

Análise Matemática

Logaritmo → todo expoente cuja base é positiva e diferente de 1.

$$a^c = b \Leftrightarrow \log_a b = c$$

Logaritmo de **b** na base **a** igual a **c**.

- Logaritmo = c
- Base = a
- Logaritmando = \boldsymbol{b}
- Exemplo: $\log_{10} 1000 \Rightarrow 10^{c} = 1000 \Rightarrow c = 3$

Sejam os algoritmos que têm n=1000 entradas, e cujas funções f(n) determinam o tempo estimado de execução para cada algoritmo. Calcular o tempo (considerando em μ s) de execução em cada caso.

		f(n)	tempo estimado de execução
a)	Algoritmo 1	$\log_{10} n$	$t = log \ 1000 = 3 \ \mu s$
b)	Algoritmo 2	\sqrt{n}	$t = \sqrt{1000} \cong 31,62 \ \mu s$
c)	Algoritmo 3	n	$t = 1000 \ \mu s$
d)	Algoritmo 4	$n \log_{10} n$	$t = 1000 * log 1000 = 3000 \mu s$
e)	Algoritmo 5	n^2	$t = 1000^2 = 10000000 \ \mu s = 1s$
f)	Algoritmo 6	n^3	$t = 1000^3 = 10000000000 \ \mu s = 1000s \cong 16,67min$
g)	Algoritmo 7	2^n	$t = 2^{1000} \rightarrow \infty$
h)	Algoritmo 8	n!	$t = 1000! \rightarrow \infty$

Complexidade de Tempo \rightarrow seja A um algoritmo e $\{E_1, ..., E_m\}$ o conjunto de todas as entradas possíveis de A. Denote por ti o número de passos efetuados por

 \boldsymbol{A} , quando a entrada for $\boldsymbol{E_i}$, então definem-se:

- \rightarrow Complexidade do pior caso = $max_{Ei \in E} \{t_i\},$
- \rightarrow Complexidade do melhor caso = $min_{Ei \in E}$ $\{t_i\}$,
- ightharpoonup Complexidade do caso médio = $\Sigma_{1 \le i \le m}$ pi ti,

A Complexidade do pior caso corresponde ao número de passos que o algoritmo efetua no seu pior

← caso de execução, ou seja, para a entrada mais desfavorável.

A complexidade de pior caso fornece um limite superior para o número de passos que um algoritmo pode efetuar.

onde p_i é a probabilidade de ocorrência da entrada E_i .

As Complexidades têm por objetivo avaliar a eficiência de **tempo** ou **espaço** (pode ser compreendido como o número de itens de entrada ou como a quantidade de bits para representar a entrada).

→ A complexidade de tempo de pior caso corresponde ao número de passos que o algoritmo efetua para uma entrada maior ou mais desfavorável (por exemplo no caso de ordenação de números, uma entrada favorável seria se os números já estivessem ordenados). Neste caso há um limite superior para o número de passos que o algoritmo pode efetuar. O termo complexidade é empregado como significado de pior caso.

Expressão do tempo de execução Exemplo: algoritmo de ordenação por inserção:

Considerando modelo de computação genérico de máquina de acesso aleatório à memória (*random-access machine*, *RAM*).

 \rightarrow Considerando que a execução de cada i-ésima instrução de código leve um tempo c_i onde c_i é uma constante. Para escrever a expressão do tempo de execução do algoritmo são utilizados todos os "custos" de tempo de instrução c_i assim como o número de **vezes** que cada instrução é executada, sendo n=A.dimensão.

for j = 2 to A.dimensão	c_1	n	t _i = número de
temporário = A[j]	c_2	n - 1	vezes que o laço
//inserir $A[j]$ na seq ordenada $A[1 \dots j-1]$	0	n - 1	while é executado
i = j - 1	C_4	n - 1	para aquele valor
while $i > 0$ e $A[i] > temporário$	c_5	$\sum_{j=2}^{n} t_j$	de j.
A[i+1] = A[j]	c_6	$\sum_{j=2}^{n} (t_j)$	_ 1)
i = i - 1	<i>C</i> ₇	$\sum_{j=2}^{n} (t_j)$	_ 1)
A[i+1] = temporário	c_8	n - 1	

Expressão do tempo de execução Algoritmo de ordenação por inserção:

→ O tempo total de execução é a soma de todos os tempos de execução para cada instrução.

$$T_{(n)} = c_1 \cdot n + c_2 \cdot (n-1) + c_4 \cdot (n-1) + c_5 \cdot \sum_{j=2}^{n} t_j + c_6 \cdot \sum_{j=2}^{n} (t_{j-1}) + c_7 \cdot \sum_{j=2}^{n} (t_{j-1}) + c_8 \cdot (n-1)$$

	custo	vezes
for j = 2 to A.dimensão	c_1	n
$tempor\'ario = A[j]$	c_2	n-1
//inserir $A[j]$ na seq ordenada $A[1 \dots j-1]$	0	n - 1
i = j - 1	c_4	n - 1
while $i > 0$ e $A[i] > temporário$	c_5	$\sum_{j=2}^{n} t_j$
A[i+1] = A[j]	c_6	$\sum_{j=2}^{n} (t_{j-1})$
i = i - 1	C_7	$\sum_{j=2}^{n} (t_{j-1})$
A[i+1] = temporário	c ₈	n - 1

Expressão do tempo de execução Algoritmo de ordenação por inserção:

$$T_{(n)} = c_1 \cdot n + c_2 \cdot (n-1) + c_4 \cdot (n-1) + c_5 \cdot \sum_{j=2}^{n} t_j + c_6 \cdot \sum_{j=2}^{n} (t_{j-1}) + c_7 \cdot \sum_{j=2}^{n} (t_{j-1}) + c_8 \cdot (n-1)$$

- \rightarrow Se o arranjo já estiver ordenado (**melhor caso**) pode-se expressar o tempo de execução como $T_{(n)} = a.n + b$ para constantes a e b que dependam dos custos de instrução c_i e desse modo o tempo de execução se torna uma função linear de n.
- \rightarrow Para o **pior caso**, ou seja, se o arranjo estiver ordenado em ordem inversa, o tempo de execução do algoritmo de ordenação por inserção pode ser expresso por: $T_{(n)} = a.n^2 + b.n + c$ onde a, b e c dependem dos custos de instrução c_i .
- → O tempo de execução é portanto uma função quadrática de n
- \rightarrow Os custos de instrução representados pelas constantes a, b e c, podem ser desprezados assim como os termos de ordem mais baixa (n). Taxa de crescimento ou ordem de crescimento do tempo de execução \rightarrow Seria considerada então apenas a ordem de crescimento mais alta, no caso n^2 . Então o tempo de execução para o pior caso seria simplificado para $\Theta(n^2)$ ["teta de n ao quadrado"].

Notação Assintótica

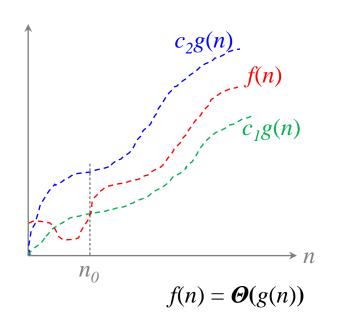
Quando a dimensão da entrada para um algoritmo for grande o suficiente para tornar relevante apenas a ordem de crescimento do tempo de execução \mathbf{n}^{m} , está se estudando a **eficiência assintótica do algoritmo**.

A Notação Assintótica é utilizada para descrever o tempo de execução assintótico de um algoritmo e são definidas em termos de funções cujos domínios são o conjunto dos números naturais $\mathbb{N} = \{0, 1, 2, ...\}$.

Notação \(\text{O} \) (téta)

 $T_{(n)} = \Theta(n^2)$ é o tempo de execução para o pior caso do algoritmo de ordenação por inserção. Para uma dada função g(n), denota-se por $\Theta(g(n))$ o conjunto de funções:

$$\Theta(g(n)) = f(n)$$
: (tal que) { existem constantes positivas c_1 , c_2 e n_0 tais que $0 \le c_1 g(n) \le f(n) \le c_2 g(n)$ para todo $n \ge n_0$ }

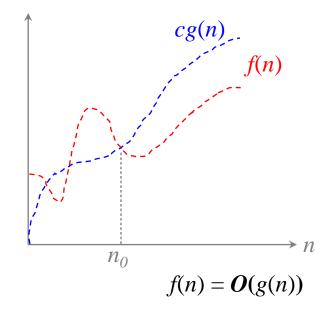


Para todos os valores de n em n_0 ou à direita de n_0 , o valor de f(n) encontra-se em $c_1g(n)$ ou acima de seus valores, e em $c_2g(n)$ ou abaixo de seus valores. Ou seja, para todo $n \ge n_0$ a função f(n) é igual a g(n) dentro de um fator constante. Diz-se, então, que g(n) é um limite assintoticamente restrito para f(n).

Notação O (ó grande)

A notação Θ limita assintoticamente uma função acima e abaixo. Quando se tem apenas um *limite assintótico superior*, utiliza-se a notação O. Para uma dada função g(n), denota-se por O(g(n)) [lê-se "O grande de g de n"] o conjunto de funções:

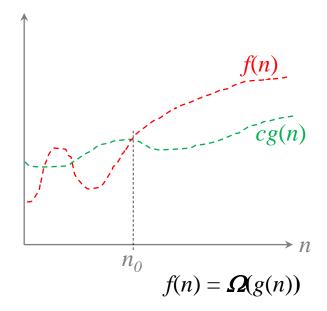
$$O(g(n)) = f(n)$$
: (tal que) { existem constantes positivas $c \in n_0$ tais que $0 \le f(n) \le cg(n)$ para todo $n \ge n_0$ }



Para todos os valores de n em n_0 ou à direita de n_0 , o valor de f(n) encontra-se abaixo de cg(n) ou em cg(n).

Notação Ω (ômega grande)

A notação Ω fornece um *limite assintótico inferior*. Para uma dada função g(n), denota-se por $\Omega(g(n))$ [lê-se "ômega grande de g de n"] o conjunto de funções: $\Omega(g(n)) = f(n)$: (tal que) { existem constantes positivas $c \in n_0$ tais que $0 \le cg(n) \le f(n)$ para todo $n \ge n_0$ }



Para todos os valores de n em n_0 ou à direita de n_0 , o valor de f(n) encontra-se em cg(n) ou acima de cg(n).

Tempo de execução do algoritmo de ordenação por inserção → Variável = dimensão da entrada

```
C:\Users\cmari\.spyder-py3\ordenação_mserçao.py
□ v × history_internal.py × função_enumerate.py × iteradores.py × inverte_sequência.py × datetime.py × soma_matricial.py ×
                                                                                                       ordenação_inserção.py
         # -*- coding: utf-8 -*-
                                                             Console 1/A
         Created on Thu Jul 7 10:00:53 2022
         @author: cmari
                                                             In [8]: runfile('C:/Users/cmari/.spyder-py3/ordenação_inserção.py', wdir='C:/Users/
                                                             cmari/.spyder-py3')
                                                             MATRIZ A: [5, 2, 4, 6, 1, 3]
         import time
                                                             dimensão da matriz A = 6
         #from datetime import datetime
                                                             MATRIZ A ordenada = [1, 2, 3, 4, 5, 6]
                                                             tempo de execução = 0.0
 11
12
         A = [5, 2, 4, 6, 1, 3]
                                                                                  i = 1
  13
         print("MATRIZ A:", A)
                                                                                   temporário = A[1] = 2
         print("dimensão da matriz A = ", len(A))
  15
                                                                                   i = j - 1 = 1 - 1 = 0
         tempo inicial = time.time()
                                                                                   enquanto i \ge 0 e A[i] > temporário
         for p in range(1):
  17
                                                                                        (i = 0 | e A[0] = 5 > temporário = 2)
            for j in range(1, len(A)):
                 temporário = A[j]
                i = j - 1
                                                                                        A[1] \leftarrow A[i=0] = 5
  21
                while i \ge 0 and A[i] > temporário:
   22
                    A[i + 1] = A[i]
                    i = i - 1
  23
                A[i + 1] = temporário
                                                                                   A[-1+1] = temporário
  25
         tempo_final = time.time()
                                                                                   A[0] = 2
         print("MATRIZ A ordenada = ", A)
                                                                                   \therefore A = [2, 5, 4, 6, 1, 3]
         print("tempo de execução = ", tempo final - tempo inicial)
```

Referências Bibliográficas

- Estruturas de Dados e Seus Algoritmos
 Jayme L. Szwarcfiter & Lilian Markenzon
 3ª edição editora gen LTC 2010 2020
- Matemática Avançada para Engenharia
 Dennis G. Zill & Michael R. Cullen
 Álgebra Linear e Cálculo Vetorial (2) 3ª edição, editora Bookman 2009
- Algoritmos Teoria e Prática
 Thomas H. Cormen, Charles E. Leiserson, Ronald L. Rivest, Clifford Stein.
 3ª edição editora Elsevier gen LTC 2012