数据结构与算法 DATA STRUCTURE

第二十五讲 贪婪算法和MST 胡浩栋

信息管理与工程学院 2017 - 2018 第一学期

课堂内容

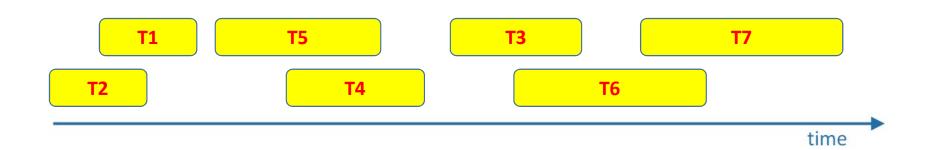
- 贪婪算法
- 最小生成树

贪婪算法 Greedy Algorithm

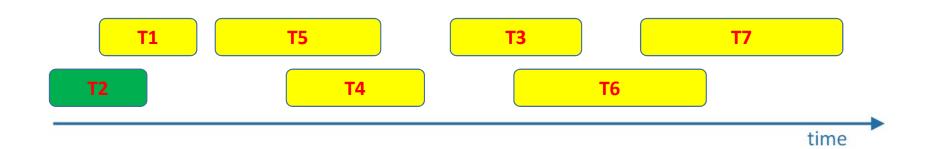
任务安排问题

- •一天内有一批任务,每个任务都有起始/结束时间
- 假如同一时间只能做一个任务
- 如何安排这些任务,使得完成的任务数量最多

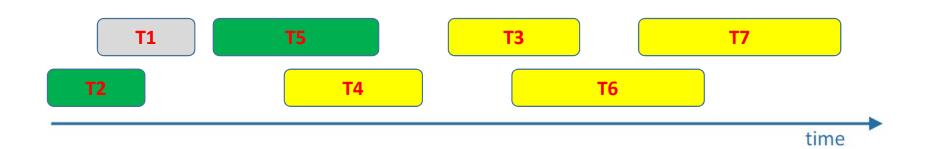
- 对任务按结束时间排序
- 挑一个结束时间最早的任务
 - 和之前选好的任务没有冲突
- 重复上一步骤



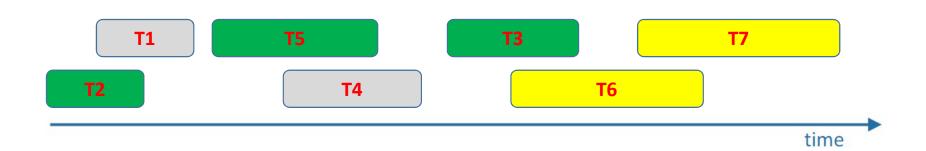
- 对任务按结束时间排序
- 挑一个结束时间最早的任务
 - 和之前任务没有重叠
- 重复上一步骤



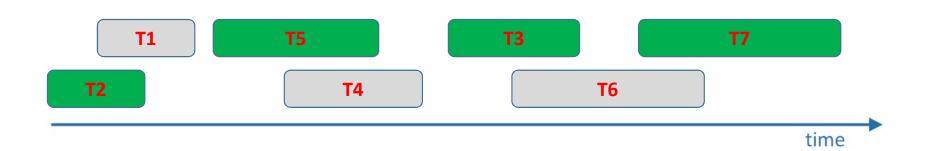
- 对任务按结束时间排序
- 挑一个结束时间最早的任务
 - 和之前任务没有重叠
- 重复上面步骤



- 对任务按结束时间排序
- 挑一个结束时间最早的任务
 - 和之前任务没有重叠
- 重复上面步骤



- 对任务按结束时间排序
- 挑一个结束时间最早的任务
 - 和之前任务没有重叠
- 重复上面步骤

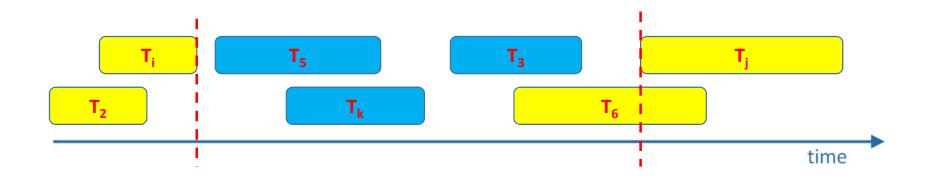


任务安排问题

- 贪婪算法的时间复杂度
 - 排序需要O(nlogn)
 - 挑选只需要*O*(*n*)
- 能否证明这个贪婪算法是最优?
 - 即没有别的挑法能选出更多的任务来
 - 或者证明存在某个最优解,使得当前的选择是其子集
- 比较DP方法

用DP方式分解原问题

- •子问题:令C[i,j]是任务 T_i 结束后,并且任务 T_j 开始前,最多能安排的任务数
- 那么递归表达式是 $C[i,j] = \max_{k} \{C[i,k] + 1 + C[k,j]\}$
- 这里 T_k 是所有介于 T_i 和 T_i 之间的任务



贪婪算法分解原问题

- •每一步,我们都选出了一个任务(结束时间最小)
- 最多n步后, 能得到最终解
- 贪婪算法更优 (如果结果是最优解)

贪婪算法的思路

- 把原问题分解成子问题
- 原问题只依赖于一个子问题
- 证明贪婪算法就是最优解,一般比较复杂
 - 需要证明一个子问题的最优解可以推出原问题的最优解
 - 或者证明每一步选择,都存在一个最优解,包含之前的选择

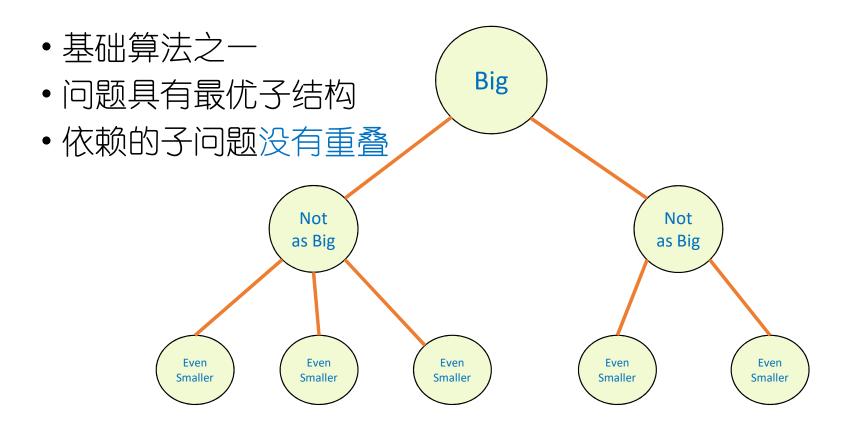
贪婪算法特点

- •每一步,都做了当前最"好"的选择,局部最优
- 最终结果不一定全局最优, 比如
 - 旅行商问题(近似算法)
- 有些问题可以全局最优,比如
 - 任务安排
 - Huffman coding
 - 图里的最小生成树
 - 等等

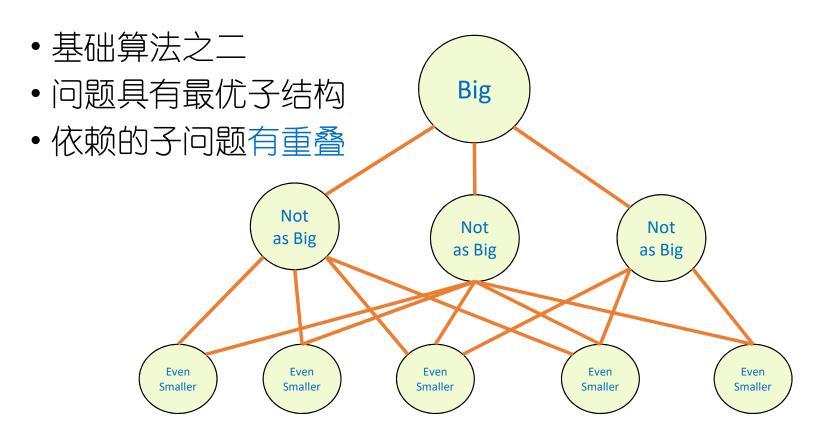
解决问题思路

- 分治法
- 动态规划
- 贪婪算法

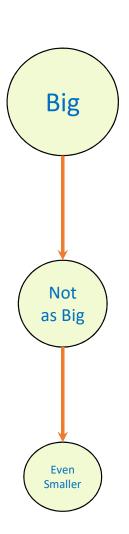
分治法 Divide and Conquer



动态规划 Dynamic Programming



- 基础算法之三
- 问题具有最优子结构
- 原问题只依赖于一个子问题
- 即一个子问题能组成原问题的最优解
- 效率最高
- 如何每一步的选择
- 证明最优解相对最难



小结

- 解决问题的方法是同一个
- 都是分析原问题, 并把大问题分解
- 同一个问题可以不同方式分解
- 子问题划分的好坏, 决定了最后效率的高低

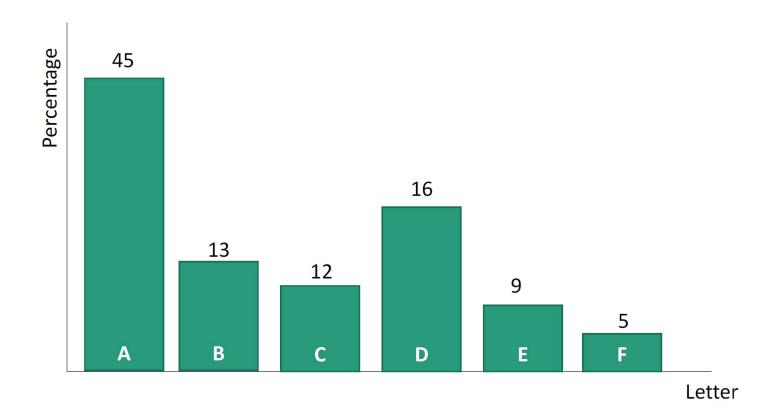
霍夫曼树回顾

Huffman Tree

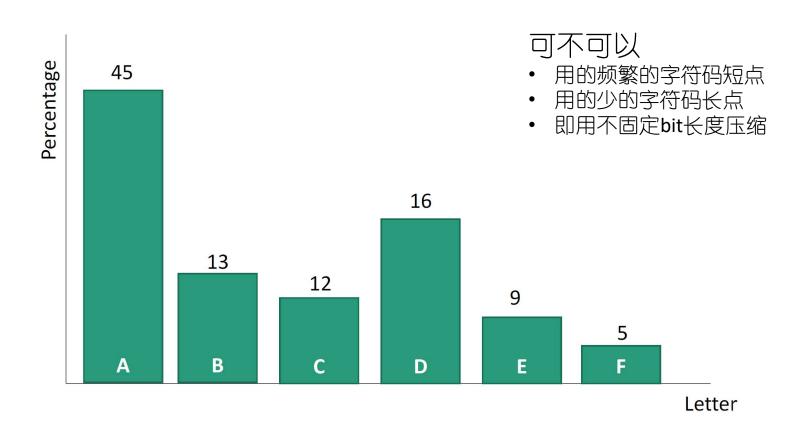
问题

- 对文本文件怎么压缩保存, 比如基因序列
- 特点:不同字符个数比较少 (ACGT)
- 解码比较简单

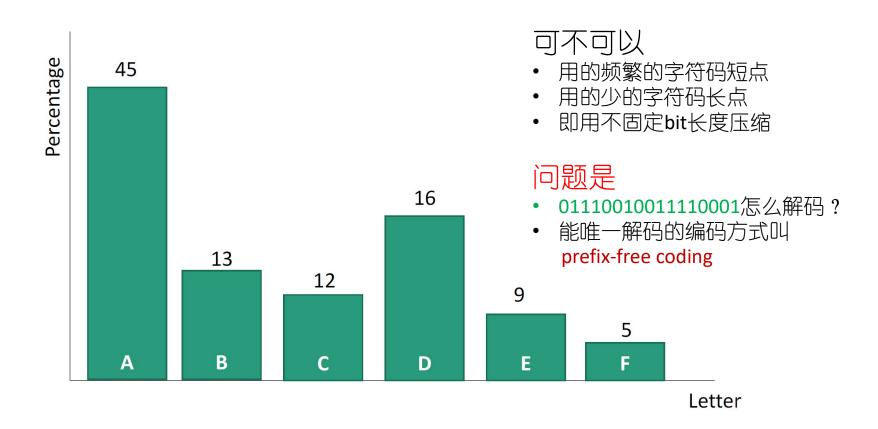
假如我们知道用到的字符的分布



假如我们知道用到的字符的分布

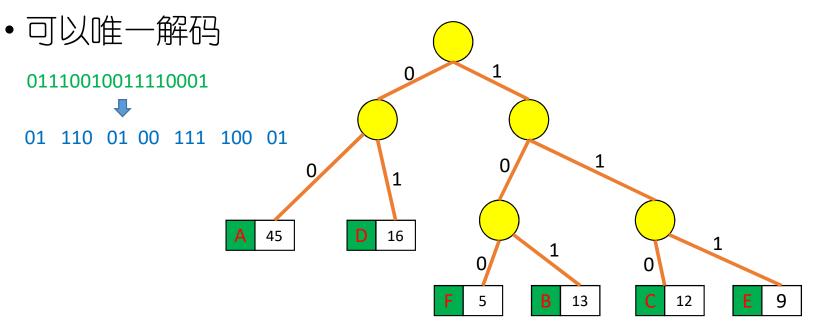


假如我们知道用到的字符的分布



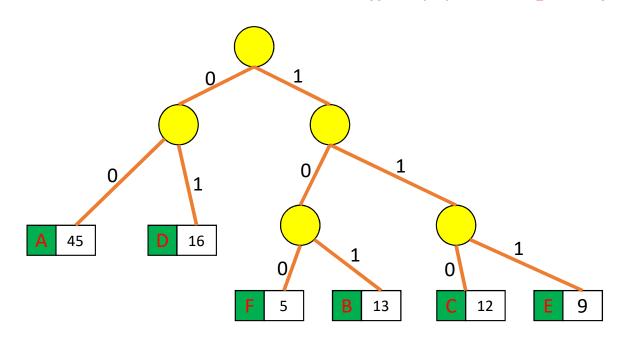
Prefix-free coding

- 一个字符代表的码不是另一个字符代表的码的前缀
- 那么在所有字符码生成的Trie
- 只要字符是在Trie的叶节点,就是prefix-free coding



问题传化成

- 找一种prefix-free coding, 使得在给定字符使用率下, 压缩率最高
 - 编码: 根节点到字符叶节点路径对应的码
 - 解码:用同样的Trie对二进制码翻译
- 用数学公式表示,是最小化 Cost = $\sum_{x} P(x) \times depth(x)$

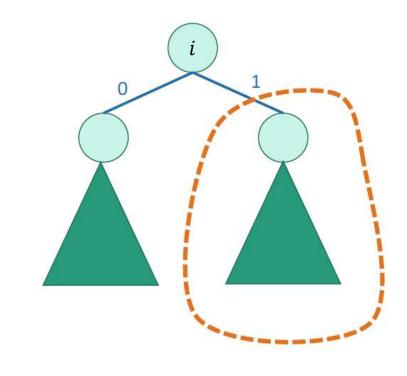


首先,直接结论

- 最优的prefix-free coding生成的树一定是满二叉树
 - 反证法: 如果某个内部节点只有一个子节点, 那么我们可以调整相应的叶节点, 使整体Cost更小
- 假设满二叉树有n个叶节点,那么中间节点是n-1个
 - 数学归纳法
- n个叶节点的满二叉树有很多,我们要找Cost最小的编码树

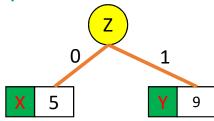
DP方式求解

- 子树对应的字符集上找最优的编码树做为子问题
- 需要遍历根节点的可能性
- 需要遍历左右子树包含的字符集的可能性
- •复杂度高(即使改进)

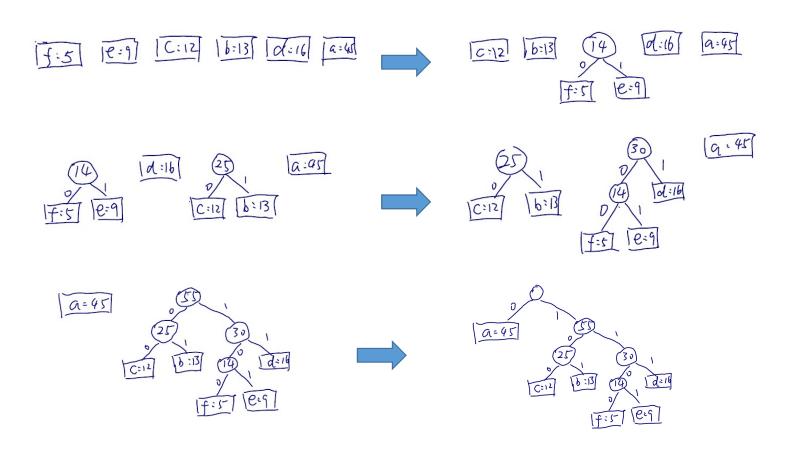


贪婪算法: Huffman coding算法

- 先对每个编码字符建立n个叶节点
- 对这n个节点按使用频率做为优先级建立最小堆
- · While 最小堆里还有2个以上节点,
 - 1. 从堆里取出优先级最小的两个节点X, Y
 - 2. 建立一个新的节点Z, 使得
 - · X, Y的父节点是Z,
 - · Z的优先级是X和Y的优先级的和
 - 3. 然后把Z放入最小堆
- 每次循环,都选出两个节点,最小堆大小减一(子问题)
- 最后最小堆里的节点是huffman树的根节点



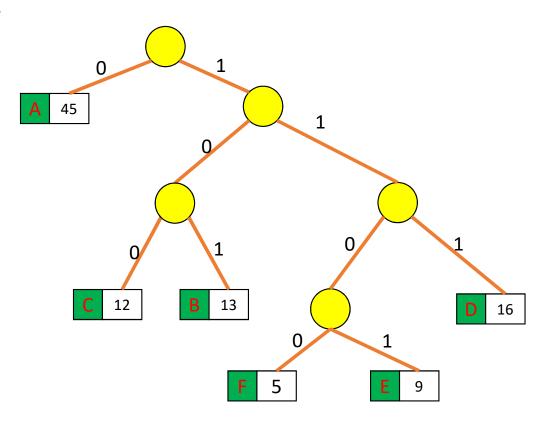
实例



Huffman树

• 一种最优树,使得编码Cost最小

$$Cost = \sum_{x} P(x) \times depth(x)$$

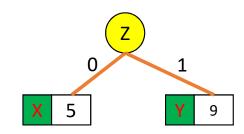


分解原问题

$$Cost = \sum_{x} P(x) \times depth(x)$$

按字符集数目分解

- 子问题: 在k个字符集上找一个Cost最小的编码树
- 假如我们可以在k-1个字符集上找一个Cost最小的编码树
- Huffman算法的分解方式,
 - 可以在k字符集上选择频率最小的x和y,
 - •新建一个字符z替换x和y, 其频率等于x+y,
 - 这样问题变成在k-1字符集, 找最优编码树
- 根据归纳, 我们可以找到k-1字符集的最优编码树
- 那么, 把z替换为子树就是原问题的一个解



证明最优解

从子问题还原过来的解是最优解

- Lemma 1: 如果在k个字符集上频率最小的x和y,那么存在一个最优解,使得x和y是兄弟节点
- Lemma 2:用z替代x和y之后,在k-1个字符集上的最优解+把z替换成子树,同样是在k个字符集上的最优解

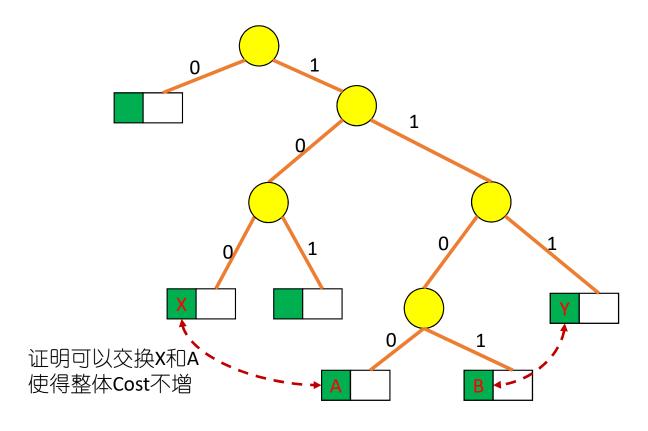
Lemma 1

•如果在k个字符集上频率最小的x和y,那么存在一个最优解,使

得x和y是兄弟节点

• 选最深的两个节点A和B

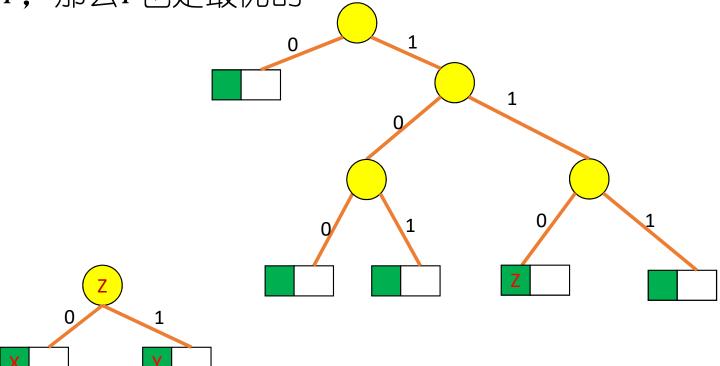
$$Cost = \sum_{x} P(x) \times depth(x)$$



Lemma 2

$$Cost = \sum_{x} P(x) \times depth(x)$$

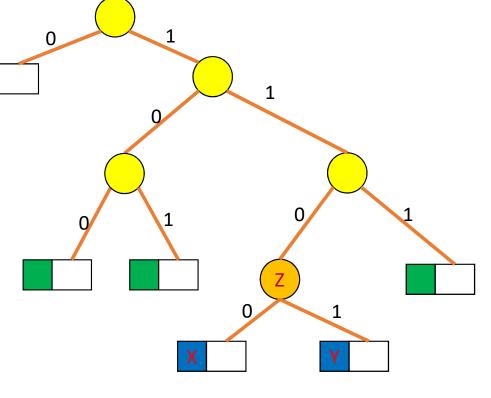
• E(t) 在t 一 1个字符集上的最优解t",把t 替换成子树,得到在t 个字符集上的一颗编码树t ,那么t 也是最优的



Lemma 2

$$Cost = \sum_{x} P(x) \times depth(x)$$

- E(t) 在 t 一 1 个字符集上的最优解 t 是
 - $Cost(T_{k-1}) = Cost(T_k) P(x) P(y)$
 - 假设 T_k 不是原问题的最优解
 - 存在最优解T'k, 满足
 - x和y是兄弟节点
 - $Cost(T'_k) < Cost(T_k)$
 - 然后我们把 T'_{k} 转换成子问题 T'_{k-1}
 - 建一个父节点z替换,使其频率=P(x)+P(y)
 - $\exists \exists \angle \operatorname{Cost}(T'_{k-1}) = \operatorname{Cost}(T'_{k}) P(x) P(y)$ $< \operatorname{Cost}(T_{k}) - P(x) - P(y) = \operatorname{Cost}(T_{k-1})$



小结

- •原问题:在n个字符集上找最优编码树(prefix-free)
- •每一步都选择两个最"好"的节点,合并
- 依赖于一个子问题: 在新n-1个字符集上找最优编码树
- 也就是说,如果子问题可解,原问题的解就是把合并节点拆开成子树