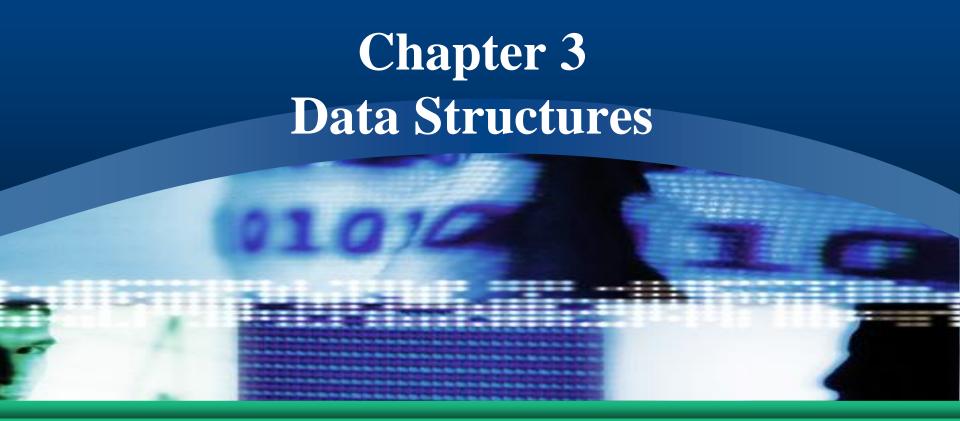
USTC



王子磊 (Zilei Wang)

Email: zlwang@ustc.edu.cn http://vim.ustc.edu.cn/

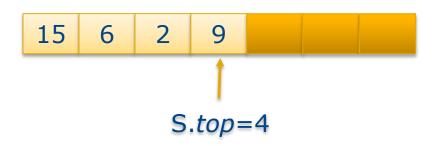
学习要点

- 基本数据结构
 - 栈、队列、链表、有根树、图
- 堆与堆排序
- 散列表 Hash Table
- 二叉搜索树
 - 红黑树

基本数据结构

栈

- ❖ 栈实现的是一种后进先出 (LIFO) 策略的动态集合
 - 用一个数组S[1:n]实现一个可容纳 n 个元素的栈





STACK-EMPTY (S)

- 1. if S.top==0
- 2. return True;
- 3. else return False;

PUSH(S, x)

- 1. S.*top*=S.*top*+1;
- 2. S[S.top] = x;

POP(S)

- 1. if STACK-EMPTY(S)
- 2. error "underflow";
- 3. else *S.top*=*S.top*-1;
- 4. return S[S.top+1];

队列

- ❖ 队列实现的是一种先进先出 (FIFO) 策略的动态集合
 - 用一个数组Q[1:n]实现一个可容纳 n-1个元素的队列
 - Q.head指向队头元素, Q.tail指向下一个元素要插入的位置



ENQUEUE (Q, x)

- 1. Q[Q.tail]=x;
- 2. if Q.tail==Q.length
- 3. *Q.tail*=1;
- 4. else Q.tail=Q.tail+1;

DEQUEUE(Q)

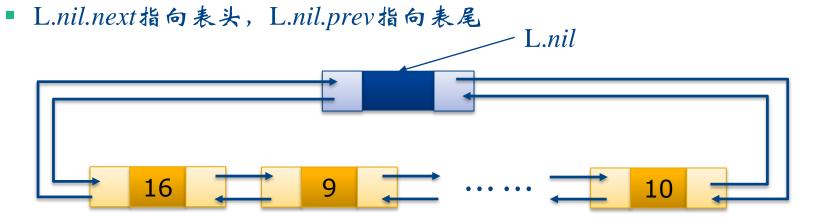
- *1. x*=Q[Q.*head*];
- 2. if Q.head==Q.length
- 3. Q.head = 1;
- 4. else Q.head=Q.head+1;
- 5. return x;



O(1)

链表

- ❖ 链表(linked list)实现的是一种线性顺序排列的对象集合
 - 双向链表:每个元素一个key和两个指针:next,prev
 - 循环链表:表头元素和表尾元素相连Q.head指向队头元素,Q.tail 指向下一个元素要插入的位置
- ❖ 有哨兵的双向循环链表
 - 哨兵L.nil位于表头和表尾之间



链表

- ❖ 有哨兵的双向循环链表
 - 使用哨兵的好处是使代码整洁,并提高效率
 - 假定数据没有排序

LIST-SEARCH (L, k)

- *1. x*=L.*nil*.*next*;
- 2. while $x \neq L.nil$ and $x.key \neq k$
- 3. x = x.next;
- 4. return x;

LIST-INSERT(L, x)

- 1. x.next=L.nil.next;
- 2. L.nil.next.prev=x;
- 3. L.nil.next = x;
- *4. x.prev*=L.*nil*;

LIST-DELETE(L, x)

- 1. x.next.prev=x.prev;
- 2. x.prev.next = x.next;

O(n)

O(1)

0(1)

有根树

- ❖ 用链式结构表示
 - 二叉树: 节点x包含属性 p 和指针left, right
 - x.p=nil表示根节点
 - 分支无限制的有根树

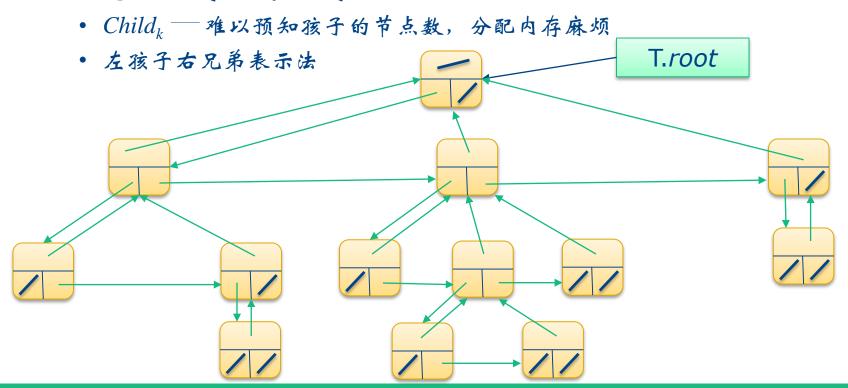


图 (Graph)

※定义

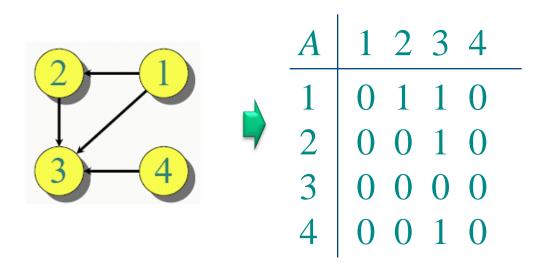
- 表示为 G=(V, E), 其中V为顶点集合, $E\subseteq V\times V$ 为边集合
- 有向图: 边是一个有向顶点对
- 无向图: 边是一个无向顶点对

❖特点

- 所有的情况下 $|E| = O(V^2)$
- 如果图示连通的(connected), $|E| \ge |V| 1$
- $\bullet \rightarrow \log|E| = \Theta(\log|V|)$

图表示

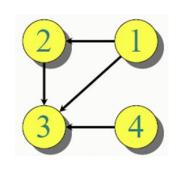
- *邻接矩阵法
 - 给定 G=(V,E), |V|=n, 用矩 阵 $A_{n\times n}$ 表示图 $A[i,j] = \begin{cases} 1 & \text{if } (i,j) \in E \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$
 - 适用于有向图和无向图



 $\Theta(V^2)$ storage \Rightarrow *dense* representation.

图表示

- ❖邻接链表法
 - 给定 G=(V,E), |V|=n, 用链表 $Adj[v]_n$ 表示





$$Adj[1] = \{2, 3\}$$

$$Adj[2] = {3}$$

$$Adj[3] = \{\}$$

$$Adj[4] = {3}$$

- 适用于有向图和无向图
 - 无句图: |Adj[v]|=degree(v)
 - 有句图: |Adj[v]|=out-degree(v)
- 握手定理
 - 对无向图: $\sum_{v \in V} = 2 |E|$

使用 $\Theta(V + E)$ 的存储 — a sparse representation.

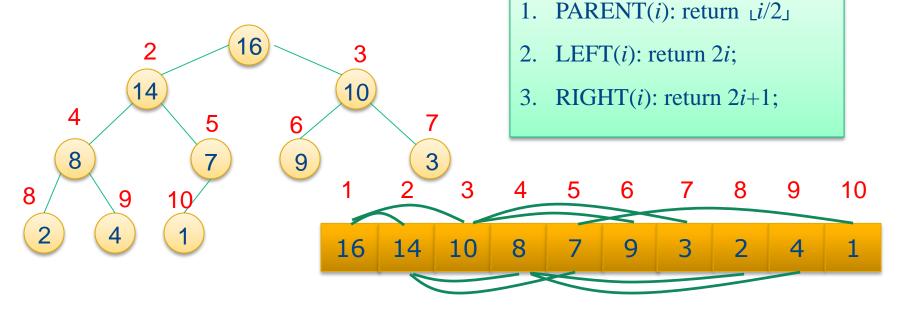


二叉堆

- ❖二叉堆是一个数组, 表达的是一种数据结构
 - 不是内存分配,也不是垃圾回收器
 - 可以近似的看作为一个完全二叉树

■ A.length表示数组元素的个数, A.heap-size表示堆元素

的个数



二叉堆

- ❖二叉堆性质
 - 最大堆: A[PARENT(i)]≥A[i] —— 堆排序中使用的
 - 最小堆: A[PARENT(i)]≤A[i]
- ❖ 堆上的算法
 - 堆的高度为 Θ(logn)
 - 维护堆的性质 MAX-HEAPIFY: O(logn)
 - 建堆 BUILD-MAX-HEAP: O(n)
 - 原址排序 HEAPSORT: O(nlogn)
 - 实现一个优先级队列: O(logn)
 - MAX-HEAP-INSERT、HEAP-EXTRACT-MAX、HEAP-INCREASE-KEY # HEAP-MAXIMUM

二叉堆: MAX-HEAPIFY

- ❖ 维护堆的性质 MAX-HEAPIFY
 - 输入A和i,假定当前根节点的LEFT(i)和RIGHT(i)已经都是二叉堆
- ❖ IDEA
 - 通过让A[i]的值在最大堆中逐级下降

```
MAX-HEAPIFY(A, i)
    l \leftarrow \text{LEFT}(i)
 2 r \leftarrow RIGHT(i)
     if l \leq heap-size [A] and A[l] > A[i]
       then largest \leftarrow l
     else largest ← i
     if r \leq heap-size[A] and A[r]>A[largest]
       then largest \leftarrow r
     if largest≠i
        then exchange A[i] \leftrightarrow A[largest]
10
             MAX-HEAPIFY(A, largest)
```

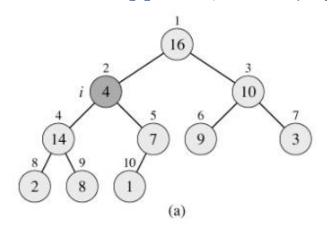


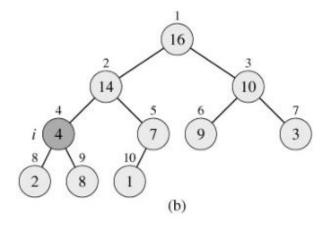
$$T(n) \le T\left(\frac{2n}{3}\right) + \Theta(1)$$

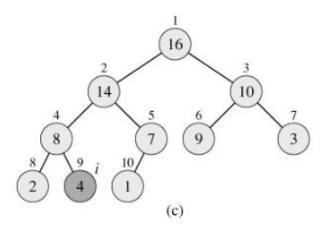
$$T(n) = O(h) = O(\log n)$$

二叉堆: MAX-HEAPIFY

- ❖ 维护堆的性质 MAX-HEAPIFY
 - 通过让A[i]的值在最大堆中逐级下降







二叉堆: BUILD-MAX-HEAP

- ❖ 建堆 BUILD-MAX-HEAP
 - 将一个数组A[1:n]变成一个最大堆
 - 子数组A[(|n/2|+1:n)]中的元素都是树的叶结点
- ❖ 算法
 - 结点 i+1, i+2, ..., n 都是一个最大堆的根
 - 在任意高度h上,至多有[n/2^{h+1}]个结点

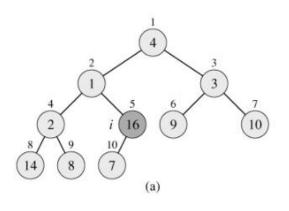
BUILD-MAX-HEAP(A)

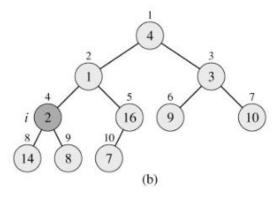
- 1 heap-size[A] ← length[A]
- 2 for $i \leftarrow \lfloor length[A]/2 \rfloor$ downto 1
- 3 do MAX-HEAPIFY(A, i)

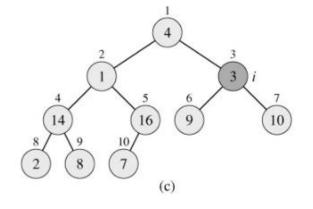
$$T(n) = \sum_{h=0}^{\lceil \log n \rceil} \left\lceil \frac{n}{2^{h+1}} \right\rceil O(h)$$
$$= O\left(n \sum_{h=0}^{\lceil \log n \rceil} \frac{h}{2^h}\right)$$
$$\le O\left(n \sum_{h=0}^{\infty} \frac{h}{2^h}\right) = O(n)$$

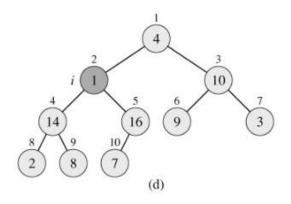
二叉堆: BUILD-MAX-HEAP

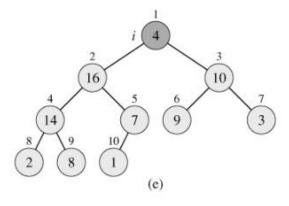
A 4 1 3 2 16 9 10 14 8 7

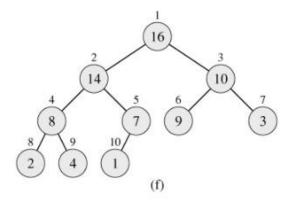












二叉堆: HEAPSORT

- ❖ 原址排序 HEAPSORT
 - 初始 时将数组 A[1:n]建成一个最大堆
 - 互换A[1]和A[n],然后迭代在A[1:n-1]上维护最大堆性质

```
HEAPSORT(A)

1 BUILD-MAX-HEAP(A)

2 for i ← length[A] downto 2

3 do exchange A[1] ↔ A[i]

4 heap-size[A] ← heap-size[A] − 1

5 MAX-HEAPIFY(A, 1)
```

复杂度分析:

每次调用BUILD-MAX-HEAP

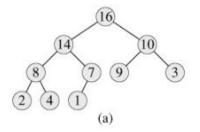
的复杂度为O(n), MAX-

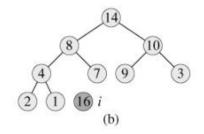
HEAPIFY的复杂度为O(logn)

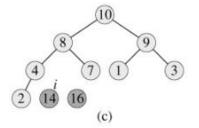
因而总复杂度为:

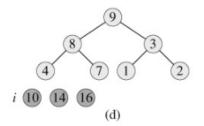
 $O(n)+(n-1)O(\log n)=O(n\log n)$

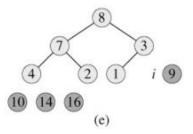
二叉堆: HEAPSORT

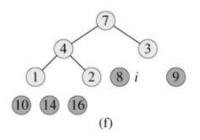


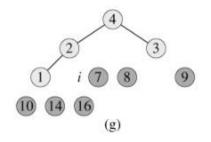


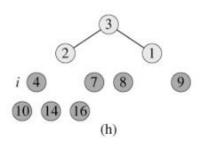


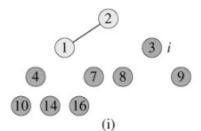


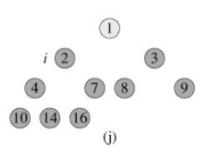


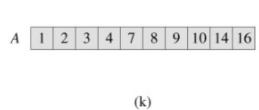












二叉堆:实现优先级队列

- ❖ 优先级队列 (priority queue)
 - 用来维护有一组元素构成的集合,每个元素有一个key
- ❖ 支持操作(以最大优先级队列为例)
 - INSERT(S, x)
 - 把元素x插入集合S中,及S←SU{x}
 - MAXIMUM(S)
 - 返回S中具有最大关键字的元素
 - EXTRACT-MAX(S)
 - 去掉并返回S中具有最大关键字的元素
 - INCREASE-KEY(S, x, k)
 - 将元素x的关键字的值增加到k, 这里k大于等于x的原关键字

二叉堆:实现优先级队列

❖ 操作实现

HEAP-MAXIMUM(A)

1 return A[1]

0(1)

HEAP-EXTRACT-MAX(A)

- 1 If heap-size[A]<1
- 2 then error "heap underflow"
- 3 max ← A[1]
- $4 \quad A[1] \leftarrow A[heap-size[A]]$
- 5 $heap-size[A] \leftarrow heap-size[A]-1$
- 6 MAX-HEAPIFY(A, 1)
- 7 return max

HEAP-INCREASE-KEY(A, i, key)

- 1 if key < A[i]
- 2 then error "new key is smaller than current key"
- 3 A[i] ← key
- 4 while i > 1 and A[PARENT(i)] < A[i]
- 5 do exchange A[i]↔A[PARENT(i)]
- 6 $i \leftarrow PARENT(i)$

 $O(\log n)$

MAX-HEAP-INSERT(A, key)

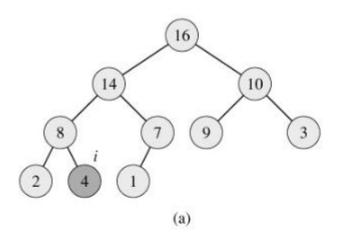
- 1 heap-size[A] heap-size[A]+1
- 2 $A[heap-size[A]] \leftarrow -\infty$
- 3 HEAP-INCREASE-KEY(A, heap-size[A], key)

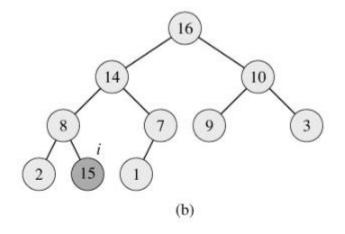
 $O(\log n)$

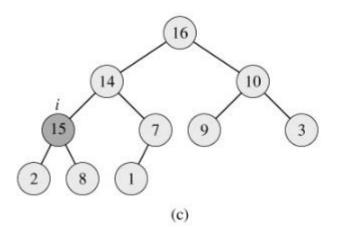
 $O(\log n)$

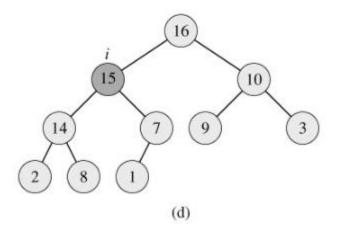
二叉堆:实现优先级队列

***** HEAP-INCREASE-KEY





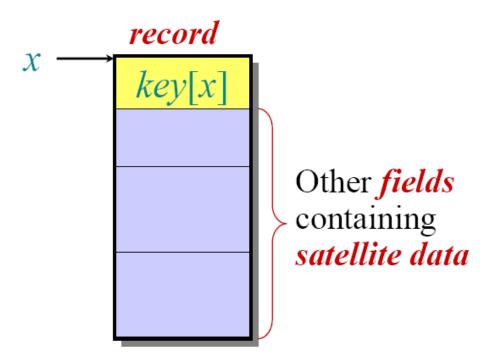




散列表 hash table

符号表问题 (Symbol-table)

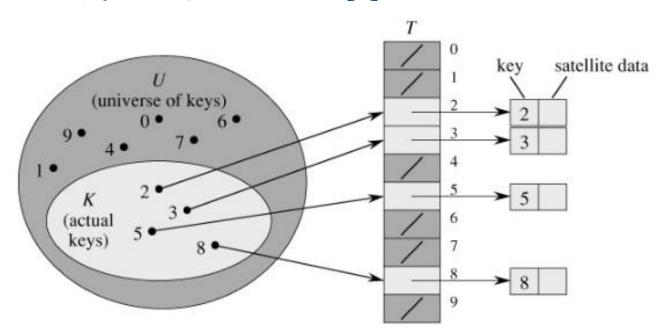
- ❖符号表 T 总共有 n 个记录
- ❖T上的操作
 - INSERT(T, x)
 - DELETE(T, x)
 - SEARCH(T, k)



• 数据结构 T 如何进行组织才能比较高效 (O(1))?

直接寻址表

- ❖ 关键字的全域U比较小时使用
 - $U = \{0,1,...,m-1\}$
 - 用一个数组T[0:m-1]进行表示
 - 若关键字k没有元素,则T[k]=NIL



直接寻址表

- ❖ 基本操作
 - $\rightarrow \Theta(1)$
- ❖问题
 - 当关键字的范围变的很大时如何处理?
 - 如果关键字是字符串而不是整数时如何处理?

DIRECT-ADDRESS-SEARCH(T, k)
return T[k]

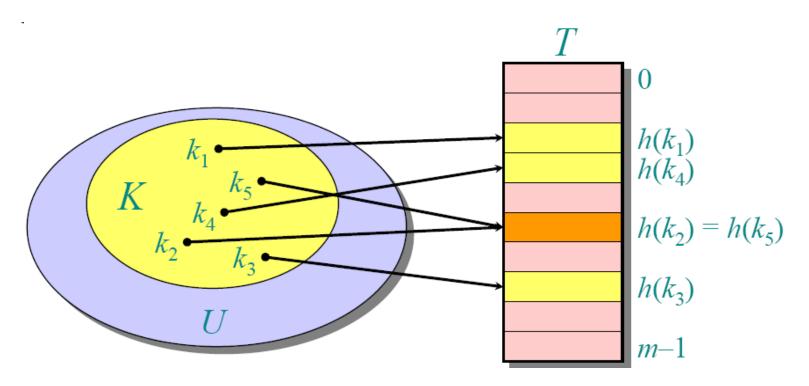
DIRECT-ADDRESS-INSERT(T, x) $T[key[x]] \leftarrow x$

DIRECT-ADDRESS-DELETE(T, x) $T[key[x]] \leftarrow NIL$

Hash函数

◆解决思路

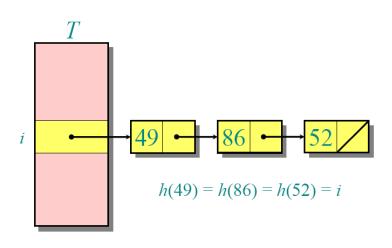
- 用一个hash函数 h 将关键字全域U映射到 {0,1,...,m-1}
- 当两个关键字映射到同一个槽中时,会发生冲突

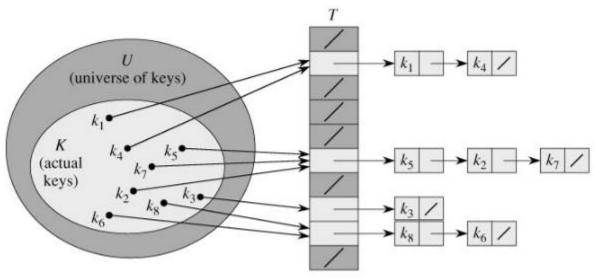


链接法解决冲突

❖ IDEA

- 在同一槽上插入一个链表
- 为操作方便,可设计为双向 链表





链接法分析

- ❖散列方法的平均性能依赖于所选取的hash函数
 - 此处假定为简单均匀散列 (simple uniform hashing)
 - · 每个key值等可能地被散列到任一槽中, 且它们是相互独立的
 - 让n表示键值的个数,m为槽数,定义T的装载因子 $\alpha = n/m$ 为每个槽位的平均键值数
- *搜索性能
 - 在简单均匀散列条件下,链接法中搜索一个给定键值元素的期望时间为Θ(1+α)
 - 包括成功和不成功的情况(具体证明参考 CLRS)
 - 如果 $\alpha = O(1)$ or n = O(m), 则期望时间为 O(1)

选择Hash函数

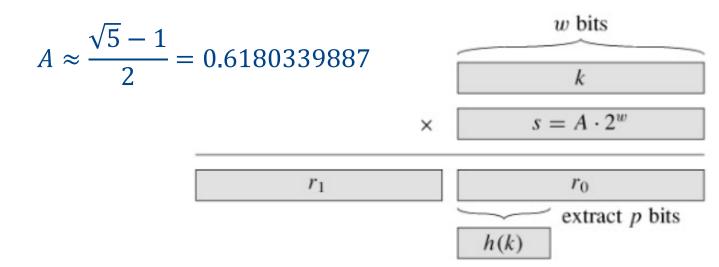
- *简单均匀散列条件很难满足
 - 在实际应用中,常常采用启发式方法构造散列函数
- ❖好的hash函数的特点
 - 应该尽量均匀地将键值分配到槽中
 - 应该独立于键值分布的可能存在的模式
 - 在某些应用中,可能会要求比较简单均匀散列更强的 性质,如:
 - 相似的关键字具有截然不同的散列值
- ❖散列方法?

除法散列法

- ❖假设所有的键值都是整数
 - $\bullet h(k) = k \bmod m$
 - 非常高效
- ❖要避免m选择某些值
 - m不 应 该 为 2 的 幂 次 If $k = 101100011101010_2$ and r = 6, then $h(k) = 011010_2$. h(k)
 - 用一个不太接近2的幂次的素数通常是一个好的选择
 - 2000个字符串,期望平均查找三次→m=701
 - $\beta p : h(k) = k \mod 701$

乘法散列法

- ❖假设所有的键值都是整数
 - 常数因子A, 0<A<1
 - $h(k) = \lfloor m(kA \bmod 1) \rfloor$
 - m 一般选取为2的幂次(移位运算处理)
 - A 对任何值都有效, 但对某些值效果更好, 如



点乘散列法

❖随机化策略

- 用m表示一个素数
- 将键值k分解为r+1个数字,每个都属于 $\{0,1,...,m-1\}$ 即: $k = \langle k_0, k_1, \cdots, k_r \rangle$ with $0 \le k_i < m$
- $a = \langle a_0, a_1, \dots, a_r \rangle$, 其中 a_i 是从 $\{0,1,\dots m-1\}$ 中随机选取的
- 定义:

$$h_a(k) = \sum_{i=0}^r a_i k_i \bmod m$$

• 它在实际应用中很有效,但计算代价较高

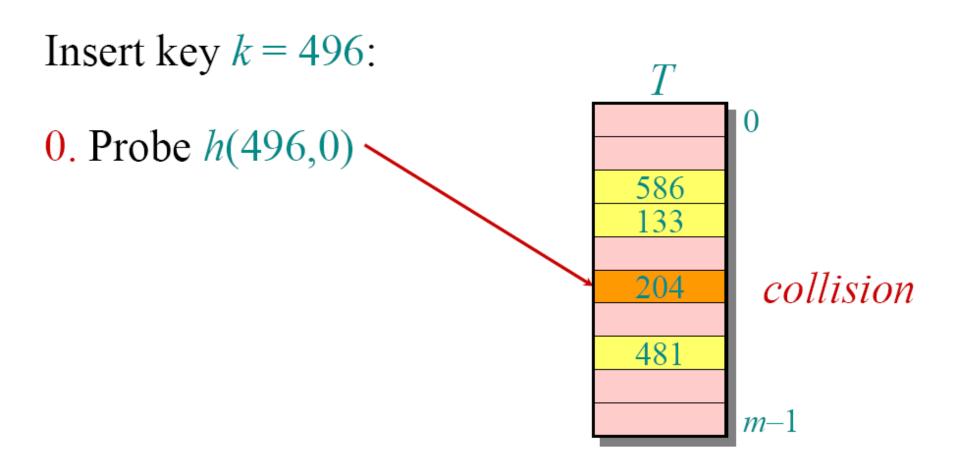
用开放寻址法解决冲突

- ❖ 所有的元素都放在散列表中
 - 每个表项或包含一个元素,或为NIL
 - 好处是不存储指针节省空间,从而提供更多的槽,同时提高效率

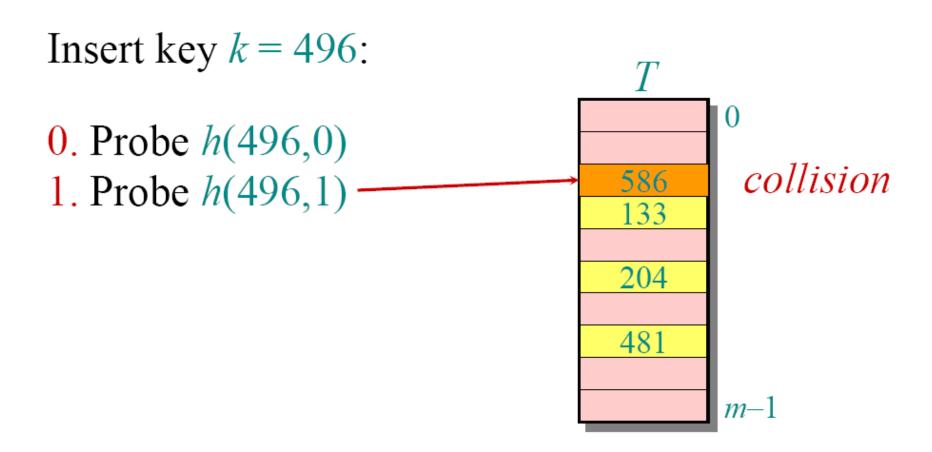
❖ 操作

- 插入时要系统地探查所有表项直到找到一个空表项为止
- 这里的hash函数依赖于键值和探查号,即 $h: U \times \{0,1,...,m-1\} \rightarrow \{0,1,...,m-1\}$
- 探查序列 $\langle h(k,0), h(k,1), ..., h(k,m-1) \rangle$ 应当是 $\{0,1,...,m-1\}$ 的一个排列
- 当表项被填满肘,删除变得比较困难

用开放寻址法示例



用开放寻址法示例

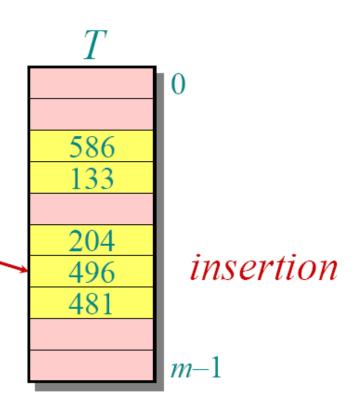


用开放寻址法示例



- 0. Probe h(496,0)
- 1. Probe h(496,1)
- 2. Probe h(496,2)

❖ 当发现一个空槽后,搜索会终止,并将当期值转入到该槽中



探查策略

❖线性探查

• 给定一个普通的hash函数h'(k),线性探查采用如下hash函数

$$h(k,i) = (h'(k) + i) \bmod m$$

- 该方法容易实现,但存在一次群集(primary clustering)现象
 - 随着占用槽的增加,平均查找时间会不断增加
 - 连续被占用的槽就会变得越来越长

探查策略

❖ 双重散列

• 给定两个普通的hash函数 $h_1(k)$ 和 $h_2(k)$,双重散列采用如下hash函数

$$h(k,i) = (h_1(k) + i \cdot h_2(k)) \bmod m$$

- 该方法通常能够产生较好的结果
- 这里的h₂(k)必须对m是互素的
 - 取m为2的幂次, $h_2(k)$ 总是产生奇数
 - 取m为素数, h2(k)总是产生小于m的正整数

开放寻址法的分析

- *这里假定是均匀散列的
 - 每个键值等可能地将m!种排列中的一个作为探查序列
- ❖ 分析定理
 - 给定装载因子 $\alpha = \frac{n}{m} < 1$ 的开放寻址hash表,对一次不成功的查找,其期望探查次数至多为 $1/(1-\alpha)$
 - 类似地,一次成功查找中的期望探查次数至多为 $\frac{1}{\alpha} \ln \frac{1}{1-\alpha}$

开放寻址法的分析

- ❖证明不成功情况下
 - 参考CLRS
- ❖ 定理的解释和应用
 - 如果α是一个常数,则访问一个开放寻址散列表需要的 是常数时间
 - · 如果hash表是半满的,则期望探查次数为2
 - 如果hash表示是 90% 满的,则期望探查次数为 10

全域散列法*

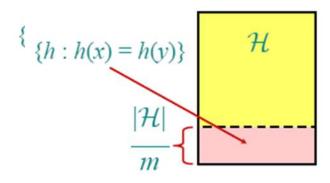
- ❖普通散列的一个问题
 - 对任一hash函数,存在一组键值它们的平均访问时间很长,如hash到同一个槽上

❖ IDEA

- 独立于键值, 随机地选择hash函数
 - 即使攻击者能够看到代码,也难以进行攻击,因为 没有选择固定的hash函数
- →全域散列

全域散列法*

- ❖设升是一组有限散列函数
 - 每一个把U映射到{0,1,...,m-1}
 - 如果对任意的 $x,y \in U, x \neq y$, 满足h(x) = h(y) 的 hash 函数个数至多为 $\frac{|\mathcal{H}|}{m}$, 则称升是全域的
 - 即x和y的冲突几率为¹/_m, 如果随机地从升中选取 hash函数



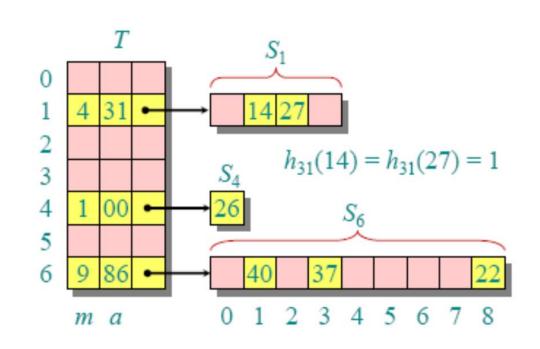
全域散列法*

- ❖全域散列是好的
 - h选自一组全域散列函数,假定h用于hash任意n个键值到一个m个槽的表项中,则针对给定的任一键值x,有E[#collisions with x] < n/m.
 - 证明: 参考CLRS
- ❖构造全域散列函数
 - CLRS pp.150 (Chinese version)
 - 随机内积hash函数簇: $|\mathcal{H}| = m^{r+1} \qquad \qquad h_a(k) = \sum_{i=0}^r a_i k_i \ \mathrm{mod} \ m \, .$

完全散列*

- ❖针对给定的n个键值,构造一个静态散列表
 - 最坏情况下的搜索时间为Θ(1)
- **❖** IDEA
 - 两级都用全域散列
 - 第二级不会发生 冲突

$$\binom{n}{2} \cdot \frac{1}{n^2} = \frac{n(n-1)}{2} \cdot \frac{1}{n^2} < \frac{1}{2}$$

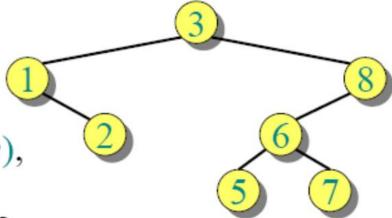


- ❖ Binary search tree − BST
 - 设x为BST任一节点,y是左子树任一节点,则y. $key \le x$.key; 是右子树任一节点,则y. $key \ge x$.key
 - 中序遍历能够顺序输出二叉搜索树中的所有元素

Example:

 $A = [3 \ 1 \ 8 \ 2 \ 6 \ 7 \ 5]$

Tree-walk time = O(n), but how long does it take to build the BST?



❖ 查询操作

- 包括 SEARCH、MINIMUM、MAXIMUM、SUCCESSOR、PREDECESSOR
- 基于树的递归定义,通常采用递归算法
- 假定树的高度为 $h \rightarrow O(h)$

SEARCH:

TREE-SEARCH(x, k)

- 1. if x==NIL or k==x.key
- 2. return x;
- 3. if *k*<*x*.*key*
- 4. return TREE-SEARCH(x. left, k);
- 5. else
- 6. return TREE-SEARCH(x. right, k);



ITERATIVE-TREE-SEARCH(x, k)

- 1. while $x \neq NIL$ and $k \neq x.key$
- 2. if k < x. key
- $3. \qquad x=x.left;$
- 4. else
- 5. x=x.right;
- 6. return x;

*查询操作

TREE-MINIMUM(x)

- 1. while $x.left \neq NIL$
- 2. x = x.left;
- 3. return x;

TREE-SUCCESSOR(x)

- 1. if $x.right \neq NIL$
- 2. return TREE-MINIMUM(x.right);
- 3. y = x.p;
- 4. while $y \neq NIL$ and x==y.right
- 5. x=y;
- 6. y=y.p;
- 7. return y;

TREE-MAXIMUM(x)

- 1. while $x.right \neq NIL$
- 2. x = x.right;
- 3. return x;

TREE-PREDECESSOR(x)

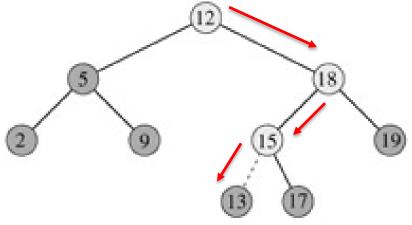
- 1. if $x.left \neq NIL$
- 2. return TREE-MAXIMUM(x.left);
- 3. y = x.p;
- 4. while $y \neq NIL$ and x==y.left
- 5. x=y;
- $6. \quad y=y.p;$
- 7. return y;

❖插入操作

■ 动态集合发生变化 $\rightarrow O(h)$

TREE-INSERT(T, z)

- 1. y = NIL;
- 2. x = T.root;
- 3. while $x \neq NIL$
- 4. y=x;
- 5. if z.key < x.key
- 6. x=x.left;
- 7. else x=x.right;
- 8. z.p = y;
- 9. if y == NIL
- 10. T.root = z; //empty tree
- 11. elseif z.key < y.key
- 12. y.left = z;
- 13. else y.right = z;



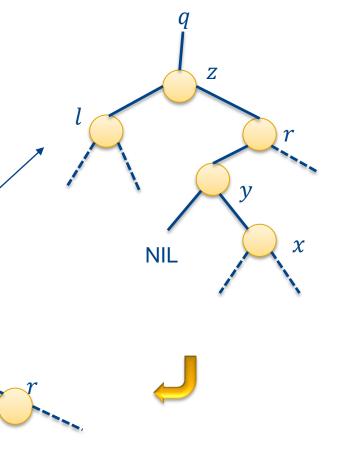


初始时:

*z.key=v, z.left=*NIL, *z.right* = NIL

❖删除操作

- 动态集合发生变化 $\rightarrow O(h)$
- 需要处理情况
 - 乙没有左孩子
 - Z仅有左孩子
 - Z有左右孩子, y 为其后继
 - y是Z的右孩子
 - y在右子树中,但不是Z的右孩子



- ❖删除操作
 - 动态集合发生变化 $\rightarrow O(h)$

TRANSPLANT(T, u, v)

- 1. if u.p == NIL
- 2. T.root = v;
- 3. else if u=u.p.left
- 4. u.p.left = v;
- 5. else u.p.right = v;
- 6. if $v \neq NIL$
- 7. v.p=u.p;

TREE-DELETE(T, z)

- 1. if z.left == NIL
- 2. TRANSPLANT(T, z, z.right);
- 3. else if z.right == NIL
- 4. TRANSPLANT(T, z, z.left)
- 5. else y = TREE-MINIMUM(z.right)
- 6. if $y.p \neq z$
- 7. TRANSPLANT(T, y, y.right)
- 8. y.right = z.right;
- 9. y.right.p=y;
- 10. TRANSPLANT(T, z, y)
- 11. y.left = z.left;
- 12. y.left.p=y;

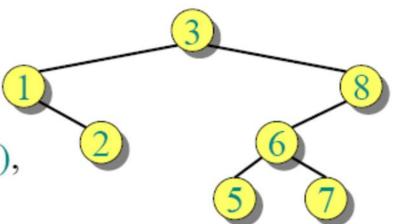
构建二叉搜索树

- ❖ 随机构建二叉搜索树
 - 创建一个空BST, 按顺序 "TREE-INSERT (T, A[i])"
 - n个关键字的n!个排列的每一个等可能地出现

Example:

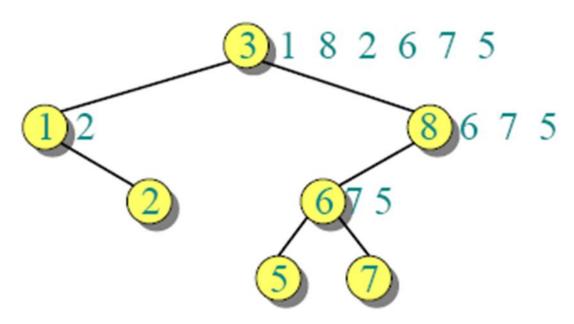
 $A = [3 \ 1 \ 8 \ 2 \ 6 \ 7 \ 5]$

Tree-walk time = O(n), but how long does it take to build the BST?



随机构建二叉搜索树

- ❖二叉搜索树执行与quicksort相似的比较,但顺序不同
 - 建立一个二叉树的期望时间与quicksort的运行时间是渐近相同的



节点深度

- $\leftarrow -$ 一棵n个不同关键字随机构建二叉搜索树的期望高度为 $O(\log n)$
 - 与quicksourt对比分析的平均结点深度

$$= \frac{1}{n} E \left[\sum_{i=1}^{n} (\# \text{comparisons to insert node } i) \right]$$
$$= \frac{1}{n} O(n \lg n) \qquad \text{(quicksort analysis)}$$
$$= O(\lg n) .$$

- 这不等价于树的期望高度为O(logn) (实际上如此)
 - 需要额外的证明

节点深度分析

- ❖ 定义随机变量(总共n个结点)
 - X_n 表示随机BST的高度, $Y_n = 2^{X_n}$ 为对应的指数高度
 - 如果树根的秩为 k,则 $X_n = 1 + \max(X_{k-1}, X_{n-k})$ $Y_n = 2 \cdot \max(Y_{k-1}, Y_{n-k})$
 - 定义指示随机变量 Z_{nk}如下:

$$Z_{nk} = \begin{cases} 1 & \text{if the root has rank } k \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

• 则有:

$$\Pr\{Z_{nk} = 1\} = E[Z_{nk}] = 1/n$$

节点深度分析

节点深度分析

- $*E[Y_n] \le \frac{4}{n} \sum_{k=0}^{n-1} E[Y_k]$
 - 代入法可证明 $E[Y_n] \leq cn^3$
 - $2^{E[X_n]} \le E[2^{X_n}] = E[Y_n] \le cn^3$

BP:

$$E[X_n] \le 3\log n + O(1)$$

$$E[Y_n] = \frac{4}{n} \sum_{k=0}^{n-1} E[Y_k]$$

$$\leq \frac{4}{n} \sum_{k=0}^{n-1} ck^3$$

$$\leq \frac{4c}{n} \int_0^n x^3 dx$$

$$= \frac{4c}{n} \left(\frac{n^4}{4}\right)$$

$$= cn^3.$$

平衡二叉搜索树

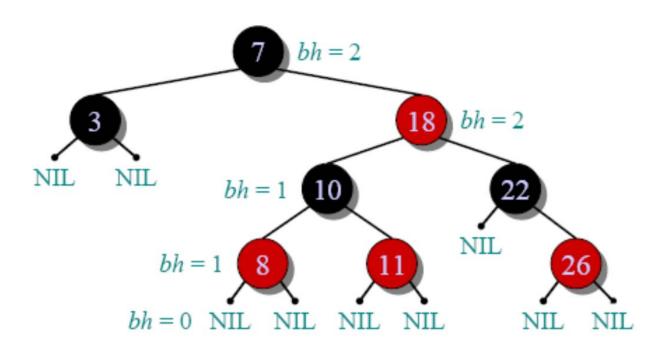
- ❖什么是平衡二叉搜索树?
 - 属于二叉搜索树
 - 在动态改变中保证其树的高度为 O(log n)
- ❖示例实现:
- AVL trees
- 2-3 trees
- 2-3-4 trees
- B-trees
- Red-black trees

红黑树

- ❖每个结点增加额外的颜色属性:红或者黑
- ❖满足红黑性质:
 - 1. 每个结点或者是红色的,或者是黑色的
 - 2. 根节点是黑色的
 - 3. 每个叶节点(NIL)是黑色的
 - 4.如果一个结点是红色的,则它的两个子结点都是黑色的
 - 5. 对每个结点 x, 从该结点到其所有后代叶结点的简单 路径上,均包含相同数目的黑色节点
 - = black-height(x)

红黑树

- ❖ 示例 (1,2,3,4,5)
 - 4. 如果一个结点是红色的,则它的两个子结点都是黑色的
 - 5. 对每个结点 x, 从该结点到其所有后代叶结点的简单路径上,均包含相同数目的黑色节点



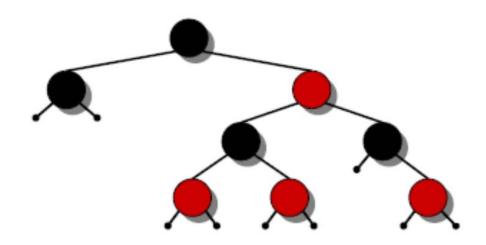
红黑树的高度

❖定理

- 一棵具有n个键值的红黑树,其高度h满足: $h \leq 2\log(n+1)$
- 证明:参考CLRS

INTUITION:

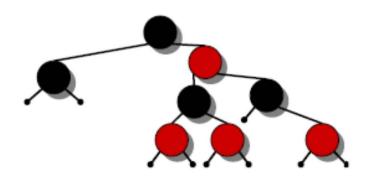
 Merge red nodes into their black parents.

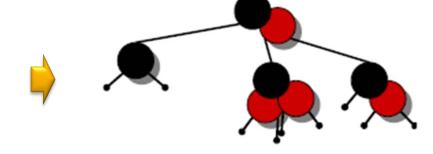


红黑树的高度

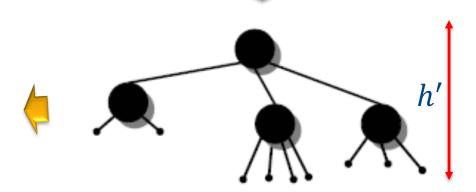
***INTUITION**

■ 合并红结点到它们的黑色父结点中





- ❖ 产生一个每结点有2,3,4个子结点的树
- ❖ 该2-3-4树具有一致的叶结点 高度 h'



红黑树的高度

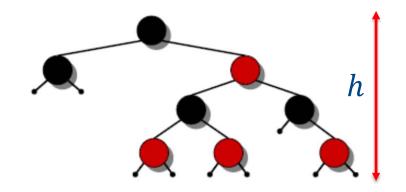
***INTUITION**

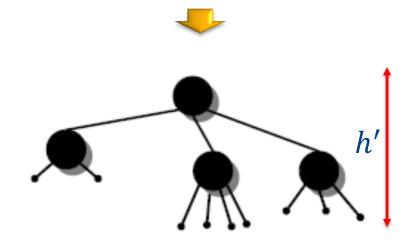
- 根据红黑性质, 我们有
 h'≥h/2
- 每个树的叶结点个数都 是 n+1

$$\Rightarrow n+1 \geq 2^{h'}$$

$$\Rightarrow \lg(n+1) \ge h' \ge h/2$$

$$\Rightarrow h \leq 2 \lg(n+1)$$
.





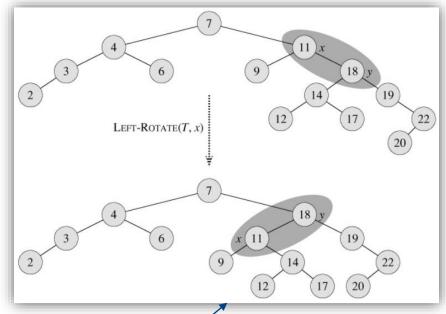
红黑树的操作

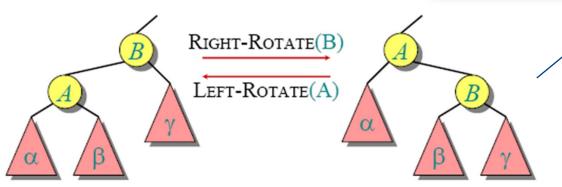
- *查询操作
 - 红黑树上SEARCH、MIN、MAX、SUCCESSOR、
 PREDECESSOR 的运行时问为 O(log n)
- ❖ 修改操作
 - 操作 INSERT 和DELETE会引起红黑树的修改
 - 操作本身
 - 颜色修改
 - 需要重构树的连接也保持红黑性质(通过"rotation"操作)

Rotation操作

Rotations

- 保持中序的键值顺序不改变 $a \in \alpha, b \in \beta, c \in \gamma \Rightarrow a \leq A$ $\leq b \leq B \leq c$.
- 在0(1)时间内能够完成





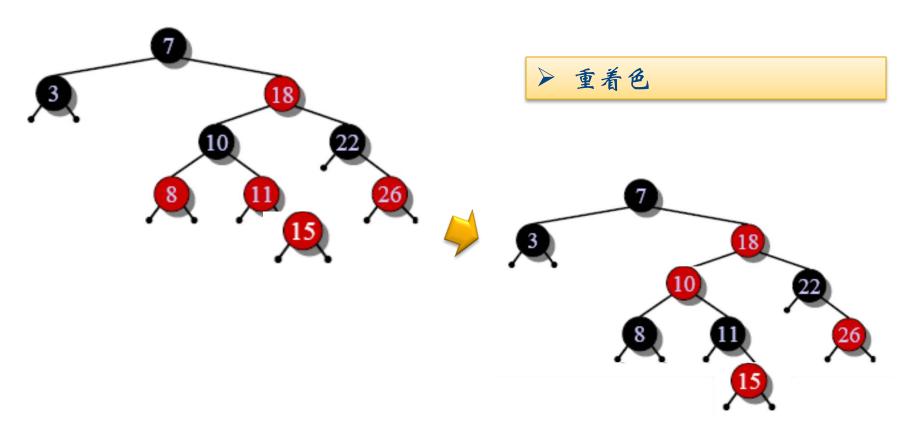
INSERT操作

❖ IDEA

- INSERT+FIXUP
- 将待插入节点 x 着色为红色, 像普通二叉搜索树那样插入新结点
- 通过重新着色和rotation操作修复违反的红黑性质
- ❖可能违反的红黑性质
 - 性质2:根节点是黑色的
 - 性质4:红色节点的子结点是黑色的

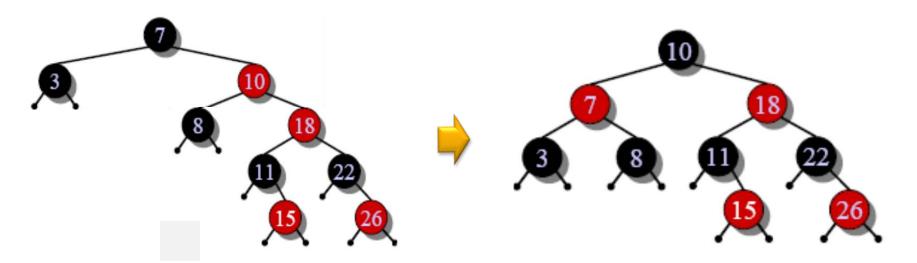
INSERT举例

- ❖ 示例:
 - 插入新结点 x = 15



INSERT举例

- ❖ 示例:
 - 插入新结点 x = 15



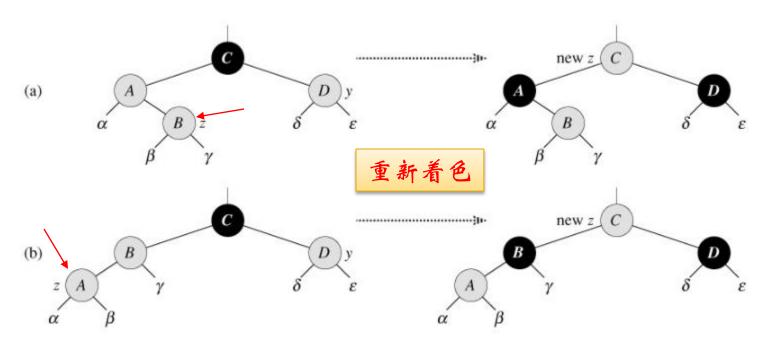
➤ RIGHT-ROTATE(18)

- ➤ LEFT-ROTATE(7)
- > 重着色

FIXUP迭代执行

♦ Case 1

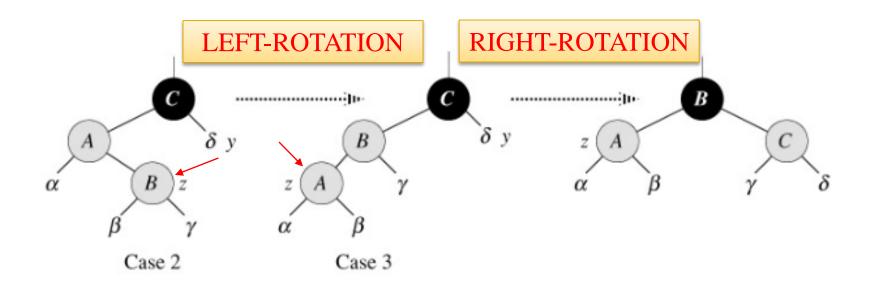
■ Z的叔结点 y 红色的,无论 Z 是左孩子还是右孩子



FIXUP迭代执行

❖其他情况

- Case 2: z的叔结点 y 是黑色的,且 z 是右孩子
- Case 3: z的叔结点 y 是黑色的,且 z 是左孩子



INSERT分析

❖INSERT整体性能

- 普通插入 O(log n)
- 修复操作 O(log n)
 - Case 1: 重新着色, O(1)
 - Case 2 or case 3: 执行1-2次rotations, O(1)
 - 执行次数 O(log n)

❖DELETE操作

- 具有相似的渐进性能
- 参考CLRS

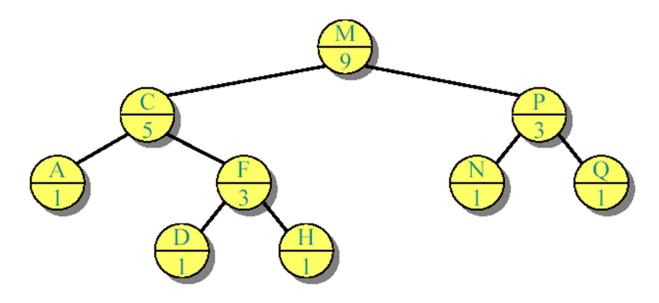
红黑树的扩展应用

- * 动态顺序统计量
 - OS-SELECT(S, i): 返回第 i 小的元素
 - OS-RANK(S, x): 返回元素 x的秩
 - $\rightarrow O(\log n)$
- Solution
 - 用红黑树存储动态集合 S
 - 在每个节点上增加子树大小的属性 size

Notation for nodes

动态顺序统计量

❖示例



• x.size = x.left.size + x.right.size + 1

为什么维护 size 属性(非顺序量)而不是rank属性(顺序量)?

动态顺序统计量

❖ 函数实现

```
    OS-SELECT(x, i)
    1.  r = x.left.size + 1;
    2. if i == r
    3. return x;
    4. else if i < r</li>
    5. return OS-SELECT(x.left, i);
    6. else
    7. return OS-SELECT(x.right, i-r);
```

```
OS-RANK(T, x)

1. r = x.left.size + 1;

2. y = x;

3. while y \neq T.root

4. if y == y.p.right // right child

5. r = r + y.p.left.size + 1;

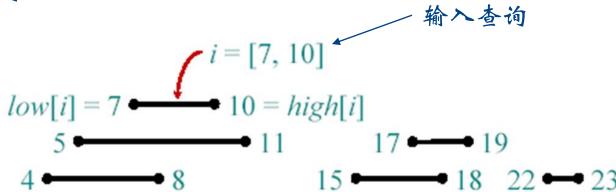
6. // nothing for left

7. y = y.p;

8. return r;
```

红黑树的扩展应用

- * 动态统计量的树维护
 - 在树更新操作时更新Size属性
 - $\rightarrow O(\log n)$
- ❖ 区间树
 - 维护一个区间构成的动态集合
 - 参考CLRS



Next

- ❖ 动态规划
 - Dynamic Programming