

## Exercício 1

### Qual é o número esperado de comparações executadas na linha 6 do algoritmo?

Considerando que, na iteração  $i$  (para  $i \in \{2, \dots, n\}$ ), a variável **maior** guarda

$$\max\{v[1], \dots, v[i-1]\} \quad (1)$$

Logo,  $v[i] > \text{maior}$  é verdadeira apenas quando  $v[i]$  é o máximo de  $v[1..i]$ , o que ocorre com probabilidade  $\frac{1}{i}$ , pois a entrada é uma permutação uniforme. Assim, a comparação  $v[i] < \text{menor}$  (linha 6) é executada na iteração  $i$  se, e somente se,  $v[i]$  não é o máximo de  $v[1..i]$ :

$$P(\text{executar linha 6 na iteração } i) = 1 - \frac{1}{i}. \quad (2)$$

Seja  $X_6$  o número total de comparações na linha 6 e defina a série harmônica  $H_n := \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$ . Pela linearidade da esperança,

$$E[X_6] = \sum_{i=2}^n P(\text{executar linha 6 na iteração } i) \quad (3)$$

$$= \sum_{i=2}^n \left(1 - \frac{1}{i}\right) \quad (4)$$

$$= (n-1) - (H_n - 1) \quad (5)$$

$$= n - (H_n) \quad (6)$$

Portanto,

$$\boxed{E[X_6] = n - H_n}. \quad (7)$$

### Qual é o número esperado de atribuições efetuadas na linha 7 do algoritmo?

A atribuição da linha 7,  $\text{menor} \leftarrow v[i]$ , ocorre se, e somente se,  $v[i] > \text{maior}$  é falsa e  $v[i] < \text{menor}$  é verdadeira. Como  $\text{menor}$  guarda  $\min\{v[1], \dots, v[i-1]\}$ , a atribuição acontece exatamente quando  $v[i]$  é o novo mínimo de  $v[1..i]$ .

Com entrada aleatória (permutação uniforme), a probabilidade de  $v[i]$  ser o mínimo de  $v[1..i]$  é  $\frac{1}{i}$ . Logo, se  $X_7$  é o número total de atribuições/execuções na linha 7,

$$E[X_7] = \sum_{i=2}^n P(\text{executar linha 7 na iteração } i) \quad (8)$$

$$= \sum_{i=2}^n \frac{1}{i} \quad (9)$$

$$= H_n - 1. \quad (10)$$

Portanto,

$$\boxed{E[X_7] = H_n - 1}. \quad (11)$$

## Exercício 3

### Estratégia do Algoritmo

A estratégia ideal é usar a mediana como pivô em um algoritmo de *divide and conquer*, similar ao Quickselect, garantindo que o maior subproblema tenha tamanho no máximo metade do atual.

### Algoritmo

Assumimos a existência de duas funções auxiliares:

- **Mediana**( $A, p, r$ ): A função "caixa-preta" dada, que retorna a mediana do subvetor  $A[p..r]$  em tempo linear.
- **Particiona**( $A, p, r, m$ ): Uma função padrão de particionamento (como a do Quicksort) que rearranja o subvetor  $A[p..r]$  em torno de um pivô  $m$ , colocando elementos menores que  $m$  à sua esquerda e maiores à sua direita. Ela retorna o índice final  $q$  onde o pivô  $m$  foi colocado. Esta operação também é linear.

---

**Algoritmo 1:**  $k$ -esimoMenor( $A, p, r, k$ )

---

**Data:** Vetor  $A$ , índices  $p, r$  (início e fim), inteiro  $k$

**Result:**  $k$ -ésimo menor elemento de  $A[p..r]$

```
1 if  $p = r$  then
2   | return  $A[p]$ ;
3 end
4  $m \leftarrow \text{Mediana}(A, p, r)$ ;
5  $q \leftarrow \text{Particiona}(A, p, r, m)$ ;
6  $i \leftarrow q - p + 1$ ; //  $i$  é a ordem do pivô em  $A[p..r]$ 
7 if  $k = i$  then
8   | return  $A[q]$ ;
9 end
10 else if  $k < i$  then
11   | return  $k$ -esimoMenor( $A, p, q - 1, k$ );
12 end
13 else
14   | return  $k$ -esimoMenor( $A, q + 1, r, k - i$ );
15 end
```

---

## Funcionamento do Algoritmo

O algoritmo **k-esimoMenor** opera de forma recursiva, aplicando a estratégia de divide and conquer:

1. **Divisão:** A mediana  $m$  do subvetor  $A[p..r]$  é encontrada usando a função caixa-preta.
2. **Conquista:** O subvetor é particionado em torno da mediana  $m$ . Após o particionamento,  $m$  está em sua posição correta  $q$  como se o vetor estivesse ordenado. Todos os elementos em  $A[p..q-1]$  são menores que  $m$ , e todos em  $A[q+1..r]$  são maiores.
3. **Combinação:** O algoritmo então decide em qual subproblema continuar a busca:
  - A posição (ordem) do pivô no subvetor atual é  $i = q - p + 1$ .
  - Se  $k = i$ , então o pivô é o elemento que procuramos, e ele é retornado.
  - Se  $k < i$ , o  $k$ -ésimo menor elemento deve estar no subvetor à esquerda,  $A[p..q-1]$ . O algoritmo é chamado recursivamente para esta parte, procurando ainda pelo  $k$ -ésimo elemento.
  - Se  $k > i$ , o elemento está no subvetor à direita,  $A[q+1..r]$ . Como já descartamos  $i$  elementos (o pivô e os que estão à sua esquerda), agora procuramos pelo  $(k - i)$ -ésimo menor elemento neste novo subvetor.
4. **Caso Base:** A recursão para quando o subvetor contém apenas um elemento ( $p = r$ ), que é trivialmente o elemento procurado.

## Prova de Corretude

Provamos a corretude por indução no tamanho do subvetor,  $n = r - p + 1$ .

**Base:** Se  $n = 1$ , então  $p = r$  e  $k$  deve ser 1. O algoritmo entra na primeira condição e retorna  $A[p]$ , que é o primeiro (e único) menor elemento. A base é válida.

**Hipótese de Indução (HI):** Assuma que **k-esimoMenor** retorna o resultado correto para todos os subvetores de tamanho menor que  $n$ .

**Passo Indutivo:** Considere um subvetor de tamanho  $n > 1$ . O algoritmo encontra a mediana  $m$  e a posiciona no índice  $q$  através do particionamento. Por definição do particionamento,  $A[q]$  é o  $(q - p + 1)$ -ésimo menor elemento de  $A[p..r]$ . Seja  $i = q - p + 1$ .

- **Caso 1:**  $k = i$ . O algoritmo retorna  $A[q]$ , que é o  $i$ -ésimo menor elemento. Como  $k = i$ , o resultado está correto.
- **Caso 2:**  $k < i$ . O  $k$ -ésimo menor elemento de  $A[p..r]$  deve ser menor que o  $i$ -ésimo,  $A[q]$ . Portanto, ele deve estar no subvetor  $A[p..q-1]$ . O tamanho deste subvetor é  $q - p = i - 1 < n$ . Pela HI, a chamada recursiva **k-esimoMenor**( $A$ ,  $p$ ,  $q-1$ ,  $k$ ) retornará o elemento correto.
- **Caso 3:**  $k > i$ . O  $k$ -ésimo menor elemento é maior que  $A[q]$ . Ele deve estar no subvetor  $A[q+1..r]$ . Já existem  $i$  elementos menores ou iguais a  $A[q]$ . Portanto, estamos procurando o  $(k - i)$ -ésimo menor elemento no subvetor da direita. O tamanho deste subvetor é  $r - q < n$ . Pela HI, a chamada **k-esimoMenor**( $A$ ,  $q+1$ ,  $r$ ,  $k-i$ ) retornará o elemento correto.

Como todos os casos levam a um resultado correto, o algoritmo está correto por indução.

## Análise de Complexidade

Seja  $T(n)$  o tempo de execução do algoritmo para um vetor de tamanho  $n$ . O custo em cada chamada recursiva é a soma dos custos de suas operações:

1. **Mediana:**  $O(n)$  (dado pelo enunciado).
2. **Particiona:**  $O(n)$  (particionamento padrão é linear).
3. **Chamada recursiva:** Ocorre em um subproblema.

O pivô escolhido é a mediana. Assumindo que o tamanho  $n$  do vetor é uma potência de 2, a mediana divide o vetor em duas metades quase perfeitas. O maior subproblema no qual a recursão pode ser chamada terá tamanho no máximo  $n/2$ . Com isso, obtemos a seguinte recorrência para o tempo de execução:

$$T(n) = T\left(\frac{n}{2}\right) + cn.$$

Pelo Teorema Mestre (não lembro se foi ensinado em aula mas vi aqui, Moore, CS 2123: Divide-Conquer-Glue Algorithms [1]), com  $a = 1$ ,  $b = 2$ ,  $k = 1$  e  $a < b^k$ , segue que

$$\Theta(n^k) = \Theta(n^1) \tag{12}$$

Portanto,

$$\boxed{T(n) = \Theta(n)}. \tag{13}$$

Logo, o algoritmo é linear.

## Referências

- [1] Tyler Moore. Quickselect algorithm — Divide-Conquer-Glue Algorithms (CS 2123). University of Tulsa. Disponível em: <https://secon.utulsa.edu/cs2123/slides/dc2p.pdf>.