# Universidade de São Paulo Instituto de Matemática e Estatística Bacharelado em Ciência da Computação

Estruturas de dados retroativas Um estudo sobre Union-Find e ...

Felipe Castro de Noronha

### Monografia Final

MAC 499 — TRABALHO DE FORMATURA SUPERVISIONADO

Supervisora: Prof<sup>a</sup>. Dr<sup>a</sup>. Cristina Gomes Fernandes

O conteúdo deste trabalho é publicado sob a licença CC BY 4.0 (Creative Commons Attribution 4.0 International License) Dedico este trabalho a meus pais e todos aque $les\ que\ me\ ajudaram\ durante\ esta\ caminhada.$ 

# Agradecimentos

Eu sou quem sou porque estou aqui.

Paul Atreides

Texto texto. Texto opcional.

#### Resumo

Felipe Castro de Noronha. Estruturas de dados retroativas: *Um estudo sobre Union-Find e ...*. Monografia (Bacharelado). Instituto de Matemática e Estatística, Universidade de São Paulo, São Paulo, 2022.

Elemento obrigatório, constituído de uma sequência de frases concisas e objetivas, em forma de texto. Deve apresentar os objetivos, métodos empregados, resultados e conclusões. O resumo deve ser redigido em parágrafo único, conter no máximo 500 palavras e ser seguido dos termos representativos do conteúdo do trabalho (palavras-chave). Deve ser precedido da referência do documento. Texto texto

Palavras-chave: Palavra-chave1. Palavra-chave2. Palavra-chave3.

#### **Abstract**

Felipe Castro de Noronha. **Retroactive data structures:** *A study about Union-Find and.* Capstone Project Report (Bachelor). Institute of Mathematics and Statistics, University of São Paulo, São Paulo, 2022.

Keywords: Keywords. Keywords. Keywords.

# Lista de Programas

2.1	Rotina Access	6
2.2	Rotina Make Root	7
2.3	Rotina Link	8
2.4	Rotina Cut	8
2.5	Consulta Is Connected	9
2.6	Consulta Maximum Edge	9
2.7	Rotina Splay	12
2.8	Rotina Split	13
2.9	Rotina Join	13
2.10	Rotina Revese Path	14
2.11	Consulta Get Path End Node	14
2.12	Consulta Get Parent Path Node	14
2.13	Consulta Get Maximum Path Value	15
3.1	Consulta Same Set	19
3.2	Rotina Create Union	20
3.3	Rotina Delete Union	20
4.1	Consulta Get MSF	22
4.2	Consulta Get MSF Cost	23
4.3	Rotina Add Edge	23

# Sumário

1	Intr	odução	1
	1.1	Persistência Parcial	1
	1.2	Persistência Total	1
	1.3	Retroatividade Parcial	1
	1.4	Retroatividade Total	1
2	Linl	x-Cut Tree	3
	2.1	Ideia	3
	2.2	Definições	4
	2.3	Operações	4
		2.3.1 Rotina Access	6
		2.3.2 Rotinas Make Root, Link e Cut	6
		2.3.3 Consultas Is Connected e Maximum Edge	9
	2.4	Splay Tree	9
		2.4.1 Rotina Splay	11
		2.4.2 Rotinas Split e Join	13
		2.4.3 Métodos auxiliares	14
3	Uni	on-Find Retroativo	17
	3.1	Ideia	17
	3.2	Estrutura interna	18
	3.3	Consultas Same Set	19
	3.4	Rotinas Create Union e Delete Union	19
4	Flor	esta Geradora Minima incremental	21
	4.1	Ideia	21
	4.2	Estrutura interna	22
	4.3	Consultas Get MSF e Get MST Cost	22
	4.4	Rotina Add Edge	23

4.5	Rotinas Extras	 	 	 24
Referêr	ıcias			25

# Capítulo 1

# Introdução

Estruturas de dados retroativas bla bla bla

- 1.1 Persistência Parcial
- 1.2 Persistência Total
- 1.3 Retroatividade Parcial
- 1.4 Retroatividade Total

# Capítulo 2

# **Link-Cut Tree**

Neste capítulo, apresentaremos a estrutura de dados link-cut tree, introduzida por SLEATOR e TARJAN (1981). Esta árvore serve como base para as estruturas retroativas apresentadas nos próximos capítulos.

#### 2.1 Ideia

A link-cut tree é uma estrutura de dados que nos permite manter uma floresta de árvores enraizadas com peso nas arestas, onde os nós de cada árvore possuem um número arbitrário de filhos. Ademais, essa estrutura nos fornece o seguinte conjunto de operações:

- make\_root(u): enraíza no vértice *u* a árvore que o contém.
- link(u, v, w): dado que os vértices u e v estão em árvores separadas, transforma v em raiz de sua árvore e o liga como filho de u, colocando peso w na nova aresta criada.
- cut(u, v): retira da árvore a aresta com pontas em u e v, efetivamente separando estes vértices e resultando duas novas árvores.
- is\_connected(u, v): retorna verdadeiro caso u e v pertençam à mesma árvore, falso caso contrario.

Por último, a link-cut tree possui a capacidade de realizar operações agregadas nos vértices, isto é, consultas acerca de propriedades de uma sub-árvore ou de um caminho entre dois vértices. Em particular, estamos interessados na rotina  $maximum\_edge(u, v)$ , que nos informa o peso máximo de uma aresta no caminho entre os vértices u e v.

Todas essas operações consomem tempo  $O(\log n)$  amortizado, onde n é o número de vértices na floresta.

## 2.2 Definições

Primeiramente, precisamos fazer algumas definições acerca da estrutura que vamos estudar.

Chamamos de *árvores representadas* as componentes da floresta armazenada na linkcut tree. Para a representação que a link-cut tree utiliza, internamente dividimos uma árvore representada em caminhos vértice-disjuntos, os chamados *caminhos preferidos*. Todo caminho preferido vai de um vértice a um ancestral deste vértice na árvore representada. Por conveniência, definimos o início de um caminho preferido como o vértice mais profundo contido nele.

Se uma aresta faz parte de um caminho preferido, a chamamos de *aresta preferida*. Ademais, mantemos a propriedade de que um vértice pode ter no máximo uma aresta preferida com a outra ponta em algum de seus filhos. Caso tal aresta exista, ela liga um vértice a seu *filho preferido*.

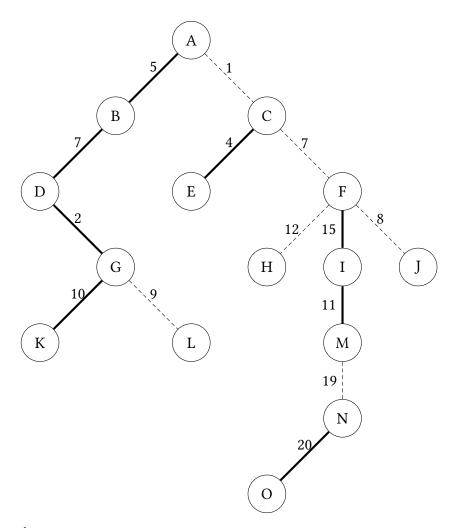
Finalmente, para cada caminho preferido, elegemos um *vértice identificador*. A manutenção deste vértice será importante para a estrutura auxiliar que utilizaremos para manter os caminhos preferidos, dado que tais vértices serão responsáveis por guardar um ponteiro para o vértice do caminho preferido imediatamente acima do caminho que o contém.

Ademais, para armazenar os pesos das arestas da floresta, a estrutura usada terá nós para vértices e para arestas da floresta. O nó correspondente à aresta uv tem o nó u como seu pai e v como seu único filho.

# 2.3 Operações

Nessa seção, apresentaremos o código por trás das operações que estamos interessados em implementar na link-cut tree. Em um primeiro momento, assumiremos que já sabemos como implementar alguns métodos que lidam com os caminhos preferidos. Desta forma, a implementação dos métodos abaixo fica reservada para a próxima seção.

- make\_identifier(u): transforma um vértice *u* em identificador de seu caminho preferido.
- split(u): recebe um nó u e separa o caminho preferido que contém este nó em dois, quebrando a conexão entre u e seu filho preferido, caso exista. Ao final, tanto u quanto o seu filho preferido inicial serão os identificadores de seus caminhos.
- join(u, v): recebe dois nós, u e v identificadores de seus caminhos e sendo v um filho de u na árvore representada e concatena os respectivos caminhos preferidos, transformando uv em aresta preferida. Com isso, separa u da parte mais profunda de seu caminho preferido inicial, deixando o identificador de tal caminho com um ponteiro para u. Ao final da operação, u será o identificador do novo caminho criado.
- reverse\_path(u): recebe *u*, o identificador de um caminho preferido, e inverte a orientação desse caminho, isto é, o fim se transforma no começo e o começo no fim.



**Figura 2.1:** Árvore representada e seus caminhos preferidos. Na figura acima, as arestas escuras representam caminhos preferidos, com isso, temos o seguinte conjunto de caminhos vértice-disjuntos  $\{\langle K, G, D, B, A \rangle, \langle E, C \rangle, \langle M, I, F \rangle, \langle L \rangle, \langle H \rangle, \langle J \rangle, \langle O, N \rangle\}.$ 

- get\_path\_end\_node(u): retorna o vértice menos profundo do caminho preferido de *u*, em outras palavras, o vértice no fim do caminho preferido que contém *u*. Na árvore da figura 2.1, a chamada get\_path\_end\_node(G) retorna o vértice A.
- get\_parent\_path\_node(u): retorna o vértice ma floresta imediatamente acima do fim do caminho preferido que contém *u*; caso tal caminho contenha a raiz da árvore representada, este método retorna null. Aqui, na árvore da figura 2.1, get\_parent\_path\_node(M) retorna o vértice C.
- get\_maximum\_path\_value(u): recebe *u*, o identificador de um caminho preferido, e retorna o maior valor de uma aresta neste caminho.

Com tal conjunto de funções, podemos avançar para os métodos da link-cut tree.

#### 2.3.1 Rotina Access

Uma rotina utilizada por todos os métodos da link-cut tree que vamos implementar é a access(u). A partir dela conseguimos reorganizar a estrutura interna da árvore representada a nosso favor. Basicamente, a operação access(u) cria um caminho preferido que parte de u e vai até a raiz da árvore representada. Com isso, todas as arestas preferidas que tinham somente uma das pontas fazendo parte deste novo caminho são destruídas e u termina sem nenhum filho preferido.

Para isso, começamos uma sequência de iterações, que vão crescendo um caminho preferido desde u até que tal caminho contemple a raiz da árvore representada. A cada iteração, fazemos com que uma variável current\_root, que inicialmente corresponde ao vértice u, vire o identificador de seu caminho preferido. Além disso, mantemos uma variável last, que corresponde a current\_root da iteração anterior, no início com valor igual a null.

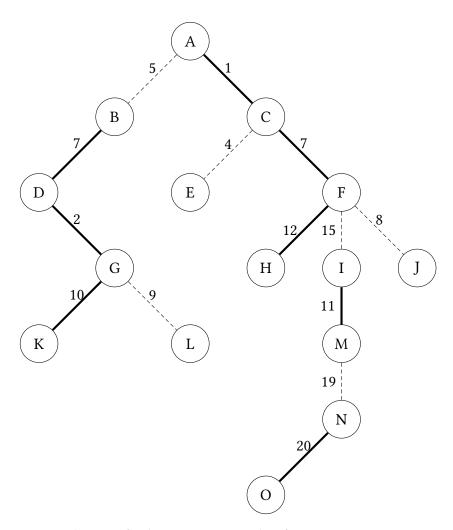
Com estes valores em mãos, podemos ir criando um caminho preferido através de sucessivas concatenações, unindo o caminho que current\_root identifica à parte superior do caminho mantido por last. Ao final dessa concatenação, temos que current\_root é o identificador deste caminho que está sendo construído, e após guardarmos seu valor em last, podemos prosseguir para o próximo passo, onde current\_root agora corresponde ao nó imediatamente em cima do caminho preferido que estamos construindo.

#### Programa 2.1 Rotina Access

Ao final da iteração, colocamos o vértice u como identificador deste novo caminho preferencial, simplificando as operações a seguir.

### 2.3.2 Rotinas Make Root, Link e Cut

Em seguida, temos a função make\_root(u), que enraíza em u a árvore representada que o contém. Para isso, criamos um caminho preferencial que vai da raiz dessa árvore até u, utilizando access(u). Em seguida, utilizamos a rotina reverse\_path(u), que inverte a orientação deste caminho preferido recém-criado. Tal inversão coloca u como o vértice



**Figura 2.2:** Caminhos preferidos na árvore da figura 2.1 após uma operação de access no nó H. Com isso temos o novo conjunto de caminhos vértice-disjuntos  $\{\langle H, F, C, A \rangle, \langle K, G, D, B \rangle, \langle M, I \rangle, \langle E \rangle, \langle J \rangle, \langle L \rangle, \langle O, N \rangle\}$ .

de menor profundidade da sua árvore representada, o que se traduz neste sendo a nova raiz.

#### **Programa 2.2** Rotina Make Root

function MAKE\_ROOT(u)

access(u)

reverse\_path(u)

end function

Como rotinas que dão nome a nossa estrutura, temos link(u, v, w) e cut(u, v).

A primeira delas recebe dois vértices u e v que estão em árvores distintas, e cria uma aresta de peso w, conectando-os. Primeiramente, devemos lembrar que as arestas da floresta representada viram vértices em nossa representação interna. Com isso, o primeiro passo é criar um vértice que tem seu valor definido como w; vamos chamá-lo  $uv_edge$ .

Dessa forma, criaremos as seguintes conexões: u torna-se o pai de uv\_edge e uv\_edge o pai de v.

Inicialmente, colocamos v como raiz de sua árvore representada, e criamos um caminho preferido que só possui este vértice como integrante. Com isso, conseguimos concatenar este caminho preferido de tamanho unitário com o caminho que uv\_edge constitui. A seguir, aplicamos a mesma ideia, criando um caminho unitário que contém u em sua árvore e o concatenamos com um caminho que possui v e uv\_edge.

#### Programa 2.3 Rotina Link

```
Require: u e v em árvores distintas

function LINK(u, v, w)

uv_edge ← new Node(w) ▷ cria nó com peso w, representando a aresta

▷ ligando (v) - (uv_edge)

make_root(v)

access(v)

join(v, uv_edge)

▷ ligando (uv_edge) - (u)

make_root(u)

access(u)

access(uv_edge)

join(uv_edge, u)

end function
```

Já a operação cut(u, v), que separa dois nós ligados por uma aresta, é um pouco mais simples. Note que, temos que separar as conexões entre u e  $uv_{edge}$ , assim como entre  $uv_{edge}$  e v. O processo de separação é igual para as duas partes, por isso vamos explicar somente a separação de u e  $uv_{edge}$ .

A ideia é colocarmos u como raiz de nossa árvore representada. Com isso, podemos criar um caminho preferido que vai de uv\_edge até u. Agora, basta usarmos nossa operação u e split(uv\_edge), que separa uv\_edge da parte superior de seu caminho preferido, efetivamente quebrando sua conexão com u.

#### Programa 2.4 Rotina Cut

#### 2.3.3 Consultas Is Connected e Maximum Edge

A função is\_connected(u, v), que nos informa se u e v pertencem a mesma árvore, funciona da seguinte maneira. Primeiro acessamos u, criando um caminho deste até a raiz da árvore. Em seguida, guardamos o vértice que esta no fim desse caminho, isto é, guardamos a raiz da árvore que contém u. A seguir, repetimos o mesmo processo com o vértice v. Agora, basta compararmos se ambos os valores que guardamos são iguais.

#### Programa 2.5 Consulta Is Connected

```
function IS_CONNECTED(u, v)

access(u)

u_tree_root ← get_path_end_node(u)

access(v)

v_tree_root ← get_path_end_node(v)

return (u_tree_root = v_tree_root)

end function
```

Por último, temos a função maximum\_edge(u, v), que retorna o peso da maior aresta no caminho simples entre u e v. Como transformamos as arestas em vértices na nossa representação interna, precisamos procurar o maior valor de um vértice no caminho preferido entre u e v. Para isso, transformamos v na raiz de nossa árvore e acessamos v. Com isso, podemos utilizar get\_maximum\_path\_value(u) para obter o maior valor contido neste caminho preferido.

#### **Programa 2.6** Consulta Maximum Edge

```
Require: u e v na mesma árvore
function MAXIMUM_EDGE(u, v)

make_root(v)
access(u)
return get_maximum_path_value(u)
end function
```

Assim, encerramos a explicação da implementação dos métodos da link-cut tree.

# 2.4 Splay Tree

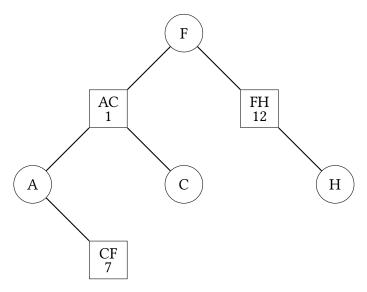
No artigo original, Sleator e Tarjan propuseram a utilização de uma árvore binária enviesada como estrutura para os caminhos preferidos. Porém, quatro anos depois, eles apresentaram a splay tree (Sleator e Tarjan, 1985), que possibilita realizarmos as operações necessárias para a manipulação dos caminhos preferidos em tempo  $O(\log n)$  amortizado, onde n é o numero de nós da floresta representada, com uma implementação muito mais elegante do que a da versão original. Portanto, usaremos as splay trees para armazenar os caminhos preferidos.

Uma splay tree é uma árvore binária de busca auto-balanceável. Estas árvores utilizam rotações para se auto-balancear, através de uma operação chamada splay. A operação

splay traz um nó para a raiz da árvore através de sucessivas rotações. Mas antes de nos aprofundarmos neste método, examinaremos como os caminhos preferidos são representados aqui.

Primeiramente, em nosso uso, a ordenação dos nós na splay tree é dada pela profundidade destes na link-cut tree. Note que, para garantir a eficiência, não guardamos explicitamente esses valores. Em vez disso, utilizamos a ideia de chave implícita, isto é, só nos preocupamos em manter a ordem relativa dos nós após as operações de separação e união das árvores, apresentadas a seguir. Em contrapartida, com este método, perdemos a capacidade de realizarmos buscas por chave na splay tree, porém não necessitamos dessa operação.

Ademais, para implementar eficientemente a operação get\_maximum\_path\_value, mantemos o peso máximo dos nós em cada sub-árvore de uma splay tree.



**Figura 2.3:** Uma possível configuração da splay tree que armazena o caminho preferido  $\langle H, F, C, A \rangle$  da figura 2.2, onde F é identificador do caminho. Os nós em formato retangular mostram as arestas da árvore representada, com o peso de tal aresta na parte inferior.

Além disso, como usamos a profundidade dos nós na árvore representada como chave para a árvore auxiliar, temos que todos os nós na sub-árvore esquerda da raiz de uma splay tree têm uma profundidade menor que a raiz, enquanto os nós à direita têm uma profundidade maior. Contudo, ao realizamos uma operação make\_root(u), fazemos com que todos os nós que estavam acima de u na árvore representada se tornem parte de sua sub-árvore. Para isso, incluímos na splay tree um mecanismo para inverter a ordem de todos os nós de uma árvore auxiliar, efetivamente invertendo a orientação de um caminho preferido.

Com isso, os nós da árvore auxiliar têm os seguintes campos:

- parent: apontador para o pai na splay tree.
- left\_child e right\_child: apontadores para os filhos esquerdo e direito de um nó na splay tree.

- value: se o nó representa uma aresta da árvore representada guarda o peso desta aresta, senão guarda 0.
- max\_subtree\_value: guarda o valor máximo armazenado na sub-árvore do nó.
- is\_reversed: valor booleano para sinalizar se a sub-árvore do nó está com sua ordem invertida ou não, isto é, se todas as posições de filhos esquerdos e direitos estão invertidas nessa sub-árvore.

Em particular, caso o nó seja a raiz da árvore auxiliar, o campo parent armazena um ponteiro para o vértice que está logo acima do fim deste caminho preferido na árvore representada. Ou seja, a raiz de uma árvore auxiliar aponta para um nó de outra árvore auxiliar, aquela que contém o vértice a que seu caminho preferencial se liga na sua árvore representada.

### 2.4.1 Rotina Splay

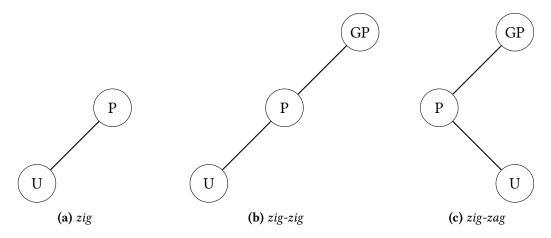
A rotina splay é o que garante o auto-balanceamento de uma splay tree. Como já mencionamos, seu efeito é trazer um dado nó para a raiz da árvore por meio de uma série de rotações. Para que o custo de *m* operações em uma splay seja O(*m* log *n*) amortizado, a implementação deve garantir que o método splay é sempre acionado no nó acessado mais profundo da splay tree, em toda operação. Ademais, as rotações que trazem o nó para a raiz da árvore devem seguir uma ordem particular, descrita através dos *passos de splay*, que aplicam as rotações duplas ou unitárias, até que o nó que estamos aplicando a operação chegue à raiz. Por último, devido ao bit que indica a inversão da sub-árvore de cada nó, temos que tomar alguns cuidados extras na nossa implementação dos passos de splay.

Em particular, podemos dizer que esta operação é responsável por transformar um vértice em identificador de seu caminho, ou seja, entendemos como sinônimos os métodos make\_identifier e splay.

De modo a facilitarmos nossa explicação detalhada, chamamos parent o pai de um nó u e de grandparent o pai de parent. Como dissemos, uma operação de splay consiste em realizamos diversos passos de splay, que trazem u cada vez mais próximo à raiz da árvore, isto é, em cada um desses passos, realizamos uma ou duas rotações que diminuem a profundidade de u. Porém, ao realizar estes passos, temos que nos preocupar com dois fatores:

- A propagação do valor booleano is\_reversed de grandparent e em seguida o de parent, fazendo as devidas reversões caso necessário. Isso nos fornece a invariante de que iremos fazer comparações entre os filhos corretos para determinar qual rotação fazer.
- A orientação que grandparent, parent e *u* se encontram, isto é, se estão em uma orientação de *zig*, *zig-zig* ou *zig-zag*, como exemplificadas na figura 2.4. Dependendo da orientação, fazemos uma rotação em *u* ou em parent, sempre com a ideia de diminuirmos em 1 a profundidade de *u*.

Ao sair da função splay, o nó *u* estará na raiz de sua árvore auxiliar. Além disso, seu



**Figura 2.4:** Orientações zig, zig-zig e zig-zag na splay tree. Aqui, P e GP abreviam parent e grand-parent, respectivamente.

valor booleano *is\_reversed* estará nulo, pois as reversões já terão sido propagadas aos seus filhos, e seu *max\_subtree\_value* estará atualizado, contendo o maior valor presente na splay tree.

#### Programa 2.7 Rotina Splay

```
function Splay(u)
    while \neg u.is\_root() do \triangleright u não ser raiz da LCT e nem da Splay
        parent \leftarrow u.parent
        grandparent \leftarrow parent.parent
       if ¬parent.is_root() then
            grandparent.push_reversed_bit()
            parent.push_reversed_bit()
           if (grandparent.r_child = parent) = (parent.r_child = u) then
                rotate(parent) > zig-zig ou zag-zag
            else
                rotate(u) > zig-zag
           end if
        end if
        rotate(u)
    end while
    u.push_reversed_bit()
end function
```

Assim como a operação acima, o restante da nossa implementação de uma splay tree é bastante tradicional. Com isso, nossos únicos cuidados extras são a manutenção do bit is\_reversed, do valor máximo das sub-árvores e da manutenção das chaves implícitas. Por exemplo, no método rotate(u), temos como primeiro passo a propagação do bit is\_reversed de grandparent até u e como última etapa o cálculo dos novos valores de max\_subtree\_value.

#### 2.4.2 Rotinas Split e Join

Temos também dois métodos importantes das splay trees usados na manutenção dos caminhos preferidos: split e join, responsáveis por separar e concatenar caminhos preferidos, respectivamente.

#### Programa 2.8 Rotina Split

```
function SPLIT(u)

if u.l\_child \neq NULL then

u.l\_child.parent \leftarrow NULL

end if

u.l\_child \leftarrow NULL

end function
```

Primeiramente, falaremos do método split(u), que recebe um nó u e separa o caminho preferido que o contém em dois: um com os vértices menos profundos que u em seu caminho, e outro com u e os vértices mais profundos que u. Para isso, o método simplesmente separa a sub-árvore esquerda de u, como mostrado acima. Vale notar que, este método é destrutivo, removendo tanto o ponteiro para o filho preferido de u quanto o ponteiro parent que tal filho possui para u. Logo, usamos essa rotina apenas para o cut() da link-cut tree.

#### **Programa 2.9** Rotina Join

```
Require: u \in v identificadores de seus caminhos preferidos

function JOIN(u, v)

if v \neq NULL then

v.parent \leftarrow u

end if

u.r\_child \leftarrow v

\Rightarrow atualiza max\_subtree_value com o máximo entre o value dos dois filhos de u

u.recalculate\_max\_subtree\_value()

end function
```

De maneira complementar, temos a rotina join(u, v) que recebe dois nós e concatena os respectivos caminhos preferidos. Para isso, assume-se que ambos os nós sejam identificadores de seus caminhos preferidos, ou seja, que eles sejam as raízes de suas splay trees. Com isso, simplesmente colocamos a splay tree em que v é raiz como a sub-árvore direita de u, atualizando os respetivos apontadores e recalculando o valor máximo na splay tree de u.

Note que, o vértice u poderia ter uma sub-árvore direita, correspondendo à parte mais profunda de seu caminho preferido. Após a operação join, esse trecho de seu velho caminho preferido torna-se um novo caminho preferido que aponta — através do ponteiro parent — para o novo caminho preferido de u, que acabou de ser concatenado ao de v.

#### 2.4.3 Métodos auxiliares

Para finalizar, nossa splay tree possui quatro métodos auxiliares, o reverse\_path, get\_path\_end\_node, get\_parent\_path\_node e get\_maximum\_path\_value.

Primeiramente, o reverse\_path(u) recebe o identificador de um caminho e inverte a orientação desse caminho. Tal tarefa é realizada invertendo o valor do bit is\_reversed de *u*. Com isso, nas próximas operações realizadas neste nó, seus filhos serão trocados de posição e o bit será propagado na sua sub-árvore.

#### **Programa 2.10** Rotina Revese Path

```
Require: u identificador de seu caminho preferido

function REVESE_PATH(u)

u.is_reversed ← ¬u.is_reversed

u.push_reversed_bit() ▷ inverte os filhos de u e propaga a inversão do bit

end function
```

#### **Programa 2.11** Consulta Get Path End Node

```
function GET_PATH_END_NODE(u)
    splay(u)
    smallest_value ← u
    while smallest_value.l_child ≠ NULL do
        smallest_value ← smallest_value.l_child
    end while
    splay(smallest_value)
    return smallest_value
end function
```

#### Programa 2.12 Consulta Get Parent Path Node

```
function GET_PARENT_PATH_NODE(u)
    splay(u)
    return u.parent
end function
```

A seguir, os métodos get\_path\_end\_node(u) e get\_parent\_path\_node(u) são usados para acessar o fim e o pai do caminho preferido que contém u. Em particular, a primeira rotina retorna o vértice menos profundo do caminho preferido de u, fazendo isso ao acessar o vértice mais à esquerda na sua splay tree. Já o segundo método é responsável por retornar o vértice imediatamente acima do fim do caminho preferido que contém u. Caso tal caminho contenha a raiz da árvore representada, este método retorna null. Para fazer isso, efetuamos uma operação splay em u e retornamos o valor de parent.

Por último, temos a função get\_maximum\_path\_value(u), que recebe um vértice u identificador de caminho e retorna o maior valor de uma aresta no caminho preferencial de u. Em termos práticos, retorna o valor de max\_subtree\_value.

#### Programa 2.13 Consulta Get Maximum Path Value

Require: *u* identificador de seu caminho preferido function GET\_MAXIMUM\_PATH\_VALUE(*u*)
return *u.max\_subtree\_value*end function

Com isso, temos todas as ferramentas necessárias para manipularmos a splay tree em seu uso como árvore auxiliar nas link-cut trees.

# Capítulo 3

# **Union-Find Retroativo**

Neste capítulo falaremos do union-find retroativo, introduzido por Demaine *et al.* (2007). Ele será a primeira estrutura retroativa que vamos implementar usando a link-cut tree.

#### 3.1 Ideia

O union-find é uma estrutura de dados utilizada para manter uma coleção de conjuntos disjuntos, isto é, conjuntos que não se intersectam. Para isso, ela fornece duas operações principais:

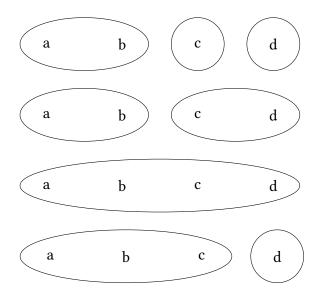
- same\_set(a, b): retorna *verdadeiro* caso *a* e *b* estejam no mesmo conjunto, *falso* caso contrario.
- union(a, b): se a e b estão em conjuntos distintos, realiza a união destes conjuntos.

A primeira versão do union-find foi apresentada por Galler e Fisher (1964). Posteriormente, Tarjan e Leeuwen (1984) utilizam a técnica de compressão de caminhos para mostrar uma implementação com complexidade  $O(\alpha(n))$ , onde n é o número total de elementos nos conjuntos que estamos representando e  $\alpha$  é o inverso da função de Ackermann.

Como já dissemos, na versão retroativa, estamos interessados em realizar as operações em uma linha de tempo, isto é, conseguirmos adicionar ou remover operações do tipo union em certos instantes de tempo. Ademais, queremos conseguir checar se dois elementos pertencem a um mesmo conjunto num certo instante t.

Para isso, vamos trocar a operação union(a, b) da estrutura original por duas novas rotinas, create\_union(a, b, t) e delete\_union(t). A primeira delas é responsável por criar uma união dos conjuntos que contém a e b no instante de tempo t, enquanto a segunda desfaz a união realizada em t. Além disso, colocamos um terceiro parâmetro t na operação same\_set, para com isso conseguirmos consultar se dois elementos pertenciam ao mesmo conjunto em um dado instante.

Por exemplo, a figura 3.1 mostra uma coleção de conjuntos disjuntos em quatro instantes de tempo. Neste caso, as consultas same\_set(a, b, 3) e same\_set(c, d, 3) retornariam *verdadeiro*, enquanto same\_set(a, d, 3) e same\_set(c, d, 5) retornariam *falso*.



**Figura 3.1:** Representação dos conjuntos com os elementos  $\{a, b, c, d\}$  após a seguinte sequência de operações: create\_union(a, b, 2), create\_union(c, d, 3), create\_union(b, c, 4) e delete\_union(3). Cada linha mostra o estado atual da coleção imediatamente após uma operação.

Note que em nenhum momento podemos fazer uma operação que seria inválida em algum instante de tempo. Em outras palavras, não podemos remover uma união que não aconteceu, assim como não podemos criar uma união em dois elementos que já pertencem ao mesmo conjunto.

#### 3.2 Estrutura interna

Para implementarmos o union-find retroativo, vamos utilizar a link-cut tree como estrutura interna. Para isso, fazemos com que os elementos dos conjuntos sejam nós na floresta mantida pela link-cut tree. Com isso, cada conjunto de nossa coleção será uma árvore na floresta. Note que, essa simples ideia já pode ser utilizada para implementar uma versão não retroativa do union-find, visto que a operação de union pode ser traduzida para uma chamada de link, assim como same\_set para is\_connected.

Desta forma, para introduzirmos o caráter retroativo da estrutura, vamos utilizar o atributo value que mantemos nas arestas da link-cut tree. Este campo será usado para guardar o tempo em que uma operação de union aconteceu, isto é, uma chamada create\_union(a, b, 3), cria uma aresta de valor 3 entre os vértices a e b da link-cut tree. Este valor poderá então ser utilizado para checar se dois elementos já pertenciam a um certo conjunto em um dado instante de tempo.

Ademais, como estamos simplesmente usando métodos já implementados pela link-cut tree, basicamente sem nenhuma computação adicional, podemos perceber que o union-find

retroativo tem uma complexidade de  $O(\log n)$  por operação, tanto em consultas quanto em atualizações, onde n é o número total de elementos nos conjuntos da coleção.

A seguir, mostramos mais detalhadamente como essas operações são realizadas.

### 3.3 Consultas Same Set

Primeiramente, para checarmos se dois elementos a e b, no instante de tempo t, estão em um mesmo conjunto de nossa coleção, temos que conferir se eles estão na mesma árvore da link-cut tree. Para essa verificação inicial, podemos usar a consulta is\_connected. Caso esta consulta retorne verdadeiro, prosseguimos para checar se eles já pertenciam ao mesmo conjunto no instante t.

Para isso, devemos lembrar que: cada aresta da link-cut tree representa uma operação de union; e que existe apenas um único caminho entre dois vértices quaisquer de uma árvore. Logo, todas as arestas que compõem o caminho entre os vértices que representam os elementos a e b se traduzem na sequência de uniões que resultaram no conjunto que contém estes vértices. Portanto, caso alguma dessas uniões tenha acontecido em um instante maior que t, os elementos a e b ainda não fariam parte do mesmo conjunto no tempo consultado. Finalmente, para realizar esta checagem, basta usarmos o método maximum\_edge para obter o valor da maior aresta entre a e b, e com isso checar se a união mais recente aconteceu em um instante menor ou igual a t.

#### Programa 3.1 Consulta Same Set

```
function SAME_SET(a, b, t)

if \neg linkCutTree.is\_connected(a, b) then

return false

end if

return linkCutTree.maximum\_edge(a, b) \le t

end function
```

#### 3.4 Rotinas Create Union e Delete Union

Por último, temos as rotinas de criação e deleção de uniões. Aqui, as implementações são bem diretas, uma vez que essas operações se traduzem na criação e deleção de uma aresta na link-cut tree, respectivamente. Com isso, temos apenas que nos preocupar com dois detalhes extras.

O primeiro deles é a transformação de elementos dos conjuntos em nossa coleção para vértices da link-cut tree. No pseudo-código abaixo, a função create\_node(x) cria um vértice para o elemento x se e somente se ele ainda não possui um vértice correspondente na árvore. Ademais, para dar suporte a deleção de uma união criada em um instante t, precisamos criar um mapeamento que guarda o par de elementos unidos em cada instante. No pseudo-código esse mapeamento é realizado pela estrutura edges\_by\_time, que, caso seja uma hash table, não muda a complexidade da rotina.

### Programa 3.2 Rotina Create Union

```
function CREATE_UNION(a, b, t)
linkCutTree.create\_node(a)
linkCutTree.create\_node(b)
linkCutTree.link(a,b,t)
edges\_by\_time[t] \leftarrow (a, b)
end function
```

#### Programa 3.3 Rotina Delete Union

```
function DELETE_UNION(t)
(u,v) \leftarrow edges\_by\_time[t]
linkCutTree.cut(u,v)
edges\_by\_time.erase(t)
end function
```

# Capítulo 4

# Floresta Geradora Minima incremental

Neste capítulo, falaremos do problema da floresta geradora mínima incremental — incremental minimum spanning forest, em inglês. A solução deste problema é utilizada por Andrade Júnior e Duarte Seabra (2020) para implementar a versão retroativa da floresta geradora mínima, que estudaremos no próximo capítulo.

#### 4.1 Ideia

Primeiramente, a árvore geradora minima de uma grafo é um conjunto de arestas que conecta todos os vértices do grafo e tem peso mínimo. Em geral, caso o grafo não seja conexo, a floresta geradora mínima é o conjunto de árvores geradoras mínimas de cada uma das componentes do grafo.

Em linhas gerais, para resolver este problema, queremos uma estrutura que consiga manter um grafo não direcionado, com pesos nas arestas e que está sempre sofrendo a adição de novas arestas. Essa estrutura também deve ser capaz de calcular, de maneira eficiente, a floresta geradora mínima deste grafo. Desta forma, estamos interessados na seguinte interface:

- add\_edge(u, v, w): adiciona no grafo a aresta com pontas em u e v com peso w, possivelmente alterando a floresta geradora mínima.
- get\_msf(): retorna uma lista com todas as arestas que compõem a floresta geradora mínima no momento atual.
- get\_msf\_cost(): retorna o custo da floresta geradora mínima no momento atual.

A partir destes métodos, é possível construir um grafo de maneira incremental, isto é, adicionando aresta por aresta, com o advento de termos sempre em mãos a sua respectiva floresta geradora mínima. Tudo isso com um custo  $O(\log n)$  para a adição de novas arestas, um custo linearmente proporcional ao tamanho da floresta geradora para a consulta das arestas que a compõem e um custo constante para a consulta do custo total da floresta.

#### 4.2 Estrutura interna

Assim como no union-find retroativo, vamos utilizar a link-cut tree como a estrutura interna da solução deste problema. Para isso, queremos que a link-cut tree seja utilizada para manter a floresta geradora mínima do grafo corrente, de modo que, ao adicionarmos uma nova aresta, com peso w e pontas em u e v, ao grafo, podemos usar as rotinas is\_connected(u,v) e maximum\_edge(u,v) para decidir se incluímos ou não a aresta à floresta geradora mínima.

Um detalhe importante é que, para essa implementação, necessitamos de uma maneira de consultar qual a aresta com maior custo no caminho entre dois vértices na árvore, não apenas o seu respectivo valor. Para isso, modificamos a implementação da link-cut tree para incluir um novo parâmetro opcional id na rotina link, além de um novo método maximum\_edge\_id, que retorna o id da maior aresta no caminho entre dois vértices. Este id será definido por nossa estrutura, e a partir dele, utilizando um mapa edges\_by\_id, conseguimos recuperar em quais vértices tal aresta incide.

Finalmente, mantemos uma lista current\_msf de id's das arestas que compõem a floresta geradora minima, assim como um inteiro current\_msf\_cost, que armazena o respectivo custo. Estes atributos nos permitem responder de maneira eficiente as consultas de nossa estrutura, como mostraremos a seguir.

### 4.3 Consultas Get MSF e Get MST Cost

Primeiramente, para realizarmos a consulta acerca da composição da floresta geradora mínima, simplesmente percorremos a lista dos id's das arestas que compõem a floresta e criamos uma nova lista com as arestas em si, utilizando o mapeamento fornecido pelo edges\_by\_id[id].

#### Programa 4.1 Consulta Get MSF

```
function GET_MSF

msf ← []

for each id in current_msf do

msf.append(edges_by_id[id])

end for

return msf

end function
```

Já a consulta sobre o custo da floresta geradora mínima pode ser facilmente respondida retornando o inteiro current\_msf\_cost mantido pela rotina add\_edge, explicada na seção a seguir.

Com isso, a primeira consulta tem um custo proporcional a O(m), onde m é o número de arestas inseridas no grafo, pois no pior caso o grafo pode ser a própria floresta geradora mínima e a segunda consulta tem um custo O(1).

#### Programa 4.2 Consulta Get MSF Cost

```
function GET_MSF_COST
return current_msf_cost
end function
```

## 4.4 Rotina Add Edge

Como a parte mais importante da nossa estrutura, a rotina add\_edge(u, v, w) é responsável por adicionar uma nova aresta *e* ao grafo, possivelmente modificando a sua respectiva floresta geradora mínima. Para isso, vamos checar se a aresta deve ser adicionada à link-cut tree ou não, pois caso contrario, simplesmente a descartamos. Desta forma, este processo pode ser divido em duas partes.

A primeira delas consiste em verificar se u e v pertencem a componentes distintas do grafo. Neste caso, simplesmente adicionamos a aresta e na floresta geradora mínima, o que representa uma ligação entre as árvores geradoras mínimas em que u e v pertencem.

Caso u e v façam parte da mesma componente, devemos decidir se essa aresta e deve ou não substituir alguma aresta na árvore geradora mínima que acomoda estes vértices. Note que, ao adicionar essa nova aresta na árvore, estamos criando um ciclo, que consiste em todas as arestas no caminho simples de u até v mais e. Ademais, a adição da aresta e somente faz sentido caso ela diminua o custo total da árvore, em outras palavras, caso ela não seja a maior aresta deste ciclo. Dessa forma podemos simplesmente excluir a aresta com maior peso do ciclo, preservando a estrutura de árvore e contribuindo para uma diminuição de seu custo total.

#### **Programa 4.3** Rotina Add Edge

```
function ADD EDGE(u,v,w)
   edge_id \leftarrow create_unique_edge_id()
   edges\_by\_id[edge\_id] \leftarrow new edge(u, v, w, edge\_id)
   if \neg linkCutTree.is_connected(u, v) then
       linkCutTree.link(u, v, w, edge id)
       current_msf.append(edge_id)
       current_msf_cost += w
   else if linkCutTree.maximum\ edge(u, v) > w then
       maximum\_edge\_id \leftarrow linkCutTree.maximum\_edge\_id(u, v)
       maximum\_edge \leftarrow edges\_by\_id[maximum\_edge\_id]
       linkCutTree.cut(maximum edge.u, maximum edge.v)
       current_msf.erase(maximum_edge.id)
       current_msf_cost -= maximum_edge.w
       linkCutTree.link(u, v, w, edge_id)
       current msf.append(edge id)
       current_msf_cost += w
   end if
end function
```

Com isso, como esta rotina usa apenas os métodos fornecidos pela link-cut tree de uma maneira limitada, podemos concluir que ela tem uma complexidade proporcional  $O(\log m)$ .

### 4.5 Rotinas Extras

Por último, vamos falar de duas rotinas que serão uteis para a estrutura apresentada no próximo capítulo. Em particular, ambas possuem o mesmo objetivo, possibilitar consultas acerca da floresta geradora mínima apos a adição de um conjunto de arestas sem que tais modificações persistam na estrutura original. Em outras palavras, elas simulam o que poderia ser consultado caso fizéssemos estas adições de arestas em uma cópia da estrutura, porem, sem o custo adicional que tal cópia implica.

Essas rotinas são as get\_msf\_after\_operations(edge[]) e get\_msf\_cost\_after\_operations(edge[]), que recebem uma lista de arestas e retornam, respectivamente, as arestas que fazem parte da floresta geradora mínima e seu custo caso as arestas da lista fossem adicionas à estrutura.

# Referências

- [Andrade Júnior e Duarte Seabra 2020] José Wagner de Andrade Júnior e Rodrigo Duarte Seabra. "Fully Retroactive Minimum Spanning Tree Problem". Em: *The Computer Journal* 65.4 (dez. de 2020), pgs. 973–982. ISSN: 0010-4620. doi: 10.1093/comjnl/bxaa135. eprint: https://academic.oup.com/comjnl/article-pdf/65/4/973/43377476/bxaa135.pdf. url: https://doi.org/10.1093/comjnl/bxaa135 (citado na pg. 21).
- [Demaine *et al.* 2007] Erik D. Demaine, John Iacono e Stefan Langerman. "Retroactive data structures". Em: *ACM Trans. Algorithms* 3.2 (2007), 13–es. ISSN: 1549-6325. DOI: 10.1145/1240233.1240236. URL: https://doi.org/10.1145/1240233.1240236 (citado na pg. 17).
- [Galler e Fisher 1964] Bernard A. Galler e Michael J. Fisher. "An improved equivalence algorithm". Em: *Commun. ACM* 7.5 (1964), pgs. 301–303. issn: 0001-0782. DOI: 10.1145/364099.364331. URL: https://doi.org/10.1145/364099.364331 (citado na pg. 17).
- [SLEATOR e TARJAN 1981] Daniel D. SLEATOR e Robert Endre TARJAN. "A data structure for dynamic trees". Em: *Proceedings of the Thirteenth Annual ACM Symposium on Theory of Computing*. STOC '81. Milwaukee, Wisconsin, USA: Association for Computing Machinery, 1981, pgs. 114–122. ISBN: 9781450373920. DOI: 10.1145/800076.802464. URL: https://doi.org/10.1145/800076.802464 (citado na pg. 3).
- [Sleator e Tarjan 1985] Daniel D. Sleator e Robert Endre Tarjan. "Self-adjusting binary search trees". Em: *J. ACM* 32.3 (1985), pgs. 652–686. ISSN: 0004-5411. DOI: 10.1145/3828.3835. URL: https://doi.org/10.1145/3828.3835 (citado na pg. 9).
- [Tarjan e Leeuwen 1984] Robert Endre Tarjan e Jan van Leeuwen. "Worst-case analysis of set union algorithms". Em: *J. ACM* 31.2 (1984), pgs. 245–281. ISSN: 0004-5411. DOI: 10.1145/62.2160. URL: https://doi.org/10.1145/62.2160 (citado na pg. 17).