

# Algoritmos e Estrutura de Dados

---

Fabrício Olivetti de França

02 de Fevereiro de 2019



1. Análise de Algoritmos
2. Representação Assintótica

# Análise de Algoritmos

---

Frequentemente parte da solução de um problema admite:

- Múltiplos algoritmos
- Múltiplas estruturas de dados com as mesmas funções básicas

Nessas situações, como fazer uma escolha acertada?

A Wikipedia lista cerca de 70 algoritmos de ordenação! Qual deles é o melhor e em qual situação?

Para comparar precisamos quantificar a qualidade de um algoritmo, isso pode ser feito medindo

- O custo computacional do algoritmo
- O uso de memória
- Combinação de ambos

Considere o seguinte algoritmo para encontrar o maior valor de uma lista:

```
int maximo (int * x, int n) {  
.L1     int j = n-1;  
.L2     for (int k=n-2; k>=0; k--)  
        {  
.L3         if (x[k] > x[j])  
            {  
.L4                 j = k;  
            }  
        }  
.L5     return X[j];  
}
```

Esse algoritmo percorre a lista do final para o começo atualizando o índice  $j$  sempre que encontra uma alternativa de maior valor.

Linha	operações
L1	1
L2	n
L3	n-1
L4	A
L5	1

O custo dess algoritmo em número de operações é:

$$1 + n + n - 1 + A + 1 = 2n + A + 1.$$

Em uma análise mais detalhada, traduziríamos o código para a linguagem Assembly e, em seguida, consideraríamos o custo de ciclos de CPU para cada instrução.

Instrução	ciclos
ADD	1
MOV	1
JMP	1
XOR	2

Retornando a nossa análise, uma vez que  $n$  é dado, precisamos estimar o valor de  $A$ . Podemos fazer uma análise:

- **Otimista:** menor valor possível para  $A$ .
- **Pessimista:** maior valor possível para  $A$ .
- **Probabilística:** calcular a média e desvio-padrão (quão perto esperamos que o valor esteja da média).

O menor valor para A é **zero**, ocorre quando  $X_{n-1}$  contém o maior valor.

O maior valor para A é **n-1**, ocorre quando  $X_0$  contém o maior valor.

A média está no intervalo  $[0, n - 1]$ . Mas seu valor é  $\frac{n}{2}$ ?  $\sqrt{n}$ ?

Vamos considerar o índice começando do 1 e terminando em  $n$  e assumir que  $X_1 \neq X_2 \neq \dots \neq X_n$ .

Considerando que as probabilidades de quaisquer permutações de  $X$  são iguais.

Obs.: se conhecermos algum detalhe da natureza dos dados podemos fazer outra suposição.

Para  $n = 3$ :

$\pi$	A
$X_1 < X_2 < X_3$	0
$X_1 < X_3 < X_2$	1
$X_2 < X_1 < X_3$	0
$X_2 < X_3 < X_1$	1
$X_3 < X_1 < X_2$	1
$X_3 < X_2 < X_1$	2

Qual a média dos valores de A?

$\pi$	A
$X_1 < X_2 < X_3$	0
$X_1 < X_3 < X_2$	1
$X_2 < X_1 < X_3$	0
$X_2 < X_3 < X_1$	1
$X_3 < X_1 < X_2$	1
$X_3 < X_2 < X_1$	2

$$\frac{0 + 1 + 0 + 1 + 1 + 2}{6} = \frac{5}{6}$$

$p_{nk}$  = probabilidade que  $A = k$  para  $n$  objetos.

$P_{nk}$  = em quantas permutações de  $n$  objetos  $A = k$ .

$$p_{nk} = \frac{P_{nk}}{n!}$$

$$p_{30} = \frac{2}{6} = \frac{1}{3}$$

$$p_{31} = \frac{3}{6} = \frac{1}{2}$$

$$p_{32} = \frac{1}{6}$$

A média pode ser calculada como:

$$A_n = \sum_k k \cdot p_{nk}$$

A variância  $V_n$  é definida como a média de  $(A - A_n)^2$ :

$$V_n = \sum_k (k - A_n)^2 p_{nk} = \sum_k k^2 p_{nk} - 2A_n \sum_k k \cdot p_{nk} + A_n^2 \sum_k p_{nk}$$

$$V_n = \sum_k k^2 p_{nk} - 2A_n A_n + A_n^2 = \sum_k k^2 p_{nk} - A_n^2$$

O Desvio-Padrão é simplesmente  $\sigma_n = \sqrt{V_n}$ .

Lembrando que:

$$p_{nk} = \frac{P_{nk}}{n!}$$

temos que:

$$P_{nk} = n!p_{nk}$$

Assumindo que  $X_1, X_2, \dots, X_n$  pode ser qualquer permutação de valores.

Fixando  $X_1 = n$  e fixando todo o resto de forma arbitrária, podemos dizer que:

$$A_n^{X_1 \dots X_n} = A_{n-1}^{X_2 \dots X_n} + 1$$

Pois precisará fazer uma troca a mais!

Da mesma forma, se fizermos  $X_1 \neq n$ , temos:

$$A_n^{X_1 \dots X_n} = A_{n-1}^{X_2 \dots X_n}$$

Pois não precisaremos trocar o último elemento.

$$P_{nk} = \underbrace{P_{(n-1)(k-1)}}_{x_1=n} + \underbrace{(n-1)}_{x_1=1,2,\dots,n-1} \cdot \underbrace{P_{(n-1)k}}_{x_1 \neq n}$$

$$\begin{aligned}n! \cdot p_{nk} &= (n-1)! \cdot p_{(n-1)(k-1)} + (n-1)!(n-1) \cdot p_{(n-1)k} \\p_{nk} &= \frac{1}{n} \cdot p_{(n-1)(k-1)} + \frac{(n-1)}{n} \cdot p_{(n-1)k}\end{aligned}$$

Basta definirmos as condições iniciais da recursão:

$$p_{1k} = \begin{cases} 1, & \text{se } k = 0 \\ 0, & \text{c.c.} \end{cases}$$

$$p_{nk} = 0, k < 0$$

$$\begin{aligned} p_{30} &= \frac{1}{3} \cdot p_{2(-1)} + \frac{2}{3} \cdot p_{20} \\ &= \frac{2}{3} \cdot \left( \frac{1}{2} \cdot p_{1(-1)} + \frac{1}{2} \cdot p_{10} \right) \\ &= \frac{2}{3} \cdot \frac{1}{2} \cdot 1 \\ &= \frac{1}{3} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}p_{31} &= \frac{1}{3} \cdot p_{20} + \frac{2}{3} \cdot p_{21} \\ &= \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{2} + \frac{2}{3} \cdot \left( \frac{1}{2} \cdot p_{10} + \frac{1}{2} \cdot p_{11} \right) \\ &= \frac{1}{6} + \frac{2}{3} \cdot \frac{1}{2} \\ &= \frac{1}{2}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned} p_{32} &= \frac{1}{3} \cdot p_{21} + \frac{2}{3} \cdot p_{22} \\ &= \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{2} + \frac{2}{3} \cdot \left( \frac{1}{2} p_{11} + \frac{1}{2} p_{12} \right) \\ &= \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{2} \\ &= \frac{1}{6} \end{aligned}$$

Tendo o valor de  $p_{nk}$  é possível calcular  $A_n, \sigma_n$ .

A sequência de passos para obter esses valores fogem do escopo desse curso (e requer conhecimento de funções geradoras e séries), porém o resultado será:

$$A_n = H_n - 1 = \frac{1}{2} + \frac{1}{3} + \dots + \frac{1}{n} \approx \ln n$$

para  $n$  grande.

# Representação Assintótica

---

A **Análise Assintótica** é utilizada para determinar o comportamento aproximado de um algoritmo para valores grandes de  $n$ .

A **notação-O** é utilizada na matemática para definir termos de erro de aproximação.

Nessa notação os termos mais significativos são escritos explicitamente e o restante são *compactados* com essa notação.

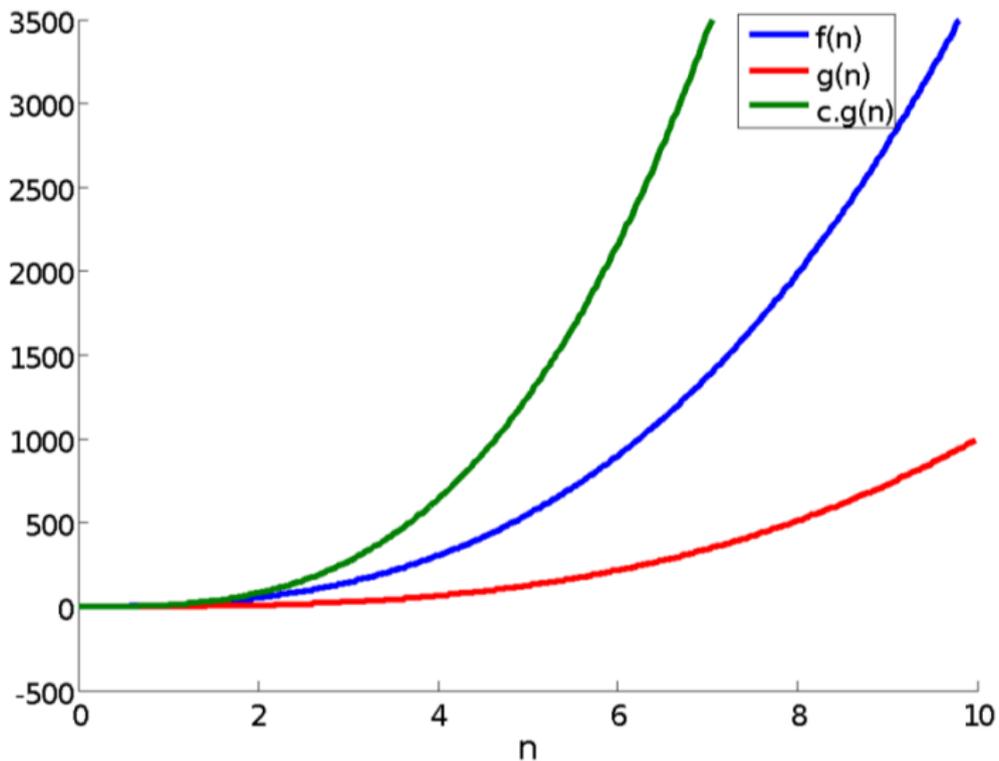
$$\begin{aligned}e^x &= 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \dots \\ &= 1 + x + \frac{x^2}{2!} + O(x^3) \\ &= 1 + x + O(x^2)\end{aligned}$$

para  $x \rightarrow 0$ . Lemos  $O(f(n))$  como uma quantidade desconhecida de baixa magnitude.

A definição da função  $O(\cdot)$  para análise de algoritmos é a de mostrar o termo dominante quando  $n \rightarrow \infty$ .

$$O(f(n)) : \exists M, n_0, |g(n)| \leq M|f(n)| \forall n \geq n_0$$

Para todo  $n \geq n_0$ ,  $g(n)$  se mantém menor que  $M \cdot f(n)$ .

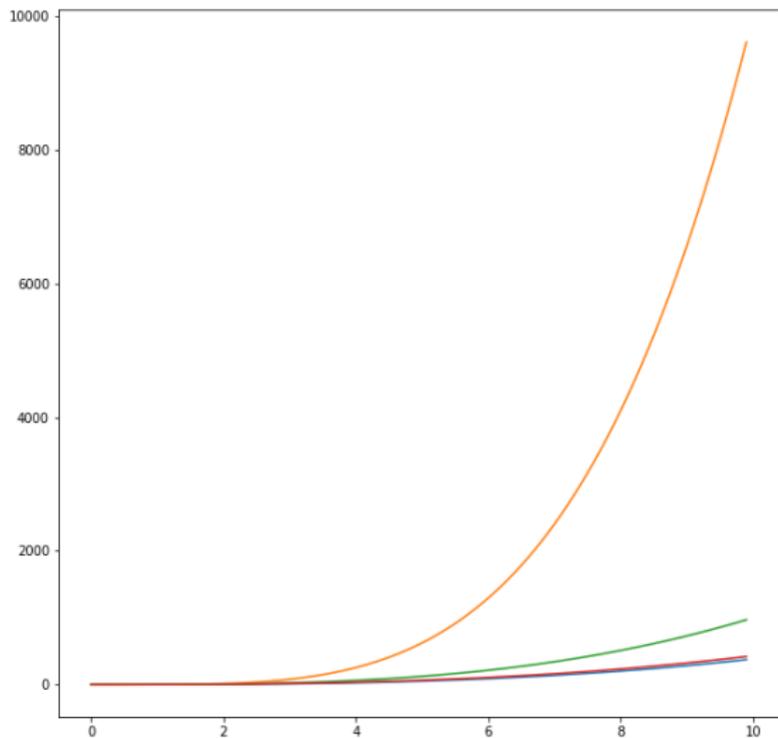


**Notação:** dizemos que  $g(n) = O(f(n))$  se  $f(n)$  aproxima assintoticamente o comportamento de  $g(n)$ . Não podemos dizer que  $O(f(n)) = g(n)$ .

$$\frac{1}{3}n^3 + \frac{1}{2}n^2 + \frac{1}{6}n = O(n^4)$$

$$\frac{1}{3}n^3 + \frac{1}{2}n^2 + \frac{1}{6}n = O(n^3)$$

$$\frac{1}{3}n^3 + \frac{1}{2}n^2 + \frac{1}{6}n = \frac{1}{3}n^3 + O(n^2)$$



Quanto mais próxima da equação real, mais forte é a aproximação.

$$p(n) = a_0 + a_1n + a_2n^2 + \dots + a_mn^m = O(n^m)$$

$$\begin{aligned} |p(n)| &\leq |a_0| + |a_1|n + |a_2|n^2 + \dots + |a_m|n^m \\ &= (|a_0|/n^m + |a_1|/n^{m-1} + |a_2|/n^{m-2} + \dots + |a_m|)n^m \end{aligned}$$

$$\left(\frac{|a_0|}{n^m} + \frac{|a_1|}{n^{m-1}} + \frac{|a_2|}{n^{m-2}} + \dots + |a_m|\right)n^m \leq$$
$$\left(|a_0| + |a_1| + |a_2| + \dots + |a_m|\right)n^m$$

para  $n \geq 1$ .

$$M = |a_0| + |a_1| + |a_2| + \dots + |a_m|, n_0 = 1$$

$$f(n) = O(f(n))$$

$$cO(f(n)) = O(f(n))$$

$$O(f(n)) + O(g(n)) = O(f(n) + g(n))$$

$$O(O(f(n))) = O(f(n))$$

$$O(f(n))O(g(n)) = O(f(n)g(n))$$

$$O(f(n)g(n)) = f(n)O(g(n))$$

Lista de notações em ordem crescente de complexidade

notação	nome
$O(1)$	constante
$O(\log \log n)$	duplo logaritmo
$O(\log n)$	logaritmo
$O(n)$	linear
$O(n \log n)$	loglinear
$O(n^2)$	quadrático
$O(n^c)$	polinomial
$O(c^n)$	exponencial
$O(n!)$	fatorial



A notação-O não pode ser interpretada como um limitante inferior ou superior:  $O(n^2)$  não implica que um algoritmo não pode executar em  $O(n)$  em alguns casos.

Outras notações possíveis:

- notação- $\Omega$ : define um limitante inferior.
- notação- $\Theta$ : define um valor exato exceto por uma constante.

Aprenderemos sobre a **álgebra dos tipos, registros e estruturas lineares**.