

## Análise de Algoritmos

### Objetivos da aula:

- Identificar os problemas relacionados com a comparação computacional.
- Estimar os recursos (tempo ou memória) utilizados para a execução do algoritmo conforme o tamanho da entrada.
- Utilizar a notação  $\mathcal{O}(n)$  para classificar um algoritmo conforme o seu comportamento à medida que o tamanho da entrada cresce.
- Comparar teoricamente de algoritmos

1. Compare os seguinte algoritmos:

---

#### Algorithm 1 linear\_search( $v, x$ )

---

**Require:** um vetor ordenado de tamanho  $n$   $arr[0..n-1]$  e um inteiro  $x$

**Ensure:** devolve o menor inteiro inteiro  $k$  tal que  $arr[k] == x$ , caso contrário, devolve -1

```
prev  $\leftarrow$  0
while  $arr[prev] < x$  do
    prev  $\leftarrow$  prev + 1
    if prev ==  $n$  then
        return -1
    end if
end while
if  $arr[prev] == x$  then
    return prev
else
    return -1
end if
```

---

---

#### Algorithm 2 interpolation\_search( $v, x$ )

---

**Require:** um vetor ordenado de tamanho  $n$   $arr[0..n-1]$  e um inteiro  $x$

**Ensure:** devolve o menor inteiro inteiro  $k$  tal que  $arr[k] == x$ , caso contrário, devolve -1

```
low  $\leftarrow$  0
high  $\leftarrow$   $n - 1$ 
while  $arr[low] \neq arr[high]$  and  $key \geq arr[low]$  and  $key \leq arr[high]$  do
    mid  $\leftarrow$  low + ((key -  $arr[low]$ ) * (high - low) / ( $arr[high] - arr[low]$ ))
    if  $arr[mid] < key$  then
        low  $\leftarrow$  mid + 1
    else if  $key < arr[mid]$  then
        high  $\leftarrow$  mid - 1
    else
        return mid
    end if
end while
if  $key == arr[low]$  then
    return low
else
    return -1
end if
```

---

---

**Algorithm 3** jump\_search( $v, x$ )

---

**Require:** um vetor ordenado de tamanho  $n$   $arr[0..n - 1]$  e um inteiro  $x$

**Ensure:** devolve o menor inteiro  $k$  tal que  $arr[k] == x$ , caso contrário, devolve -1

```
step  $\leftarrow \sqrt{n}$ 
prev  $\leftarrow 0$ 
while  $arr[\min(step, n) - 1] < x$  do
    prev  $\leftarrow step$ 
    step  $\leftarrow step + \sqrt{n}$ 
    if prev  $\geq n$  then
        return -1
    end if
end while
while  $arr[prev] < x$  do
    prev  $\leftarrow prev + 1$ 
    if prev ==  $\min(step, n)$  then
        return -1
    end if
end while
if  $arr[prev] == x$  then
    return prev
else
    return -1
end if
```

---

---

**Algorithm 4** binary\_search( $v, x$ )

---

**Require:** um vetor ordenado de tamanho  $n$   $arr[0..n - 1]$  e um inteiro  $x$

**Ensure:** devolve o menor inteiro  $k$  tal que  $arr[k] == x$ , caso contrário, devolve -1

```
res  $\leftarrow -1$ 
while  $r \geq l$  do
    mid  $\leftarrow l + (r - l)/2$ 
    if  $arr[mid] \geq x$  then
         $r \leftarrow mid - 1$ 
        if  $arr[mid] == x$  then
            res  $\leftarrow mid$ 
        end if
    else
         $l \leftarrow mid + 1$ 
    end if
end while
return res
```

---

Primeiramente, podemos tentar fazer uma comparação computacional. Nessa comparação computacional, podemos analisar cada algoritmo e variando o tamanho da entrada:

Algoritmo $\times$ Entrada	1.000	10.000	100.000	1.000.000
linear_search	0.000009	0.000045	0.000131	0.001510
interpolation_search	0.000002	0.000004	0.000060	0.001255
jump_search	0.000002	0.000003	0.000009	0.000365
binary_search	0.000001	0.000004	0.000009	0.000295

Contudo, vários questionamentos podem ser levantados sobre a validade destes testes computacionais. Por exemplo,

- Como esses dados foram gerados?

- As entradas escolhidas podem ter favorecido algum algoritmo?
- Os dados possuem algum propriedade que pode ter sido explorada por algum algoritmo?

Precisamos de algum mecanismo para estimar os recursos utilizados pelo computador durante a execução de um algoritmo para uma entrada.

2. Estime o tempo de execução do algoritmo `linear_search`.

No modelo Máquina de acesso aleatório (Random Access Machine - RAM), consideramos as seguintes hipóteses:

- As instruções são executadas uma após a outra, sem operações concorrentes.
- Cada operação simples (+, -, \*, /, if) demora um 1 passo.
- Cada acesso à memória custa também um passo.
- As operações realizadas com dados inteiros e ponto flutuantes tem o mesmo custo.

Algumas implicações da adoção desse modelo:

- A hierarquia de memória dos computadores é desprezada.
- A utilização de paralelismo também é desprezada.

Vamos construir uma tabela com a quantidade de operações realizada pelo algoritmo `linear_search`:

Operações	Número de operações
Atribuições	entre 1 e $n+1$
Comparação $\leq$	entre 1 e $n$
Comparação $==$	entre 1 e $n$
Acesso a um elemento do vetor	entre 1 e $n$
Incremento	entre 0 e $n$

No pior caso, o número de total de operações realizadas é  $5n + 5$ . No melhor caso, o número total de operações realizada é 4.

3. Estime um limite assintótico superior para o algoritmo `linear_search`:

Novamente, faremos uma outra simplificação para estimativa dos recursos utilizados pelo algoritmo. Nessa simplificação, escolheremos uma função mais simples que represente um limite superior assintótico para a estimativa encontrada.

Dado duas funções positivas  $f(n)$  e  $g(n)$ . Uma função  $g(n)$  descreve um limite assintoticamente superior de uma função  $f(n)$  se existem duas constantes  $c$  e  $n_0$  tal que  $cg(n) \geq f(n) \geq 0$  para todo  $n \geq n_0$ .

O número de operações realizadas no pior caso do algoritmo é  $f(n) = 5n + 5$ . Vamos mostrar que a função  $g(n) = n$  é limite superior assintótico de  $f(n)$ . Precisamos encontrar as duas constantes  $c$  e  $n_0$ .

$$5n + 5 \leq 5n + n \quad (n \geq 5)$$

$$5n + 5 \leq 6n \quad (n \geq 5)$$

Logo,  $c = 6$  e  $n_0 = 5$

Dizemos que o algoritmo de `linear_search` está na classe dos algoritmos com crescimento assintótico linear.

4. Estime um limite superior assintótico os recursos utilizado pelo algoritmo `binary_search`:

Seja  $T(n)$  o número de operações realizadas pelo algoritmo busca binária para uma entrada de tamanho  $n$ :

$$T(n) = \begin{cases} 11 & , n = 1 \\ T(n/2) + 11 & n > 1 \end{cases}$$

Vamos assumir que  $n$  é uma potência de 2, ou seja,  $n = 2^k$ . Logo,

$$\begin{aligned} T(2^k) &= T(2^{k-1}) + 11 \\ &= T(2^{k-2}) + 11 + 11 \\ &= T(2^{k-3}) + 11 + 11 + 11 \\ &\vdots \\ &\vdots \\ &= T(2^{k-k}) + 11k \end{aligned}$$

Logo,  $T(n) = 11(k + 1) = 11 \log_2 n + 11$

Vamos mostrar que  $g(n) = \log_2 n$  é um limite superior assintótico de  $T(n)$

$$\begin{aligned} 11 \log_2 n + 11 &\leq 11 \log_2 n + \log_2 n \quad (n \geq 2^{11}) \\ 11 \log_2 n + 11 &\leq 12 \log_2 n \quad (n \geq 2^{11}) \end{aligned}$$

Logo,  $c = 12$  e  $n_0 = 2^{11}$

Dizemos que o algoritmo de busca binária está na classe dos algoritmos com crescimento assintótico logarítmico.

Como a função logarítmica tem um crescimento menor que a função linear, então o algoritmo busca binária é o mais indicado.

5. Estime um limite assintótico superior para o algoritmo jump\_search:

O número de operações realizadas pelo algoritmo no pior caso será  $f(n) = 6\sqrt{n} + 2$ .

Vamos mostrar que  $g(n) = \sqrt{n}$  é um limite superior assintótico de  $f(n)$

$$\begin{aligned} 6\sqrt{n} + 2 &\leq 6\sqrt{n} + \sqrt{n} \quad (n \geq 4) \\ 6\sqrt{n} + 2 &\leq 7\sqrt{n} \quad (n \geq 4) \end{aligned}$$

Logo,  $c = 7$  e  $n_0 = 4$

