore geradora mínima e suas aplicações
- Vimos um algoritmo genérico baseado para computar a MST
- Essencialmente, o algoritmo genérico determinava que, a cada iteração, uma aresta segura deveria ser incluída na árvore em construção
- Estudamos o conceito de aresta segura e demonstramos que arestas de menor custo do cut-set de um corte do grafo pertencem a MST

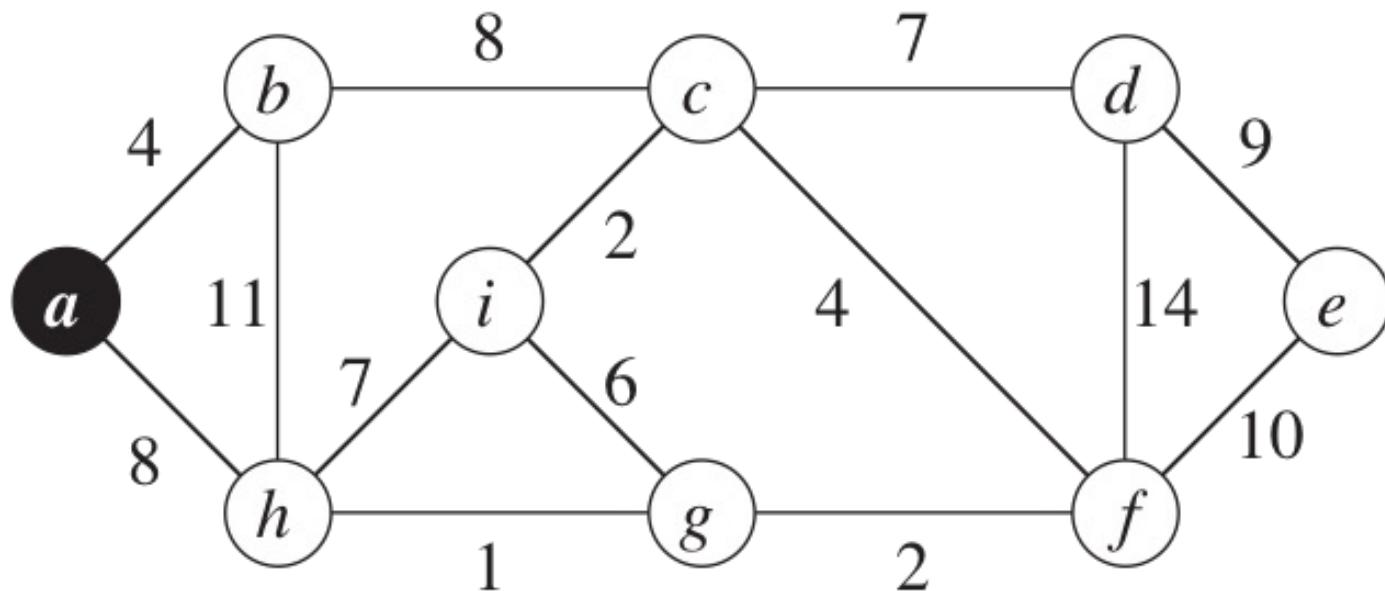
Introdução

- O algoritmo de Prim explorou essa definição expandindo a árvore na direção dos vértices “adjacentes de menor custo”
- Dessa forma, o algoritmo sempre considerava o corte como sendo a árvore atual e os demais vértices
- Na aula de hoje, vamos estudar outro método guloso com uma abordagem bastante diferente
- Estudaremos o algoritmo de Kruskal

Algoritmo de Kruskal

- O algoritmo de Kruskal considera que cada vértice do grafo forma, individualmente, uma árvore
 - Ou seja, ele considera que inicialmente temos uma floresta de árvores com um único vértice no grafo
- Em seguida, o objetivo do algoritmo é unir essas árvores disjuntas para formar um único componente conexo
- Para unir duas árvores disjuntas, escolhemos a aresta de menor custo ligando as duas
- Em seguida, atualizamos a informação de que os vértices de ambas pertencem à mesma árvore, e repetimos o processo

Algoritmo de Kruskal



Implementação do algoritmo de Kruskal

- Intuitivamente, o algoritmo de Kruskal parece ser bastante simples e fácil de implementar
- Contudo, para obter uma implementação eficiente do algoritmo, precisamos ter cuidado com a escolha das estruturas utilizadas
- A ideia do algoritmo é:
 - Criar conjuntos individuais para cada vértice
 - Enquanto número de árvores maior que 1
 - Escolher a aresta de menor custo ligando duas árvores distintas
 - Unir as árvores

Implementação do algoritmo de Kruskal

- O livro apresenta o seguinte pseudocódigo

MST-KRUSKAL(G, w)

```
1    $A = \emptyset$ 
2   for each vertex  $v \in G.V$ 
3       MAKE-SET( $v$ )
4   sort the edges of  $G.E$  into nondecreasing order by weight  $w$ 
5   for each edge  $(u, v) \in G.E$ , taken in nondecreasing order by weight
6       if FIND-SET( $u$ )  $\neq$  FIND-SET( $v$ )
7            $A = A \cup \{(u, v)\}$ 
8           UNION( $u, v$ )
9   return  $A$ 
```

Implementação do algoritmo de Kruskal

- Veja que o custo do algoritmo é definido por
 - Ordenação das arestas
 - Verificação se os terminais de uma aresta pertencem a duas árvores distintas
 - União de duas árvores ligadas por uma aresta
- Retomaremos a discussão do custo do algoritmo posteriormente
- Agora vamos concentrar na escolha da estrutura de dados que dê suporte para as operações do algoritmo
- Precisamos de uma estrutura que:
 - Permita a criação de n conjuntos disjuntos (**make-set**)
 - Encontre o conjunto ao qual um elemento pertence (**find-set**). Em geral, retornamos somente um **representante** desse conjunto.
 - Una dois conjuntos disjuntos (**union**)

Estrutura de dados para conjuntos disjuntos

- Essa estrutura é chamada **estrutura para conjuntos disjuntos (união-busca)**
- Vamos impor certas restrições às operações que podem ser realizadas
- O universo de elementos é estático
 - No início, existem n elementos no universo e esses continuam ao longo da execução
- Os conjuntos armazenados na estrutura são disjuntos
- Dois conjuntos armazenados na estrutura podem ser unidos, mas não separados
 - Se dois conjuntos A e B (disjuntos) são unidos para formar o conjunto C, esse não poderá ser dividido em dois conjuntos disjuntos posteriormente
 - O mesmo se aplica para todo conjunto disjunto armazenado

Estrutura de dados para conjuntos disjuntos

- Temos duas abordagens principais para implementar essa estrutura de dados
 - **Quick-find**: prioriza o tempo de recuperação do conjunto ao qual um elemento pertence
 - **Quick-union**: prioriza o tempo para unir dois conjuntos disjuntos
- Vamos discutir ambas as implementações e analisar as vantagens e desvantagens de cada

Quick-find

- A implementação da abordagem quick-find é a mais simples das duas
- Podemos armazenar os conjuntos em uma lista encadeada
- Inicialmente, cada elemento é associado a uma lista que contém somente ele
 - Armazenamos um vetor de ponteiros para associar os elementos às suas respectivas listas
- O custo para criação dos conjuntos é $O(n)$. Cada lista requer $O(1)$ para ser criada.
- O custo para a operação find-set é $O(1)$. Basta retornar o primeiro elemento da lista.
- O custo da união pode ser bastante caro

Quick-find

- Como possuímos um total de n elementos, podemos realizar, no máximo, $n-1$ operações de união
- A união de dois conjuntos requer a atualização dos ponteiros de cada elemento de um dos conjuntos
- Assim, podemos terminar com um custo $\Theta(n^2)$
- Uma heurística bastante comum para melhorar esse custo é fazer a **união ponderada**
 - Nesse caso, sempre uniremos a lista (conjunto) de menor tamanho à maior
 - Veremos que o custo individual de uma operação de união ainda pode ser alto nessa solução, mas ele é amortizado ao longo das várias chamadas

Quick-find

- **Teorema:** Usar uma estrutura para conjuntos disjuntos com união ponderada com m operações make-set, find-set e union, sendo n o número de elementos possui custo $O(m + n \log n)$.
- **Prova:** Como possuímos n elementos, o número de uniões é limitado a $n-1$. Vamos considerar as atualizações relacionadas a um elemento x. Quando x é atualizado a primeira vez, temos como resultado um conjunto com, no mínimo, 2 elementos. Na segunda vez, terminamos com um conjunto com, no mínimo, 4 elementos. Na verdade, é fácil perceber que, a cada atualização, o conjunto resultante ao qual x pertence terá pelo menos o dobro de elementos do conjunto anterior de x. Ou seja, após i atualizações de x, sabemos que o conjunto resultante terá $2^i \leq n$ elementos. Portanto, esse elemento será atualizado, no máximo, $\log n$ vezes. Como são executadas, no máximo, $n-1$ uniões, o custo total das operações union é $O(n \log n)$. Dado que existem $O(m)$ operações make-set e find-set, o custo total é $O(m + n \log n)$.

Quick-union

- A segunda alternativa de implementação é um pouco mais elaborada
- Vamos criar uma estrutura de ponteiros (tipo árvore) em que cada nó (elemento de um conjunto) aponta para seu pai (na árvore)
 - Caso o nó de um elemento seja a raiz da árvore, ele aponta para si mesmo
- A chamada a make-set cria uma árvore por elemento
 - Cuja raiz aponta para si mesma
- A chamada ao find-set deve seguir os nós da árvore, iniciando pelo elemento, até encontrar a raiz. A raiz é retornada como representante
- A união faz com que a raiz de uma árvore (conjunto) aponte para a raiz da outra
 - Como já encontramos os representantes (raízes) ao chamar o find-set, temos custo $O(1)$ para unir os dois conjuntos

Quick-union

- O custo de find-set para um elemento será $O(n)$, já que a árvore pode degenerar para uma lista encadeada
- Assim, foram propostas duas heurísticas para melhorar esse custo
 - União pela altura
 - Compressão de caminhos

Quick-union

- A união por altura funciona analogamente à união ponderada da implementação anterior
- O objetivo é manter a árvore mais balanceada (mais baixa), então unimos a árvore de menor altura à outra de maior altura
- Dessa forma, precisamos armazenar a altura de uma subárvore em cada nó
- Para unirmos as árvores x e y , comparamos as alturas:
 - Se $h(x) > h(y)$, fazemos $y.p = x$
 - Se $h(y) > h(x)$, fazemos $x.p = y$
 - Se $h(x) = h(y)$, fazemos $x.p = y$ e $h(y) = h(y) + 1$

Quick-union

- A segunda heurística de compressão de caminhos tenta fazer com que os elementos apontem diretamente para raiz o mais rápido possível
- Sempre que realizamos uma busca (find-set), percorremos as subárvores em direção à raiz.
- Dessa forma, no caminho de retorno ao nó original, podemos atualizar os pais apontando diretamente para aquele que representa a raiz

Quick-union

FIND-SET(x)

- 1 **if** $x \neq x.p$
- 2 $x.p = \text{FIND-SET}(x.p)$
- 3 **return** $x.p$

Quick-union

- O uso combinado dessas heurísticas resulta em um custo $O(m f(n))$, em que $f(n)$ é uma função com um crescimento “beeeeem” lento
 - n elementos
 - m operações make-set, find-set e union
- A demonstração dessa propriedade é bastante sofisticada e não será apresentada
- Contudo, para a maior parte das aplicações reais, o valor dessa função é desprezível, resultando em um custo linear no número de operações

Algoritmo de Kruskal (Análise)

- Retomando a análise do algoritmo de Kruskal
- A linha 4 ordena as arestas do grafo com custo $O(|E| \log |E|)$
- Usando a estrutura de conjuntos disjuntos com quick-union e heurísticas, temos
 - $|V|$ operações make-set
 - $|E|$ operações find-set e union
- Logo, temos um custo agregado do laço $O((|V| + |E|) f(|V|))$
- Portanto, o custo do algoritmo é dominado pela ordenação
 - Como $|E| < |V|^2$, $O(\log |E|) = O(\log |V|)$
 - O custo do algoritmo é $O(|E| \log |V|)$ como o de Prim

MST-KRUSKAL(G, w)

```
1   $A = \emptyset$ 
2  for each vertex  $v \in G.V$ 
3      MAKE-SET( $v$ )
4  sort the edges of  $G.E$  into nondecreasing order by weight  $w$ 
5  for each edge  $(u, v) \in G.E$ , taken in nondecreasing order by weight
6      if FIND-SET( $u$ )  $\neq$  FIND-SET( $v$ )
7           $A = A \cup \{(u, v)\}$ 
8          UNION( $u, v$ )
9  return  $A$ 
```

Leitura

- Seções 23.2, 21.1-21.3 (CLRS)