

AVL Trees

为了加速查找，包括搜索与删除，我们使用了二分搜索树，其性能一般为 $O(\text{height})$ 。但是，二分搜索树的性能在最坏情况（即链的情况）下可能会退化到 $O(n)$ 。为了解决这个问题，我们引入了AVL树。

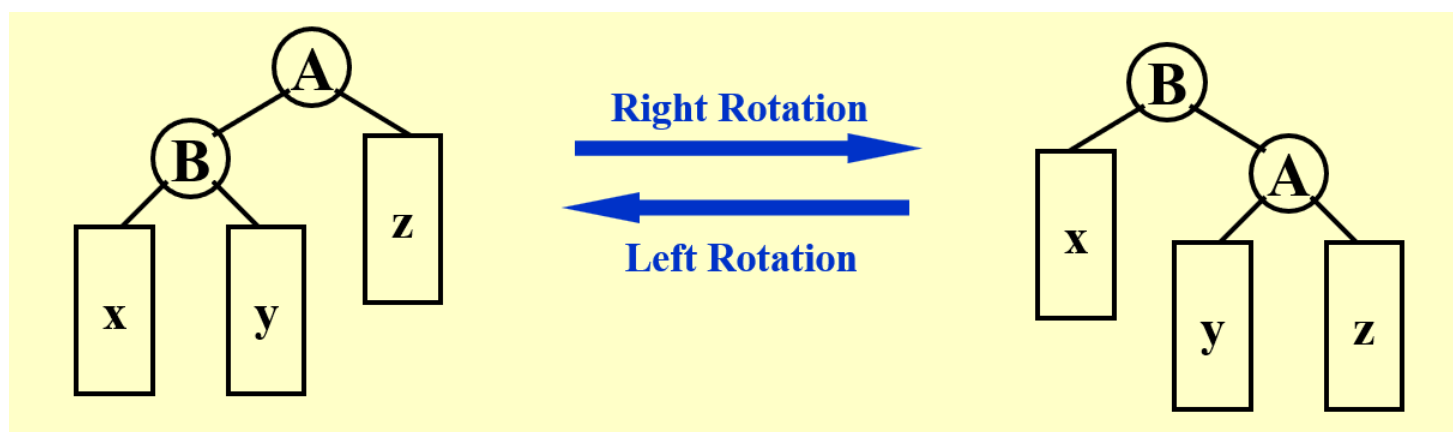
1. 定义

- 空二叉树是高度平衡的 (Height balanced) 定义空二叉树的高度为-1
- 设非空二叉树的左右子树为 T_L, T_R 。那么非空二叉树高度平衡等价于
 - T_L 和 T_R 都是高度平衡的
 - 并且 $|h_L - h_R| \leq 1$ ，其中 h_L 和 h_R 分别是左右子树的高度
- 平衡因子 (balanced factor) $BF(\text{node}) = h_L - h_R$ 。在AVL树中，每个节点的平衡因子只能是-1,0,1

2. 旋转 (Tree rotation)

在插入和删除的过程中，树的高度平衡有可能被破坏，我们需要设法来修复这种破坏。有两种思路来修复，一种是改变插入的顺序，但这样在一般情况下是不可取的。另一种就是我们改变插入后的结构，改变已有的结构来维持平衡，这种操作就是旋转。

旋转是一种**改变树的结构但是不改变元素顺序**的操作。



2.1 单次旋转

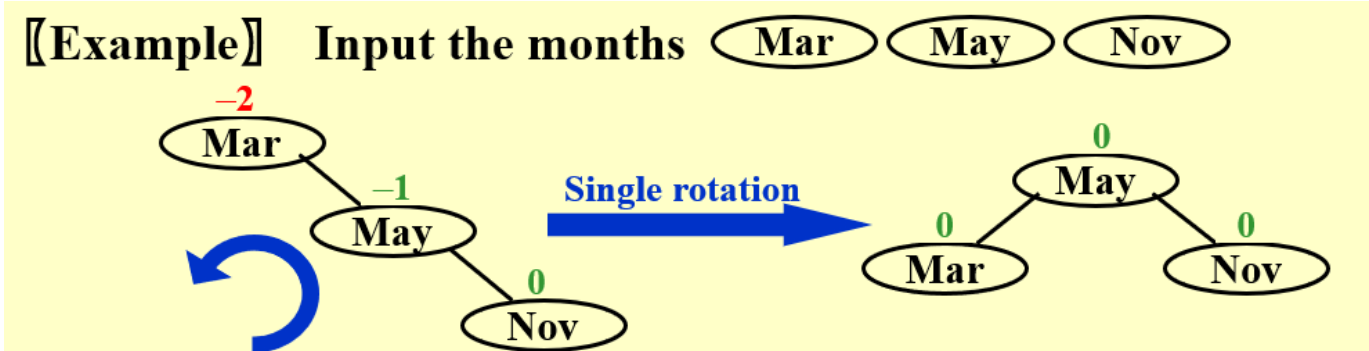
单次旋转是对**出问题节点的儿子**进行旋转。

- 右旋：将B向右旋转，A变为B的右儿子，由于y原先属于A的左子树，此时将y接到A的左子树也是满足二分搜索条件的。也可以看作是B拎起来，A就落下去了，那么多的部分y就接到A上。
 - 旋转后，左子树高度减1，右子树高度加1；而且保证顺序性质不变（即二分搜索树的条件）

- 旋转中受到影响的节点只有A, B, A的父节点, A的左子树的根节点, 因此操作的复杂度为 $O(1)$
- 左旋: 将A向左旋转, B变为A的左儿子, A的左子树y成为B的右子树。
 - 旋转后, 右子树高度减1, 左子树高度加1; 而且保证顺序性质不变
 - 操作复杂度为 $O(1)$
- 右旋的实现:

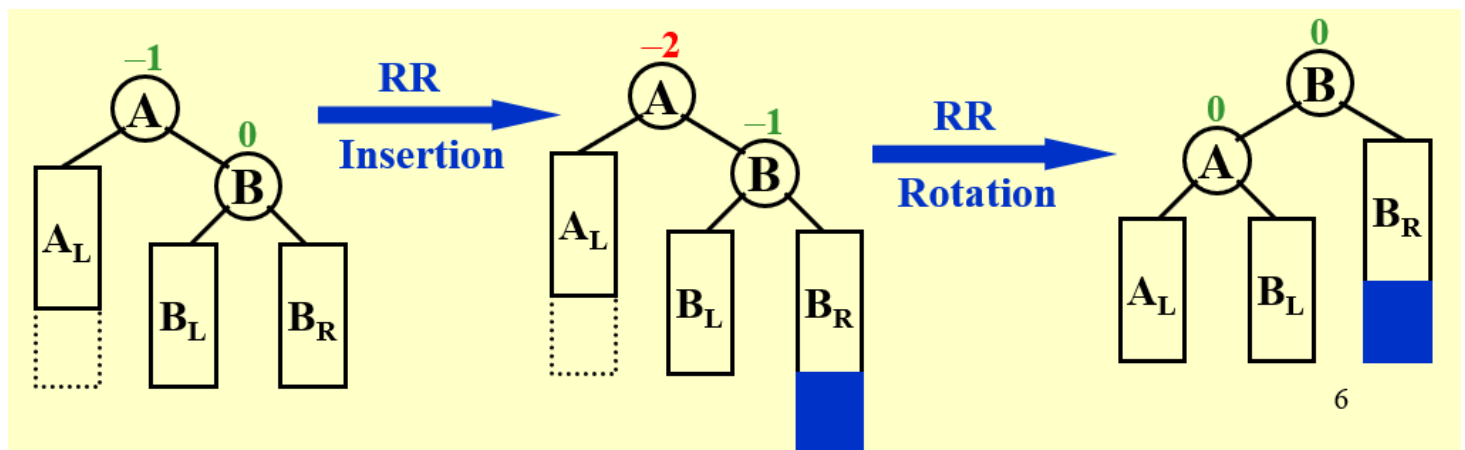
```
A.Left = B.Right;
B.Right = A;
A.Father.son = B;
```

Example



这种情况下, 出现问题的节点 (BF为2) 是March, 而产生这个问题的节点是November。这个时候我们要做的旋转操作是对May进行左旋。由于Nov是May的右子树的右子树, 所以这种操作叫做 **RR rotation**。

一般来说:



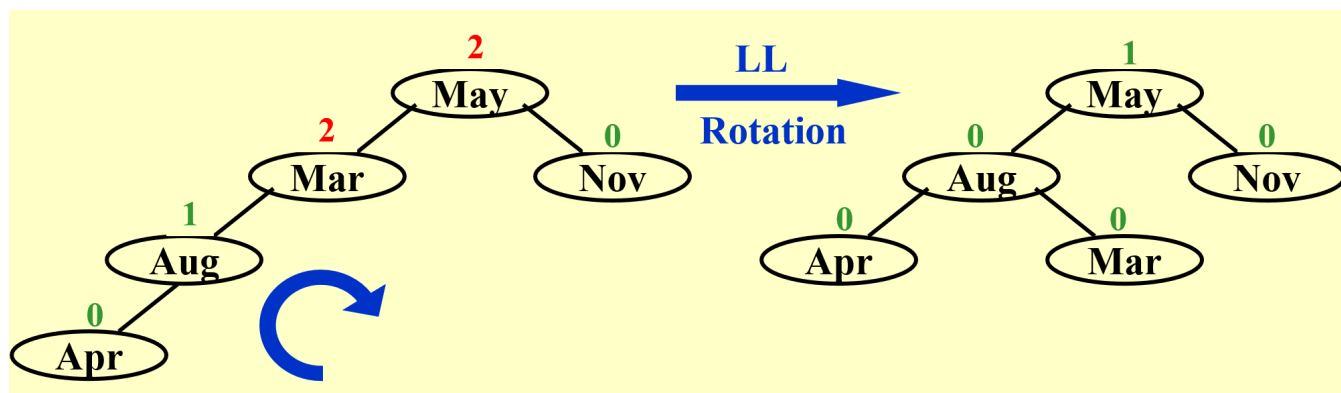
状态1是高度平衡的，经过插入一个节点即蓝色部分（插在右子树的右子树上）后，A的BF变为-2，发生了不平衡，为了维护平衡状态，我们需要对B进行RR rotation。

Note

A不一定要是树的根节点。

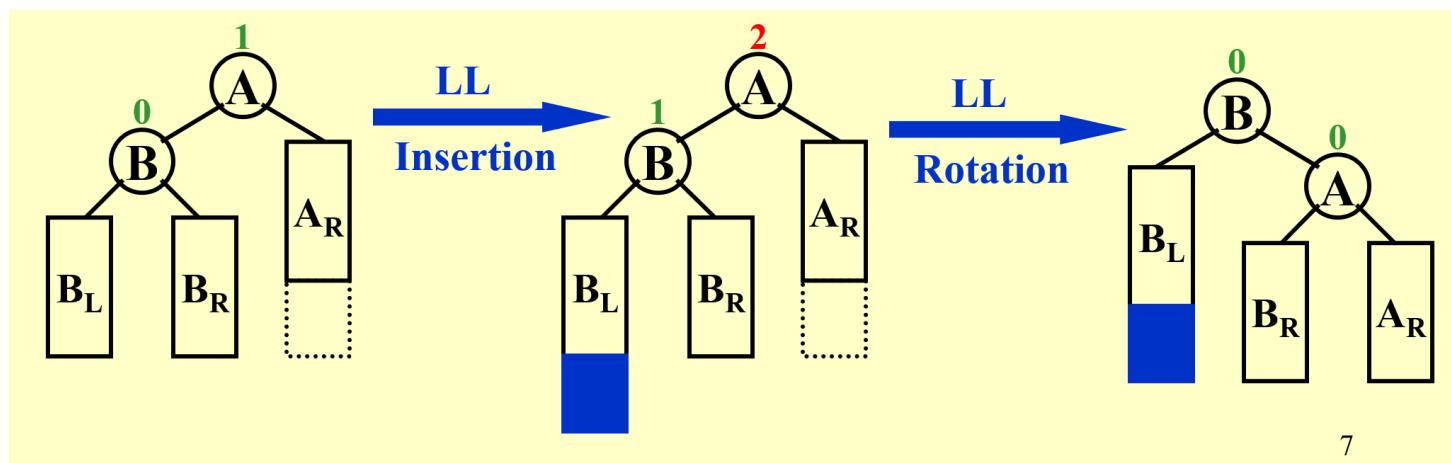
与 RR rotation 相对应的是 LL rotation，即插入的节点在左子树的左子树上。需要进行右旋的是左儿子。

Example



这里插入的节点是Apr，发生问题的节点是Mar，由于是自插入节点开始的维护，我们发现了Mar出现的问题，于是我们就处理Mar的左儿子Aug，进行右旋。这种操作叫做 **LL rotation**。这里涉及到维护的顺序，应当是自下而上进行维护。

一般来说：

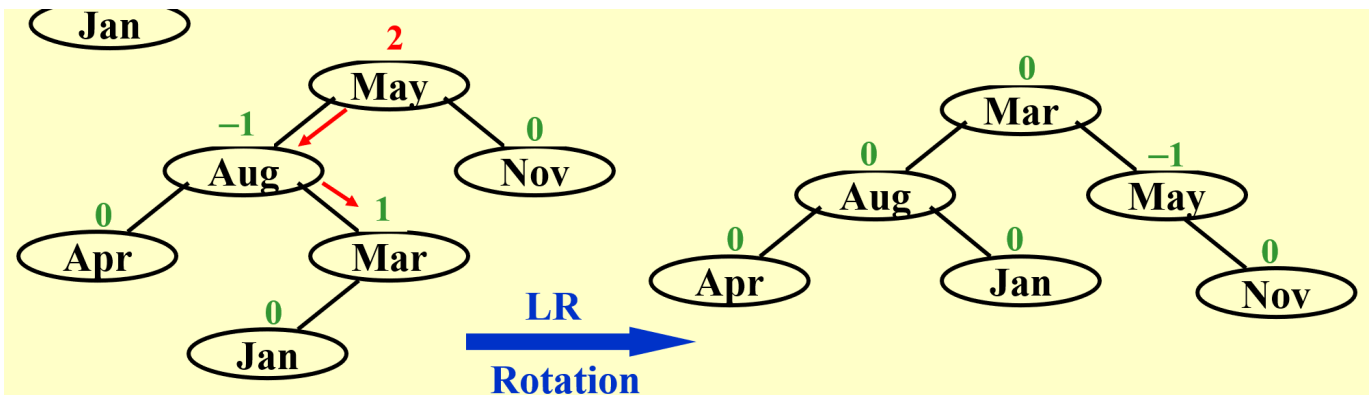


小结：单次旋转是针对出问题的节点与插入节点在一条线上的情况，即没有出现折叠的情况。旋转的是出问题节点的儿子，只需要一次旋转。

2.2 二次旋转 Double Rotation

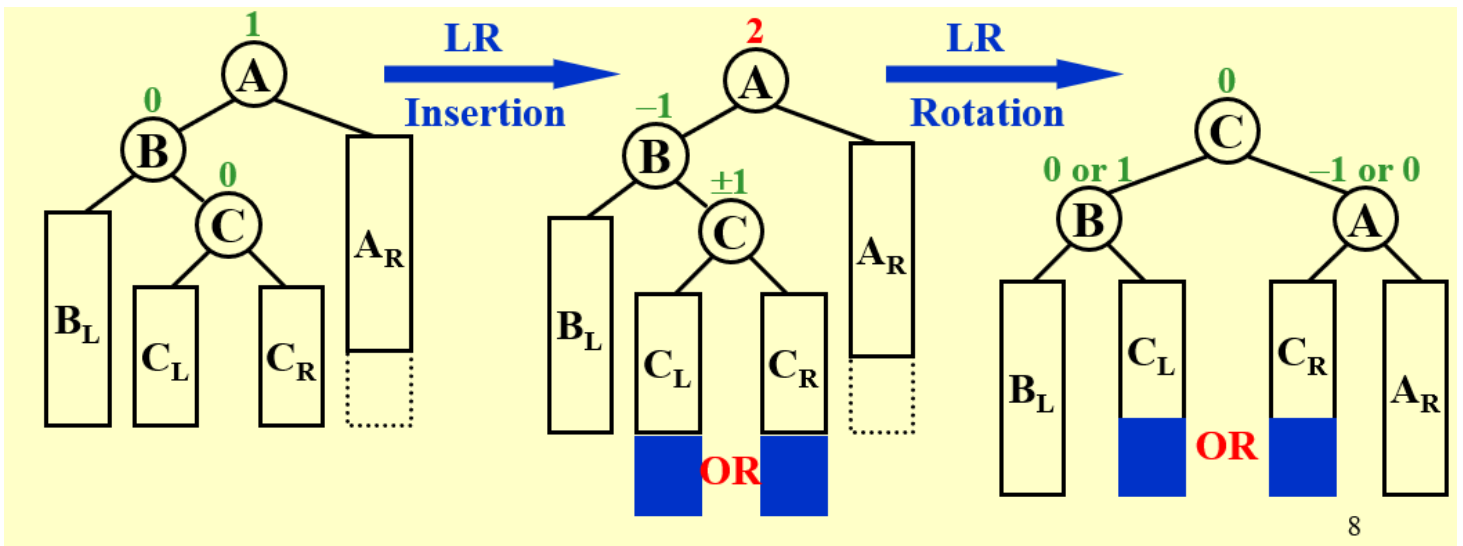
针对插入的节点在左子树的右子树上（LR），或者在右子树的左子树上（RL）的情况，我们需要进行两次旋转。此时旋转的是出问题节点的孙子节点。

Example

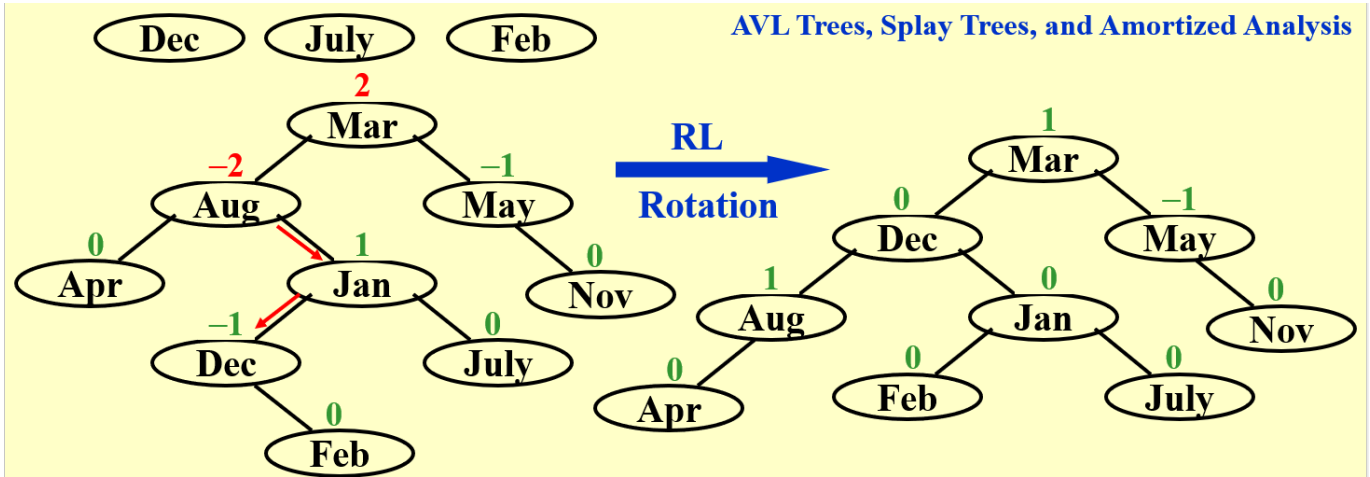


这个例子中，插入的节点是Jan，导致了May出现问题，Jan是在May的左子树的右子树中，是LR的情况，我们需要做两次旋转：找到May的左儿子的右儿子——Mar。两次旋转都是将它提起来。先对它左旋软后再对它右旋。

一般来说：



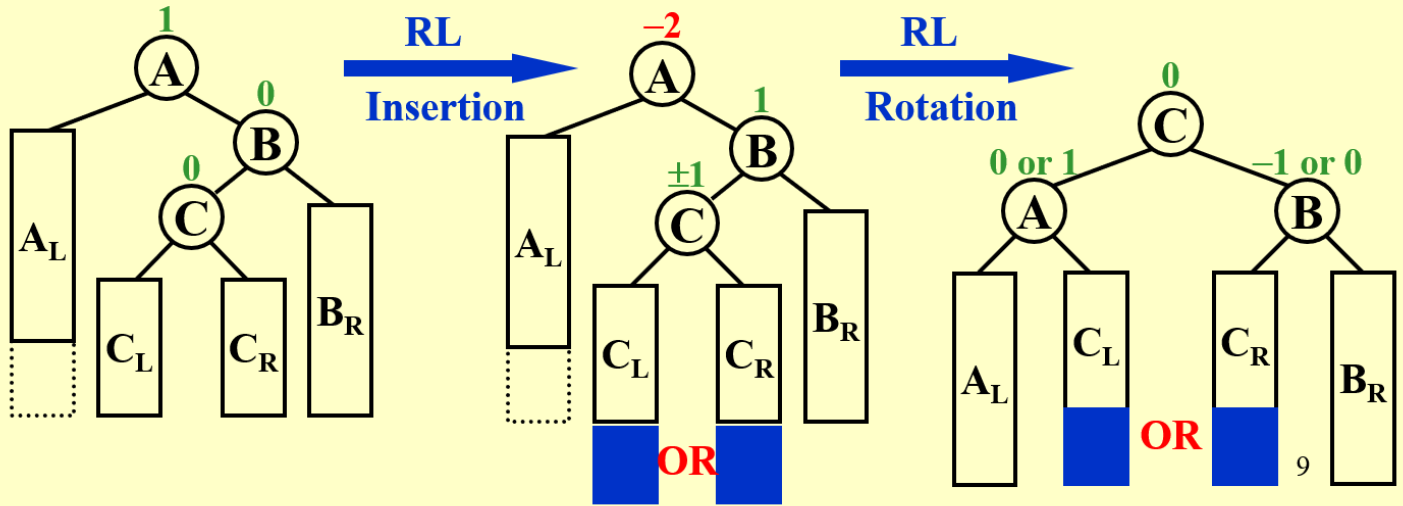
Example



按照从下往上修复的顺序，我们发现第一个出问题的节点是Aug，而且导致问题的节点再它的右子树的左子树中，这是RL的情况，我们需要旋转它的孙子节点。将孙子节点提起来两次就可以了。

一般来说：

In general:



Note

小结：双旋转是针对出现折叠的情况，旋转的是出问题节点的孙子节点，需要两次旋转。



Note

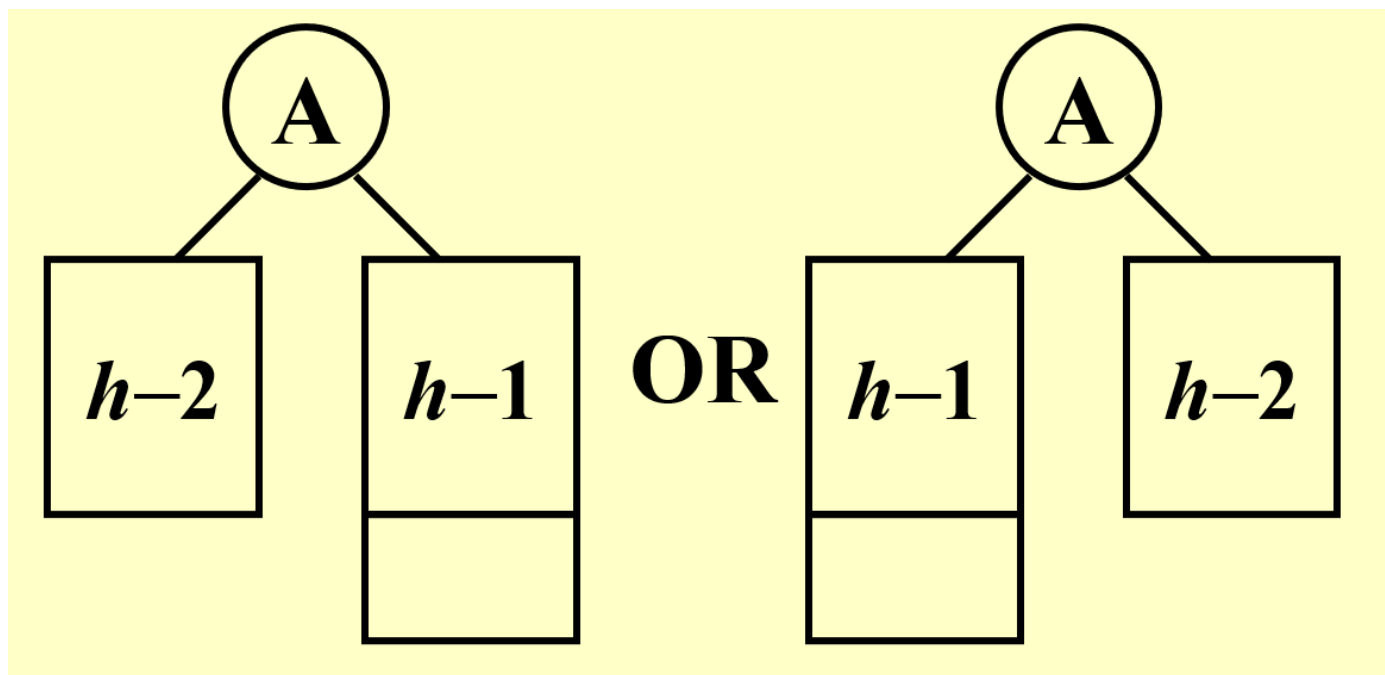
即使树的结构不发生变化，但是由于插入和删除的操作，节点的bf（平衡因子）可能会发生变化，因此我们需要对平衡因子进行维护。

3. Avl树的复杂度

很显然，我们有 $T_p = O(h)$ ，那么树的高度该如何计算呢。我们考虑计算h的渐进上界。作出以下定义：

n_h 表示一棵高度为h的高度平衡树的最小节点数。

据这个定义，我们的树一定是以下形状的：



如果两个子树的高度一致，我们可以将其中一个子树的叶子节点去掉一个，仍然满足高度平衡和最小高度的条件。

由以上的定义，我们可以得到以下的递推关系：

$$n_h = 1 + n_{h-1} + n_{h-2}$$

注意到这个递推式与斐波那契数列有着类似的结构，我们有以下结论，对任意 $h \geq -1$ ：

$$n_h = F_{h+3} - 1 \text{ 其中 } F_0 = 0, F_1 = 1$$

由斐波那契数列的通项公式：

$$F_n = \frac{1}{\sqrt{5}} \left(\frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right)^n - \frac{1}{\sqrt{5}} \left(\frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right)^n$$

我们有近似值：

$$n_h \approx \frac{1}{\sqrt{5}} \left(\frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right)^{h+3} - 1$$

由此：

$$h = O(\log n)$$

4. 总结

Avl树可以保证每一次插入和删除的操作都是 $O(\log n)$ 的时间复杂度。但是，相对而言Avl树的实现代码比较复杂。

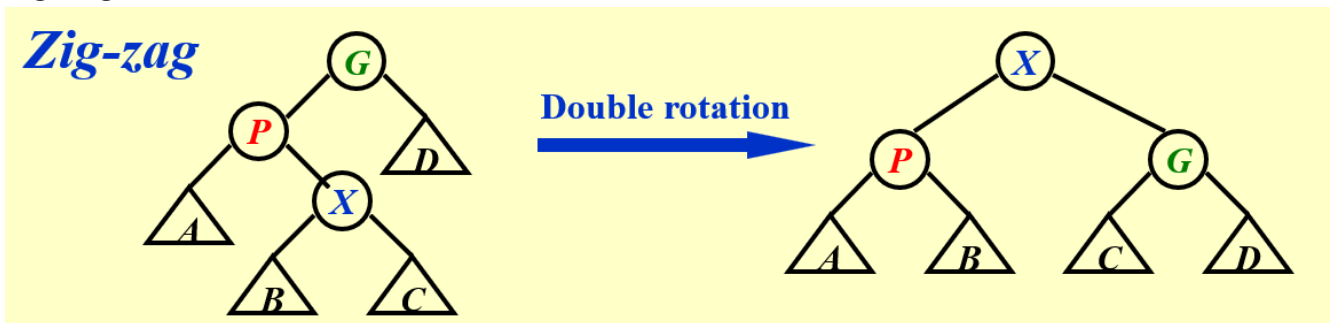
Splay Trees

- 目标：从空树开始的任意M次树操作的时间复杂度最多是 $O(M \log N)$

思路：我们要让M次操作总的时间复杂度得到约束，每一次的时间复杂度可能会达到worst-case bound，我们考虑让这个worst-case bound变成没有worst-case bound的情况。比如第一次查询一个链的叶子节点，那么这次查询是 $O(n)$ 的时间复杂度，但是我们可以通过旋转操作将这个节点提到根节点，这样下一次查询这个节点的时间复杂度就是 $O(1)$ 了，整体的复杂度就降下来了。

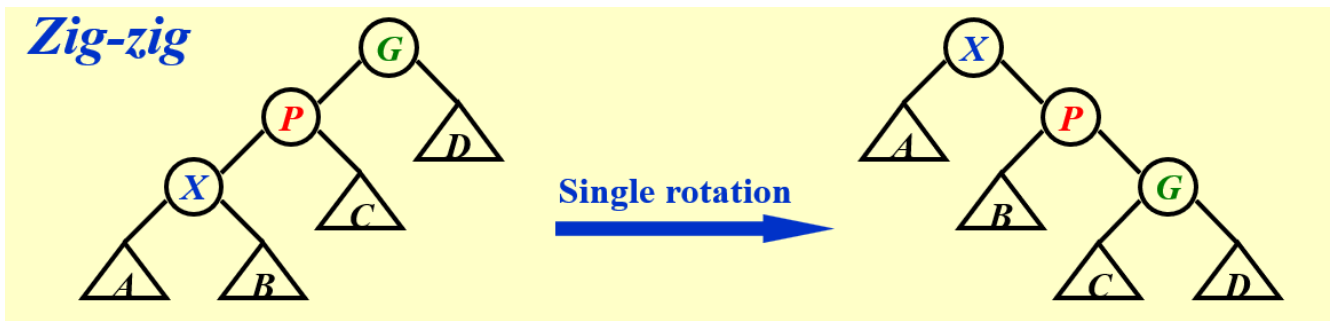
操作如下：对于被查询的非根节点 X，其父节点为 P，祖父节点为 G，我们可以通过以下操作将X提到根节点：

- Case1:P是根节点，对X进行一次旋转
- Case2:P不是根节点
 - Zig-Zag



旋转两次X即可，相当于Avl树的Double Rotation。

- Zig-Zig



这与Avl树的操作不同，先对P进行一次旋转，再对X进行一次旋转。

- Deletions:
 - Step1:Find X;
 - Step2:Remove X;
 - Step3:FindMax(T_L)
 - Make T_R the right child of the root of T_L

Amortized Analysis

定义： Amortized Analysis（摊还分析）：对任何 M 次操作最多消耗 $O(M\log N)$ 的时间，即均摊界 (Amortized time bound)。

$$\text{worst-case bound} \geq \text{amortized bound} \geq \text{average-case bound}$$

worst-case bound 是要求每次都是最坏的情况；

amortized bound 是对 M 次操作均摊后的情况

我们有以下方法分析：

Aggregate analysis（聚合分析）

对所有的 n ， n 次操作一共消耗 worst-case 时间 $T(n)$ 。所以此时的均摊复杂度为 $T_{amortized} = T(n)/n$

Example

Stack with MultiPop(int k, Stack S)

```
Algorithm {  
    while(!IsEmpty(S) && k > 0){  
        Pop(S);  
        k--;  
    }  
}  
  
T = min (sizeof(S), k)
```

考虑一个在空栈中有 n 次push, pop 和 MultiPop操作的集合，那么

$$\text{sizeof}(S) \leq n$$

$$T_{\text{amortized}} = O(n)/n = O(1).$$

Note

聚合分析就是将所有的操作的时间复杂度加起来，然后除以操作的次数，就得到了均摊界。

Accounting method (记账法)

当一个操作的均摊开销是 \hat{c}_i 超过了实际开销 c_i 时，我们将 $\hat{c}_i - c_i$ 的差额存入一个账户中。当一个操作的均摊开销是 \hat{c}_i 小于了实际开销 c_i 时，我们将账户中的钱拿出来用。

可以通过设计一个均摊代价，验证其合理性（credit一直 ≥ 0 ），根据均摊代价计算均摊界

Note

对于所有有 n 个操作的序列，我们必须有

$$\sum_{i=1}^n \hat{c}_i \geq \sum_{i=1}^n c_i$$

此时的均摊界为

$$T_{\text{amortized}} = \frac{\sum_{i=1}^n \hat{c}_i}{n}$$

Example

Stack with MultiPop(int k, Stack S)

c_i for Push: 1; Pop: 1; MultiPop: $\min(\text{sizeof}(S), k)$

\hat{c}_i for Push: 2; Pop: 0; MultiPop: 0

在每次push的时候，我们支付的代价为2，提前将未来pop这个元素的代价支付了。那么在将来的pop和multiPop中，我们就不需要支付代价了。

Starting from an empty stack — Credits for

Push: 1; Pop: -1; MultiPop: -1 for each +1

$\text{sizeof}(S) \geq 0$ 意味着 $\text{Credits} \geq 0$

也就是说

$$O(n) = \sum_{i=1}^n \hat{c}_i \geq \sum_{i=1}^n c_i$$

所以均摊界为

$$T_{\text{amortized}} = O(n)/n = O(1)$$

Potential method (势能法)

Idea: Take a closer look at the credit:

$$\hat{c}_i - c_i = \text{Credit}_i = \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1})$$

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n \hat{c}_i &= \sum_{i=1}^n (c_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1})) \\ &= \left(\sum_{i=1}^n c_i \right) + \Phi(D_n) - \Phi(D_0) \end{aligned}$$

其中 $\Phi(D_n) - \Phi(D_0) \geq 0$

In general, a good potential function should always assume its minimum at the start of the sequence. 一般来说, 一个好的势函数应该总是在序列的开始处假设它是最小的。



Note

均摊代价不好设计: 通过势能函数计算credit, 根据credit和实际代价计算均摊代价



Example

Stack with MultiPop(int k, Stack S)

D_i = the stack that results after the i-th operation

势能函数的选取可以是任意的, 只要满足其中的条件。

$\Phi(D_i)$ = the number of objects in the stack D_i

$$\Phi(D_i) \geq 0 = \Phi(D_0)$$

$$\text{Push: } \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1}) = (\text{sizeof}(S) + 1) - \text{sizeof}(S) = 1$$

$$\Rightarrow \hat{c}_i = c_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1}) = 1 + 1 = 2$$

$$\text{Pop: } \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1}) = (\text{sizeof}(S) - 1) - \text{sizeof}(S) = -1$$

$$\Rightarrow \hat{c}_i = c_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1}) = 1 + (-1) = 0$$

$$\text{MultiPop: } \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1}) = (\text{sizeof}(S) - k) - \text{sizeof}(S) = -k$$

$$\Rightarrow \hat{c}_i = c_i + \Phi(D_i) - \Phi(D_{i-1}) = k + (-k) = 0$$

因此

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n \hat{c}_i &= \sum_{i=1}^n O(1) = O(n) \\ \Rightarrow T_{amortized} &= O(n)/n = O(1) \end{aligned}$$

[LEMMA] 如果 $a + b \leq c$, a, b 都是正数, 那么:

$$\log a + \log b \leq 2 \log c - 2$$

[PROOF]

$$\begin{aligned} (ab)^{1/2} &\leq (a+b)/2 \leq c/2 \\ \Rightarrow ab &\leq c^2/4 \\ \Rightarrow \log a + \log b &\leq 2 \log c - 2 \end{aligned}$$

!!!example