# Classes de Comportamento Assintótico Projeto e Análise de Algoritmos

#### Felipe Cunha

Pontifícia Universidade Católica de Minas Gerais

- Se f é uma função de complexidade para um algoritmo F, então O(f) é considerada a complexidade assintótica ou o comportamento assintótico do algoritmo F.
- A relação de dominação assintótica permite comparar funções de complexidade.
- Entretanto, se as funções f e g dominam assintoticamente uma a outra, então os algoritmos associados são equivalentes.
- Nestes casos, o comportamento assintótico não serve para comparar os algoritmos.
- Por exemplo, considere dois algoritmos F e G aplicados à mesma classe de problemas, sendo que F leva três vezes o tempo de G ao serem executados, isto é, f(n) = 3g(n), sendo que O(f(n)) = O(g(n)).
- Logo, o comportamento assintótico não serve para comparar os algoritmos F e G, porque eles diferem apenas por uma constante.

## Comparação de Programas

- Podemos avaliar programas comparando as funções de complexidade, negligenciando as constantes de proporcionalidade
- Um programa com tempo de execução O(n) é melhor que outro com tempo O(n²)
  - Porém, as constantes de proporcionalidade podem alterar esta consideração
- Exemplo: um programa leva 100n unidades de tempo para ser executado e outro leva 2n². Qual dos dois programas é melhor?
  - Depende do tamanho do problema
  - Para n < 50, o programa com tempo 2n² é melhor do que o que possui tempo 100n
  - Para problemas com entrada de dados pequena é preferível usar o programa cujo tempo de execução é O(n²)
  - Entretanto, quando n cresce, o programa com tempo de execução O(n²) leva muito mais tempo que o programa O(n)

- Complexidade constante  $\leftarrow f(n) = O(1)$ 
  - O uso do algoritmo independe do tamanho de n
  - As instruções do algoritmo são executadas um número fixo de vezes
  - O que significa um algoritmo ser O(2) ou O(5)?

- Complexidade Logarítmica  $\leftarrow f(n) = O(\log n)$ 
  - Ocorre tipicamente em algoritmos que resolvem um problema transformando-o em problemas menores
  - Nestes casos, o tempo de execução pode ser considerado como sendo menor do que uma constante grande
- Supondo que a base do logaritmo seja 2:
  - o Para n = 1 000,  $\log_2 \approx 10$
  - Para n = 1 000 000,  $\log_2 \approx 20$
- Exemplo:
  - Algoritmo de pesquisa binária

- Complexidade Linear  $\leftarrow f(n) = O(n)$ 
  - Em geral, um pequeno trabalho é realizado sobre cada elemento de entrada
  - Esta é a melhor situação possível para um algoritmo que tem que processar/produzir n elementos de entrada/saída
  - Cada vez que n dobra de tamanho, o tempo de execução também dobra
- Exemplo:
  - Algoritmo de pesquisa sequencial

- Complexidade Linear Logarítmica  $\leftarrow f(n) = O(n \log n)$ 
  - Este tempo de execução ocorre tipicamente em algoritmos que resolvem um problema quebrando-o em problemas menores, resolvendo cada um deles independentemente e depois agrupando as soluções
  - Caso típico dos algoritmos baseados no paradigma divisão-econquista
- Supondo que a base do logaritmo seja 2:
  - Para n = 1 000 000,  $\log_2 \approx 20\,000\,000$
  - Para n = 2 000 000,  $\log_2 \approx 42\ 000\ 000$
- Exemplo:
  - Algoritmo de ordenação MergeSort

- Complexidade Quadrática  $\leftarrow f(n) = O(n^2)$ 
  - Algoritmos desta ordem de complexidade ocorrem quando os itens de dados são processados aos pares, muitas vezes em um anel dentro do outro
  - o Para n = 1000, o número de operações é da ordem de 1000000
  - Sempre que n dobra o tempo de execução é multiplicado por 4
  - Algoritmos deste tipo são úteis para resolver problemas de tamanhos relativamente pequenos

#### Exemplos:

Algoritmos de ordenação simples como seleção e inserção

- Complexidade Cúbica  $\leftarrow f(n) = O(n^3)$ 
  - Algoritmos desta ordem de complexidade geralmente são úteis apenas para resolver problemas relativamente pequenos
  - Para n = 100, o número de operações é da ordem de 1000000
  - Sempre que n dobra o tempo de execução é multiplicado por 8

- Exemplo:
  - Algoritmo para multiplicação de matrizes

- Complexidade Exponencial  $\leftarrow f(n) = O(2^n)$ 
  - Algoritmos desta ordem de complexidade não são úteis sob o ponto de vista prático
  - Eles ocorrem na solução de problemas quando se usa a força bruta para resolvê-los
  - Para n = 20, o tempo de execução é cerca de 1000000
  - Sempre que n dobra o tempo de execução fica elevado ao quadrado

- Exemplo:
  - Algoritmo do Caixeiro Viajante

- Complexidade Exponencial  $\leftarrow f(n) = O(n!)$ 
  - Um algoritmo de complexidade O(n!) é dito ter complexidade exponencial, apesar de O(n!) ter comportamento muito pior do que O(2n)
  - Geralmente ocorrem quando se usa força bruta na solução do problema

#### Considerando:

- on = 20, temos que 20! = 2432902008176640000, um número com 19 dígitos
- n = 40 temos um número com 48 dígitos

## Comparação de funções de complexidade

Função	Tamanho n					
de custo	10	20	30	40	50	60
n	0,00001	0,00002	0,00003	0,00004	0,00005	0,00006
	s	s	s	s	s	s
n <sup>2</sup>	0,0001	0,0004	0,0009	0,0016	0,0.35	0,0036
	s	s	s	s	s	s
$n^3$	0,001	0,008	0,027	0,64	0,125	0.316
	s	s	s	s	s	s
n <sup>5</sup>	0,1	3,2	24,3	1,7	5,2	13
	s	s	s	min	min	min
2 <sup>n</sup>	0,001	1	17,9	12,7	35,7	366
	s	s	min	dias	anos	séc.
3 <sup>n</sup>	0,059	58	6,5	3855	10 <sup>8</sup>	10 <sup>13</sup>
	s	min	anos	séc.	séc.	séc.

Função de	Computador	Computador 100	Computador 1000
custo de tempo	atual	vezes mais rápido	vezes mais rápido
n	$t_1$	100 t <sub>1</sub>	1000 t <sub>1</sub>
$n^2$	$t_2$	10 t <sub>2</sub>	$31,6 t_2$
$n^3$	t <sub>3</sub>	4,6 t <sub>3</sub>	10 t <sub>3</sub>
$2^n$	$t_4$	$t_4 + 6, 6$	$t_4 + 10$

# Comparação de funções de complexidade

