

# 树结构 (Tree)

王红元 coderwhy

# 目录

## content



**1** 认识树结构以及特性

**2** 树结构的优点和术语

**3** 树结构常见表示方法

**4** 二叉树特性以及概念

**5** 二叉树常见存储方式

**6** 认识二叉搜索树特性

# 目录

## content



**1** 二叉搜索树类的封装

**2** 二叉搜索树插入操作

**3** 先序遍历、中序遍历

**4** 后序遍历、层序遍历

**5** 二叉搜索树搜索操作

**6** 二叉搜索树删除操作

# 什么是树？

## ■ 真实的树：

- 相信每个人对现实生活中的树都会非常熟悉

## ■ 我们来看一下树有什么特点？

- 树通常有一个根。连接着根的是树干。

- 树干到上面之后会进行分叉成树枝，树枝还会分叉成更小的树枝。

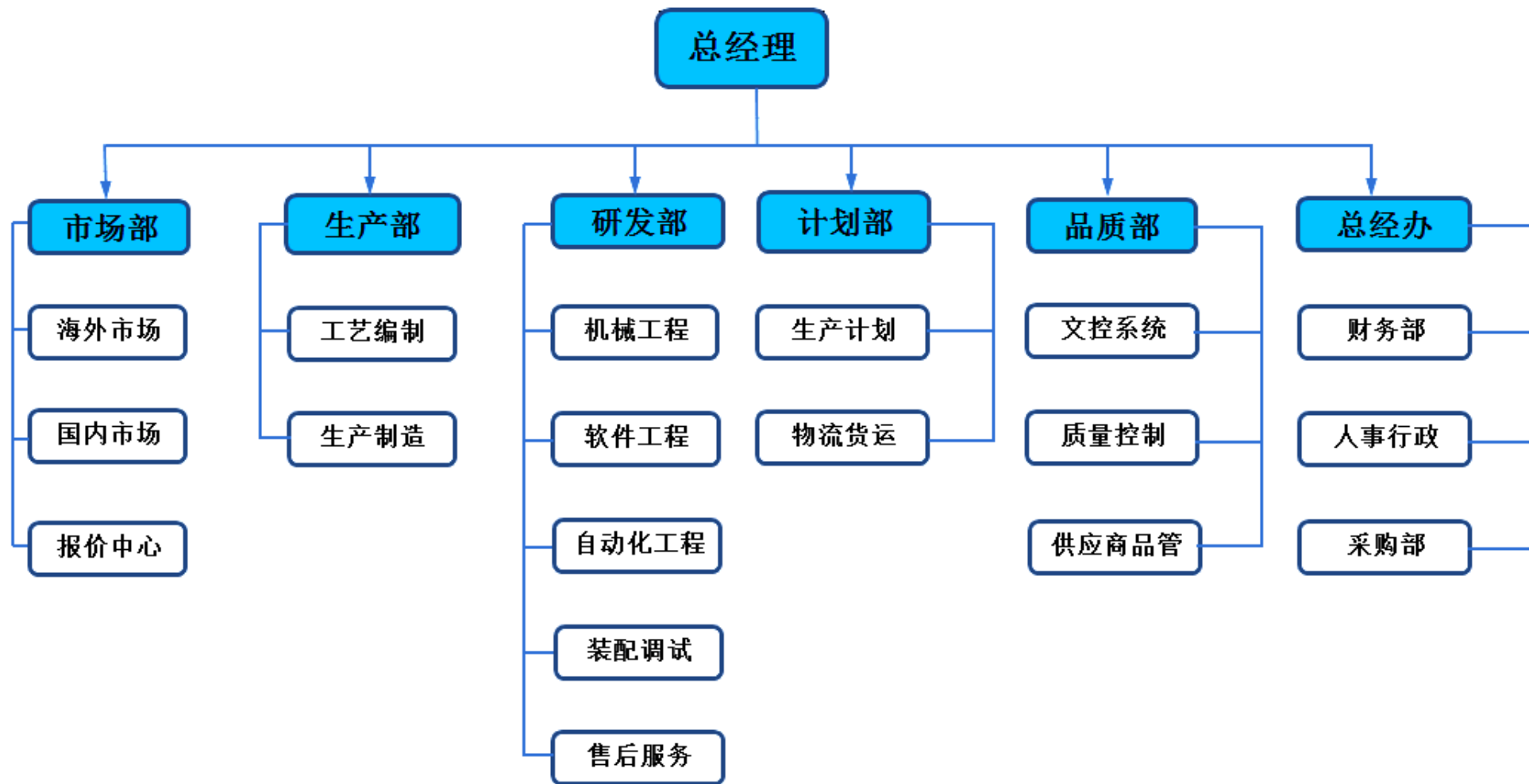
- 在树枝的最后是叶子。

## ■ 树的抽象：

- 专家们对树的结构进行了抽象，发现树可以模拟生活中的很多场景。



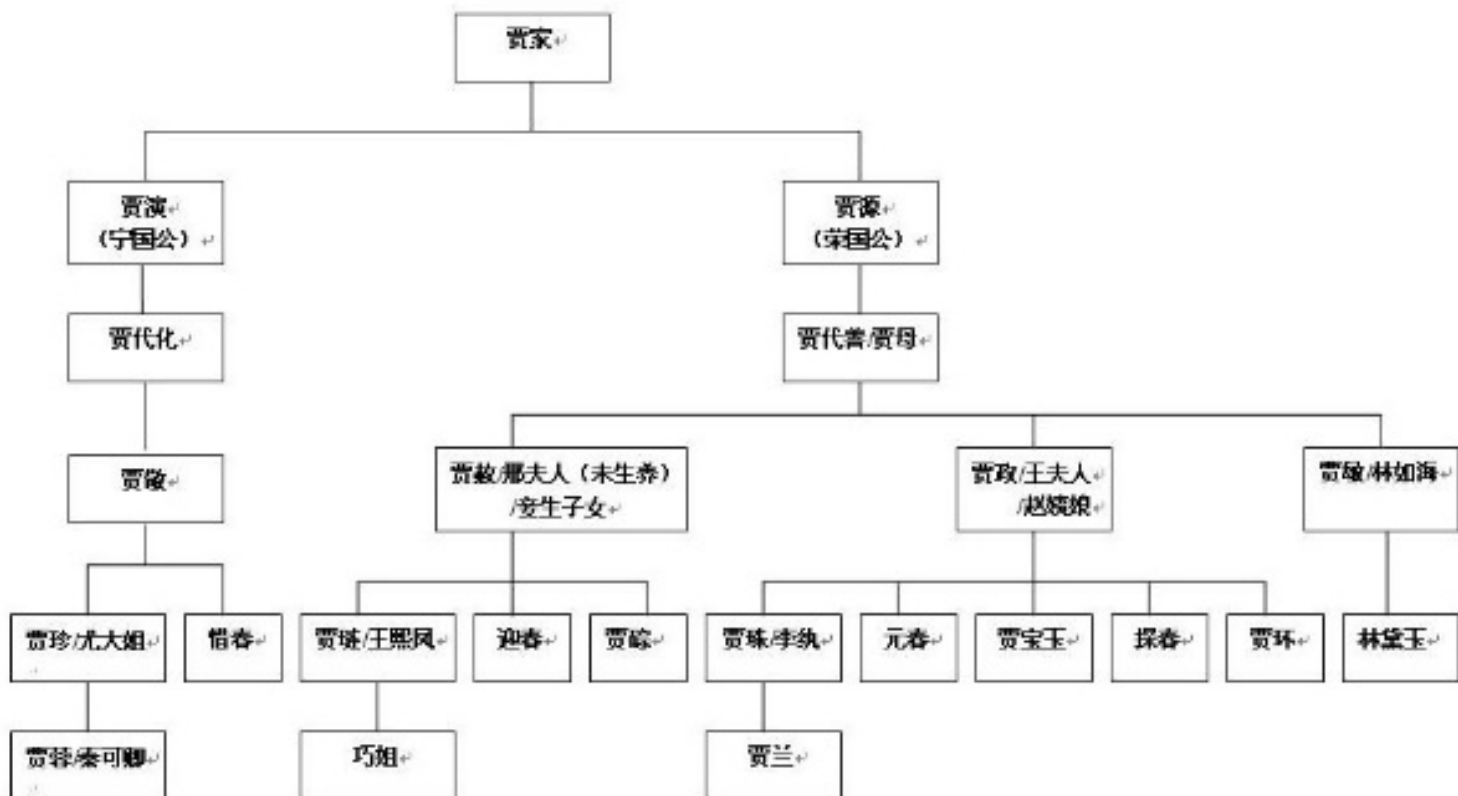
## ■ 公司组织架构：



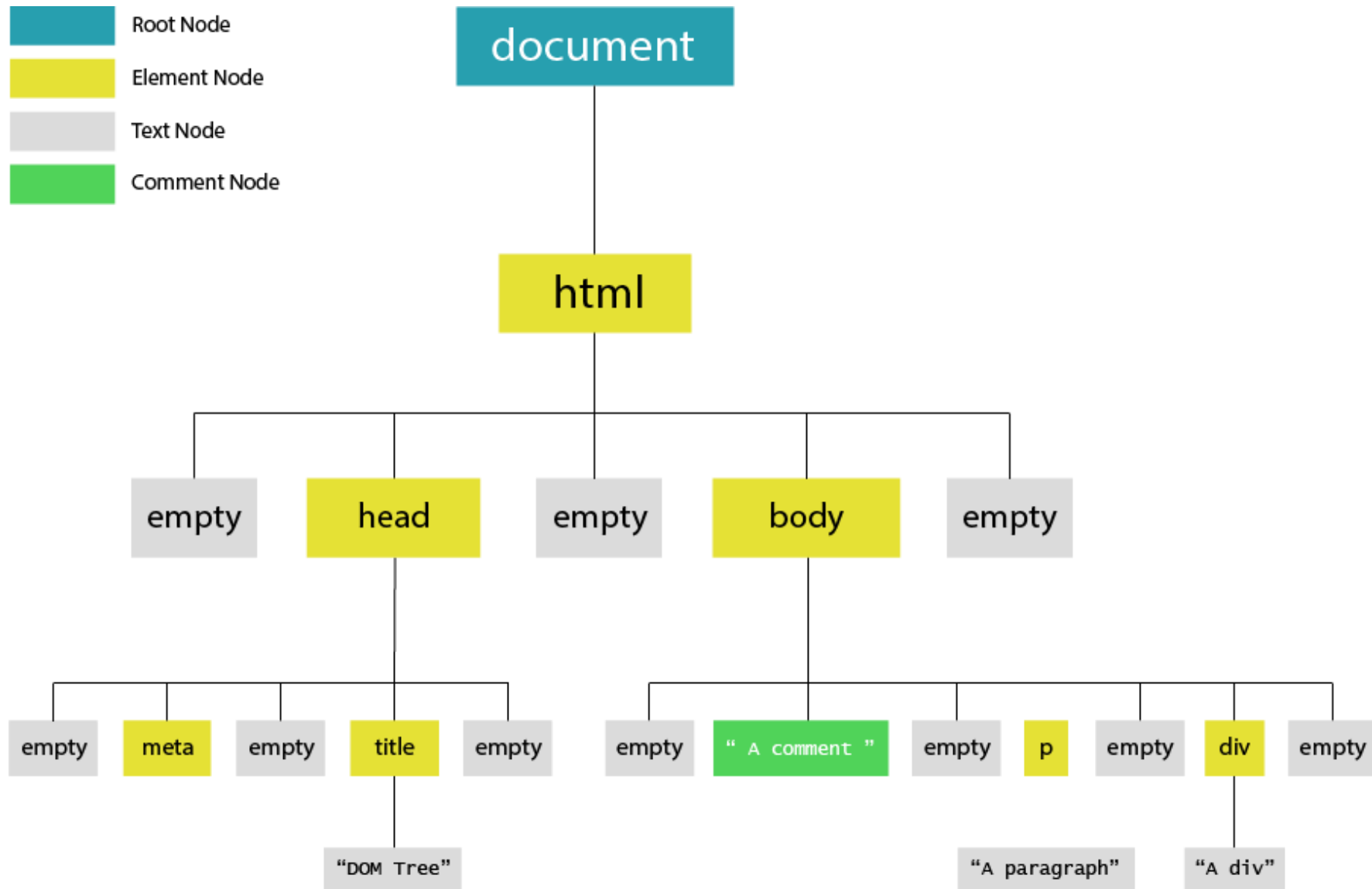
# 模拟树结构

## ■ 红楼梦家谱

红楼梦贾家家谱

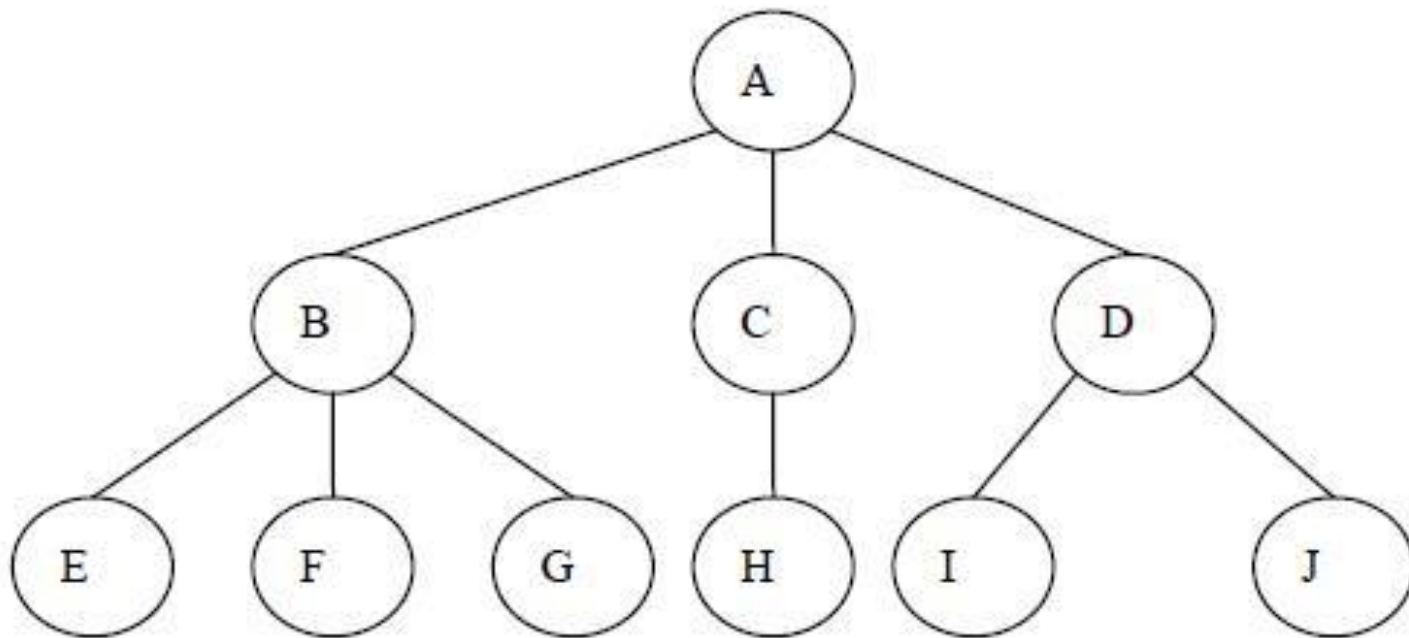


# 前端非常熟悉的 DOM Tree



# 树结构的抽象

- 我们再将里面的数据移除，仅仅抽象出来结构，那么就是我们要学习的树结构





# 树的优点

■ 我们之前已经学习了多种数据结构来保存数据，为什么要**使用树结构**来保存数据呢？

■ **树结构**和**数组/链表/哈希表**的**对比**有什么**优点**呢？

■ **数组：**

■ **优点：**

- 数组的主要优点是根据**下标值访问**效率会很高。
- 但是如果我们希望根据元素来查找对应的位置呢？
- 比较好的方式是先对数组进行**排序**，再进行**二分查找**。

■ **缺点：**

- 需要先对数组进行**排序**，生成**有序数组**，才能提高查找效率。
- 另外数组在插入和删除数据时，需要有大量的**位移操作**(插入到首位或者中间位置的时候)，效率很低。

■ **链表：**

■ **优点：**

- 链表的插入和删除操作效率都很高。

■ **缺点：**

- **查找**效率很低，需要从头开始依次访问链表中的每个数据项，直到找到。
- 而且即使插入和删除操作效率很高，但是如果要插入和删除中间位置的数据，还是需要重头先找到对应的数据。

# 树的优点

## ■ 哈希表：

## ■ 优点：

- 我们学过哈希表后，已经发现了哈希表的插入/查询/删除效率都是非常高的。
- 但是哈希表也有很多缺点。

## ■ 缺点：

- **空间利用率不高**，底层使用的是数组，并且某些单元是没有被利用的。
- 哈希表中的元素是**无序**的，不能按照固定的顺序来遍历哈希表中的元素。
- 不能快速的找出哈希表中的**最大值或者最小值**这些特殊的值。

## ■ 树结构：

- 我们不能说树结构比其他结构都要好，因为**每种数据结构都有自己特定的应用场景**。
- 但是**树确实也综合了上面的数据结构的优点**(当然优点不足于盖过其他数据结构，比如效率一般情况下没有哈希表高)。
- 并且**也弥补了上面数据结构的缺点**。

## ■ 而且为了模拟某些场景，我们使用树结构会更加方便。

- 因为数结构的非线性的，可以表示**一对多**的关系
- 比如**文件的目录结构**。

# 树的术语

## ■ 在描述树的各个部分的时候有很多术语。

□ 为了让介绍的内容更容易理解，需要知道一些树的术语。

□ 不过大部分术语都与真实世界的树相关，或者和家庭关系相关(如父节点和子节点)，所以它们比较容易理解。

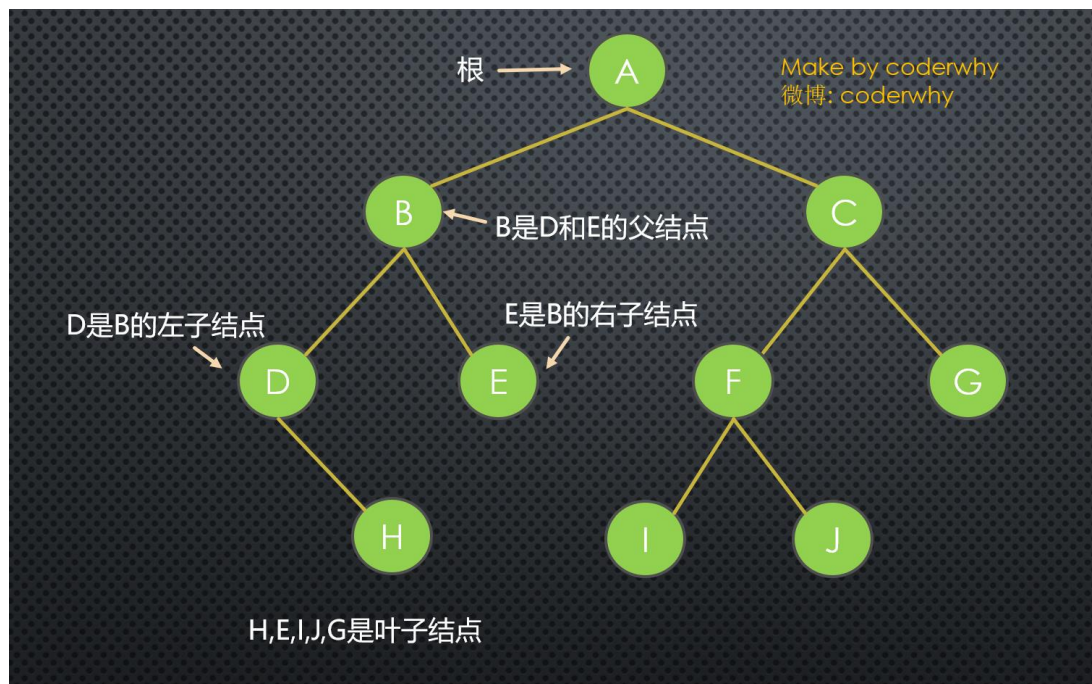
## ■ 树 (Tree) : $n$ ( $n \geq 0$ ) 个节点构成的有限集合。

□ 当 $n=0$ 时，称为空树；

## ■ 对于任一棵非空树 ( $n > 0$ )，它具备以下性质：

□ 树中有一个称为“根 (Root)”的特殊节点，用  $r$  表示；

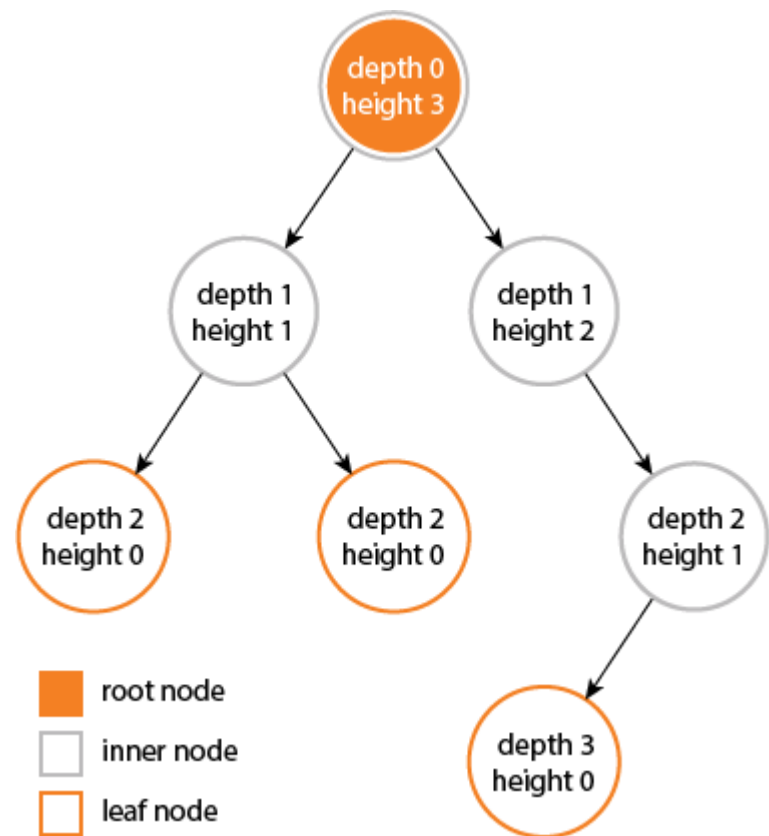
□ 其余节点可分为 $m$  ( $m > 0$ )个互不相交的有限集  $T_1, T_2, \dots, T_m$ ，其中每个集合本身又是一棵树，称为原来树的“子树 (SubTree)”



# 树的术语

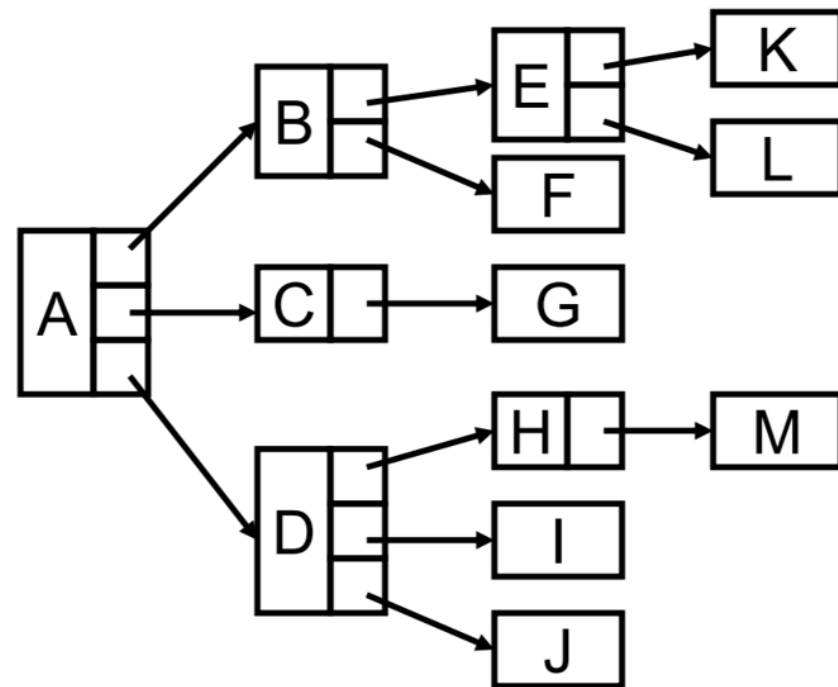
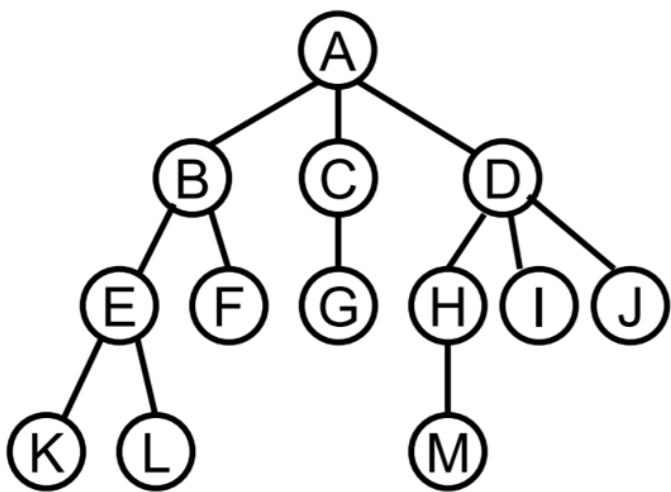
## ■ 树的术语：

- 1. **节点的度 (Degree)**：节点的子树个数。
- 2. **树的度 (Degree)**：树的所有节点中最大的度数。
- 3. **叶节点 (Leaf)**：度为0的节点。(也称为叶子节点)
- 4. **父节点 (Parent)**：有子树的节点是其子树的根节点的父节点
- 5. **子节点 (Child)**：若A节点是B节点的父节点，则称B节点是A节点的子节点；子节点也称孩子节点。
- 6. **兄弟节点 (Sibling)**：具有同一父节点的各节点彼此是兄弟节点。
- 7. **路径和路径长度**：从节点 $n_1$ 到 $n_k$ 的路径为一个节点序列 $n_1, n_2, \dots, n_k$ 
  - $n_i$ 是  $n_{i+1}$ 的父节点
  - 路径所包含 边 的个数为路径的长度。
- 8. **节点的层次 (Level)**：规定根节点在1层，其它任一节点的层数是其父节点的层数加1。
- 9. **树的深度 (Depth)**：对于任意节点 $n$ ,  $n$ 的深度为从根到 $n$ 的唯一路径长，根的深度为0。
- 10. **树的高度 (Height)**：对于任意节点 $n$ ,  $n$ 的高度为从 $n$ 到一片树叶的最长路径长，所有树叶的高度为0。



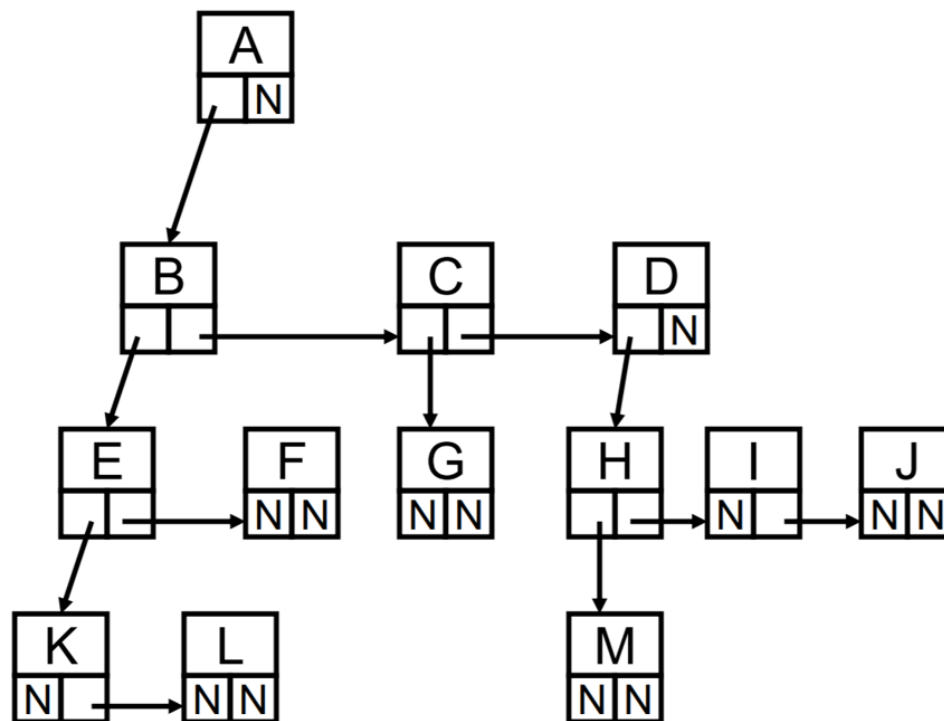
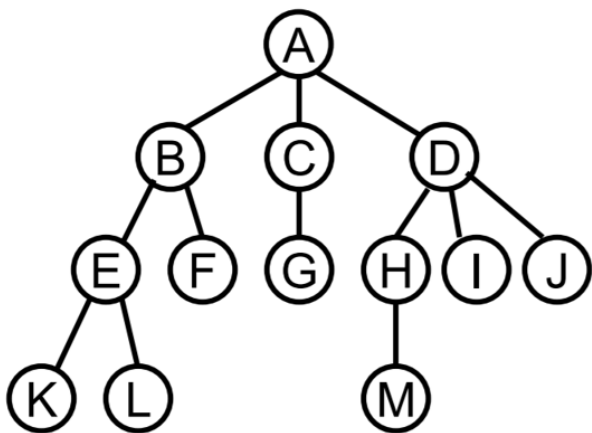
# 普通的表示方式

## ■ 最普通的表示方式



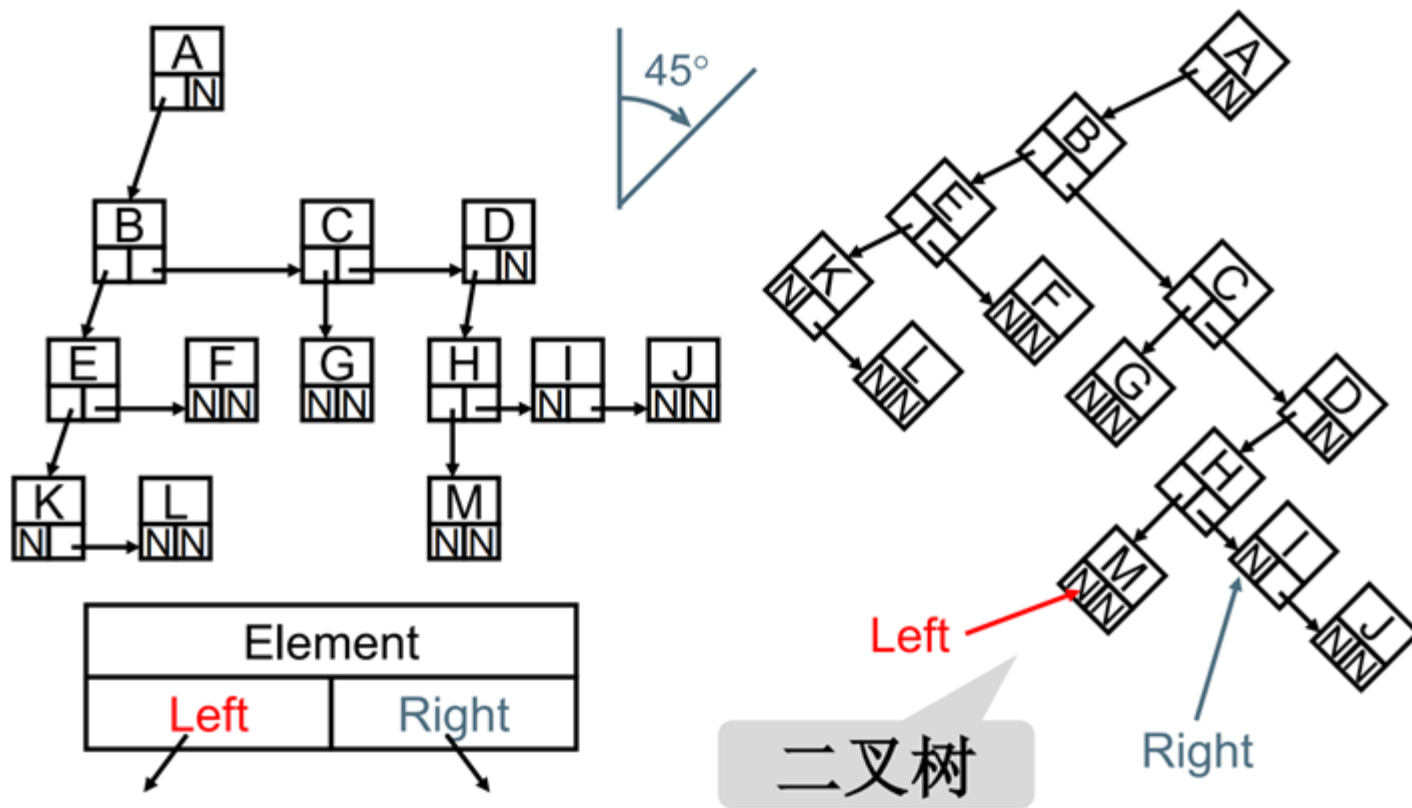
# 儿子-兄弟表示法

## ■ 儿子-兄弟表示法



# 儿子-兄弟表示法旋转

## ■ 儿子-兄弟表示法旋转



### ■ 你发现上面规律了吗?

- 其实所有的树本质上都可以使用二叉树模拟出来。
- 所以在学习树的过程中, 二叉树非常重要。

# 二叉树的概念

■ 如果树中每个节点**最多只能有两个子节点**，这样的树就成为**"二叉树"**。

□ 前面，我们已经提过二叉树的重要性，不仅仅是因为简单，也因为几乎上所有的树都可以表示成二叉树的形式。

## ■ 二叉树的定义

□ 二叉树**可以为空**，也就是**没有节点**。

□ 若**不为空**，则它是**由根节点**和 称为其 **左子树 $T_L$** 和 **右子树 $T_R$**  的两个不相交的二叉树组成。

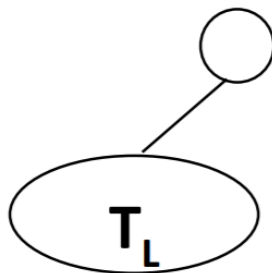
■ 二叉树有五种形态：

$\Phi$

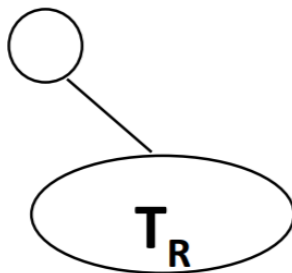


(a)

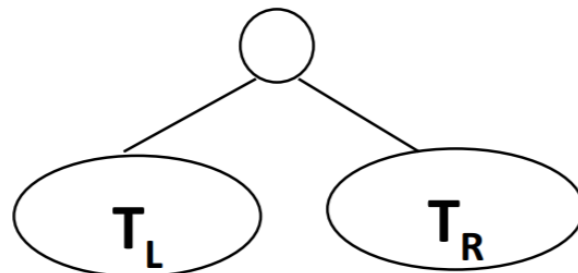
(b)



(c)



(d)



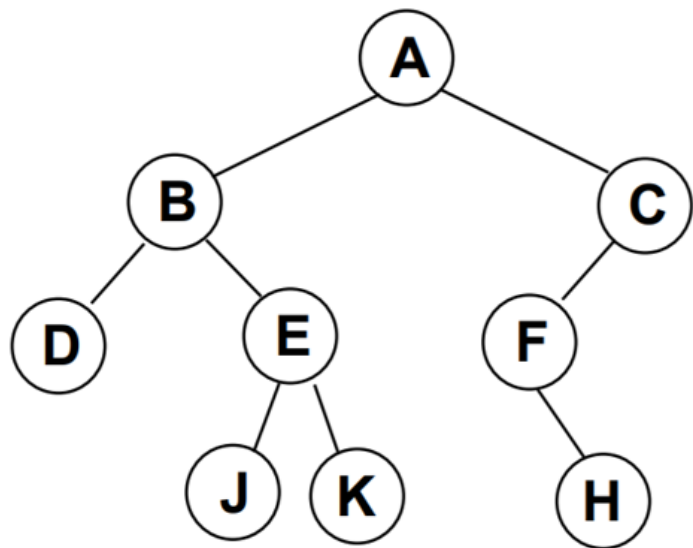
(e)



# 二叉树的特性

## ■ 二叉树有几个比较重要的特性，在笔试题中比较常见：

- 一颗二叉树第  $i$  层的最大节点数为：  $2^{(i-1)}$ ,  $i \geq 1$ ;
- 深度为  $k$  的二叉树有最大节点总数为：  $2^k - 1$ ,  $k \geq 1$ ;
- 对任何非空二叉树  $T$ ，若  $n_0$  表示叶节点的个数、 $n_2$  是度为2的非叶节点个数，那么两者满足关系  $n_0 = n_2 + 1$ 。

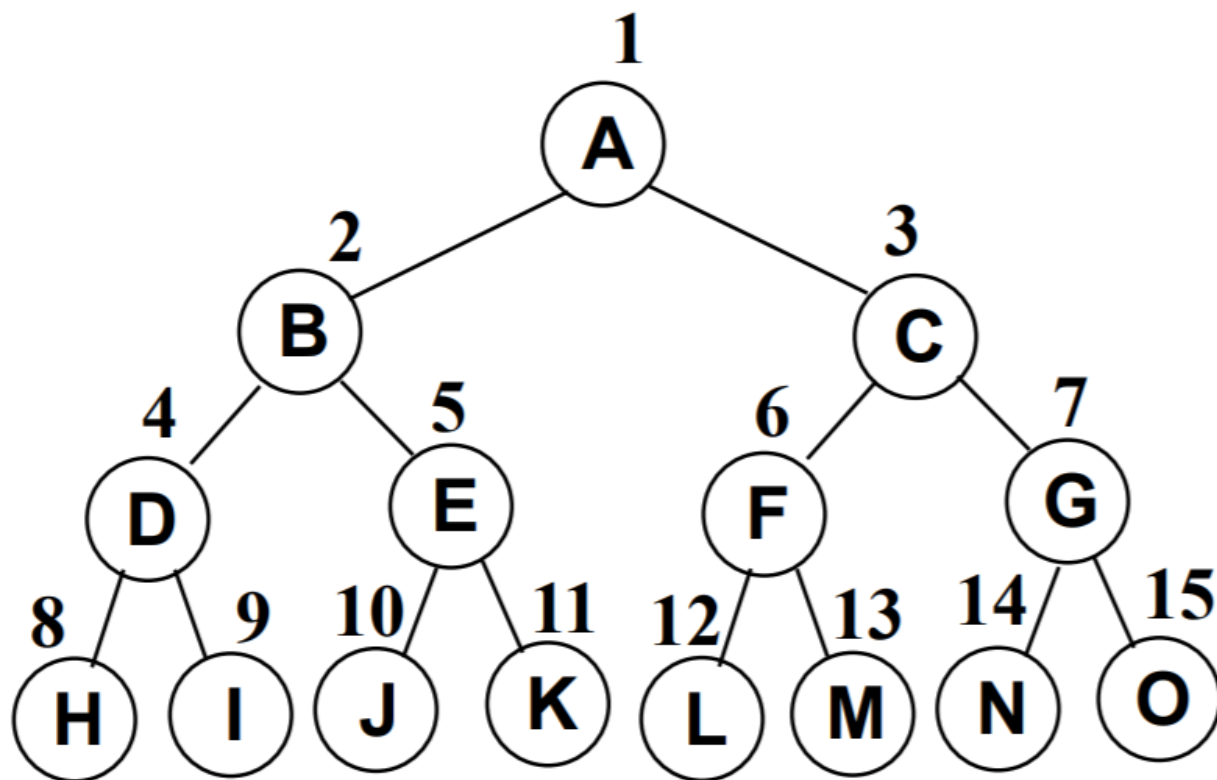


叶结点树是4, 分别是D,J,K,H  
度为2的节点: 3, 分别是A,B,E  
公式:  $4 = 3 + 1$

# 完美二叉树

■ 完美二叉树(Perfect Binary Tree) , 也称为满二叉树(Full Binary Tree)

□ 在二叉树中, 除了最下一层的叶节点外, 每层节点都有2个子节点, 就构成了满二叉树。

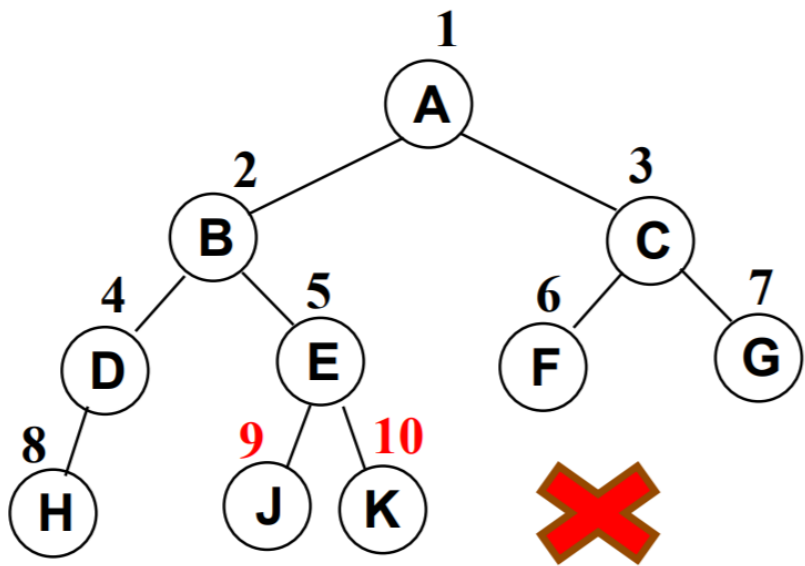


# 完全二叉树

## ■ 完全二叉树(Complete Binary Tree)

- 除二叉树最后一层外，其他各层的节点数都达到最大个数。
- 且最后一层从左向右的叶节点连续存在，只缺右侧若干节点。
- 完美二叉树是特殊的完全二叉树。

■ 下面不是完全二叉树，因为D节点还没有右节点，但是E节点就有了左右节点。

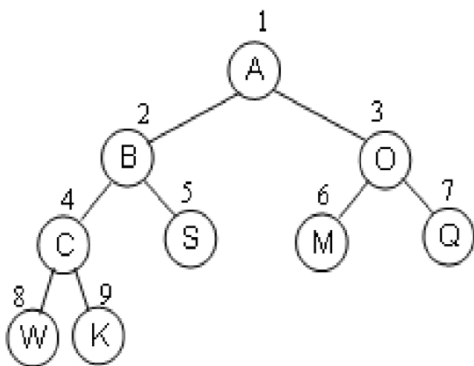


# 二叉树的存储

■ 二叉树的存储常见的方式是数组和链表。

## ■ 使用数组

□ 完全二叉树：按从上至下、从左到右顺序存储

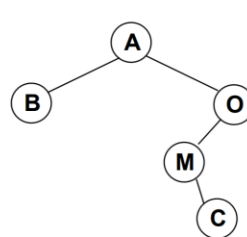


结点	A	B	O	C	S	M	Q	W	K
序号	1	2	3	4	5	6	7	8	9

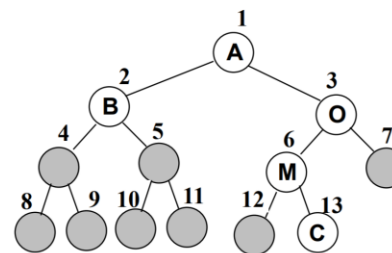
## ■ 非完全二叉树：

□ 非完全二叉树要转成完全二叉树才可以按照上面的方案存储。

□ 但是会造成很大的空间浪费



(a)一般二叉树



(b) 对应的完全二叉树

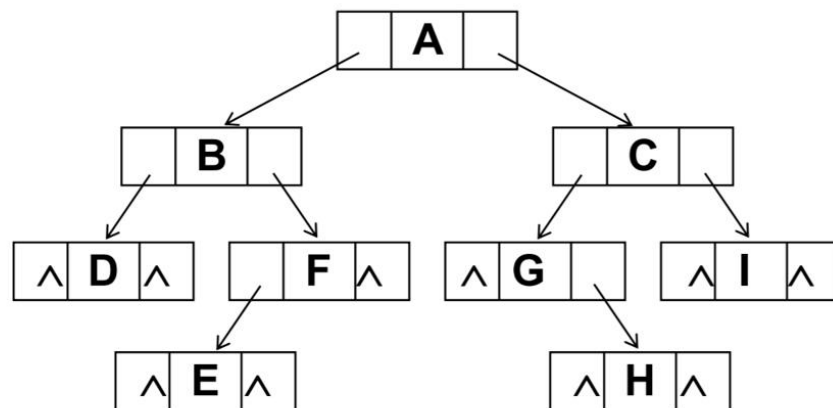
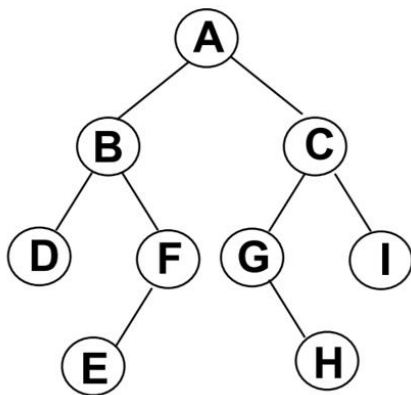
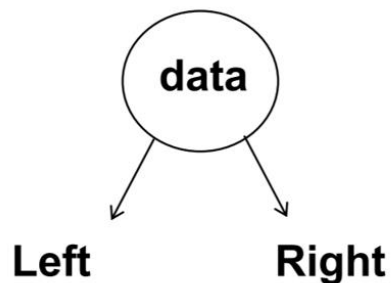
结点	A	B	O	△	△	M	△	△	△	△	△	C	
序号	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13

造成空间浪费！

# 链表存储

■ 二叉树最常见的方式还是使用链表存储。

□ 每个节点封装成一个Node，Node中包含存储的数据，左节点的引用，右节点的引用。



# 什么是二叉搜索树?

■ 二叉搜索树 (BST, Binary Search Tree) , 也称**二叉排序树**或**二叉查找树**

■ 二叉搜索树是一颗二叉树, 可以为空;

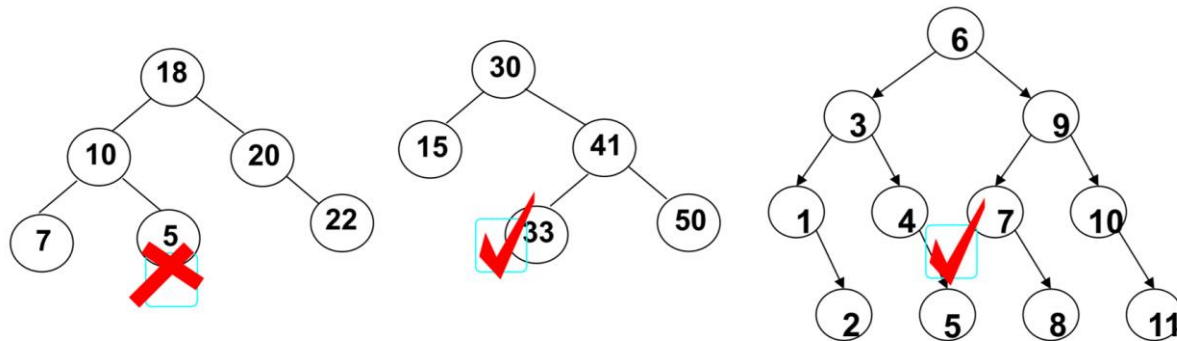
■ 如果不为空, 满足以下**性质**:

- 非空左子树的所有键值小于其根节点的键值。
- 非空右子树的所有键值大于其根节点的键值。
- 左、右子树本身也都是二叉搜索树。

■ 下面哪些是二叉搜索树, 哪些不是?

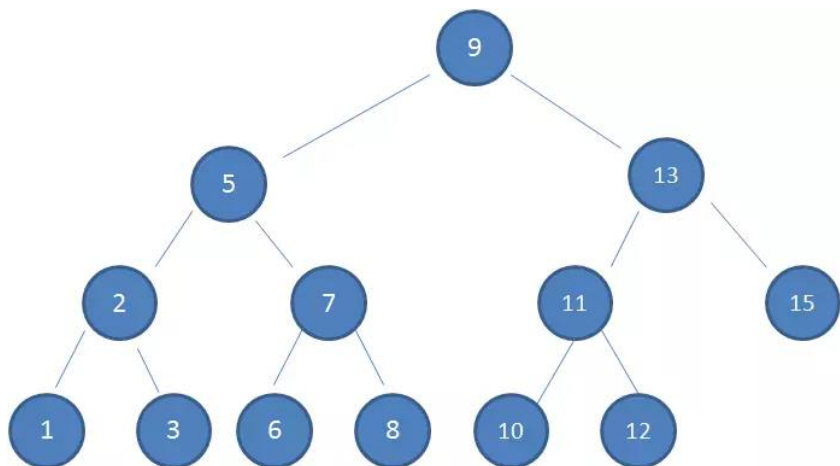
■ 二叉搜索树的**特点**:

- 二叉搜索树的特点就是相对**较小的值**总是保存在**左节点**上, 相对**较大的值**总是保存在**右节点**上。
- 那么利用这个特点, 我们可以做什么事情呢?
- 查找效率非常高, 这也是**二叉搜索树**中, **搜索的来源**。



# 二叉搜索树

## ■ 下面是一个二叉搜索树



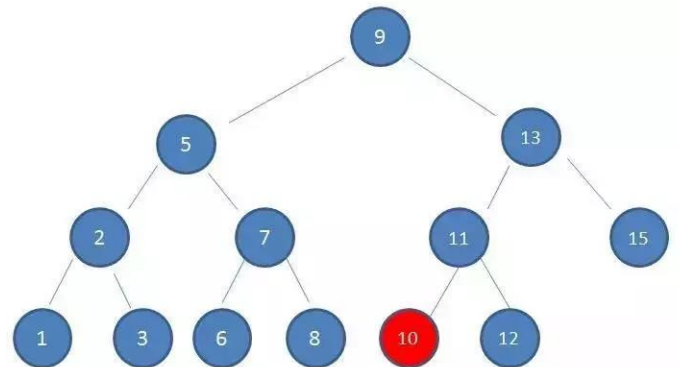
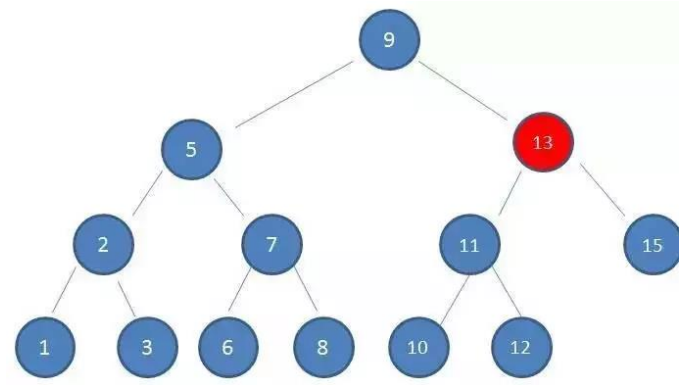
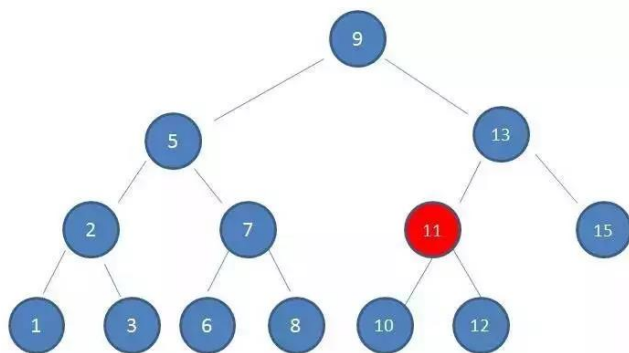
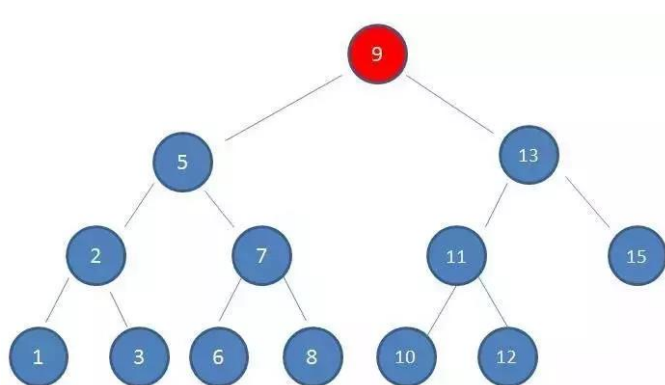
## ■ 这样的数据结构有什么好处呢？

□ 我们试着查找一下值为10的节点

## ■ 这种方式就是二分查找的思想

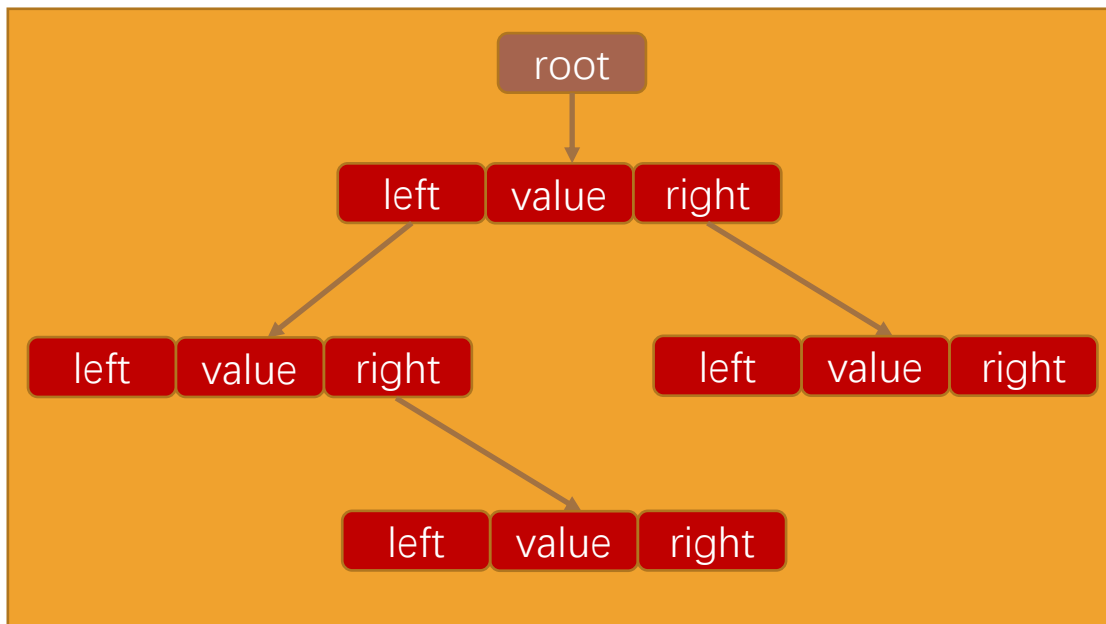
□ 查找所需的最大次数等于二叉搜索树的深度；

□ 插入节点时，也利用类似的方法，一层层比较大小，找到新节点合适的位置。



# 二叉搜索树的封装

- 我们像封装其他数据结构一样，先来封装一个BSTree的类



- 代码解析:

- 封装BSTree的类;
- 还需要封装一个用于保存每一个节点的类Node。
- 该类包含三个属性：节点对应的value，指向的左子树left，指向的右子树right
- 对于BSTree来说，只需要保存根节点即可，因为其他节点都可以通过根节点找到。

```
class Node<T> {  
    · value: T  
    · left: Node<T> | null  
    · right: Node<T> | null  
  
    · constructor(value: T) {  
        · this.value = value  
    }  
}
```

```
class BSTree<T = number> {  
    · root: Node<T> | null  
  
    · // 二叉搜索树的其他方法  
}
```



# 二叉搜索树常见操作

## ■ 二叉搜索树有哪些常见的操作呢？

### ■ 插入操作：

□ `insert(value)`：向树中插入一个新的数据。

### ■ 查找操作：

□ `search(value)`：在树中查找一个数据，如果节点存在，则返回true；如果不存在，则返回false。

□ `min`：返回树中最小的值/数据。

□ `max`：返回树中最大的值/数据。

### ■ 遍历操作：

□ `inOrderTraverse`：通过中序遍历方式遍历所有节点。

□ `preOrderTraverse`：通过先序遍历方式遍历所有节点。

□ `postOrderTraverse`：通过后序遍历方式遍历所有节点。

□ `levelOrderTraverse`：通过层序遍历方式遍历所有节点。

### ■ 删除操作（有一点点复杂）：

□ `remove(value)`：从树中移除某个数据。

# 向树中插入数据

■ 我们分两个部分来完成这个功能。

■ 首先，外界调用的insert方法：

```
insert(value: T) {  
  // 创建新的节点  
  const newNode = new Node(value)  
  
  // 判断是否有根节点  
  if (!this.root) {  
    this.root = newNode  
  } else {  
    this.insertNode(this.root, newNode)  
  }  
}
```

■ 代码解析：

■ 首先，根据传入的value，创建对应的Node。

■ 其次，向树中插入数据需要分成两种情况：

□ 第一次插入，直接修改根节点即可。

□ 其他次插入，需要进行相关的比较决定插入的位置。

■ 在代码中的insertNode方法，我们还没有实现，也是我们接下来要完成的任务。

# 向树中插入数据

## ■ 其次，插入非根节点

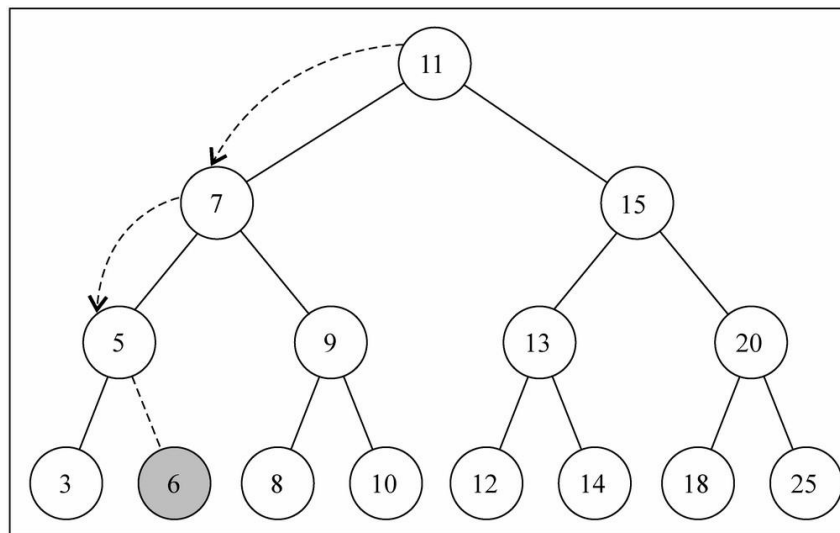
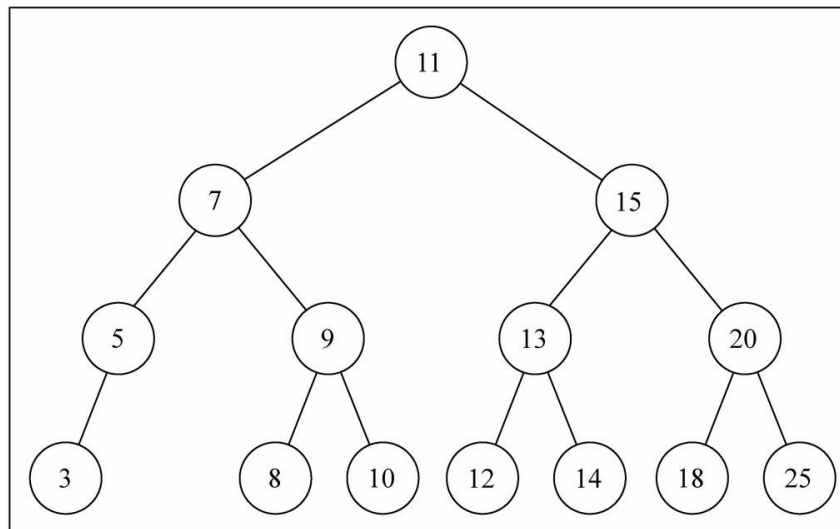
```
private insertNode(node: Node<T>, newNode: Node<T>) {  
    if (newNode.value < node.value) { // 向左子树插入  
        if (node.left === null) { // 左子树上没有内容  
            node.left = newNode  
        } else {  
            this.insertNode(node.left, newNode)  
        }  
    } else { // 向右子树插入  
        if (node.right === null) {  
            node.right = newNode  
        } else {  
            this.insertNode(node.right, newNode)  
        }  
    }  
}
```

## ■ 代码解析：

- 插入其他节点时，我们需要判断该值到底是插入到左边还是插入到右边。
- 判断的依据来自于新节点的value和原来节点的value值的比较。
  - 如果新节点的newvalue小于原节点的oldvalue，那么就向左边插入。
  - 如果新节点的newvalue大于原节点的oldvalue，那么就向右边插入。
- 代码的1序号位置，就是准备向左子树插入数据。但是它本身又分成两种情况
  - 情况一(代码1.1位置)：左子树上原来没有内容，那么直接插入即可。
  - 情况二(代码1.2位置)：左子树上已经有了内容，那么就一次向下继续查找新的走向，所以使用递归调用即可。
- 代码的2序号位置，和1序号位置几乎逻辑是相同的，只是是向右去查找。
  - 情况一(代码2.1位置)：左右树上原来没有内容，那么直接插入即可。
  - 情况二(代码2.2位置)：右子树上已经有了内容，那么就一次向下继续查找新的走向，所以使用递归调用即可。

# 测试插入代码

```
// 插入数据  
bst.insert(11)  
bst.insert(7)  
bst.insert(15)  
bst.insert(5)  
bst.insert(3)  
bst.insert(9)  
bst.insert(8)  
bst.insert(10)  
bst.insert(13)  
bst.insert(12)  
bst.insert(14)  
bst.insert(20)  
bst.insert(18)  
bst.insert(25)  
Bst.insert(6)
```



# 遍历二叉搜索树

■ 前面，我们向树中插入了很多的数据，为了能很多的看到测试结果。我们先来学习一下**树的遍历**。

□ 注意：这里我们学习的树的遍历，**针对所有的二叉树**都是适用的，**不仅仅是二叉搜索树**。

■ **树的遍历：**

□ 遍历一棵树是指访问**树的每个节点**(也可以对每个节点进行某些操作，我们这里就是简单的打印)

□ 但是树和线性结构不太一样，线性结构我们通常按照**从前到后的顺序遍历**，但是树呢？

□ 应该从树的顶端还是底端开始呢？ 从左开始还是从右开始呢？

■ 二叉树的遍历常见的有**四种方式**：

□ 先序遍历

□ 中序遍历

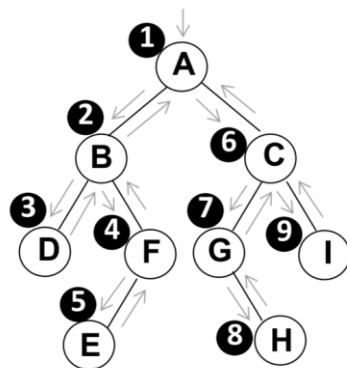
□ 后序遍历。

□ 层序遍历

# 先序遍历

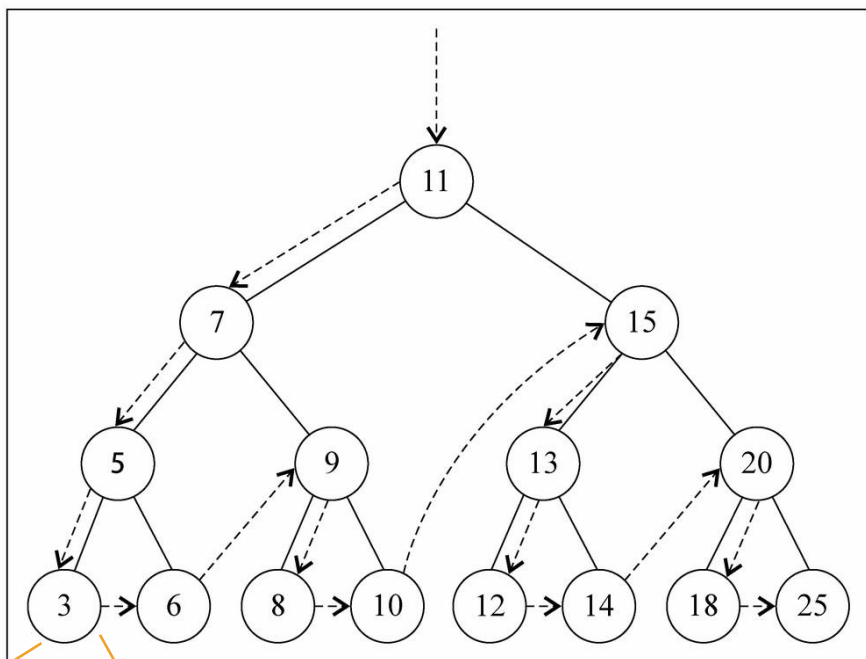
## ■ 遍历过程为:

- ①访问根节点;
- ②先序遍历其左子树;
- ③先序遍历其右子树。



A (B D F E) (C G H I)

先序遍历=> A B D F E C G H I



```
preOrderTraverse() {
  this.preOrderTraverseNode(this.root)
}
private preOrderTraverseNode(node: Node<T> | null) {
  if (node) {
    console.log(node.value)
    this.preOrderTraverseNode(node.left)
    this.preOrderTraverseNode(node.right)
  }
}
```

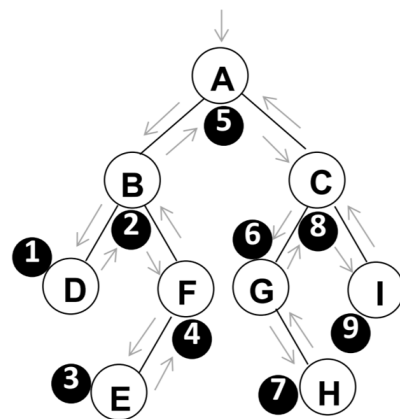
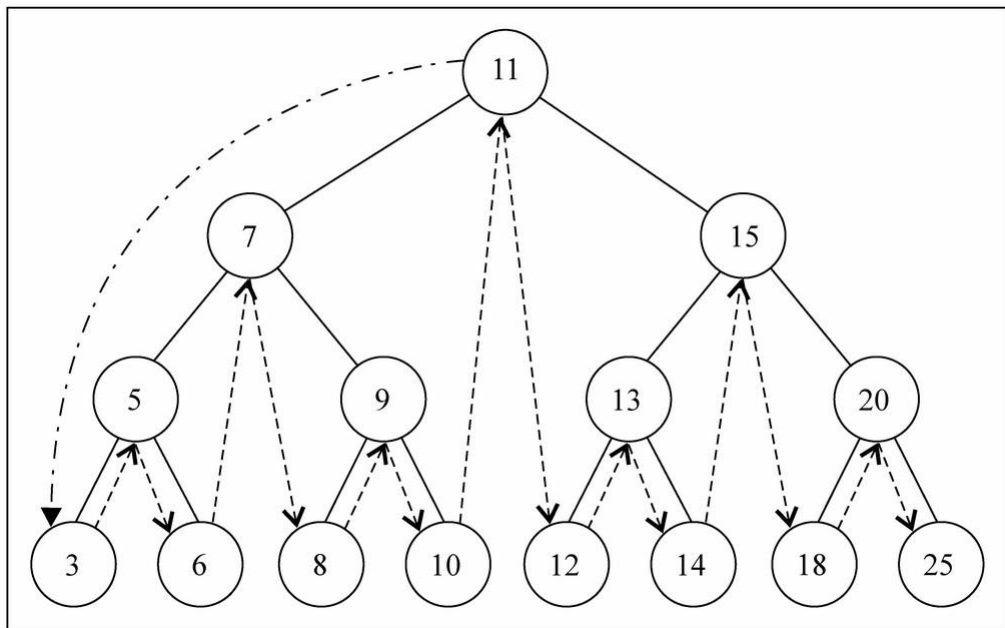
# 先序遍历（非递归 – 课下扩展）

```
preOrderTraversalNoRecursion() {  
  let stack: Node<T>[] = [];  
  let current: Node<T> | null = this.root;  
  
  while (current !== null || stack.length !== 0) {  
    while (current !== null) {  
      console.log(current.value);  
      stack.push(current);  
      current = current.left;  
    }  
  
    current = stack.pop()!;  
    current = current.right;  
  }  
}
```

# 中序遍历

## ■ 遍历过程为:

- ❑ ①中序遍历其左子树;
- ❑ ②访问根节点;
- ❑ ③中序遍历其右子树。



(D B E F) A (G H C I)

中序遍历=> D B E F A G H C I

```
// 中序遍历
inOrderTraverse() {
  this.inOrderTraverseNode(this.root)
}
private inOrderTraverseNode(node: Node<T> | null) {
  if (node) {
    this.inOrderTraverseNode(node.left)
    console.log(node.value)
    this.inOrderTraverseNode(node.right)
  }
}
```



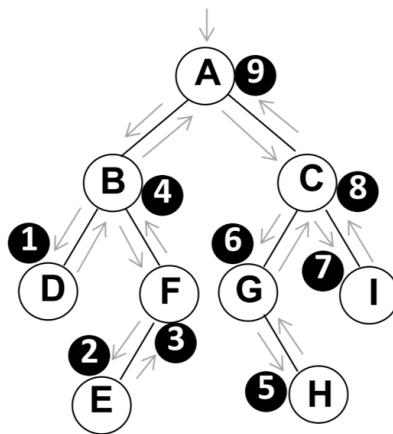
# 中序遍历（非递归 – 课下扩展）

```
inOrderTraverseNonRecursive() {  
  let stack: Node<T>[] = [];  
  let current: Node<T> | null = this.root;  
  
  while (current !== null || stack.length !== 0) {  
    while (current !== null) {  
      stack.push(current);  
      current = current.left;  
    }  
  
    current = stack.pop()!;  
    console.log(current.value);  
    current = current.right;  
  }  
}
```

# 后序遍历

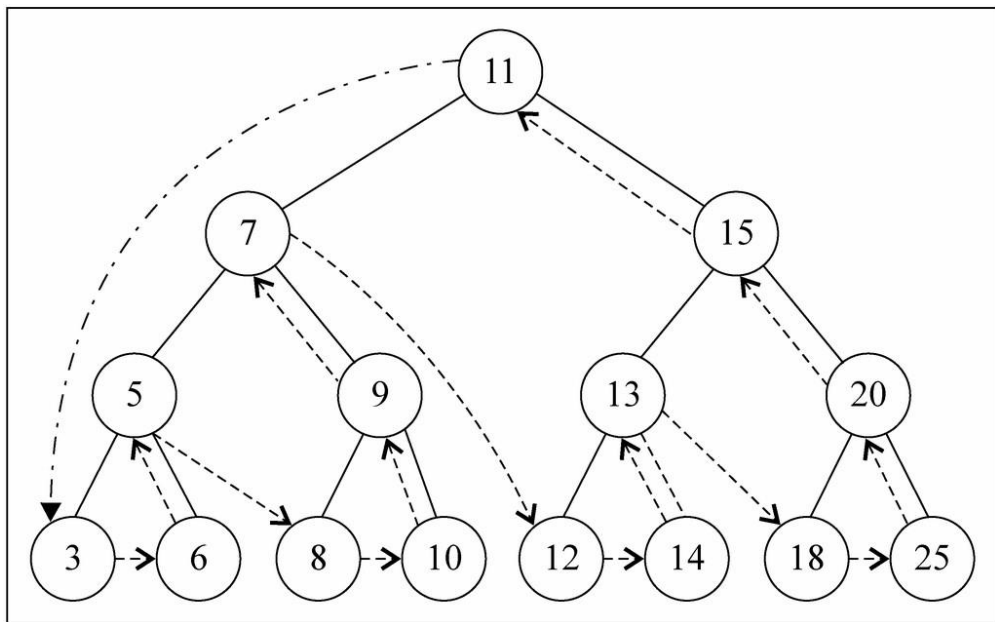
## ■ 遍历过程为:

- ①后序遍历其左子树;
- ②后序遍历其右子树;
- ③访问根节点。



(DEFB) (HGIC) A

后序遍历=> D E F B H G I C A



```
// 后序遍历
postOrderTraverse() {
  this.postOrderTraverseNode(this.root)
}
private postOrderTraverseNode(node: Node<T> | null) {
  if (node) {
    this.postOrderTraverseNode(node.left)
    this.postOrderTraverseNode(node.right)
    console.log(node.value)
  }
}
```

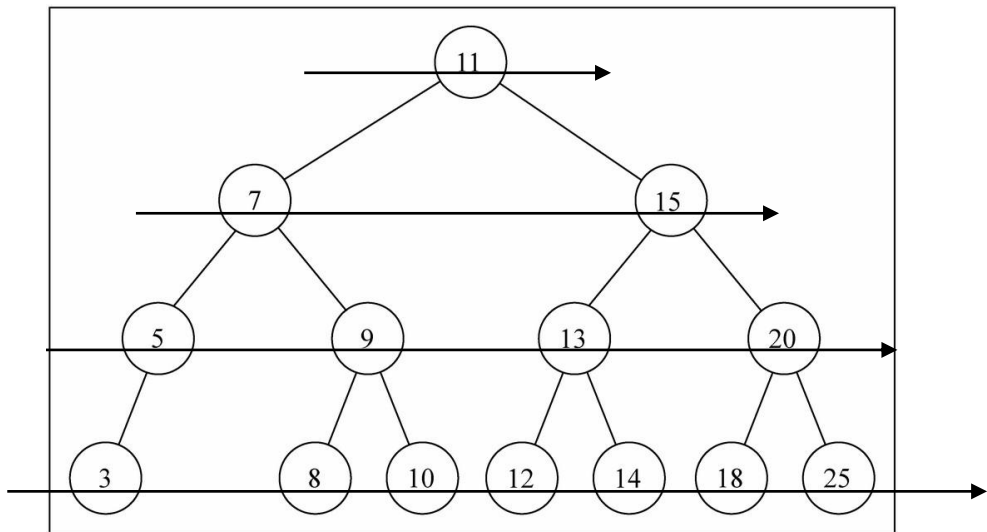
# 后序遍历（非递归 – 课下扩展）

```
postOrderTraversalNoRecursion() {  
  let stack: Node<T>[] = [];  
  let current: Node<T> | null = this.root;  
  let lastVisitedNode: Node<T> | null = null;  
  
  while (current !== null || stack.length !== 0) {  
    while (current !== null) {  
      stack.push(current);  
      current = current.left;  
    }  
  
    current = stack[stack.length - 1];  
    if (current.right === null || current.right === lastVisitedNode) {  
      console.log(current.value);  
      lastVisitedNode = current;  
      stack.pop();  
      current = null;  
    } else {  
      current = current.right;  
    }  
  }  
}
```

# 层序遍历

## ■ 遍历过程为:

- 层序遍历很好理解，就是从上向下逐层遍历。
- 层序遍历通常我们会借助于队列来完成；
  - ✓ 也是队列的一个经典应用场景；



```
// 层序遍历
levelOrderTraversal() {
    // 没有根节点，直接返回
    if (!this.root) return

    // 创建一个队列
    const queue: Node<T>[] = []
    queue.push(this.root)

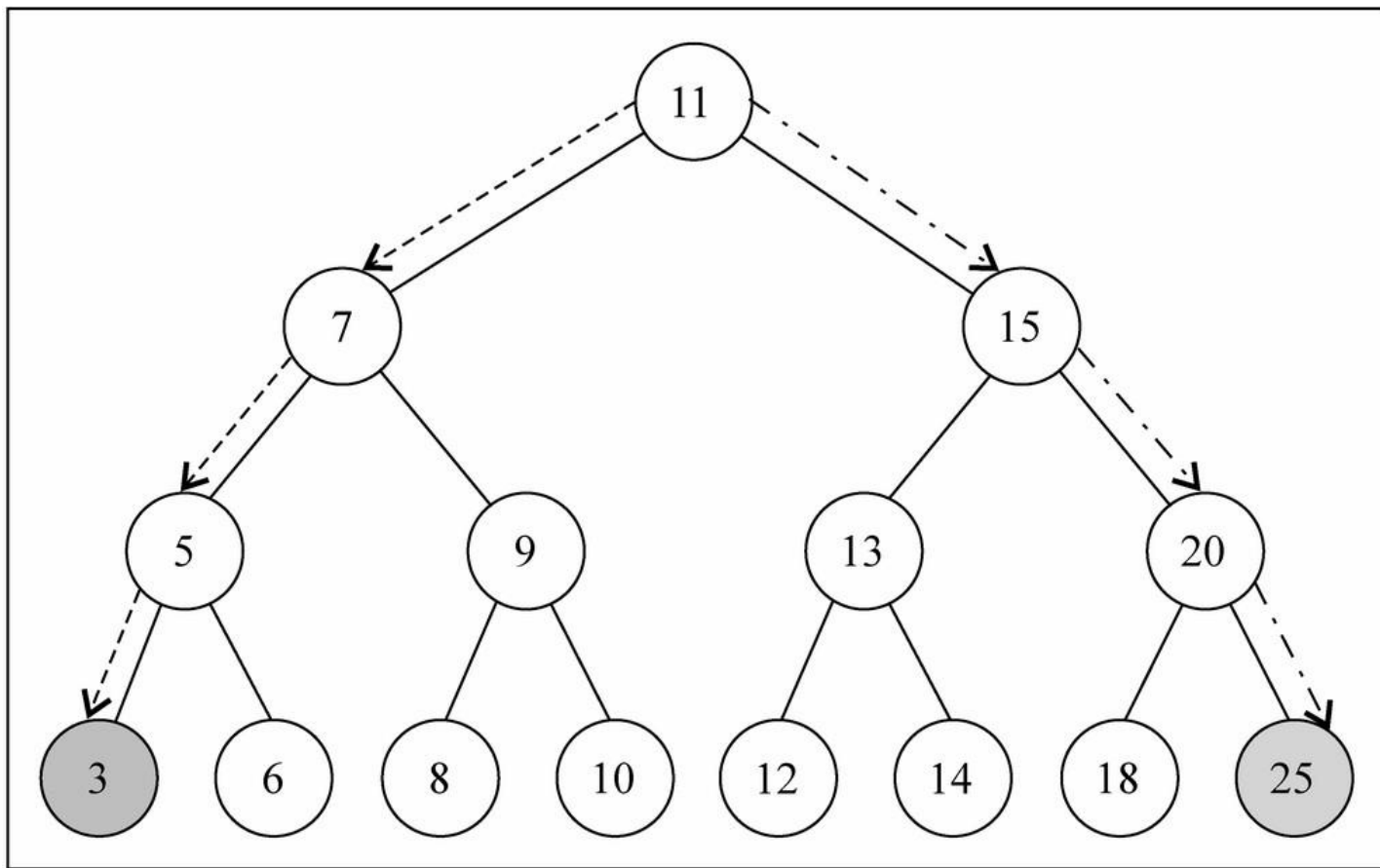
    while (queue.length !== 0) {
        const current = queue.shift()!
        console.log(current.value)

        if (current.left !== null) {
            queue.push(current.left)
        }

        if (current.right !== null) {
            queue.push(current.right)
        }
    }
}
```

# 最大值 & 最小值

- 在二叉搜索树中搜索最值是一件非常简单的事情，其实用眼睛看就可以看出来了。



```
// 获取最值
// 获取最小值
getMinValue(): T | null {
  let current = this.root
  while (current && current.left) {
    current = current.left
  }
  return current?.value ?? null
}

// 获取最大值
getMaxValue(): T | null {
  let current = this.root
  while (current && current.right) {
    current = current.right
  }
  return current?.value ?? null
}
```

# search搜索特定的值

■ 二叉搜索树不仅仅获取最值效率非常高，搜索特定的值效率也非常高。

□ 注意：这里的实现返回boolean类型即可。

```
// 搜索特定的值
search(value: T): boolean {
    return this.searchNode(this.root, value)
}

private searchNode(node: Node<T> | null, value: T): boolean {
    // 1. 如果节点为null, 那么就直接推出递归
    if (node === null) return false

    // 2. 判断node节点的value和传入的value的大小
    if (node.value > value) { // 在左边继续查找
        return this.searchNode(node.left, value)
    } else if (node.value < value) { // 在右边继续查找
        return this.searchNode(node.right, value)
    } else {
        return true
    }
}
```

■ 代码解析：

■ 这里我们还是使用了递归的方式。

■ 递归必须有退出条件，我们这里是两种情况下退出。

■ node === null，也就是后面不再有节点的时候。

■ 找到对应的value，也就是node.value === value的时候。

■ 在其他情况下，根据node的value和传入的value进行比较来决定向左还是向右查找。

■ 如果node.value > value，那么说明传入的值更小，需要向左查找。

■ 如果node.value < value，那么说明传入的值更大，需要向右查找。

# search搜索特定的值 (非递归)

```
searchNoRecursion(value: T) {  
    let current = this.root  
    while (current) {  
        if (current.value > value) {  
            current = current.left  
        } else if (current.value < value) {  
            current = current.right  
        } else {  
            return true  
        }  
    }  
    return false  
}
```

# 二叉搜索树的删除

- 二叉搜索树的删除有些复杂，我们一点点完成。
- 删除节点要从查找要删的节点开始，找到节点后，需要考虑三种情况：
  - 该节点是叶节点(没有子节点，比较简单)
  - 该节点有一个子节点(也相对简单)
  - 该节点有两个子节点.(情况比较复杂，我们后面慢慢道来)
- 我们先从查找要删除的节点入手
  - 1> 先找到要删除的节点，如果没有找到，不需要删除
  - 2> 找到要删除节点
    - 1) 删除叶子节点
    - 2) 删除只有一个子节点的节点
    - 3) 删除有两个子节点的节点

```
remove(value: T): boolean {  
    if (!this.root) return false  
  
    // 1. 查找到该节点的位置(如果没有直接返回)  
    let current: Node<T> | null = this.root // 当前节点  
    let parent: Node<T> | null = null // 父节点  
    let isLeft = true // 是否是父节点左子节点  
  
    while (current.value !== value) {  
        parent = current  
        if (value < current.value) {  
            isLeft = true  
            current = current.left  
        } else {  
            isLeft = false  
            current = current.right  
        }  
    }  
  
    if (current === null) return false  
}
```

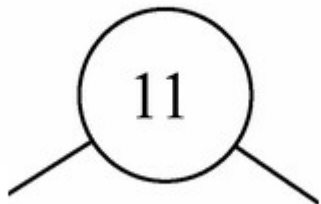


# 情况一：没有子节点

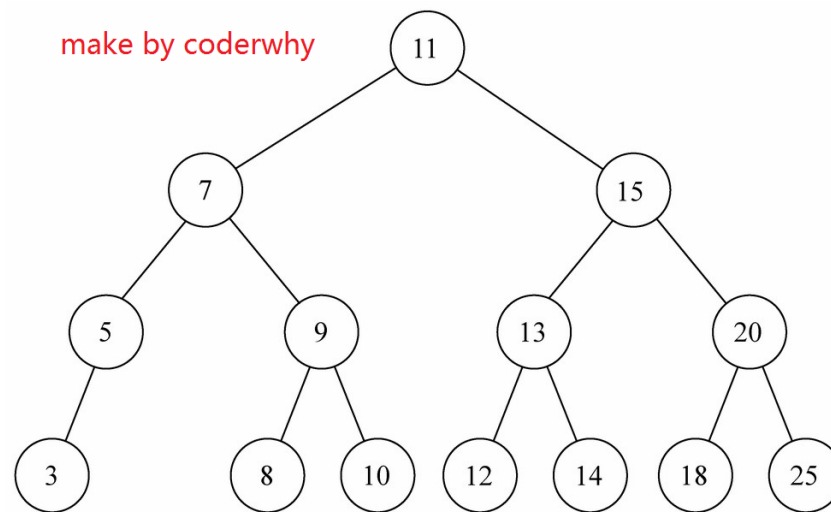
## ■ 情况一：没有子节点.

- 这种情况相对比较简单，我们需要检测current的left以及right是否都为null.
- 都为null之后还要检测一个东西，就是是否current就是根，都为null，并且为跟根，那么相当于要清空二叉树(当然，只是清空了根，因为只有它).
- 否则就把父节点的left或者right字段设置为null即可.

## ■ 如果只有一个单独的根，直接删除即可



## ■ 如果是叶节点，那么处理方式如下：



如果是3,8,10,12,14,18,25中任何一个叶子结点.(current)  
那么直接将parent(current的父节点)指向该引用的left或者right  
设置为null杰克

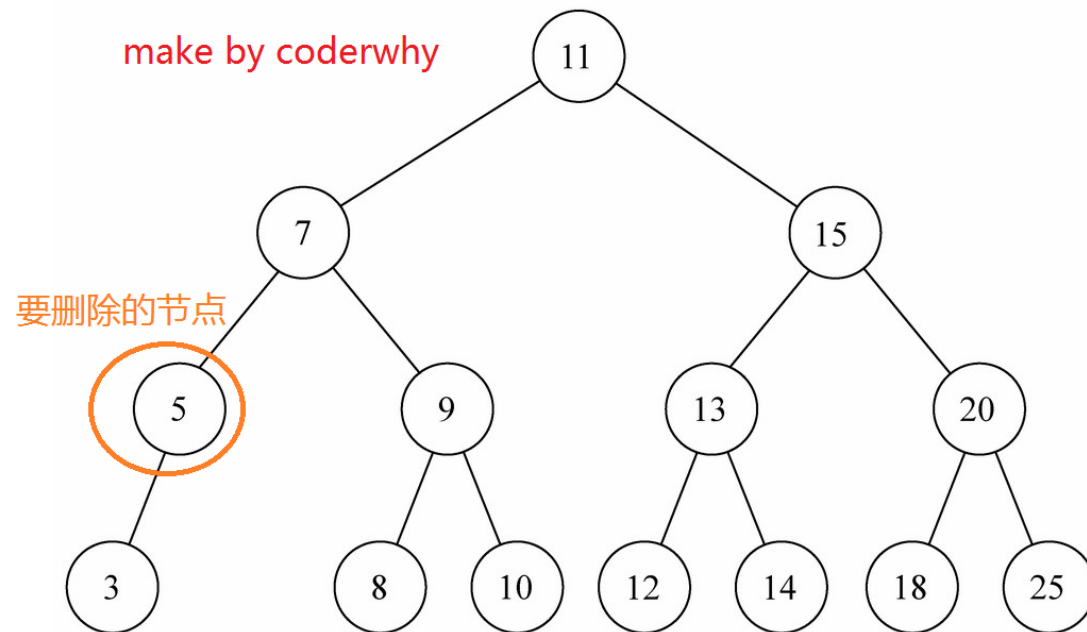
# 情况二：一个子节点

## ■ 情况二：有一个子节点

- 这种情况也不是很难.
- 要删除的current节点, 只有2个连接(如果有两个子节点, 就是三个连接了), 一个连接父节点, 一个连接唯一的子节点.
- 需要从这三者之间: 爷爷 - 自己 - 儿子, 将自己(current)剪短, 让爷爷直接连接儿子即可.
- 这个过程要求改变父节点的left或者right, 指向要删除节点的子节点.
- 当然, 在这个过程中还要考虑是否current就是根.

## ■ 图解过程:

- 如果是根的情况, 大家可以自己画一下, 比较简单, 这里不再给出.
- 如果不是根, 并且只有一个子节点的情况.



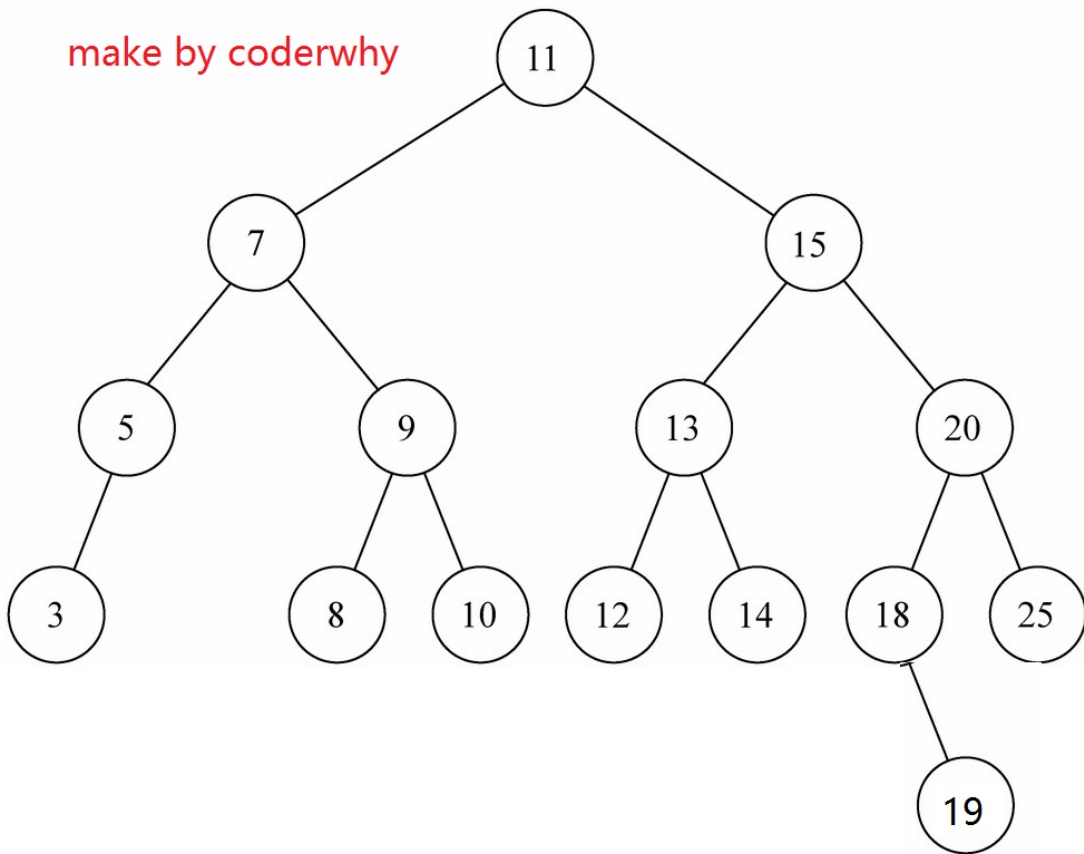
假设要删除的是结点5, 而5只有一个子结点.

其实无所谓自己的儿子结点(3结点)有没有子结点, 直接将该节点移到原来5的位置即可.

也就是让parent节点(7)结点, 直接指向3结点

## 情况三：两个子节点

make by coderwhy



看下面的集中情况, 你怎么处理?

情况一: 删除9节点.

> 处理方式相对简单, 将8位置替换到9, 或者将10位置替换到9.

> 注意: 这里我说的是替换. 也就是8位置替换到9时, 7指向8, 而8还需要指向10.

情况二: 删除7节点.

> 一种方式是将5拿到7的位置, 3依然指向5, 但是5有一个right需要指向9. 依然是二叉搜索树, 没有问题.

> 另一种方式是在右侧找一个, 找谁? 8

> 也就是将8替换到7的位置, 8的left指向5, right指向9, 依然是二叉搜索树, 没有问题.

情况三: 删除15节点, 并且我希望也在右边找

> 你找到的是谁? 其实我们观察一下你能找到18

> 18替换15的位置, 20的left指向19. 也是一个二叉搜索树, 也没有问题.

是不是已经懵逼了?

情况就是这么复杂, 但是我们要开始找规律了

# 寻找规律

- 如果我们要删除的节点有两个子节点，甚至子节点还有子节点，这种情况下我们需要从下面的子节点中找到一个节点，来替换当前的节点。
- 但是找到的这个节点有什么特征呢？ 应该是current节点下面所有节点中最接近current节点的。
  - 要么比current节点小一点点，要么比current节点大一点点。
  - 总结你最接近current，你就可以用来替换current的位置。
- 这个节点怎么找呢？
  - 比current小一点点的节点，一定是current左子树的最大值。
  - 比current大一点点的节点，一定是current右子树的最小值。
- 前驱&后继
  - 在二叉搜索树中，这两个特别的节点，有两个特别的名字。
  - 比current小一点点的节点，称为current节点的前驱。
  - 比current大一点点的节点，称为current节点的后继。
- 也就是为了能够删除有两个子节点的current，要么找到它的前驱，要么找到它的后继。
- 所以，接下来，我们先找到这样的节点(前驱或者后继都可以，我这里以找后继为例)

```
private getSuccessor(delNode: Node<T>): Node<T> {  
    // 1. 保存临时节点变量  
    let successor = delNode  
    let successorParent = delNode  
    let current = delNode.right  
  
    // 2. 寻找后继节点  
    while (current !== null) {  
        successorParent = successor  
        successor = current  
        current = current.left  
    }  
  
    // 3. 如果删除后继节点还有右节点，那么还需要如下操作  
    if (successor !== delNode.right) {  
        successorParent.left = successor.right  
        successor.right = delNode.right  
    }  
  
    return successor  
}
```

# 删除操作总结

- 看到这里，你就会发现删除节点相当棘手。
- 实际上，因为它非常复杂，一些程序员都尝试着避开删除操作。
  - 他们的做法是在Node类中添加一个boolean的字段，比如名称为isDeleted。
  - 要删除一个节点时，就将此字段设置为true。
  - 其他操作，比如find()在查找之前先判断这个节点是不是标记为删除。
  - 这样相对比较简单，每次删除节点不会改变原有的树结构。
  - 但是在二叉树的存储中，还保留着那些本该已经被删除掉的节点。
- 上面的做法看起来很聪明，其实是一种逃避。
  - 这样会造成很大空间的浪费，特别是针对数据量较大的情况。
  - 而且，作为程序员要学会通过这些复杂的操作，锻炼自己的逻辑。

# 二叉搜索树的缺陷

## ■ 二叉搜索树作为数据存储的结构由重要的优势：

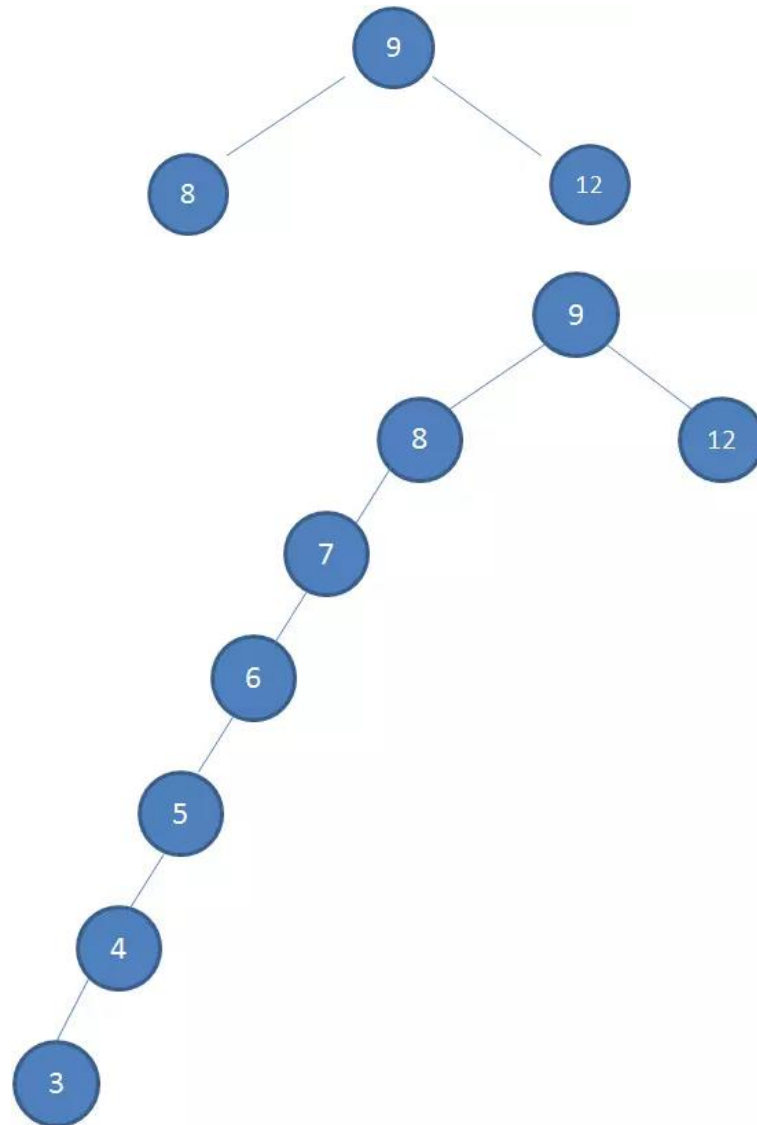
- 可以**快速地**找到给定关键字的数据项 并且可以快速地**插入和删除数据项**。

## ■ 但是，二叉搜索树有一个很麻烦的问题：

- 如果插入的数据时**有序的数据**，比如下面的情况
- 有一棵初始化为 9 8 12 的二叉树
- 插入下面的数据：7 6 5 4 3

## ■ 非平衡树：

- 比较好的二叉搜索树数据应该是**左右分布均匀**的
- 但是插入**连续数据**后，**分布的不均匀**，我称这种树为**非平衡树**。
- 对于一棵**平衡二叉树**来说，插入/查找等操作的效率是 $O(\log N)$
- 对于一棵**非平衡二叉树**，相当于编写了一个链表，查找效率变成了 $O(N)$



# 树的平衡性

## ■ 为了能以较快的时间 $O(\log N)$ 来操作一棵树，我们需要保证树总是平衡的：

- 至少大部分是平衡的，那么时间复杂度也是接近 $O(\log N)$ 的
- 也就是说树中每个节点左边的子孙节点的个数，应该尽可能的等于右边的子孙节点的个数。
- 常见的平衡树有哪些呢？

## ■ AVL树：

- AVL树是最早的一种平衡树。它有些办法保持树的平衡(每个节点多存储了一个额外的数据)
- 因为AVL树是平衡的，所以时间复杂度也是 $O(\log N)$ 。
- 但是，每次插入/删除操作相对于红黑树效率都不高，所以整体效率不如红黑树

## ■ 红黑树：

- 红黑树也通过一些特性来保持树的平衡。
- 因为是平衡树，所以时间复杂度也是在 $O(\log N)$ 。
- 另外插入/删除等操作，红黑树的性能要优于AVL树，所以现在平衡树的应用基本都是红黑树。