# Data Structure-Note

made by LATEX

NP\_123

2022年5月14日

np123greatest@gmail.com

## **Linear Structure**

## 顺序结构线性表

- 插入,删除
  - 1. 插入前检查是否满
  - 2. 判断下标合理性
  - 3. 在第i个位序上插入X,从 $a_i$ 到 $a_n$ 都要向后移动一个位置,一共移动n-i+1个元素平均移动次数为 $\frac{n}{2}$ 时间复杂度O(n)
  - 1. 删除前检查是否空
  - 2. 判断下标合理性
  - 3. 在第i个位序上删除X,从 $a_{i+1}$ 到 $a_n$ 都要向前移动一个位置,**一共移动**n-i**个元素**平均移动次数为 $\frac{n-1}{2}$ 时间复杂度O(n)

## 链式结构线性表

- 1. 为了避免插入头节点时改变表头,可以为链表增加一个空的"头节点"
- 2. 在单链表上插入、删除一个节点,必须知道其前驱节点

#### 广义表与多重链表

### 堆栈

概念

顺序存储: Top 指向-1,表示空栈 链式存储:插入和删除操作只能在链栈的栈顶进行

- 中缀转后缀表达式
  - 1. 如果遇到空格符认为是分隔符,不处理
  - 2. 若遇到运算数,直接输出
  - 3. 若遇到左括号,则压入栈中
  - 4. 若遇到右括号,将栈顶的运算符弹出并输出,直到左括号(左括号弹出,但不输出)
  - 5. 若遇到运算符:
    - (a) 若运算符优先级大于栈顶运算符, 压栈

- (b) 若优先级小于等于栈顶运算符,将栈顶的运算符弹出并输出,继续比较,最后自己入栈
- 6. 处理完毕,则将栈顶的运算符一并输出

## 队列

若用队列元素个数 size 代替一般循环队列中的 front 和 rear 指针,则能容纳的元素数量从 m-1 提升为 m

- 1. 队满: (Rear + 1)%Size = Front
- 2. 队空: Rear = Front
- 3. 插入新元素的位置 (Rear + 1)%Size

## \* 双端队列

- Push
- Pop
- Inject
- Eject

# **Tree**

#### 离散数学基础知识

- 握手定理: 度数之和 = 边数的两倍
- n 阶, m 条边的树: m=n-1
- BT 的深度小于等于节点数 N, 平均深度是  $O(\sqrt{N})$
- n 叉树的时候: (B: 边数 n: 节点数)

$$n = \sum_{i=0}^{m} n_i \tag{1}$$

$$B = n - 1 \tag{2}$$

$$B = \sum_{i=1}^{m} i \times n_i \tag{3}$$

联合 (1)(2)(3) 整理得 $n = 1 + \sum_{i=1}^{m} i \times n_i = \sum_{i=0}^{m} n_i = n_0 + \sum_{i=1}^{m} n_i$ 

即

$$n_0 = \sum_{i=1}^{m} (i-1) \times n_i + 1 \tag{4}$$

## **Binary Tree**

第 i 层最大节点数  $2^{i-1}$  (i>=1) 深度为 k 的二叉树最大节点总数  $2^k-1$  (k>=1) 叶节点个数 = 度为 2 的非叶节点个数 +1

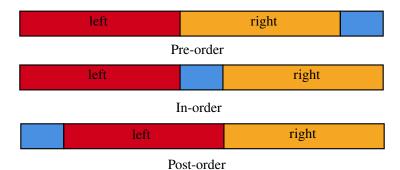
具有 n 个节点的完全二叉树的深度 k 为  $|\log n| + 1$ 

- 存储结构: 顺序存储 (起始下标为1), 链表存储
- 前序,中序,后序遍历

#### 递归算法

\* 非递归算法: 遇到节点压入栈, 再遍历左子树。遍历节点

- 层序遍历-队列
- 求二叉树高度
- 由两种遍历确定二叉树



## **Binary Search Tree**

• 定义

左子树键值**小于**根节点的键值 右子树键值**大于**根节点的键值 左、右子树都是二叉搜索树

- 动态查找
- 搜索树的插入,删除从右子树找最小的元素,从左子树找最大元素(被选择的节点必定最多只能有一个孩子)

## AVL

• 定义

BF(T)=  $h_L - h_R = \{-1, 0, 1\}$  旋转: L,R,LR,RL

## Heap

- 插入
- 删除从根节点开始,用最大堆中的最后一个元素向上过滤下层节点
- 创建从最后一个结点的父节点开始,下滤到根节点 1 时间复杂度 O(NlogN)

## **Huffman Tree**

• 带权路径长度 (根节点权值为 0)

$$WPL = \sum_{k=1}^{n} W_k l_k$$

• 算法复杂度

调整最小堆 O(N) 2(N-1)+1 个删除: O(NlogN) N-1 个插入: O(NlogN)

## Set

- 查找元素, 并运算
- 按秩合并 小集合并入大集合
- 路径压缩 从 X 到根节点上所有的节点都变成了根节点的孩子

## **Hash Search**

#### 基本概念

装填因子  $\alpha = n/m$ : 填入的元素为 n, 散列表空间大小为 m

- 一个好的散列函数考虑下列两个因素:
  - 1. 计算简单,以便提高转换速度
  - 2. 关键词对应的地址空间分部均匀, 以尽量减少冲突

## 影响产生冲突的多少有以下三个因素

- 1. 散列函数是否均匀
- 2. 处理冲突的方法
- 3. 装填因子  $\alpha$

平均查找程度 ASL: 查找所有节点的次数的平均值

## 构造方法

- 数字关键词

1. 直接定址法  $h(key) = a \times key + b$  (a、b 为常数)

- 2. 除留余数法
- $h(key) = \mathsf{key} \bmod p$
- 3. 数字分析法
- 字符串关键词
  - 1. ASCII 码加和法  $h(key) = (\sum key[i]) \text{ mod TableSize}$
  - 2. 前 3 个字符移位法  $h(key) = (key[0]+key[1] \times 27+key[2] \times 27^2) \mod TableSize$
  - $h(\mathit{key}) = \sum_{i=0}^{n-1} \mathit{key}[\mathsf{n} i 1 \times 32^i] \; \mathsf{mod} \; \mathsf{TableSize}$ 3. 移位法

## 处理冲突的方法

- 开放定址法  $h_i(key) = (h(key) + d_i) \text{ mod TableSize}$   $(1 \le i < \text{TableSize})$ 
  - 1. 线性探测法  $d_i = i$ 
    - 一次聚集: 通过线性探测法造成的聚集
  - 2. 平方探测法  $d_i = \pm i^2$ 
    - 二次聚集:通过平方探测法造成的聚集
    - "懒惰删除": 需要添加一个"删除标记", 而不是真正的删除

- 3. 双散列探测法  $d_i = i \times h_2(key)$ 
  - 一般形如  $h_2(key) = p$ —(key mod p) 这样的函数会有良好效果,p 是小于 TableSize 的素数。 选用一个素数作为 TableSize 也同样重要,否则可能探测不到所有储存单元
- 4. 再散列法

再散列: 当装填因子  $\alpha$  过大时,解决方法是加倍扩大散列表 再散列需要新建一个两倍大的散列表,并将原表的数据重新计算分配到新表去

• 分离链接法 ez

# Graph

## 离散数学基础知识

- 无向完全图: 一共 n(n-1)/2 条边 有向完全图: 一共 n(n-1) 条边
- 最大度  $\Delta(D)$ ,最小度  $\delta(D)$
- 连通图/强连通图: 无向图/有向图从一个顶点到另一个顶点是相通的 连通分量/强连通分量: 极大连通子图

#### **Adjacency Matrix**

- 优势容易确定途中任意两个顶点是否有边相连
- 劣势 确定一共有多少边,需要对每个元素检测,时间复杂度  $\Theta(|V|^2)$ 花费  $\Theta(Nv^2)$  即  $\Theta(|V|^2)$  得储存空间(对于稀疏图浪费空间)

## **Adjacency Lists**

需要有 |V| 个头节点和 2|E| 个表边节点有向图:为了求入度方便,建立逆邻接表:对每个项点  $v_i$  建立一个链接以  $v_i$  为头的弧的链表建立邻接表时  $\begin{cases} 输入的项点信息为编号 & O(|V|+|E|) \\ 否则,需要查找所在位置 & O(|V|\cdot|E|) \end{cases}$ 

#### DFS, BFS

邻接矩阵: 查找所顶点的邻接点  $O(|V|^2)$  邻接表: 查找临界点 O(|E|), 遍历图 O(|V| + |E|)

## **Minimum Spanning Tree/Path**

- Prim: $O(|V|^2)$  适合稠密图
- Kruskal: $O(|E| \cdot \log(|V|))$  适合稀疏图
- Dijkstra: 稠密图: $O(|V|^2)$ ,稀疏图可改进为  $O(|E| \cdot \log(|V|))$
- Floyd: $O(|V|^3)$

## **Topological Sorting**

邻接矩阵:  $O(|v|^2)$ , 邻接表: O(|E| + |V|)