# 充分利潤问题性质

——例析动态规划的"个性化"优化

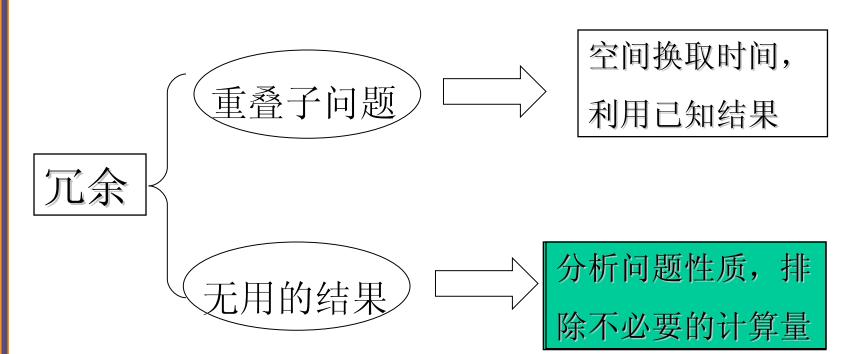
华东师大二附中 项荣璟

# 动态规划的优化

- ●优化势在必行。
- ●一些适用一类状态转移方程的优化:利 用四边形不等式、函数的凸性等。
- ●大多数状态转移方程的求解需要采用" 个性化"的优化手段。

# 动态规划的优化

●优化的关键:减少冗余。



# 问题——书稿复制 (cerc98)

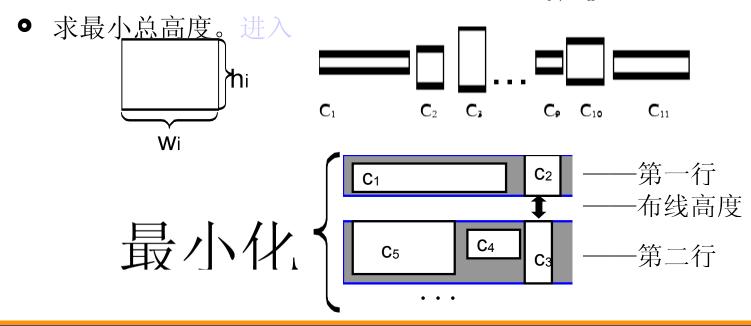
- ●n本书,编号1,2,...,n。每本p<sub>i</sub>页。
- 全部分给 m 个抄写员。每人分到顺序连续的若干本,每本只分给一人。
- 求一种方案,使每人分到的页数和的最 大值为最小。
- ●例子: n=9,m=3
- 100 200 300 400 500 / 600 700 / 800 900

# 问题二—工作分批 (ioi2002)

- $\bullet$  n 项工作,编号为 1,2,...,n 。给定每项工作花费系数  $F_i$  和所需时间  $T_i$  。
- 可按序分成任意多批依次执行,每批包含编号连续的工作。
- 第一批开始于时间 0。若某批包含工作 i,i+1,...,j,开始于时间 t,则该批中所有工作的完成时间是  $t+s+(T_i+T_{i+1}+...+T_i)$ 。这也是下一批的开始时间。
- 一个工作的花费是其完成时间 \*F<sub>i</sub> , 求最小可能的总花费。
- 例子: n=5,s=1 (T<sub>1</sub>,T<sub>2</sub>,...,T<sub>5</sub>)=(1,3,4,2,1) (F<sub>1</sub>,F<sub>2</sub>,...F<sub>5</sub>)=(3,2,3,3,4) 可分成三批 {1,2}{3}{4,5} , 完成时间为 (5,5,10,14,14) , 总花费 153。

# 问题三——元件折叠

- 线性排列的元件  $C_1, C_2, ..., C_n$  。  $C_i$  宽  $w_i$  , 高  $h_i$  。
- 要折叠成宽度为 W 的若干行(即每行元件总宽度≤ W),每行高度为该行中最高元件高度。行与行之间为布线通道,若 C<sub>i</sub>与 C<sub>i+1</sub> 之间折叠,则它们所在行之间布线高度为 1<sub>i</sub>, 1<sub>n</sub>=0。



# "通用"的解法

- 共同点: 给定一个序列, 求一种满足一些条件的最优化划分, 使题中定义的某种"花费"最小。
- 面对这三个相似的问题,我们大多会采用模式 化的方法:

以序列每个数为阶段

以此前的每个数为最近的划分点 按状态转移方程判断

若给定划分的区间数目,则增加一维。

● 问题 — O(n³), 问题 二 O(n²), 问题 三 O(n²)。

# 问题——方程

- $f(i,j): p_i + p_{i+1} + ... + p_j$
- g(i,k): 在将 [i,n] 中的数分成 k 份的最优 划分中, 花费最大区间的花费值。

$$g(i,1) = f(i,n)$$

$$g(i, n-i+1) = \max_{i \le j \le n} f(j, j)$$

$$g(i,k) = \min_{i \le j \le n-k+1} \max\{f(i,j), g(j+1,k-1)\}$$

# 问题——分析(1)

如果

- □ j是[i+1, n]的第一个划分点(即动态规划的决策)
- 『[i,j]的花费不大于[j+1,n]中花费最大区间的花费 值

那么: j也是[i,n]的第一个划分点。

● 性质一: [i+1,j] 是 g(i+1,k) 对应的分划中的第一个区间,如果  $f(i,j) \leq g(j+1,k-1)$  那么 g(i,k)=g(j+1,k-1),即 g(i,k)=g(i+1,k)。

# 问题——分析(2)

- 转折点是第一个这样的划分点 j , 它使 [i,j]的花费为[i,n]中所有区间花费的最大值。
- 形式化定义为:
  - 令  $0 \le i \le n, 2 \le k \le m, i \le s_{i,k} \le n,$ 如果  $f(i, s_{i,k}^{-1}) \le g(s_{i,k}, k^{-1})$  且  $f(i, s_{i,k}) \ge g(s_{i,k}^{+1}, k^{-1})$  ,则  $s_{i,k}$  是一个"转折点"。
- 性质二: 对  $0 \le i \le n$ ,  $2 \le k \le m$ ,

转折点唯一存在

#### 问题——分析(3)

●性质三: 对 k≥2,

$$g(i,k) = min\{f(i,s_{i,k}), g(s_{i,k}, k -1)\}$$

最优决策是转折点或它之前的一点

#### 问题——分析(4)

- 计算 g(i,k):
- [i+1,j] 是 g(i+1,k) 对应划分的第一个区间。
- f(i,j)≤g(j+1,k-1) 则根据性质一有g(i,k)=g(j+1,k-1);
- 否则 f(i,j)>g(j+1,k-1) ,又根据  $s_{i,k}$  定义及性质二,有  $i \le s_{i,k} \le j$  ,从而容易确定  $s_{i,k}$  继而应用性质三。

# 问题——算法分析

```
{边界条件}
for i:=n downto 1 do g(i,1):=f(i,n);
for k:=2 to m do
     计算边界 g(n-k+1,k); j:=n-k+1;
  for i:=n-k downto m-k+1 do
   if f(I,j) \le g(j+1,k-1) then g(i,k) := g(j+1,k-1) {性质一}
     else if f(i,i) > = g(i+1,k-1) then g(i,k) := f(i,i); j := i
          else 【 while f(i,j-1) \ge g(j,k-1) do j:=j-1; { 定 si,k}
                 g(i,k):=min{f(i,j),g(j,k-1)} {性质三}
                 if g(i,k)=g(j,k-1) then j:=j-1
end for k
● 外层每循环一次, j 递减的工作量是 O(n)。因此总的复杂度 O(n
```

# 问题——小结

分析问题性质:

- ○深入挖掘题意 寻找在最优性和可行性的约束下中间结 果必须满足的必要条件。
- ●由浅入深 将不成熟的想法转化为言之有理的论断。

问题三

# 问题二—方程

- $\bullet t_{i,j} = T_i + T_{i+1} + ... + T_j ; f_i = F_i + F_{i+1} + ... + F_n$
- D(i): 划分 [i,n] 的最小总花费。
- C(i,k): 划分 [i,n] 时第一个区间是 [i,k-1] 的最小总花费。则 C(i,k)=D(k)+(S

$$\stackrel{+_{t}}{D}(i) \stackrel{\times}{=} \inf_{i+1 \le k \le n+1} \{C(i,k)\}$$

$$D(n) = 0$$

#### 问题二—分析(1)

- 对于 i<k<l,  $C(i,k) \leq C(i,l) \Leftrightarrow D(l) D(k) + t_{k,l-1} \times f_i \geq 0$   $\Leftrightarrow (D(k) D(l)) / t_{k,l-1} \leq f_i$  令 g(k,l)=(D(k)-D(l))/t<sub>k,l-1</sub>
- 性质一:  $1 \le i \le k \le 1$ , 如果  $g(k,l) \le f_i$ , 那么  $C(i,k) \le C(i,1)$ 。
- 注意到  $1 \le j \le i$  时,  $f_j \le f_i$  于是有 推论一: 如果  $g(k,l) \le f_i$ ,那么对所有  $1 \le j \le i$  ,  $C(j,k) \le C(j,1)$  。
- 推论一暗示了计算 D(i), D(i-1), ···D(1) 时都不必考虑 在 1-1 处划分。

#### 问题二—分析(2)

- 性质二: 对  $1 \le j \le k \le 1$  , 若  $g(j,k) \le g(k,1)$  , 则 对所有  $1 \le i \le j$  , 有  $C(i,j) \le C(i,k)$  或  $C(i,1) \le C(i,k)$  成立。
- 性质二暗示了,若存在  $g(j,k) \leq g(k,1)$  ,则计算  $D(j-1), D(j-2), \dots, D(1)$  时,是不必考虑在 k-1 处的划分的。
- 由推论一和性质二可知,在倒推过程中,在第 i 阶段,在 D(i+1), D(i+2), …, D(n) 中只有一部分可能对计算 D(i), D(i-1), …, D(1) 有用。将这些可取的阶段记为  $i_1, i_2, …, i_r$  且  $i_1 > i_2 > \dots > i_r$ ,则必须满足:  $f_i < g(i_2, i_1) < g(i_3, i_2) < \dots < g(i_r, i_{r-1})$

#### 问题二—分析(3)

- $f_i < g(i_2, i_1) < g(i_3, i_2) < ... < g(i_r, i_{r-1})$
- 由上式和性质一, C(i, i<sub>1</sub>) < C(i, i<sub>2</sub>) < · · · · 〈 C(i, i<sub>r</sub>)
- 从而  $D(i)=C(i,i_1)$ 。
- 动态维护 i₁, i₂, ···, i₂ 的数据结构:
   线性表 1st, 头指针 head, 尾指针tail。表头表尾删除,表尾添加。

# 问题二——算法分析

```
head:=1; tail:=1; lst[1]:=n+1; c[n+1]:=0; { 表初始化 }
for i:=n downto 1 do
  while (head<tail) and (f_i \ge g(lst[head+1], lst[head])) do
      inc(head); {按推论一删除}
    D(i):=C(i,lst[head]);
    while (head<tail) and
         (g(i,lst[tail]) \le g(lst[tail],lst[tail-1])) do
       dec(tail); {按性质二删除}
   inc(tail); lst[tail]:=i
endfor
● 由于每个元素进出 lst 各一次, 复杂度 O(n)。
```

# 问题三一方程

- $w(i,j)=w_i+w_{i+1}+...+w_j$ •  $R(i,j)=\max_{i\leq k\leq j}\{h_k\}$
- F(i): 划分区间 [i+1,n] 的最小总花费。 若定义 l<sub>0</sub>=0,则 F(0) 为答案。

$$F(i) = l_i + \min_{i+1 \le j \le n, w(i+1,j) \le W} \{F(j) + R(i+1,j)\} \qquad 0 \le i < n$$

$$F(n) = 0$$

# 问题三—分析(1)

- S<sub>i</sub>: 划分 [i+1,n] 时所有可行决策集合
- S<sub>i</sub> 首先要满足: 若 j 是 S<sub>i</sub> 中元素,则 w(i+1,j)>W 。 S<sub>i</sub> 可由 S<sub>i+1</sub> 得到:从 S<sub>i+1</sub> 中除去 w(i+1,j)>W 的元素 j ,再添加 i 。

注意到 j<i 时, w(j,k)>w(i,k) 及 R(j,k) $\geqslant$  R(i,k),则有

性质一:如果 a,b 是  $S_i$  中元素,且 a < b , $F(a) \le F(b)$  ,则可以将 b 从  $S_i$  中除去而不会影响 F(i),F(i-1),...,F(0) 的计算。

如何维护可行决策集 S? *选一种数据结构*, 支持两种删除和一种插入操作

#### 问题三—分析(2)

- ●用线性表 lst 表示可行决策集 S:
  lst[head]>lst[head+1]>...>lst[tail]
  F(lst[head])<F(lst[head+1])<...<F(lst[tail])
- 根据 w(i,j) 在 i<j≤n 上单调增,从表头删数能完成删除一; 从表尾删数能完成删除完成删除二, 然后将 i 添加到表尾, 依然能保持表中元素有序性。

#### 问题三——分析(3)

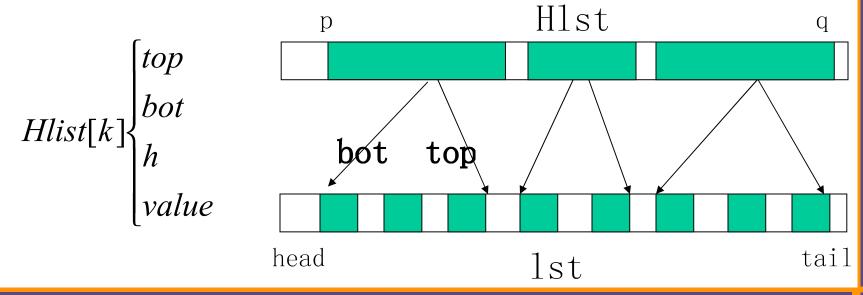
$$F(i) = l_i + \min_{j \in S_i} \{ F(j) + R(i+1, j) \}$$

o性质二: i≤j , 如果 h<sub>i+1</sub>≤h<sub>i</sub> , 则

- +1)=R(i,j) · 考虑在计算 F(i) 时,将 F(j) 与 R(i+1,j) 联系起 来。
- · 由性质二连续的 R 值可能是相等的,即 R(i +1,j)=R(i+1,j+1)=...=R(i+1,k)=h, 此时我们可 以将 F(j),F(j+1),...,F(k) 都与 h 相联系。

#### 问题三—分析(4)

- 维护一个表 Hlst, 表头指针 p, 表尾指针 q。
- 在递推到第 i 阶段, bot...top : S<sub>i</sub> 中第 bot 到第 top 个元素(即: lst[bot],lst[bot+1],...,lst[top])都与 h 联系。
- Hlst[k].bot=Hlst[k-1].top+1 .



#### 问题三—分析(5)

- F(lst[Hlist[k].bot])<F(lst[Hlst[k].bot+1)<... <F(lst[Hlist[k].top])
- Hlst[k].value=Hlst[k].h+F(lst[Hist[k].bot])  $F(i) = l_i + \min_{p \le k \le q} \{Hlst[k].value\}$
- ●value 值不断更新, 在求 F(n),F(n-1), ...,F(0) 时都要察看最小的 value。

堆!

# 问题三——算法分析

- 依次求 F(n),F(n-1),...F(0)。
- 每次只从 lst 表头或表尾开始删除元素,对应地也只须 从 Hlst 表头或表尾开始移动 bot 或 top 指针, bot>top 时删除 value, 且移动 p 或 q。当改变 bot 指针时,须 改变 value 值;
- 将 i 添加到 lst 表后,也更新 Hlst 的表尾,然后从 Hlst 表尾开始不断按照性质二合并表中元素,使 Hlst[q].h<Hlst[q-1].h<...<Hlst[p].h。
- 某个 value 值被改变、添加或删除时,同时调整堆。
- 堆调整一次的复杂度是 O(log n)。每个元素进出 lst 各一次,Hlst 的维护与 lst 是同步的,Hlst 合并的总次数不会超过 n,因此堆调整的次数 O(n)。总的时间复杂度: O(n log n)。

# 问题三—小结

根据问题性质选择恰当的数据结构:

- 扎实的基础
- 灵活和富有创造性的运用能力

本题的数据结构:

- lst 是观察到性质 1 而设的有序表,它结构上既不同于 队列又不同于栈。满足了动态规划各阶段对插入和删 除候选决策的需要。
- Hlst 利用了性质 2 合并 lst 中元素,从而保证了堆调整的次数为 O(n)。
- 堆的设置是建立在对基础数据结构的算法和性能充分 熟悉的基础上的。本例对堆的维护彻底解决了每阶段 的决策问题。

# 总结

	书稿复制	工作分批	元件折叠
优化前	$O(n^3)$	$O(n^2)$	$O(n^2)$
优化后	$O(n^2)$	O(n)	O(n log n)

- 优化前三个问题算法描述大同小异,优化后迥然不同。
- 我们已充分挖掘并利用了问题的"个性"。

# 总结

# 磨刀不误砍柴功

动态规 划 化 优

仔细分析 问题性质



根据问题性质 选择恰当的数 据结构

将优化落到实处

把握本质 深入思考

不拘一格因制制

