冗繁削尽留清瘦 ——浅谈信息的充分利用

长沙市雅礼中学 张一飞

【摘要】

在算法设计中,人们往往不自觉地进行了大量多余的运算 这些累赘将大大降低算法的效率。作者认为,充分利用已知信息 是解决这一问题的一个有效方法。

所谓充分利用信息,就是在算法设计中,把已知信息尽可能充分地利用起来,以避免冗余运算,降低算法的时空复杂度,从而提高算法的效率。本文对充分利用信息,在优化回溯法、动态规划和数值计算中的应用作了初步的探讨。

【关键字】

信息,算法优化

"冗繁削尽留清瘦"[1]虽然讲的是画竹,却包含着深刻的哲理。算法设计同画竹一样,也需要削尽冗繁。但在解题实践中,人们往往不自觉地做了一些多余的运算,而忽视了对已知信息的充分利用。

所谓充分利用信息,就是在算法设计中,把已知信息尽可能**充分**地利用起来,以避免冗余运算,降低算法的时空复杂度,从而提高算法的效率。限于篇幅本文仅对这种方法提高回溯法、动态规划和数值计算的效率进行探讨。

一、 提高回溯法的效率

我们知道,回溯法实质上是从树根出发,遍历一棵解答树的过程。如果解答树中存在一些性质相同的子树,那么,只要我们知道了其中一棵子树的性质,就可以根据这个信息,导出其它子树的性质。这就是自顶向下记忆化搜索^②的基本思想。

记忆化搜索避免了一些多余的运算,因而比非记忆化搜索效率要高。但在有些记忆化搜索中,对信息的利用仍不够充分,还有进一步优化的余地。

下面,我们看一个例子:

【序关系计数问题】

用关系'<'和'='将3个数A、B和C依次排列有13种不同的关系:

A<B<C, A<B=C, A<C<B, A=B<C, A=B=C, A=C<B,

B<A<C, B<A=C, B<C<A, B=C<A,

C < A < B, C < A = B, C < B < A

编程求出N个数依序排列时有多少种关系。

<1>.枚举出所有的序关系表达式

我们可以采用回溯法枚举出所有的序关系表达式。N 个数的序关系表达式, 是通过 N 个大写字母和连接各字母的 N-1 个关系符号构成。依次枚举每个位置 上的大写字母和关系符号,直到确定一个序关系表达式为止。 由于类似于'A=B'和'B=A'的序关系表达式是等价的,为此,规定等号前面的大写字母在 ASCII 表中的序号,必须比等号后面的字母序号小。基于这个思想我们很容易写出解这道题目的回溯算法。

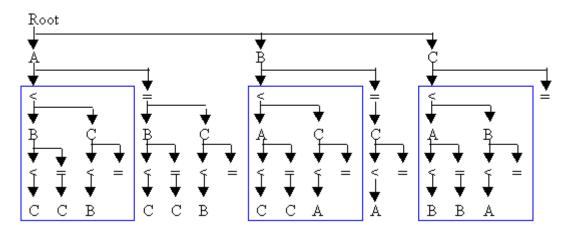
```
算法1-1,计算N 个数的序关系数。
procedure Count(Step,First,Can);
{Step 表示当前确定第 Step 个大写字母:
First 表示当前大写字母可能取到的最小值:
Can 是一个集合,集合中的元素是还可以使用的大写字母\
begin
 if Step=N then begin{确定最后一个字母}
  for i:=First to N do if i in Can then Inc(Total); {Total 为统计的结果}
  Exit
 end:
 for i:=First to N do{枚举当前的大写字母}
  if i in Can then begin{i 可以使用}
   Count(Step+1,i+1,Can-[i]);{添等于号}
   Count(Step+1,1,Can-[i]){添小于号}
  end
end:
调用 Count(1,1,[1..N])后, Total 的值就是结果。该算法的时间复杂度是
```

<2>.粗略利用信息,优化算法 1-1

算法 1-1 中存在大量冗余运算。如图 1,三个方框内子树的形态完全一样。一旦我们知道了其中某一个方框内所产生的序关系数,就可以利用这个信息,直接得到另两个方框内将要产生的序关系数。

图 1 N=3 时的解答树

O(N!)



显然,在枚举的过程中,若已经确定了前 k 个数,并且下一个关系符号是小于号,这时所能产生的序关系数就是剩下的 N-k 个数所能产生的序关系数。

设 i 个数共有 F[i]种不同的序关系,那么,由上面的讨论可知,在算法 1-1 中,调用一次 Count(Step+1,1,Can-[i])之后,Total 的增量应该是 F[N-Step]。这个值可以在第一次调用 Count(Step+1,1,Can-[i])时求出。而一旦知道了 F[N-Step]的值,就可以用 Total:=Total+F[N-Step] 代替调用 Count(Step+1,1,Can-[i])。这样,我们可以得到改进后的算法 1-2。

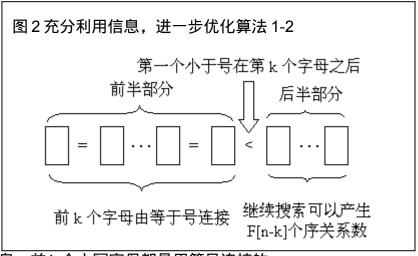
算法1-2,计算N个数的序关系数。

```
procedure Count(Step,First,Can);
{Step,First,Can 的含义同算法 1-1}
 begin
  if Step=N then begin {确定最后一个字母}
  for i:=First to N do if i in Can then Inc(Total); {Total 为统计的结果}
   Exit
  end;
 for i:=First to N do {枚举当前的大写字母}
   if i in Can then begin {i 可以使用}
    Count(Step+1,i+1,Can-[i]); {添等于号}
    if F[N-Step]=-1 then begin {第一次调用}
     F[N-Step]:=Total;
     Count(Step+1,1,Can-[i]); {添小于号}
     F[N-Step]:=Total-F[N-Step] {F[N-Step]=Total 的增量}
    end else Total:=Total+F[N-Step] {F[N-Step] 已经求出}
   end
 end:
开始,将 F[0],F[1],...,F[N-1]初始化为-1
调用 Count(1,1,[1..N])之后, Total 的值就是结果
算法 1-2 与算法 1-1 的差别仅限于程序中的粗体部分。
```

算法 1-2 就是利用了 F[0],F[1],...,F[N-1]的值,使得在确定添小于号以后,能够避免多余的搜索,尽快地求出所需要的方案数。该算法实质上就是自顶向下记忆化方式的搜索,它的时间复杂度为 $O(2^N)^{[3]}$ 。同算法 1-1 相比,效率虽然有所提高,但仍不够理想。

<3>.充分利用信息,进一步优化算法 1-2

在搜索的过程中,如果确定在第 k 个大写字母之后添加第一个小于号,则可得到下面两条信息:



第一条信息:前k个大写字母都是用等号连接的。

第二条信息:在此基础上继续搜索,将产生 F[N-k]个序关系表达式。

如图 2 所示,序关系表达式中第一个小于号将整个表达式分成了两个部分。由乘法原理易知,图 2 所示的序关系表达式的总数,就是图中前半部分所能产生的序关系数,乘以后半部分所能产生的序关系数。算法 1-2 实质上利用了第二条信息,直接得到图中后半部分将产生 F[n-k]个序关系数,并通过搜索得到前半部分将产生的序关系数。但如果我们利用第一条信息,就可以推知图中前半部

分将产生的序关系数,就是 N 个物体中取 k 个的组合数,即 C_n^k 。这样,我们可以得到 F[n] 的递推关系式:

公式1:
$$F[n] = \sum_{k=1}^{n} C_n^k F[n-k]$$
 其中 $F[0] = 1$

采用公式 1 计算 F[n]的算法记为算法 $1-3^{[4]}$,它的时间复杂度是 $O(N^2)$ 。

<4>.小结

下面是三个算法的性能分析表[5]:

	分析项目	算法 1-1	算法 1-2	算法 1-3
理论	时间复杂度	O(N!)	$O(2^N)$	$O(N^2)$
分析	空间复杂度	O(1)	O(N)	O(N)
实际	N=7	1s	<0.05s	<0.05s
运行	N=8	10s	<0.05s	<0.05s
情况	N=15	>10s	0.5s	<0.05s
	N=17	>10s	2s	<0.05s

在优化算法 1-1 的过程中,我们通过利用 F[0],F[1]...,F[N-1]的信息,得到算法 1-2,时间复杂度也从 O(N!)降到 $O(2^N)$ 。在算法 1-2 中,进一步消除冗余运算,就得到了 $O(N^2)$ 的算法 1-3。

算法 1-3 计算 F[n],体现了动态规划的思想。也就是说,我们通过充分利用信息,提高回溯法的效率,实质上是将搜索转化成了动态规划。

二、 提高动态规划的效率

从上一节中可以看到,动态规划之所以高效,就在于它比较充分的利用了 已知信息。但是,在有些动态规划中,仍存在冗余运算。这一节我们将进一步探 讨如何充分利用信息,提高动态规划的效率。

下面我们看一个例子:

【理想收入问题】

理想收入是指在股票交易中,以1元为本金可能获得的最高收入,并且在 理想收入中允许有非整数股票买卖。

已知股票在第 i 天每股价格是 V[i]元, $1 \le i \le M$,求 M 天后的理想收入。

<1>.一种动态规划的解法

解这道题目,很容易想到用动态规划。设 F[i]表示在第i 天收盘时能达到的最高收入,则有 F[i]的递推关系式:

公式2: $F[i] = \max_{\{0 \le i \le k \le i\}} \{F[j]/V[k] * V[i]\}$, 其中 F[0] = 1, V[0] = 1

公式 2 的含义是:在第 i 天收盘时能达到的最高的收入,是将第 j 天收盘后的收入,全部用于买入第 k 天的股票,再在第 i 天将所持的股票全部卖出所得的收入。采用公式 2,可以得到算法 2-1,其时间复杂度是 $O(M^3)$,空间复杂度是 O(M)。

算法 2-1

F[0]:=1;V[0]:=1;F[1..M]:=0; for i:=1 to M do for j:=0 to i-1 do for k:=j to i-1 do F[i]:=Max{F[i],F[j]/V[k]*V[i]}

<2>.改变状态表示的含义,优化算法 2-1

改变动态规划中状态表示的含义,是优化动态规划的常用方法。例如此题, 我们可以采用两种不同的状态表示方法优化算法 2-1。

方法 1: 设 P[i]表示前 i 天能获得的最多股票数,可列出如下状态转移方程: 公式3: $P[i] = \max_{(0 \le i \le i)} \{ P[i-1], P[j] * V[j] / V[i] \}$

这是因为前 i 天所能获得的最多股票数,或者是前 i-1 天获得的最多股票数,或者是在第 j 天将前 j 天所能获得的最多的股票全部卖出,再买入第 i 天的股票。显然,前 i-1 天能获得的最多股票数乘以第 i 天的股价,就是第 i 天能达到的最大收入。

方法 2: 设 Q[i]表示前 i 天能达到的最大收入,可列出如下状态转移方程: 公式4: $Q[i] = \max_{(0 \le i \le i)} \{Q[i-1], Q[j]/V[j]*V[i]\}$

就是说前 i 天所能达到的最大收入,或者是前 i-1 天所能达到的的最大收入,或者是在第 j 天买入股票,再在第 i 天卖出,所能获得的最大收入。

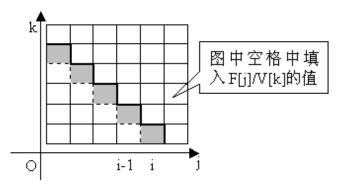
上述两种方法的时间复杂度都是 $O(M^2)$ 。这表明,改变状态表示的含义,在一定程度上提高了算法的效率。但对于这道题目,仅仅改变状态表示的含义,很难进一步优化算法。

<3>.粗略利用信息,优化算法 2-1

算法 2-1 粗体部分的功能是确定 F[i]所能达到的最大值。由于 V[i]不变,因此 F[i]达到最大值,当且仅当 F[j]/V[k]达到最大值,其中 $0 \le j \le k < i$ 。

算法 2-1 中,采用了二重循环来确定 F[j]/V[k]的最大值。但在确定 F[i-1]所能达到最大值的时候,我们实际上已经求出当 $0 \le j \le k < i-1$ 时,F[j]/V[k]所能达到的最大值。如果能充分利用这一信息,就可以更快地确定 F[i] 所能达到的最大值。如图 3 所示,要确定粗线下部的最大值,只需比较虚线下部的最大值和灰色部

图 3 初步利用信息,优化算法 2-1



分的最大值即可。

为了表示出图3的思想,

```
设MaxFV[i] = \max_{(0 \le j \le k < i)} \{F[j]/V[k]\},则
MaxFV[i] = \max_{(0 \le j \le k < i)} \{F[j]/V[k]\}
= \max \{\max_{(0 \le j \le k < i - 1)} \{F[j]/V[k]\}, \max_{(0 \le j \le k, k \ne i - 1)} \{F[j]/V[k]\}\}
= \max \{MaxFV[i - 1], \max_{(0 \le j \le i - 1)} \{F[j]/V[i - 1]\}\}
= \max_{(0 \le j < k < i)} \{MaxFV[i - 1], F[j]/V[i - 1]\}
由公式2,F[i] = \max_{(0 \le j \le k < i)} \{F[j]/V[k] * V[i]\}
= \max_{(0 \le j \le k < i)} \{F[j]/V[k]\} * V[i]
= MaxFV[i] * V[i]
这样,我们得到如下递推关系式:
公式5:
F[i] = MaxFV[i] * V[i]
MaxFV[i] = \max_{(0 \le j \le i < i)} \{MaxFV[i - 1], F[j]/V[i - 1]\}
```

从公式 5 中可以看出,在确定 MaxFV[i]时,较充分的利用了确定 MaxFV[i-1]时产生的结果。采用公式 5 可得算法 2-2,它的时间复杂度为 $O(M^2)$,空间复杂度是 O(M)。

在这个公式中,MaxFV[i]可以看作是前 i-1 天所能获得的最多股票数。这种状态表示方法和公式 3 中 P[i]的含义本质上是相同的。这样,我们通过对已知信息的利用,达到了改变动态规划中状态表示含义的效果。

<4>.充分利用信息,进一步优化算法 2-2

在算法 2-2 中,进一步利用信息,很容易得到时间复杂度为 O(M)的算法。 算法 2-2 的粗体部分的功能是确定 MaxFV[i]所能达到的最大值。由于 V[i-1]不变,因此 F[j]/V[i-1]达到最大值,当且仅当 F[j]达到最大值,其中 $0 \le j < i$ 。

算法 2-2 中内层循环实质上是在确定 MaxFV[i]时,找到 F[0],F[1],...,F[i-1]中的最大值。而在确定 MaxFV[i-1]时,我们已经找到了 F[0],F[1],...,F[i-2]中的最大值。如果把这个信息利用起来,就可以更快的确定 F[0],F[1],...,F[i-1]中的最大值。

```
设MaxF[i] = \max_{\{0 \le j < i\}} \{F[j]\},则 MaxF[i] = \max_{\{0 \le j < i\}} \{F[j]\}= \max \{\max_{\{0 \le j < i-1\}} \{F[j]\}, F[i-1]\}= \max \{MaxF[i-1], F[i-1]\}MaxFV[i] = \max_{\{0 \le j < i\}} \{MaxFV[i-1], F[j]/V[i-1]\}= \max \{MaxFV[i-1], MaxF[i]/V[i-1]\}
```

这样,我们得到如下递推关系式:

公式6:

F[i] = MaxFV[i] * V[i] $MaxFV[i] = \max \{MaxFV[i-1], MaxF[i]/V[i-1]\}$ $MaxF[i] = \max \{MaxF[i-1], F[i-1]\}$

从公式 6 中可以看出,在确定 MaxF[i]时,充分利用了确定 MaxF[i-1]时所产生的信息。采用公式 6 可得算法 2-3,它的时间复杂度是 O(M)。从公式 6 中的三个递推关系式可以看出,当前状态都只与前一个状态有关,因此,空间复杂度可以进一步降到 $O(1)^{[6]}$ 。

算法 2-3

```
F:=1;MaxF:=0;MaxFV:=0;V[0]:=1;

for i:=1 to M do begin

if F>MaxF then MaxF:=F;

if MaxF/V[i-1]>MaxFV then MaxFV:=MaxF/V[i-1];

F:=MaxFV*V[i]

end;
```

公式 6 中 MaxF[i]可以看作是前 i-1 天能达到的最大收入[7]。虽然这种状态表示方法和公式 4 中 Q[i]是类似的,但算法的时间复杂度却从 $O(M^2)$ 降到了 O(M),空间复杂度也从 O(M)降到了 O(1)。这样,我们通过充分利用已知信息,达到了改变状态表示难以达到的优化效果。

<5>.小结

下面是三个算法的性能分析表:

分析项目		算法 2-1	算法 2-2	算法 2-3
理论	时间复杂度	$O(M^3)$	$O(M^2)$	O(M)
分析	空间复杂度	O(M)	O(M)	O(1)
实际	M=200 的随机数据	4s	0.05s	<0.05s
运行	M=1000 的随机数据	>60s	1s	<0.05s
情况	M=2000 的随机数据	>60s	5s	<0.05s

在这道题中,我们通过避免冗余运算,将时间复杂度由 $O(M^3)$ 先降到 $O(M^2)$,再进一步降到 O(M)。空间复杂度也从 O(M)降到了 O(1)。

由此可见,充分利用信息,提高动态规划的效率,是非常有效的。此外,充分利用信息并不一定要以牺牲空间为代价,同样可以优化算法的空间复杂度。

三、 提高数值计算的效率

从前面的分析中,我们深深地体会到了动态规划的核心思想——充分利用已知信息。但这个思想并不仅限于动态规划。下面我们将看到,充分利用已知信息,对提高数值计算的效率,也十分有效。

我们看一道数值计算题:

【高精度计算问题】(湖南 1998 省赛试题)

输入 n,m,k , 计算 $S_m(n)$ 的后 k 位数。其中 $S_m(n)=1^m+2^m+...$ $+n^m$, $1 \le k \le 99$, $1 \le n,m \le 9999$ 。

<1>.分析

由于 k 可以达到 99,因此必须采用高精度计算。本题只要求出 $S_m(n)$ 的后 k 位数,所以,每次计算只取结果的后 k 位数即可。显然,计算 $S_m(n)$ 将耗费大量的时间用于乘幂运算。下面,我们分析乘幂运算的算法。

<2>.朴素的乘幂算法

```
根据乘幂的定义,我们将i自乘m次即可。
算法 3-1, 计算 i<sup>m</sup>
```

Func Power(i,m);

begin

SetValue(x,1); {x 是高精度数}

for k:=1 to m do

 $x:=Mul(x,i); \{Mul 是高精度乘法,返回x*y 的值\}$

Power:=x

end:

采用算法 3-1 计算 i^m,需要进行 M 次高精度乘法。

<3>.粗略利用信息,优化算法3-1

算法 3-1 对信息的利用很不充分。例如,要计算 i⁵,现在已经求出了 i³的值, 算法 3-1 会利用 i³和 i 的值, 求出 i⁴, 进而求出 i⁵。而实际上, 在计算 i³之前, 我 们已经求出了i²的值,将i³乘上i²,就可以求出i⁵。

我们用数组 p[k]保存已经计算出的 i^k的结果,在计算过程中,尽可能的使 用已经计算过的信息。例如,我们可以这样计算 i^{15} :

p[1]=i

p[2]=p[1]*p[1]

p[3]=p[2]*p[1]

p[6]=p[3]*p[3]

p[7]=p[6]*p[1]

p[14]=p[7]*p[7]

p[15]=p[14]*p[1]

这样,我们只用了 6 次高精度乘法,就求出了 i¹⁵。

从上面的例子可以看出,将一个已知结果平方,就可以只用一次乘法,求 出一个比较大的指数幂,根据这个思想就可得到算法 3-2:

$$i^{m} = \begin{cases} (i^{\frac{m}{2}})^{2} & \text{m为偶数} \\ i(i^{\frac{m-1}{2}})^{2} & \text{m为奇数} \end{cases}$$

```
算法3-2,计算i<sup>m</sup>
```

end:

```
Func Power(i,m);
 begin
  if m=1 then Power:=i
     else begin
       Temp:=Power(i,m div 2);
       Temp:=Mul(Temp,Temp);
      if Odd(m) then Power:=Mul(Temp,i)
           else Power:=Temp
     end
```

算法 3-2 计算 i^m需要 O(log₂m)次高精度乘法。这样,我们通过对信息的粗略 利用[8],将时间复杂度从 O(m)降到了 $O(\log_2 m)$ 。

算法 3-2 实质上就是二分法。采用二分法求乘幂,之所以比累乘的方法高效, 就在于它更加充分的利用了已知信息。

<4>.充分利用信息,进一步优化算法 3-2

注意到在计算 i^m 时,我们已经知道了 $1^m,2^m,...,(i-1)^m$ 的值,而这些值在算法 3-2 计算 i^m 时没有起任何作用。如果能够建立 i^m 与 $1^m,2^m,...,(i-1)^m$ 的关系,就可更快计算 i^m 。

例如,求 120^{m} 。这时,我们已经计算了 5^{m} 和 24^{m} 的值。显然, 5^{m} 和 24^{m} 相乘,就可以得到 120^{m} 。

当 i 是合数时,设 i=pq,其中 1 < p, q < i。显然, $i^m=(pq)^m=p^mq^m$ 。由于 p, q < i,因此在计算 i^m 时, p^m 和 q^m 都是可以直接利用的信息。这样,对于合数 i,我们只需要一次高精度乘法,就可以求出 i^m 。

采用这种方法得到算法记为算法 3-3。设 1...n 中,有 x 个合数,则算法 3-3 只做了 $(n-x)\log_2 m+x$ 次高精度乘法。自然数中素数的分布十分稀疏,实践证明,当 n=m=9999.k=99 时,算法 3-3 的效率是算法 3-2 的 5 倍。

<5>.小结 下面是三个算法的性能分析表:

	分析项目	算法 3-1	算法 3-2	算法 3-3
理论	时间复杂度	O(nm)	O(nlog ₂ m)	O(nlog ₂ m)
分析	空间复杂度	O(k)	O(k)	O(nk)
实际	N=M=100,K=99	0.1	< 0.05	< 0.05
运行	N=100,M=9999,K=99	20s	0.5s	0.1s
情况	N=M=1000,K=99	15s	3s	1s
	N=M=9999,K=99	>60s	55s	10s

在这个例子中,我们首先通过对信息的粗略利用,优化朴素的乘幂算法 3-1,得到采用二分法的算法 3-2。进一步分析发现,二分法在计算 i^m 时,没有利用已经求出的 $1^m, 2^m, ..., (i-1)^m$ 等信息,充分利用这些信息,得到了更快的算法 3-3。由于算法 3-3 需要保存一些已经求过的值 $i^{[9]}$,所以,该算法实质上是以空间为代价换取了时间。

四、 结束语

在搜索中加入记忆化信息提高回溯法的效率,改变动态规划中状态表示的 含义提高动态规划的效率,采用二分法提高数值计算的效率,都不同程度的体 现了对已知信息的充分利用。但仅使用这些常用技巧优化算法,仍可能存在多余 的运算。如果能够更加充分的利用已知信息,就可以收到更好的效果。

在算法中削去冗繁,关键在于找到可利用的已知信息,一旦把它们**充分**利用起来,就可以大大提高算法效率。

【参考文献】

- 1. 《信息学奥林匹克》. 1999(3)
- 2. 吴文虎,王健德、《实用算法与程序设计》,电子工业出版社,1998.01
- 3. 刘福生,王建德《青少年国际信息学(计算机)奥林匹克竞赛指导——人工智能搜索与程序设计》.电子工业出版社.1993.04
- 4. 《郑板桥集》

【附录】

间 摘自《郑板桥集》第206页,全诗如下:

题画竹

四十年来画竹枝 日间挥写夜间思 冗繁削尽留清瘦 画到生时是熟时

- [2] 见参考文献[2]。
- [3] 在后面的分析中可以看到,调用粗体部分程序段的总次数是

$$\sum_{i=0}^{n} \sum_{j=0}^{i} C_{i}^{j} = \sum_{i=0}^{n} 2^{i} = 2^{n+1}$$

故算法的时间复杂度为 $O(2^{n+1})=O(2^n)$ 。

[4] 也可以直接采用数学方法推导公式 1。但我认为,这比本文中使用的方法 更难掌握。在参考文献[1]中,给出了一个形式上更简单的计算公式,但这个公 式的设计也颇有难度。参考文献[1]中给出的公式是:

- [5] 本文中所有程序的运行环境均为 Pentium 100MHz, BP7.0 编译。
- $^{[6]}$ 如果我们边读数据边规划,就只要保存 V[i-1]和 V[i],而没有必要定义长度为 M 的数组 V。这样,算法的空间复杂度降到了 O(1)。
 - [7] 公式6可进一步化简:

$$\begin{aligned} \mathit{MaxF}[i] &= \max \left\{ \mathit{MaxF}[i-1], F[i-1] \right\} \\ &= \max \left\{ \mathit{MaxF}[i-1], \mathit{MaxFV}[i-1] * \mathit{V}[i-1] \right\} \\ \mathit{MaxF}[i] / \mathit{V}[i-1] &= \max \left\{ \mathit{MaxF}[i-1], \mathit{MaxFV}[i-1] * \mathit{V}[i-1] \right\} / \mathit{V}[i-1] \\ &= \max \left\{ \mathit{MaxF}[i-1] / \mathit{V}[i-1], \mathit{MaxFV}[i-1] * \mathit{V}[i-1] / \mathit{V}[i-1] \right\} \\ &= \max \left\{ \mathit{MaxF}[i-1] / \mathit{V}[i-1], \mathit{MaxFV}[i-1] \right\} \\ &\geq \mathit{MaxFV}[i-1] \\ \mathit{MaxFV}[i] &= \max \left\{ \mathit{MaxFV}[i-1], \mathit{MaxF}[i] / \mathit{V}[i-1] \right\} \\ &= \mathit{MaxF}[i] / \mathit{V}[i-1] \\ \mathit{MaxF}[i] &= \max \left\{ \mathit{MaxF}[i-1], \mathit{MaxFV}[i-1] * \mathit{V}[i-1] \right\} \\ &= \max \left\{ \mathit{MaxF}[i-1], \mathit{MaxF}[i-1] / \mathit{V}[i-2] * \mathit{V}[i-1] \right\} \end{aligned}$$

这样可以得到如下递推关系式:

 $MaxF[i] = max \{ MaxF[i-1], MaxF[i-1]/V[i-2]*V[i-1] \}$

在源程序 Pro_2.pas 中,给出了这个公式的算法 2-4。算法 2-4 的时空复杂度同算法 2-3,只是形式上更加简单。

[8] 值得说明的是,采用二分法求乘幂,并不是最充分利用已知信息的方法。例如,采用二分法计算 i¹⁵需要 6 次乘法,而实际上,我们只需 5 次乘法即可。

p[1]=i;

p[2]=p[1]*p[1]

p[3]=p[2]*p[1]

p[6]=p[3]*p[3]

p[9]=p[6]*p[3]

p[15]=p[9]*p[6]

要得到求乘幂的最优方案,需要耗费大量的时间(见参考文献[3])。由于二分法的计算次数,与最优的次数非常接近,因此,本文选择了二分法。

[9] 我们只需保存已算出的 $1^m, 2^m, ... 4999^m$ 的值即可。当然,还可以进一步优化空间复杂度,详见程序 $Pro\ 3.pas$ 。