动态规划经典问题

刘汝佳

目录

- 一、最长公共子序列O(mn)
- 二、最优排序二叉树O(n³)
- 三、最长上升子序列O(nlogn)
- 四、最优三角剖分O(n³)
- 五、最大m子段和O(mn)
- 六、0-1背包问题O(min{nc, 2ⁿ, n1.44ⁿ})
- 七、最优排序二叉树O(n²)
- 八、最优合并问题O(nlogn)

一、最长公共子序列

Longest Common Subsequence(LCS)

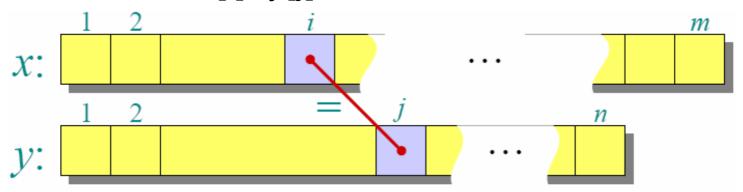
• Given two sequences x[1 ...m] and y[1 ...n], find a longest subsequence common to them both.

"a" not "the" x: A B C B D A B y: B D C A B Afunctional notation, but not a function

- 考虑前缀x[1..i]和y[1..j], 定义c[i,j] = |LCS(x[1..i], y[1..j])|
- 则c[m,n] = |LCS(x, y)|. 递推公式为

$$c[i,j] = \begin{cases} c[i-1,j-1] + 1 & \text{if } x[i] = y[j], \\ \max\{c[i-1,j], c[i,j-1]\} & \text{otherwise.} \end{cases}$$

• 很直观. 考虑x[i]=y[j]的情形:



关键点一:最优子结构

• 为了使用动态规划,问题需具备最优子结构 (Optimal Substructure)

Optimal substructure

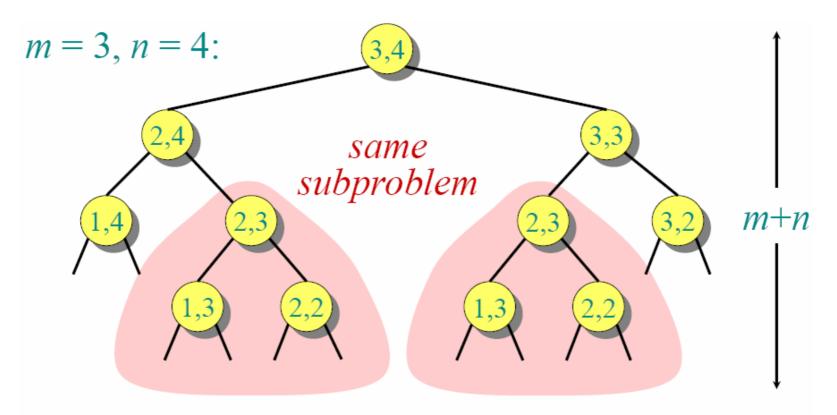
An optimal solution to a problem (instance) contains optimal solutions to subproblems.

If z = LCS(x, y), then any prefix of z is an LCS of a prefix of x and a prefix of y.

直接书写的程序

```
LCS(x, y, i, j)
if x[i] = y[j]
then c[i, j] \leftarrow LCS(x, y, i-1, j-1) + 1
else c[i, j] \leftarrow max \{LCS(x, y, i-1, j), LCS(x, y, i, j-1)\}
```

递归树分析



Height = $m + n \Rightarrow$ work potentially exponential, but we're solving subproblems already solved!

关键点二: 重叠子问题

• 为了让动态规划确实发挥功效,问题应该包含尽量多的重叠子问题(overlapping subproblems)

Overlapping subproblems

A recursive solution contains a "small" number of distinct subproblems repeated many times.

The number of distinct LCS subproblems for two strings of lengths m and n is only mn.

解决方法:记忆化

• 注意memoization不是memorization

Memoization: After computing a solution to a subproblem, store it in a table. Subsequent calls check the table to avoid redoing work.

```
 \begin{aligned} & \operatorname{LCS}(x,y,i,j) \\ & \operatorname{if} c[i,j] = \operatorname{NIL} \\ & \operatorname{then} \operatorname{if} x[i] = y[j] \\ & \operatorname{then} c[i,j] \leftarrow \operatorname{LCS}(x,y,i-1,j-1) + 1 \\ & \operatorname{else} c[i,j] \leftarrow \max \left\{ \operatorname{LCS}(x,y,i-1,j), \\ & \operatorname{LCS}(x,y,i,j-1) \right\} \end{aligned}
```

Time = $\Theta(mn)$ = constant work per table entry. Space = $\Theta(mn)$.

自底向上递推

IDEA:

Compute the table bottom-up.

Time = $\Theta(mn)$.

Reconstruct LCS by tracing backwards.

Space = $\Theta(mn)$.

Exercise:

 $O(\min\{m, n\}).$

		Α	В	C	В	D	A	В
	0	0	0	0,	0	0	0	0
В	0	0	1	1	1	1	1	1
D	0	0	1	1	1	2	2	2
C	0	0	1	2	2	2	2	2
A	0	1,	1	2	2	2	3	3
В	0	1	2	2	3	3	3	4
A	0	1	2	2	3	3	4	4

空间优化

- 如果只需要最优值, 可以用滚动数组实现
- 按照i递增的顺序计算, d[i,j]只和d[i-1,j]和d[i,j-1]以及d[i-1,j-1]有关系, 因此只需要保留相邻两行, 空间复杂度为O(min{m,n})
- 更进一步的,可以只保留一行,每次用单独的变量x保留d[i-1,j],则递推方程为

```
If(i==j) d[j]=x;
else { x = d[j]; d[j]=max{d[j-1], d[j]} };
```

变形. 回文词

- 给一个字符串a, 保持原字符的顺序不变, 至 少要加几个字符才能变成回文词?
- 例: abfcbfa → afbcfcbfa

- 红、绿色表示原字符, 白色为新增字符
- 显然, s和s'在任何一个位置不可能都是白色(不 需要加那个字符!)
- 应该让红色字符尽量多! <u>相当于求s和逆序串s'的LCS</u>, 让LCS中的对应字符(红色)对齐, 中间的每个绿色字符都增加一个字符和它相等

1		2	3		4	5
5	4		3	2		1

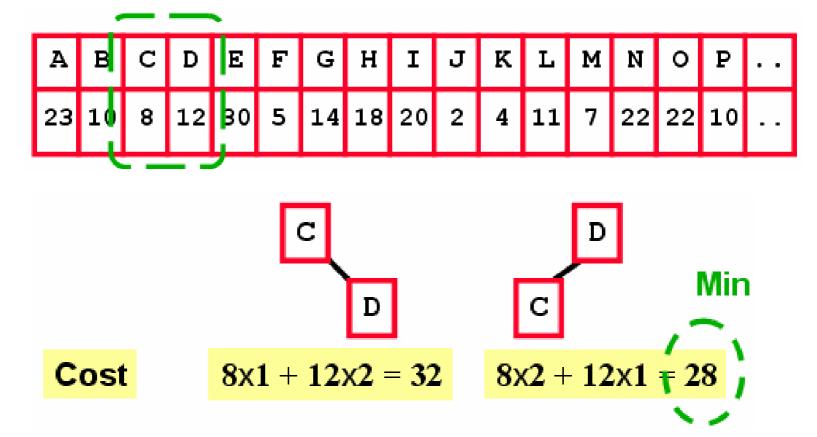
二、最优排序二叉树

• 给n个关键码和它们的频率,构造让期望比 较次数最小的排序二叉树

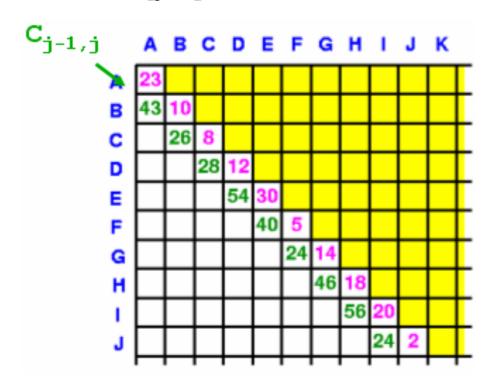
- 定理: 最优排序二叉树的子树也是最优排序二叉树
- 给出关键码-频率对照表(升序排列)
- 问题: 把哪个关键码做为根? 则左右子树可以递归往下做

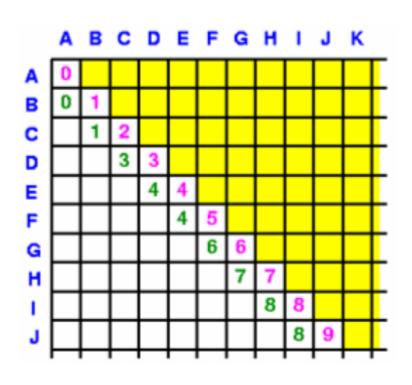
A	В	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L	M	N	0	P	• •
23	10	8	12	30	5	14	18	20	2	4	11	7	22	22	10	• •

- 用递归来思考,但用递推来做
- 先考虑两个结点的情形

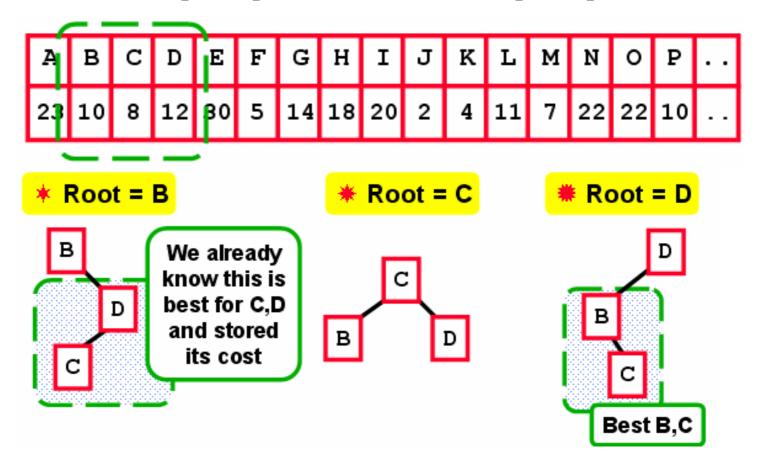


- 可以用矩阵来保存结果
- C[j,k]表示从j到k的关键码组成的最优排序二叉树
- Root[j,k]记录这棵排序二叉树的根

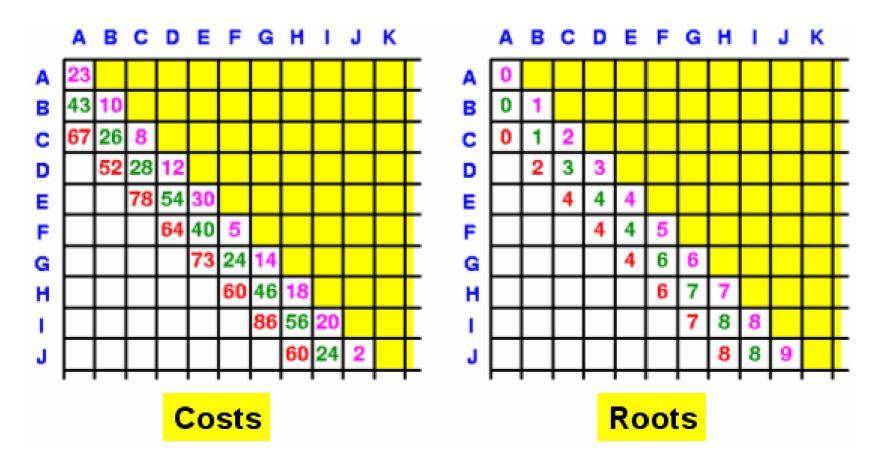




- 考虑三个结点的情形
- 最优值放在C[B,D]中,根放在root[B,D]中



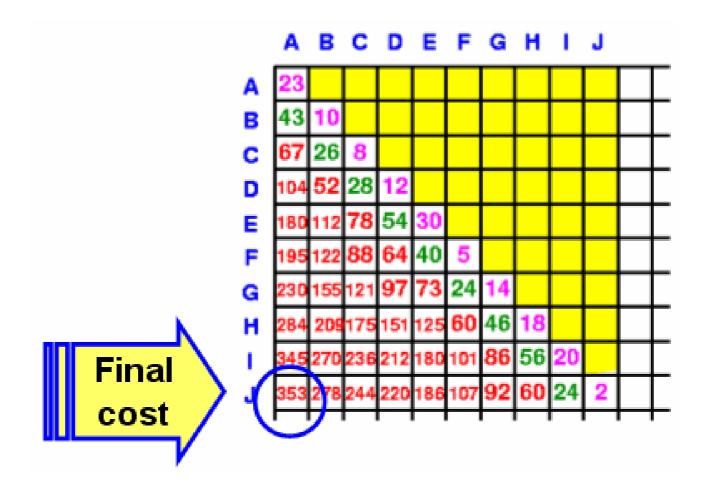
• 类似地,更新所有C[j-2,j]和root[j-2,j]



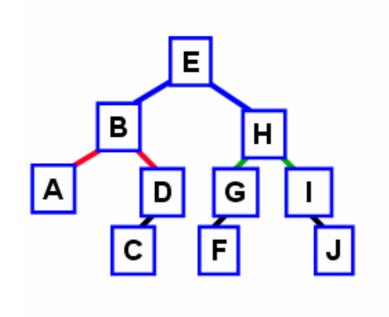
• 四个结点的情形(如A-D)

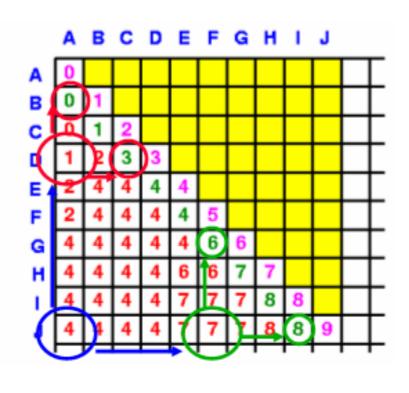
· Choose A as root	Use 0 for left Best B-D is known
Choose B as root	A-A is in C[0,0] Best C-D is known
Choose C as root	A-B is in C[0,1] D is in C[3,3]
Choose D as root	A-C is in C[0,2] Use 0 in C[4,3] for right

• 最终计算结果为



• 可以利用root矩阵递归地构造出最优树





- 时间复杂度: 计算每个C[i,j]和root[i,j]需要 枚举根结点,故为O(n³)
- 空间复杂度:需要两个n*n矩阵,O(n²)

三、最长上升子序列

• 最长上升子序列问题(LIS)给一个序列, 求它的一个递增子序列,使它的元素个数 尽量多。例如序列1,6,2,5,4,7的最长上升子 序列是1,2,5,7(还有其他的,这里略去)

• 定义d[i]是从第1个元素到第i个元素为止的最长子序列长度,则状态转移方程为

$$d[i] = \min_{k < i \coprod a[k] < a[i]} \{d[k] + 1\}$$

- 直接使用这个方程得到的是O(n²)算法
- 下面把它优化到O(nlogn)

状态的组织

• d值相同的a值<u>只需要保留最小的</u>, 因此用数组g[i]表示d值为i的数的a最小值, 显然

g[1] <= g[2] <= ... <= g[k]

- 计算d[i]: 需要在g中找到大于等于a[i]的第一个数j, 则d[i]=j
- 更新g: 由于g[j]>a[i], 需要更新g[j]=a[i]

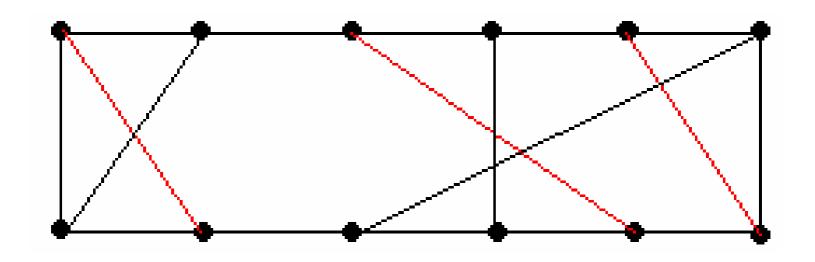
代码

• 使用STL的lower_bound可以直接求出比a[i] 大的第一个数,用二分查找实现,每次转移 时间O(logn),总时间O(nlogn)

```
fill(g, g + n, infinity);
for(int i = 0; i < n; i++){
  int j = lower_bound(g, g + n, a[i]) - g;
  d[i] = j + 1;
  g[j] = a[i];
}</pre>
```

变形1: 航线问题

- 有两行点,每行n个.第一行点和第二行点是一一对应的,有线连接,如下图所示
- 选择尽量多的线, 两两不交叉



- 设与第1行第i个点对应的是第2行第f[i]个点
- 假设i<j, 两条线(i, f[i])和(j, f[j])的充要条件是f[i]<f[j], 因此问题变成了

求f的最长上升子序列

• 时间复杂度为O(nlogn)

变形2: 两排列的LCS

- 给1~n的两个排列p₁, p₂
- 求p₁和p₂的最长公共子序列
- 例: 15324 ⇔ 53421

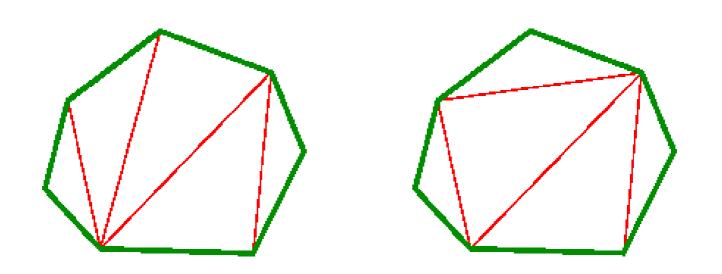
- 算法一: 直接套用LCS算法, 时间O(n²)
- 算法二: 注意到把两个排列做<u>相同的置换</u>, LCS不变, 可以先把p₁排列为1,2,3...,n
 - 15324 \(\Dip \) 12345
- 即映射5→2, 2→4, 4→5, p₂作同样置换 53421 ⇔ 23541
- 与1,2,3..n的LCS显然是最长上升子序列, 时间降为O(nlogn)

推广: DAG上的最短路

- "上升"依赖于序关系<=, 它具有一般性
- DAG(有向无环图)的最长路径问题: 把有向 边看成偏序关系,则本题的算法一仍然适用, 时间复杂度为O(n²). 如果图的边数m比较, 可进一步优化到O(m), 因为每条边恰好考虑 一次(用邻接表或前向星, 而不是邻接矩阵)
- 算法二不再适用! 因为d值相同的a不一定可以两两相互比较, 不一定存在最小值.

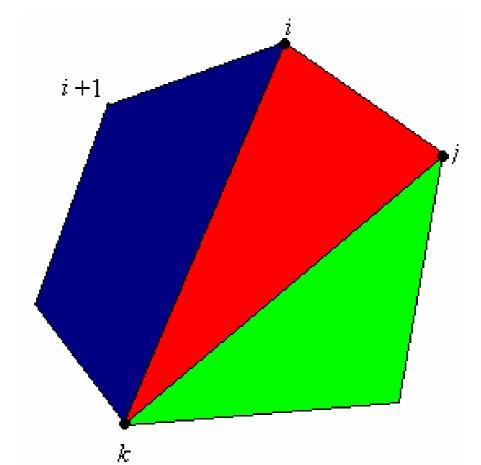
四、最优三角剖分

- 给一个n个顶点的凸多边形,有很多方法对它进行 三角剖分(polygon triangulation)
- 每个三角形有一个权计算公式(如周长, 顶点权和), 求总权最小(大)的三角剖分方案



- 用d[i,j]表示由顶点i, i+1, ..., j组成的多边形 (注意i可以大于j) 的最小代价
 - 方案一: 枚举三个顶点, 组成一个三角形, 决策是O(n³)的
 - 方案二: 边(i,j)一定属于一个唯一的三角形, 设第三个顶点为k, 则决策仅为O(n)
- 采用方案二, 状态O(n²), 决策O(n), 总O(n³)

- 确定k后, 最优方案应该是d[i,k]+d[k,j]+w(i,k,j)
- 因此转移方程d[i,j]=max{d[i,k]+d[k,j]+w(i,k,j)}

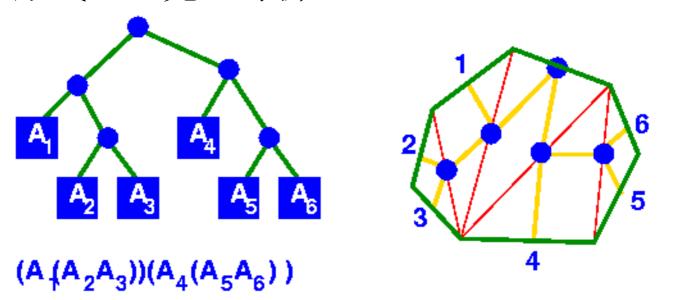


变形1: 最优矩阵乘法链

- 需要计算n个矩阵的乘积 $A_1A_2...A_n$
- 由于矩阵乘法满足结合律,可以有多种计算方法. 例如A₁是10*100, A₂是100*5, A₃是5*50, 则
 - 顺序1: (A₁A₂)A₃, 代价为 10*100*5+10*5*50=7500
 - 顺序2: A₁(A₂A₃), 代价为 100*5*10+10*100*50=75000
- 求代价最小的方案(加括号方法)

共同的结构

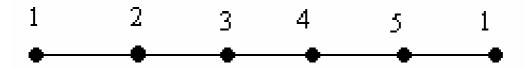
- 用二叉树(binary tree)可以表示两个问题相同的结构,每个结点表示一个区间(结点区间/矩阵区间),左子树和右子树表示分成的两个序列
- 如果在原问题中让d[i,j]表示i-1~j的最优值,则在 方程形式上也完全等价



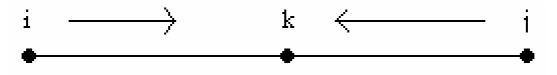
变形2. 决斗

- 编号为1~n的n个人按逆时针方向排成一圈,他们要决斗n-1场。每场比赛在某相邻两人间进行,败者退出圈子,紧靠败者右边的人成为与胜者直接相邻的人。
- 任意两人之间决斗的胜负都将在一矩阵中给出(如果A[i,j]=1则i与j决斗i总是赢,如果A[i,j]=0则i与j决斗时i总是输),
- 求出所有可能赢得整场决斗的人的序号

• 首先把圈想象成一条链



• 设d[i,j]表示i是否能和j相遇,则相遇的充要条件是存在k,i和k,k和j都能相遇,且<u>i或j</u>能打败k



• 同样是O(n²)个状态, 决策O(n), 总O(n³)

五、最大m子段和

- 给一个序列a₁, a₂, ..., a_n
- 求m个<u>不相交</u>(可以相接)的连续序列, 总和 尽量大
- 例如m=2, **1 2 -3 4 5** -6 **7**

 设d[i,j]为以j项结尾的i段和的最大值,则需要 枚举此段开头y和上一段结尾x,即 d[i,j]=max{d[i-1,x] + a[y..j]}

- 每次需要枚举x<y<=j, 决策量为O(n²), 状态为O(nm), 共O(n³m)
- 注意到如果a[j-1]也是本段的,答案变成为d[i,j-1]+a[j],因此方程优化为d[i,j]=max{d[i,j-1]+a[j], d[i-1,x]+a[j]}, x<j

- 优化后状态仍然是二维的,但决策减少为 O(n), 总O(n²m)
- 可以继续优化. 注意到时间主要耗费在对x 的枚举上, 计算max{d[i-1,x]}. 这个值...
- 我们把d的第一维称为"阶段",则本题是典型的多阶段决策问题
 - 计算一个阶段时, <u>顺便记录</u>本阶段最大值
 - 只保留相邻两个阶段(滚动数组)
- •则时间降为O(nm), 空间降为O(n)

六、0-1背包问题

- 给定n种物品和一个背包, 物品i的重量是w_i, 价值是v_i, 背包容量为c
- 对于每个物品,要么装背包,要么不装
- 选择装背包的物品集合,使得物品总重量 不超过背包容量c,且价值和尽量大

- 设d[i,j]为背包容量为j时, 只考虑前i个物品时的最大价值和
 - 如果装第i个物品, 背包容量只剩j-w_i
 - 如果不装, 背包容量不变
- 因此d[i,j]=max{d[i,j-w_i]+v_i, d[i-1,j]}
- 状态有nc个,每个状态决策只有两个,因此总时间复杂度为O(nc).用滚动数组后,空间复杂度只有O(c)

- 当c大时,算法效率非常低.事实上,由于c 是数值范围参数,一般不把它看作输入规模. 这样的O(nc)只是一个伪多项式算法
- 事实上,如果物品重量和背包容量都是实数时,算法将失败,因为<u>看起来</u>物品的重量和可以是"任何实数".
- 但事实是: 物品重量和只有2ⁿ种可能的取值, 并不是无限多种

- 算法一: 枚举2ⁿ个子集合, 再计算, 枚举2ⁿ, 计算n, 共n2ⁿ
- 算法二: 采用递归枚举, 共2ⁿ
- 算法三: 先考虑一半元素, 保存2^{n/2}个和. 再考虑后一半元素, 每计算出一个和w, 查找重量<=c-w的元素中价值的最大值.

下面考虑实现细节

算法三

- 前一半元素的2^{n/2}个和按重量从小到大排序后放在表a里. 对于任何两个和i, j, 如果w_i<w_j且v_i>v_j, 则j 是不需要保存的, 因此按重量排序好以后也是按价值排序的
- 考虑后一半元素时,每得到一个重量w,用二分查 找得到重量不超过c-w的最大元素,则它的价值也 最大.
- 预处理时间复杂度2^{n/2}log2^{n/2}, 每个重量w二分查找时间为log2^{n/2}, 因此总2^{n/2}log2^{n/2}=O(n1.44ⁿ)

七、再谈最优排序二叉树

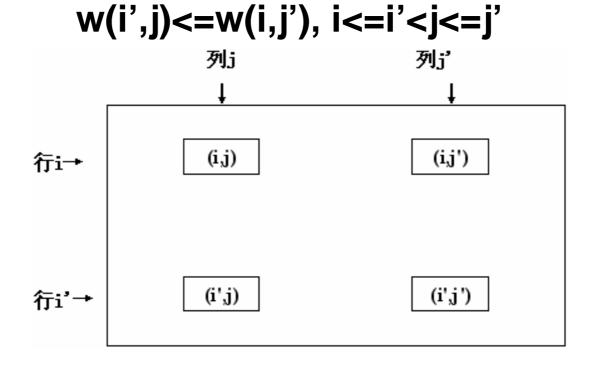
• 给n个关键码和它们的频率,构造让期望比 较次数最小的排序二叉树

基本分析

- 设结点i..j的最优代价为d[i,j], 则 $d[i,j] = \min_{k \neq j} \{d[i,k-1] + d[k+1,j]\} + w[i,j]$
- 其中 $w[i,j]=f_i+f_{i+1}+...+f_j$,(如果认为根结点的代价为0,则w[i,j]要减去 f_k). 直接计算是 $O(n^3)$ 的
- 设d[i,j]的最优决策为K[i,j], 下面证明 K[i,j-1]<=K[i,j]<=K[i+1,j]
- 从而把时间复杂度降到O(n²)

四边形不等式

- 凸性(Monge condition/quadrangle inequality)
 w[i,j]+w[i'j']<=w[i',j]+w[i,j'], i<=i'<j<=j'
- 单调性(区间包含格上)



验证四边形不等式

• 只需验证

$$w[i,j]+w[i+1,j+1] <= w[i+1,j]+w[i,j+1]$$

• 移项得

$$w[i+1,j+1]-w[i+1,j] <= w[i,j+1]-w[i,j]$$

- 当固定时记函数f(x) = w[x,j+1]-w[x,j], 则上 式变为: f(i+1)<=f(i), 因此
 - f(i)是减函数, w为凸; f(i)是增函数, w为凹
- 固定i有同样的结论(减函数时为凸)

本题中的w

• 本题中, w的凸性更好证明:

```
w[i,j]+w[i+1,j+1]
=w[i,j]+(w[i,j]+f[j+1]-f[i])
=w[i+1,j]+w[i,j+1]
```

- 两边是完全相等的. 或者计算 f(x)=w[x,j+1]-w[x,j]=f[i+1]=常数
- 常数既是增函数也是减函数,因此本题中,w既为凸也为凹

定理

- 考虑递归式d[i,j]=min{d[i,k-1]+d[k,j]+w[i,j]}
- 定理(F.Yao): 若w满足四边形不等式,则d也满足四边形不等式,即

d[i,j]+d[i',j'] <= d[i',j]+d[i,j'], i <= i' <= j <= j'

- 证明: 对长度i=j'-i归纳, 显然i<=1时正确. i=i' 或j=j'时(同一行或同一列), 等式显然成立
 - 情形1: i'=j, 退化为反三角不等式
 - 情形**2:** i'<j

情形1. 反三角不等式

- i'=j时, d[i,j]+d[i',j']<=d[i',j]+d[i,j']退化为 d[i,j]+d[j,j']<=d[i,j']
- 设k为让d[i,j']取最小值的决策(有多个时取最大的一个k, 后同).
- 若k<=j,则k是计算d[i,j]考虑过的<u>合法决策</u>
 d[i,j]<=w[i,j]+d[i,k-1]+d[k,j]
- 两边加上d[j,j'], 得
 d[i,j]+d[j,j']<=w[i,j]+d[i,k-1]+d[k,j]+d[j,j']

情形1. 反三角形不等式

- 设k为让d[i,j']取最小值的决策. k<=j时有d[i,j]+d[j,j']<=w[i,j]+d[i,k-1]+d[k,j]+d[j,j']
- 用单调性和反三角形不等式(归纳假设),有d[i,j]+d[j,j']<=w[i,j']+d[i,k-1]+d[k,j']
- 由于k是最佳决策, 右边恰好是d[i,j'], 这就证明了情形1中k<=j的情形, k>j时类似

情形2. 非退化的情形

- i'<j时, 右边保留两项d[i',j]和d[i,j']. 设二者取最小值时的决策分别为y和z, 仍需分z<=y和z>y两种情况(对称). 下面只考虑z<=y时
- y和z是合法决策,因此y<=j,z>i,且
 d[i,j]<=w[i,j]+d[i,z-1]+d[z,j]
 d[i',j']<=w[i',j']+d[i',y-1]+d[y,j']
- 两式相加并整理, 对应项写在一起, 得

情形2. 非退化的情形

- 两式相加并整理,对应项写在一起,右边<=
 w[i,j]+w[i',j']+d[i,z-1]+d[i',y-1]+d[z,j]+d[y,j']
- 因z<=y, 红蓝色分别用四边形不等式, 右边<=w[i,j']+w[i',j]+d[i,z-1]+d[i',y-1]+d[z,j']+d[y,j]
- 按红蓝色分别组合, 得
 d[i,j]+d[i',j']<=d[i,j']+d[i',j]
- z<=y时命题得证. z>y时类似

决策单调性

- 进一步地, d的凸性可以推出决策的单调性
- 设k[i,j]为让d[i,j]取最小值的决策,下面证明
 k[i,j]<=k[i,j+1]<=k[i+1,j+1], i<=j
- 即: k在同行同列上都是递增的
- 证明: i=j时显然成立. 由对称性, 只需证明 k[i,j]<=k[i,j+1]. 记d_k[i,j]=d[i,k-1]+d[k,j]+w[i,j], 则只需要证明对于所有的i<k<=k'<=j, 有

 $d_{k'}[i,j] <= d_{k}[i,j] \rightarrow d_{k'}[i,j+1] <= d_{k}[i,j+1]$

决策单调性

- 事实上,我们可以证明一个更强的式子
 d_k[i,j]-d_{k'}[i,j]<=d_k[i,j+1]-d_{k'}[i,j+1] (i<k<=k'<=j)
- k'在[i,j]更优(左>=0)→k'在[i,j+1]上也更优(右>=0)
- 设k'是[i,j]的最优值,则对于它左边的任意k, k'在 [i,j]更优可推出k'在[i,j+1]上也更优, 因此在区间 [l,j+1]上, k'左边的值都比它大, 如下图

k k'

决策单调性

- 欲证d_k[i,j]-d_{k'}[i,j]<=d_k[i,j+1]-d_{k'}[i,j+1], 移项得 d_k[i,j]+d_{k'}[i,j+1]<=d_k[i,j+1]+d_{k'}[i,j]
- 按定义展开,两边消去w[i,j]+w[i,j+1],得d[i,k-1]+d[k,j]+d[i,k-1]+d[k',j+1]<=d[i,k-1]+d[k,j+1]+d[i,k-1]+d[k',j]
- 同时消去红色部分,得
 d[k,j]+d[k',j+1]<=d[k,j+1]+d[k',j]
- 这就是k<=k'<=j<j+1时d的凸性

算法优化

- 由于k是单调, 计算d[i,j]时决策只需从k[i,j-1]枚举到 k[i+1,j]即可
- 当L=j-i固定时,
 - d[1,L+1]的决策是k[1,L]到k[2,L+1]
 - d[2,L+2]的决策是k[2,L+1]到k[3,L+2]
 - d[3,L+3]的决策是k[3,L+2]到k[4,L+3]
 - **—** ...
 - 总决策是从k[1,L]到k[n-L+1,n], 共O(n)
- 对于O(n)个L, 共O(n²)个决策.
- 本题方程略有不同,但也可用类似方法证明

八、最优合并问题

- 有n个正整数,每次可以合并两个相邻的数 (相加),代价为相加后的新数.
- 按如何的顺序把所有的数合并成一个, 使得代价总和尽量小?

• 假设数i~j的最小合并代价为d[i,j], 考虑最后一次合并, 有

 $d[i,j] = min\{d[i,k-1]+d[k,j]+w[i,j]\}$

- 其中w[i,j] = a[i]+...+a[j]
- 显然w[i,j]是凸的和增的, 因此用四边形不等 式优化后时间复杂度降为O(n²)
- 下面进一步优化到O(nlogn)

错误的贪心法

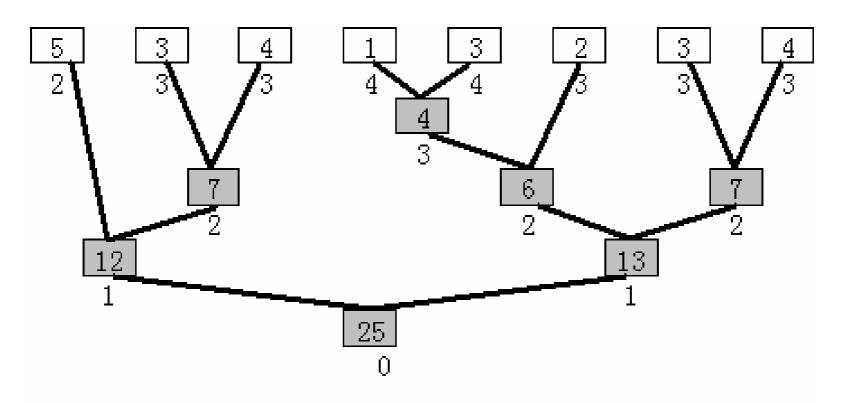
- 贪心法: 每次采取代价最少的合并方案
- 不一定得到最优解! 最优解为74

5	3	4	1	3	2	3	4
ம	თ	4	4		2	ო	4
ഥ	3	4	4		ഥ		4
ഥ	7		4		5		4
15	7		9				4
12			9				4
10			10				

5	3	4	1	3	2	3	4
5	3	4	4		2	3	4
5	3	4	4		5		4
5	7		4		5		4
5	7		4		9		
5	11				9		
16					9		
25							

25

• 可以把合并过程画成一棵树,标记结点深度

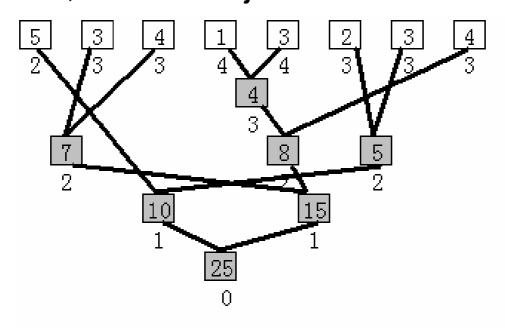


计算方法一: 4+7+6+7+12+13+25=74

计算方法二: 5*2+3*3+4*3+1*4+3*4+2*3+3*3+4*3=74

相容结点贪心法

- 相容结点对: 中间没有原始结点的结点对
- 修改的贪心法: 每次合并和最小的相容结点i, j. 如果有多个, 因此让i和j尽量小



计算方法一: 4+7+8+5+10+15+25=74

计算方法二: 5*2+3*3+4*3+1*4+3*4+2*3+3*3+4*3=74

重组

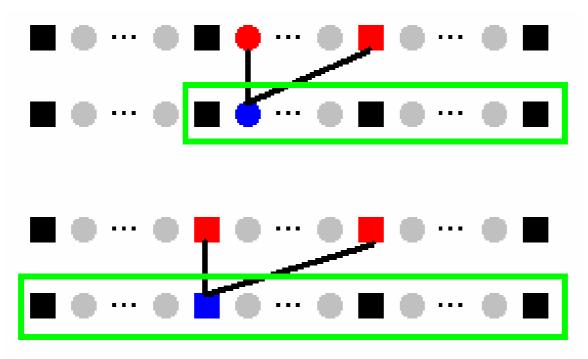
- 修改的贪心法没有按照题目要求合并,得到的合并树不一定是合法的答案,但它同样能得到了一棵树,代价和仍然是sum{d_i*a_i},其中d_i是叶子i的深度
- 定理: 用相容结点贪心法得到的树, 在保持 各叶子的深度d_i不变的情况下可以重组成一 棵满足题目要求的合并树
- 算法: 用修改贪心法求出深度序列, 再重组

实现上的考虑

- 合并结点用圆形表示, 原始结点用正方形表示
- 第i个圆形序列片段连同它左边、右边的正方形组成一个结点集合mpq(i)
- 每次合并的两个结点一定是某一个mpq的最小值 min1(i)和次小值min2(i)
- **贪心过程:** 每次选择使min1(i)+min2(i)最小的i, 合 并结点min1(i)和min2(i)



- 合并操作
 - 两个圆形: 没有影响
 - 一个圆形和一个正方形: 合并两个mpq
 - 两个正方形: 三个mpq合并



算法梗概

• 贪心过程: O(nlogn), 使用可并优先队列

• 标记深度: O(n)

• 树重组: O(n)