

计算方法

北京大学地球物理系数值预报进修班

一九七四年三月

# 目 录

## 第一章 插值法

- §1 引言
- §2 差分概念
- §3 牛顿插值公式
- §4 坡格翰日插值公式
- §5 样条拟合 (spline)
- §6 小结

## 第二章 双曲型偏微分方程的差分法

- §1. 什么是双曲型偏微分方程?
- §2 双曲型方程的模型  $\frac{\partial^2 p}{\partial t^2} + c \frac{\partial^2 p}{\partial x^2} = 0$
- §3 初值问题 (2.12) 的几种差分格式
- §4 差分格式的收敛性、收敛的必要条件
- §5 差分格式的稳定性, 冯·诺依曼 (von Neumann) 必要条件
- §6 拉克斯 (Lax) 格式, 正型差分格式
- §7 拉克斯—温德罗夫 (Lax-Wendroff) 格式
- §8 隐式格式和迭代格式 (欧拉向后公式).
- §9 交替格式和计算机波
- §10. 三维问题的稳定性条件
- §11. 非线性平流项的差分和非线性不稳定
- §12 小结

## 第三章 椭圆型方程的数值方法

- §1. 何謂椭圆型方程？
- §2 椭圆型方程的差分格式
- §3 椭圆型差分方程组的特点
- §4 迭代法的想法及类型
- §5 简单迭代法和塞得耳 (Seidel) 迭代法
- §6 简单迭代法和塞得耳迭代法的收敛性及收敛速度
- §7 里查遜 (Richardson) 迭代法及其收敛速度
- §8 付一相氏 (Frankel - Young) 超松弛法及其收敛性
- §9 有限单元法
- §10. 小結。

# 第一章 插值法

## §1 引论

在很多实际问题中，常有对应于一些测量值 $x_i$ 有一些测量的函数值 $y_i$ ，即通常给出值

$$(x_0, y_0), (x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n) \quad (1.1)$$

我们期望找一个 $x$ 和 $y$ 的函数关系

$$y = f(x) \quad (1.2)$$

它要通过我们的点 $(x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$ ，而且对其它的 $x$ 值，我们希望通过 $y = f(x)$ 求到“合理”的 $y$ 值。

问题是怎麽叫“合理”呢？下面中已知五个点。

$$(x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_4, y_5)$$

有三种不同的曲线通过

这五个点。虚线是两

点间都是直线，粗虚线

是平滑弧线，实线是有

奇異性的极蕩曲线。如果我们没有其它的要求资料给出，我们一般就选择平滑的弧线作为最“合理”的。这样一种问题，叫曲线拟合问题。

曲线拟合大致有两种类型。

一种类型是从物理上可能知道函数的形式。例如已知三

点值 $(0, 0), (1, 1), (2, 1)$ ，又知道函数是直线形式即

$$y = C_1 + C_2 x \quad (1.3)$$

怎么决定常数 $C_1, C_2$ 呢？但是此时就不能保证函数通过所有的

点，即总误差

$$\begin{cases} (C_1 + C_2 \cdot 0) - 0 = \bar{\delta}_1 \\ (C_1 + C_2 \cdot 1) - 1 = \bar{\delta}_2 \\ (C_1 + C_2 \cdot 2) - 1 = \bar{\delta}_3 \end{cases}$$

或

$$\begin{cases} C_1 = \bar{\delta}_1 \\ C_1 + C_2 - 1 = \bar{\delta}_2 \\ C_1 + 2C_2 - 1 = \bar{\delta}_3 \end{cases} \quad (1.4)$$

为了决定  $C_1, C_2$ ，我们使得误差的平方和最小，即

$$\bar{\delta}_1^2 + \bar{\delta}_2^2 + \bar{\delta}_3^2 = \text{最小} \quad (1.5)$$

因为 (1.5) 是  $C_1, C_2$  的函数，要求 (1.5) 最小，必要是

$$\begin{cases} \frac{\partial(\bar{\delta}_1^2 + \bar{\delta}_2^2 + \bar{\delta}_3^2)}{\partial C_1} = 0 \\ \frac{\partial(\bar{\delta}_1^2 + \bar{\delta}_2^2 + \bar{\delta}_3^2)}{\partial C_2} = 0 \end{cases} \quad (1.6)$$

即

$$\begin{cases} 2\bar{\delta}_1 \frac{\partial \bar{\delta}_1}{\partial C_1} + 2\bar{\delta}_2 \frac{\partial \bar{\delta}_2}{\partial C_1} + 2\bar{\delta}_3 \frac{\partial \bar{\delta}_3}{\partial C_1} = 0 \\ 2\bar{\delta}_1 \frac{\partial \bar{\delta}_1}{\partial C_2} + \bar{\delta}_2 \frac{\partial \bar{\delta}_2}{\partial C_2} + 2\bar{\delta}_3 \frac{\partial \bar{\delta}_3}{\partial C_2} = 0 \end{cases} \quad (1.7)$$

将 (1.4) 式代入 (1) 得

$$C_1 + (C_1 + (2-1)) + (C_1 + 2C_2 - 1) = 0$$

$$C_1 \cdot 0 + (C_1 + C_2 - 1) + (C_1 + 2C_2 - 1) \cdot 2 = 0$$

或

$$\begin{cases} 3C_1 + 3C_2 = 2 \\ 3C_1 + 5C_2 = 3 \end{cases}$$

由此解出  $C_1 = \frac{1}{6}$        $C_2 = \frac{1}{2}$

则所求的曲线拟合是

$$y = \frac{1}{6} + \frac{1}{2}x$$

曲线拟合的另一种类型就是插值，它并不要求建立一个拟合曲线  $f(x)$  的表达式，而是希望把除  $(x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$  点以外的点相对应的

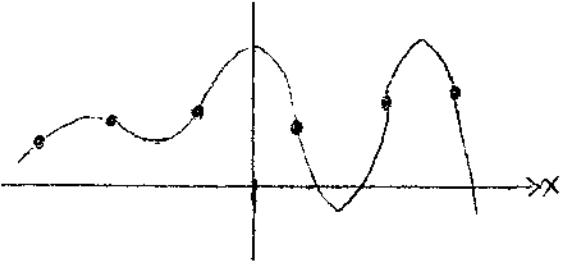
“ $y$  值比较”合理”

的求出来。像我们

经常所做的那样，

在已知  $n+1$  个点上，

造一个  $n$  次多项式



(如右图造了一个 5 次多项式)，这个方法就是我们以后要介绍的古典的牛顿和拉格朗日插值公式。从表面上看这种方法并不是很理想的，因为它在拟合的点之间产生激烈的振荡。为此我们要介绍一种比较理想的插值方法——叫 spline fits，翻译词为“样条”拟合。

习题 已知三点  $(0, 1), (1, -2), (1, -40)$  找函数  $y = C_0 e^x + C_1 e^{-2x}$  使这三点离半的差的平方和最小。

(答案  $y = 2e^x - e^{-2x}$ )

### 3. 差分概念

设函数  $y = f(x)$  在等距离结点  $x_0, x_1 = x_0 + h, \dots, x_n = x_0 + nh$  处上的值  $y_0, y_1, \dots, y_n$  给定，则称

$$\begin{aligned}\Delta y_0 &= y_1 - y_0 \\ \Delta y_1 &= y_2 - y_1 \\ &\vdots \\ \Delta y_i &= y_{i+1} - y_i\end{aligned}\tag{1.8}$$

分别为  $y_0, y_1, y_i$  的一阶向前差分，简称差分。

而一阶差分的差分则称二阶差分

$$\begin{aligned}\Delta^2 y_i - \Delta(\Delta y_i) &= \Delta(y_{i+1} - y_i) = \Delta y_{i+1} - \Delta y_i \\ &= (y_{i+2} - y_{i+1}) - (y_{i+1} - y_i) = y_{i+2} - 2y_{i+1} + y_i\end{aligned}\tag{1.9}$$

同样可定义更高阶的差分。由此还看出，差分是通过分点的函数值的线性组合来表达的，函数值的个数比差分阶数高一（例如二阶差分用三个点表示  $y_{i+2}$ ），而其系数与牛顿二项式  $(a-b)^n$  的展开式的系数相同。例如

$$\Delta^3 y_0 = y_3 - 3y_2 + 3y_1 - y_0\tag{1.10}$$

同样，可定义  $y_i$  的向后、中央差分

$$\Delta y_i = y_i - y_{i-1}, \quad \bar{\Delta} y_i = y_{i+\frac{1}{2}} - y_{i-\frac{1}{2}}$$

在实际计算中常用差分表示。

$$\begin{aligned}x_0 y_0 & \Delta y_0 \\x_1 y_1 & \Delta^2 y_0 \Delta^3 y_0 \\x_2 y_2 & \Delta^3 y_1 \Delta^4 y_1 \\x_3 y_3 & \Delta^4 y_2\end{aligned}$$

例如： $y = x^4$  的差分表如下

$x$	$y$	$\Delta y$	$\Delta^2 y$	$\Delta^3 y$	$\Delta^4 y$	$\Delta^5 y$
0	0					
1	1	1				
2	16	15	14			
3	$81+e$	$65+e$	$50+e$	$36+e$	$24+4e$	
4	256	$175-e$	$110-2e$	$60-3e$	$24+6e$	$0+10e$
5	625	369	$194+e$	$84+3e$	$24-4e$	$0-10e$
6	1296	671	302	$108-e$		

由此表看出，阶差分  $\Delta^n y$  已是常数，通常  $n$  阶多项式的第  $n$  阶差分为常数，这一点类似于导数。还要指出，若某一函数值例如  $y(x=3)$ ，有误差  $e$ ，那么这误差就会随着差分阶数愈高愈增大（如上表），因此通常计算差分到某一步几乎都是常数为止，再高的差分就无大意义。

### 3.6 牛顿插值公式

要通过  $n+1$  个点  $(x_0, y_0), (x_1, y_1) \dots (x_n, y_n)$  建立  $n$  次多项式

$$y = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + \dots + a_n x^n \quad (1.1)$$

若把  $n+1$  个点代入，则可决定  $n+1$  个系数  $a_0, a_1, \dots, a_n$ ，这要有  $n+1$  个方程的方程组。但是这太麻烦，我们若写成形式

$$y = a_0 + a_1(x - x_0) + a_2(x - x_0)(x - x_1) \dots + \\ + a_n(x - x_0) \dots (x - x_{n-1}) \quad (1.12)$$

这像数  $a_0, a_1, \dots, a_n$  就可立即写出。下面我们可以给出几个公式，  
同志们可以自己验证，它们必然通过  $n+1$  个点  $(x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$ ，尤的简捷漫长。

### (1) 半倾向前插值公式

$$y = y_0 + \frac{\Delta y_0}{h} (x - x_0) + \frac{\Delta^2 y_0}{2! h^2} (x - x_0)(x - x_1) + \dots \\ + \frac{\Delta^n y_0}{n! h^n} (x - x_0) \dots (x - x_{n-1}) \quad (1.13)$$

若设  $t = \frac{x - x_0}{h}$ ，则 (1.13) 变成

$$y = y_0 + \frac{t}{1!} \Delta y_0 + \frac{\Delta^2 y_0}{2!} t(t-1) + \dots + \\ + \frac{\Delta^n y_0}{n!} t(t-1)(t-2) \dots (t-n+1) \quad (1.14)$$

### (2) 半倾向后插值公式

(1.13) 的右端改写成

$$y = y_n + \frac{\Delta y_{n-1}}{h} (x - x_n) + \frac{\Delta^2 y_{n-2}}{2! h^2} (x - x_n)(x - x_{n-1}) + \dots \\ + \frac{\Delta^n y_0}{n! h^n} (x - x_n)(x - x_{n-1}) \dots (x - x_1) \quad (1.15)$$

或设  $t = \frac{x - x_n}{h}$ ，则

$$y = y_n + \Delta y_{n-1} t + \frac{\Delta^2 y_{n-2}}{2!} t(t+1) + \dots + \\ + \frac{\Delta^n y_0}{n!} t(t+1) \dots (t+n-1) \quad (1.16)$$

应该指出，这两个公式(1.13), (1.15)，取两项就是线性插值公式，取三项就是二次插值公式。

### (3) 斯蒂林 Stirling 插值公式

这公式又叫中央差分公式，共  $2n+1$  个点

$$(x_{-n} y_{-n}) \dots (x_0 y_0) (x_1 y_1) \dots (x_n y_n)$$

得出  $2n$  次多项式

$$\begin{aligned} y = & y_0 + t \frac{\Delta y_0 + \Delta y_1}{2} + \frac{t^2}{2} \Delta^2 y_0 + \frac{t(t^2-1^2)}{3!} \frac{\Delta^3 y_2 + \Delta^3 y_1}{2} \\ & + \frac{t^2(t^2-1^2)}{4!} \Delta^4 y_2 + \dots + \frac{[t(t^2-1^2) \dots (t^2-(n-1)^2)]}{(2n-1)!} \frac{\Delta^{2n-1} y_{-1} + \Delta^{2n-1} y_{-n}}{2} \\ & + \frac{t^2(t^2-1^2) \dots [t^2-(n-1)^2]}{(2n)!} \Delta^{2n} y_{-n} \end{aligned} \quad (1.17)$$

其中

$$t = \frac{x - x_0}{h}$$

若是二次多项式则取前三项，若是四次多项式则是前五项。

### (4) 贝塞尔 Bessel 插值公式

这也是中央插值公式，不过是通过  $2n+2$  个点的  $2n+1$  次多项式。

$$\begin{aligned} y = & y_0 + t \Delta y_0 + \frac{t(t-1)}{2!} \frac{\Delta^2 y_1 + \Delta^2 y_0}{2} + \frac{(1-\frac{1}{2})t(t-1)}{3!} \Delta^3 y_1 \\ & + \frac{t(t^2-1^2)(t-2)}{4!} \frac{\Delta^4 y_2 + \Delta^4 y_1}{2} + \frac{(t-\frac{1}{2})t(t^2-1^2)(t-2)}{5!} \Delta^5 y_2 \\ & + \dots \end{aligned}$$

$$+ \frac{(x^2 - 1^2) \cdots (x^2 - (n-1)^2)(x-n)}{(2n)!} \Delta^{2n} y_{-n} + \Delta^{2n} y_{-n+1}$$

$$+ \frac{(x-\frac{1}{2})x(x^2-1^2) \cdots (x-n)}{(2n+1)!} \Delta^{2n+1} y_{-n} \quad (1.18)$$

若是一次多项式取二项；若是三次多项式取四项。这四个公式是被插值点的分布不同而取用不同的形式。牛顿向前和向后公式分别用在插值点在前部和后部，而哥特林 Stirling 公式和贝塞尔 Bessel 公式则被插值点在中部附近。

在使用这四个公式时，均使用差分表，所以并不称太麻烦。

例如给出如下的表值，求  $y(x=1.05)$  的值。

$x$	$y$	$\Delta y$	$\Delta^2 y$	$\Delta^3 y$	$\Delta^4 y$
1.0	2.0				
1.1	2.1	0.1			
1.2	2.3	0.2	0.1		
1.3	2.7	0.4	0.2	0.1	
1.4	3.5	0.8	0.4	0.2	0.1
1.5	4.7	1.2	0.0	0.0	-0.2

由于  $x=1.05$  靠近表头 1.0 附近，所以用牛顿向前插值公式  
(1.14) 我们先计算差分如上表，到  $\Delta^4 y$  可以认为是常数，由

$$h = 0.1 \quad x_0 = 1.0 \quad x = \frac{1.05 - 1.0}{0.1} = 0.5$$

$$y = 2.0 + (0.5)(0.1) + \frac{(0.1)}{2!} (0.5)(-0.5) + \frac{0.1}{3!} (0.5)(-0.5)(-1.5)$$

$$+ \frac{0.1}{4!} (0.5)(-0.5)(-1.5)(-2.5)$$

$$= 2.0 + 0.5 - 0.0125 + 0.00625 - 0.00390625 \\ = 2.03984375.$$

公式(1.14)中所用到的差分，均用  $\square$  表出。

#### 4.4 牛顿插值公式

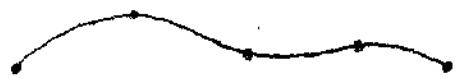
前面牛顿插值公式常用在等距离的间隔，若插值点不等距，则用拉格朗日公式。

$$y = \frac{(x-x_1)(x-x_2)\cdots(x-x_n)}{(x_2-x_1)(x_3-x_2)\cdots(x_n-x_1)} y_0 + \frac{(x-x_0)(x-x_2)\cdots(x-x_n)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2)\cdots(x_n-x_1)} y_1 \\ + \cdots + \frac{(x-x_0)(x-x_1)\cdots(x-x_{n-1})}{(x_n-x_0)(x_n-x_1)\cdots(x_n-x_{n-1})} y_n \quad (1.19)$$

很容易验证，它显然通过点  $(x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$

#### 35 “样条” Spline 拟合

这个问题原来来源于制图中，我们通过几点可以用一种曲线板作出很光滑的曲线，好像一根软木条（叫样条 Spline）可拟或通过这几点的八个很好的形状一样。这条曲线就是一个逐段（即每两点之间）三次多项式，使



$$y(x_i) = y_i$$

而且斜率（即一阶导数），曲率（二阶导数）都连续，即

$$y'_i(x_i+0) = y'_i(x_i-0) \quad (1.21)$$

$$y''_i(x_i+0) = y''_i(x_i-0)$$

下面我们看如何构造？设给出  $n+1$  个点的函数值为  $y_i$ 。

$y_1, y_2, \dots, y_n$ , ( $x_{i+1} - x_i = h_i$ )。而它们的二阶导数用

$$M_0, M_1, M_2, \dots, M_n$$

表示

显然每两点造三次多项式，

$$y = ax^3 + bx^2 + cx + d \quad (1.22)$$

其中有 4 个参数要定出，而  $n+1$  个点要造  $n$  个三次多项式，因而共有  $4n$  个像数要是。而每点给出的条件有 4 个，

$$y_{左}(x_i) = y_i$$

$$y_{右}(x_i) = y_i$$

$$y'_{左}(x_i+0) = y'_{右}(x_i-0) \quad (1.23)$$

$$y''(x_i+0) = y''(x_i-0)$$

那么在内点  $x_1, x_2, \dots, x_{n-1}$  上共给出

$$4(n-1) = 4n-4$$

个条件，加上边界  $x_0=a$  和  $x_n=b$  处有两个边界条件，则共有

$$4n-4+2=4n-2$$

个条件。

所以还须补充两个条件

我们先来推导“样条”Spline 插值的方程

因数在点  $(x_i, y_i), (x_{i+1}, y_{i+1})$ ，二阶导数分别是  $M_i, M_{i+1}$ ，

故这两点之间二阶导数可以表示为

$$y'' = M_i \frac{x_{i+1} - x}{h_i} + M_{i+1} \frac{x - x_i}{h_i} \quad (1.24)$$

将(1.24)积分一次便得到一阶导数

$$y' = -\frac{M_i(x_{i+1} - x)^2}{2h_i} + \frac{M_{i+1}(x - x_i)^2}{2h_i} + C_1 \quad (1.25)$$

其中  $C_1$  是积分常数，再将(25)积分一次，便得到曲线方程

$$y = M_i \frac{(x_{i+1} - x)^3}{6h_i} + M_{i+1} \frac{(x - x_i)^3}{6h_i} + C_1 x + C_2 \quad (1.26)$$

其中  $C_2$  也是积分常数

$$\text{但是由 } y(x_i) = y_i \quad y(x_{i+1}) = y_{i+1}$$

则代入(1.26)式

$$y_i = \frac{M_i h_i^2}{6} + C_1 x_i + C_2$$

$$y_{i+1} = \frac{M_{i+1} h_i^2}{6} + C_1 x_{i+1} + C_2$$

由此列出  $C_1, C_2$  为

$$C_1 = \frac{y_{i+1} - y_i}{h_i} - \frac{(M_{i+1} - M_i)h_i}{6} \quad (1.27)$$

$$C_2 = \frac{y_i x_m - y_m x_i}{h_i} - \frac{(M_i x_{i+1} - M_{i+1} x_i)h_i}{6} \quad (1.28)$$

将  $C_1, C_2$  代入(1.26)得到曲线方程

$$y = \frac{M_i(x_{i+1} - x)^3}{6h_i} + \frac{M_{i+1}(x - x_i)^3}{6h_i} + \left[ (x_{i+1} - x) \left( \frac{y_i - M_i h_i}{h_i} \right) \right. \\ \left. + \left( (x - x_i) \left( \frac{y_{i+1}}{h_i} - \frac{M_{i+1} h_i}{6} \right) \right) \right] \quad (1.29)$$

这个方程在  $x=0$  到  $x=n-1$  上列出来。这就是各个区间上的函数曲线。但是这些函数还未确定，有两个未知数  $M_i, M_{i+1}$ 。

我们回忆一下 (1.23)，看出第一、第二、第四个条件实际上都在前面已用上，但是第三个条件还未用。因此我们借用这个条件来帮助。

这个条件就是在由区间  $x_i \leq x \leq x_{i+1}$  所决定的一阶导数 (1.25) 在  $x_i$  的值，应和在区间  $x_{i-1} \leq x \leq x_i$  所决定的一阶导数 (1.25) 在  $x_i$  的值相等。

将 (1.27) 代入 (1.25) 得到区间  $x_i \leq x \leq x_{i+1}$  的一阶导数。

$$y' = \frac{-M_i(x_{i+1}-x)^2}{2h_i} + \frac{M_{i+1}(x-x_i)^2}{2h_i} \\ + \frac{(y_{i+1}-y_i)}{h_i} - \frac{(M_{i+1}-M_i)h_i}{6} \quad (1.30)$$

同样在区间  $x_{i-1} \leq x \leq x_i$  上有

$$y' = \frac{-M_{i-1}(x_i-x)^2}{2h_{i-1}} + \frac{M_i(x-x_{i-1})^2}{2h_{i-1}} \\ + \frac{(y_i-y_{i-1})}{h_{i-1}} - \frac{(M_i-M_{i-1})h_{i-1}}{6} \quad (1.31)$$

(1.30) (1.31) 在  $x_i$  点的值相等，即

$$y'_i = -\frac{M_i h_i}{2} + \frac{(y_{i+1}-y_i)}{h_i} - \frac{(M_{i+1}-M_i)h_i}{6} \\ = \frac{M_i h_{i-1}}{2} + \frac{y_i-y_{i-1}}{h_{i-1}} - \frac{(M_i-M_{i-1})h_{i-1}}{6} \quad (1.32)$$

将  $M_{i-1}, M_i, M_{i+1}$  集中在一边有

$$\begin{aligned} & \frac{h_{i-1}}{h_{i-1}+h_i} M_{i-1} + 2M_i + \frac{h_i}{h_{i-1}+h_i} M_{i+1} \\ &= \frac{6}{h_{i-1}+h_i} \left( \frac{y_{i+1}-y_i}{h_i} - \frac{y_i-y_{i-1}}{h_{i-1}} \right) \end{aligned} \quad (1.33)$$

这(1.33)式在  $i=1, 2, \dots, n-1$  列出共  $n-1$  个方程，但有  $n+1$  未知数  $M_0, M_1, \dots, M_n$ ，所以像前面所讲要添加两个条件。添加条件的办法有几种。

(1) 在两端点二阶导数已知，即

$$M_0 = y'' \text{ 和 } M_n = y''_n \text{ 已知,} \quad (1.34)$$

这叫自由条件

这样 (1.34)、(1.33) 构成  $n-1$  个方程的方程组，其系数矩阵为

$$\left( \begin{array}{cccccc} 2 & \frac{h_1}{h_0+h_1} & 0 & \cdots & 0 \\ \frac{h_1}{h_0+h_1} & 2 & \frac{h_2}{h_1+h_2} & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & \frac{h_{n-2}}{h_{n-2}+h_{n-1}} & 2 \end{array} \right) \quad \begin{array}{l} \text{注意此时 } M_0, M_n \\ \text{属于常数项} \end{array} \quad (1.35)$$

其未知向量为  $\begin{pmatrix} M_1 \\ M_2 \\ \vdots \\ M_{n-1} \end{pmatrix}$

(2) 在两端点一阶导数已知，即

$$y'_0 \quad y'_n \text{ 已知} \quad (1.36)$$

这叫嵌固条件

将 (1.30) 用於  $x=x_0$  处 (即  $i=0$ ) 得

$$y'_0 = -\frac{M_2 h_0}{2} + \frac{y_1 - y_0}{h_0} - \frac{(M_1 + M_2) h_0}{6}$$

整理后得

$$2M_0 + M_1 = 6(y_1 - y_0) - \frac{6y'_0}{h_0} \quad (1.37)$$

将 (1.31) 用於  $x=x_n$  处 (即  $i=n$ ) 得

$$2M_n + M_{n-1} = 6(y_{n-1} - y_n) + \frac{6y'_n}{h_{n-1}} \quad (1.38)$$

这样 (1.37) (1.38) 加上 (1.33) 构成  $n+1$  未知数  $\begin{pmatrix} M_0 \\ M_1 \\ \vdots \\ M_n \end{pmatrix}$  的方程组，像做矩阵为

$$\left( \begin{array}{cccccc|c} 2 & 1 & 0 & \cdots & & 0 \\ \frac{h_0}{h_0+h_1} & 2 & -\frac{h_1}{h_0+h_1} & \cdots & & 0 \\ & & & \ddots & & \\ 0 & 0 & 0 & \frac{h_{n-1}}{h_{n-1}+h_n} & \cdots & 2 \end{array} \right) \quad (1.39)$$

(3) 若两端点不可能给出微商条件

这时我们可以假设在点  $(x_0, y_0)$  和在点  $(x_{n-1}, y_{n-1})$  的三阶导数连续。根据 (1.24) 三阶导数是

$$y''' = -\frac{M_i}{h_i} + \frac{M_{i+1}}{h_i} \quad (1.40)$$