



12. 二叉搜索树

搜索: `Search (rt, x)`

```

if (rt == null)
    return null;
if (rt->data == x)
    return rt;
else if (x < rt->data)
    rt->left = Search (rt->left, x) // 左子树
else
    rt->right = Search (rt->right, x)
    
```

插入: 递归 `Node * Insert (rt, x) // 递归插入后和树`

```

if (rt == null) return new Node(x);
if (rt->key == x) return rt;
else if (x < rt->key)
    rt->left = Insert (rt->left, x) // 递归后和树的根节点不一定是 rt->left.
else
    rt->right = ...
return rt;
    
```

迭代 `void Insert ( Node ** result, rt, x) // 将 x 插入 BST rt 且将新的 BST 的根传到 result 指向位置`

```

if (rt == null) { *result = new Node; return; }
else if (rt->key == x) { *result = rt; return; }
else if (x < rt->key)
    Insert (&rt->left, rt->right, x) // 参数 1 是参数 2 的地址.
else
    Insert (&rt->right, rt->left, x)
    
```

```

Insert (Type x, BstNode * root) // root 不等于 null!!!
{
    parent = root;
    while (true)
    {
        if (x < parent->data)
        {
            if (parent->leftChild == null)
            {
                parent->leftChild = new BstNode(x); return;
            }
            parent = parent->leftChild;
        }
        else if (x > (*ptr)->data)
        {
            if (parent->right == null)
            {
                parent->rightChild = new BstNode(x); return;
            }
            parent = parent->rightChild;
        }
        else
            return;
    }
}
    
```

建议和单链表的操作进行比较
这里的parent类似于单链表操作中的prev指针。
二叉树有时也被称为二叉链表!

删除: ① 叶子节点/单子树的节点 直接删除。
(先查找) `parent->right = ptr->left` // 对前一个节点进行操作。
(释放?)

② 二叉子树的节点 // 是在左右子树的分界线。

a. 查找右子树的最小key (中序)
b. 查找左子树的最大key
} 移到删除节点, 保证分界线成立。同时满足情况①。

用key拷贝/直接移动

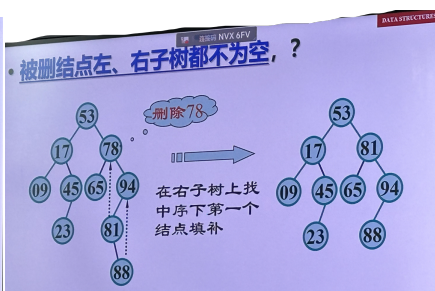
(是叶子节点/单子树节点)

基本思想:
• 首先查找, 确定被删除节点是否在二叉搜索树中。

(删除节点为ptr指针所指, 其双亲结点为r结点指针所指, 被删除结点的左子树和右子树分别用pl和pr表示。)

分情况讨论:
• 删除叶结点: 只需将其双亲结点指向它的指针清零, 再释放它即可。

• 删除结点右子树: 可以拿它的左子女结点或右子女结点顶替它的位置, 再释放它。





递归: Remove (const Type& x, Bst Node* & ptr) {

Bst Node* temp;

if (ptr == null) return;

if (x < ptr->data) // 在子树删除 → leftChild 改为新的左子树.
Remove (x, ptr->leftChild);

else if (x > ptr->data) // 右...

Remove (x, ptr->rightChild);

else if (ptr->leftChild != null && ptr->right != null) {

temp = Min (ptr->rightChild);

// 找 ptr 右子树中序第一点

ptr->data = temp->data. // 填补

Remove (ptr->data, ptr->rightChild); // ptr 右子树删除 temp.

else { // ptr 结点只有一个子节点

temp = ptr;

if (ptr->leftChild == null)

ptr = ptr->rightChild;

else if (ptr->rightChild == null)

ptr = ptr->leftChild;

delete temp; }

}

迭代

“替罪羊”树

得失: 
搜索最快 $O(\log n)$
但插入、删除麻烦



南京大學
NANJING UNIVERSITY

L3 AVL 树

AVL 树: ① 平衡树

② 是二叉搜索树, 且左、右子树均为 AVL 树, 两高度差不超过 1.

AVL 树的高度: 高度为 h 最多节点 $2^{h+1} - 1$

最小节点 递归 $\text{MinNode}(h) =$

$$\geq 1 + \text{MinNode}(h-1) + \text{MinNode}(h-2)$$

Fibonacci 数列

节点的平衡因子 (balance factor): 每个节点附加一个数字, 为右子树高度 - 左子树高度.

$$\forall x \in \text{AVL}, \text{bfin}(x) \in \{-1, 0, 1\}.$$



AVL 树的插入: 在 $\text{bfin} = \pm 1$ 时插入后可能不再平衡.

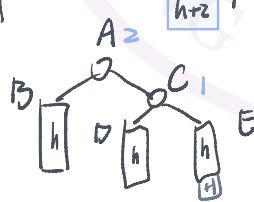
平衡化旋转:
单旋转: 左/右旋
双旋转: 左/右平衡

插入新节点后要从插入位置沿根回溯, 检查各节点的平衡因子.

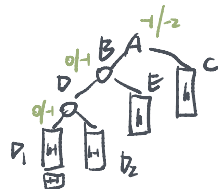
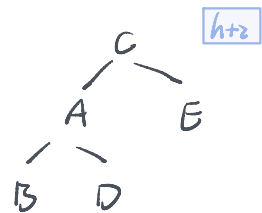
回溯到第个节点高度不平衡, 停止, 取下两个节点.

若三个节点在一一直线, 则单旋转平衡化.

在一一折线, 则双旋转平衡化.



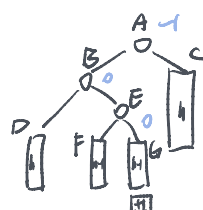
② A ① C ③ E



① D ② B ③ E A ④ C



① D ② B ③ F E ④ G A ⑤ C



① 选新的根

② 重置

③ 计算 balance factor



//AVL树的插入算法

① 新树. ② 是否变高

```

Insert (AVLNode* & tree, int x, int & taller) {
    int success;
    if (tree == NULL) {
        tree = new AVLNode(x);
        success = (tree != NULL) ? 1 : 0;
        if (success) taller = 1;
    }
    else if (x < tree->data) {
        success = Insert (tree->left, x, taller);
        if (taller) {
            switch (tree->balance) {
                case -1: LeftBalance (tree, taller); break; // 调整旋转
                case 0: tree->balance = -1; break; // 原来为0, 变为-1
                case 1: tree->balance = 0; taller = 0; // 原来为1, 变为0
            }
        }
    }
    else if (x > tree->data) {
        success = Insert (tree->right, x, taller);
        if (taller) {
            switch (tree->balance) {
                case -1: tree->balance = 0; taller = 0; break;
                case 0: tree->balance = 1; break;
                case 1: RightBalance (tree, taller);
            }
        }
    }
    return success;
}

```



$Rf \rightarrow Bf \neq 0$ 时, 一定不变高
 $Rf \rightarrow Bf = 0$ 时, 会变。

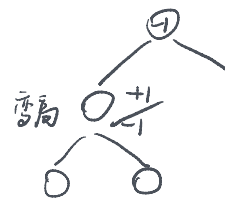
比 $\rightarrow$ 比的变化

↓
 $|Rf - Bf| > 1$ 时, 进行调整
 返回新比, 及高度变化信息

① 故 LeftBalance
 一定左边插入



① 一定右边插入



// 折成, 双旋

// 直线单旋

```

LeftBalance (tree, taller) {
    switch (tree->left->Bf) {
        case 1:
            // 折成, 双旋
        case -1:
            // 直线单旋
        default:
            adjust(1, 0);
    }
}

```

递归比较

① 检查是否BST

中序遍历

② 检查是否平衡, 及Bf是否正确

求BST高度

AVL树的实现?



南京大學
NANJING UNIVERSITY

AVL 树的删除.

1° 被删结点至少有一个子女.

· 删左孩子 x .

x 双亲指向 x 右指针 即为指向 x 右子女 / NULL.

以 x 为根的子树高度减一.

2° 有两个子女.

找左最大叶右最小. y .

y 内容 $\rightarrow x$ 删 y . (删一个子女)

高度减少:

$x \rightarrow$ 找. 回溯对各个节点影响

bool shorter

case 1:

case 2:

case 3:



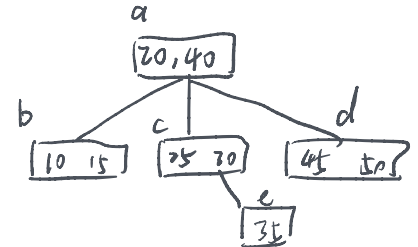
L4: B-树

10.2 动态搜索结构

动态的 m 路搜索树

一般定义：一棵 m 路搜索树，它或者是一棵空树，或者是满足如下性质的树：

- 根最多有 m 棵子树，并具有如下的结构：
 $n, P_0, (K_1, P_1), (K_2, P_2), \dots, (K_n, P_n)$ 其中， P_i 是指向子树的指针， $0 \leq i \leq n < m$ ； K_i 是关键字， $1 \leq i \leq n < m$ 。 $K_i < K_{i+1}$ ， $1 \leq i < n$ 。
- 在子树 P_i 中所有的关键字都小于 K_{i+1} ，且大于 K_i ， $0 < i < n$ 。
- 在子树 P_n 中所有的关键字都大于 K_n ；
- 在子树 P_0 中的所有关键字都小于 K_1 。
- 子树 P_i 也是 m 路搜索树， $0 \leq i \leq n$ 。



```

Node* p = P_n
for (i=1, 2, ...)
  if (X == key_i)
    else if (X < key_i) {
      p = P_{i-1} break;
    }
  
```

递归: Search(P, X)

Search.

- ① 确定子树
- ② 在子树递归 (读取子树和指针)

B-树.

m 路搜索树，且为平衡树，或有：

- ① 根上有两个子节点
- ② 除根节点，内部节点至少有 $\lceil m/2 \rceil$ 个子节点
- ③ 所有外部节点 (失败指针) 都指向同一层。 (叶子节点高度一致)。

$$\lceil \frac{m}{2} \rceil \sim m$$

B-树的输入：递归的分裂。



(RBTree)

L5: 红-黑树: 特殊B-树

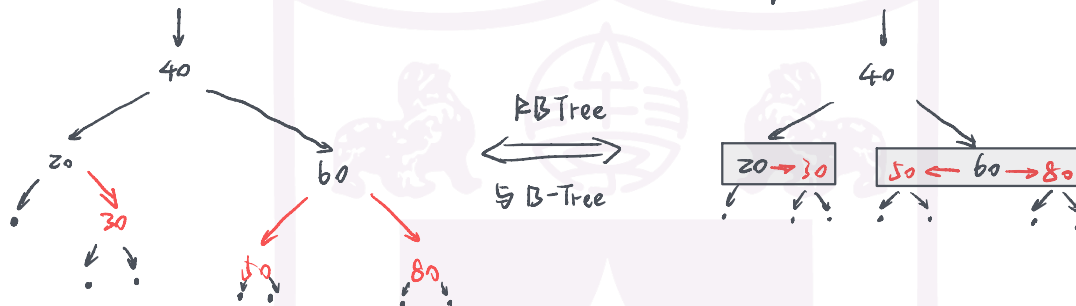
二叉搜索树: 根节点、外部节点为黑

<color> 红节点不能有红子节点

<black height> 所有根到外部节点的路径上, 黑节点数目相同.

A RBTree. Almost-RBTree. 根节点为红.

<color> <black height>

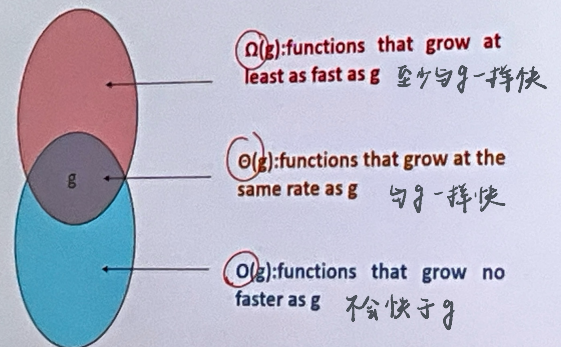


L6: 时间复杂度分析

算法效率的比较方式

- 算法的效率通过它执行的关键操作的数量来度量, 但是
 - 对于不同的具体输入, 算法所需要的关键操作数量有所不同
 - 同样的操作在不同的计算机上需要的时间是不同的
- 算法复杂性表示为输入规模 n 的函数 $f(n)$: 平均情况, 最坏情况
- 比较复杂性时主要看 $f(n)$ 的渐进增长率 (Asymptotic Growth Rate)
 - 如果算法A和算法B所需要的关键操作数量分别是 $f_1(n)$ 和 $f_2(n)$, A优于B是指当 n 足够大时, $f_1(n)$ 必然小于 $f_2(n)$.

Relative Growth Rate



"Big Oh"

- Basic idea
 - $f(n) \in O(g(n))$ if for sufficiently large input n , $g(n) \geq f(n)$
- Definition - " $\epsilon - N$ "
 - Giving $g: N \rightarrow R^+$, then $O(g)$ is the set of $f: N \rightarrow R^+$, such that for some $c \in R^+$ and some $n_0 \in N$, $f(n) \leq cg(n)$ for all $n \geq n_0$

$$\exists c, n_0, \text{ s.t. } n > n_0, \text{ we have } f(n) \leq cg(n)$$

Example

- Let $f(n) = n^2$, $g(n) = n \log n$, then:

- $f \notin O(g)$, since

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n^2}{n \log n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n}{\log n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{\frac{1}{n \ln 2}} = +\infty$$

- $g \in O(f)$, since

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n \log n}{n^2} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\log n}{n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n \ln 2} = 0$$

L'Hospital's rule



Asymptotic Order

- Logarithm $\log n$
 $\log n \in O(n^\alpha)$ for **any** $\alpha > 0$ 对数慢于幂
- Power n^k
 $n^k \in O(c^n)$ for **any** $c > 1$ 幂慢于指数
- Factorial $n!$

"Big Ω "

- Basic idea
 - $f(n) \in \Omega(g(n))$ if for sufficiently large input n , $f(n) \geq g(n)$
 - Dual of " O "
- Definition - " $\epsilon - N$ "
 - Giving $g: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^+$, then $\Omega(g)$ is the set of $f: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^+$, such that for some $c \in \mathbb{R}^+$ and some $n_0 \in \mathbb{N}$, $f(n) \geq cg(n)$ for all $n \geq n_0$

① $g(n) \in O(f)$
 $f \in \Omega(g)$

② $f_1 \in O(f_2)$ $f_2 \in O(f_3)$
 $f_1 \in O(f_3)$?

但是

自反
传递

但不对称

不是偏序

The Set Θ 等价关系

- Basic idea of $f(n) \in \Theta(g(n))$
 - Roughly the same
 - $\Theta(g) = O(g) \cap \Omega(g)$
- Definition - " $\epsilon - N$ "
 - Giving $g: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^+$, then $\Theta(g)$ is the set of $f: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^+$, such that for some $c_1, c_2 \in \mathbb{R}^+$ and some $n_0 \in \mathbb{N}$, $0 \leq c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n)$, for all $n \geq n_0$

Properties of O , Ω and Θ

- Transitive property:
 - If $f \in O(g)$ and $g \in O(h)$, then $f \in O(h)$
- Symmetric properties
 - $f \in O(g)$ if and only if $g \in \Omega(f)$
 - $f \in \Omega(g)$ if and only if $g \in O(f)$
- Order of sum function
 - $O(f+g) = O(\max(f, g))$

$\leq$ $\geq$

$g \in \Theta(f)$

f, g



Recursion in Algorithm Design

- Counting the Number of Bits

- Input: a positive decimal integer n
- Output: the number of binary digits in n 's binary representation

Int BitCounting (int n)

1. If ($n==1$) return 1;
2. Else
3. return BitCounting($n \div 2$) + 1;

$$T(n) = \begin{cases} 0 & n = 1 \\ T(\lfloor n/2 \rfloor) + 1 & n > 1 \end{cases}$$



1. 二叉搜索树: 定义 (递归) 最坏情况 全为 $O(n)$

$O(1)$ 或 $O(\log n)$ } { 查找
插入
删除: 3种情况 { 叶子节点, 直接删
只有一棵子树 { 取左孩子: 子节点 $\rightarrow$ 根节点
有左孩子: 左孩子 $\rightarrow$ 根节点
两棵子树 { 左子树最大/右子树最小 $\rightarrow$ 代替原节点

结论: 排序算法时间复杂度 $O(n \log n)$.

$\Leftrightarrow$ 初始化为有序树 $\rightarrow$ 一棵二叉搜索树, 其时间复杂度为 $O(n \log n)$

$\Rightarrow$ 合并两二叉搜索树: $O(n+m)$ n, m 为元素个数

2. 平衡搜索树: AVL树, 红黑树, B树

• AVL树: 定义 (递归): $|h_L - h_R| \leq 1$.

$O(\log n)$ } { 查找
插入: 最多旋转1次
删除: 最多旋转 $O(\log n)$ 次.

平衡因子 $bf(x) = h_L - h_R$.

• 红黑树: 定义 (递归): BST, 根、叶子为黑, 没有连续红, 黑高度相同.

$O(\log n)$ } { 查找
插入: 最多旋转1次: 新节点为红色, 先BST插入, 再接颜色, 再旋转
删除: 最多旋转1次: 先BST删除, 再接颜色, 再旋转

• B-树: m 叉搜索树: 每个内部节点最多 m 个孩子, 以及 $1 \sim m-1$ 个元素.

含 p 个元素的节点有 $p+1$ 个孩子.
 $k_1, \dots, k_p$ 孩子 $l_0, \dots, l_p$ 有 $(k_i < l_i < k_{i+1}, 1 \leq i < p)$

B树定义 (递归): m ST, 根节点至少2孩子, 内部节点至少有 $\lceil m/2 \rceil$ 个孩子, 外部节点在同一层.

高度: T 是高度为 h 的 m 阶 B-树. $d = \lceil m/2 \rceil$. n 是 T 的元素个数, 则

$$d^{h+1} - 1 \leq n \leq m^{h+1} - 1; \quad \log_m(n+1) \leq h \leq \log_d\left(\frac{n+1}{d}\right) - 1.$$

下界上界

$O(\log n)$ } { 查找
插入: 可能分裂
删除: 可能合并

3. 伸展树 (分裂树) (二叉搜索树) 每次将被访问的节点, 设为根节点.

• 旋转操作: 将结点向上搬运一层. 左旋/右旋. (单旋)

• 伸展操作: 将结点旋转为某结点. (如果是根结点). (双旋)

PPT: 简单旋转 (两结点, 一次单旋)



摊还分析: 一次操作 $\leq 1 + 3 \log n$.

4. 替罪羊树: BST中指定 $\alpha > 1$. 只要高度不超过 $\alpha \log n$ 就不平衡了.

每个节点记录子节点数量 $size(u)$ 和子树高度 $height(u)$.

一旦高度超过 $\alpha \log n$, 找插入路径上最不平衡的节点, 重新平衡

检查 $height(u)$ 是否大于 $\alpha \log size(u)$.

伸展树find的另一个递归算法

```
Node *find(root, X) //返回新的根结点
{
    if(
        || root == NULL //这种情况只可能在空树的时候发生
        || root->data == X //X在根结点, 直接返回
        || X < root->data && root->left == NULL //没有找到X, 把根结点X的root当作要旋转的结点
        || X > root->data && root->right == NULL
    )
        return root;
    else if(X < root->data) //左子树
    {
        Node *left = root->left;
        if(X < left->data) //左子树
        {
            left->left = find(left->left, X);
            return splayRotate_slash_Left(root); //左左双旋
        }
        else if(X > left->data)
        {
            left->right = find(left->right, X);
            return splayRotate_Zig_left(root);
        }
        else
            return splayRotate_single_left(root);
    }
    else //X > root->data
    {
        //对称处理
    }
}
```



5. 并查集: 用树表示分离的集合.

每个集合是一棵树, 除根节点外每个节点都有父指针.

查找(任意元素的根节点) $O(h)$

合并(两个集合) $O(1)$

作到没有列操作 u 次合并和 f 次查找 ($if+u$), 则时间复杂度为 $O(f+u)$.

利用重量规则或高度规则, 可降为 $O(f+u) = O(f)$.

[重量规则] 若根为 i 的树节点数小于根为 j 的树节点数, 则将 i 作为 j 的父节点.

[高度规则] 若根为 i 的树高度小于根为 j 的树高度, 则将 i 作为 j 的父节点.

路径压缩致 find 性能

路径紧缩: 待查节点到根节点路径上每一个节点都改为指向根节点.

路径分裂: 待查节点到根节点路径上每一个节点(除根节点及其子节点)都指向其祖父节点.

路径对折: 待查节点到根节点路径上每一个节点(除根及其子节点)每隔一个都指向其祖父节点.

```
struct UnionFind(Node {
    int parent; // 父节点编号
    bool root; // 记录是否是根
    UnionFind(Node() {
        parent = 1; root = True; } // 初始化
};
```

```
while (currNode != Root) {
    int ParNode = node[currNode].parent;
    node[currNode].parent = Root;
    currNode = ParNode;
}
```

6. 斐波那契堆

堆: 一个大根堆(小根堆)是已样一棵树, 其中每个节点都大于等于(小于等于)其子节点的值.

可合并堆: 支持以下五个操作: $\text{Make-Heap}()$, $\text{Insert}(H, x)$, $\text{Minimum}(H)$, $\text{Extract-Min}(H)$, $\text{Union}(H_1, H_2)$

附加操作: $\text{DecreaseKey}(H, x, k)$, $\text{Delete}(H, x)$.

斐波那契堆:

- 有根树的森林

- 一个节点可以有多个子结点
- 所有树的子结点在一个双向链表上
- $H.\text{min}$ 指向最小的根。

- 满足“最小堆序”

- 一个结点的 Key 总是大于等于它的父节点的 Key

- 具体表示:

- 结点包含父节点指针 $x.p$ (常量时间内找到父节点)
- 子节点使用循环双向链表保存, $x.\text{left}, x.\text{right}$ 分别是左右子节点。(常量时间内完成结点删除、链表合并)
- $x.\text{child}$ 指向 x 的子节点的链表
- $x.\text{degree}$: 子节点的个数
- $x.\text{mark}$: 标记
- $H.n$: 堆的结点数

7. 左式堆: 每个结点的 key 小于其子结点的 key; 不平衡.

合并操作可在 $O(\log N)$ 中完成. 插入、删除可转化为堆的合并.

- 零路径长(Null Path Length, NPL)

- 对于结点 X , $\text{Npl}(X)$ 定义为从 X 到一个只有零个或一个子结点的最短路径的长度。

- $\text{Npl}(\text{null})$ 等于 -1

- $\text{Npl}(x) = \text{MIN}(\text{Npl}(x \rightarrow \text{left}), \text{Npl}(x \rightarrow \text{right})) + 1$

- 对于只有 0 个或 1 个子结点的结点, 其 NPL 为 0

- 左式堆的定义: 对于堆中每个结点 X , 其左子结点的 Npl 大于等于其右子结点的 Npl , 那么它称为左式堆

- 对于左式堆中的每个结点 X , $\text{Npl}(X) = \text{Npl}(X \rightarrow \text{right}) + 1$

N 个结点的左式堆的右路径最多含有 $\log(N+1)$ 个结点.

合并操作:

- // 当 $H1$ 和 $H2$ 都不是空堆时

```
...
if(h1.data <= h2.data)
{
    Node * hr1 = Merge(h1->right, h2);
    if(NPL(h1->left) < NPL(hr1->npl))
    { /* 对换 */
        h1->right = h1->left; h1->right = hr1;
    }
    h1->right = hr1;

    h1->npl = NPL(h1->right) + 1;
    return h1;
}
```

Procedure	Binary heap (worst-case)	Fibonacci heap (amortized)
MAKE-HEAP	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$
INSERT	$\Theta(\lg n)$	$\Theta(1)$
MINIMUM	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$
EXTRACT-MIN	$\Theta(\lg n)$	$O(\lg n)$
UNION	$\Theta(n)$	$\Theta(1)$
DECREASE-KEY	$\Theta(\lg n)$	$\Theta(1)$
DELETE	$\Theta(\lg n)$	$O(\lg n)$



8. 图遍历: DFS及其应用

$\text{dfs}(G, v)$

Mark v as “discovered”.

A vertex must in one of the status:

- undiscovered, discovered, Finished
- 可达的顶点将顺序经历上面三个状态

For each vertex w that edge vw is in G :

If w is undiscovered:

$\text{dfs}(G, w)$

Otherwise:

That is: exploring vw , visiting w ,
exploring from there as much as
possible, and backtrack from w
to v .

“Check” vw without visiting w .

Mark v as “finished”.

找图中的所有子图.

基本思想: 遍历每个顶点 v

- 对每一个尚未确定所在连通子图的顶点 v , 通过DFS寻找到和 v 连通的所有顶点, 对于找到的每个顶点 w , 设置 w 的连通子图编号为 v .
- 如果顶点 v 在之前的DFS搜索中已经出现在某个连通子图中就不需要在遍历。

DFS框架的性质 (回顾)

- 图的DFS过程中有两次处理顶点的机会:
 - 顶点状态由 undiscovered (white) 变成 discovered (black) 时进行处理 (Preorder)
 - 顶点状态由 discovered (gray) 变成 finished (black) 时进行处理, (Postorder)
 - 此时顶点的后继顶点的状态要么是 finished (black) 状态, 要么是 discovered (gray) 状态
 - 如果邻接顶点是 discovered (gray) 状态, 那么此邻接顶点和当前顶点形成一个回路

使用DFS框架处理问题

- 如果一个问题能够转化为如下的形式, 那么可以考虑在DFS框架下进行处理
 - 问题的目标是求解各个顶点 v 对应的值 $F(v)$
 - 如果 v 的邻接顶点是 $u_1, u_2, \dots, u_k$, 那么 $F(v)$ 可以根据 $F(u_1), F(u_2), \dots, F(u_k)$ 得到
- 处理的方法大致如下:
 - 按照PostOrder进行处理 (也就是顶点由 discovered 变成 finished 时进行处理)
 - 函数增加参数来记录各个顶点对应的 F 值, 同时可能需要一些新参数来记录相关信息
 - 在PostOrder进行处理, 计算 $F(v)$
- 如果PostOrder处理的时间复杂度是 $O(1)$ 或者 $O(k)$ 的 (注意所有结点的 k 值加起来就是边的数量), 那么算法的复杂度就是 $O(m+n)$ 的, 其中 m 是顶点数, n 是边数。