# 数据结构基础 - 课程内容大纲 (完整版)

- 1. 第一节课介绍分数构成、作业形式等重要内容!
- 2. 复杂度分析
  - 大 O: 上限 ( **logN** is **O(N)**, 大 O 只规定上限,这句话是对的 )
  - 大Ω: 下限
  - 大θ: 上限+下限
  - 小 o: 无穷小量(大 O 的反向操作)
  - if/else: 选较大的那个分支算大 O 复杂度
- 3. 栈和队列
  - 中缀表达式转后缀表达式
    - i. 如果是操作数,则直接压进输出队列中
    - ii. 如果是运算符, 分以下情况:
      - a. 运算符堆栈为空,或者运算符栈顶元素为'(',则直接将运算符压进栈
      - b. 运算符如果是')',则将运算符栈中的元素都压进去输出队列中 并将其弹出运算符栈,直到遇到'('为止
      - c. 运算操作符是'+''-''\*''/'之一的时候,将其与运算符栈顶元素作比较,如果栈顶的优先级较小(如果运算符是左结合的则优先级相等也要出栈),则将运算符压入栈中。否则,将栈顶元素弹出并压入输出队列中,然后继续比较栈顶,直到运算符被压入栈.
  - 中缀表达式转前缀表达式
    - i. 存两个堆栈, 一个存放操作数, 一个存放运算符
    - ii. 由于要转换为prefix, 运算符在操作数前, 所以扫描从中缀表达式 从右往左 扫描.
    - iii. 如果是操作数,则直接压进操作数栈中
    - iv. 如果是运算符, 分以下情况:
      - a. 运算符堆栈为空,或者运算符栈顶元素为')',则直接将运算符压进栈
      - b. 运算符如果是'(',则将运算符栈中的元素都压进去操作数栈中 并将其弹出运算符栈,直到遇到')'为止
      - c. 运算操作符是'+' '-' '\*' '/' 之一的时候,将其与运算符栈顶元素作比较,如果栈顶的优先级较小,(如果运算符是右结合的则优先级相等也要出栈)则将运算符压入栈中. 否则,将栈顶元素弹出并压入操作数栈中,然后继续比较栈顶,直到运算符被压入栈。
    - v. 扫描完一遍后, 将运算符堆栈剩余的元素都压入操作数栈中。
    - vi. 将操作数栈从栈顶到栈底输出就是prefix.
    - 前缀表达式的计算:从前往后读,把遇到的运算符放到运算符 栈,遇到的数字放到数字栈,一旦数字有两个就拿出来用运算符 栈顶的运算符计算,把结果放回数字栈。
  - 表达式树(expression tree): 后缀表达式是表达式树的后序遍历,前缀表达式是表达式树的前序遍历。

#### 4. 树

• traversal: (名字容易记错)

- 前序遍历(preorder): 根左右
- 中序遍历(inorder): 左根右
- 后序遍历(postorder): 左右根
- **degree of tree: max degree of node; degree of node on tree:** 节点拥有的儿子个数(父亲不算),概念很容易忘
- 任意树变成二叉树:倾斜 45 度,兄弟变儿子; i.e.左儿子是第一个儿子, 右儿子是兄弟
- threaded binary tree 线索二叉树
  - 目的: n 节点二叉树有 n+1 个儿子指针是 NULL,利用这些指针来使遍历更加方便
  - 分类: 前序/中序/后序 threaded binary tree
  - 构造: NULL 的左儿子换成(前序/中序/后序)遍历中的前驱 节点,右儿子换成后继。
  - 遍历: 不再需要回溯,只需要判断自身和左右儿子的顺序即可
- 完全二叉树、满二叉树
- 5. 二叉搜索树: 参考 这个博客 或者随便搜一个博客看
  - 查找、插入
  - 删除根节点
  - 支持删除指定节点(带 lazy tag 后的查找和删除)

6. 堆

- property:
  - 每个节点都比儿子大(左右儿子之间没有限制)
  - 一定是 complete binary tree
  - 查找只能 O(N)
  - 编号从  $\left\lfloor \frac{N}{2} \right\rfloor + 1$  开始就都没有儿子
- operation
  - 线性建堆(linear xxx): 保证操作每个节点时,他的两个儿子子树都是堆,然后将这个节点往下推。有  $\frac{N}{2}$  个节点需要往下推至少一次, $\frac{N}{4}$  个节点往下至少两次,以此类推  $T(N)=\frac{N}{2}+\frac{N}{4}+\ldots=O(N)$
  - push: 在最大编号后面插入,依次往上交换
  - pop: 把编号最大的放到根的位置(否则无法保证完全二叉树的性质),左右儿子挑一个大(小)的提上来
- d-heaps:
  - 单次操作  $O(d \log_d N)$ , d 为 3 时时间复杂度最低
  - 父亲: father(i) 是一个阶梯函数,father(1) = 0,每过 d 个数函数值 +1, $father(i) = \lfloor (i+d-2)/d \rfloor$
  - 最大的儿子:把最大的儿子后面的节点全去掉,则树上除了叶子之外全都是满儿子,

$$father(son_{max}(i)) = [son_{max}(i) - 1]/d = i$$
 所以 $son_{max}(i) = id + 1$ 

• 最小的儿子:  $son_{min}(i) = (i-1)d + 2$ 

#### 7. 并查集

- union-by-size 及其复杂度证明:小树合并做大树的儿子,查询  $O(\log_2 N)$ 。因为从任意节点每往上爬一层,子树大小至少翻一倍
- union-by-depth 及其复杂度证明:浅树合并做深树的儿子,查询  $O(\log_2 N)$ ,因为一棵深度为 n 的树需要 2 棵深度为 n-1 的树合并得 到,所以深度为 n 的树大小至少为  $2^n$ ,树深度为  $O(\log_2 N)$  级

• 路径压缩: 查询和合并的复杂度都是 O(1), 下面是一种非递归写法

```
SetType Find ( ElementType X, DisjointSet S )
{
    ElementType root, trail, lead;
    for ( root = X; S[ root ] > 0; root = S[ root ]
);
    for ( trail = X; trail != root; trail = lead ) {
    lead = S[ trail ];
    S[ trail ] = root;
    }
    return root;
}
```

# 8. 图

- tips1: 单讲 connected 一般是无向图,有向图要分强联通和弱联通
- tips2: 有向图的 adjacent 有 from 和 to 之分
- 一种图的存储方式: adjacent multilist,就是同一条边存两个next,分别是对于出点的 next 和对于入点的 next,方便找入度
- 9. 最短路算法
  - a. Floyd  $O(N^3)$
  - b. Dijkstra  $O(V^2 + E)$ 
    - 堆优化:  $O((V + E) \log V)$ ,  $\log$  后面是 E 还是 V 并不关键因为 E 最多是 V 的平方。
    - 可以处理负权边吗?不能
  - c. Bellman-Ford & SPFA
    - SPFA 平均情况下 O(kE), 其中 k 是所有顶点进队的平均次数,一般满足 k < 2。最坏情况退化为 Bellman-Ford 算法,复杂度 O(VE)
    - 用数组 dis 记录每个结点目前的最短路径值,用邻接表来存储图 G。设立一个队列用来保存待优化的结点,优化时每次取出队首结点 u,并且用 u 点当前的最短路径值对 u 点能到达的所有结点 v 进行松弛操作,如果 v 点的最短路径估计值有所调整,且 v 点不在当前的队列中,就将 v 点放入队尾。这样不断从队列中取出结点来进行松弛操作,直至队列空为止。
  - d. 拓扑排序
- 10. 其他图论算法
  - a. 最小生成树
    - **0.** 性质: 边权最小的边一定在最小生成树中(用于证明两个算法的 正确性)
    - i. Kruskal(Kruskal 基于边,Prim 基于点,区分一下):
      - 做法: 按边权从小到大排序+取边做并查集
      - 证明: 用性质
    - ii. Prim:
      - 做法:以某个点为初始点集,每次选点集和外界连边中最小的边,把那个点加入点集
      - 证明: 用性质
  - b. 最大流

- i. 定义:有源有汇,其他点流入等于流出。 定义参考博客
- ii. 定理: 最大流 = 最小割
  - i. 平面图网络流:
    - 把源汇连边,找对偶图(面作为点,面之间相邻就连2条有向边,正向保留边权,反向设为0,走一条有向边表示把边左边的点放进s的集合中,右边的点放进t的集合中)
    - 求最短路(本质上来说对偶图中的环相当于一个割。为了保证源汇在不同的集合中,强制选取了源汇之间连的虚拟边)

## iii. 常见增广路算法:

- i. 核心思路: 引入反向边
  - 反向边小技巧:正向边存在数组的偶数位,反向边存在奇数位,则取反向边只需要 i^1
- ii. Ford-Fulkerson: 找到增广路径就更新
- iii. Edmonds-Karp (EK 算法): BFS 找边数最少的增广路 径更新, $O(NM^2)$
- iv. Dinic: 在 EK 的基础上,分层 (BFS) + 多路增广 (DFS),复杂度  $O(N^2M)$ 
  - 当前弧优化: 已经增广过的边不再增广,引用写法 for (int &i = cur[u]; i; i = g.nxt[i])

#### 11. DFS 的应用:

- a. 欧拉路径(回路)和哈密尔顿路径
  - 欧拉回路 dfs: O(V+E)
- b. 无向图的双连通分量(biconnectivity)
  - i. 定义:
- articulation point: 关节点,去掉这个点图变得不连通(注意记名词,并且关节点出现表示这张图一定是无向图)
- biconnected graph: 不存在关节点
- biconnected component: maximal biconnected subgraph
- ii. tarjan 算法:
  - i. 生成一颗 dfs 树, 遍历顺序记为 dfn[v]
  - ii. 除了树边之外仅可能存在一种边:连接 u 和 u 子树中的节点 v 的边。记 low[v] 为从 v 和 v 子树中的节点 出发走 1 条 非树边能够到达的最小 dfn,更准确地说。

$$low[u] = \min egin{cases} dfn[u] \ low[v] \ dfn[w] \end{cases}, v ext{ is a son of } u \ dfn[w] \end{cases}$$

当 u 的某个儿子 v low[v]>=dfn[u] 时 u 是关节点。

iii. 想要记录每个双联通分量中的点有哪些: 将遍历到的点都入栈,在找到关节点的时候不断出栈直到关节点出

- 栈,然后再把关节点入栈。(因为每个关节点可能会被包含在多个点双中)
- iv. 注意:对于图的所有不连通的分量都要搜索,注意特判 孤立节点的情况
- c. 有向图的强联通分量:
  - i. 生成一颗 dfs 树, 遍历顺序记为 dfn[v]
  - ii. 除了树边之外可能存在3种边:
    - i. 前向边: 可以忽略
    - ii. 后向边:可以形成强连通
    - iii. 横插边: 从 dfn 大的子树插到 dfn 小 的子树
  - iii. low[u] 表示 从 u 出发可以到达的最小的 dfn (和无向图双联通分量区分),其中 w 必须是还未确定在哪个强连通分量的点(即需要在栈中,用 ling[w] 来判断)

$$low[u] = \min egin{cases} dfn[u] \\ low[v] \\ low[w] \end{cases}, v ext{ is a s}$$

iv. 当节点 u 满足 low[u] == dfn[u] 时说明 u 和他的父亲属于不同的强连通分量,弹栈直到弹出 u

## 12. 排序:

- a. 插入排序:
  - 插入排序(以及任何交换相邻元素的排序)的交换次数=逆序 对个数(inversion count)
  - 最大比较和交换次数  $\frac{n(n-1)}{2}$ , 最小比较和交换次数 n-1,0
  - stable sort
- b. 希尔排序 Shell Sort:
  - 取步长(也称增量, **increment**),进行分组插入排序,并逐步缩小步长,直到步长为1,变为插入排序。
  - 步长可以取 floor(n/2), 每次除 2。
  - 平均复杂度取决于步长的选取,在随机条件下效果较好, $O(N^{\frac{3}{2}})$ 或者  $O(N^{\frac{5}{4}})$
  - unstable sort
- c. 堆排序:
  - O(N) 建堆,每次把堆顶的元素和最后一个元素交换, O(logN) 更新堆。理论总复杂度不到 O(NlogN),但实际效果并不好。
- d. 快速排序:
  - 方法:
- i. 首先,在这个序列中随便找一个数作为基准数(只取其 值不取其具体元素)
- ii. 这里可以用两个变量 i 和 j , 分别指向序列最左边和最右边, 称作"哨兵 i"和"哨兵 i"
- iii. 左边的哨兵向右移动直到找到第一个大于基准数的数, 右边的哨兵向左移动直到找到第一个小于基准数的数, 交换这两个数
- iv. 若 i > j 则说明 j 以及 j 左边都是小于 pivot 的数; i 以及 i 右边都是大于 pivot 的数; i 和 j 中间(不包含 i ,j)

得数都等于 pivot。所以递归处理 j 的左边和 i 的右边部分(包含i, j)

- 一些问题:
  - i. 如何选择 pivot 值?:
    - 问题:选择固定值最坏情况复杂度  $O(N^2)$
    - 解决方法1: 随机 pivot, 但是生成随机数复 杂度较大
    - 解决方法2: 使用头、中间、尾部三个数的中位数作为 pivot
  - ii. 遇到等于 pivot 交换不交换? : 遇到 pivot 直接 pass,等于 pivot 的不进入下一层递归,这样就不会被 1, 1,  $\dots$ , 1 数据卡成  $O(N^2)$
  - iii. 在 N 较小时(N<20)快速排序的效率不如插入排序: 在 N 较小时用插排解决。
- 复杂度分析: T(N) = T(i) + T(N-i-1) + cN,最坏  $O(N^2)$ ,最好  $O(N\log N)$ ,平均  $T(N) = \frac{2}{N} \sum_{i=0}^{N-1} T(i) + (N-1) = O(N\log N)$ ,可用错 位相减法求通项。 参考博客
- e. 归并排序:
  - i. 从中间分成两段,分别递归
  - ii. 在临时数组中进行归并,需要 O(n) 的空间
- f. table sort (名字容易忘):用 table[i]表示第 i 大的元素的下标,用于交换复杂度较高的场景
- g. bucket sort (桶排序) & radix sort (基数排序):
  - **LSD** (Least Significant Digit): 即从最低位开始排序,这样一定 是按照低位从小到大的顺序放到高位的桶里,保证排序。
  - **MSD** (Most Significant Digit): 每个 run 之后对每个 bucket 单独排序,所以复杂度会更大一些。
  - 复杂度: O(N+B) & O(P(N+B)), 其中 B 是基数, P 是 重复次数, N 是桶或者基数个数
- h. 其他
- stable sort(易考): 大小相同的元素不会交换位置
- unstable sort: 会交换位置
- 基于交换的排序的复杂度下界:排序树的深度  $k \geq \log_2(N!)$ ,又有

$$log_2(rac{N}{2}log_2rac{N}{2}=rac{N}{2}^{rac{N}{2}})\leq log_2(N!)\leq log_2(N^N)=N\log_2N$$
,所以  $log_2(N!)=\Theta(N\log N)$ 

# 13. Hash

- 0. 专有名词:
  - collision: 表项已经存在
  - overflow: 表放满了
  - loading density = 已经放了几个数到 hash table 里 / 总共可以放几个(常见题目:第一次发生冲突时的 loading density)
  - identifier density = 已经放了几个数到 hash table 里 / 可能放到 table 里的数的总个数
  - Hash Function & **key & hash value** (注意区分): H(key) = hash value.
- a. 时间复杂度:没有冲突O(1)

- b. 哈希函数: 自变量是整数,自变量是字符串(选择部分字符看成 32 进制数)
- c. 开放寻址法 open addressing:
  - i. linear probing 循环找下一个位置直到找到空位
    - linear probing 的期望 probe 次数:对于插入或者不成功的查询  $\frac{1}{2}(1+\frac{1}{(1-\lambda)^2})$ ,对于成功的查询  $\frac{1}{2}(1+\frac{1}{1-\lambda})$
  - ii. quadratic probing: 往后找 1, 2, 4, ... 个位置
    - 定理:如果使用平方探测,且表的规模是素数,那么当 表至少有一半是空的时候,总能插入新的元素。
    - 拓展: 如果表的规模是形如 4k+3 的素数,则平方探测法可以探测到整张表。
  - iii. double hashing: **f(i)=i\*hash2(x)** 探测的步长与 key 值有关, 解决聚集问题(**double hashing** 和 **rehashing** 的名字容易记 混)
    - 二次哈希函数需要满足的条件:不会映射到 0,能够探测整个表。例如 hash2(x)=R-(x%R),其中 R 是比tablesize 小的质数(tablesize 也是质数)

## iv. rehashing:

- rehashing 的条件:如果表已经有一半满或达到一定的插入率,或者某次插入失败了
- 操作:把已经插入的 key 用新的哈希函数插入到一张新的表里,新表的大小是比当前大小的两倍大的最小质数,不是直接乘 2,否则非质数的表会导致效率降低。
- 复杂度:因为之前的插入已经是 O(N)的了,重新哈希一遍只会给每次插入的时间复杂度加一个常数。但交互的时候重新哈希速度慢会被用户感知。
- d. seperate chaining: 对相同哈希值用链表存储,简单粗暴
- e. 如何删除: 先标记删除。频繁删除会降低插入的效率