

STL: C++ 标准模板----通俗来说:对常见数据结构的封装+增加一些通用类型的算法
通用:算法可以操作任意类型的数据+与具体的数据结构无关

六大组件:

容器:就是用来装数据的---每个容器实际对应了某种特定的数据结构

分类:序列式容器和关联式容器

序列式容器: --线性结构

string/vector/list

deque

array/forward_list

关联式容器:红黑树+哈希结构

红黑树结构关联式容器: map/set/multimap/multiset

哈希结构关联式容器: unordered_map/set/multimap/multiset

string/vector/list

1.熟悉常用接口

2.底层结构必须熟悉

3.涉及到的在线OJ

4.应用场景

vector和list的不同--顺序表和链表):

vector和list都是STL提供通用类型的序列式容器

底层: vector是一段连续空间, list是链式结构(带头结点的双向循环链表)

元素访问:vector支持随机访问--- $O(1)$; list不支持随机访问-->访问任意位置的元素时必须遍历--> $O(N)$

插入删除: vector任意位置插入或者删除元素, 需要搬移大量的元素, 效率, 比较低--- $O(N)$; 在插入时, 可能需要扩容:1.申请新空间2.拷贝元素3.释放旧空间; 因此:在插入时比如push_back如果没有提前将容量给出, 效率更低

list任意位置插入/删除元素--->只需要改变指针的指向, 效率: $O(1)$; 插入不需要扩容

使用场景:vector高效存储+频繁的访问; list在任意位置插入/删除操作比较多

迭代器:vector迭代器-- SGI-迭代器的类型实际就是原生态指针的别名, 因为原生态的指针可以去遍历到空间中的每个元素; list实际就是对原生态指针进行了封装--可以将该迭代器按照指针的方式类进行使用---方便遍历

迭代器失效: vector只要底层空间发生改变目前所定义的迭代器都会失效;

push_back/insert/resize/reserve等; it = erase(it)

list: erase(it)

接口不同:vector支持随机访---operator[], 与容量相关的接口; list: 有一些特殊接口: merge、sort...

接口不同:支持随机访---operator[]

与容量相关的接口

string--1. string中的常用接口2. 刷题3. 深浅拷贝--传统版||简洁版- >写时拷贝

vector--1.熟悉vecotr中的接口2. 熟悉vectorr容机制3. 刷题

list---> 1. list中的常用接口2. 不带头结点的单随表中基本操作(注意:在面试期间, 面试官让写链表相关的代码, 如果没有特殊说明, 一般按照不带头结点的单链---问一下)

3.双向链表反复去写-->任意位置插入和删除

4.链表先关的面试题

deque:了解---将《STL》源码剖析--deque

关联式容器:

树形结构的关联式容器---->底层结构都是红黑树----->1.用迭代器遍历的结果一定是关于key有序的

2.查找元素的效率--->log(N)

map: key-value, key必须是唯一 的

multimap: key-value, key是可以重复的

set: key--key必须是唯一----->可以去重

multiset: key--key是可以重复---相当于排序

底层数据结构:

1.二叉例中的基本操作:创建、拷贝、删除, 求高度, 求叶子, 求K层叶子、查找

遍历:按照某种规则对二叉树中的每个节点进行相应的操作(打印, 节点的值+1),并且每个节点只操作一次; 前序、中序, 后序遍历(递归遍历/非递归)层序遍历

在线OJ:根据前序中序, 中序后序还原二叉树, 最近公共祖先

2.二叉搜索树

二叉搜索树概念: 二叉树搜索树特性:中序遍历结果是有序 最左侧和最右侧节点一定是最小或者最大的节点

二叉树搜索树的实现:插入、查找、删除(复杂)

二叉搜索树的极端情况:如果插入的序列是有序的或者接近有序----单支树-->在其上进行查找时间复杂度就是O(N)

二叉搜索树查找的效率是O(N)

3. AVL树----概念:二叉树搜索树+平衡因子的限制---->每个节点左右子树高度差的绝对值不超过1==>平衡二叉搜索树, AVL树的查找效率: $O(\log N)$

a.对于AVL树中的旋转一定要然----面试期间比较喜欢考

b. AVL树的插入过程

4.红黑树

概念:二叉搜索树+给节点增加颜色&节点进行约定==>最长路径中节点个数一定不会超过最短路径中节点个数的两倍, 近似平衡的二叉搜索树, 虽然说近似平衡, 大量的使用结果都表明-->性能还是非常好的

约定/性质

a.每个节点都有颜色---不是红色就是黑色

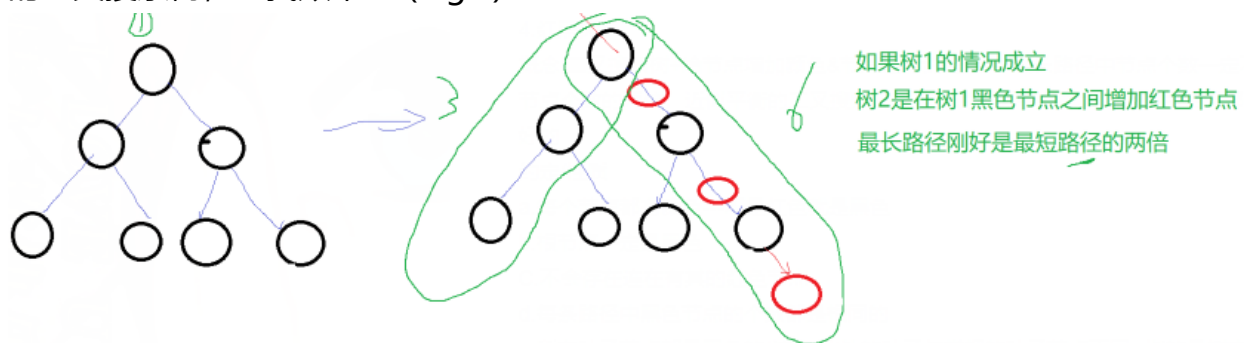
b.根节点一定是黑色

c.不会存在连在有其的红色节点

d.每条路径中黑色节点的个数都是相同的

e.所有叶子节点都是黑色的(注意:此处的叶子与常规的叶子节点不同--指的是树中的空指针域)

最终就可以保证:最长路径中节点个数一定不会超过最短路径中节点个数的两倍---近似平衡的二叉搜索树, 查找效率: $O(\log N)$



但是图一是不可能存在---因此图2也一定不存在

红黑树插入代码的实现

1.先按照二叉搜索树的方式, 将cur新节点插入

2.检测cur的双亲parent是否为红色----给节点的默认颜色红色,parent如果是红色的, 才需要进行更新

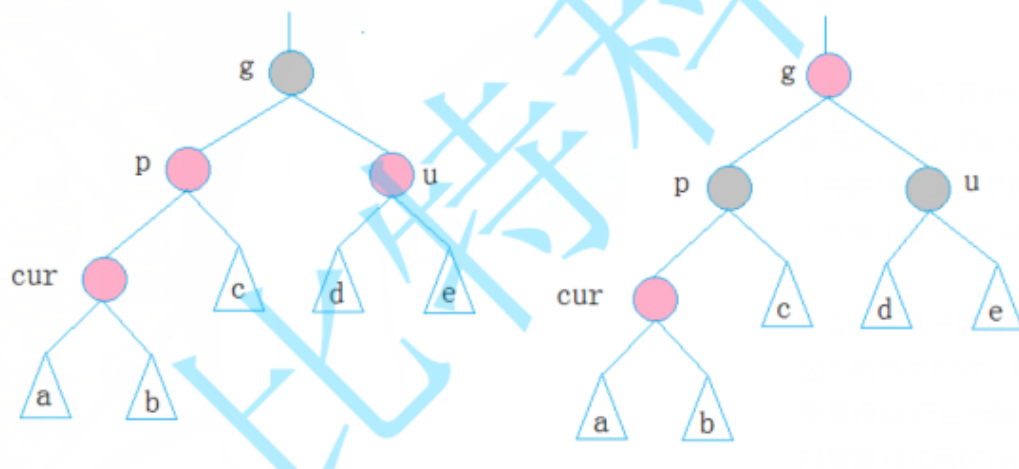
2.检测新节点插入后, 红黑树的性质是否遭到破坏

因为新节点的默认颜色是红色, 因此:如果其双亲节点的颜色是黑色, 没有违反红黑树任何性质, 则不需要调整;但当新插入节点的双亲节点颜色为红色时, 就违反了性质三不能有连在一起的红色节点, 此时需要对红黑树分情况来讨论:

约定:cur为当前节点, p为父节点, g为祖父节点, u为叔叔节点

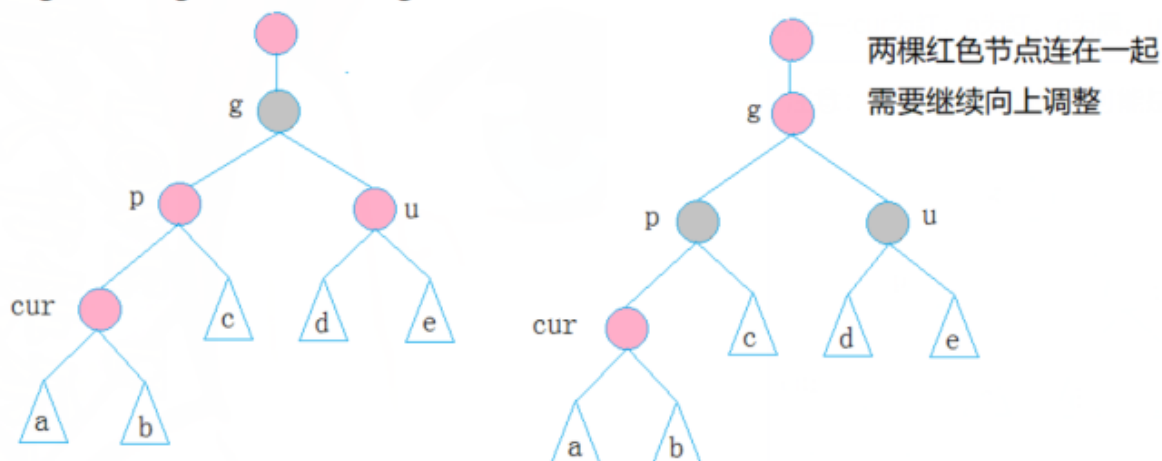
情况一:cur为红, p为红, g为黑, u存在且为红

注意: 此处所看到的树, 可能是一棵完整的树, 也可能是一棵子树



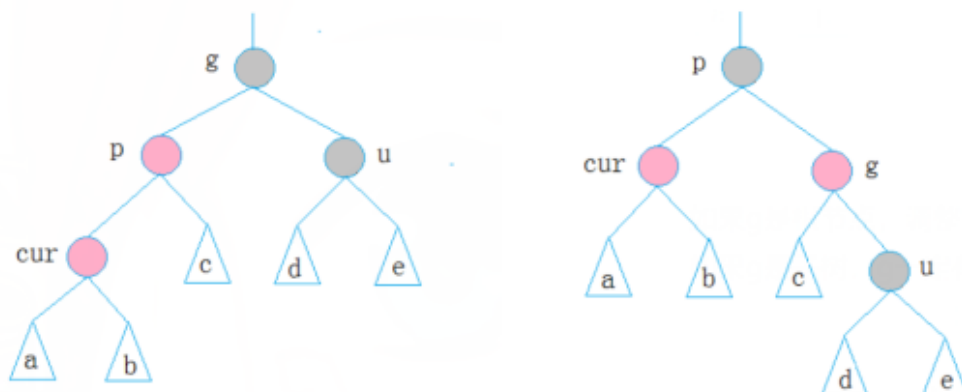
如果g是根节点, 调整完成后, 需要将g改为黑色

如果g是子树, g一定有双亲, 且g的双亲如果是红色, 需要继续向上调整



cur和p均为红，违反了性质三，此处能否将p直接改为黑？

○ 情况二: cur为红，p为红，g为黑，u不存在/u为黑

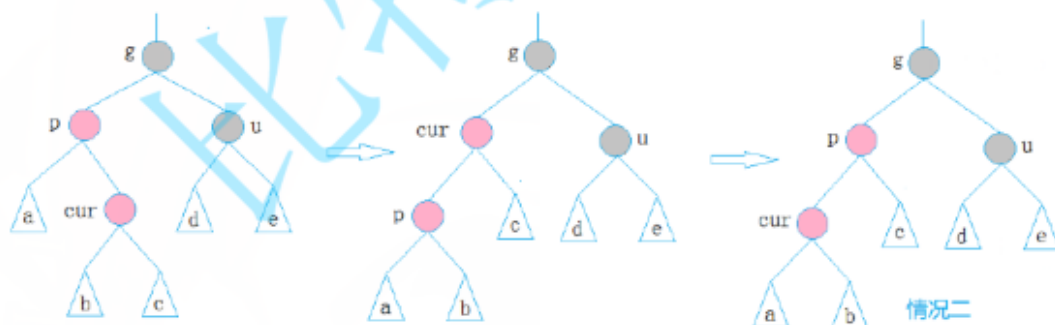


说明：u的情况有两种

1. 如果u节点不存在，则cur一定是新插入节点，因为如果cur不是新插入节点，则cur和p一定有一个节点的颜色是黑色，就不满足性质4：每条路径黑色节点个数相同。
2. 如果u节点存在，则其一定是黑色的，那么cur节点原来的颜色一定是黑色的，现在看到其是红色的原因是因为cur的子树在调整的过程中将cur节点的颜色由黑色改成红色。

p为g的左孩子，cur为p的左孩子，则进行右单旋转；相反，p为g的右孩子，cur为p的右孩子，则进行左单旋转
p、g变色--p变黑，g变红

○ 情况三: cur为红，p为红，g为黑，u不存在/u为黑



p为g的左孩子，cur为p的右孩子，则针对p做左单旋转；相反，p为g的右孩子，cur为p的左孩子，则针对p做右单旋转
则转换成了情况2



红黑树的应用:

哈希结构的关联式容器:

unordered_map/set/multimap/multiset区别 和树形结构的区别

要熟悉其使用

到底选择树形结构还是选择哈希结构:

1.如果需要有序--树形结构关联式容器

2如果对有序不关心, 高的查询效率----统计ip次数

哈希:

通过某种方式, 将元素与其在表格中的存储位置之间建立一一对应的关系

比如插入:

1.先通过哈希函数计算元素在表格中的位置

2.插入元素

比如查找:

1.先通过哈希函数计算元素在表格中的位置

2.检测是否为待查找的元素

因为哈希的方式:可以直接通过哈希定位到元素在表格中的存储位置, 因此在查找时不需要进行遍--->哈希效率: $O(1)$

哈希冲突(碰撞):不同元素通过相同的哈希函数计算出相同的哈希地址

哈希冲突的解决方式:

1.直接定址法

2.除留余数法

了解:叠加法、平方取中法、随机数法、数学分析法

几个常见的哈希函数:

检查哈希函数的设计是否合理, 如果不合理(设计不好)--可能会使冲突概率增大

重新设计哈希函数, 考虑哪些因素:

a.哈希函数设计应该尽可能简单

b.哈希函数计算的哈希地址要尽可能的均匀---例子:到教室去上课, 假设都集中坐在某个范围中

c.哈希函数的值域哈希地址必须要在哈希表格的范围之内----例子:让你坐在教室外听课

注意:不论哈希函数设计的有多精妙,都不可能绝对的解决哈希冲突,只可能使发生哈希冲突的概率降低

解决哈希冲突的方式:

1. 闭散列: 从发生哈希冲突的位置开始, 找"下一个"空位置

找"下一个"空位置的方式:

a. 线性探测: 逐个挨着依次往后查找---注意: 如果走到末尾, 从头再来

优点: 探测方式简单

缺陷: 容易产生数据的堆积; 冲突的数据容易堆积在一起

b. 二次探测: 假如: 首次计算的哈希地址是: H_0 --->冲突-->向后探测, 假设第*i*次探测的方式: $H_i = H_0 + i^2$; $H_i = H_0 - i^2$

优点: 解决了线性探测中数据堆积的问题

缺陷: 如果表格中空余位置比较少, 可能需要探测多次

实现注意: 必须要给一些状态比较 EMPTY、EXIST、DELETE

哈希表中: 随着元素的不断增多, 哈希表发生冲突的概率会不断提升, 会影响哈希表的性能

例子: 教室有40个座位, 10个人在教室中上课和30个人在教室中上课

哈希负载因子: 表格中的元素/哈希表的容量

闭散列缺陷: 空间利用率太低了, 处理有点麻烦

2. 开散列开链法链地址法 哈希桶



扩容时机: 开散列最佳状态----如果每个桶中刚好都挂了一个节---->该场景之后再插入元素-
---->一定会发生哈希冲突元素个数 = 桶的个数(表格的容量)

文件: 100亿个ip地址, 找到出现次数最多的前K条地ip地址---->哈希切割----类似哈希桶:
将相同的元素文件到一个文件中unordered_map统计次数, 借助优先级队列, 对次数建立一个小堆

位图:用一个比特位表示存在与否的状态信息,如果笔试时,需要用到位图时一般不需要自己创建--bitset

面试题:

位图的应用: 40亿个不重复的元素, 快速查找某个元素是否在该集合中

位图的变形应用: 100亿个整形数据, 快速找出出现一次的数据, 100亿个整形数据, 快速找出出现次数不超过2次的数据

位图和多哈希

布隆过滤器:位图+多个哈希函数

紧凑类型的快速查找的数据结构

注意:数据不存在--->一定不存在

数据存在--->可能存在