

国际信息学奥林匹克竞赛指导

实用算法的分析 与程序设计

吴文虎 王建德 编著



电子工业出版社

PUBLISHING HOUSE OF ELECTRONICS INDUSTRY
URL <http://www.phei.co.cn>

409191

实用算法的分析 与程序设计

吴文虎 王建德 编著

33

电子工业出版社
Publishing House of Electronics Industry

内容简介

本书总结了历届国际奥林匹克竞赛(IOI)的试题特点及我国参赛选手的培训经验。书中许多例题取自历届大赛的试题及中国队选手的训练题目,针对问题讲解了解题的关键思路及如何灵活运用有关的算法知识。

JS189/32

书 名:实用算法的分析与程序设计

编 著 者:吴文虎 王建德

责任编辑:宋玉升

特约编辑:林波

责任校对:刘丽

排版制作:雄县电脑信息服务有限公司

印 刷 者:北京天竺颖华印刷厂

装 订 者:三河市金马印装有限公司

出版发行:电子工业出版社出版、发行 URL:<http://www.phei.com.cn>

北京市海淀区万寿路173信箱 邮编100036 发行部电话:68214070

经 销:各地新华书店经销

开 本:787×1092 1/16 印张:22.5 字数:500千字

版 次:1998年1月第一版 1998年1月第一次印刷

书 号: ISBN 7-5053-4402-1
TP·2036

定 价:28.00元

凡购买电子工业出版社的图书,如有缺页、倒页、脱页者,本社发行部负责调换
版权所有·翻印必究

前 言

国际信息学奥林匹克 (International Olympiad in Informatics, 简称 IOI) 是联合国教科文组织倡议和发起的, 在世界范围对青少年普及计算机知识的活动, 也是世界五大学科竞赛之一。

IOI 的宗旨是, 通过竞赛形式, 对有才华的青少年起到激励作用, 促其能力得以发展; 让青少年彼此建立联系, 推动知识与经验的交流, 促进合作与了解; 宣传信息学这一新兴学科, 给学校这一类课程注入活力, 增加动力, 启发新的思路; 建立起教育工作者与专家之间的国际联系, 推进学术思想的交流。

中国是首届参赛的十三个国家之一。从 1989 年到 1996 年, IOI 已举办了 8 届, 参赛国家和地区近 60 个。中国每年派出代表队, 共有 31 人次参赛, 并全部获奖, 累计金牌 17 块、银牌 6 块、铜牌 8 块。总分成绩多次名列世界之冠。信息学竞赛是智力与用计算机解题能力的较量。中国学生在历届竞赛中显露出自己的才华, 带动了一大批有志于攀登科学高峰的青少年投身于学习计算机知识、掌握计算机技能的热潮。十三年前小平同志以伟大政治家的远见卓识提出: “计算机的普及要从娃娃做起”, 今天重温, 倍感亲切。让中国的孩子们从小就接触电脑, 学用电脑, 是落实“科教兴国”战略的一项重要举措。

计算机是现代科技的基础, 它的出现和发展把社会生产力水平提到前所未有的高度, 开创了新的信息时代。在这样一个时代, 电脑与电脑文化使人类社会欣欣向荣, 充满生机。人们越来越认识到, 计算同语言一样, 是人们每时每刻都离不开的东西。现代计算已经成为重要的科学研究方法, 其重要性可与理论研究和实验研究并驾齐驱, 电脑成了“人类通用的智力工具”, 掌握电脑文化已经成为发挥聪明才智和创造能力的一个素质条件。在新的世纪, 每个人都将经历电脑文化的洗礼, 不管你愿意也罢, 不愿意也罢。

参加奥赛的青少年在学用电脑方面更上了一层楼, 从小培养他们的兴趣与能力, 使他们在进入高等院校学习时如鱼得水, 有的人取得了博士学位。

为进一步推动计算机普及工作, 我们总结了指导奥赛选手学习的经验, 积累了一些资料, 编写了这本书, 起名为《实用算法的分析与程序设计》。书中的许多例题, 取自历届世界大赛的试题和中国队选手训练的题目。众所周知, 计算机解题的核心是算法设计, 而设计算法的关键在于思路。本书针对一些问题, 既介绍基本算法, 更着力分析解题的关键思路。我们不提倡死套算法, 而是针对不同问题, 灵活地运用有关算法知识, 在这一过程中让学生去发挥自己的创造性, 达到高效、简捷和最优。我们希望这本书起到抛砖引玉的作用, 希望读者的做法和解法会比书中所讲的更好。如果是这样, 那么我们构思这本书的初衷: “用电脑帮助人脑开发”就算达到了。

中国计算机学会普及委员会主任
国际信息学奥林匹克中国队总教练
吴文虎 1997.4.5.

目 录

第一章 基础算法	(1)
§ 1.1 递推法	(1)
一、倒推法	(2)
二、顺推法	(4)
§ 1.2 贪心法	(8)
§ 1.3 递归法	(18)
§ 1.4 分治法	(22)
§ 1.5 枚举法	(31)
§ 1.6 模拟法	(40)
第二章 顺序统计算法和中位数	(50)
§ 2.1 顺序统计的算法	(50)
一、划分方法	(51)
二、二分法求解	(52)
§ 2.2 中位数的应用	(53)
第三章 有关数论的算法	(60)
§ 3.1 求最大公约数	(60)
§ 3.2 求解模线性方程	(63)
§ 3.3 求解模线性方程组	(68)
§ 3.4 模取幂运算	(71)
§ 3.5 素数的测试	(72)
§ 3.6 整数的因子分解	(74)
第四章 计算几何学	(78)
§ 4.1 线段的性质	(78)
§ 4.2 确定任意一对线段是否相交	(83)
§ 4.3 寻找凸包	(91)
一、graham 扫描法	(92)
二、Jarvis 步进法	(101)
§ 4.4 寻找最近点对	(106)
第五章 显式图的基本算法	(113)
§ 5.1 显式图的表示	(113)
一、邻接表	(113)
二、邻接矩阵	(114)
§ 5.2 宽度优先搜索	(115)
§ 5.3 深度优先搜索	(128)
§ 5.4 有向图的最短路问题	(143)
一、单源最短路径问题	(144)
二、每对顶点间的最短路径问题	(148)
第六章 隐式图的基本算法	(163)
§ 6.1 回溯法的讨论	(163)
一、如何求 n 皇后问题	(163)

二、回溯法的算法分析和程序框架	(167)
三、应用算法框架解题	(170)
四、回溯法的深入	(171)
§6.2 广度优先搜索	(177)
§6.3 双向广度优先搜索	(193)
§6.4 分支定界法	(203)
一、分支定界法算法思想	(203)
二、分支定界法的算法框架	(206)
三、应用框架解题	(209)
§6.5 A* 算法	(213)
一、计算估价函数 $F(N)$	(214)
二、按 F 值递增顺序排列待扩展结点	(214)
三、检查调整重合状态	(216)
四、A* 算法框架	(217)
五、使用 A* 算法求 8 数码问题	(224)
六、分阶段 A* 算法	(228)
§6.6 博弈树	(232)
一、博弈树的数据结构和算法思想	(232)
二、博弈树的算法框架	(237)
三、应用框架解题的一个实例	(242)
第七章 网络流的算法	(250)
§7.1 基本概念和基本定理	(251)
一、网络与流	(251)
二、可行流与最大流	(251)
三、可改进路 P	(252)
四、截集与截量	(253)
五、多个源和多个汇的网络	(254)
§7.2 寻求最大流的标号法	(255)
§7.3 最小费用最大流问题	(267)
§7.4 网络流算法的应用	(273)
第八章 动态程序设计	(303)
§8.1 矩阵链乘法	(303)
一、最优括号化的结构	(305)
二、递归定义最优解的值	(305)
三、按自上而下记忆化方式或自底向上的方式求最优解	(307)
四、构造最优解的方法	(309)
§8.2 最长公共子序列	(312)
一、刻画 LCS 问题的最优解的结构	(312)
二、递归定义 LCS 的长度值	(313)
三、按自底向上方式计算 LCS 的长度	(313)
四、构造一个最长公共子序列	(314)
§8.3 应用举例	(315)
第九章 题库	(330)
一、神秘的大陆	(330)

二、迷宫车间	(331)
三、Hamilton 机器人	(332)
四、魔方工具包	(333)
五、Tom、Jerry 和奶酪	(334)
六、债务	(335)
七、Sinistra 的城市	(336)
八、游戏	(337)
九、加法链	(337)
十、黑白棋	(338)
十一、化妆品	(339)
十二、花园	(340)
十三、晚会	(341)
十四、最短路径	(342)
十五、车用地图	(343)
十六、运输地图	(344)
十七、覆盖框	(345)
十八、错链	(346)
十九、高科技计划	(350)
二十、排序序列	(350)

第一章 基础算法

算法是一组（有限个）规则，它为某个特定问题提供了解决问题的运算序列。通俗点说，就是计算机解题的过程。在这个过程中，无论是形成解题思路还是编写程序，都是在实施某种算法。前者是推理实现的算法，后者是操作实现的算法。

计算机解题的核心是算法设计。一个算法应该具有以下五个重要特征：

- (1) 有穷性 一个算法必须保证执行有限步之后结束；
- (2) 确切性 算法的每一步骤必须确切定义；
- (3) 输入 一个算法有 0 个或多个输入，以刻划运算对象的初始情况。所谓 0 个输入是指算法本身定出了初始条件；
- (4) 输出 一个算法有一个或多个输出，以反映对输入数据加工后的结果。没有输出的算法是毫无意义的；
- (5) 能行性 算法原则上能够精确地运行，而且人们用笔和纸做有限次即可完成。

下面，我们对构成算法所依据的一些基本方法（公式、方案、原则），即解题思路展开讨论，对于读者来说，为了获得一个既有效又优美的算法，必须了解一些基本的常用的算法设计思路。

§1.1 递推法

有一类试题，每相邻两项数之间的变化有一定的规律性，我们可将这种规律归纳成如下简捷的递推关系式：

$$F_n = g(F_{n-1})$$

这就在数的序列中，建立起后项和前项之间的关系。然后从初始条件（或最终结果）入手，一步步地按递推关系式递推，直至求出最终结果（或初始值）。很多程序就是按这样的方法逐步求解的。如果对一个试题，我们要是能找到后一项数与前一项数的关系并清楚其起始条件（最终结果），问题就好解决，让计算机一步步算就是了。让高速的计算机从事这种重复运算，可真正起到“物尽其用”的效果。

递推分倒推法和顺推法两种形式。一般分析思路：

```
if 求解初始条件  $F_1$ 
then begin { 倒推 }
    由题意（或递推关系）确定最终结果  $F_n$ ；
    求出倒推关系式  $F_{i-1} = g'(F_i)$ ；
     $i = n$ ； { 从最终结果  $F_n$  出发进行倒推 }
    while 当前结果  $F_i$  非初始值  $F_1$  do 由  $F_{i-1} = g(F_i)$  倒推前项；
    输出倒推结果  $F_1$  和倒推过程；
```



```

    end {then}
else begin {顺推}
    由题意 (或递推关系) 确定初始值  $F_1$  (边界条件);
    求出顺推关系式  $F_i = g(F_{i-1})$ ;
     $i = 1$ ; {由边界条件  $F_1$  出发进行顺推}
    while 当前结果  $F_i$  非最终结果  $F_n$  do 由  $F_i = g(F_{i-1})$  顺推后项;
    输出顺推结果  $F_n$  和顺推过程;
    end; {else}

```

一、倒推法

所谓倒推法，就是在不知初始值的情况下，经某种递推关系而获知问题的解或目标，再倒过来，推知它的初始条件。因为这类问题的运算过程是一一映射的，故可分析得其递推公式。然后再从这个解或目标出发，采用倒推手段，一步步地倒推到这个问题的初始陈述。

下面举例说明。

【例 1】贮油点

一辆重型卡车欲穿过 1000 公里的沙漠，卡车耗油为 1 升/公里，卡车总载油能力为 500 公升。显然卡车装一次油是过不了沙漠的。因此司机必须设法在沿途建立几个储油点，使卡车能顺利穿越沙漠，试问司机如何建立这些贮油点？每一贮油点应存多少汽油，才能使卡车以消耗最少汽油的代价通过沙漠？

算法分析：

编程计算及打印建立的贮油点序号，各贮油点距沙漠边沿出发的距离以及存油量。

No.	distance (k . m .)	oil (litre)
1	× ×	× ×
2	× ×	× ×
3	× ×	× ×
...

设 $dis[i]$ —第 i 个贮油点至终点 ($i = 0$) 的距离；

$oil[i]$ —第 i 个贮油点的存贮油量；

我们可以用倒推法来解决这个问题。从终点向始点倒推，逐一求出每个贮油点的位置及存油量。图 1.1-1 表示倒推时的返回点。

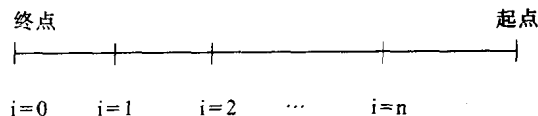


图 1.1-1

从贮油点 i 向贮油点 $i+1$ 倒推的策略是，卡车在点 i 和点 $i+1$ 间往返若干次。卡车每次返回 $i+1$ 处时正好耗尽 500 公升汽油，而每次从 $i+1$ 处出发时又必须装足 500 公升汽油。两点之间的距离必须满足在耗油最少的条件下使 i 点贮足 $i \cdot 500$ 公升汽油的要求 ($0 \leq i \leq n-1$)。具体地讲，第一个贮油点 $i=1$ 应距终点 $i=0$ 处 500km，且在该处贮藏 500

公升汽油，这样才能保证卡车能由 $i=1$ 处到达终点 $i=0$ 处，这就是说

$$\text{dis}[1] = 500 \quad \text{oil}[1] = 500;$$

为了在 $i=1$ 处贮藏 500 公升汽油，卡车至少从 $i=2$ 处开两趟满载油的车至 $i=1$ 处。所以 $i=2$ 处至少贮有 2×500 公升汽油，即 $\text{oil}[2] = 500 \times 2 = 1000$ 。另外，再加上从 $i=1$ 返回至 $i=2$ 处的一趟空载，合计往返 3 次。三次往返路程的耗油量按最省要求只能为 500 公升，即 $d_{12} = 500/3 \text{km}$ ，

$$\text{dis}[2] = \text{dis}[1] + d_{12} = \text{dis}[1] + 500/3$$

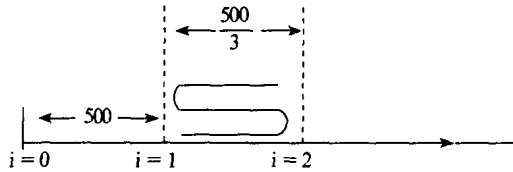


图 1.1-2

为了在 $i=2$ 处贮存 1000 公升汽油，卡车至少从 $i=3$ 处开三趟满载油的车至 $i=2$ 处。所以 $i=3$ 处至少贮有 3×500 公升汽油，即 $\text{oil}[3] = 500 \times 3 = 1500$ 。加上 $i=2$ 至 $i=3$ 处的二趟返程空车，合计 5 次。路途耗油量亦应 500 公升，即 $d_{23} = 500/5$ ，

$$\text{dis}[3] = \text{dis}[2] + d_{23} = \text{dis}[2] + 500/5;$$

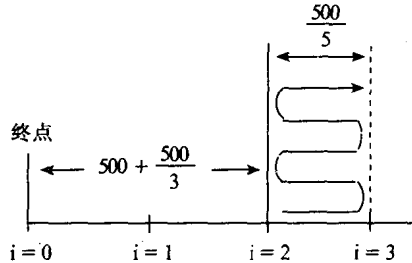


图 1.1-3

依次类推，为了在 $i=k$ 处贮藏 $k \times 500$ 公升汽油，卡车至少从 $i=k+1$ 处开 k 趟满载车至 $i=k$ 处，即 $\text{oil}[k+1] = [k+1] \times 500 = \text{oil}[k] + 500$ ，加上从 $i=k$ 返回 $i=k+1$ 的 $k-1$ 趟返程空车，合计 $2k-1$ 次。这 $2k-1$ 次总耗油量按最省要求为 500 公升，即 $d_{k,k+1} = 500/(2k-1)$ ，

$$\begin{aligned} \text{dis}[k+1] &= \text{dis}[k] + d_{k,k+1} \\ &= \text{dis}[k] + 500/(2k-1); \end{aligned}$$

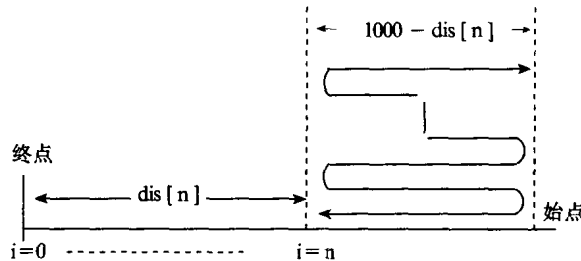


图 1.1-4

最后, $i=n$ 至始点的距离为 $1000 - \text{dis}[n]$, $\text{oil}[n] = 500 * n$ 。为了在 $i=n$ 处取得 $n * 500$ 公升汽油, 卡车至少从始点开 $n+1$ 次满载车至 $i=n$, 加上从 $i=n$ 返回始点的 n 趟返程空车, 合计 $2n+1$ 次, $2n+1$ 趟的总耗油量应正好为 $(1000 - \text{dis}[n]) * (2n+1)$, 即始点藏油为 $\text{oil}[n] + (1000 - \text{dis}[n]) * (2n+1)$ 。

下面为程序题解:

```

program oil_lib;
var
  k: integer; { 贮油点位置序号 }
  d,          { 累计终点至当前贮油点的距离 }
  d1: real;   { i=n 至始点的距离 }
  oil, dis: array [1.. 10] of real;
  i: integer; { 辅助变量 }
begin
  writeln ('NO.', ' distance (k. m)': 30, ' oil(1.)': 80);
  k := 1;
  d := 500; { 从 i=1 处开始向始点倒推 }
  dis[1] := 500;
  oil[1] := 500;
  repeat
    k := k + 1;
    d := d + 500 / (2 * k - 1);
    dis[k] := d;
    oil[k] := oil[k - 1] + 500;
  until d >= 1000;
  dis[k] := 1000; { 置始点至终点的距离值 }
  d1 := 1000 - dis[k - 1]; { 求 i=n 处至始点的距离 }
  oil[k] := d1 * (2 * k + 1) + oil[k - 1]; { 求始点藏油量 }
  for i := 0 to k do { 由始点开始, 逐一打印始点至当前贮油点的距离和藏油量 }
    writeln (i, 1000 - dis[k - i]: 30, oil[k - i]: 80);
end. {main}

```

二、顺推法

倒推法的逆过程是顺推法, 即由边界条件出发, 通过递推关系式推出后项值, 再由后项值按递推关系式推出再后项值……, 依次递推, 直至从问题初始陈述向前推进到这个问题的解为止。

下面举例说明。

【例 2】实数数列

一个实数数列共有 N 项, 已知

$$a_i = (a_{i-1} - a_{i+1})/2 + d, (1 < i < N) (N < 60)$$

键盘输入 N, d, a_1, a_n, m , 输出 a_m 。

输入数据均不需判错。

算法分析:

该题的数学味颇浓。解题前需耐下心来, 对公式

$$A_i = (A_{i-1} - A_{i+1})/2 + D \quad (1 < i < N) \quad (n < 60)$$

作一番推敲, 探讨其数值变换规律。不然的话, 会无从入手。

令 $X = A_2$ $S_2[i] = (P_i, Q_i, R_i)$ 表示 $A_i = P_i X + Q_i D + R_i A_1$;

我们可以根据

$$\begin{aligned} A_i &= A_{i-2} - 2A_{i-1} + 2D \\ &= P_i X + Q_i D + R_i A_1 \end{aligned}$$

推出公式

$$P_i X + Q_i D + R_i A_1 = (P_{i-2} - 2P_{i-1}) X + (Q_{i-2} - 2Q_{i-1} + 2) D + (R_{i-2} - 2R_{i-1}) A_1$$

比较等号两端 X, D 和 A_1 的系数项, 可得

$$P_i = P_{i-2} - 2P_{i-1}$$

$$Q_i = Q_{i-2} - 2Q_{i-1} + 2$$

$$R_i = R_{i-2} - 2R_{i-1}$$

加上两个边界条件

$$P_1 = 0 \quad Q_1 = 0 \quad R_1 = 1 \quad (A_1 = A_1)$$

$$P_2 = 1 \quad Q_2 = 0 \quad R_2 = 0 \quad (A_2 = A_2)$$

根据 P_i, Q_i, R_i 的递推式, 可以计算出

$$S_2[1] = (0, 0, 1);$$

$$S_2[2] = (1, 0, 0);$$

$$S_2[3] = (-2, 2, 1);$$

$$S_2[4] = (5, -2, -2);$$

$$S_2[5] = (-12, 8, 5);$$

.....

$$S_2[i] = (P_i, Q_i, R_i);$$

.....

$$S_2[N] = (P_N, Q_N, R_N);$$

有了上述基础, A_m 便不难求得。有两种方法:

1. 由于 A_N, A_1 和 P_N, Q_N, R_N 已知, 因此可以先根据公式

$$A_2 = A_N - Q_N D - R_N A_1 / P_N$$

求出 A_2 。然后将 A_2 代入公式

$$A_3 = A_1 - 2A_2 + 2D$$

求出 A_3 。然后将 A_3 代入公式

$$A_4 = A_2 - 2A_3 + 2D$$

求出 A_4 。然后将 A_4 代入公式

.....

求出 A_{i-1} 。然后将 A_{i-1} 代入公式

$$A_i = A_{i-2} - 2A_{i-1} + 2D$$

求出 A_i 。依次类推，直至递推至 A_M 为止。

上述算法的缺陷是，由于 A_2 是两数相除的结果，而除数 P_N 递增，因此精度误差在所难免，以后的递推过程又不断地将误差扩大，以至当 M 超过 40 时，求出的 A_M 明显偏离正确值。显然，这种算法虽简单但不可靠。

2. 我们令 $A_2 = A_2$, $A_3 = X$, 由 $S_3[i] = (P_i, Q_i, R_i)$ 表示 $A_i = P_i X + Q_i D + R_i A_2$ ($i \geq$

2) 可计算得出

$$S_3[2] = (0, 0, 1) = S_2[1];$$

$$S_3[3] = (1, 0, 0) = S_2[2];$$

$$S_3[4] = (-2, 2, 1) = S_2[3];$$

$$S_3[5] = (5, -2, -2) = S_2[4];$$

.....

$$S_3[i] = (\dots\dots\dots) = S_2[i-1];$$

.....

$$S_3[N] = (\dots\dots\dots) = S_2[N-1];$$

再令 $A_3 = A_3$, $A_4 = X$, 由 $S_4[i] = (P_i, Q_i, R_i)$ 表示 $A_i = P_i X + Q_i D + R_i A_3$ ($i \geq$

3) 可计算得出

$$S_4[3] = (0, 0, 1) = S_3[2] = S_2[1];$$

$$S_4[4] = (1, 0, 0) = S_3[3] = S_2[2];$$

$$S_4[5] = (-2, 2, 1) = S_3[4] = S_2[3];$$

.....

$$S_4[i] = (\dots\dots\dots) = S_3[i-1] = S_2[i-2];$$

.....

$$S_4[N] = (\dots\dots\dots) = S_3[N-1] = S_2[N-2];$$

依次类推，我们可以发现一个有趣的式子：

$$A_N = P_{N-i+2} * A_i + Q_{N-i+2} * D + R_{N-i+2} * A_{i-1}, \text{ 即}$$

$$A_i = (A_N - Q_{N-i+2} * D - R_{N-i+2} * A_{i-1}) / P_{N-i+2}$$

我们从已知量 A_1 和 A_N 出发，依据上述公式顺序递推 A_2, A_3, \dots, A_M 。由于 P_{N-i+2} 递减，因此最后得出的 A_M 要比第一种算法趋于精确。

下面给出程序题解：

```
program ND1P4;
const
  maxn    = 60;
var
```

```

n, m, i   : integer ;
d         : real ;
list      : array [ 1..maxn ] of real ;      { list [ i ] —— 对应  $a_i$  }
s         : array [ 1..maxn, 1..3 ] of real ; { S [ i, 1 ] —— 对应  $P_i$  ;
                                                S [ i, 2 ] —— 对应  $Q_i$  ;
                                                S [ i, 3 ] —— 对应  $R_i$  }

```

```

procedure init ;

```

```

begin
  write ( ' n m d =' ) ;
  readln ( n , m , d ) ;      { 输入项数、输出项序号和常数 }
  write ( ' a1 a' , n , ' =' ) ;
  readln ( list [ 1 ] , list [ n ] ) ; { 输入  $a_1$  和  $a_n$  }
end ; { init }

```

```

procedure solve ;

```

```

begin
  s [ 1, 1 ] := 0 ; s [ 1, 2 ] := 0 ; s [ 1, 3 ] := 1 ;
  { 求递推边界 (  $P_1, Q_1, R_1$  ) 和 (  $P_2, Q_2, R_2$  ) }
  s [ 2, 1 ] := 1 ; s [ 2, 2 ] := 0 ; s [ 2, 3 ] := 0 ;
  { 根据公式  $P_i \leftarrow P_{i-2} - 2 * P_{i-1}$  }
  {  $Q_i \leftarrow Q_{i-2} - 2 * Q_{i-1}$  }
  {  $R_i \leftarrow R_{i-2} - 2 * R_{i-1}$  }
  { 递推 (  $P_3, Q_3, R_3$  ) ... (  $P_n, Q_n, R_n$  ) }
  for i := 3 to n do
    begin
      s [ i, 1 ] := s [ i-2, 1 ] - 2 * s [ i-1, 1 ] ;
      s [ i, 2 ] := s [ i-2, 2 ] - 2 * s [ i-1, 2 ] + 2 ;
      s [ i, 3 ] := s [ i-2, 3 ] - 2 * s [ i-1, 3 ] ;
    end ; { for }
end ; { solve }

```

```

procedure main ;

```

```

begin
  solve ;      { 求 (  $P_1, Q_1, R_1$  ) .. (  $P_n, Q_n, R_n$  ) }
  { 根据公式  $A_i = (A_n - Q_{n-i+2} * d - R_{n-i+2} * A_{i-1}) / P_{n-i+2}$  }
  { 递推  $A_2 .. A_m$  }
  for i := 2 to m do

```

```

    list[i] :=(list[n]-s[n-i+2, 2]*d -s[n-i+2, 3]*list[i-1])/s[n-i+2, 1];
    writeln(' a', m, ' =', list[m]: 20: 10);    { 输出 Am }
end; {main}

begin
    init;    { 输入数据 }
    main;    { 递推和输出 Am }
    readln;
end. {main}

```

§1.2 贪心法

和 §1.1 节中所讲的顺推法相仿，贪心法也是从问题的某一个初始解出发，向给定的目标递推。但不同的是，推进的每一步不是依据某一固定的递推式，而是做一个当时看似最佳的贪心选择，不断地将问题实例归纳为更小的相似的子问题，并期望通过所做的局部最优选择产生出一个全局最优解。

问题是，这种局部贪心的选择是否可以得出全局最优解呢？在某些情况下是可以的。例如：

【例 1】删数问题

键盘输入一个高精度的正整数 N ，去掉其中任意 S 个数字后剩下的数字按原左右次序组成一个新的正整数。编程对给定的 N 和 S ，寻找一种方案使得剩下的数字组成的新数最小。

输出应包括所去掉的数字的位置和组成的新的正整数。（ N 不超过 240 位）
输入数据均不需判错。

算法分析：

首先我们必须注意，试题中正整数 N 的有效位数为 240 位，而计算机中整数有效位（包括符号位）充其量也不过 11 位，无论如何也达不到试题的数位要求。因此，必须采用可含 256 个字符的字串来替代整数。

以字串形式输入 N ，使用尽可能逼近目标的贪心法来逐一删去其中 S 个数符，每一步总是选择一个使剩下的数最小的数符删去。之所以作出这样贪心的选择，是因为删 S 个数符的全局最优解，包含了删一个数符的子问题的最优解。

为了保证删 1 个数符后的数最小，我们按高位→低位的方向搜索递减区间。若不存在递减区间，则删尾数符；否则删递减区间的首字符，这样形成了一个新数串。然后回到串首，重复上述规则，删下一数符……依此类推，直至删除 S 个数符为止。

例如： $N='178543'$ ， $S=4$ ，删数过程如下：

```

N=' 1 7 8 5 4 3'
      ↓
      ' 1 7 5 4 3'
            ↓
            ' 1 5 4 3'
                  ↓
                  ' 1 4 3'
                        ↓
                        ' 1 3'

```

显然，按上述规则删去 S 个数符后，剩余 N-S 个数符组成的新数必定最小。

下面是程序题解：

```

PROGRAM Find_Min_Integer;
USES
  Crt;
VAR
  N          : string; { 数串 }
  S, i       : integer; { S——被删的数字个数 }
BEGIN
  clrscr;
  write('N=');  readln(N); { 输入数串 }
  write('S=');  readln(S); { 输入应删的数字个数 }
  while S>0 do begin { 逐一删去 S 个数符 }
    i:=1;
    while (i<length(N)) and (N[i]<=N[i+1]) do inc(i); { 搜索递减区间 }
    delete(N, i, 1); { 删去该区间的首数符 }
    dec(S);
  end; { while }
  while (length(N)>1) and (N[1]='0') do delete(N, 1, 1);
  { 删去串头的无用零 }
  writeln(N); { 输出剩下的数码 }
END. {main}

```

读者在看了上述题解后，自然会提出这样一个问题：对一个最优化问题，我们怎样才能知道它是否适用于贪心算法求解？没有一个通用的方法。但适用于贪心策略求解的大多数问题都有两个特点：

1. 贪心选择性质——可通过做局部最优（贪心）选择来达到全局最优解

贪心策略通常是自顶向下做的。第一步为一个贪心选择，将原问题变成一个相似的、但规模更小的问题，而后的每一步都是当前看似最佳的选择。这种选择可能依赖于已作出的所有选择，但不依赖有待于做的选择或子问题的解。从求解的全过程来看，每

一次贪心选择都将当前问题归纳为更小的相似子问题，而每一个选择都仅做一次，无重复回溯过程，因此贪心法有较高的时间效率。

例如【例 1】中，设正整数 N 有 p 位。第一步选择一个使剩下的 $p-1$ 位数最小的数符删去，把问题归纳为在 $p-1$ 位正整数中去掉 $S-1$ 个数字后的新数最小的子问题；第二步再选择一个使得剩下的新数最小的数符删去，又把问题归纳为在 $p-2$ 位正整数中去掉 $S-2$ 个数字后的新数最小的子问题……每次选择中，已删去的数不允许再删，而当前选择又不受将来删的数的影响。依照上述方法不断将问题归纳为更小的互为独立的子问题，直至删除 s 个数符为止。显然删数问题符合贪心选择性质。

2. 最优子结构——问题的最优解包含了子问题的最优解

例如【例 1】中， $N='178543'$ ， $S=4$ 。第一步的贪心选择为删 '8'，即第一个子问题的最优解为 '8'；第二步的贪心选择为删 '7'，即第二个子问题（第一个子问题的子问题）的最优解为 '7'；继后的第三个，第四个子问题的最优解分别为 '5' 和 '4'。很显然，问题的最优解包含了四个子问题的最优解，因此删数问题具有最优子结构性质。

但问题是，对所有具备最优子结构的问题是否都可采用贪心策略呢？不一定。下面，我们来考察一个经典优化问题的两种变形。

【例 2】背包问题

有一个贼在偷窃一家商店时发现 N 件物品：第 i 件物品值 V_i 元，重 W_i 磅，($1 \leq i \leq n$)，此处 V_i 和 W_i 都是整数。他希望带走的东西越值钱越好，但他的背包中最多只能装下 W 磅的东西 (W 为整数)。有两种偷窃方式：

1) 0-1 背包问题

如果每件物品或被带走或被留下，小偷应该带走哪几件东西？

2) 部分背包问题

如果允许小偷可带走某个物品的一部分，小偷应该带走哪几件东西，每件东西的重量是多少？

算法分析：

两种背包问题都具有最优化结构性质：

对于 0-1 背包问题，考虑重量至多为 W 磅的最值钱的一包东西。如果我们从中去掉物品 J ，余下的必须是窃贼从其余的 $n-1$ 件物品中可带走的重量至多为 $W-W_J$ 的最值钱的一件东西；如果我们再从中去掉物品 i ，余下的也必须是窃贼从其余 $n-2$ 件可带走的、重量至多为 $W-W_J-W_i$ 的最值钱的一件东西……，依次类推。

对于部分背包问题，如果我们考虑从最优货物中去掉某物品 J 的重量 W_p ($W_J \geq W_p$)，则余下的物品必须是窃贼可以从 $N-1$ 件原有物品和物品 J 的 W_J-W_p 中可带走的、重量至多为 $W-W_p$ 的最值钱的一件东西……，依次类推。

我们可采用贪心策略来解决部分背包问题：

先对每件物品计算其每磅价值 V_i/W_i ，然后按每磅价值单调递减的顺序对所有物品排序。例如，总共有三件物品和一个背包。