

ESTRUTURAS DE DADOS II

MSC. DANIELE CARVALHO OLIVEIRA

DOUTORANDA EM CIÊNCIA DA COMPUTAÇÃO - USP

MESTRE EM CIÊNCIA DA COMPUTAÇÃO – UFU

BACHAREL EM CIÊNCIA DA COMPUTAÇÃO - UFJF

2

PRINCÍPIO DE ANÁLISE DE ALGORITMOS



3 INTRODUÇÃO

“Uma base sólida de conhecimento e técnica de algoritmos é uma das características que separa o programador experiente do aprendiz. Com a moderna tecnologia de computação, você pode realizar algumas tarefas sem saber muito sobre algoritmos, mas com um boa base em algoritmos você pode fazer muito, muito mais.”

CLRS: Cormen, Leiserson, Rivest, Stein



4

PROBLEMA X ALGORITMO

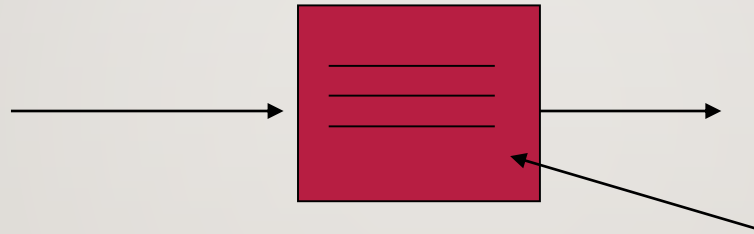


5 “PROBLEMAS” E “ALGORITMOS”

- O que é um problema ?
 - Função P : $\text{Input} \rightarrow \text{Output}$
 - Instância do Problema = $I \in \text{Input}$
- Exemplos de Problemas
 - Problema dos Primos
 - Primos: $N \rightarrow \{\text{Sim}, \text{Não}\}$
 - Instância = número natural
 - Primos (n) = Sim, se n é primo; Não, caso contrário
 - Problema da Decomposição em primos
 - Decomposição:
 - $N \rightarrow \{\text{Seq} \mid \text{Seq} = \langle (p_1, n_1), \dots, (p_k, n_k) \rangle, p_i \text{ primo} \}$
 - Decomposição (n) = $\langle (p_1, n_1), \dots, (p_k, n_k) \rangle$ se $n = p_1 n_1 p_2 n_2 \dots p_k n_k$
 - Exemplo: Decomposição (10) = $\langle (2, 1), (5, 1) \rangle$, pois $10 = 2 \times 5$

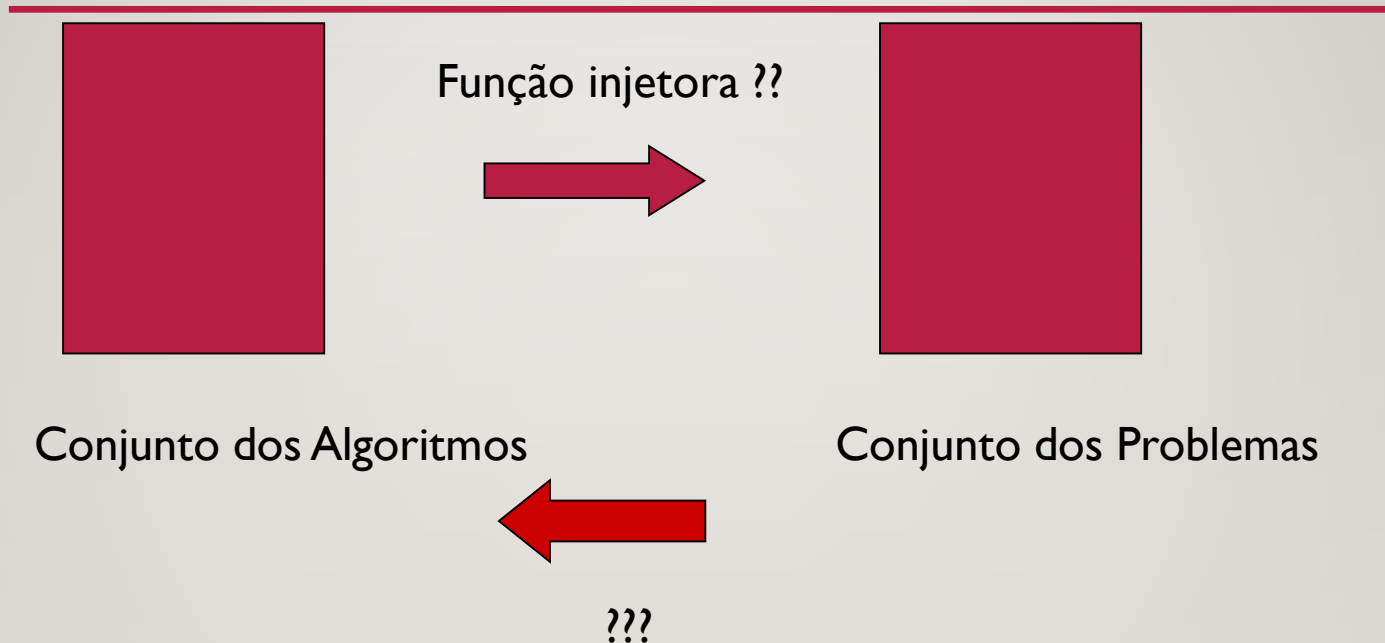
6 “PROBLEMAS” E “ALGORITMOS”

- Solução de um Problema
 - Conjunto finito de instruções cuja execução sobre o input termina depois de um tempo finito, produzindo no final o output.



- Solução de um problema = algoritmo
- Algoritmo que resolve o problema
- Algoritmo : conjunto finito de instruções que transformam uma entrada em uma saída depois de um tempo finito.
- Todo Algoritmo está associado a um Problema

7 PERGUNTAS



Não é função injetora: podem existir diferentes algoritmos para resolver um mesmo problema

Não é função sobrejetora: Existem problemas que não têm solução

8 O QUE É UM BOM ALGORITMO ?

- Correto ?
- Eficiente em tempo ?
- Eficiente em espaço ?

9 TIPOS DE ALGORITMOS

- Problema P
 - P é decidível (tem solução ?)
 - Qual a complexidade de P ?
 - Se P for NP-completo: existem algoritmos aproximados ?
 - Como projetar um bom algoritmo para P, **dentro das limitações da complexidade inerente ao problema P ?**
- Tipos de Algoritmos:
 - Exatos versus Aproximativos
 - Iterativos versus Recursivos
 - Probabilísticos (ou Randômicos)

10 O QUE É UM ALGORITMO PROBABILÍSTICO ?

Problema: Encontrar um elemento a em um array A de n elementos

Input: A, a, n

Output: posição m onde se encontra a ou ' $Não$ '

Algoritmo Exato

Begin

Para $i = 1, \dots, n$ **faça**

Se $A[i] = a$

 Retorna i

Pára

 Retorna ' $Não$ '

End

Se n é muito grande, algoritmo pode levar muito tempo para dar a resposta .

II O QUE É UM ALGORITMO PROBABILÍSTICO ?

Problema: Encontrar um elemento a em um array A de n elementos

Input: A, a, n

Output: posição m onde se encontra a ou 'Não'

Algoritmo Monte Carlo (não exato)

begin

$i = 1$

repeat

 Selecione aleatoriamente um número inteiro m em $[1, n]$

 Se $A[m] = a$

 Retorna m e pára

$i = i + 1$

until $i = k$

 Retorna 'Não'

end

Monte Carlo encontra 'a' com Probabilidade $(1 - (1/2)^k)$

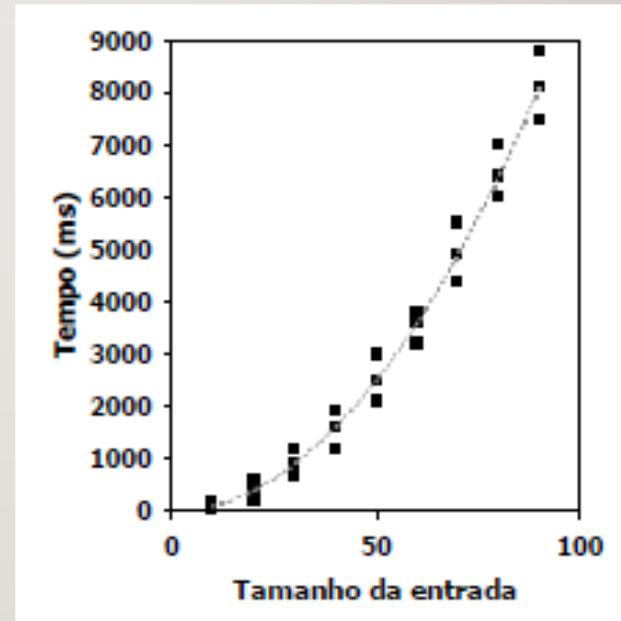
Tempo de Execução de Monte Carlo é fixo

I2 ANÁLISE DE UM ALGORITMO

- O que é analisar um algoritmo ?
- Determinar sua eficiência
 - quanto ao tempo de execução
 - quanto à quantidade de memória utilizada para executar o algoritmo

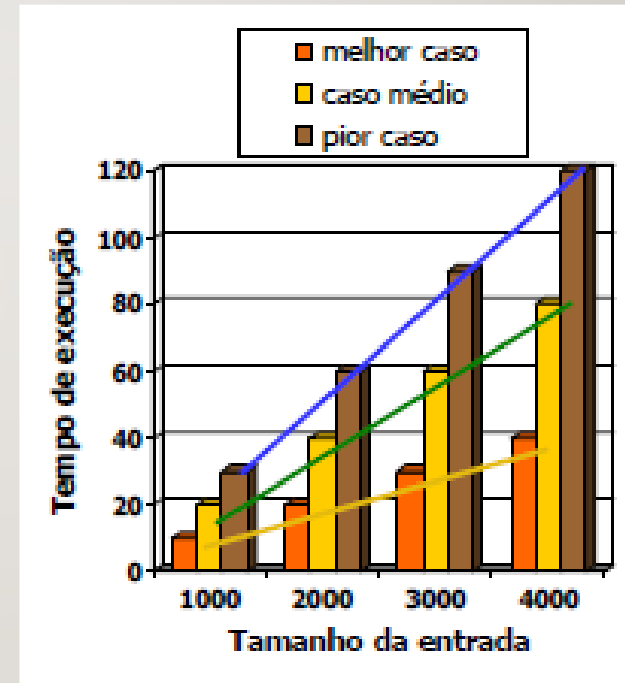
I3 ANÁLISE EXPERIMENTAL

- Escreva uma determinada implementação para um algoritmo
- Execute esse programa com diversas entradas de vários tamanhos
- Para cada um desses casos, obtenha o tempo real de execução
- Desenhe um gráfico com os resultados obtidos



14 TEMPO DE EXECUÇÃO

- O tempo de execução de um algoritmo varia com o tamanho da entrada do problema
- Geralmente, o tempo médio é difícil de determinar
- Costuma-se estudar os tempos máximos (pior caso)
 - É mais fácil de analisar
 - É crucial para a qualidade das aplicações



15 ANÁLISE TEÓRICA DE COMPLEXIDADE

- Leva em consideração todas as possíveis entradas
- Permite a avaliação do desempenho de um algoritmo, independentemente das características do hardware e do software utilizados.

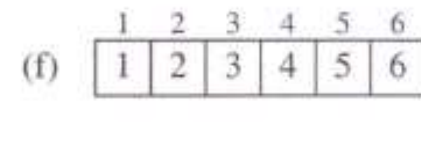
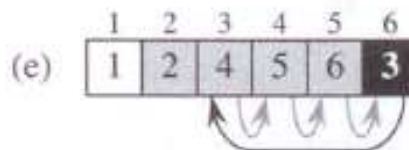
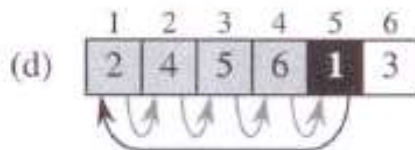
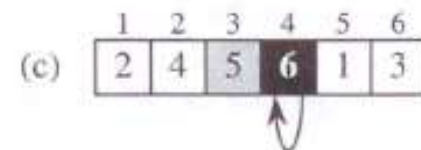
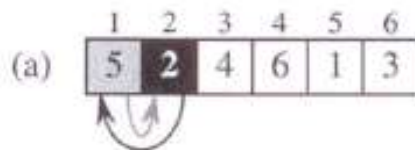
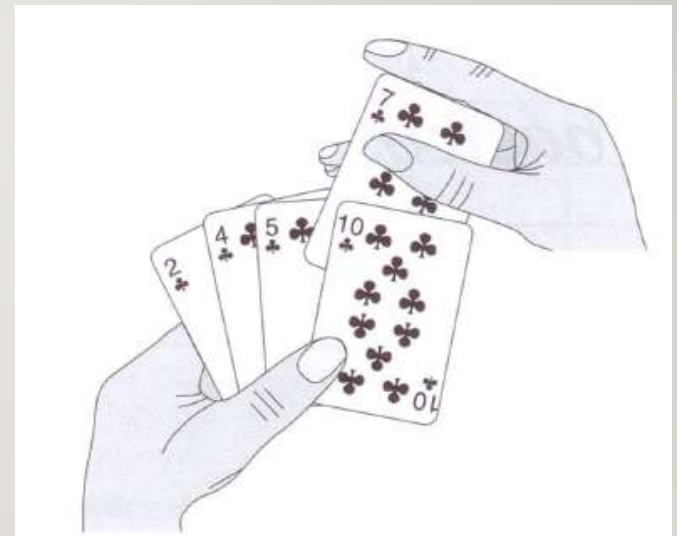
16 ANÁLISE DE UM ALGORITMO

- Que operações atômicas considerar no cálculo de custo ?
- Operações atômicas = custo constante
 - Operações aritméticas
 - Soma, subtração, multiplicação, divisão, resto, piso, teto
 - Movimentação de dados:
 - Carregar, armazenar, copiar
 - Controle
 - Desvio condicional e incondicional
 - Chamada e retorno de subrotinas

17 EXEMPLO: PROBLEMA, ALGORITMO, ANÁLISE DO ALGORITMO

- Problema: (Ordenação de uma sequência)
- Input: sequência de n números $A = \langle a_1, \dots, a_n \rangle$
- Output: $B = \langle b_1, \dots, b_n \rangle$, onde B é uma permutação de A e $b_1 \leq b_2 \leq \dots \leq b_n$

Projeto de um Algoritmo



18 ALGORITMO INSERTION-SORT

Insertion-Sort (A)

Entrada : A = array [a₁,...,a_n]

1. **For** $j \leftarrow 2$ to n
2. **do** chave $\leftarrow A[j]$
3. $i \leftarrow j - 1$ *% Procura lugar anterior onde inserir a chave*
4. **While** $i > 0$ e $A[i] > \text{chave}$
5. **do** $A[i+1] \leftarrow A[i]$
6. $i \leftarrow i - 1$
7. $A[i+1] \leftarrow \text{chave}$

Algoritmo é executado *in place* :

 Espaço necessário = espaço da entrada + espaço das variáveis Chave, j, i

 Complexidade em Espaço = constante (=3)

 (não se conta o espaço ocupado pela entrada)

19 ALGORITMO INSERTION-SORT

Insertion-Sort (A)

	Custo	Vezes
1. For $j \leftarrow 2$ to n	$c1$	n
2. do $\text{chave} \leftarrow A[j]$	$c2$	$n-1$
3. $i \leftarrow j - 1$	$c3$	$n-1$
4. While $i > 0$ e $A[i] > \text{chave}$	$c4$	$\sum_{j=2}^n t_j$
5. do $A[i+1] \leftarrow A[i]$	$c5$	$\sum_{j=2}^n (t_j - 1)$
6. $i \leftarrow i - 1$	$c6$	$\sum_{j=2}^n (t_j - 1)$
7. $A[i+1] \leftarrow \text{chave}$	$c7$	$n-1$

t_j = número de vezes que o teste do While em (4) é executado para cada valor j do loop for

20 ALGORITMO INSERTION-SORT

- $T(n)$ = custo temporal do algoritmo em função do tamanho da entrada ($=n$)

$$T(n) = c1.n + c2(n-1) + c3(n-1) + c4(\sum_{j=2}^n t_j) + c5(\sum_{j=2}^n (t_j-1)) + c6(\sum_{j=2}^n (t_j-1)) + c7(n-1)$$

- $T(n)$ depende de t_j
- O valor de t_j depende do “grau de desordenação” da entrada.

21 ALGORITMO INSERTION-SORT

Melhor caso: a entrada está corretamente em ordem crescente.

- $t_j = 1$, para $j = 2, \dots, n$

$$\begin{aligned} T(n) &= c_1 \cdot n + c_2(n-1) + c_3(n-1) + c_4(n-1) + c_7(n-1) \\ &= (c_1 + c_2 + c_3 + c_4 + c_7)n - (c_2 + c_3 + c_4 + c_7) \end{aligned}$$

Pior caso : a entrada está ordenada de forma reversa (descrescente)

- $t_j = j$, para $j = 2, \dots, n$

$$\sum_{j=2}^n j = [n(n+1)/2] - 1$$

$$\begin{aligned} T(n) &= c_1 \cdot n + c_2(n-1) + c_3(n-1) + c_4([n(n+1)/2] - 1) + c_5([n(n-1)/2]) + \\ &\quad + c_6([n(n-1)/2]) + c_7(n-1) = \\ &= (c_4/2 + c_5/2 + c_6/2)n^2 + (c_1 + c_2 + c_3 - c_4/2 - c_5/2 - c_6/2 + c_7)n - (c_2 + c_3 + c_4 + c_7) \end{aligned}$$

22 ALGORITMO INSERTION-SORT

Caso médio:

$$t_j = j/2, \text{ para } j = 2, \dots, n$$

Exercício: Determinar o valor de $T(n)$ para o caso médio.

23 OUTRO EXEMPLO

- O programa abaixo encontra o maior valor em um vetor de tamanho n:

```
int arrayMax (int A[], int n)
{
    currentMax = A[0];
    for (i=1; i<n; i++) {
        if (A[i] > currentMax)
            currentMax = A[i];
    }
    return currentMax;
}
```

1
1 + (repete n-1 vezes) [1 teste,
1 incremento, 1 teste,
1 atribuição (no máximo)]
1
Total: 3 + (n-1).4 = 4n-1

- Inspeccionando o código, podemos calcular, em função de n, o número máximo de operações primitivas executadas.

24 ESTIMATIVA DO TEMPO DE EXECUÇÃO

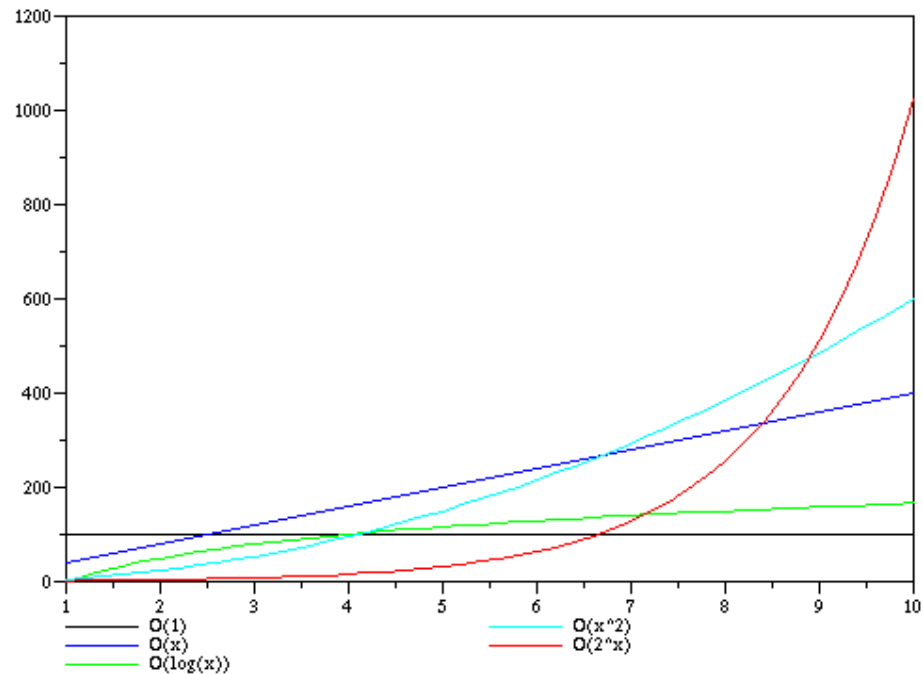
- No pior caso, o algoritmo `arrayMax` executa $4n-1$ operações primitivas.
- Definições:
 - a : tempo gasto na execução da operação primitiva mais rápida
 - b : tempo gasto na execução da operação primitiva mais lenta
- Seja $T(n)$ o tempo real de execução de pior caso de `arrayMax`.
- Portanto, $a.(4n-1) \leq T(n) \leq b.(4n-1)$
- O tempo de execução $T(n)$ é limitado por duas funções lineares.

25 TAXA DE CRESCIMENTO DO TEMPO E EXECUÇÃO

- Alterações nos ambientes de hardware ou software:
 - afetam $T(n)$ apenas por um fator constante;
 - não alteram a taxa de crescimento de $T(n)$: continua linear!
- Portanto, a linearidade de $T(n)$ é uma propriedade intrínseca do algoritmo `arrayMax`.
- Cada algoritmo tem uma taxa de crescimento que lhe é intrínseca.
- O que varia, de ambiente para ambiente, é somente o tempo absoluto de cada execução, que depende de fatores relacionados com o hardware e o software utilizados.

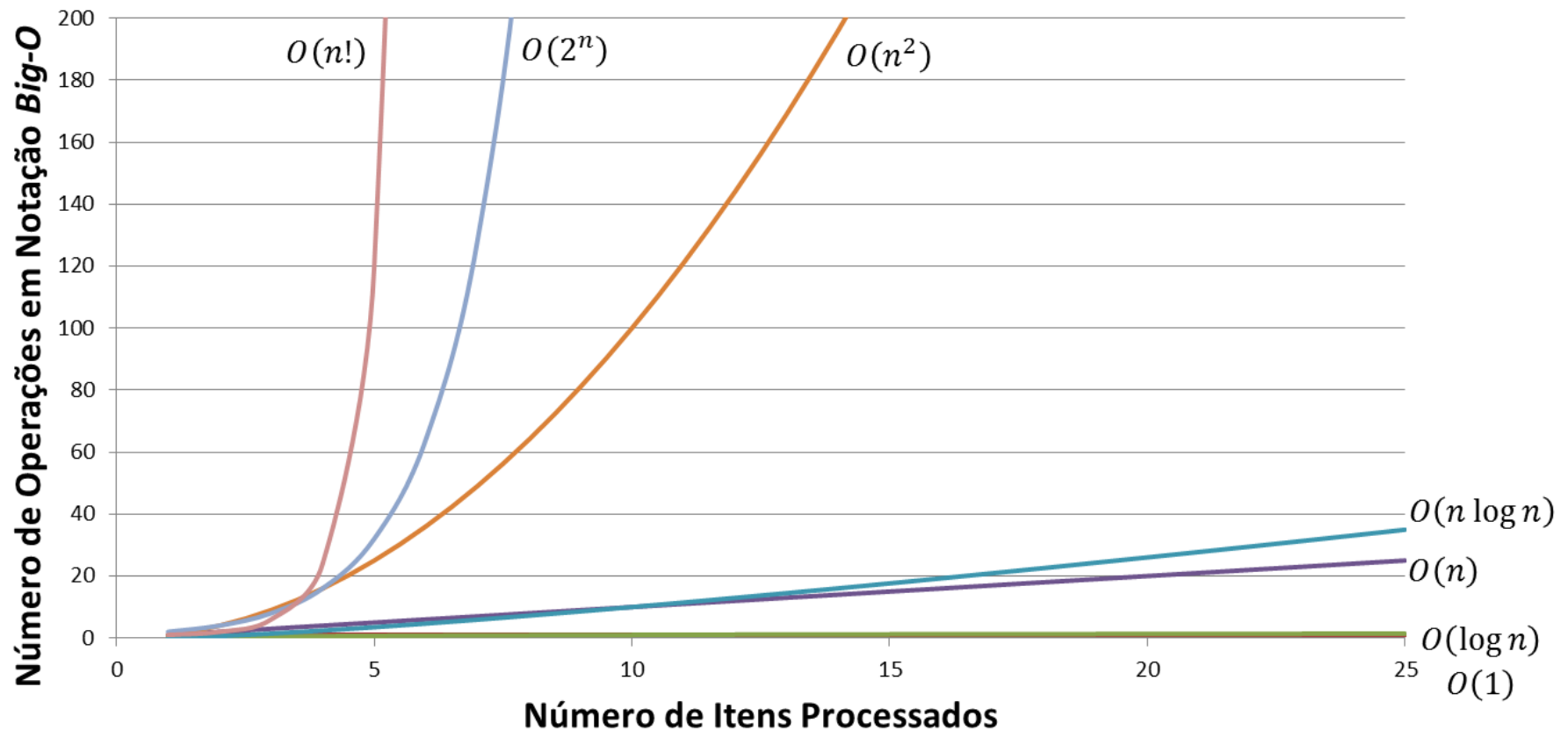
26 TAXAS DE CRESCIMENTO

- Exemplos de taxas de crescimento:
 - Linear $\approx n$
 - Quadrática $\approx n^2$
 - Cúbica $\approx n^3$
- A taxa de crescimento não é afetada por:
 - fatores constantes;
 - fatores de ordem mais baixa.
- Exemplos:
 - $10^2n + 10^5$: é uma função linear
 - $10^5n^2 + 10^8n$: é uma função quadrática
 - $10^{-9}n^3 + 10^2n^2$: é uma função cúbica



27

Ilustração das Complexidades Mais Comuns - Notação *Big-O*



28 EXERCÍCIO

- Elabore o Algoritmo do bubble sort e calcule o seu tempo $T(n)$ de execução no pior caso.

29

FIM DA AULA 4

Próxima aula:
Busca em Texto