

Crescimento de funções. Notação assintótica.

Fernando Lobo

Algoritmos e Estrutura de Dados

1 / 21

Motivação

- Ter um modo de descrever a escalabilidade de algoritmos.
- Exemplo: Quando duplicamos o tamanho do input, o que é que acontece ao tempo de execução?
- Estamos interessados na ordem (ou taxa) de crescimento do tempo de execução de algoritmos.
- Usamos a notação assintótica para descrever essa taxa de crescimento.
 - ▶ O → em inglês, big oh
 - ▶ Ω → big omega
 - ▶ Θ → big theta

2 / 21

Notação O

- Seja $T(n)$ uma função (ex: tempo que INSERTION-SORT demora a ordenar n elementos.)
- Dizemos que $T(n) = O(f(n))$ se para valores de n suficientemente grandes,

$$T(n) \leq c \cdot f(n), \text{ em que } c \text{ é uma constante positiva}$$

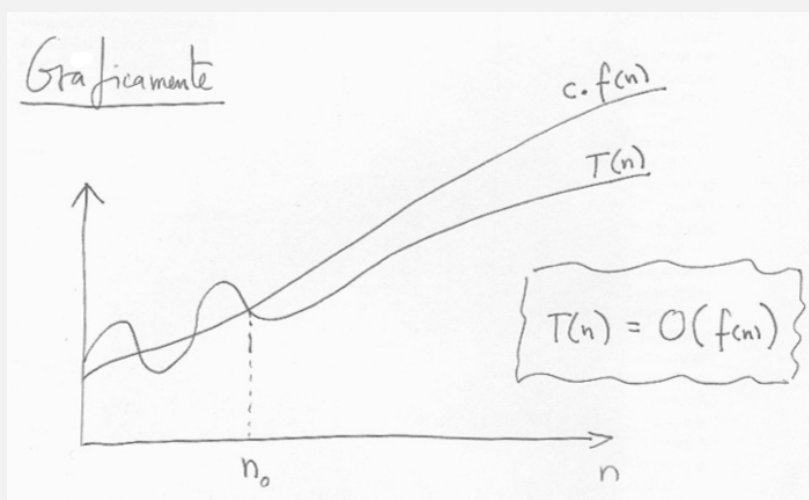
- O sinal '=' é um abuso de notação (significa \in)
- Lê-se $T(n)$ é de ordem $f(n)$
- O inverso não é verdadeiro.

3 / 21

Notação O

- Formalmente $O(f(n))$ é um conjunto de funções.

$$O(f(n)) = \{T(n) : \exists c > 0 \exists n_0 > 0 \forall n > n_0 \ 0 \leq T(n) \leq c \cdot f(n)\}$$



- $f(n)$ é assintoticamente um limite superior para $T(n)$, a menos de um factor constante.

4 / 21

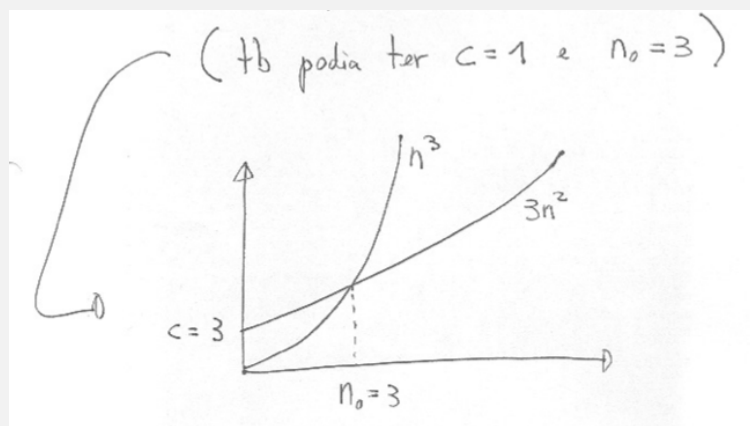
Exemplo

- $3n^2 = O(n^2)$
- Porquê? Porque conseguimos “arranjar” um c e um n_0 tal que:
 $3n^2 \leq c \cdot n^2, \forall n > n_0$
- Basta colocar $c = 3, n_0 = 1$
(também podemos colocar $c = 5, n_0 = 83$)
- O importante é encontrarmos um c e um n_0 .

5 / 21

Outro exemplo

- $3n^2 = O(n^3)$
- Também conseguimos “arranjar” um c e um n_0 tal que: $3n^2 \leq c \cdot n^3, \forall n > n_0$
- Por exemplo $c = 3, n_0 = 1$



6 / 21

Outro exemplo

- $1000n^2 + 1000n = O(n^2)$
- Temos de mostrar que $1000n^2 + 1000n \leq c \cdot n^2$, para um $c > 0$,
 $\forall n > n_0$
- Ex: $c = 1200$

$$1000n^2 + 1000n \leq 1200n^2$$

$$1000n \leq 200n^2$$

$$n \geq 5$$

- Em resumo: Para $c = 1200$ e $n_0 > 5$,

$$1000n^2 + 1000n \leq c \cdot n^2$$

7 / 21

Outro exemplo

- Mostrar que $T_{\text{INSERTION-SORT}}(n) = an^2 + bn + c$, com a, b, c constantes, é $O(n^2)$
- $\exists k > 0 \exists n_0 > 0 : an^2 + bn + c \leq kn^2, \forall n > n_0$
- Basta ver que para $n \geq 1$: (\rightsquigarrow 1 é o nosso n_0)
 - ▶ $bn \leq bn^2$
 - ▶ $c \leq cn^2$
- Logo:

$$\begin{aligned} an^2 + bn + c &\leq an^2 + bn^2 + cn^2 \\ &= (a + b + c)n^2 \\ &= kn^2 \end{aligned}$$

Ou seja: $n_0 = 1, k = (a + b + c)$ \square

8 / 21

Notação O dá-nos um limite superior

- $T_{\text{INSERTION-SORT}}(n) = O(n^2)$
- mas também é $O(n^3)$
- e também é $O(n^7)$
- e também é $O(2^n)$
- etc.

9 / 21

Notação Ω

- limite assintótico inferior
- $T(n) = \Omega(f(n))$ se para valores de n suficientemente grandes,

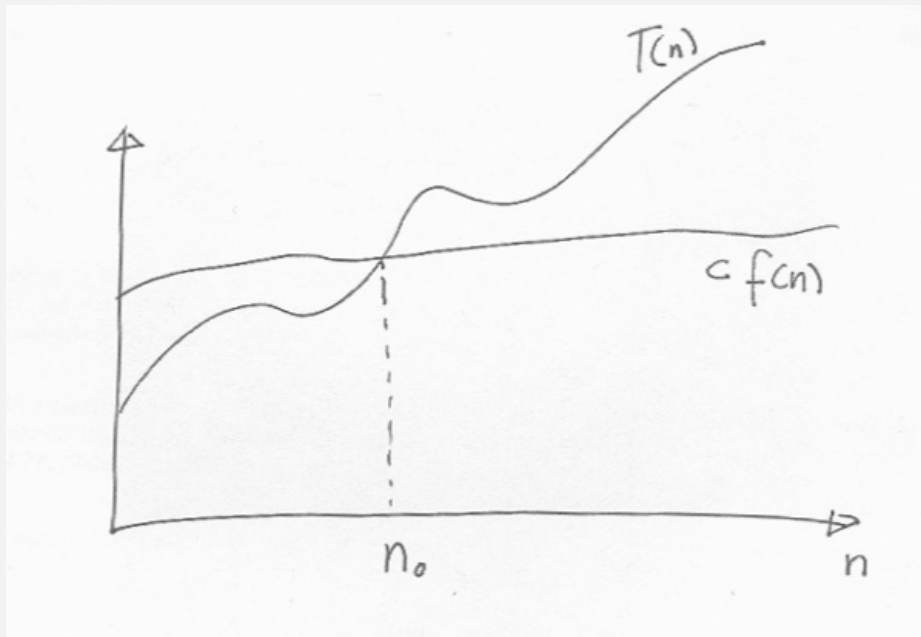
$$T(n) \geq c \cdot f(n), \text{ em que } c \text{ é uma constante positiva}$$

- Formalmente $\Omega(f(n))$ também é um conjunto de funções:

$$\Omega(f(n)) = \{T(n) : \exists_{c>0} \exists_{n_0>0} \forall_{n>n_0} 0 \leq c \cdot f(n) \leq T(n)\}$$

10 / 21

Graficamente



11 / 21

Exemplos

Exemplos de funções que pertencem a $\Omega(n^2)$

- n^2
- $1000n^2 + 100n$
- n^3
- 2^n

12 / 21

Exemplos

Exemplos de funções que pertencem a $O(n^2)$

- n^2
- $1000n^2 + 100n$
- $n \lg n$
- $70n$
- 5

13 / 21

Notação Θ

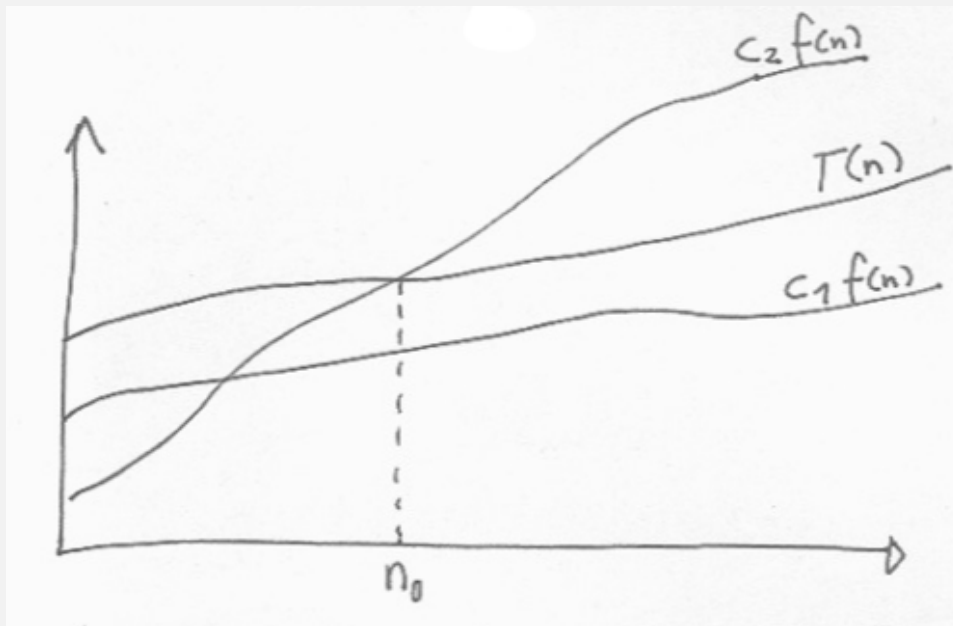
- limite assintótico “apertado”
(asymptotic tight bound, em inglês)

$$\Theta(f(n)) = \{T(n) : \exists_{c_1 > 0} \exists_{c_2 > 0} \exists_{n_0 > 0} \forall_{n > n_0} : \\ 0 \leq c_1 \cdot f(n) \leq T(n) \leq c_2 \cdot f(n)\}$$

- $T(n)$ está “ensanduichado” entre $c_1 \cdot f(n)$ e $c_2 \cdot f(n)$, para $n > n_0$.

14 / 21

Graficamente



15 / 21

Teorema

$$f(n) = \Theta(g(n))$$

sse:

$$f(n) = O(g(n)) \text{ e } f(n) = \Omega(g(n))$$

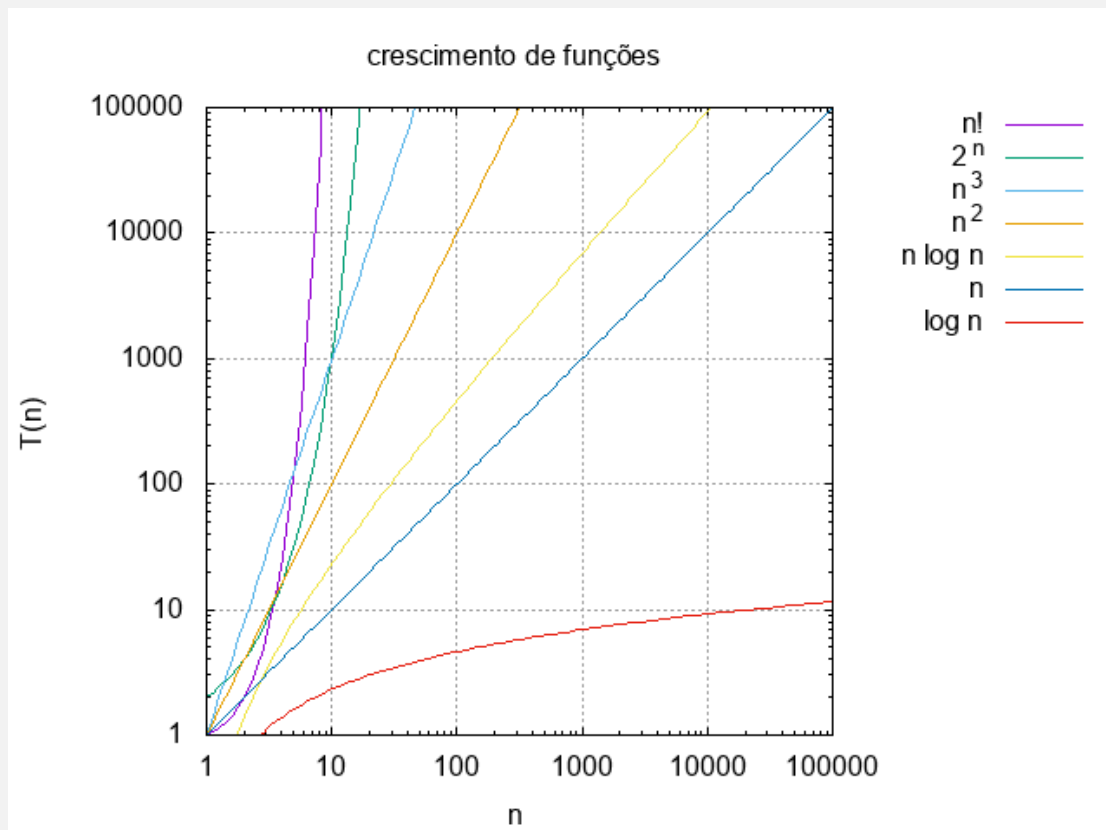
16 / 21

Tempos de execução típicos

Complexidade	Exemplos
$\Theta(1)$	Hashing
$\Theta(\lg n)$	Pesquisa binária, pesquisa numa árvore balanceada
$\Theta(n)$	Pesquisa linear
$\Theta(n \lg n)$	MergeSort, QuickSort, HeapSort
$\Theta(n^2)$	InsertionSort
$\Theta(n^3)$	Algoritmo tradicional para multiplicação de matrizes
$\Theta(a^n)$, $a > 1$	Gerar todos os subconjuntos de um conjunto
$\Theta(n!)$	Caixeiro viajante

- Algoritmos com complexidade polinomial dizem-se tratáveis. Os outros são intratáveis.

17 / 21



18 / 21

Revisões de matemática

19 / 21

Revisão sobre exponenciais e logaritmos

- Exponenciais e logaritmos estão sempre a aparecer na análise de algoritmos.
- Exponenciais:
 - ▶ $a^m \cdot a^n = a^{m+n}$
 - ▶ $(a^m)^n = a^{m \cdot n}$
 - ▶ $a^{-1} = 1/a$
- Logaritmos:
 - ▶ $a = b^{\log_b a}$
 - ▶ $\log_c(a \cdot b) = \log_c a + \log_c b$
 - ▶ $\log_b a^n = n \cdot \log_b a$
 - ▶ $\log_b a = \frac{\log_c a}{\log_c b}$
 - ▶ $\log_b a = \frac{1}{\log_a b}$

20 / 21

Polinómios crescem de modo mais lento que exponenciais

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n^b}{a^n} = 0 \quad \forall a, b \in \mathbb{R}, a > 1$$

Logo:

$$n^b = O(a^n) \quad \forall a, b \in \mathbb{R}, a > 1$$

Exemplos:

$$\begin{aligned} 1000n^3 &= O(2^n) \\ 1000n^{500} &= O(1.000001^n) \end{aligned}$$

- Qualquer função exponencial de base maior que 1 cresce mais rápido que qualquer função polinomial (qualquer que seja o grau do polinómio).

21 / 21

Logaritmos crescem de modo mais lento que polinómios

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\lg^b n}{n^a} = 0 \quad \forall a > 0$$

Logo:

$$\lg^b n = O(n^a) \quad \forall a > 0$$

- Qualquer função polinomial de grau positivo cresce mais rápido que qualquer função polilogaritmica.

22 / 21