

# Estruturas de Dados e Algoritmos

## Frequência II

Carlos Menezes

9 de maio de 2021

# Conteúdo

# 1 Análise de Algoritmos

**Definição 1.1 (Algoritmo)** *Sequência finita de ações executáveis que visam obter uma solução para um determinado tipo de problema.*

**Observação 1** *Dois algoritmos que resolvem o mesmo problema podem ter eficiências diferentes. Um algoritmo rápido permite resolver um problema numa máquina lenta.*

Existem formas de avaliar as exigências de um algoritmo:

- Empiricamente: observando a execução do programa;
- Experimentalmente: modelo simplificado do problema, estimando o comportamento futuro;
- Analiticamente: demonstrando a existência de uma função matemática que calcule as exigências do programa em relação aos parâmetros do problema.

## Exemplos

```
int soma = 0;
for ( int i = 1 ; i <= n ; i++ )
    soma = soma + i;
```

Algoritmo 1: Algoritmo I

```
int soma = 0;
for ( int i = 1 ; i <= n ; i++ )
    for ( int j = 1 ; j <= i ; j++ )
        soma = soma + 1;
```

Algoritmo 2: Algoritmo II

```
int soma = n * ( n + 1 ) / 2;
```

Algoritmo 3: Algoritmo III

	Algoritmo I	Algoritmo II	Algoritmo III
Atribuições	$n+2$	$3 + n\frac{n}{2}$	1
Adições	$2n$	$n(\frac{2n}{2})$	1
Multiplicações			1
Divisões			1
Operações	$3n+2$	$\frac{3n^2}{2} + 3$	4

## 1.1 Crescimento

**Observação 2** *O tempo de execução geralmente depende de um único parâmetro  $N$ : medida abstrata do tamanho do problema a considerar, usualmente relacionada com a quantidade de dados a processar.*

## 1.2 Notação Assimptótica

**Observação 3** *A análise do tempo de execução de um algoritmo só é útil para valores de  $N$  elevados. É utilizado o **pior-case** como valor para complexidade, pois:*

- representa um limite superior no tempo de execução;
- o valor médio é muitas vezes próximo do pior-caso.

**Definição 1.2 (Notação Assimptótica)** *A notação assimptótica permite estabelecer taxas de crescimento dos tempos de execução dos algoritmos em função dos tamanhos das entradas. A complexidade assimptótica é expressa através da ordem de magnitude usando a notação big O,  $\mathbf{O}$ .*

**Definição 1.3 (Ordem de Magnitude)** *A ordem de magnitude de uma função é igual à ordem do seu termo que cresce mais rapidamente.*

**Exemplo**

$$f(n) = n + n^2 + 1$$

A ordem de magnitude de  $f(n)$  é  $\mathbf{O(n^2)}$ .

**Observação 4 (Classes de complexidade comuns)**

- Constante,  $\mathbf{O(1)}$ 
  - o número de instruções de um programa for executado um número limitado/- constante de vezes
- Logarítmica,  $\mathbf{O(\log(n))}$ 
  - um problema é resolvido através da resolução de um conjunto de subproblemas
- Polinomial,  $\mathbf{O(n^p)}$ ,  $p \geq 1$ 
  - Linear,  $\mathbf{O(n)}$ 
    - \* quando existe algum processamento para cada elemento de entrada
  - Pseudo-linear,  $\mathbf{O(n \log(n))}$ 
    - \* Quando um problema é resolvido através da resolução de um conjunto de subproblemas, e combinando posteriormente as suas soluções
  - Quadrática,  $\mathbf{O(n^2)}$ 
    - \* quando a dimensão da entrada duplica, o tempo aumenta 4x
  - Cúbica,  $\mathbf{O(n^3)}$ 
    - \* quando a dimensão de entrada duplica o tempo aumenta 8x
- Exponencial,  $\mathbf{O(p^n)}$ ,  $n \geq 1$ 
  - quando a dimensão de entrada duplica o tempo aumenta para o quadrado
- Factorial,  $\mathbf{O(n!)}$

**Observação 5 (Garantias, previsões e limitações)** *O tempo de execução dos algoritmos depende criticamente dos dados. O objeto da análise de complexidade é inferir o máximo de informação assumindo o mínimo possível.*

**Observação 6 (Estudo do pior caso)**

O estudo do pior caso permite obter garantias máximas.

- se o resultado no pior caso é aceitável, então a situação é favorável;
- se o resultado no pior caso for mau, pode ser problemático;

**Observação 7 (Estudo do melhor caso)**

Por vezes é relevante obter também limites inferiores. Esta análise pode dar indicações preciosas sobre como e onde melhorar o desempenho de um algoritmo. Se os limites inferiores e superiores forem próximos, é conveniente tentar otimizar a implementação.

- se o resultado no pior caso é aceitável, então a situação é favorável;
- se o resultado no pior caso for mau, pode ser problemático;

## 2 Algoritmos de Ordenação

### 2.1 Insertion Sort

#### Observação 8 (Caraterísticas)

Este algoritmo começa tratando a primeira entrada  $A[0]$  como um array já ordenado e, em seguida, verifica a segunda entrada  $A[1]$  e compara-a com a primeira. Se eles estiverem na ordem errada, é efetuada a troca. Com isto, temos  $A[0]$  e  $A[1]$  ordenados. Em seguida, repete o processo para terceira entrada, posicionando-a no lugar certo, deixando  $A[0]$ ,  $A[1]$  e  $A[2]$  ordenados. De forma mais geral, no início do  $i$ -ésimo ciclo, o insertion sort tem as entradas  $A[0], \dots, A[i-1]$  ordenadas e insere  $A[i]$ , ordenando as entradas  $A[0], \dots, A[i]$ .

- simples implementação;
- requer uma quantidade constante de memória adicional;
- útil para pequenas entradas;
- muitas trocas e menos comparações.
- **Best Case:**  $O(n)$
- **Average Case:**  $O(\frac{n^2}{4})$
- **Worst Case:**  $O(n^2)$

```
for ( i = 1 ; i < n ; i++ ) {  
    for ( j = i ; j > 0 ; j-- )  
        if ( a[j] < a[j-1] )  
            swap a[j] and a[j-1]  
        else break  
}
```

Algoritmo 4: Algoritmo Insertion Sort

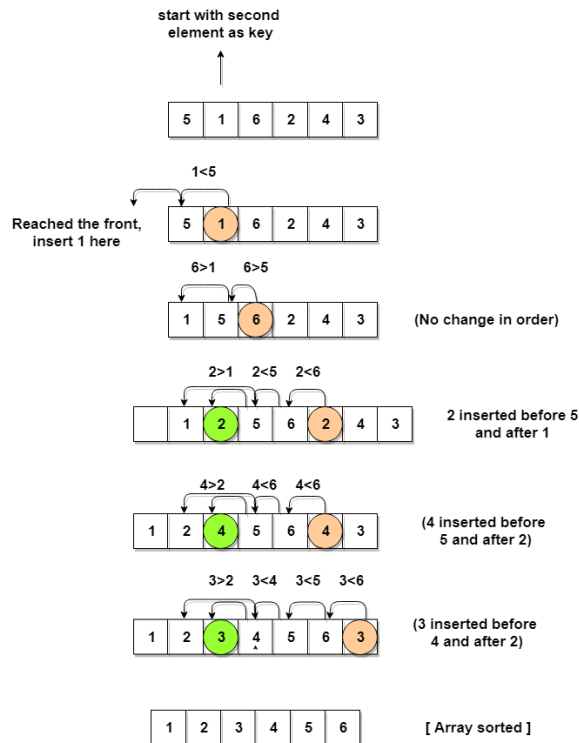


Figura 1: Visualização do algoritmo Insertion Sort.

## 2.2 Selection Sort

**Observação 9 (Caraterísticas)** *Este algoritmo encontra o menor item o coloca-o em  $A[0]$ , trocando-o por qualquer item que já esteja nessa posição. De seguida, encontra o segundo menor item e troca-o pelo item em  $A[1]$ . Este processo é repetido até que todo o array esteja ordenado. De modo mais geral, no  $i$ -ésimo ciclo, o Selection Sort encontra o  $i$ -ésimo item menor e troca-o com o item em  $A[i - 1]$ .*

- simples implementação;
- requer uma quantidade constante de memória adicional;
- útil para pequenas entradas;
- **Best Case:**  $O(n^2)$
- **Average Case:**  $O(n^2)$
- **Worst Case:**  $O(n^2)$

```

for ( i = 0 ; i < n-1 ; i++ ) {
    k = i
    for ( j = i+1 ; j < n ; j++ )
        if ( a[j] < a[k] )
            k = j
    swap a[i] and a[k]
}

```

Algoritmo 5: Algoritmo Selection Sort

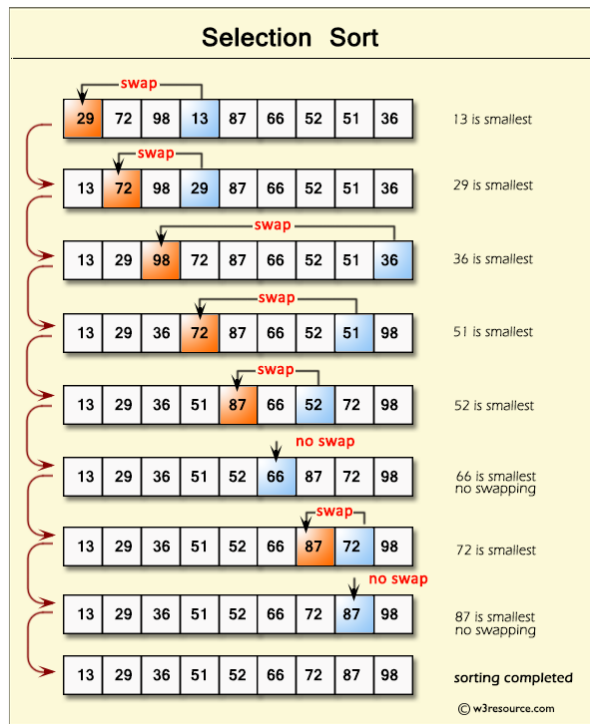


Figura 2: Visualização do algoritmo Selection Sort.

## 2.3 Bubble Sort

**Observação 10 (Caraterísticas)** *Este algoritmo começa comparando  $A[n-1]$  com  $A[n-2]$  e troca-os se estiverem na ordem errada. Em seguida, compara  $A[n-2]$  e  $A[n-3]$  e troca-os, se necessário, e assim por diante. Quando atinge  $A[0]$ , a menor entrada estará no local correto. Em seguida, começa de trás novamente, comparando pares de "vizinhos" a partir de  $A[1]$ . De modo mais geral, no  $i$ -ésimo ciclo, o Bubble Sort compara os vizinhos desde trás, trocando-os quando necessário. O item com o índice mais baixo que é comprado com o seu vizinho da direita é  $A[i-1]$ . Após o  $i$ -ésimo ciclo, as entradas  $A[0], \dots, A[i-1]$  estão na sua posição final.*

- simples implementação;
- requer uma quantidade constante de memória adicional;
- **Best Case:**  $O(n)$
- **Average Case:**  $O(n^2)$
- **Worst Case:**  $O(n^2)$

```
for ( i = 1 ; i < n ; i++ )
    for ( j = n-1 ; j >= i ; j-- )
        if ( a[j] < a[j-1] )
            swap a[j] and a[j-1]
```

Algoritmo 6: Algoritmo Bubble Sort



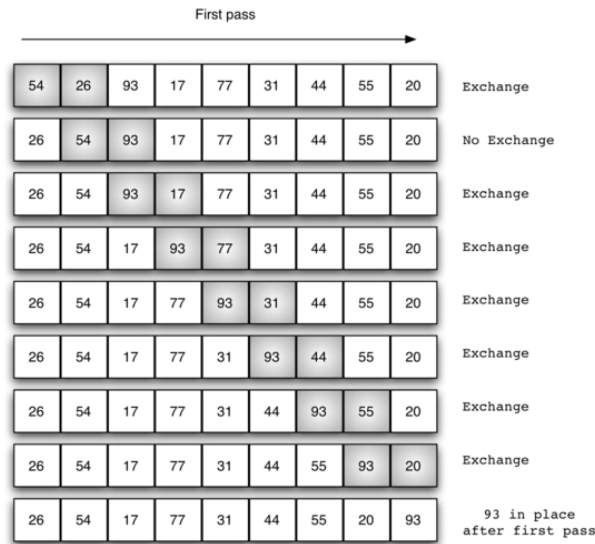


Figura 3: Visualização do algoritmo Bubble Sort.

## 2.4 Shell Sort

**Observação 11 (Caraterísticas)** *Este algoritmo primeiro classifica os elementos distantes uns dos outros e reduz sucessivamente o intervalo entre os elementos a serem classificados. É uma versão generalizada do Insertion Sort. De modo geral, o algoritmo passa várias vezes pela lista dividindo o grupo maior em menores, onde é aplicado o Insertion Sort.*

- **Best Case:**  $O(n \log n)$
- **Average Case:**  $O(n \log n)$
- **Worst Case:**  $O(n^2)$

```

for (int gap = n/2; gap > 0; gap /= 2)
{
    for (int i = gap; i < n; i += 1)
    {
        int temp = arr[i];
        int j;
        for (j = i; j >= gap && arr[j - gap] > temp; j -= gap)
            arr[j] = arr[j - gap];
        arr[j] = temp;
    }
}

```

Algoritmo 7: Algoritmo Shell Sort

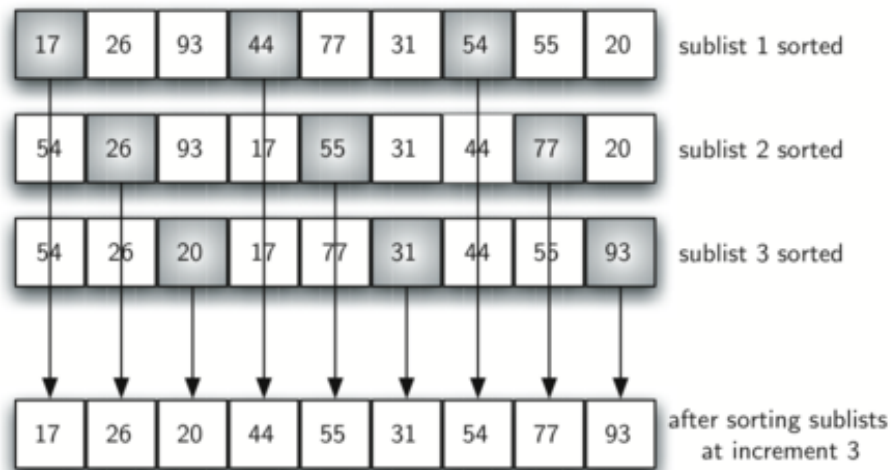


Figura 4: Visualização do algoritmo Shell Sort.

## 2.5 Merge Sort

**Observação 12 (Caraterísticas)** *Este algoritmo utiliza a técnica divisão e conquista: a solução é encontrada à custa da mesma solução mas com argumentos estruturalmente mais simples.*

- se o número de partes é  $\leq 1$ , terminar;
- dividir o vetor em 2 partes;
- ordenar recursivamente as duas partes;
- fundir as metades ordenadas;
- requer a utilização de um vetor adicional;
- **Best Case:**  $O(n \log n)$
- **Average Case:**  $O(n \log n)$
- **Worst Case:**  $O(n \log n)$

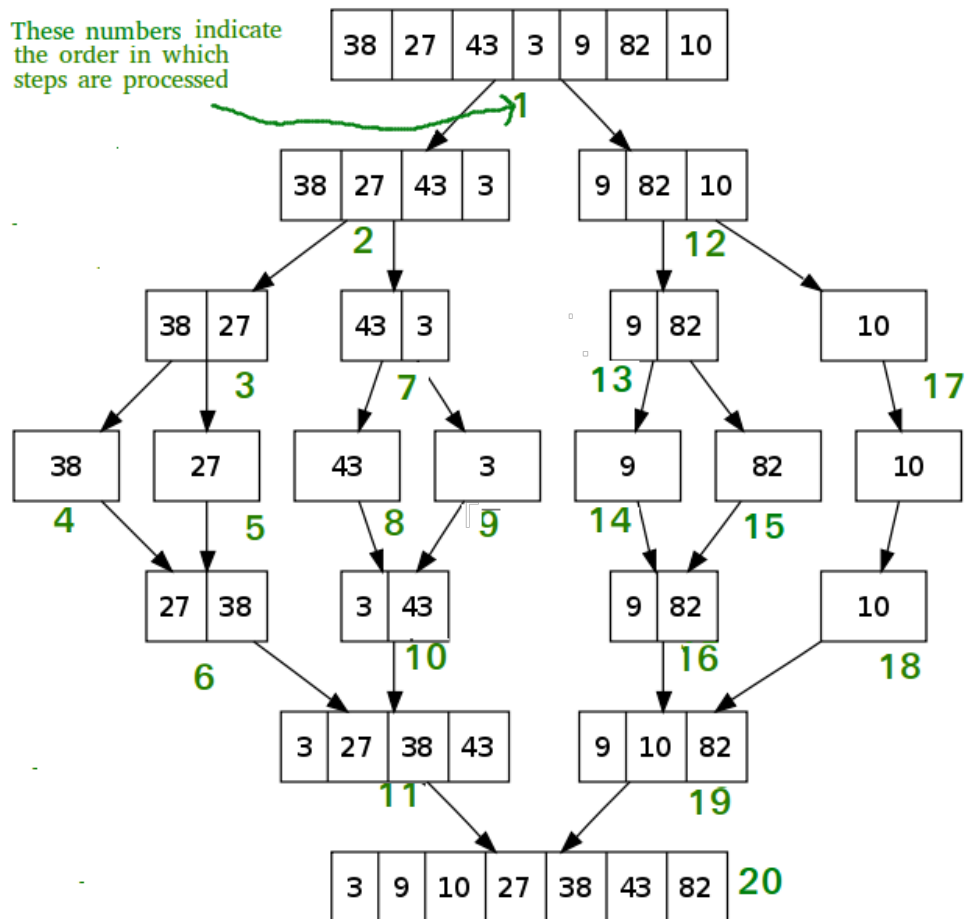


Figura 5: Visualização do algoritmo Merge Sort.

## 2.6 Quick Sort

**Observação 13 (Caraterísticas)** *Este algoritmo utiliza a técnica divisão e conquista: a solução é encontrada à custa da mesma solução mas com argumentos estruturalmente mais simples.*

- se o número de partes é  $\leq 1$ , terminar;
- escolher um item arbitrário — **pivot** (e.g. o último ou o  $1^o$ );
- rearranjar os restantes elementos em dois grupos:
  - elementos com menor valor do que o pivot à esquerda do pivot;
  - elementos com maior valor do que o pivot à direita do pivot;
- repetir processo anterior às listas esquerda e direita até chegar a listas com, no máximo, 1 elemento.
- requer a utilização de um vetor adicional;
- **Best Case:**  $O(n \log n)$

- Average Case:  $O(n \log n)$
- Worst Case:  $O(n^2)$

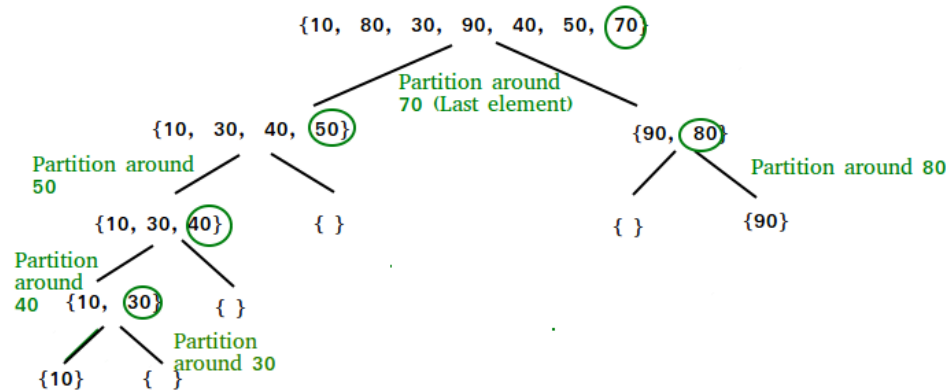


Figura 6: Visualização do algoritmo Quick Sort.

## 2.7 Sumário

### Array Sorting Algorithms

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

Figura 7: Sumário de algoritmos de ordenação.

### 3 Recursividade

**Definição 3.1 (Recursividade.)** *A recursão é um método de resolver um problema em que a solução depende de soluções para instâncias menores do mesmo problema.*

**Observação 14** *Um programa recursivo não se pode chamar a si próprio infinitas vezes, caso contrário nunca pararia. Deste modo, é essencial existir uma **condição de paragem**.*

- apesar das vantagens das implementações recursivas, é relativamente fácil escrever funções recursivas que são extremamente ineficientes.
- características básicas de um qualquer programa recursivo:
  - chama-se a si próprio para valores menores do seu argumento;
  - possui uma condição de paragem em que calcula o resultado diretamente.

**Observação 15 (Divisão e Conquista.)**

Estes problemas consistem em:

- divisão em partes de tamanhos variáveis;
- divisão em mais que duas partes;
- divisão em partes que se sobrepõem;
- realizar diversas quantidades de cálculos na componente não recursiva do algoritmo.

Geralmente, estes algoritmos realizam cálculos para:

- dividir a entrada em partes;
- combinar os resultados obtidos em cada parte;
- facilitar os cálculos entre as duas chamadas.

**Observação 16 (Estratégias.)**

- divisão e conquista:
  - problema é partido em sub-problemas que se resolvem separadamente;
  - solução obtida por combinações das soluções;
- Programação dinâmica:
  - resolvem-se os problemas de pequena dimensão e guardam-se as soluções;
  - solução de um problema é obtida combinando as de problemas de menor dimensão.

## 4 Árvores

**Definição 4.1 (Árvore.)** *Uma árvore é um tipo de dados abstrato amplamente usado que simula uma estrutura de árvore hierárquica, com um valor raiz e subárvores de filhos com um nó pai, representados como um conjunto de nós vinculados.*

**Observação 17 (Nodes)**

- cada *node* pode possuir um número variável de nós descendentes diretos;
- *nodes* com o mesmo ascendente direto designam-se por *siblings*;
- um *node* sem ascendente designa-se por *root* (é único numa árvore).

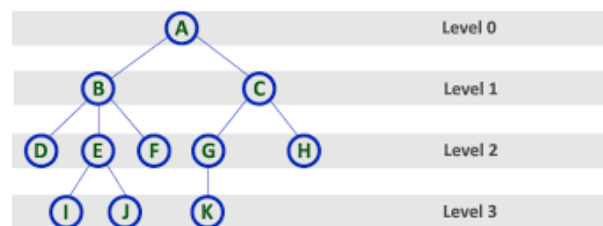


Figura 8: Níveis de uma árvore.

**Observação 18 (Terminologia)**

- **caminho:** sequência de *nodes* desde a *root* até a uma *leaf*;
  - a **dimensão** de um caminho corresponde ao seu número de nós.
- a **altura/profundidade** de uma árvore é a maior dimensão do maior caminho (número de níveis).
- **Grau** ou **aridade** de:
  - um *node*: número de *children nodes*;
  - uma árvore: maior grau dos seus *nodes*.
- **subárvore** de um *node* é a árvore com *root* nesse *node*;
- **árvores degeneradas** são árvores de grau 1 (e.g. listas).

## 4.1 Árvores Binárias

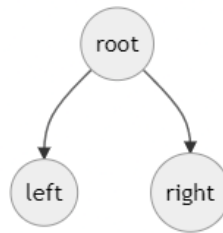
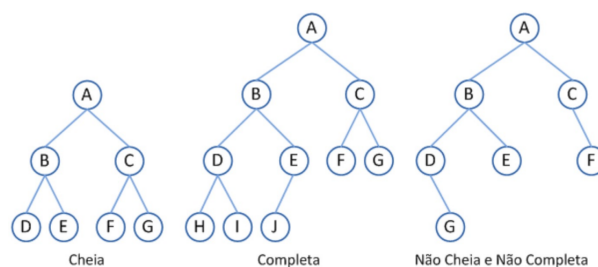


Figura 9: Árvore binária.

- árvores de grau 2;
  - cada *node* pode ter até dois descendentes;
  - contêm duas subárvores (que podem ser vazias);
  - é usual considerar a notação infixa:  $\langle A_1; x; A_2 \rangle$  (esquerda; *node*; direita);
  - **árvore estritamente binária**: todos os nós têm grau 0 ou 2;
  - **árvore binária equilibrada**: a diferença entre as alturas das subárvores não é superior a 1 e todas as subárvores são equilibradas;
  - uma árvore binária está **cheia** se:
    - \* for vazia, ou;
    - \* as subárvores tiverem a mesma altura e estiverem cheias (se  $d$  é a altura da árvore, então esta é formada por  $2^d - 1$  *nodes*);
  - uma árvore binária de altura  $h$  está completa se estiver cheia até ao nível  $h - 1$  e todos os nós do último nível estão o mais à esquerda possível.



### Observação 19 (Pesquisa de um elemento)

- realização de travessias em profundidade:
  - prefixa;
  - infixa;
  - sufixa;
- realização de travessias em largura.

### Travessia Prefixa, RLR

1. visitar o *root node*;
2. travessia prefixa da subárvore esquerda;
3. travessia prefixa da subárvore direita;

### Travessia Infixa, LRR

1. travessia infixa da subárvore esquerda;
2. visitar o *root node*;
3. travessia infixa da subárvore direita;

### Travessia Sufixa, LRR

1. travessia sufixa da subárvore esquerda;
2. travessia sufixa da subárvore direita;
3. visitar o *root node*;

### Travessia em Largura

1. visitar o *root node*;
2. visitar os *nodes* de cada nível, da esquerda para a direita;

## 4.2 Árvores de Pesquisa Binária

Numa árvore de pesquisa binária, os valores são inseridos após serem comparados com o valor raiz:

- valores maiores à direita;
- valores menores à esquerda;
- utiliza-se a recursão para inserir novos valores;
- a inserção é feita nos *leaf nodes*.

**Observação 20 (Remoção de Elementos)** *Existem dois métodos para a remoção de nodes: por fusão; por cópia.*

**Observação 21 (Remoção por cópia.)**



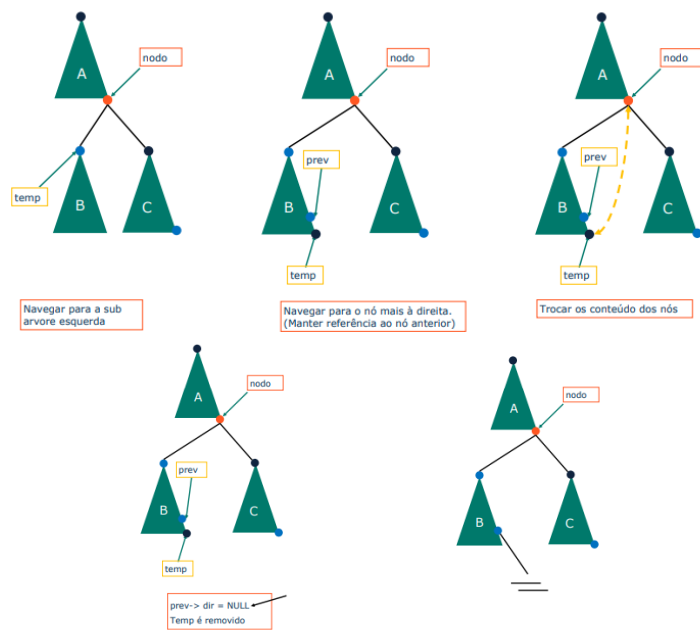


Figura 10: Remoção de *node* por cópia.

## Observação 22 (Remoção por fusão.)

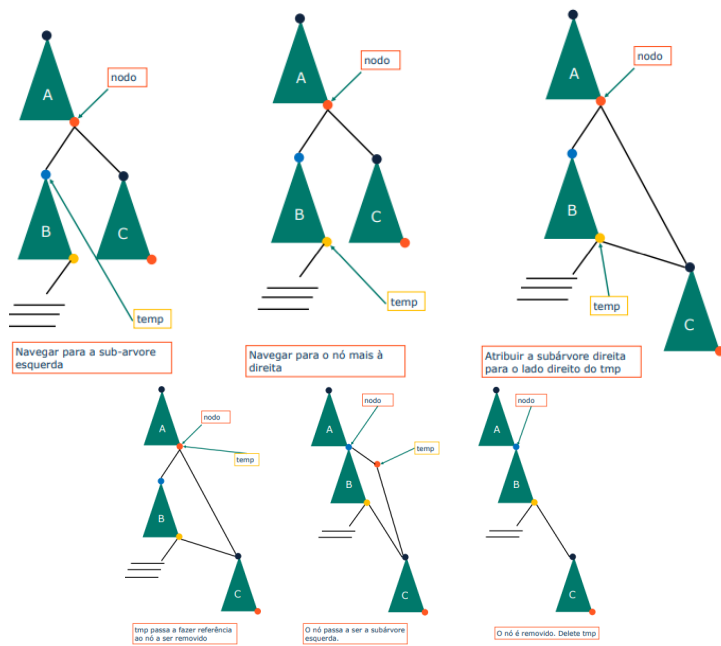


Figura 11: Remoção de *node* por fusão.