

算法基础 HW6

PB18111697 王章瀚

2020 年 11 月 24 日

1

我们对钢条切割问题进行一点修改，除了切割下的钢条段具有不同价格 p_i 外，每次切割还要付出固定的成本 c 。这样，切割方案的收益就等于钢条段的价格之和减去切割的成本。设计一个动态规划算法解决修改后的钢条切割问题。

Algorithm 1 考虑切割成本的钢条切割问题

Require: 长度为 i 的钢条价格为 p_i , 每次切割有固定成本 c , 钢管长度为 n

```
1: function BOTTOM-UP-CUT-ROD( $p, c$ )
2:   let  $r[0..n]$  be a new array
3:    $r[0] = 0$ 
4:   for  $j = 1 \rightarrow n$  do
5:      $q = -\infty$ 
6:     for  $i = 1 \rightarrow j$  do
7:        $q = \max(q, p[i] + r[j - i] - c)$  ▷ 固定成本  $c$  在这里被考虑
8:      $r[j] = q$ 
9:   return  $r[n]$ 
```

2

给定一个有向无环图 $G = (V; E)$, 边权重为实数, 给定图中两个顶点 s 和 t . 设计动态规划算法, 求从 s 到 t 的最长加权简单路径.

这里我们显然有: 如果某结点 v 是该路径上的, 那么沿着这个路径, s 到 v 和 v 到 t 也分别是最长加权简单路径. 否则一旦有更长的, 换上去就行了.

这是因为这个更长 $v \rightsquigarrow_{new} t$ (或 $s \rightsquigarrow_{new} v$) 的显然不会经过 $s \rightsquigarrow v$ (或 $v \rightsquigarrow t$) 上的顶点.³

假设经过, 比如是 $s \rightsquigarrow_{new} v$ 经过了 $v \rightsquigarrow t$ 上的顶点 ω , 那么就有 $\omega \rightsquigarrow_{new} v$ 和 $v \rightsquigarrow \omega$, 这样一来就构成了环, 与题设矛盾. 另一种情况同理.

故确实可以利用上述思想做动态规划.

Algorithm 2 有向无环图的最长加权简单路径

Require: 给定有向无环图 $G = (V, E)$, 两个顶点 s, t

```
1: function LONGEST-WEIGHTED-PATH( $V, E, s, t$ )
2:   for  $v$  in  $V$  do
3:      $v.val = -\infty$ 
4:      $v.last = NULL$ 
5:    $s.val = 0$ 
6:   let  $S = \{s\}$ 
7:   while  $S$  is not  $\emptyset$  do
8:     for  $v$  in  $S$  do
9:        $S = S/\{v\}$ 
10:    for  $w$  in  $v.to\_list$  do
11:      if  $w.val < edge(v, w).weight + v.val$  then
12:         $w.val = edge(v, w).weight + v.val$ 
13:         $w.from = v$ 
14:       $S = S \cup \{w\}$ 
15:   let  $path$  = a list
16:    $v = t$ 
17:   while  $visnotNULL$  do
18:     path.insert( $v$ , path.begin) ▷ 把  $v$  插入列表首部
19:      $v = v.last$ 
20:   return path
```

3

在最优二叉搜索树问题中，若给定7个关键字的概率如下所示，求其最优二叉搜索树的结构和代价。(p, q定义和课本相同)

i	0	1	2	3	4	5	6	7
p_i		0.04	0.06	0.08	0.02	0.10	0.12	0.14
q_i	0.06	0.06	0.06	0.06	0.05	0.05	0.05	0.05

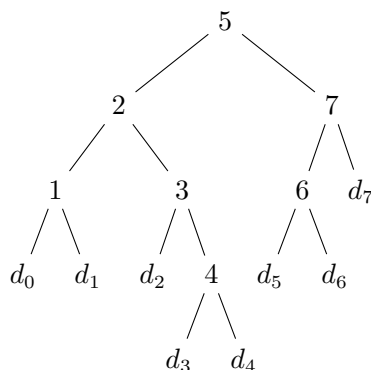
首先可以画出以下三个表:

w \ i \ j	1	2	3	4	5	6	7	8
7	1.0	0.90	0.78	0.64	0.56	0.41	0.24	0.05
6	0.81	0.71	0.59	0.45	0.37	0.22	0.05	
5	0.64	0.54	0.42	0.28	0.20	0.05		
4	0.49	0.39	0.27	0.13	0.05			
3	0.42	0.32	0.20	0.06				
2	0.28	0.18	0.06					
1	0.16	0.06						
0	0.06							

e \ i \ j	1	2	3	4	5	6	7	8
7	3.12	2.61	2.12	1.55	1.20	0.78	0.34	0.05
6	2.44	1.96	1.48	1.01	0.72	0.32	0.05	
5	1.83	1.41	1.04	0.57	0.30	0.05		
4	1.34	0.93	0.57	0.24	0.05			
3	1.02	0.68	0.32	0.06				
2	0.62	0.30	0.06					
1	0.28	0.06						
0	0.06							

root \ i \ j	1	2	3	4	5	6	7
7	5	5	5	6	6	7	7
6	3	5	5	5	6	6	
5	3	3	4	5	5		
4	2	3	3	4			
3	2	3	3				
2	2	2					
1	1						

从而能够得出最优二叉搜索树:



其代价即为 $e[1, 7] = 3.12$

一位公司主席正在向Stewart教授咨询公司聚会方案。公司的内部结构关系是层次化的，即员工按主管-下属关系构成一棵树，根结点为公司主席。人事部按“宴会交际能力”为每个员工打分，分值为实数。为了使所有参加聚会的员工都感到愉快，主席不希望员工及其直接主管同时出席。

公司主席向Stewart教授提供公司结构树，采用左孩子右兄弟表示法(参见课本10.4节)描述。每个节点除了保存指针外，还保存员工的名字和宴会交际评分。设计算法，求宴会交际评分之和最大的宾客名单。分析算法复杂度。

采用动态规划的思想，如果最优方案选中了 x ，那么其所有孙子(因为孩子不会被选)的选择情况将也是最优的，否则通过替换即可得到更优解。

因此如果令 $r[x]$ 表示以 x 为根的子树能够构成的最佳宴会名单对应的评分和，那么就有

$$\begin{aligned} \text{若不邀请 } x: r_0[x] &= \max \begin{cases} \sum_{y \text{ in } x.\text{children}} r_0[y] \\ \sum_{y \text{ in } x.\text{grandchildren}} r_0[y] \end{cases} \\ \text{若邀请 } x: r_1[x] &= x.\text{score} + \sum_{y \text{ in } x.\text{grandchildren}} r_0[y] \end{aligned}$$

因此可以写出相应算法¹:

其通过自上而下递归遍历结点，且若遇到已经算完的情况就能自动返回(动态规划的关键)，并且最后计算出名单只需要遍历一遍，因此复杂度是 $\Theta(n)$ 。

具体算法见下页

¹参考自<https://blog.csdn.net/yangtzhou/article/details/84305563>

Algorithm 3 宴会邀请

Require: 员工结构树 T , 返回显示是否被邀请的表 $guests$

```
1: function BEST-INVITATION( $T$ )                                ▷ 此后, 把  $guest$  中被邀请者提取即为名单
2:    $r_0, r_1$  为结点到  $r$  值的表, 其初始值均为  $-\infty$ 
3:    $guest$  指示是否被邀请, 初值为  $False$ 
4:   BEST-INVITATION( $T, r_0, r_1, guests$ )
5:   if  $r_0[T] > r_1[T]$  then
6:      $guests[T] = False$ 
7:     return  $r_0[T], guests$ 
8:   else
9:      $guests[T] = True$ 
10:    return  $r_1[T], guests$ 
11:
12: function BEST-INVITATION-SUB( $T, \&r_0, \&r_1, \&guests$ )
13:   if  $T$  is NULL then
14:     return
15:   if  $r_0[T] \neq \infty$  then                                ▷ 已经算过
16:     return
17:   children =  $T.children$ 
18:    $r_0[T] = 0$ 
19:    $r_1[T] = T.score$ 
20:   for  $x$  in children do
21:     BEST-INVITATION( $x, r_0, r_1, guests$ )
22:     if  $r_0[x] > r_1[x]$  then                                ▷ 不邀请  $T$  的情况下, 邀请了  $x$  能得到更好的结果
23:        $r_0[T] += r_0[x]$ 
24:     else                                                    ▷ 不邀请  $T$  的情况下, 不邀请  $x$  能得到更好的结果
25:        $r_0[T] += r_1[x]$ 
26:        $r_1[T] += T.score + r_0[x]$                             ▷ 邀请  $T$  的情况下, 只要直接加上不邀请孩子  $x$  的  $r$  值即可
27:   if  $r_0[T] > r_1[T]$  then
28:      $guests[T] = False$ 
29:   else
30:      $guests[T] = True$ 
```

5

设计一个高效的算法, 对实数线上给定的一个点集 $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$, 求一个单位长度闭区间的集合, 包含所有给定的点, 并要求此集合最小. 证明你的算法是正确的.

首先给出算法:

1. 将点集排序得到列表 X , 初始化区间集合为 $sections = \emptyset$
2. 取 X 中最小元 x_i , 并取区间 $s = [x_i, x_i + 1]$
将 X 中落在区间 s 中的点去掉, 并令 $sections = sections \cup s$
3. 如果 $X \neq \emptyset$, 继续执行第 2 步, 否则进入 第4步
4. 此时区间集合 S 即为所求集合

现在证明其正确性:

首先显然如果区间左端点不是点集中的点之一, 那么完全可以使之增大直到达到的第一个点, 这样只可能减小区间集合大小.

其次, 在第一次进入第二步的时候, 不论如何一定要有一个区间包含第一个点 x_1 , 那么根据前述, 它必须是 $[x_1, x_1 + 1]$, 此时显然可以不考虑落在该区间的点了. 然后重复地执行, 每次都是全局最优方案之选, 因此整个算法是正确的. \square

6

考虑用最少的硬币找 n 美分零钱的问题。假定每种硬币的面额都是整数。设计贪心算法求解找零问题，假定有25美分，10美分，5美分和1美分四种面额的硬币。证明你的算法能找到最优解。

首先给出算法：

1. 先选 $a = n/25$ 个25美分硬币
2. 再选 $b = (n - 25 * a)/10$ 个10美分硬币
3. 再选 $c = (n - 25 * a - 10 * b)/5$ 个5美分硬币
4. 再选 $(n - 25 * a - 10 * b - 5 * c) = d$ 个1美分硬币
5. 最终得到结果: a 个25美分硬币, b 个10美分硬币, c 个5美分硬币, d 个1美分硬币

下面证明算法的最优性: 如果不是最优, 假设 (a', b', c', d') 为一更优解,

若 $a' < a$, 则 $(0, b', c', d')$ 的价值必然至少比 $(0, b, c, d)$ 的刚好大 $25 * (a - a')$, 此时可以从中凑出 $(a - a')$ 个25, 显然这能够找出比 (a', b', c', d') 更小的结果.

依此类推, 若 $b' < b$, 若 $c' < c$, 若 $d' < d$ 均有类似结论. 所以 $a' \geq a, b' \geq b, c' \geq c, d' \geq d$, 因此 (a, b, c, d) 必然是最优解.

□