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

Mateus Barros Rodrigues

Implementação de algoritmos para consultas de segmentos em janelas

> São Paulo Setembro de 2016

# Implementação de algoritmos para consultas de segmentos em janelas

 ${\it Monografia final \ da \ disciplina}$   ${\it MAC0499-Trabalho \ de \ Formatura \ Supervisionado.}$ 

Supervisor: Prof. Dr. Carlos Eduardo Ferreira

São Paulo Setembro de 2016

# Resumo

Este trabalho de conclusão de curso fundamentou-se na compreensão e implementação em linguagem python de um algoritmo para consultas de intersecções de segmentos de retas com janelas retangulares no espaço, um subproblema de geometria computacional conhecido por: buscas em regiões ortogonais. Este algoritmo foi o foco da tese de mestrado de Álvaro Junio Pereira Franco. Além da implementação, foi feita também a adaptação do visualizador de algoritmos geométricos feito por Alexis Sakurai Landgraf para exposição dos resultados obtidos.

Palavras-chave: Geometria, janelas, segmentos, buscas.

# Sumário

1 Introdução								
2	Def	Definições e Primitivas						
	2.1	Pontos	5					
		2.1.1 Comparações entre pontos	5					
	2.2	Segmentos	5					
		2.2.1 Intervalos	5					
	2.3	Posição relativa entre ponto e segmento	6					
		2.3.1 Posição relativa entre segmentos	7					
3	Con	sultas sobre pontos em janelas	9					
	3.1	Janela limitada - Caso unidimensional	9					
		3.1.1 Pré-processamento	9					
		3.1.2 Realizando a consulta	10					
		3.1.3 Análise	12					
	3.2	Janela limitada - Caso bidimensional	12					
		3.2.1 Pré-processamento	12					
		3.2.2 Realizando a consulta	13					
		3.2.3 Análise	15					
	3.3	Cascateamento fracionário	15					
		3.3.1 Pré-processamento	15					
		3.3.2 Realizando a consulta	17					
		3.3.3 Análise	19					
	3.4	Janelas ilimitadas - caso unidimensional	20					
		3.4.1 Realizando a consulta	20					
		3.4.2 Análise	20					
	3.5	Janelas ilimitadas - caso bidimensional	20					
		3.5.1 Pré-processamento	21					
		3.5.2 Realizando a consulta	22					
		3.5.3 Análise	25					

## iv SUMÁRIO

4	Cor	nsultas	sobre intersecções de segmentos	<b>27</b>	
	4.1	Interv	alos na reta	27	
		4.1.1	Pré-processamento	27	
		4.1.2	Realizando a consulta	28	
		4.1.3	Análise	29	
	4.2	Consu	lltas sobre segmentos horizontais e verticais	30	
		4.2.1	Pré-processamento	30	
		4.2.2	Realizando a consulta	31	
		4.2.3	Análise	32	
	4.3	Uma d	outra abordagem para intervalos na reta	32	
		4.3.1	Pré-processamento	32	
		4.3.2	Realizando a consulta	35	
		4.3.3	Análise	35	
	4.4	Consu	lltas sobre segmentos com qualquer orientação	36	
		4.4.1	Pré-processamento	36	
		4.4.2	Realizando a consulta	36	
		4.4.3	Análise	37	
5	Consultas sobre segmentos em janelas				
	5.1	Pré-pr	rocessamento	39	
	5.2	Realiz	ando a consulta	39	
	5.3	Anális	se	41	
6	Conclusão 4				
7	Par	te Sub	jetiva	45	
$\mathbf{R}$	eferê	ncias I	Bibliográficas	47	

# Capítulo 1

# Introdução

Proveniente da área de análise de algoritmos, geometria computacional é uma área da computação que pode ser definida como o estudo sistemático de algoritmos e estruturas de dados para objetos geométricos, com foco em algoritmos exatos assintoticamente rápidos [2]. Geometria computacional tem aplicações em diversas áreas como: computação gráfica, reconhecimento de padrões, processamento de imagens, robótica, metalurgia, manufatura e estatística [1]. Tais problemas são tratados com o uso de objetos geométricos primitivos como: pontos, retas e segmentos de reta.

Vamos exemplificar algumas dessas aplicações. Imagine que temos um banco de dados com diversas informações como: altura, idade, etc. Podemos resolver perguntas, ou **consultas**, interpretando o problema de forma geométrica [2]. Caso queiramos saber todas as pessoas de altura entre 1,50m e 1,70m de altura que têm entre 15 e 20 anos, podemos representar essas pessoas como pontos indexados por altura e idade e a resposta seriam todos os pontos contidos na janela de lados paralelos que queremos (como pode ser visto na figura a seguir), note que cada característica que adicionemos na busca aumentaria a dimensão do espaço de buscas.

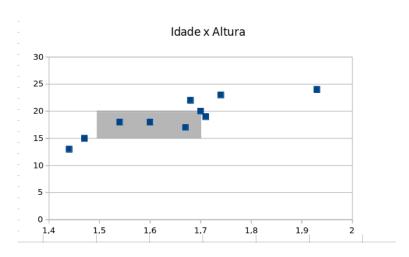


Figura 1.1: Exemplo de uma consulta num banco de dados.

Em processamento de imagens, por exemplo, podemos imaginar uma imagem (já devidamente tratada) como a mostrada abaixo em que os segmentos representam imperfeições de um determinado material. Se encontrarmos uma janela, como na figura, com um número

2 INTRODUÇÃO 1.0

muito grande destes segmentos, isso pode indicar um problema no material que deve ser corrigido.

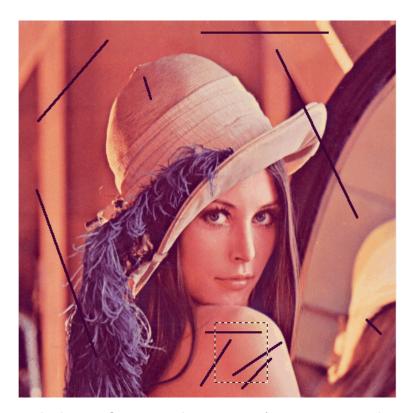


Figura 1.2: Exemplo de uma figura tratada com imperfeições representadas como segmentos.

Em geometria computacional estamos interessados em problemas que tratam de buscas em intervalos ortogonais. Em geral, os algoritmos que veremos dessa área seguirão a mesma estrutura: temos um conjunto conhecido que é dado (de pontos ou segmentos), construímos uma estrutura de dados baseado nesse conjunto (que usualmente é a parte mais custosa computacionalmente) e a partir daí conseguimos responder rapidamente diversas consultas feitas sobre tal conjunto.

Neste trabalho de conclusão de curso foi abordado o problema de consultas de segmentos em janelas, um problema de buscas em intervalos ortogonais. Dado um conjunto S de segmentos não-intersectantes no espaço (seja em  $\mathbb{R}$  ou  $\mathbb{R}^2$ ) queremos organizar os segmentos em estruturas de dados para que possamos responder eficientemente consultas do tipo: dada uma janela W de lados paralelos, quais segmentos de S estão contidos ou intersectam a janela W?

Este trabalho foi baseado na dissertação de mestrado Consultas de segmentos em janelas: algoritmos e estruturas de dados de Álvaro J. P. Franco [5], tendo o foco no estudo e implementação dos algoritmos e das estruturas de dados descritas. Ao longo desta monografia tomaremos uma postura mais intuitiva e didática nas descrições dos algoritmos e nas suas respectivas análises de complexidade. Caso o leitor sinta falta de alguma prova formal, estão todas disponíveis em [5].

Seguiremos a mesma divisão do problema que foi proposta na dissertação de Alvaro J. P. Franco: primeiramente encontraremos pontos contidos em janelas e acharemos todos os segmentos que intersectam com um dado segmento (horizontal ou vertical). Este trabalho

1.0

tem os seguintes capítulos: primeiramente apresentaremos definições e primitivas geométricas, dedicaremos um capítulo para falar de consultas de pontos em janelas, um para falar de encontrar intersecção de segmentos e finalmente um onde agregaremos esses algoritmos para resolver o problema proposto.

Todo o código desenvolvido foi escrito em linguagem python. A escolha dessa linguagem se deu pela facilidade de escrita e pela existência de um visualizador de algoritmos geométricos criado por Alexis Sakurai Landgraf [3]. Visto isso, não visamos, nesse trabalho, obter uma implementação eficiente e otimizada destes algoritmos. Mas, sempre fazendo a melhor implementação conhecida para os algoritmos, visamos obter uma implementação fácil de acompanhar para um leitor com experiência em algoritmos de geometria computacional. Toda a implementação está disponível no gitHub [4] juntamente com a adaptação do visualizador geométrico que foi feita.

# Capítulo 2

# Definições e Primitivas

Explicaremos a seguir algumas das noções fundamentais que serão utilizadas ao longo do trabalho:

#### 2.1 Pontos

Neste trabalho trataremos basicamente com pontos (no  $\mathbb{R}$  e  $\mathbb{R}^2$ ) e segmentos de reta (restritos ao  $\mathbb{R}^2$ ). Sejam  $x, y \in \mathbb{R}$ , definimos um **ponto** no  $\mathbb{R}^2$  como um par p = (x, y).

#### 2.1.1 Comparações entre pontos

Uma outra definição que será usada repetidamente ao longo desta monografia é a relação de desigualdade associada a uma dada coordenada. Sejam u, v pontos, dizemos que  $u \le_x v$  caso x(u) < x(v) ou x(u) = x(v) e  $y(u) \le y(v)$ , ou seja, sempre comparamos primeiro a coordenada de maior interesse e desempatamos pela segunda coordenada nas comparações. Quando tivermos pontos ordenados pela ordem  $\le_x$  (ou  $\ge_x$ ) diremos que estes pontos estão ordenados **sobre a coordenada** x. Além disso, seja  $P = \{p_1, p_2, \dots, p_n\}$  tal que  $p_1 \le_x p_2 \le_x \dots \le_x p_n$ , chamaremos  $p_1$  de **o x-menor** e  $p_n$  de **o x-maior** pontos de P. Todas essas definições são simétricas para a ordem  $\le_y$ .

# 2.2 Segmentos

Um **segmento** (definido pelos pontos  $u, v \in \mathbb{R}^2$ ) é o conjunto  $\{p \in \mathbb{R}^2 : p = (1 - t) * u + t * v \text{ para algum } t \in [0, 1]\} \subseteq \mathbb{R}^2$ . Seremos um pouco relaxados quanto a isso e os representaremos como um par de pontos e uma reta por cima para dar destaque:  $s := \overline{(x_1, y_1)(x_2, y_2)}$ , onde  $u = (x_1, y_1)$  e  $v = (x_2, y_2)$  são pontos chamados de **pontos extremos** de s. Seja p um ponto, diremos que  $p \in \overline{p_1, p_2}$  caso p seja uma combinação afim de  $p_1$  e  $p_2$ .

#### 2.2.1 Intervalos

Ao longo deste trabalho usaremos segmentos horizontais (ou verticais) para representar intervalos ao longo de uma reta. Seguem as primitivas referentes a intervalos que utilizaremos na última seção do capítulo 4:

6

#### **Algoritmo 1** Retorna **TRUE** caso $a \cap b \neq \emptyset$ e **FALSE** caso contrário.

```
1 def intersects(self,a,b):
2    if self.contains(a,b) or
3    self.belongsTo(a.beg,b) or
4    self.belongsTo(a.end,b):
5       return True
6    else:
7    return False
```

#### Algoritmo 2 Retorna TRUE caso $a \subseteq b$ e FALSE caso contrário.

```
1 def contains(self,a,b):
2    if a.beg <= b.beg and a.end >= b.end:
3        return True
4    else:
5        return False
```

# **Algoritmo 3** Retorna **TRUE** caso o ponto a pertença ao intervalo b e **FALSE** caso contrário.

```
1 def belongsTo(self,a,b):
2    if (b.beg < a and a < b.end) or
3        (not b.open and b.beg == a) or
4        (not b.open and b.end == a):
5        return True
6    else:
7    return False</pre>
```

# 2.3 Posição relativa entre ponto e segmento

Usaremos também bastante a noção de posição relativa entre pontos e segmentos, isto é, dado um ponto p e um segmento s, queremos saber se p se encontra à esquerda, à direita ou sobre o segmento s.

Sejam 
$$p := (x_1, y_1) \in \mathbb{R}^2$$
,  $s := \overline{(x_2, y_2)(x_3, y_3)}$  e  $d := \det \begin{pmatrix} x_1 & y_1 & 1 \\ x_2 & y_2 & 1 \\ x_3 & y_3 & 1 \end{pmatrix}$ 

Dizemos que p está **à esquerda** de s caso d > 0, que está **sobre** s caso d = 0 e que está **à direita** de s caso contrário. Seguem os trechos de código que foram usados no trabalho para realizarmos essas verificações:

Algoritmo 4 Retorna TRUE caso p esteja à esquerda de s.

```
1 def left(p,s):
2    b = s.beg
3    c = s.end
4    if b.x == c.x and p.x == b.x: return p.y > c.y
5    if b.y == c.y and p.y == b.y: return p.x < c.x
6    return (b.x-p.x)*(c.y-p.y) - (b.y-p.y)*(c.x-p.x) > 0
```

Algoritmo 5 Retorna TRUE caso p esteja à direita de s.

```
1 def right(p,s):
2    b = s.beg
3    c = s.end
4    if b.x == c.x and p.x == b.x: return p.y < b.y
5    if b.y == c.y and p.y == b.y: return p.x > c.x
6    return not(left_on(p,s))
```

Algumas ressalvas sobre essas funções:

- A única diferença da função *left\_on* em relação à função *left* é que ela também retorna *true* caso o ponto esteja sobre o segmento dado.
- As modificações presentes nas linhas 4 e 5 foram adicionadas apenas para resolverem os casos degenerados apresentados na seção 4.4.

## 2.3.1 Posição relativa entre segmentos

Uma noção que será usada na seção 4.4 é a de esquerda e direita entre segmentos. Sejam u e v segmentos, caso ambos os pontos extremos de u estejam à esquerda de v, ou caso um deles esteja à esquerda de v e o outro esteja sobre v, diremos que u está à esquerda de v. Simetricamente, caso ambos seus pontos extremos estejam à direita de v, ou caso um deles esteja à direita e o outro sobre v, diremos que u está à direita de v. Além disso, caso ambos os pontos extremos de u estejam em lados opostos em relação a v, diremos que u pseudo-intercepta v.

# Capítulo 3

# Consultas sobre pontos em janelas

Nesse capítulo mostraremos os algoritmos implementados para localizarmos todos os pontos numa dada janela e algumas variações desse problema. Todas as provas de corretude e de eficiência dos algoritmos expostos, tanto deste capítulo quanto dos próximos, poderão ser encontradas na dissertação de Álvaro J. P. Franco [5].

## 3.1 Janela limitada - Caso unidimensional

Analisaremos primeiramente o problema no espaço  $\mathbb{R}$ , ou seja, nossos pontos estarão todos contidos na reta. Sejam u, v pontos na reta tais que  $u \leq v$ , definimos uma **janela** como sendo um *intervalo fechado* com extremos u e v.

## 3.1.1 Pré-processamento

Para resolvermos rapidamente sucessivas consultas sobre um dado conjunto de pontos, precisaremos armazenar esses dados em uma estrutura de dados apropriada. A estrutura que usaremos será um tipo de árvore de busca binária balanceada (ABBB) chamada de **árvore limite**, onde cada nó terá 3 campos: um ponteiro para um ponto associado, um ponteiro para o filho esquerdo e um ponteiro para o filho direito. O balanceamento da árvore virá da sua construção. Consideramos os pontos ordenados e colocamos na raiz o elemento central, de forma que na subárvore esquerda e direita ficam aproximadamente metade dos elementos. As duas subárvores serão, portanto, construídas da mesma forma, obtendo altura  $\mathcal{O}(\log n)$ . A seguir está o trecho de código referente à construção dessa árvore:

**Algoritmo 6** Retorna uma raíz v de uma árvore limite 1D construída sobre um conjunto de pontos ordenados.

```
1 def buildTree(self, points):
      v = Node(None)
      1 = points[:len(points)//2]
3
      r = points[len(points)//2:]
4
5
      v.point = points[len(points)//2-1]
6
7
8
      if len(points) == 1:
           v.l = v.r = None
9
      else:
10
           v.l = self.buildTree(1)
11
           v.r = self.buildTree(r)
12
13
      return v
```

#### 3.1.2 Realizando a consulta

Seja P um conjunto de pontos e seja  $W = [w_1, w_2]$  uma janela. Podemos consultar todos os pontos em  $P \cap W$  da seguinte forma:

- 1. Achamos o **ponto divisor** de P, este é o ponto que se encontra na raiz da subárvore que contém os pontos  $S := (v : w_1 \le v \le w_2)$ , chamaremos esse ponto de  $v_{div}$ .
- 2. Percorremos a subárvore esquerda de  $v_{div}$ . Tome r como o ponto da raiz desta subárvore. Se  $w_1 \leq r$ , adicionamos todos os pontos da subárvore direita desta subárvore na resposta, e seguimos para sua subárvore esquerda. Caso contrário, ou seja  $w_1 > r$ , devemos seguir para a sua subárvore direita.
- 3. Percorremos a subárvore direita de  $v_{div}$  de forma simétrica ao item 2.

Segue a implementação das rotinas supracitadas juntamente com suas funções auxiliares:

#### **Algoritmo 7** Retorna true caso $w_1 \leq p \leq w_2$

```
1 def inRange(self,rng,p):
2     w1,w2 = rng
3     return w1 <= p and p <= w2</pre>
```

#### **Algoritmo 8** Retorna o ponto divisor $v_{div}$ de uma ABBB referente a uma dada janela rng.

```
1 def findDividingNode(self,rng):
      w1, w2 = rng
3
      div = self.root
4
      while (not div.isLeaf() and
5
6
      (w1 > div.point or w2 <= div.point)):</pre>
7
           if w2 <= div.point:</pre>
                div = div.1
8
9
           else:
                div = div.r
10
      return div
```

#### Algoritmo 9 Devolve uma lista com as folhas de uma dada árvore.

#### Algoritmo 10 Retorna uma lista com todos os pontos contidos numa dada janela rng.

```
1 def query(self,rng):
2
      w1, w2 = rng
3
      div = self.findDividingNode(rng)
4
      p = []
5
      if div.isLeaf():
6
7
           if self.inRange(rng,div.point):
                p.append(div.point)
8
9
      else:
            v = div.1
10
            while(not v.isLeaf()):
11
                 if w1 <= v.point:</pre>
12
                     subtree = v.r.listSubTree()
13
                     p += subtree
14
15
                     v = v.1
16
                 else:
17
                     v = v.r
```

#### Algoritmo 10 Continuação do algoritmo 7.

```
18
             if self.inRange(rng, v.point):
19
                 p.append(v.point)
20
21
            v = div.r
22
23
            while(not v.isLeaf()):
24
                 if w2 > v.point:
25
                      subtree = v.l.listSubTree()
26
                        += subtree
27
                       = v.r
28
                 else:
29
                      v = v.1
            if self.inRange(rng, v.point):
30
                 p.append(v.point)
31
32
33
        return p
```

#### 3.1.3 Análise

- O pré-processamento requer que seja feita uma ordenação sobre o conjunto de pontos de entrada, portanto tem complexidade  $\Theta(n \log n)$ .
- A árvore terá altura  $\mathcal{O}(\log n)$  e visitaremos  $\mathcal{O}(\log n)$  pontos. Além disso, consumiremos tempo  $\mathcal{O}(k)$  para visitar os k pontos das folhas em cada subàrvore de  $v_{div}$  que estão contidos no intervalo e devem aparecer na resposta final. Portanto a complexidade final da consulta é da ordem  $\mathcal{O}(\log n + k)$ .

## 3.2 Janela limitada - Caso bidimensional

Analisaremos agora o problema no espaço do  $\mathbb{R}^2$ . Sejam  $w_1 = (x_1, y_1)$  e  $w_2 = (x_2, y_2)$  pontos no  $\mathbb{R}^2$ , os segmentos de reta que forma<u>m</u> um retângulo de lados paralelos ao eixos e que passam pelos pontos  $w_1$  e  $w_2$  são:  $s_1 \coloneqq \overline{(x_1, y_1)(x_1, y_2)}$ ,  $s_2 \coloneqq \overline{(x_1, y_2)(x_2, y_2)}$ ,  $s_3 \coloneqq \overline{(x_2, y_2)(x_2, y_1)}$  e  $s_4 \coloneqq \overline{(x_2, y_1)(x_1, y_1)}$ , uma **janela** será definida como a união desses 4 segmentos e sua região interna, porém, usaremos uma representação compacta representando a janela pelo segmento  $s \coloneqq \overline{w_1, w_2}$ . Mostraremos primeiro o algoritmo mais simples que estende a ideia apresentada no algoritmo anterior e no tópico seguinte uma estrutura de dados diferente que pode ser usada neste algoritmo para diminuir o consumo de tempo.

# 3.2.1 Pré-processamento

Precisaremos de uma estrutura de dados que consiga particionar o espaço de tal forma que consigamos saber a ordem entre os pontos em cada semiplano. Uma estrutura que nos fornece isso é a chamada **árvore limite de 2 níveis**. A árvore limite é uma ABBB cuja ordem dos elementos é feita sobre a coordenada x e cada nó terá 4 elementos: um ponteiro para uma raíz de uma ABBB cujos elementos são os mesmos da subárvore do nó com elementos ordenados pela coordenada y (que seria o "segundo nível" da árvore), um ponteiro

para um ponto associado, um ponteiro para o filho esquerdo e um ponteiro para o filho direito.

Segue o algoritmo de construção dessa árvore. Omitiremos a implementação da estrutura auxiliar que utilizamos nesse trabalho com o nome de VerticalTree cuja descrição está presente no trabalho de [5], essa estrutura é uma ABBB construída sobre um heap e tem tempo de construção  $\mathcal{O}(n)$ . Ela será utilizada para fazermos consultas unidimensionais sobre a coordenada y.

**Algoritmo 11** Retorna um ponteiro para uma raiz v de uma ABBB ordenada pela coordenada x a partir de um vetor de pontos ordenados por x e um vetor de pontos ordenados por y.

```
1 def buildTree(self, vx, vy):
       v = Node(None)
       v.tree = VerticalTree(vy)
3
       lx = vx[:len(vx)//2]
4
       rx = vx[len(vx)//2:]
5
      n = len(vx)
6
7
       ly = []
       ry = []
8
9
       for i in range(n):
10
           if vy[i].x < vx[n//2-1].x or
11
           (vy[i].x == vx[n//2-1].x and
12
           vy[i].y \le vx[n/(2-1].y):
13
                ly.append(vy[i])
14
           else: ry.append(vy[i])
15
16
       v.point = vx[n//2-1]
17
18
       if len(vx) == 1:
19
20
           v.l = v.r = None
21
       else:
22
           v.l = self.buildTree(lx,ly)
23
           v.r = self.buildTree(rx,ry)
24
25
       return v
```

#### 3.2.2 Realizando a consulta

Seja P um conjunto de pontos e seja  $W=(x_1,y_1)(x_2,y_2)$  uma janela. Podemos consultar todos os pontos em  $P\cap W$  da seguinte forma:

- 1. Achamos o **ponto divisor** no primeiro nível da árvore limite de forma similar ao algoritmo anterior.
- 2. Percorremos a subárvore esquerda de  $v_{div}$  verificando se o ponto r da raiz é tal que  $w_1 \leq_x r$ , caso seja, realizamos a consulta unidimensional na árvore associada ao nó. Caso contrário, seguimos para a subárvore direita. Ao chegar na folha apenas verificamos se  $w_1 \leq_x r \leq_x w_2$  e adicionamos na resposta caso seja verdade.

3. Percorremos a subárvore direita de  $v_{div}$  de forma simétrica ao item 2.

Segue a implementação das rotinas supracitadas juntamente com suas funções auxiliares:

**Algoritmo 12** Verifica se o ponto p está contido na janela rng.

```
1 def inRange(self,rng,p):
2     w1,w2 = rng
3     a = w1.x < p.x or (w1.x == p.x and w1.y <= p.y)
4     b = p.x < w2.x or (p.x == w2.x and p.y <= w2.y)
5     c = w1.y < p.y or (w1.y == p.y and w1.x <= p.x)
6     d = p.y < w2.y or (p.y == w2.y and p.x <= w2.x)
7     return a and b and c and d</pre>
```

Algoritmo 13 Retorna uma lista com todos os pontos contidos numa dada janela rng.

```
1 def query(self,rng):
      p = []
2
3
      w1, w2 = rng
      div = self.findDividingNode(rng)
4
5
6
      if div.isLeaf():
7
           if self.inRange(rng,div.point):
8
               p.append(div.point)
9
      else:
10
           v = div.1
11
12
           while not v.isLeaf():
               if w1.x < v.point.x or</pre>
13
14
                (w1.x == v.point.x and w1.y \le v.point.y):
15
                    p += v.r.tree.oneDimQuery(rng)
16
                    v = v.1
17
                else:
                    v = v.r
18
19
20
           if self.inRange(rng, v.point): p.append(v.point)
21
22
           v = div.r
23
           while not v.isLeaf():
24
25
                if w2.x > v.point.x:
                    p += v.l.tree.oneDimQuery(rng)
26
27
                    v = v.r
28
                else:
29
                    v = v.1
30
           if self.inRange(rng, v.point): p.append(v.point)
31
32
33
      return p
```

#### 3.2.3 Análise

- No pré-processamento ordenamos 2 vezes o conjunto de pontos, levando tempo  $\mathcal{O}(n \log n)$ . Como a construção da estrutura auxiliar leva tempo  $\mathcal{O}(n)$ , a construção da árvore levará também tempo  $\mathcal{O}(n)$ . O que nos leva à complexidade total de  $\mathcal{O}(n \log n)$ .
- Na consulta, os caminhos esquerdo e direito a partir de  $v_{div}$  têm  $\mathcal{O}(\log n)$  nós, e possivelmente chamamos o algoritmo anterior para cada um deles, o que consome tempo  $\mathcal{O}(\log n + k)$ . O que nos leva ao consumo total de tempo de  $\mathcal{O}(\log^2 n + k)$ .

#### 3.3 Cascateamento fracionário

Apresentaremos uma estrutura chamada **árvore limite com camadas** que utilizaremos no segundo nível do algoritmo acima para conseguirmos complexidade total  $\mathcal{O}(\log n + k)$ , juntamente com a consulta modificada associada. A intuição dessa técnica vem da seguinte característica das estruturas que vínhamos utilizando: sempre ao acessarmos o filho de um dado nó passamos a lidar com um subconjunto do conjunto que tínhamos na subárvore anterior e cujos elementos mantêm a mesma ordem relativa entre si.

## 3.3.1 Pré-processamento

O primeiro nível da árvore limite com camadas será exatamente como mostrado anteriormente, a diferença estará presente no segundo nível onde teremos uma estrutura que definimos como **árvore de camadas**. Os "nós" dessa árvore são na verdade vetores de nós auxiliares ordenados pelos pontos associados.

Seja P o conjunto de pontos associados a um dado vetor da árvore de camadas, sejam  $V^x$  e  $V^y$  vetores com os pontos de P ordenados por x e y respectivamente, particionamos  $V^y$  em 2 vetores:  $V_e^y$  e  $V_d^y$ . Essa partição é feita da seguinte forma: seja  $v_{max}$  o maior ponto de  $V^x$ , seja  $q \in V^y$ , se  $q \leq_y v_{max}$ ,  $q \in V_e^y$ , caso contrário  $q \in V_d^y$ .

Portanto, seja P o conjunto de pontos associado ao vetor, seja  $p \in P$  o ponto associado ao nó do vetor  $V^y$ , e sejam  $V_e^y$  e  $V_d^y$  como definidos anteriormente, cada elemento dos nós auxiliares terão os seguintes campos: um ponteiro para o ponto p, um ponteiro  $pt_e(q)$  para o menor ponto q em  $V_e^y$  tal que  $q \ge_y p$ , um ponteiro  $pt_d(u)$  para o menor ponto u em  $V_d^y$  tal que  $u \ge_y p$ , uma variável booleana que indica se o vetor ao qual o nó pertence é  $V_e^y$  ou  $V_d^y$  e finalmente um ponteiro para o próximo elemento do vetor. Esse último ponteiro foi uma adaptação ao fato da linguagem python não apresentar aritmética de ponteiros, que foi utilizada na descrição desse algoritmo em [5].

Algoritmo 14 Retorna um ponteiro para um vetor ordenado de nós verticais a partir de um vetor de pontos ordenados por x e um vetor de pontos ordenados por y.

```
1 def buildTree(self, vx, vy):
      v = Node(None)
2
3
      lx = vx[:len(vx)//2]
      rx = vx[len(vx)//2:]
      n = len(vx)
5
6
      ly = []
7
8
      ry = []
9
      for i in range(n):
10
           if vy[i].point.x < vx[n//2-1].x or
11
           ((vy[i].point.x == vx[n//2-1].x) and
12
13
           vy[i].point.y \le vx[n//2-1].y):
               ly.append(LayerNode(vy[i].point))
14
           else:
15
               ry.append(LayerNode(vy[i].point))
16
17
18
      v.tree = self.createPointers(vy,ly,ry)
19
      v.point = vx[n//2-1]
20
21
      if n == 1:
22
           v.l = v.r = None
23
      else:
24
           for k in range(len(ly)-1): ly[k].nxt = ly[k+1]
25
           for k in range(len(ry)-1): ry[k].nxt = ry[k+1]
26
27
           v.l = self.buildTree(lx,ly)
28
29
           v.r = self.buildTree(rx,ry)
30
31
      return v
```

**Algoritmo 15** Preenche os ponteiros de um vetor v de uma árvore de camadas a partir dos dois subvetores l e r.

```
1 def createPointers(self,v,l,r):
       il = 0
3
       ir = 0
       i = 0
4
       n = len(v)
5
6
       nl = len(1)
7
       nr = len(r)
8
9
       if n == 1:
            v[0].pl = v[0].pr = None
10
            return v
11
12
13
       while i < n:
            if il < nl:</pre>
14
15
                 v[i].pl = l[il]
                 l[il].side = False
16
            else:
17
18
                 v[i].pl = None
19
            if ir < nr:
20
                 v[i].pr = r[ir]
21
                 r[ir].side = True
22
23
            else:
24
                 v[i].pr = None
25
            if il < nl and v[i].point == l[il].point:</pre>
26
                 il += 1
27
28
            else:
29
                 ir += 1
30
31
            i += 1
32
33
       return v
```

#### 3.3.2 Realizando a consulta

Seja P um conjunto de pontos e seja  $W = (x_1, y_1)(x_2, y_2)$  uma janela. Podemos consultar todos os pontos em  $P \cap W$  da seguinte forma:

- 1. Achamos o **ponto divisor** no primeiro nível da árvore limite com camadas de forma similar ao algoritmo anterior.
- 2. Na árvore de camadas associada ao nó  $v_{div}$  procuramos com uma busca binária o menor ponto  $v'_{div}$ :  $v'_{div} \ge_y w_1$ , conseguiremos pontos com a mesma característica nas subárvores de  $v_{div}$  em tempo constante apenas utilizando os ponteiros auxiliares.
- 3. Percorremos a subárvore esquerda de  $v_{div}$ , seja v um nó dessa subárvore e v' o nó cujo ponto é o menor tal que  $\geq_y w_1$  nessa subárvore. Caso  $w_1 >_x p(v)$ , continuamos a busca

na subárvore direita de v e acessamos o nó apontado por  $pt_d(v')$  na árvore de camadas de d(v). Se  $w_1 \leq_x p(v)$ , listamos todos os pontos  $p: p \leq_y w_2$  da árvore de camadas de d(v) a partir do nó apontado por  $pt_d(v')$ . Retomamos a busca na subárvore esquerda de v e acessamos o nó apontado por  $pt_e(v's)$  na árvore de camadas de e(v).

4. Simetricamente ao item 3, percorremos a subárvore direita de  $v_{div}$ .

Segue a consulta modificada referente à rotina acima:

Algoritmo 16 Retorna uma lista para todos os pontos contidos numa dada janela rng.

```
1 def query(self,rng):
2
      p = []
      w1, w2 = rng
3
      div = self.findDividingNode(rng)
4
5
6
      if div.isLeaf():
7
           if self.inRange(rng,div.point):
               p.append(div.point)
8
9
      else:
           div2 = self.binarySearch(div.tree,w1) #menor ponto
10
              em div.tree >=_y que w1
           if div2 is not None:
11
12
               v = div.1
13
               v2 = div2.pl
14
               while not v.isLeaf() and v2 is not None:
15
                    if w1.x < v.point.x or</pre>
16
                    ( w1.x == v.point.x and w1.y <= v.point.y ):
17
18
                        u = v2.pr
                        while u and u.side and
19
                        (u.point.y < w2.y or
20
                        (u.point.y == w2.y and
21
22
                        u.point.x \le w2.x):
23
                             p.append(u.point)
24
                             u = u.nxt
25
                             if u is None: break
26
                        v = v.1
27
                        v2 = v2.p1
28
29
                    else:
30
                        v = v.r
                        v2 = v2.pr
31
32
33
               if v2 is not None and self.inRange(rng, v.point):
                    p.append(v.point)
34
```

Algoritmo 16 Continuação do algoritmo 16.

```
35
           if div2 is not None:
36
                v = div.r
                v2 = div2.pr
37
38
                while not v.isLeaf() and v2 is not None:
39
40
                    if w2.x > v.point.x or
                    (w2.x == v.point.x and
41
                    w2.y >= v.point.y):
42
                         u = v2.p1
43
44
                         while not u.side and
45
                         (u.point.y < w2.y or
46
                         (u.point.y == w2.y and
47
                         u.point.x \le w2.x):
48
                             p.append(u.point)
49
                             u = u.nxt
50
                             if u is None: break
51
52
53
                         v = v.r
54
                         v2 = v2.pr
55
                    else:
                         v = v.1
56
                         v2 = v2.p1
57
58
                if v2 is not None and self.inRange(rng, v.point):
59
60
                    p.append(v.point)
61
62
       return p
```

#### 3.3.3 Análise

- No pré-processamento, precisamos inicialmente ordenar os pontos, o que leva  $\mathcal{O}(n \log n)$ . Criamos os ponteiros da árvore de camadas em  $\mathcal{O}(n)$ , portanto o algoritmo de construção leva  $\mathcal{O}(n)$ . Chegamos então no consumo total de  $\mathcal{O}(n \log n)$ .
- Na consulta, achamos  $v_{div}$  e  $v'_{div}$  realizando buscas binárias, o que consome tempo  $\mathcal{O}(\log n)$ . Nas subárvores de  $v_{div}$  levamos tempo proporcional ao número de pontos que se encontram na janela, nos dando complexidade O(k). Portanto a complexidade final de tempo é  $\mathcal{O}(\log n + k)$ .

#### 3.4 Janelas ilimitadas - caso unidimensional

Seja p um ponto na reta, definiremos uma janela ilimitada  $W^-$  como o intervalo  $(-\infty:p]$ , definimos similarmente uma janela ilimitada  $W^+$  como o intervalo  $[p:\infty)$ . A implementação desta seção resolve uma consulta sobre todos os pontos contidos numa janela  $W^-$ , mas a implementação para uma janela  $W^+$  é simétrica. Omitiremos a explicação da construção da estrutura que utilizaremos, pois trata-se de um minheap simples construído sobre o conjunto de pontos.

#### 3.4.1 Realizando a consulta

Seja P um conjunto de pontos e  $W^- := (-\infty : w]$  uma janela ilimitada, podemos listar todos os pontos em  $P \cap W^-$  da seguinte forma:

- Olhamos para a raiz do heap, caso o ponto associado esteja à esquerda de w, listamos o ponto e repetimos a verificação para seus filhos esquerdo e direito.

Algoritmo 17 Retorna uma lista para todos os pontos em um *minheap* v contidos numa dada janela ilimitada *rng*.

```
1 def query(self, v, rng):
      1 = \lceil \rceil
3
      if p is not None:
4
           w = rng[1]
           if v.point <= w:</pre>
5
                1 += v.point
6
7
                1 += self.query(v.1,rng)
                1 += self.query(v.r,rng)
8
9
      return 1
```

#### 3.4.2 Análise

- Consumimos tempo  $\mathcal{O}(1)$  por nó visitado e só continuamos a fazer chamadas da função quando  $p \leq w_1$ . Portanto, teremos feito  $\mathcal{O}(k)$  chamadas paras os nós na resposta e  $\mathcal{O}(k)$  chamadas para os nós que não estão na resposta, isto é,  $p > w_1$ . Logo, a complexidade total será  $\mathcal{O}(k)$ .

# 3.5 Janelas ilimitadas - caso bidimensional

Sejam  $w_1 = (x_1, y_1)$  e  $w_2 = (x_2, y_2)$  pontos no  $\mathbb{R}^2$ , similarmente à seção 3.2 iremos definir 4 segmentos de reta que farão parte da janela a ser consultada. Porém agora teremos uma pequena modificação: seja  $x_{min}$  o menor e seja  $x_{max}$  o maior valor de x do conjunto de pontos, definimos arbitrariamente que ou  $x_1 = x_{min} - 1$  ou  $x_2 = x_{max} + 1$ . Chamamos a janela construída com  $x_1 = x_{min} - 1$  de  $W^-$  e a janela construída com  $x_2 = x_{max} + 1$  de  $W^+$ . O algoritmo a seguir resolve um consulta sobre pontos numa janela  $W^-$ , mas é simétrico para uma janela  $W^+$  ou mesmo para janelas verticais. Na implementação faremos um certo abuso de linguagem permitido pela linguagem de programação escolhida: definiremos  $x_1 = -\infty$  e falaremos que  $w_1 = (-\infty, y_1)$  é um ponto.

#### 3.5.1 Pré-processamento

A estrutura de dados que utilizaremos para essa consulta é chamada de **árvore de busca em prioridade**, uma árvore de busca balanceada sobre a coordenada y. Os nós da estrutura terão 4 campos: um ponteiro para o ponto associado ao nó, um ponteiro para o filho esquerdo, um ponteiro para o filho direito e um ponteiro para um ponto denominado  $p_{min}$ , através desse último ponteiro manteremos a propriedade de minheap. Essa estrutura será balanceada por construção, pois em cada nó pegamos o x-menor ponto  $v_{min}$  do conjunto de pontos, em seguida atribuímos ao nó um ponto v tal que ao retirarmos v, os tamanhos das partições que serão usadas para construção dos filhos difiram em no máximo 1. Uma definição adicional que será usada no algoritmo é: dado um nó de uma árvore de busca em prioridade, caso o ponteiro para o filho direito desse nó seja nulo e o ponteiro para o filho esquerdo seja não-nulo, chamaremos esse nó de **semi-folha**. Segue o código referente a essa implementação:

Algoritmo 18 Retorna um ponteiro para uma raiz de uma árvore de busca em prioridade a partir de 2 vetores ordenados.

```
1 def buildTree(self, vx, vy):
       v = minPrioritySearchNode(None)
      n = len(vx)
3
4
5
       if n > 0:
           ly = []; lx = []
6
7
           ry = []; rx = []
           d = 0
8
           v.pmin = vx[0]
9
10
           for i in range (ceil ((n-1)/2)+d):
11
12
                if vy[i] != v.pmin: ly.append(vy[i])
13
           else: d+=1
14
           for i in range(ceil((n-1)/2)+d,n):
15
                if vy[i] != v.pmin: ry.append(vy[i])
16
17
           if n != 1: v.point = vy[ceil((n-1)/2)+d-1]
18
19
20
           for i in range(1,n):
                if vx[i].y < v.point.y or</pre>
21
                (vx[i].y == v.point.y and
22
23
                (vx[i].x \le v.point.x)):
                    lx.append(vx[i])
24
25
                else:
26
                    rx.append(vx[i])
```

#### Algoritmo 18 Continuação do algoritmo 18.

#### 3.5.2 Realizando a consulta

Seja P um conjunto de pontos e  $W^-$  uma janela ilimitada, podemos consultar todos os pontos em  $P \cap W^-$  da seguinte forma:

- 1. Começamos achando o nó divisor dessa árvore, a estrutura básica é similar à implementação anterior, porém agora verificamos se o nó checado não é um semi-folha e já adicionamos na resposta todos os *pmin* dos nós acessados que estão dentro da janela na resposta final.
- 2. Percorremos a subárvore esquerda de  $v_{div}$  enquanto o nó atual não é uma folha ou semi-folha. Seja v o nó que estamos verificando, se o ponto  $pmin(v) <_y w_1$  adicionamos todas os pontos do minheap da subárvore direita de v na resposta e seguimos para a subárvore esquerda de v, caso contrário apenas seguimos para a subárvore direita de v.
- 3. Seja u o último nó verificado, caso pmin(u) esteja na resposta adicionamos esse ponto na resposta. Caso u seja uma semi-folha, verificamos se o pmin(u.l) está na janela e o adicionamos na resposta.
- 4. Repetimos o processo simetricamente para a subárvore direita de  $v_{div}$ .

Seguem os códigos que explicitam essa rotina:

**Algoritmo 19** Retorna uma lista com todos os pontos de um  $minheap\ v$  que estão contidos numa dada janela rng.

```
1 def pointsMinHeap(v,rng):
2
     [] = q
3
4
      if v is not None:
          if self.inRange(rng, v.point):
5
              p.append(v.point)
6
              p += self.pointsMinHeap(v.l,rng)
7
              p += self.pointsMinHeap(v.r,rng)
8
9
      return p
```

**Algoritmo 20** Devolve um ponteiro para o nó divisor de uma árvore de busca em prioridade e uma lista com pontos que estão dentro da janela dada *rng*.

```
1 def findDividingNode(self,rng):
      p = []
3
      w1, w2 = rng
       div = self.root
4
5
       while (not div.isLeaf()) and
6
       (not div.isSemiLeaf()) and
7
8
       (w1.y > div.point.y and
9
        w2.y < div.point.y or</pre>
        (w2.y == div.point.y and
10
         (w2.x \le div.point.x)):
11
           if self.inRange(rng,div.pmin):
12
                p.append(div.pmin)
13
           if w2.y < div.point.y or</pre>
14
           (w2.y == div.point.y and
15
16
           (w2.x \le div.point.x)):
                div = div.1
17
18
           else:
19
               div = div.r
20
21
       return p, div
```

Algoritmo 21 Devolve uma lista de pontos contidos numa janela infinita rng.

```
1 def query(self,rng):
2
      w1, w2 = rng
3
4
      p,div = self.findDividingNode(rng)
5
      if not div.isLeaf() and not div.isSemiLeaf():
6
7
           if self.inRange(rng,div.pmin):
8
               p.append(div.pmin)
9
10
           u = div.1
11
           while not u.isLeaf() and not u.isSemiLeaf():
12
               if self.inRange(rng,u.pmin):
13
                    p.append(u.pmin)
14
15
               if w1.y < u.pmin.y or ( w1.y == u.pmin.y and</pre>
16
               (w1.x \le u.pmin.x)):
17
                    p += self.pointsMinHeap(u.r,rng)
18
19
20
               else:
21
                    u = u.r
```

Algoritmo 21 Continuação do algoritmo 21.

```
22
           if self.inRange(rng,u.pmin):
               p.append(u.pmin)
23
24
25
           if u.isSemiLeaf():
               if self.inRange(rng,u.l.pmin):
26
                    p.append(u.l.pmin)
27
28
29
           u = div.r
30
           while not u.isLeaf() and not u.isSemiLeaf():
31
32
                if self.inRange(rng,u.pmin):
33
                    p.append(u.pmin)
34
35
               if u.pmin.y < w2.y or (u.pmin.y == w2.y and</pre>
                (u.pmin.x \le w2.x)):
36
37
                    p += self.pointsMinHeap(u.1,rng)
38
                    u = u.r
39
                else:
40
                    u = u.1
41
42
           if self.inRange(rng,u.pmin):
               p.append(u.pmin)
43
44
           if u.isSemiLeaf():
45
               if self.inRange(rng,u.l.pmin):
46
47
                    p.append(u.l.pmin)
48
49
      else:
50
           if self.inRange(rng,div.pmin):
               p.append(div.pmin)
51
52
           if div.isSemiLeaf():
53
54
                if self.inRange(rng,div.l.pmin):
                    p.append(div.l.pmin)
55
56
57
      return p
```

#### 3.5.3 Análise

- Na construção, começamos ordenando os pontos da entrada, o que consome tempo  $\mathcal{O}(n \log n)$ . A construção em si é composta por partes  $\theta(n)$  junto com duas chamadas recursivas para metade do tamanho, que consumirá por recorrência tempo  $\mathcal{O}(n \log n)$ . Chegamos portanto em consumo de tempo total de  $\mathcal{O}(n \log n)$ .
- A consulta seguirá por dois caminhos na árvore de tamanho  $\log n$  cada, onde verificar se um dado pmin pertence à janela  $W^-$  consome tempo  $\mathcal{O}(1)$  e cada chamada de pointsMinHeap consome tempo equivalente ao número de pontos da resposta contidos no heap, portando todas as chamadas totalizarão tempo  $\mathcal{O}(k)$ . Chegamos no total ao consumo de tempo de  $\mathcal{O}(\log n + k)$ .

# Capítulo 4

# Consultas sobre intersecções de segmentos

Analisaremos nesse capítulo os algoritmos relacionados com achar intersecções de um dado segmento com um conjunto de segmentos no espaço, esses algoritmos serão posteriormente usados nas chamadas do algoritmo da seção 5.

## 4.1 Intervalos na reta

Primeiramente explicaremos um algoritmo que resolve consultas no espaço  $\mathbb{R}$ . Definiremos a "janela" como um dado ponto no espaço e encontraremos todos os intervalos que contêm esse ponto. Veremos uma outra forma de resolver esse tipo de consulta numa futura seção usando uma ideia que será estendida para consultas sobre segmentos.

Na implementação usaremos intervalos como segmentos de reta, onde seus limites serão dados pelos campos  $p_e$  e  $p_d$  que denotam o ponto extremo esquerdo e direito do segmento, respectivamente. Diremos que um dado conjunto  $S = [s_1, s_2, \ldots, s_n]$  de segmentos está  $p_e$ -ordenado caso  $p_e(s_1) \leq p_e(s_2) \leq \cdots \leq p_e(s_n)$ .

# 4.1.1 Pré-processamento

Armazenaremos os intervalos num tipo de árvore binária que chamaremos de **árvore de intervalos**. Cada nó dessa estrutura terá os seguintes campos: um ponteiro para um ponto associado, um ponteiro para o nó esquerdo, um ponteiro para o nó direito, um ponteiro para um minheap de segmentos  $p_e$ -ordenados (que chamaremos de  $L_1$ ) e um ponteiro para um maxheap de segmentos  $p_d$ -ordenados (que chamaremos de  $L_2$ ).

Segue o código referente à construção dessa estrutura:

28

**Algoritmo 22** Devolve um ponteiro para uma raiz v de uma árvore de intervalos a partir de um vetor de intervalos ordenado.

```
1 def buildTree(self,s):
2
       n = len(s)
       if n > 0:
3
            v = IntervalNode()
4
            1 = \lceil \rceil
5
            r = []
6
7
            v.point = s[n//2].beg
8
            11 = []
            12 = []
9
            i = 0
10
            while i < n and s[i].beg <= v.point:
11
12
                if s[i].end < v.point:</pre>
13
                     1.append(s[i])
14
                else:
15
                     11.append(Point(s[i].beg.x,
                                        s[i].beg.y,
16
17
                                        s=s[i]
18
                     12.append(Point(s[i].end.x,
19
                                        s[i].end.y,
20
                                        s=s[i]
21
                i += 1
22
            v.L1 = buildMinHeap(11)
23
24
            v.L2 = buildMaxHeap(12)
25
26
            while i < n:
                r.append(s[i])
27
28
                i += 1
29
            v.l = self.buildTree(1)
30
            v.r = self.buildTree(r)
31
32
33
       else:
34
            v = None
35
36
       return v
```

#### 4.1.2 Realizando a consulta

Dado um ponto w e um conjunto S de segmentos, podemos consultar todos os segmentos de  $S' = \{s \in S : s \ni w\}$  da seguinte forma: verificamos se o ponto associado ao nó está à esquerda do ponto w, caso esteja, adicionamos todos os segmentos que têm  $p_e \leq w$ , o que é equivalente à fazer uma consulta de janela ilimitada da forma  $W^- = (-\infty, w)$ . Caso contrário, adicionamos todos os segmentos que têm  $p_e \geq w$ , o que é equivalente à fazer uma consulta de janela ilimitada da forma  $W^+ = (w, \infty)$ .

Segue o algoritmo referente a esta rotina:

4.1 INTERVALOS NA RETA 29

**Algoritmo 23** Devolve uma lista de intervalos que contenham um dado ponto p.

```
1 def query(self,p):
      return self.query_r(self.root,p)
2
3
4 def query_r(self,v,p):
      1 = []
5
6
7
      if v is not None:
           if p > v.point:
8
               aux = []
9
               rng = (p,Point(math.inf,0))
10
               aux = v.L2.maxheap_query(rng)
11
               for pnt in aux:
12
                    1.append(pnt.seg)
13
               1 += self.query_r(v.r,p)
14
           else:
15
               aux = []
16
               rng = (Point(-math.inf,0),p)
17
               aux = v.L1.minheap_query(rng)
18
19
               for pnt in aux:
                    1.append(pnt.seg)
20
               1 += self.query_r(v.l,p)
21
22
      return 1
23
```

(As chamadas das linhas 11 e 18 referem-se ao algoritmo descrito na seção 3.4.1)

#### 4.1.3 Análise

- Na construção da árvore, gastamos tempo inicial  $\mathcal{O}(n \log n)$  para ordenar o conjunto de segmentos. Separar o conjunto de pontos em dois menores e construir os *heaps* auxiliares leva tempo  $\mathcal{O}(n)$ . Chegaremos portanto no consumo total de tempo de  $\mathcal{O}(n \log n)$ .
- Pelo algoritmo de consulta, visitaremos  $O(\log n)$  nós. Em cada nó realizamos algumas operações  $\mathcal{O}(1)$ , e seja k' o número de pontos do heap que está contido na janela, uma consulta de tempo O(k') ( $\sum k' = k$ ). Chegamos ao consumo total de tempo na consulta de  $\mathcal{O}(\log n + k)$ .

O tipo de consulta que resolveremos nessa seção é o seguinte: seja S um conjunto de segmentos horizontais (ou verticais) não-intersectantes, e seja w um segmento vertical (ou horizontal), queremos achar todos os segmentos de S que intersectam w.

## 4.2.1 Pré-processamento

30

Utilizaremos uma estrutura que chamaremos de **árvore de intervalos horizontal**. Ela será idêntica à estrutura da seção 4.1, com modificações nos ponteiros  $L_1$ , que agora aponta para uma árvore de busca em prioridade mínima, e  $L_2$ , que agora aponta para uma árvore de busca em prioridade máxima.

Segue o seu algoritmo de construção:

**Algoritmo 24** Devolve um ponteiro v para uma raiz de uma árvore de intervalos horizontal a partir de um vetor  $p_e$ -ordenado s.

```
1 def buildTree(self,s):
2
       n = len(s)
3
       if n > 0:
            v = HorizontalIntervalNode()
6
           1 = []
           r = []
7
           11 = []
8
           12 = []
9
10
           v.point = s[n//2].beg
11
12
13
            i = 0
14
            while i < n and s[i].beg <= v.point:
15
                if s[i].end < v.point:</pre>
16
                     1.append(s[i])
17
                else:
18
19
                     11.append(s[i])
                     12.append(s[i])
20
21
                i += 1
22
23
            while i < n:
                r.append(s[i])
24
25
                i += 1
26
            aux = []
27
28
            for s in 11:
                aux.append(Point(s.beg.x,s.beg.y,s))
29
```

Algoritmo 24 Continuação do algoritmo 24.

```
v.L1 = minPrioritySearchTree(aux)
30
31
32
           aux = []
33
34
           for s in 12:
                aux.append(Point(s.end.x,s.end.y,s))
35
36
           v.L2 = maxPrioritySearchTree(aux)
37
38
           v.l = self.buildTree(1)
39
           v.r = self.buildTree(r)
40
41
42
       else:
43
           v = None
44
45
       return v
```

### 4.2.2 Realizando a consulta

Seja S um conjunto de segmentos horizontais não-intersectantes, e seja  $w=\overline{(x,y),(x,y')}$  um segmento vertical, podemos encontrar todos os segmentos  $S'\coloneqq\{s\in S\colon s\cap w\neq 0\}$  da seguinte forma: seja v o nó que estamos olhando atualmente, caso x>x(p(v)) nenhum segmento que esteja armazenado à esquerda de v pode interceptar w, por isso seguiremos para d(v). Mas antes disso fazemos uma consulta por todos os pontos finais de segmentos que se encontram à direita do segmento w, que é equivalente a realizar uma consulta na estrutura  $L_2$  com uma janela  $\overline{(x,y),(\infty,y')}$ . Caso x< x(p(v)), fazemos uma busca em  $L_1$  com janela  $\overline{(-\infty,y),(x,y')}$  e seguimos para e(v), simetricamente ao que foi feito no outro caso.

Segue o algoritmo referente a essa rotina:

**Algoritmo 25** Retorna um lista de segmentos horizontais não-intersectantes que intersectam um dado segmento seg.

```
1 def query(self,seg):
2     return self.query_r(self.root,seg)
3
4 def query_r(self,v,seg):
5     1 = []
6     w1,w2 = seg
7     x = w1.x
8     y = w1.y
9     y2 = w2.y
```

Algoritmo 25 Continuação do algoritmo 25.

```
if v is not None:
10
           if x > v.point.x:
11
               rng = (Point(x,y),Point(inf,y2))
12
               1 = v.L2.query(rng)
13
                1 += self.query_r(v.r,seg)
14
15
           else:
               rng = (Point(-inf,y), Point(x,y2))
16
               1 = v.L1.query(rng)
17
               1 += self.query_r(v.1,seg)
18
19
20
      return 1
```

### 4.2.3 Análise

32

- Na construção, inicialmente  $p_e$ -ordenamos o vetor de segmentos, consumindo tempo  $\mathcal{O}(n \log n)$ . Na construção em si, particionamos um vetor em 2 e preenchemos 2 vetores auxiliares, todas operações  $\mathcal{O}(n)$ . Além disso, construímos 2 árvores de busca em prioridade, que como vimos anteriormente tem complexidade  $\mathcal{O}(n_v \log n_v)$ , somando-se todas as chamadas que serão feitas a essas funções, teremos também complexidade  $\mathcal{O}(n \log n)$ . As chamadas para os filhos esquerdo e direito com vetores aproximadamente com a metade de elementos de v resulta num recorrência cuja resolução nos mostra que a complexidade total da construção da árvore será  $\mathcal{O}(n \log n)$ .
- Visitaremos um nó por nível da árvore, portanto visitaremos  $\mathcal{O}(\log n)$  nós. Em cada nó realizamos algumas operações  $\mathcal{O}(1)$  e uma busca numa árvore de busca em prioridade, consumindo tempo  $\mathcal{O}(\log n' + k') = \mathcal{O}(\log n + k')$ , onde n' é o número de elementos armazenados na árvore e k' o número de elementos da árvore que intersectam o segmento w ( $\sum k' = k$ ). Assim, chegamos ao consumo total de tempo de consulta de  $\mathcal{O}(\log^2 n + k)$ .

## 4.3 Uma outra abordagem para intervalos na reta.

Resolveremos agora o mesmo problema apresentado na seção 4.1 utilizando uma nova estrutura de dados. Definiremos primeiro uma noção que será utilizada nessa estrutura: seja  $S := \{s_1, s_2, \ldots, s_n\}$  um conjunto de intervalos (ou segmentos) e seja  $P := \{p_1, p_2, \ldots, p_{2n}\}$  o conjunto de pontos extremos de S onde  $p_1 \leq p_2 \leq \cdots \leq p_{2n}$ , dizemos que o conjunto  $E := \{(-\infty; p_1), [p_1; p_1], (p_1; p_2), [p_2; p_2], \ldots, [p_n; p_n], (p_n; +\infty)\}$  é o conjunto de **intervalos elementares** sobre o conjunto S. Note que esse conjunto tem tamanho no máximo 4n + 1, caso todos os pontos extremos de S sejam distintos.

## 4.3.1 Pré-processamento

A estrutura que iremos utilizar é chamada **árvore de segmentos**. Cada nó dessa árvore terá os seguintes campos: um intervalo associado, uma lista de segmentos, um ponteiro para o filho esquerdo e um ponteiro para o filho direito desse nó. Seja v um nó da árvore de segmentos e seja int(v) o intervalo associado ao nó v, esse intervalo terá a seguinte forma: caso v seja uma folha, int(v) será um intervalo elementar, caso contrário, int(v) será a união

dos intervalos dos seus filhos esquerdo e direito. A construção dessa estrutura se dará em 3 partes:

- 1. Seja S um conjunto de intervalos, obtemos o conjunto E de intervalos elementares sobre esse conjunto.
- 2. Construímos uma árvore binária de baixo para cima (similar a um *heap*), colocando os intervalos elementares nas folhas e fazendo as uniões à medida que subimos na árvore.
- 3. Seja v um nó da árvore de segmentos e seja  $s \in S$ . Se  $int(v) \subset s$ , inserimos s na lista de v. E repetimos para seus filhos caso o intervalo associado a eles intersectem s. Note que a raiz terá, por construção, intervalo  $(-\infty; +\infty)$  e portanto, terá sempre sua lista vazia.

Seguem os algoritmos descritos acima:

Algoritmo 26 Devolve uma lista de intervalos elementares q construída sobre o conjunto

```
1 def buildElementaryIntervals(self,v):
       p = []
       q = []
3
       n = len(v)
4
5
       for i in range(n):
6
7
           p.append(v[i].beg)
           p.append(v[i].end)
8
9
       sort(p)
10
11
       m = self.removeDuplicates(p)
12
13
       l = Point(-inf, 0)
14
15
       for i in range(len(m)):
16
           r = p[i]
17
18
           q.append(Segment(1,r,True))
           q.append(Segment(r,r))
19
           1 = r
20
21
       r = Point(inf, 0)
22
23
       q.append(Segment(1,r,True))
24
25
26
       return q
```

Algoritmo 27 Devolve uma árvore binária T construída a partir do conjunto de intervalos elementares e.

```
1 def buildTree(self,e):
      m = len(e)
      h = ceil(log(m,2))
3
      12 = 2**h - m
4
      1 = m - 12
5
6
      i = 2*m - 2
      T = []
7
      for k in range (2*m-1):
8
9
           T.append(0)
           T[k] = SegmentTreeNode()
10
11
12
      for j in range(1-1,-1,-1):
13
           T[i].interval = e[j]
14
           T[i].leaf = True
           i -= 1
15
16
      for j in range(m-1,-1,-1):
17
           T[i].interval = e[j]
18
           T[i].leaf = True
19
20
           i -= 1
21
      while i \ge 0:
22
           T[i].interval.beg = T[2*i+1].interval.beg
23
           T[i].interval.end = T[2*i+2].interval.end
24
           i -= 1
25
26
27
      return T
```

**Algoritmo 28** Insere um dado intervalo s no nó v de uma árvore de segmentos.

```
1 def insertInterval(self, v, s):
2
      u = v
3
4
      if self.contains(s,u.interval):
5
          u.L.append(s)
6
      else:
           if self.intersects(s,u.l.interval):
7
               self.insertInterval(u.1,s)
8
9
           if self.intersects(s,u.r.interval):
10
               self.insertInterval(u.r,s)
11
```

**Algoritmo 29** Devolve um ponteiro T para uma árvore de segmentos construída sobre a lista de segmentos v.

```
1 def buildSegmentTree(self,v):
2     v2 = self.buildElementaryIntervals(v)
3     T = self.buildTree(v2)
4
5     for i in range(len(v)):
6         self.insertInterval(T,v[i])
7
8     return T
```

#### 4.3.2 Realizando a consulta

Seja p um ponto e seja S um conjunto de intervalos, podemos encontrar todos os intervalos de  $S' := \{i \in S : i \ni p\}$  da seguinte forma: começamos a chamada na raiz e adicionamos sua lista na resposta (que por construção será vazia), verificamos então se seus filhos esquerdo e direito contém o ponto p, caso afirmativo, chamamos recursivamente para esses nós.

Segue o algoritmo que foi descrito acima:

**Algoritmo 30** Devolve uma lista l de segmentos que contêm um dado ponto p.

```
1 def query(self,p):
2
      return self.query_r(self.root,p)
3
4 def query_r(self,v,p):
5
      u = v
6
      1 = u.L
7
8
      if not u.isLeaf():
9
10
           if self.belongsTo(p,u.l.interval):
11
                1 += self.query_r(u.1,p)
                return 1
12
13
           else:
                1 += self.query_r(u.r,p)
14
                return 1
15
16
      return 1
17
```

### 4.3.3 Análise

- Inicialmente construímos os intervalos elementares, que requer uma ordenação sobre o conjunto de pontos extremos, levando portanto tempo  $\mathcal{O}(n \log n)$ . Construir a árvore de baixo para cima e inserir os intervalos de S na árvore levam ambos tempo proporcional ao número de intervalos elementares, isto é, tempo  $\mathcal{O}(n)$ . Assim, chegamos que o consumo de tempo total da construção dessa estrutura é  $\mathcal{O}(n \log n)$ .
- Por construção, teremos que a árvore terá altura  $\mathcal{O}(\log n)$ . Em cada nível da árvore levamos tempo  $\mathcal{O}(k')$  ( $\sum k' = k$ ) para adicionar todos os segmentos da lista associada

36

ao nó na resposta e tempo constante nas demais operações. Portanto, o consumo de tempo total da consulta é  $\mathcal{O}(\log n + k)$ .

## 4.4 Consultas sobre segmentos com qualquer orientação

Discutiremos agora como estender o problema apresentado na seção 4.2. Agora nosso conjunto S conterá segmentos com qualquer orientação, porém ainda não-intersectantes e nossa "janela" será um segmento vertical (ou horizontal).

## 4.4.1 Pré-processamento

Utilizaremos novamente uma árvore de segmentos como na seção anterior, com a alteração que a lista associada a cada nó é agora um vetor ordenado. Chamaremos essa árvore de **árvore de segmentos 2D horizontal** quando utilizada para responder uma consulta sobre um segmento vertical (Definição simétrica para segmentos horizontais). A relação de ordem que usaremos é: sejam u e v segmentos, diremos que u < v caso u esteja à direita de v, ou caso u pseudo-intercepte v e v esteja à esquerda de u.

Segue a implementação dessa árvore:

Algoritmo 31 Devolve um ponteiro para uma raiz v de uma árvore de segmentos 2D.

```
1 def buildSegmentTree(self, v):
2
      v2 = self.buildElementaryIntervals(v)
      t = self.buildTree(v2)
3
4
      for i in range(len(v)):
5
           self.insertInterval(t,v[i])
6
7
8
      self.sortLists(t)
9
10
      return t
```

(As chamadas nas linhas 2,3 e 6 são as mesmas descritas na seção 4.3 e a chamada da linha 8 ordena as listas de todos os nós da árvore, seguindo a relação de ordem descrita acima.)

### 4.4.2 Realizando a consulta

Seja S um conjunto de segmentos não-intersectantes e seja w um segmento vertical. Podemos consultar todos os segmentos de S que intersectam w da seguinte forma: seja v um nó da árvore e seja  $L_{ord}$  o vetor ordenado de v. Achamos o menor índice j tal que  $p_e(L_{ord}[j])$  está à esquerda do ponto extremo esquerdo de w. A partir de  $L_{ord}[j]$ , adicionamos todos os segmentos  $s_i$  de  $L_{ord}$  tais que  $p_d(w)$  esteja à esquerda de  $s_i$  ou que  $s_i \ni p_d(w)$ . Verificamos então se  $p_e(w)$  está contido no intervalo associado ao filho esquerdo de v, caso afirmativo chamamos a função para seu filho esquerdo, caso contrário chamamos a função para seu filho direito.

Inicialmente a implementação continha um caso patológico: caso existisse algum  $u \in S$  tal que  $u \subseteq w$  ou  $w \subseteq u$ , esse elemento não seria incluso na consulta, pois pela definição de posição relativa entre pontos e segmentos, os pontos extremos de u não estariam nem à

esquerda ou à direita de w. Esse problema foi resolvido estendendo o conceito de esquerda e direita, e pode ser visto na seção 2.3.

Segue a implementação da rotina descrita acima:

Algoritmo 32 Devolve uma lista l de todos os segmentos que interceptam um dado segmento

```
1 def query(self,s):
2
       return self.query_r(self.root,s)
4 def query_r(self,v,s):
       u = v
5
       1 = \lceil \rceil
6
       j = self.binarySearch(s.beg,u.L)
7
8
9
       while j < len(u.L) and (left(s.end,u.L[j]) or
       self.inside(s.end,u.L[j])):
10
11
           1.append(u.L[j])
           j += 1
12
13
14
       x = s.beg
       if not u.isLeaf():
15
           if belongsTo(x,u.l.interval):
16
                1 += self.query_r(u.1,s)
17
18
                return 1
19
           else:
                1 += self.query_r(u.r,s)
20
                return 1
21
22
       return 1
23
```

### 4.4.3 Análise

- O único trecho novo que precisamos analisar na construção é a chamada da linha 8. Sejam  $v_i$ , com  $i = \{1, ..., k\}$ ,  $k \leq 2n$ , nós da árvore. Para cada  $v_i$  realizamos uma ordenação que terá complexidade  $\mathcal{O}(n_i \log n_i)$ , onde  $n_i$  é o número de segmentos armazenados em  $v_i$ . Teremos que a ordenação de um dado nível da árvore consumirá tempo  $\sum n_i \log n_i \leq 2n \log n = \mathcal{O}(n \log n)$ , como temos  $\mathcal{O}(\log n)$  níveis, chegamos à complexidade total de  $\mathcal{O}(n \log^2 n)$ .
- Visitamos  $\mathcal{O}(\log n)$  nós da árvore na consulta. Em cada nó i realizamos uma busca binária que consome tempo  $\mathcal{O}(\log n_i) = \mathcal{O}(\log n)$  e percorremos  $O(k_i)$  elementos de  $L_{ord}(i)$ , onde  $n_i$  é o número de elementos em  $L_{ord}(i)$  e  $k_i$  o número de elementos de  $L_{ord}(i)$  que está na resposta. Teremos entao complexidade total na consulta da ordem de  $\mathcal{O}(\log^2 n + k)$  (Pois  $\sum k_i = k$ ).

## Capítulo 5

# Consultas sobre segmentos em janelas

Nesse capítulo iremos finalmente resolver o problema inicialmente proposto: dado um conjunto de segmentos não-intersectantes S, quais segmentos de S estão contidos numa certa janela de lados paralelos W? As estruturas que utilizaremos são as versões mais eficientes de todos os algoritmos que apresentamos até este ponto.

## 5.1 Pré-processamento

Utilizaremos 4 árvores construídas a partir do conjunto S: duas árvores limite com camadas, uma sobre o conjunto de pontos esquerdos de S e outra sobre o conjunto de pontos direitos de S, e duas árvores de segmentos 2D, uma horizontal e a outra vertical.

Segue o trecho de código referente às chamadas das construções dessas estruturas:

**Algoritmo 33** Constroi as 4 estruturas auxiliares a serem utilizadas na consulta a partir de uma lista de segmentos s.

```
1 def __init__(self,s):
      self.l = []
      self.r = []
3
      for seg in s:
4
           self.l.append(Point(seg.beg.x,seg.beg.y,seg))
5
           self.r.append(Point(seg.end.x,seg.end.y,seg))
6
7
      self.layer_l = LayerTree(self.1)
8
      self.layer_r = LayerTree(self.r)
9
10
      self.seg_v = SegmentTree2Dx(s)
11
      self.seg_h = SegmentTree2Dy(s)
12
```

(As chamadas nas linhas 8 e 9 referem-se à estrutura descrita na seção 3.3.1, e as chamadas das linhas 11 e 12 à estrutura descrita na seção 4.4.1.)

## 5.2 Realizando a consulta

```
Seja W = \overline{(x_1, y_1), (x_2, y_2)} com lados: w_1 = \overline{(x_1, y_1)(x_1, y_2)}, \ w_2 = \overline{(x_1, y_2)(x_2, y_2)}, \ w_3 = \overline{(x_2, y_2)(x_2, y_1)} e w_4 = \overline{(x_2, y_1)(x_1, y_1)}. A consulta será divida em 5 subconsultas:
```

- 1. Encontramos todos os  $s \in S$  tais que  $p_e(s) \in W$ .
- 2. Encontramos todos os  $s \in S$  tais que  $p_d(s) \in W$ .
- 3. Encontramos todos os  $s \in S$  que interceptam  $w_1$ .
- 4. Encontramos todos os  $s \in S$  que interceptam  $w_3$ .
- 5. Encontramos todos os  $s \in S$  que interceptam  $w_2$ .

Perceba que poderão haver repetições entre essas consultas, portanto apenas retiramos os segmentos repetidos no final. Segue a implementação referente à rotina descrita:

**Algoritmo 34** Constroi as 4 estruturas auxiliares a serem utilizadas na consulta a partir de uma lista de segmentos s.

```
1 def query(self,rng):
      L = self.layer_l.query(rng)
      R = self.layer_r.query(rng)
3
      1 = []
5
      r = []
6
7
      for p in L: l.append(p.seg)
      for p in R: r.append(p.seg)
8
9
      a = rng[0].x
10
11
      b = rng[0].y
12
      c = rng[1].x
      d = rng[1].y
13
14
      seg1 = Segment(Point(a,b),Point(a,d))
15
      seg2 = Segment(Point(a,d),Point(c,d))
16
      seg3 = Segment(Point(c,b),Point(c,d))
17
      seg4 = Segment(Point(a,b),Point(c,b))
18
19
      s1 = self.seg_v.query(seg1)
20
      s3 = self.seg_v.query(seg3)
21
      s2 = self.seg_h.query(seg2)
22
23
      return list(set(l+r+s1+s2+s3))
24
```

(As chamadas nas linhas 2 e 3 referem-se ao algoritmo descrito na seção 3.3.2, e as chamadas das linhas 20, 21 e 22 referem-se ao algoritmo descrito na seção 4.4.2.)

5.3 Análise 41

## 5.3 Análise

- Na construção, preenchemos listas com os pontos extremos dos segmentos consumindo tempo  $\mathcal{O}(n)$  e realizamos ordenações consumindo tempo  $\mathcal{O}(n\log n)$ . Além disso, construímos 2 árvores limite com camadas consumindo tempo  $\mathcal{O}(n\log n)$  e 2 árvores de segmentos 2D, consumido tempo  $\mathcal{O}(n\log^2 n)$ . Portanto, o consumo total será da ordem de  $\mathcal{O}(n\log^2 n)$ .

- Na consulta, separamos os elementos de s em duas listas com seus pontos extremos, consumindo tempo  $\mathcal{O}(n)$ . Realizamos uma consulta em árvore limite com camadas que levará tempo  $\mathcal{O}(\log n + k_e)$  e outra que levará tempo  $\mathcal{O}(\log n + k_d)$ , onde  $k_e$  e  $k_d$  são o número de segmentos de s que satisfez cada uma dessas consultas. Além disso realizamos 3 consultas em árvores de segmentos 2D, consumindo tempos  $\mathcal{O}(\log^2 n + k_{w_1})$ ,  $\mathcal{O}(\log^2 n + k_{w_2})$  e  $\mathcal{O}(\log^2 n + k_{w_3})$  respectivamente. Teremos que  $k_e + k_d + k_{w_1} + k_{w_2} + k_{w_3} \leq 5k = \mathcal{O}(k)$ . Portanto, o consumo de tempo total será  $\mathcal{O}(\log^2 n + k)$ .

# Capítulo 6

## Conclusão

Neste trabalho descrevemos diversas estruturas de dados e algoritmos, algumas com o intuito de se entender melhor buscas em intervalos ortogonais e outras para resolvermos o problema proposto de consultas em janelas. A seguir dispomos uma tabela que compara as árvores implementadas ao longo desse TCC:

Tabela 6.1: Tabel	$a\ comparativa$	das árvores (	descritas no	trabalho.
-------------------	------------------	---------------	--------------	-----------

Espaço associado	Estrutura utilizada	Tempo de construção	Consumo de espaço	Tempo da consulta associada
	Árvore limite		$\mathcal{O}(n)$	$\mathcal{O}(\log n + k)$
$\mathbb{R}$	Árvore de intervalos	$\mathcal{O}(n \log n)$	$\mathcal{O}(n)$	$\mathcal{O}(\log n + k)$
	Árvore de segmentos		$\mathcal{O}(n \log n)$	$\mathcal{O}(\log n + k)$
	Árvore limite		$\mathcal{O}(n \log n)$	$\mathcal{O}(\log^2 n + k)$
$\mathbb{R}^2$	Árvore limite com camadas	$\mathcal{O}(n \log n)$	$\mathcal{O}(n \log n)$	$\mathcal{O}(\log n + k)$
	Árvore de busca em	$O(n \log n)$	$\mathcal{O}(n\log n)$	$\mathcal{O}(\log^2 n + k)$
	prioridade			,
	Árvore de segmentos	$\mathcal{O}(n\log^2 n)$	$\mathcal{O}(n\log^2 n)$	$\mathcal{O}(\log^2 n + k)$

Das árvores acima damos destaque às estruturas árvore limite com camadas e árvore de segmentos (descritas nas seções 3.3 e 4.4, respectivamente), por serem as estruturas utilizadas na resolução do problema que nos propomos a resolver.

Foi desenvolvida uma biblioteca em linguagem python com todos os algoritmos que descrevemos neste trabalho e foi feita a adaptação do visualizador de algoritmos geométricos desenvolvido por Alexis S. Landgraf [3] para demonstrar a execução dos algoritmos implementados. Tanto a biblioteca quanto a adaptação do visualizador estão disponíveis no gitHub [4].

Para rodarmos testes, utilizamos um mapa de municípios do Brasil formado por linhas poligonais cedido por Álvaro J. P. Franco. Os testes foram feitos utilizando o visualizador geométrico adaptado. As imagens a seguir mostram algumas das consultas realizadas em trechos desse mapa.

44 CONCLUSÃO 6.0

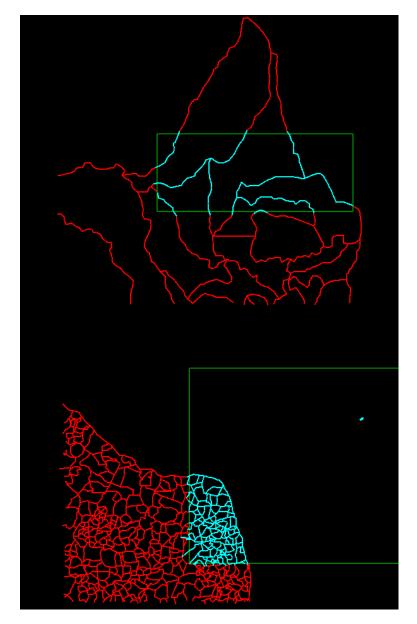


Figura 6.1: Dois exemplos de consulta no mapa de municípios do Brasil.

Algumas das extensões que poderiam ser feitas nesse trabalho são:

- Implementar outras estruturas de dados para resolver o problema (como quadtrees ou kd-trees).
- Adaptar as estruturas utilizadas para estruturas *online*, permitindo que segmentos fossem adicionados ou removidos do conjunto após a construção delas.
- Resolver consultas sobre segmentos em espaços de dimensões maiores ( $\mathbb{R}^3$ ,  $\mathbb{R}^4$ , etc).
- Realizar consultas sobre segmentos com janelas de outros formatos (circular, triangular e poligonal).

# Capítulo 7

# Parte Subjetiva

### **Matérias**

De forma geral, a grande maioria das matérias que fiz no IME agregaram algo ao meu conhecimento. Mesmo as matérias de estatística, me ensinando noções de tratamento de dados ou as matérias de álgebra e cálculo, me ajudando a desenvolver meu raciocínio lógico e matemático, todas habilidades extremamentes importantes no estudo da computação.

Listarei as matérias que julguei essenciais para minha formação como cientista da computação e que foram imprescindíveis no desenvolvimento do meu trabalho de conclusão de curso:

- Introdução à computação
- Princípios de desenvolvimento de algoritmos
- Estruturas de dados

por terem me dado uma base sólida de lógica de programação e desenvolvimento de algoritmos, além de terem me apresentado diversos conceitos e estruturas extremamente importantes.

#### • Análise de algoritmos

onde aprendi conceitos de classes de complexidade computacional e como realizar uma análise de tempo algorítmica.

#### • Geometria computacional

por ter despertado minha paixão pela área.

Do conjunto de matérias não citadas, gostaria de enfatizar as matérias **Algoritmos em grafos** e **Desafios de computação** como matérias muito importantes que me ensinaram muito, mesmo não influenciando diretamente meu TCC, e as matérias **Engenharia de software** e **Álgebra Booleana** como disciplinas de importância duvidosa, por falta de termo melhor.

## Agradecimentos

Primeiramente, gostaria de agradecer a Prof. Cris por ter me apresentado à area de geometria computacional e o Prof. Carlinhos por toda a paciência e orientação ao longo desse TCC.

### 46

Agradeço também minha família, cujo apoio foi essencial para que pudesse permanecer todos esses anos aqui estudando. Mas não poderia falar de família sem mencionar todos os bons amigos que fiz nesses anos de IME, presentes em todos os momentos de alegria, preocupação, pressão e dificuldade do BCC.

# Referências Bibliográficas

- [1] T. H. Cormen, C. E. Leiserson, R. L. Rivest, and C. Stein. *Introduction to Algorithms*. The MIT Press, 3 edition, 2009. 1
- [2] M. de Berg, O. Cheong, M. van Kreveld, and M. Overmars. *Computational Geometry:* Algorithms and Applications. Springer, 3 edition, 2008. 1
- [3] A. S. Landgraf. Visualizador de algoritmos geométricos. https://github.com/Mlordx/visualizador-geometrico, 2009. 3, 43
- [4] M. B. Rodrigues. github. https://github.com/Mlordx/MAC0499/tree/master/src, 2016. 3, 43
- [5] Álvaro J. P. Franco. Consultas de segmentos em janelas: algoritmos e estruturas de dados. Master's thesis, Instituto de Matemática e Estatística, Universidade de São Paulo, Brasil, Aug. 2009. 2, 9, 13, 15