1.绪论

下界 代数判定树

两个吃罢饭,又走了四五十里,却来到一市镇上, 地名唤做瑞龙镇,却是个三岔路口。宋江借问那里 人道:"小人们欲投二龙山、清风镇上,不知从那 条路去?"

邓俊辉

deng@tsinghua.edu.cn

难度与下界

- ❖ 由前述实例可见,同一问题的不同算法,复杂度可能相差悬殊
- ❖ 在可解的前提下,可否谈论问题的 难度 ? 如何比较不同问题的难度?
- ❖ 问题P若存在算法,则所有算法中 最低 的复杂度称为P的难度
- ❖ 为什么要确定问题的难度?给定问题P,如何确定其难度?
- ❖ 两个方面着手:设计复杂度更低的算法 + 证明更高的问题难度下界
- ❖ 一旦算法的复杂度达到难度下界,则说明 就大∂记号的意义而言,算法已经最优
- \Leftrightarrow 例如,排序问题下界为 $\Omega(nlogn)$,而且是紧的...

排序

❖ 任给n个元素{ R₁, ..., R_n }, 对应关键码{ K₁, ..., K_n }

需按某种次序排列

//≤:偏序/全序

❖ 亦即, 找出 < 1, ..., n > 的一个排列

< i₁, ..., i_n > , 使得

 $K_{i1} \leq \ldots \leq K_{in}$

❖ 例如: { 3, 1, 4, 1, 5, 9, 2, 6 }

 \rightarrow { 1, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 9 }

❖ 注意:此处的关键码集是复集 multiset

//可能存在重复关键码

❖ 应用:25~50%的计算都可归于排序

算法分类

- ❖ 直接算法 直接移动元素本身 //元素结构简单时适宜采用
- **❖** 间接算法 下标 + 关键码 + 指针 //元素结构复杂时适宜采用
- ◆ 内部 / 外部 internal / external
- ❖ 脱机 / 在线 offline / online
- ◆ 串行 / 并行 sequential / parallel
- ❖ 确定性 / 随机 deterministic / randomized
- ❖ 基于比较式 / 散列式 comparison-based / hash-based

时空性能、稳定性

❖ 多种角度估算的时间、空间复杂度

❖ 其中,对最坏情况的估计最保守、最稳妥

```
因此,首先应考虑最坏情况最优的算法
```

❖排序所需的时间,主要取决于

```
关键码比较的次数 / # {key comparison}
元素交换的次数 / # {data swap}
```

- ❖ 就地 in-place :除输入数据本身外,只需♂(1)附加空间
- ❖ 稳定 stability : 关键码雷同的元素, 在排序后相对位置保持

//worst-case optimal

最坏情况最优 + 基于比较

❖ 排序算法,最快能够有多快?

语境1:就最坏情况最优而言

语境2:就某一大类主流算法而言...

❖基于比较的算法(comparison-based algorithm)

算法执行的进程,取决于一系列的数值(这里即关键码)比对结果

比如, max() 和 bubbleSort()

❖ 任何CBA在最坏情况下,都需Ω(nlogn)时间才能完成排序

判定树

- ❖ 每个CBA算法,都对应于一棵判定树
 - 从根节点通往任一叶子的路径,都对应于 算法的某次运行过程
 - 每一可能的输出,都对应于

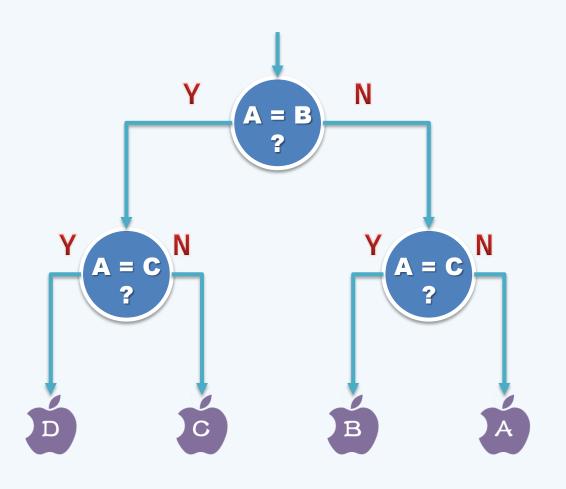
至少一匹叶子(一条通往叶子的路径)

❖实例: 经过2/4次称量

必可从4/16只苹果中

找出唯一的重量不同者

❖ 问题: 称量次数可否更少?

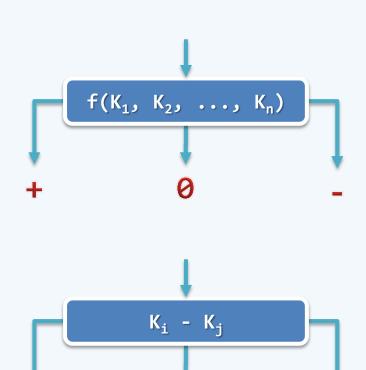


代数判定树

- ❖ Algebraic Decision Tree
 - 针对"比较-判定"式算法的计算模型
 - 给定输入的规模,将所有可能的输入 所对应的一系列判断表示出来

❖ 代数判定:

- 使用某一常次数代数多项式 将任意一组关键码做为变量,对多项式求值
- 根据结果的符号,确定算法推进方向
- ❖ Comparison Tree:最简单的ADT,二元一次多项式,形如:K_i K_i



下界: $\Omega(nlogn)$

❖比较树是三叉树(ternary tree)

每个内节点至多三个分支 //+、0、-

从根节点到叶子的每一路径,对应于算法的某次运行过程

每匹叶子对应于一个输出 //在此,即排序后的序列

树高 = 最坏情况下所需的比较次数 //最坏情况最优

树高的下界 = 所有CBA的时间复杂度下界

❖ 对n个元素进行排序的任何一棵ADT , 高度 至少为Ω(nlogn)

#叶子 ≥ #可能的输出 = n个元素可能的排列 = n!

树高 $\geq log_3 n! = log_3 e \cdot ln(n!)$

 $= log_3e \cdot [nlnn - n + O(lnn)] = \Omega(nlogn)$ //Stirling approximation

❖ 上述结论,可进一步推广至理想平均情况、随机情况(概率≥25%)...