# 1. Introdução

- 1.1. Sobre o Trabalho.
- 1.2. Notação.
- 1.3. Matrizes. Explicar o que são matrizes online e offline.
- 1.4. **Implementações.** Explicar os padrôes que estou usando pra implementar os programas. Por exemplo: Funções como argumentos, 0-index (em contraste com o 1-index do pseudo-código) e wrappers.

#### 2. Monotonicidade, convexidade e matrizes Monge

Aqui serão apresentados e explorados os conceitos de monotonicidade, convexidade e matrizes Monge, além disso, alguns resultados referentes a estes conceitos serão demonstrados. Estes conceitos são fundamentais para o desenvolvimento do restante do trabalho.

**Definição 2.1** (Vetor monótono). Seja  $a \in \mathbb{Q}^n$  um vetor, a é dito monótono quando vale uma das propriedades abaixo.

- Se para todo  $i, j \in [n], i < j \Rightarrow a_i \leq a_j, a \text{ \'e dito mon\'otono crescente}$  (ou s\'o crescente).
- Se para todo  $i, j \in [n], i < j \Rightarrow a_i \geq a_j, a \text{ \'e dito mon\'otono decrescente (ou s\'o decrescente).}$

Sabemos que a monotonicidade de vetores pode ser aproveitada para agilizar alguns algoritmos importantes, por exemplo, a busca binária pode ser interpretada como uma otimização da busca linear para vetores monótonos.

**Definição 2.2** (Vetor convexo). Seja  $a \in \mathbb{Q}^n$  um vetor,

- se para todo  $i, j, k \in [n], i < j < k \Rightarrow a_j \leq \frac{(j-k)a_i + (i-j)a_k}{i-k}, a \notin dito$  convexo e
- se para todo  $i, j, k \in [n], i < j < k \Rightarrow a_j \ge \frac{(j-k)a_i + (i-j)a_k}{i-k}, a \notin dito$  côncavo.

Vale notar que a definição dada acima é específica para vetores porém é compatível com a definição usual de funções convexas, isto é, a é convexa se e somente se existe uma função f convexa tal que para todo  $i \in [n]$ ,  $a_i = f(i)$ . A afirmação análoga para a concavidade também é verdadeira.

Assim como a monotonicidade, a convexidade também é usualmente explorada para agilizar algoritmos, por exemplo, se um vetor é estritamente convexo (basta substituir  $\leq$  por < na definição) podemos encontrar o mínimo (que é único) com uma busca ternária ao invés de percorrer todo o vetor.

Definição 2.3. Seja  $A \in \mathbb{Q}^{n \times m}$ , definimos quatro vetores a sequir.

- O vetor de índices de máximos das linhas de A guarda na posição i o número  $\min\{j \in [m] \mid A[i][j] \geq A[i][j'] \text{ para todo } j' \in [m]\}.$
- $j_A \in \mathbb{Q}^n : i \mapsto \min\{j \in [m] \mid A[i][j] \le A[i][j'] \text{ para todo } j' \in [m]\}, \text{ o vetor de indices de minimos das linhas de } A,$
- $\hat{i_A} \in \mathbb{Q}^m : j \mapsto \min\{i \in [n] \mid A[i][j] \geq A[i'][j] \text{ para todo } i' \in [n]\}, \text{ o vetor de indices de máximos das colunas de } A \text{ e}$
- vetor de índices de máximos das colunas de A e

    $i_A \in \mathbb{Q}^m : j \mapsto \min\{i \in [n] \mid A[i][j] \leq A[i'][j] \text{ para todo } i' \in [n]\}, o$ vetor de índices de mínimos das colunas de A.

Calcular estes vetores para dadas matrizes é um problema interessante. Algumas propriedades das matrizes podem ser exploradas a fim de agilizar este cálculo. A monotonicidade, convexidade ou concavidade de matrizes

Talvez essa definição vá para a introdução. Prometo não usar essa notação estranha sem aviso.

indicam propriedades interessantes sobre estes problemas, portanto, vamos explorar estas definições.

**Definição 2.4** (Matriz monótona). Seja  $A \in \mathbb{Q}^{n \times m}$  uma matriz. Se A tiver o vetor de índices de máximos das linhas monótono, A é dita monótona nos máximos das linhas.

Valem também as definições análogas para mínimos ou colunas e pode-se especificar monotonicidade crescente ou decrescente.

**Definição 2.5** (Matriz totalmente monótona). Seja  $A \in \mathbb{Q}^{n \times m}$  uma matriz.

- Se A[i'][j'] < A[i'][j] implica A[i][j'] < A[i][j] para todo  $1 \le i < i' \le n$  e  $1 \le j < j' \le m$ ,  $A \notin monotona$  convexa nas linhas.
- Se vale  $A[i'][j'] > A[i'][j] \Rightarrow A[i][j'] > A[i][j]$  para todo  $1 \le i < i' \le n$  e  $1 \le j < j' \le m$ ,  $A \notin monotona\ concava\ nas\ linhas$ .
- Se vale  $A[i'][j'] < A[i][j'] \Rightarrow A[i'][j] < A[i][j]$  para todo  $1 \le i < i' \le n$  e  $1 \le j < j' \le m$ ,  $A \notin monotona \ convexa \ nas \ linhas$ .
- Se vale  $A[i'][j'] > A[i][j'] \Rightarrow A[i'][j] > A[i][j]$  para todo  $1 \le i < i' \le n$  e  $1 \le j < j' \le m$ ,  $A \notin monotona\ concava\ nas\ linhas$ .

O motivo do uso dos termos "convexa" e "côncava" neste contexto são justificados pelo Teorema ??. O seguinte lema caracteriza uma propriedade importante sobre matrizes totalmente monótonas.

**Lema 2.6.** Seja  $A \in \mathbb{Q}^{n \times m}$ . As sequintes afirmações são equivalentes.

- (1) Toda submatriz de A é monótona crescente no máximo das linhas.
- (2) Toda submatriz  $2 \times 2$  de A é monótona crescente no máximo das linhas. Isto é, vale  $A[i'][j'] < A[i'][j] \Rightarrow A[i][j'] < A[i][j]$  para todo  $1 \le i < i' \le n$  e  $1 \le j < j' \le m$ .
- (3)  $Vale\ A[i+1][j+1] < A[i+1][j] \Rightarrow A[i][j+1] < a[i][j].$

Vale notar que o lema é análogo em termos de colunas, mínimos e índices decrescentes.

Demonstração. Trivialmente, (1) implica em (2) que, por sua vez, implica em (3). Queremos provar que (3) implica em (1).

## eu acho que tem que falar algo como "monótona convexa por linhas". Eu quero dizer que o rowmaxima tem índice crescente no índice da linha. Quando estiver

escrevedo a se-

melhor sobre

isso.

ção 2 vou pensar

#### 3. Divisão e Conquista

Aqui será apresentada uma técnica que pode ser usada para encontrar máximos ou mínimos de linhas em matrizes monótonas convexasou côncavas em tempo  $O((m+n)\lg(n))$ , onde m é a quantidade de colunas e n a quantidade de linhas da matriz. Ao final, apresentamos exemplos de aplicações desta ideia em programação dinâmica.

3.1. **Técnica.** Dada uma matriz  $A \in \mathbb{Q}^{n \times m}$  monótona convexa, queremos encontrar, para toda linha i da matriz, o menor índice j tal que A[i][j] é o valor máximo da linha i. Formalmente, queremos encontrar o vetor  $R \in \mathbb{N}^n$  onde, para todo  $i \in [n]$ ,

$$R[i] = \min\{j \mid A[i][j] \ge A[i][j'] \text{ para todo } j' \in [n]\}.$$

Se, para alguma linha i, encontrarmos o valor R[i], sabemos, já que A é monótona convexa, que para todo i' < i,  $R[i'] \le R[i]$  e, para todo i' > i,  $R[i'] \ge R[i]$ , isto é, sabemos que os máximos de menor índice das outras linhas se encontram nas submatrizes A[1..i-1][1..R[i]] e A[i+1..n][R[i]..m]. Basta, agora, resolver o mesmo problema para estas submatrizes e conseguimos resolver o problema original.

### Algoritmo 3.1 Máximo de linhas com divisão e conquista

```
1: função DIVCONQ(A)
         n \leftarrow quantidade de linhas de A
 2:
 3:
         m \leftarrow quantidade de colunas de A
         i \leftarrow \lceil n/2 \rceil
 4:
         R[i] \leftarrow \min\{j \mid A[i][j] \ge A[i][j'] \text{ para todo } j' \in [n]\}
 5:
         se i > 1 então
 6:
             R[1..i-1] \leftarrow \text{DIVCong}(A[1..i-1][1..R[i]])
 7:
 8:
         se i < n então
             R[i+1..n] \leftarrow R[i] + \text{DIVConQ}(A[i+1..n][R[i]..m])
 9:
         devolve R
10:
```

3.2. **Análise.** Será feita uma análise do tempo de execução do algoritmo acima assumindo que as atribuições feitas nas linhas 7 e 9 custam tempo constante, futuramente, em 3.3, iremos apresentar uma implementação em C++ que está de acordo com a análise realizada.

Se  $A \in \mathbb{Q}^{n \times m}$ , o tempo gasto por FindRowMax\_DivConQ(A) pode ser expresso pela seguinte recorrência:

$$T(n,m) = \begin{cases} m & \text{, se } n = 1, \\ m + T(1,r) \text{ para algum } r \in [m] & \text{, se } n = 2, \\ m & + T(\lceil n/2 \rceil - 1, m - r + 1) \\ + T(\lfloor n/2 \rfloor, r) \text{ para algum } r \in [m] & \text{, caso contrário.} \end{cases}$$

**Proposição 3.2.** Para todo  $n, m \ge 1$ ,  $T(n, m) \le (m+n)\lg(2n)$  e, portanto, a técnica da divisão e conquista consegue encontrar o máximo de todas as linhas em tempo  $O((m+n)\lg(n))$ 

Demonstração. Vamos usar indução em n para provar a tese. Se n=1 e  $m\geq 1,\ T(1,m)=m\leq (m+1)\lg(2).$  Se n=2 e  $m\geq 1,$  existe  $r\in [m]$  tal que  $T(2,m)=m+r\leq 2m\leq (m+2)\lg(4).$  Agora, se n>2 e  $m\geq 1,$  existe um  $r\in [m]$  tal que

$$T(n,m) = m + T(\lceil n/2 \rceil - 1, r) + T(\lceil n/2 \rceil, m - r + 1)$$

assumimos que com  $1 \le n' < n$  e  $m' \ge 1$  vale a tese para T(n', m'). Com isso, já que  $1 \le \lceil n/2 \rceil - 1 \le n, 1 \le \lfloor n/2 \rfloor \le n, r \ge 1$  e  $m - r + 1 \ge 1$ , temos, com a equação acima e o fato de que  $\lceil n/2 \rceil - 1 \le \lfloor n/2 \rfloor \le n/2$ ,

$$T(n,m) \le m + (r + \lceil n/2 \rceil - 1 + m - r + 1 + \lfloor n/2 \rfloor) \lg(n)$$
  
  $\le m + (m+n) \lg(n) \le (m+n) (\lg(n) + 1) = (m+n) \lg(2n).$ 

3.3. **Implementação.** Aqui serão discutidos os detalhes de implementação do algoritmo 3.1.

Primeiramente a matriz A deve ser facilmente manipulada, não podemos gerar novas matrizes para alimentar as chamadas recursivas da função DIVCONQ. Além disso, como explicado em 1.4, o parâmetro a ser passado será uma função e não uma matriz. Note que a matriz nas chamadas recursivas é sempre formada por um intervalo das linhas e um intervalo das colunas da matriz A original, portanto, podemos guardar 4 inteiros,  $\ell s$ ,  $\ell t$ ,  $\ell s$  e  $\ell t$ , rempresentando, respectivamente, a primeira linha, a última linha, a primeira coluna e a última coluna acessíveis na chamada atual da recursão.

Agora, devemos tomar cuidado com as atribuições feitas nas linhas 7 e 9. A forma como elas foram apresentadas sugere que os vetores R recebidos pelas funções sejam recebidos e copiados para o vetor R. Ao invés de fazer isso, iremos passar o endereço do vetor R recursivamente e garantir que cada chamada só complete o subvetor  $R[\ell s..\ell t]$ , referente a seu subproblema. Além disso, a linha 9 possui uma adição, o que sugere que o valor R[i] seja adicionado elemento-a-elemento, o que não será feito, os vetor R já será preenchido com o índice correto da coluna na matriz original A da primeira vez que for acessado.

### Referências

[1] F. Frances Yao. Efficient dynamic programming using quadrangle inequalities. In *Proceedings of the Twelfth Annual ACM Symposium on Theory of Computing*, STOC '80, pages 429–435, New York, NY, USA, 1980. ACM.