Resumo sobre complexidade de algoritmos

Métricas:

- Tempo, consumo de memória, etc ...;
- Ordem de crescimento da função em relação ao volume de dados de entrada é o que interessa;

Formas de análise:

- melhor caso;
- caso médio;
- pior caso (mais utilizado);

Busca sequencial em um vetor de tamanho n:

- melhor caso: 1 comparação
- caso médio (n + 1)/2 comparações
- pior caso: n comparações

Por que pior caso?

- pior caso ocorre na maior parte do tempo (ex. Busca em vetor que não encontrou);
- o melhor caso é igual para a maioria dos algoritmos;
- determinar o caso médio é difícil ou impossível em muitas situações;
- o pior caso representa o limite superior da função que representa a complexidade de algoritmo: nunca será pior que o pior caso;

Notação O (big O)

- usada para representar o pior caso de um algoritmo;
- Regras básicas:
 - o Desprezar as constantes da função;
 - o Desprezar multiplicadores;
 - o Considerar a maior ordem da função;
- Exemplo:
 - o Uma operação tem custo medido em tempo dado pela função:

$$T(n) = 3n^2 + 10n + 10 = O(n^2)$$

- Outras propriedades:
 - \circ Constante: O(c) = O(1)
 - o Multiplicação de constantes: O(cT) = cO(T) = O(T)
 - o Adição: $O(T_1) + O(T_2) = O(T_1 + T_2) = max(O(T_1), O(T_2))$
 - Multiplicação: $O(n)*O(n) = O(n^2)$

Por que considerar apenas a maior ordem da função?

- O que interessa na complexidade de um algoritmo é o crescimento da função de complexidade em relação ao crescimento de n. Para valores altos de n, os multiplicadores e constantes da função se tornam pouco significativos:
- Para a função: $T(n) = 3n^2 + 10n + 10$ se calcularmos o percentual de participação de cada parte no resultado temos:
 - \circ Para n = 10:
 - $3n^2 = 73,2\%$ do resultado;
 - 10n = 24,4% do resultado;
 - 10 = 2.4% do resultado

- o Para n = 100:
 - 3n² = 96,7% do resultado;
 10n = 3,2% do resultado;

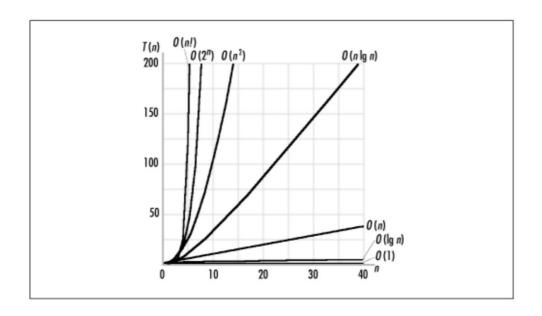
 - 10 = 0.1% do resultado

Funções comuns de complexidade de algoritmos:

Table 4.1. Some Situations Wherein Common Complexities Occur

Complexity	Example
O(1)	Fetching the first element from a set of data
$O(\lg n)$	Splitting a set of data in half, then splitting the halves in half, etc.
O(n)	Traversing a set of data
$O(n \lg n)$	Splitting a set of data in half repeatedly and traversing each half
O(n ²)	Traversing a set of data once for each member of another set of equal size
O(2 ⁿ)	Generating all possible subsets of a set of data
O(n!)	Generating all possible permutations of a set of data

Representação gráfica das funções de crescimento:



Outras representações de complexidade:

- Θ caso médio;
- Ω melhor caso;

Imagens retiradas de: Loudon, Kyle. Mastering Algorithms with C. 1. Ed. O'Reilly, 1999.