

COMPLEXIDADE TEMPORAL E ESPACIAL

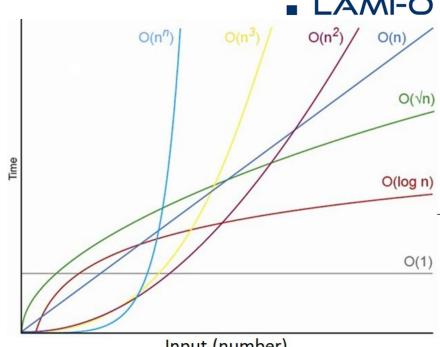
O QUE É COMPLEXIDADE ALGORÍTMICA?

Definição Resumida

É o ramo da ciência da computação que classifica a utilização de recursos na resolução de tarefas.

Definição Longa

A análise da Complexidade de algoritmos se preocupa em quão rápido um algoritmo qualquer executa. A definição de complexidade é dada como uma função T(n) sendo T o tempo da execução e **n** o tamanho do dado de entrada. Queremos definir o tempo gasto por um algoritmo sem a dependência de detalhes de implementação. Mas, é óbvio que T(n) depende da *implementação!* Um algoritmo vai levar diferentes tempos processando as mesmas entradas dependendo de fatores como Velocidade do processador, conjunto de instruções, velocidade do disco e compilador e etc.



Input (number)



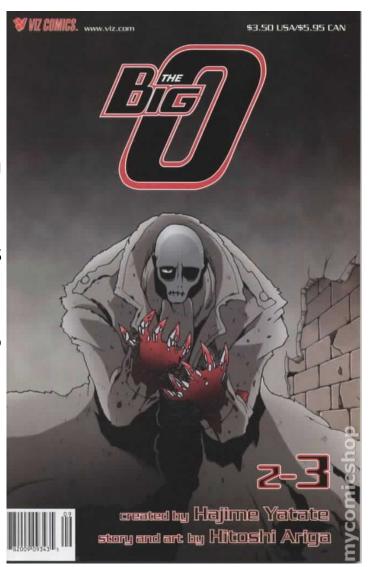
POR QUE É IMPORTANTE ?



- Performance
- Tempo de Execução
- Dinheiro
- A análise de algoritmos é importante, em prática, porque a execução acidental de algoritmos ineficientes pode impactar significativamente a performance do sistema.



- Medida usada para definir a complexidade de um algoritmo.
- Representa o relacionamento entre input e os passos necessários para execução de dada tarefa.
- Usado para medir a complexidade independente do Hardware.

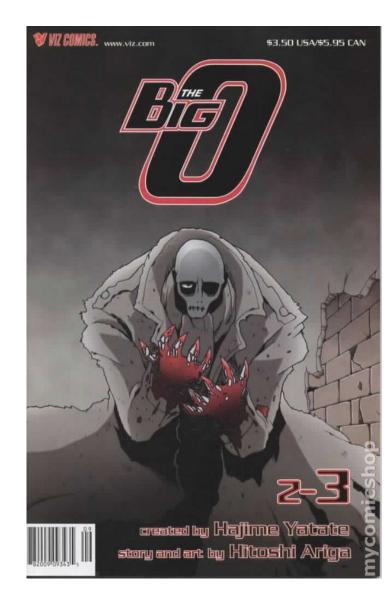




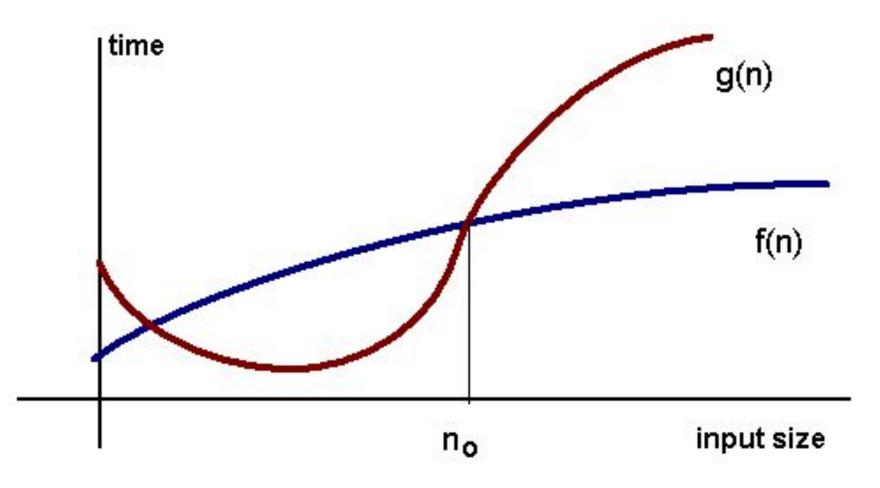
Definição formal:

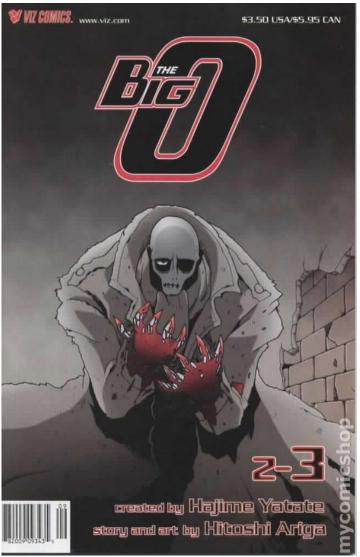
Sejam f e g duas funções definidas no mesmo subconjunto dos números reais pode-se dizer que f(x) = O(g(x)) as $x \to \infty$ se e somente se existe uma constante positiva M tal que para todo valor suficientemente grande de x, o valor absoluto de f(x) é no máximo M multiplicado pelo valor absoluto de g(x). Isto é, f(x) = O(g(x)) se e somente se existe um número real positivo M e um número real x0 tal que $|f(x)| \le M|g(x)|$ para todo $x \ge x_0$.

Em muitos contextos, a premissa que estamos interessados, a taxa de crescimento quando a variável x tende ao infinito, é deixada implícita, e é possível representá-la de forma mais simples em, f(x) = O(g(x)).





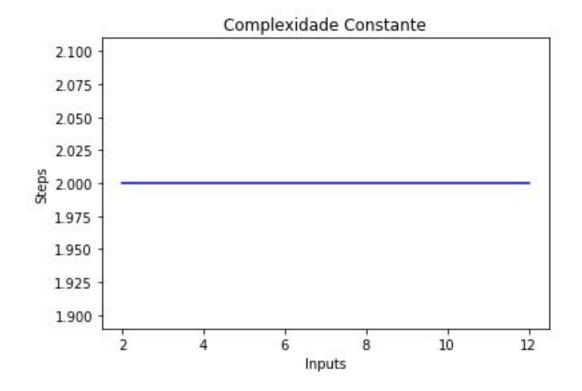






Complexidade Constante (O(C)) Exemplos:

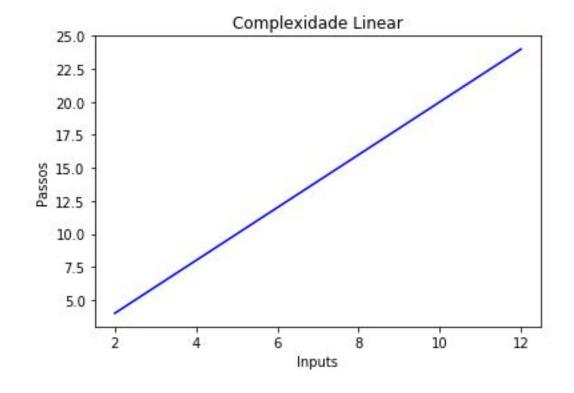
- 1. Acessando um array (int a = ARR[5];)
- 2. Inserindo um nó em uma lista
- 3. Inserindo e retirando nós de pilhas
- 4. Inserindo e retirando nós de listas





Complexidade Linear (O(n)) Exemplos:

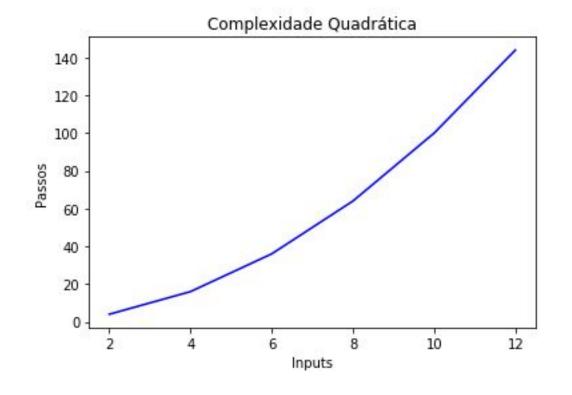
- 1.Pesquisa linear
- Deleção de elemento específico em uma lista encadeada (Não ordenada)
- 3. Comparação de duas strings





Complexidade Quadrática (O(n^2)) Exemplos:

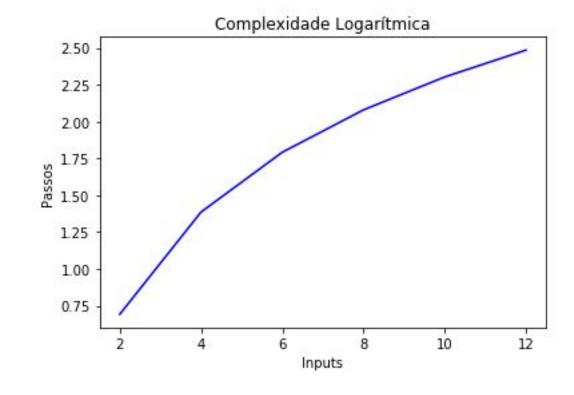
- 1. Insertion sort
- 2. Selection sort
- 3. Bubble sort
- 4. Quicksort





Complexidade Logarítmica(O(log(n))) Exemplos:

- 1. Busca Binária
- 2.Encontrando maior/menor em uma árvore de busca binária
- 3.Alguns algoritmos de dividir e conquista baseados em funcionalidade linear
- 4. Calculando Fibonacci





Exemplos:

Constante

O tempo de execução não é alterado em relação a n.

```
statement;
```

Linear

O tempo de execução do loop é diretamente alterado em proporção a n. Quando n dobra o tempo de execução dobra.

```
for ( i = 0; i < N; i++ )</li>
statement;
```



Exemplos:

Logarítmico

O tempo de execução do algoritmo é proporcional ao número de vezes que n pode ser dividido por 2. Isto é devido ao algoritmo dividir a área de trabalho ao meio em cada

iteração.

```
while ( low <= high ) {</li>
mid = ( low + high ) / 2;
if ( target < list[mid] )</li>
high = mid - 1;
else if ( target > list[mid] )
low = mid + 1;
else break;
}
```



Exemplos:

Quadrático

O tempo de execução de dois loops é proporcional ao quadrado de N. Quando N dobra, o tempo de execução aumenta em N * N.

```
for ( i = 0; i < N; i++ ) {</li>
for ( j = 0; j < N; j++ )</li>
statement;
}
```



Exemplos:

Quadrático

O tempo de execução de dois loops é proporcional ao quadrado de N. Quando N dobra, o tempo de execução aumenta em N * N.

```
for ( i = 0; i < N; i++ ) {</li>
for ( j = 0; j < N; j++ )</li>
statement;
}
```



COMPLEXIDADE TEMPORAL/ESPACIAL

Array Sorting Algorithms

Algorithm	Time Complexity			Space Complexity
	Best	Average	Worst	Worst
Quicksort	$\Omega(n \log(n))$	Θ(n log(n))	0(n^2)	0(log(n))
Mergesort	$\Omega(n \log(n))$	Θ(n log(n))	0(n log(n))	0(n)
Timsort	Ω(n)	Θ(n log(n))	0(n log(n))	0(n)
<u>Heapsort</u>	$\Omega(n \log(n))$	Θ(n log(n))	0(n log(n))	0(1)
Bubble Sort	$\Omega(n)$	0(n^2)	0(n^2)	0(1)
Insertion Sort	Ω(n)	0(n^2)	0(n^2)	0(1)
Selection Sort	Ω(n^2)	0(n^2)	0(n^2)	0(1)
Tree Sort	$\Omega(n \log(n))$	Θ(n log(n))	0(n^2)	0(n)
Shell Sort	$\Omega(n \log(n))$	$\theta(n(\log(n))^2)$	0(n(log(n))^2)	0(1)
Bucket Sort	$\Omega(n+k)$	O(n+k)	0(n^2)	0(n)
Radix Sort	Ω(nk)	Θ(nk)	O(nk)	0(n+k)
Counting Sort	$\Omega(n+k)$	O(n+k)	0(n+k)	0(k)
Cubesort	$\Omega(n)$	Θ(n log(n))	0(n log(n))	0(n)



MUITO OBRIGADO!



BIBLIOGRAFIA

- 1. https://stackabuse.com/big-o-notation-and-algorithm-analysis-with-python-examples/
- 2. https://people.duke.edu/ \sim ccc14/sta-663/AlgorithmicComplexity.html#space-complexity
- 3.https://www.cs.cmu.edu/~adamchik/15-121/lectures/Algorithmic%20Complexity/complexity.html
- 4. https://en.wikipedia.org/wiki/Analysis of algorithms#Relevance
- 5.https://pt.wikipedia.org/wiki/Grande-O#Defini%C3%A7%C3%A3o Formal
- 6.https://lamfo-unb.github.io/2019/04/21/Sorting-algorithms/
- 7.https://www.daniweb.com/programming/computer-science/threads/13488/time-complexity-of-al_aorithm#
- 8.https://www.quora.com/How-do-we-calculate-space-complexity