1.绪论

(x2) 排序与下界

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
- ❖ 例如,排序问题下界为Ω(nlogn),而且是紧的...

排序

❖ 任给n个元素 $\{R_1, \ldots, R_n\}$,对应关键码 $\{K_1, \ldots, K_n\}$ 需按某种次序排列 //广义的次序:≤,偏序/全序

◇亦即,找出<1, ..., n>**的一个排列**< i_1 , ..., i_n >, 使得 K_{i1} ≤ ... ≤ K_{in} { 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

飞机调度系统:(航班号,起降时间)

文件系统:(文件名,扩展名,大小,日期)

加速查找:电话簿

加速比对:在花名册A和B之间,找出重复出现者

• • •

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(worst-case optimal)的算法
- ❖排序所需的时间,主要取决于 关键码比较的次数 / #key comparisons 元素交换的次数 / #data swaps
- ❖就地(in-place):除输入数据本身外,只需♂(1)附加空间
- ❖ 退化 (degeneracy) :若存在雷同关键码 , 则排序结果不唯一
- ❖ 稳定(stable)算法:关键码雷同的元素,在排序后相对位置保持

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

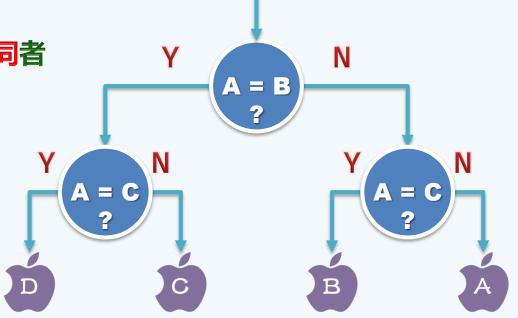
从根节点通往任一叶子的路径,都对应于算法的某次运行过程

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

❖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

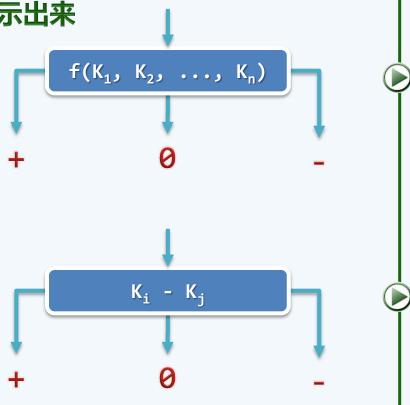
将任意一组关键码做为变量,对多项式求值

根据结果的符号,确定算法推进方向

❖比较树 (comparison tree)

最简单的ADT

二元一次多项式,形如: $K_i - K_j$



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

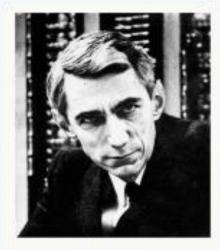
❖ 上述结论,可进一步推广至理想平均情况、随机情况(概率≥25%)...

熵与下界

- ❖ 热力学第二定律:能量不会自动地从低温物体传向高温物体
- **❖** Shannon:

数据系统S中蕴含的信息量,可由信息熵度量 Entropy(S) ~ log₂N (N为S可能的状态总数)

❖ 热系统的熵减少,都须付出一定的能量
数据系统的信息熵减少,也须付出一定的计算量



C. E. Shannon (1916 ~ 2001)







1 2 3 4 5 6 7
$$E(S_1) \sim \log_2 1 = 0$$

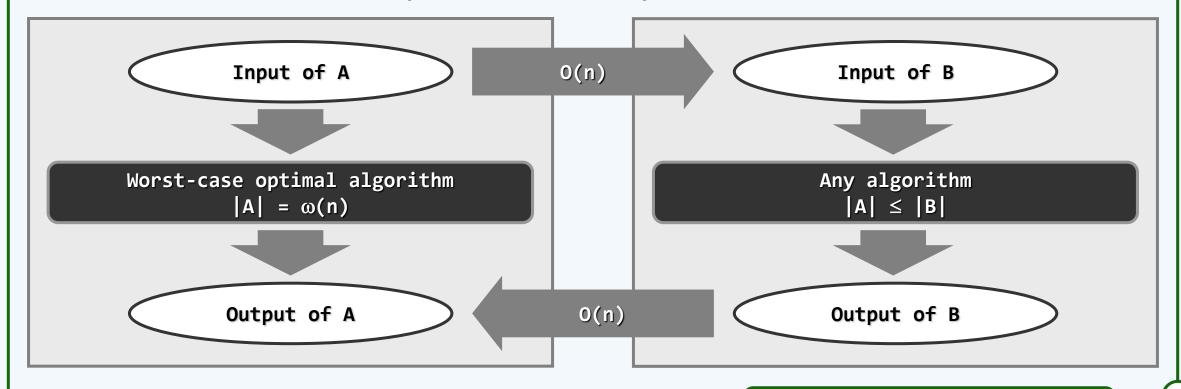
规约:线性规约

❖除了(代数)判定树,规约(reduction)也是确定下界的有力工具

O(nlogn) linear-time reduction

NP-complete/P polynomial-time reduction

P-SPACE complete polynomial-time many-one reduction



规约:实例

- **❖** Sorting ≤_N Red-Blue Matching
- ❖ 【Element Uniqueness】任意n个实数中,是否包含雷同?
 EU的下界为Ω(nlogn)
- **♦** EU \leq_{N} Closest Pair
- ❖【Integer Element Uniqueness】任意n个整数中,是否包含雷同? IEU**的下**界为Ω(nlogn)!
- ❖ IEU \leq_{N} Segment Intersection Detection
- ❖【Set Disjointness】任意一对集合A和B,是否存在公共元素?
 SD的下界为Ω(nlogn)
- ❖ SD \leq_{N} Diameter