

# Eficiência de algoritmos e programas

## Aula 3

Diego Padilha Rubert

Faculdade de Computação  
Universidade Federal de Mato Grosso do Sul

Algoritmos e Programação II

# Conteúdo da aula

- 1 Motivação
- 2 Algoritmos e programas
- 3 Análise de algoritmos
- 4 Análise da ordenação por trocas sucessivas
- 5 Moral da história
- 6 Exercícios

- ▶ Tenho mais de um algoritmo/programa para solucionar um problema computacional. Qual devo escolher?
  - ▶ Aquele que gasta *menos* tempo?
  - ▶ Aquele que gasta *menos* memória?
  - ▶ Aquele que faz *menos* comunicação entre processos?
  - ▶ Aquele que usa/acessa *menos* portas lógicas?

- ▶ Tenho mais de um algoritmo/programa para solucionar um problema computacional. Qual devo escolher?
  - ▶ Aquele que gasta *menos* tempo?
  - ▶ Aquele que gasta *menos* memória?
  - ▶ Aquele que faz *menos* comunicação entre processos?
  - ▶ Aquele que usa/acessa *menos* portas lógicas?

- ▶ Tenho mais de um algoritmo/programa para solucionar um problema computacional. Qual devo escolher?
  - ▶ Aquele que gasta *menos* tempo?
  - ▶ Aquele que gasta *menos* memória?
  - ▶ Aquele que faz *menos* comunicação entre processos?
  - ▶ Aquele que usa/acessa *menos* portas lógicas?

- ▶ Tenho mais de um algoritmo/programa para solucionar um problema computacional. Qual devo escolher?
  - ▶ Aquele que gasta *menos* tempo?
  - ▶ Aquele que gasta *menos* memória?
  - ▶ Aquele que faz *menos* comunicação entre processos?
  - ▶ Aquele que usa/acessa *menos* portas lógicas?

- ▶ Tenho mais de um algoritmo/programa para solucionar um problema computacional. Qual devo escolher?
  - ▶ Aquele que gasta *menos* tempo?
  - ▶ Aquele que gasta *menos* memória?
  - ▶ Aquele que faz *menos* comunicação entre processos?
  - ▶ Aquele que usa/acessa *menos* portas lógicas?

- ▶ **Algoritmo** ou **programa** é uma sequência bem definida de passos (descritos em uma linguagem de programação específica) que transforma um conjunto de valores – a **entrada** – em um outro conjunto de valores – a **saída**
- ▶ Algoritmo é uma ferramenta para solucionar um **problema computacional**



- ▶ **Algoritmo** ou **programa** é uma sequência bem definida de passos (descritos em uma linguagem de programação específica) que transforma um conjunto de valores – a **entrada** – em um outro conjunto de valores – a **saída**
- ▶ Algoritmo é uma ferramenta para solucionar um **problema computacional**

## Problema da busca

Dado um número inteiro  $n$ , com  $1 \leq n \leq 100$ , um conjunto  $C$  de  $n$  números inteiros e um número inteiro  $x$ , verificar se  $x$  encontra-se no conjunto  $C$

- ▶ Se um programa pára com a resposta correta então dizemos que o programa é **correto**
- ▶ Um programa correto **soluciona** o problema computacional associado
- ▶ Um programa **incorreto** pode sequer parar, para alguma entrada, ou pode parar mas com uma resposta indesejada

- ▶ Se um programa pára com a resposta correta então dizemos que o programa é **correto**
- ▶ Um programa correto **soluciona** o problema computacional associado
- ▶ Um programa **incorreto** pode sequer parar, para alguma entrada, ou pode parar mas com uma resposta indesejada

- ▶ Se um programa pára com a resposta correta então dizemos que o programa é **correto**
- ▶ Um programa correto **soluciona** o problema computacional associado
- ▶ Um programa **incorreto** pode sequer parar, para alguma entrada, ou pode parar mas com uma resposta indesejada

```
#include <stdio.h>
#define MAX 100
int main(void)
{
    int n, i, C[MAX], x;

    scanf("%d", &n);
    for (i = 0; i < n; i++)
        scanf("%d", &C[i]);
    scanf("%d", &x);

    for (i = 0; i < n && C[i] != x; i++)
        ;
    if (i < n)
        printf("%d está na posição %d de C\n", x, i);
    else
        printf("%d não pertence ao conjunto C\n", x);
    return 0;
}
```

- ▶ Fixar um modelo de computação: **máquina de acesso aleatório**
- ▶ Ferramentas matemáticas para expressar o comportamento de um algoritmo para uma dada entrada
- ▶ Um algoritmo depende do número de elementos fornecidos na entrada
  - ▶ Procurar um elemento  $x$  em um conjunto  $C$  com milhares de elementos certamente gasta mais tempo que em um conjunto  $C$  com 3 elementos
  - ▶ Mesmo para dois conjuntos diferentes mas com a mesma quantidade de elementos, uma busca pode ser mais demorada que a outra

- ▶ Fixar um modelo de computação: **máquina de acesso aleatório**
- ▶ Ferramentas matemáticas para expressar o comportamento de um algoritmo para uma dada entrada
- ▶ Um algoritmo depende do número de elementos fornecidos na entrada
  - ▶ Procurar um elemento  $x$  em um conjunto  $C$  com milhares de elementos certamente gasta mais tempo que em um conjunto  $C$  com 3 elementos
  - ▶ Mesmo para dois conjuntos diferentes mas com a mesma quantidade de elementos, uma busca pode ser mais demorada que a outra



- ▶ Fixar um modelo de computação: **máquina de acesso aleatório**
- ▶ Ferramentas matemáticas para expressar o comportamento de um algoritmo para uma dada entrada
- ▶ Um algoritmo depende do número de elementos fornecidos na entrada
  - ▶ Procurar um elemento  $x$  em um conjunto  $C$  com milhares de elementos certamente gasta mais tempo que em um conjunto  $C$  com 3 elementos
  - ▶ Mesmo para dois conjuntos diferentes mas com a mesma quantidade de elementos, uma busca pode ser mais demorada que a outra

- ▶ Fixar um modelo de computação: **máquina de acesso aleatório**
- ▶ Ferramentas matemáticas para expressar o comportamento de um algoritmo para uma dada entrada
- ▶ Um algoritmo depende do número de elementos fornecidos na entrada
  - ▶ Procurar um elemento  $x$  em um conjunto  $C$  com milhares de elementos certamente gasta mais tempo que em um conjunto  $C$  com 3 elementos
  - ▶ Mesmo para dois conjuntos diferentes mas com a mesma quantidade de elementos, uma busca pode ser mais demorada que a outra

- ▶ Fixar um modelo de computação: **máquina de acesso aleatório**
- ▶ Ferramentas matemáticas para expressar o comportamento de um algoritmo para uma dada entrada
- ▶ Um algoritmo depende do número de elementos fornecidos na entrada
  - ▶ Procurar um elemento  $x$  em um conjunto  $C$  com milhares de elementos certamente gasta mais tempo que em um conjunto  $C$  com 3 elementos
  - ▶ Mesmo para dois conjuntos diferentes mas com a mesma quantidade de elementos, uma busca pode ser mais demorada que a outra

- ▶ O tempo gasto por um algoritmo cresce com o **tamanho da entrada**, isto é, o número de itens na entrada
- ▶ O **tempo de execução** de um algoritmo sobre uma entrada particular é o número de passos realizados por ele
- ▶ Uma linha  $i$  de um algoritmo gasta uma quantidade constante de tempo  $c_i > 0$

- ▶ O tempo gasto por um algoritmo cresce com o **tamanho da entrada**, isto é, o número de itens na entrada
- ▶ O **tempo de execução** de um algoritmo sobre uma entrada particular é o número de passos realizados por ele
- ▶ Uma linha  $i$  de um algoritmo gasta uma quantidade constante de tempo  $c_i > 0$

- ▶ O tempo gasto por um algoritmo cresce com o **tamanho da entrada**, isto é, o número de itens na entrada
- ▶ O **tempo de execução** de um algoritmo sobre uma entrada particular é o número de passos realizados por ele
- ▶ Uma linha  $i$  de um algoritmo gasta uma quantidade constante de tempo  $c_i > 0$

# Análise de algoritmos

|  | Custo    | Veze      |
|--|----------|-----------|
| <code>#include &lt;stdio.h&gt;</code>                        | $c_1$    | 1         |
| <code>#define MAX 100</code>                                 | $c_2$    | 1         |
| <code>int main(void)</code>                                  | $c_3$    | 1         |
| <code>{</code>   | 0        | 1         |
| <code>int n, i, C[MAX], x;</code>                            | $c_4$    | 1         |
| <code>scanf("%d", &amp;n);</code>                            | $c_5$    | 1         |
| <code>for (i = 0; i &lt; n; i++)</code>                      | $c_6$    | $n + 1$   |
| <code>scanf("%d", &amp;C[i]);</code>                         | $c_7$    | $n$       |
| <code>scanf("%d", &amp;x);</code>                            | $c_8$    | 1         |
| <code>for (i = 0; i &lt; n &amp;&amp; C[i] != x; i++)</code> | $c_9$    | $t_i$     |
| <code>;</code>   | 0        | $t_i - 1$ |
| <code>if (i &lt; n)</code>                                   | $c_{10}$ | 1         |
| <code>printf("%d está na posição %d de C\n", x, i);</code>   | $c_{11}$ | 1         |
| <code>else</code>  | $c_{12}$ | 1         |
| <code>printf("%d não pertence ao conjunto C\n", x);</code>   | $c_{13}$ | 1         |
| <code>return 0;</code>                                       | $c_{14}$ | 1         |
| <code>}</code>   |          |           |

- ▶ O tempo de execução  $T(n)$  do algoritmo é dado pela soma dos tempos para cada sentença executada
- ▶ Ou seja, devemos somar os produtos das colunas **Custo** e **Vezez**

$$T(n) = c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9t_i + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} .$$



- ▶ O tempo de execução  $T(n)$  do algoritmo é dado pela soma dos tempos para cada sentença executada
- ▶ Ou seja, devemos somar os produtos das colunas **Custo** e **Vezez**

$$T(n) = c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9t_i + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} .$$

- ▶ O tempo de execução  $T(n)$  do algoritmo é dado pela soma dos tempos para cada sentença executada
- ▶ Ou seja, devemos somar os produtos das colunas **Custo** e **Vezes**

$$T(n) = c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9t_i + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} .$$

- ▶ Tempo de execução  $T(n)$  do algoritmo da busca:

$$T(n) = c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n+1) + c_7n + c_8 + c_9t_i + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14}.$$

- ▶ **Melhor caso:** ocorre se  $x$  encontra-se na primeira posição do vetor  $C$ ; então,  $t_i = 1$  e assim

$$\begin{aligned} T(n) &= c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n+1) + c_7n + c_8 + c_9 + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} \\ &= (c_6 + c_7)n + c_1 + \dots + c_6 + c_8 + \dots + c_{14} \\ &= an + b. \end{aligned}$$

- ▶ Tempo de execução  $T(n)$  do algoritmo da busca:

$$T(n) = c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9t_i + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} .$$

- ▶ **Melhor caso:** ocorre se  $x$  encontra-se na primeira posição do vetor  $C$ ; então,  $t_i = 1$  e assim

$$\begin{aligned} T(n) &= c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9 + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} \\ &= (c_6 + c_7)n + c_1 + \dots + c_6 + c_8 + \dots + c_{14} \\ &= an + b . \end{aligned}$$

- ▶ Tempo de execução  $T(n)$  do algoritmo da busca:

$$T(n) = c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9t_i + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} .$$

- ▶ **Melhor caso:** ocorre se  $x$  encontra-se na primeira posição do vetor  $C$ ; então,  $t_i = 1$  e assim

$$\begin{aligned} T(n) &= c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9 + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} \\ &= (c_6 + c_7)n + c_1 + \dots + c_6 + c_8 + \dots + c_{14} \\ &= an + b . \end{aligned}$$

- ▶ Tempo de execução  $T(n)$  do algoritmo da busca:

$$T(n) = c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9t_i + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} .$$

- ▶ **Melhor caso:** ocorre se  $x$  encontra-se na primeira posição do vetor  $C$ ; então,  $t_i = 1$  e assim

$$\begin{aligned} T(n) &= c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9 + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} \\ &= (c_6 + c_7)n + c_1 + \dots + c_6 + c_8 + \dots + c_{14} \\ &= an + b . \end{aligned}$$

- ▶ Tempo de execução  $T(n)$  do algoritmo da busca:

$$T(n) = c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9t_i + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} .$$

- ▶ **Pior caso:** ocorre se  $x$  não se encontra no vetor  $C$ ; então,  $t_i = n + 1$  e assim

$$\begin{aligned} T(n) &= c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9(n + 1) + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} \\ &= (c_6 + c_7 + c_9)n + c_1 + \dots + c_6 + c_8 + \dots + c_{14} \\ &= an + b . \end{aligned}$$

- ▶ Tempo de execução  $T(n)$  do algoritmo da busca:

$$T(n) = c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9t_i + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} .$$

- ▶ **Pior caso:** ocorre se  $x$  não se encontra no vetor  $C$ ; então,  $t_i = n + 1$  e assim

$$\begin{aligned} T(n) &= c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9(n + 1) + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} \\ &= (c_6 + c_7 + c_9)n + c_1 + \dots + c_6 + c_8 + \dots + c_{14} \\ &= an + b . \end{aligned}$$



- ▶ Tempo de execução  $T(n)$  do algoritmo da busca:

$$T(n) = c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9t_i + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} .$$

- ▶ **Pior caso:** ocorre se  $x$  não se encontra no vetor  $C$ ; então,  $t_i = n + 1$  e assim

$$\begin{aligned} T(n) &= c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9(n + 1) + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} \\ &= (c_6 + c_7 + c_9)n + c_1 + \dots + c_6 + c_8 + \dots + c_{14} \\ &= an + b . \end{aligned}$$

- ▶ Tempo de execução  $T(n)$  do algoritmo da busca:

$$T(n) = c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9t_i + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} .$$

- ▶ **Pior caso:** ocorre se  $x$  não se encontra no vetor  $C$ ; então,  $t_i = n + 1$  e assim

$$\begin{aligned} T(n) &= c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_5 + c_6(n + 1) + c_7n + c_8 + c_9(n + 1) + c_{10} + c_{11} + c_{12} + c_{13} + c_{14} \\ &= (c_6 + c_7 + c_9)n + c_1 + \dots + c_6 + c_8 + \dots + c_{14} \\ &= an + b . \end{aligned}$$

- ▶ Estamos interessados no **tempo de execução de pior caso** de um algoritmo

# Ordem de crescimento de funções

- ▶ Estamos interessados na **taxa de crescimento** ou **ordem de crescimento** de uma função que descreve o tempo de execução de um algoritmo
- ▶ Consideramos apenas o *maior* termo da fórmula e ignoramos constantes
- ▶ Dizemos assim que o algoritmo da busca tem tempo de execução de pior caso  $O(n)$
- ▶ Um algoritmo é mais eficiente que outro se seu tempo de execução de pior caso tem ordem de crescimento menor
- ▶ **Eficiência assintótica** de um algoritmo: como a função que descreve seu tempo de execução cresce com o tamanho da entrada *no limite*

# Ordem de crescimento de funções

- ▶ Estamos interessados na **taxa de crescimento** ou **ordem de crescimento** de uma função que descreve o tempo de execução de um algoritmo
- ▶ Consideramos apenas o *maior* termo da fórmula e ignoramos constantes
- ▶ Dizemos assim que o algoritmo da busca tem tempo de execução de pior caso  $O(n)$
- ▶ Um algoritmo é mais eficiente que outro se seu tempo de execução de pior caso tem ordem de crescimento menor
- ▶ **Eficiência assintótica** de um algoritmo: como a função que descreve seu tempo de execução cresce com o tamanho da entrada *no limite*

# Ordem de crescimento de funções

- ▶ Estamos interessados na **taxa de crescimento** ou **ordem de crescimento** de uma função que descreve o tempo de execução de um algoritmo
- ▶ Consideramos apenas o *maior* termo da fórmula e ignoramos constantes
- ▶ Dizemos assim que o algoritmo da busca tem tempo de execução de pior caso  $O(n)$
- ▶ Um algoritmo é mais eficiente que outro se seu tempo de execução de pior caso tem ordem de crescimento menor
- ▶ **Eficiência assintótica** de um algoritmo: como a função que descreve seu tempo de execução cresce com o tamanho da entrada *no limite*

# Ordem de crescimento de funções

- ▶ Estamos interessados na **taxa de crescimento** ou **ordem de crescimento** de uma função que descreve o tempo de execução de um algoritmo
- ▶ Consideramos apenas o *maior* termo da fórmula e ignoramos constantes
- ▶ Dizemos assim que o algoritmo da busca tem tempo de execução de pior caso  $O(n)$
- ▶ Um algoritmo é mais eficiente que outro se seu tempo de execução de pior caso tem ordem de crescimento menor
- ▶ **Eficiência assintótica** de um algoritmo: como a função que descreve seu tempo de execução cresce com o tamanho da entrada *no limite*

# Ordem de crescimento de funções

- ▶ Estamos interessados na **taxa de crescimento** ou **ordem de crescimento** de uma função que descreve o tempo de execução de um algoritmo
- ▶ Consideramos apenas o *maior* termo da fórmula e ignoramos constantes
- ▶ Dizemos assim que o algoritmo da busca tem tempo de execução de pior caso  $O(n)$
- ▶ Um algoritmo é mais eficiente que outro se seu tempo de execução de pior caso tem ordem de crescimento menor
- ▶ **Eficiência assintótica** de um algoritmo: como a função que descreve seu tempo de execução cresce com o tamanho da entrada *no limite*



## Definição

Para uma dada função  $g(n)$ , denotamos por  $O(g(n))$  o conjunto de funções

$$O(g(n)) = \{f(n) : \text{existem constantes positivas } c \text{ e } n_0 \text{ tais que} \\ 0 \leq f(n) \leq cg(n) \text{ para todo } n \geq n_0\}.$$

- ▶  $f(n)$  pertence ao conjunto  $O(g(n))$  se existe uma constante positiva  $c$  tal que  $f(n)$  “não seja maior que”  $cg(n)$ , para  $n$  suficientemente grande
- ▶ Usamos a notação  $O$  para fornecer um limitante assintótico superior sobre uma função, dentro de um fator constante
- ▶ Usamos  $f(n) = O(g(n))$  para  $f(n) \in O(g(n))$

## Definição

Para uma dada função  $g(n)$ , denotamos por  $O(g(n))$  o conjunto de funções

$$O(g(n)) = \{f(n) : \text{existem constantes positivas } c \text{ e } n_0 \text{ tais que} \\ 0 \leq f(n) \leq cg(n) \text{ para todo } n \geq n_0\}.$$

- ▶  $f(n)$  pertence ao conjunto  $O(g(n))$  se existe uma constante positiva  $c$  tal que  $f(n)$  “não seja maior que”  $cg(n)$ , para  $n$  suficientemente grande
- ▶ Usamos a notação  $O$  para fornecer um limitante assintótico superior sobre uma função, dentro de um fator constante
- ▶ Usamos  $f(n) = O(g(n))$  para  $f(n) \in O(g(n))$

## Definição

Para uma dada função  $g(n)$ , denotamos por  $O(g(n))$  o conjunto de funções

$$O(g(n)) = \{f(n) : \text{existem constantes positivas } c \text{ e } n_0 \text{ tais que} \\ 0 \leq f(n) \leq cg(n) \text{ para todo } n \geq n_0\}.$$

- ▶  $f(n)$  pertence ao conjunto  $O(g(n))$  se existe uma constante positiva  $c$  tal que  $f(n)$  “não seja maior que”  $cg(n)$ , para  $n$  suficientemente grande
- ▶ Usamos a notação  $O$  para fornecer um limitante assintótico superior sobre uma função, dentro de um fator constante
- ▶ Usamos  $f(n) = O(g(n))$  para  $f(n) \in O(g(n))$

## Definição

Para uma dada função  $g(n)$ , denotamos por  $O(g(n))$  o conjunto de funções

$$O(g(n)) = \{f(n) : \text{existem constantes positivas } c \text{ e } n_0 \text{ tais que} \\ 0 \leq f(n) \leq cg(n) \text{ para todo } n \geq n_0\}.$$

- ▶  $f(n)$  pertence ao conjunto  $O(g(n))$  se existe uma constante positiva  $c$  tal que  $f(n)$  “não seja maior que”  $cg(n)$ , para  $n$  suficientemente grande
- ▶ Usamos a notação  $O$  para fornecer um limitante assintótico superior sobre uma função, dentro de um fator constante
- ▶ Usamos  $f(n) = O(g(n))$  para  $f(n) \in O(g(n))$

# Ordem de crescimento de funções

Será que  $4n + 1 = O(n)$ ?

Existem constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$4n + 1 \leq cn$$

para todo  $n \geq n_0$ . Tome  $c = 5$  e então

$$4n + 1 \leq 5n$$

$$1 \leq n,$$

ou seja, para  $n_0 = 1$ , a desigualdade  $4n + 1 \leq 5n$  é satisfeita para todo  $n \geq n_0$  e assim,  $4n + 1 = O(n)$

# Ordem de crescimento de funções

Será que  $4n + 1 = O(n)$ ?

Existem constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$4n + 1 \leq cn$$

para todo  $n \geq n_0$ . Tome  $c = 5$  e então

$$4n + 1 \leq 5n$$

$$1 \leq n,$$

ou seja, para  $n_0 = 1$ , a desigualdade  $4n + 1 \leq 5n$  é satisfeita para todo  $n \geq n_0$  e assim,  $4n + 1 = O(n)$

# Ordem de crescimento de funções

Será que  $4n + 1 = O(n)$ ?

Existem constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$4n + 1 \leq cn$$

para todo  $n \geq n_0$ . Tome  $c = 5$  e então

$$4n + 1 \leq 5n$$

$$1 \leq n,$$

ou seja, para  $n_0 = 1$ , a desigualdade  $4n + 1 \leq 5n$  é satisfeita para todo  $n \geq n_0$  e assim,  $4n + 1 = O(n)$

# Ordem de crescimento de funções

Será que  $4n + 1 = O(n)$ ?

Existem constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$4n + 1 \leq cn$$

para todo  $n \geq n_0$ . Tome  $c = 5$  e então

$$4n + 1 \leq 5n$$

$$1 \leq n,$$

ou seja, para  $n_0 = 1$ , a desigualdade  $4n + 1 \leq 5n$  é satisfeita para todo  $n \geq n_0$  e assim,  $4n + 1 = O(n)$



# Ordem de crescimento de funções

Será que  $4n + 1 = O(n)$ ?

Existem constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$4n + 1 \leq cn$$

para todo  $n \geq n_0$ . Tome  $c = 5$  e então

$$4n + 1 \leq 5n$$

$$1 \leq n,$$

ou seja, para  $n_0 = 1$ , a desigualdade  $4n + 1 \leq 5n$  é satisfeita para todo  $n \geq n_0$  e assim,  $4n + 1 = O(n)$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

```
void trocas_sucessivas(int n, int v[MAX])
{
    int i, j, aux;

    for (i = n-1; i > 0; i--)
        for (j = 0; j < i; j++)
            if (v[j] > v[j+1]) {
                aux = v[j];
                v[j] = v[j+1];
                v[j+1] = aux;
            }
}
```

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

|  | <b>Custo</b> | <b>Vezez</b>             |
|--|--------------|--------------------------|
| <code>void trocas_sucessivas(int n, int v[MAX])</code> | $C_1$        | 1                        |
| <code>{</code>   | 0            | 1                        |
| <code>int i, j, aux;</code>                            | $C_2$        | 1                        |
| <code>for (i = n-1; i &gt; 0; i--)</code>              | $C_3$        | $n$                      |
| <code>for (j = 0; j &lt; i; j++)</code>                | $C_4$        | $\sum_{i=1}^{n-1} (i+1)$ |
| <code>if (v[j] &gt; v[j+1]) {</code>                   | $C_5$        | $\sum_{i=1}^{n-1} i$     |
| <code>aux = v[j];</code>                               | $C_6$        | $\sum_{i=1}^{n-1} t_i$   |
| <code>v[j] = v[j+1];</code>                            | $C_7$        | $\sum_{i=1}^{n-1} t_i$   |
| <code>v[j+1] = aux;</code>                             | $C_8$        | $\sum_{i=1}^{n-1} t_i$   |
| <code>}</code>   | 0            | $\sum_{i=1}^{n-1} i$     |
| <code>}</code>   | 0            | 1                        |

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- **Melhor caso:** quando a sequência de entrada com  $n$  números inteiros é fornecida em ordem crescente ( $t_i = 0$  para todo  $i$ )

$$\begin{aligned}T(n) &= n + \sum_{i=1}^{n-1} (i+1) + \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} t_i + \sum_{i=1}^{n-1} t_i + \sum_{i=1}^{n-1} t_i \\&= n + 2 \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} 1 + 3 \sum_{i=1}^{n-1} t_i \\&= n + 2 \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} 1 + 3 \sum_{i=1}^{n-1} 0 \\&= n + 2 \frac{n(n-1)}{2} + n - 1 \\&= n^2 + n - 1\end{aligned}$$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- **Melhor caso:** quando a sequência de entrada com  $n$  números inteiros é fornecida em ordem crescente ( $t_i = 0$  para todo  $i$ )

$$\begin{aligned}T(n) &= n + \sum_{i=1}^{n-1} (i+1) + \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} t_i + \sum_{i=1}^{n-1} t_i + \sum_{i=1}^{n-1} t_i \\&= n + 2 \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} 1 + 3 \sum_{i=1}^{n-1} t_i \\&= n + 2 \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} 1 + 3 \sum_{i=1}^{n-1} 0 \\&= n + 2 \frac{n(n-1)}{2} + n - 1 \\&= n^2 + n - 1\end{aligned}$$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- **Melhor caso:** quando a sequência de entrada com  $n$  números inteiros é fornecida em ordem crescente ( $t_i = 0$  para todo  $i$ )

$$\begin{aligned}T(n) &= n + \sum_{i=1}^{n-1} (i+1) + \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} t_i + \sum_{i=1}^{n-1} t_i + \sum_{i=1}^{n-1} t_i \\&= n + 2 \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} 1 + 3 \sum_{i=1}^{n-1} t_i \\&= n + 2 \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} 1 + 3 \sum_{i=1}^{n-1} 0 \\&= n + 2 \frac{n(n-1)}{2} + n - 1 \\&= n^2 + n - 1\end{aligned}$$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- **Melhor caso:** quando a sequência de entrada com  $n$  números inteiros é fornecida em ordem crescente ( $t_i = 0$  para todo  $i$ )

$$\begin{aligned}T(n) &= n + \sum_{i=1}^{n-1} (i+1) + \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} t_i + \sum_{i=1}^{n-1} t_i + \sum_{i=1}^{n-1} t_i \\&= n + 2 \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} 1 + 3 \sum_{i=1}^{n-1} t_i \\&= n + 2 \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} 1 + 3 \sum_{i=1}^{n-1} 0 \\&= n + 2 \frac{n(n-1)}{2} + n - 1 \\&= n^2 + n - 1\end{aligned}$$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- **Melhor caso:** quando a sequência de entrada com  $n$  números inteiros é fornecida em ordem crescente ( $t_i = 0$  para todo  $i$ )

$$\begin{aligned}T(n) &= n + \sum_{i=1}^{n-1} (i+1) + \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} t_i + \sum_{i=1}^{n-1} t_i + \sum_{i=1}^{n-1} t_i \\&= n + 2 \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} 1 + 3 \sum_{i=1}^{n-1} t_i \\&= n + 2 \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} 1 + 3 \sum_{i=1}^{n-1} 0 \\&= n + 2 \frac{n(n-1)}{2} + n - 1 \\&= n^2 + n - 1\end{aligned}$$



# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ **Melhor caso:**  $T(n) = n^2 + n - 1 = O(n^2)$
- ▶ Devemos encontrar duas constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$n^2 + n - 1 \leq cn^2, \quad \text{para todo } n \geq n_0$$

- ▶ Então, escolhendo  $c = 2$  temos:

$$n^2 + n - 1 \leq 2n^2$$

$$n - 1 \leq n^2$$

ou seja,

$$n^2 - n + 1 \geq 0.$$

- ▶ A inequação  $n^2 - n + 1 \geq 0$  é sempre válida para todo  $n \geq 1$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ **Melhor caso:**  $T(n) = n^2 + n - 1 = O(n^2)$
- ▶ Devemos encontrar duas constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$n^2 + n - 1 \leq cn^2, \quad \text{para todo } n \geq n_0$$

- ▶ Então, escolhendo  $c = 2$  temos:

$$n^2 + n - 1 \leq 2n^2$$

$$n - 1 \leq n^2$$

ou seja,

$$n^2 - n + 1 \geq 0.$$

- ▶ A inequação  $n^2 - n + 1 \geq 0$  é sempre válida para todo  $n \geq 1$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ **Melhor caso:**  $T(n) = n^2 + n - 1 = O(n^2)$
- ▶ Devemos encontrar duas constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$n^2 + n - 1 \leq cn^2, \quad \text{para todo } n \geq n_0$$

- ▶ Então, escolhendo  $c = 2$  temos:

$$n^2 + n - 1 \leq 2n^2$$

$$n - 1 \leq n^2$$

ou seja,

$$n^2 - n + 1 \geq 0.$$

- ▶ A inequação  $n^2 - n + 1 \geq 0$  é sempre válida para todo  $n \geq 1$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ **Melhor caso:**  $T(n) = n^2 + n - 1 = O(n^2)$
- ▶ Devemos encontrar duas constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$n^2 + n - 1 \leq cn^2, \quad \text{para todo } n \geq n_0$$

- ▶ Então, escolhendo  $c = 2$  temos:

$$n^2 + n - 1 \leq 2n^2$$

$$n - 1 \leq n^2$$

ou seja,

$$n^2 - n + 1 \geq 0.$$

- ▶ A inequação  $n^2 - n + 1 \geq 0$  é sempre válida para todo  $n \geq 1$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ **Melhor caso:**  $T(n) = n^2 + n - 1 = O(n^2)$
- ▶ Devemos encontrar duas constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$n^2 + n - 1 \leq cn^2, \quad \text{para todo } n \geq n_0$$

- ▶ Então, escolhendo  $c = 2$  temos:

$$n^2 + n - 1 \leq 2n^2$$

$$n - 1 \leq n^2$$

ou seja,

$$n^2 - n + 1 \geq 0.$$

- ▶ A inequação  $n^2 - n + 1 \geq 0$  é sempre válida para todo  $n \geq 1$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ **Melhor caso:**  $T(n) = n^2 + n - 1 = O(n^2)$
- ▶ Devemos encontrar duas constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$n^2 + n - 1 \leq cn^2, \quad \text{para todo } n \geq n_0$$

- ▶ Então, escolhendo  $c = 2$  temos:

$$n^2 + n - 1 \leq 2n^2$$

$$n - 1 \leq n^2$$

ou seja,

$$n^2 - n + 1 \geq 0.$$

- ▶ A inequação  $n^2 - n + 1 \geq 0$  é sempre válida para todo  $n \geq 1$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ Assim, escolhendo  $c = 2$  e  $n_0 = 1$ , temos que

$$n^2 + n - 1 \leq cn^2$$

para todo  $n \geq n_0$ , onde  $c = 2$  e  $n_0 = 1$

- ▶ Portanto,  $T(n) = O(n^2)$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ Assim, escolhendo  $c = 2$  e  $n_0 = 1$ , temos que

$$n^2 + n - 1 \leq cn^2$$

para todo  $n \geq n_0$ , onde  $c = 2$  e  $n_0 = 1$

- ▶ Portanto,  $T(n) = O(n^2)$



# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- **Pior caso:** quando a sequência de entrada com  $n$  números inteiros é fornecida em ordem decrescente ( $t_i = i$  para todo  $i$ )

$$\begin{aligned} T(n) &= n + \sum_{i=1}^{n-1} (i+1) + \sum_{i=1}^{n-1} i + 3 \sum_{i=1}^{n-1} t_i \\ &= n + \sum_{i=1}^{n-1} (i+1) + \sum_{i=1}^{n-1} i + 3 \sum_{i=1}^{n-1} i \\ &= n + 5 \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} 1 \\ &= n + 5 \frac{n(n-1)}{2} + n - 1 \\ &= \frac{5}{2} n^2 - \frac{5}{2} n + 2n - 1 = \frac{5}{2} n^2 - \frac{1}{2} n - 1 \end{aligned}$$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- **Pior caso:** quando a sequência de entrada com  $n$  números inteiros é fornecida em ordem decrescente ( $t_i = i$  para todo  $i$ )

$$\begin{aligned}T(n) &= n + \sum_{i=1}^{n-1} (i+1) + \sum_{i=1}^{n-1} i + 3 \sum_{i=1}^{n-1} t_i \\&= n + \sum_{i=1}^{n-1} (i+1) + \sum_{i=1}^{n-1} i + 3 \sum_{i=1}^{n-1} i \\&= n + 5 \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} 1 \\&= n + 5 \frac{n(n-1)}{2} + n - 1 \\&= \frac{5}{2} n^2 - \frac{5}{2} n + 2n - 1 = \frac{5}{2} n^2 - \frac{1}{2} n - 1\end{aligned}$$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- **Pior caso:** quando a sequência de entrada com  $n$  números inteiros é fornecida em ordem decrescente ( $t_i = i$  para todo  $i$ )

$$\begin{aligned}T(n) &= n + \sum_{i=1}^{n-1} (i+1) + \sum_{i=1}^{n-1} i + 3 \sum_{i=1}^{n-1} t_i \\&= n + \sum_{i=1}^{n-1} (i+1) + \sum_{i=1}^{n-1} i + 3 \sum_{i=1}^{n-1} i \\&= n + 5 \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} 1 \\&= n + 5 \frac{n(n-1)}{2} + n - 1 \\&= \frac{5}{2} n^2 - \frac{5}{2} n + 2n - 1 = \frac{5}{2} n^2 - \frac{1}{2} n - 1\end{aligned}$$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- **Pior caso:** quando a sequência de entrada com  $n$  números inteiros é fornecida em ordem decrescente ( $t_i = i$  para todo  $i$ )

$$\begin{aligned}T(n) &= n + \sum_{i=1}^{n-1} (i+1) + \sum_{i=1}^{n-1} i + 3 \sum_{i=1}^{n-1} t_i \\&= n + \sum_{i=1}^{n-1} (i+1) + \sum_{i=1}^{n-1} i + 3 \sum_{i=1}^{n-1} i \\&= n + 5 \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} 1 \\&= n + 5 \frac{n(n-1)}{2} + n - 1 \\&= \frac{5}{2} n^2 - \frac{5}{2} n + 2n - 1 = \frac{5}{2} n^2 - \frac{1}{2} n - 1\end{aligned}$$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- **Pior caso:** quando a sequência de entrada com  $n$  números inteiros é fornecida em ordem decrescente ( $t_i = i$  para todo  $i$ )

$$\begin{aligned}T(n) &= n + \sum_{i=1}^{n-1} (i+1) + \sum_{i=1}^{n-1} i + 3 \sum_{i=1}^{n-1} t_i \\&= n + \sum_{i=1}^{n-1} (i+1) + \sum_{i=1}^{n-1} i + 3 \sum_{i=1}^{n-1} i \\&= n + 5 \sum_{i=1}^{n-1} i + \sum_{i=1}^{n-1} 1 \\&= n + 5 \frac{n(n-1)}{2} + n - 1 \\&= \frac{5}{2} n^2 - \frac{5}{2} n + 2n - 1 = \frac{5}{2} n^2 - \frac{1}{2} n - 1\end{aligned}$$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ **Pior caso:**  $T(n) = (5/2)n^2 - (1/2)n - 1 = O(n^2)$
- ▶ Devemos encontrar duas constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$\frac{5}{2}n^2 - \frac{1}{2}n - 1 \leq cn^2, \quad \text{para todo } n \geq n_0$$

- ▶ Então, escolhendo  $c = 5/2$  temos:

$$\begin{aligned}\frac{5}{2}n^2 - \frac{1}{2}n - 1 &\leq \frac{5}{2}n^2 \\ -\frac{1}{2}n - 1 &\leq 0\end{aligned}$$

ou seja,

$$\frac{1}{2}n + 1 \geq 0$$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ **Pior caso:**  $T(n) = (5/2)n^2 - (1/2)n - 1 = O(n^2)$
- ▶ Devemos encontrar duas constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$\frac{5}{2}n^2 - \frac{1}{2}n - 1 \leq cn^2, \quad \text{para todo } n \geq n_0$$

- ▶ Então, escolhendo  $c = 5/2$  temos:

$$\begin{aligned}\frac{5}{2}n^2 - \frac{1}{2}n - 1 &\leq \frac{5}{2}n^2 \\ -\frac{1}{2}n - 1 &\leq 0\end{aligned}$$

ou seja,

$$\frac{1}{2}n + 1 \geq 0$$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ **Pior caso:**  $T(n) = (5/2)n^2 - (1/2)n - 1 = O(n^2)$
- ▶ Devemos encontrar duas constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$\frac{5}{2}n^2 - \frac{1}{2}n - 1 \leq cn^2, \quad \text{para todo } n \geq n_0$$

- ▶ Então, escolhendo  $c = 5/2$  temos:

$$\begin{aligned}\frac{5}{2}n^2 - \frac{1}{2}n - 1 &\leq \frac{5}{2}n^2 \\ -\frac{1}{2}n - 1 &\leq 0\end{aligned}$$

ou seja,

$$\frac{1}{2}n + 1 \geq 0$$



# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ **Pior caso:**  $T(n) = (5/2)n^2 - (1/2)n - 1 = O(n^2)$
- ▶ Devemos encontrar duas constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$\frac{5}{2}n^2 - \frac{1}{2}n - 1 \leq cn^2, \quad \text{para todo } n \geq n_0$$

- ▶ Então, escolhendo  $c = 5/2$  temos:

$$\begin{aligned}\frac{5}{2}n^2 - \frac{1}{2}n - 1 &\leq \frac{5}{2}n^2 \\ -\frac{1}{2}n - 1 &\leq 0\end{aligned}$$

ou seja,

$$\frac{1}{2}n + 1 \geq 0$$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ **Pior caso:**  $T(n) = (5/2)n^2 - (1/2)n - 1 = O(n^2)$
- ▶ Devemos encontrar duas constantes positivas  $c$  e  $n_0$  tais que

$$\frac{5}{2} n^2 - \frac{1}{2} n - 1 \leq cn^2, \quad \text{para todo } n \geq n_0$$

- ▶ Então, escolhendo  $c = 5/2$  temos:

$$\begin{aligned} \frac{5}{2} n^2 - \frac{1}{2} n - 1 &\leq \frac{5}{2} n^2 \\ -\frac{1}{2} n - 1 &\leq 0 \end{aligned}$$

ou seja,

$$\frac{1}{2} n + 1 \geq 0$$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ A inequação  $(1/2)n + 1 \geq 0$  é sempre válida para todo  $n \geq 1$
- ▶ Assim, escolhendo  $c = 5/2$  e  $n_0 = 1$ , temos que

$$\frac{5}{2}n^2 - \frac{1}{2}n - 1 \leq cn^2$$

para todo  $n \geq n_0$ , onde  $c = 5/2$  e  $n_0 = 1$

- ▶ Portanto,  $T(n) = O(n^2)$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ A inequação  $(1/2)n + 1 \geq 0$  é sempre válida para todo  $n \geq 1$
- ▶ Assim, escolhendo  $c = 5/2$  e  $n_0 = 1$ , temos que

$$\frac{5}{2} n^2 - \frac{1}{2} n - 1 \leq cn^2$$

para todo  $n \geq n_0$ , onde  $c = 5/2$  e  $n_0 = 1$

- ▶ Portanto,  $T(n) = O(n^2)$

# Análise da ordenação por trocas sucessivas

- ▶ A inequação  $(1/2)n + 1 \geq 0$  é sempre válida para todo  $n \geq 1$
- ▶ Assim, escolhendo  $c = 5/2$  e  $n_0 = 1$ , temos que

$$\frac{5}{2}n^2 - \frac{1}{2}n - 1 \leq cn^2$$

para todo  $n \geq n_0$ , onde  $c = 5/2$  e  $n_0 = 1$

- ▶ Portanto,  $T(n) = O(n^2)$

- ▶ Algoritmos diferentes para resolver um mesmo problema em geral diferem dramaticamente em eficiência
- ▶ Essas diferenças podem ser muito mais significativas que a diferença de tempos de execução em um supercomputador e em um computador pessoal

- ▶ Algoritmos diferentes para resolver um mesmo problema em geral diferem dramaticamente em eficiência
- ▶ Essas diferenças podem ser muito mais significativas que a diferença de tempos de execução em um supercomputador e em um computador pessoal

## Problema da ordenação

### ▶ Algoritmo A

- ▶ Tempo de execução de pior caso  $O(n^2)$
- ▶ Supercomputador: 100 milhões de operações por segundo
- ▶ Programador: hacker, codificação com tempo de execução  $2n^2$

### ▶ Algoritmo B

- ▶ Tempo de execução de pior caso  $O(n \log_2 n)$
  - ▶ Computador pessoal: 1 milhão de operações por segundo
  - ▶ Programador: mediano, codificação com tempo de execução  $50n \log_2 n$
- ▶ Ordenar 1 milhão de números ( $n = 10^6$ )



## Problema da ordenação

### ▶ Algoritmo A

- ▶ Tempo de execução de pior caso  $O(n^2)$
- ▶ Supercomputador: 100 milhões de operações por segundo
- ▶ Programador: hacker, codificação com tempo de execução  $2n^2$

### ▶ Algoritmo B

- ▶ Tempo de execução de pior caso  $O(n \log_2 n)$
- ▶ Computador pessoal: 1 milhão de operações por segundo
- ▶ Programador: mediano, codificação com tempo de execução  $50n \log_2 n$

- ▶ Ordenar 1 milhão de números ( $n = 10^6$ )

## Problema da ordenação

### ▶ Algoritmo A

- ▶ Tempo de execução de pior caso  $O(n^2)$
- ▶ Supercomputador: 100 milhões de operações por segundo
- ▶ Programador: hacker, codificação com tempo de execução  $2n^2$

### ▶ Algoritmo B

- ▶ Tempo de execução de pior caso  $O(n \log_2 n)$
- ▶ Computador pessoal: 1 milhão de operações por segundo
- ▶ Programador: mediano, codificação com tempo de execução  $50n \log_2 n$

- ▶ Ordenar 1 milhão de números ( $n = 10^6$ )

## Problema da ordenação

### ▶ Algoritmo A

- ▶ Tempo de execução de pior caso  $O(n^2)$
- ▶ Supercomputador: 100 milhões de operações por segundo
- ▶ Programador: hacker, codificação com tempo de execução  $2n^2$

### ▶ Algoritmo B

- ▶ Tempo de execução de pior caso  $O(n \log_2 n)$
- ▶ Computador pessoal: 1 milhão de operações por segundo
- ▶ Programador: mediano, codificação com tempo de execução  $50n \log_2 n$

- ▶ Ordenar 1 milhão de números ( $n = 10^6$ )

## Problema da ordenação

### ▶ Algoritmo A

$$\frac{2 \cdot (10^6)^2 \text{ operações}}{10^8 \text{ operações/segundo}} = 20.000 \text{ segundos} \approx 5,56 \text{ horas}$$

### ▶ Algoritmo B

$$\frac{50 \cdot 10^6 \log_2 10^6 \text{ operações}}{10^6 \text{ operações/segundo}} \approx 1.000 \text{ segundos} \approx 16,67 \text{ minutos}$$

## Problema da ordenação

### ▶ Algoritmo A

$$\frac{2 \cdot (10^6)^2 \text{ operações}}{10^8 \text{ operações/segundo}} = 20.000 \text{ segundos} \approx 5,56 \text{ horas}$$

### ▶ Algoritmo B

$$\frac{50 \cdot 10^6 \log_2 10^6 \text{ operações}}{10^6 \text{ operações/segundo}} \approx 1.000 \text{ segundos} \approx 16,67 \text{ minutos}$$

1. Qual o menor valor de  $n$  tal que um programa com tempo de execução  $100n^2$  é mais rápido que um programa cujo tempo de execução é  $2^n$ , supondo que os programas foram implementados no mesmo computador?
2. Suponha que estamos comparando as implementações dos métodos de ordenação por trocas sucessivas e por intercalação em um mesmo computador. Para entradas de tamanho  $n$ , o método das trocas sucessivas gasta  $8n^2$  passos enquanto que o método da intercalação gasta  $64n \log_2 n$  passos. Para quais valores de  $n$  o método das trocas sucessivas é melhor que o método da intercalação?
3. Expresse a função  $n^3/1000 - 100n^2 - 100n + 3$  na notação  $O$

# Exercícios

4. Para cada função  $f(n)$  e tempo  $t$  na tabela abaixo determine o maior tamanho  $n$  de um problema que pode ser resolvido em tempo  $t$ , considerando que o programa soluciona o problema em  $f(n)$  microssegundos.

|              | 1<br>segundo | 1<br>minuto | 1<br>hora | 1<br>dia | 1<br>mês | 1<br>ano | 1<br>século |
|--------------|--------------|-------------|-----------|----------|----------|----------|-------------|
| $\log_2 n$   |              |             |           |          |          |          |             |
| $\sqrt{n}$   |              |             |           |          |          |          |             |
| $n$          |              |             |           |          |          |          |             |
| $n \log_2 n$ |              |             |           |          |          |          |             |
| $n^2$        |              |             |           |          |          |          |             |
| $n^3$        |              |             |           |          |          |          |             |
| $2^n$        |              |             |           |          |          |          |             |
| $n!$         |              |             |           |          |          |          |             |

5. É verdade que  $2^{n+1} = O(2^n)$ ? E é verdade que  $2^{2n} = O(2^n)$ ?
6. Suponha que você tenha algoritmos com os cinco tempos de execução listados abaixo. Quão mais lento cada um dos algoritmos fica quando você (i) duplica o tamanho da entrada, ou (ii) incrementa em uma unidade o tamanho da entrada?
- (a)  $n^2$
  - (b)  $n^3$
  - (c)  $100n^2$
  - (d)  $n \log_2 n$
  - (e)  $2^n$



7. Suponha que você tenha algoritmos com os cinco tempos de execução listados abaixo. Quão mais lento cada um dos algoritmos fica quando você (i) duplica o tamanho da entrada, ou (ii) incrementa em uma unidade o tamanho da entrada?
- (a)  $n^2$
  - (b)  $n^3$
  - (c)  $100n^2$
  - (d)  $n \log_2 n$
  - (e)  $2^n$

8. Rearranje a seguinte lista de funções em ordem crescente de taxa de crescimento. Isto é, se a função  $g(n)$  sucede imediatamente a função  $f(n)$  na sua lista, então é verdade que  $f(n) = O(g(n))$ .

$$f_1(n) = n^{2.5}$$

$$f_2(n) = \sqrt{2n}$$

$$f_3(n) = n + 10$$

$$f_4(n) = 10^n$$

$$f_5(n) = 100^n$$

$$f_6(n) = n^2 \log_2 n$$

9. Considere o problema de computar o valor de um polinômio em um ponto. Dados  $n$  coeficientes  $a_0, a_1, \dots, a_{n-1}$  e um número real  $x$ , queremos computar  $\sum_{i=0}^{n-1} a_i x^i$ .
- (a) Escreva um programa simples com tempo de execução de pior caso  $O(n^2)$  para solucionar este problema.
  - (b) Escreva um programa com tempo de execução de pior caso  $O(n)$  para solucionar este problema usando o método chamado de regra de Horner para reescrever o polinômio:

$$\sum_{i=0}^{n-1} a_i x^i = (\cdots (a_{n-1}x + a_{n-2})x + \cdots + a_1)x + a_0.$$

10. Seja  $A[0..n-1]$  um vetor de  $n$  números inteiros distintos dois a dois. Se  $i < j$  e  $A[i] > A[j]$  então o par  $(i, j)$  é chamado uma **inversão** de  $A$ .
- (a) Liste as cinco inversões do vetor  $A = \langle 2, 3, 8, 6, 1 \rangle$ .
  - (b) Qual vetor com elementos no conjunto  $\{1, 2, \dots, n\}$  tem a maior quantidade de inversões? Quantas são?
  - (c) Escreva um programa que determine o número de inversões em qualquer permutação de  $n$  elementos em tempo de execução de pior caso  $O(n \log_2 n)$ .

