

08345 5614687

战同胜 主编

# 实用数值算法

123456789  
1234567890

567890

1234567890  
1234

大连理工大学出版社

2

电子计算机应用数学

# 实用数值算法

主 编 战同胜  
副主编 郭照隆 宋广仁  
纪青君 丁 瑞



大连理工大学出版社

(辽)新登字 16 号

## 内容简介

本书是电子计算机的工具书,同时又是学习对数学模型进行离散化、算法化和程序化的一本简要参考书。全书选编了 63 个常用数值算法,内容较新且实用。每个算法都对数学方法作了简述,按结构优化思想编制了通用算法,给出数值例题和少量练习题,每个练习题都有答案。这些算法包括了现代数值计算的基本内容,具体请参看本书目录。

本书面向上机计算需要编制算法与程序设计的广大读者,适用于大学生、研究生、大中专教师、科研人员、工程技术人员和计算工作者,也适用于从事计算机应用和软件开发人员的使用。

## 实用数值算法

Shiyong Shuzhi Suanfa

战同胜 主编

---

大连理工大学出版社出版发行 (邮政编码: 116024)

大连理工大学印刷厂印刷

---

开本: 787×1092  $\frac{1}{32}$  印张: 8.125 字数: 172 千字

1992 年 1 月第 1 版 1992 年 1 月第 1 次印刷

印数: 0001—1500 册

---

责任编辑: 王佳玉

封面设计: 羊 戈

责任校对: 杜祖诚

---

ISBN 7-5611-0531-2/TP·33 定价: 4.50 元

## 序 言

当前,随着计算机应用的深入,数值算法普遍受到关注。由于计算科学和计算技术的飞快发展,使计算机型号和计算机语言多种多样,这就为编制计算程序带来许多困难;就是给出成程序语言汇编,也适应不了实际中灵活多变的科学与工程出现的计算。鉴于这种情况,本书编写了通用优化数值算法。把数值计算中经常遇到的典型的数学问题,进行离散化和算法化——用接近于语句形式编制成实用性较强的算法,指出上机计算的目的、输入和输出内容以及编程序的基本步骤等,为读者编程电算提供清晰思路 and 良好基础。这些算法通用性很强,它们适用于任何机型和语言,不管读者掌握哪种计算机语言(BASIC、FORTRAN、COBOL、PASCAL 和 PL/1, ALGOL<sub>68</sub>等),在算法的指导下,都能比较容易地编制出具体计算机程序来。为使非数学专业人员能较好理解算法的基本原理,看清算法的结构,了解算法的优缺点、适用范围和局限性,本书在每个算法之前对其数学方法都进行了通俗易懂的简述和评述。

有高质量的算法,才能编制出高质量的程序,才能降低软件成本,从整体上提高经济效益。高质量算法应具有结构优化、容易阅读和理解。本书提供的算法都是在这种思想指导下选编的。它们都具有书写简练,清晰易懂;结构紧凑,运算时间少;内存压缩到合理的范围;尽量做到收敛速度快、精度高和

计算稳定等特点。这些算法在方法上具有通用性；内容上具有现代性；结构上具有优化性；书写上具有易读性；使用上具有方便性。

本书由战同胜主编、主审和统一定稿；参加编写的有郭照隆、宋广仁、纪青君和丁瑞同志。

**编 者**

1991年10月于大连

# 目 录

<b>第一章 插值算法</b> .....	1
§ 1.1 Lagrange 插值算法 .....	1
§ 1.2 Neville 迭代插值算法 .....	4
§ 1.3 Newton 插值均差公式算法.....	7
§ 1.4 Hermite 插值算法 .....	10
§ 1.5 三次自然样条算法.....	14
§ 1.6 三次固定样条算法.....	18
<b>第二章 逼近与拟合算法</b> .....	23
§ 2.1 多项式曲线拟合算法.....	23
§ 2.2 正交多项式曲线拟合算法.....	26
§ 2.3 最佳平方逼近求值算法.....	29
§ 2.4 快速 Fourier 变换(FFT)算法 .....	32
<b>第三章 求积算法</b> .....	37
§ 3.1 Simpson 复化算法 .....	37
§ 3.2 自适应的求积算法.....	39
§ 3.3 Romberg 算法.....	43
§ 3.4 Gauss 算法 .....	45
§ 3.5 重积分的 Simpson 算法.....	49
<b>第四章 超越方程求根算法</b> .....	53
§ 4.1 逐次分半算法.....	53
§ 4.2 定点迭代算法.....	55
§ 4.3 Newton 算法 .....	57

§ 4.4	割线算法	59
<b>第五章</b>	<b>求多项式零点算法</b>	61
§ 5.1	Horner 算法	61
§ 5.2	多项式方程求根的 Newton 算法	62
§ 5.3	多项式方程求根的 Müller 算法	65
<b>第六章</b>	<b>矩阵的分解算法</b>	69
§ 6.1	矩阵的 LU 分解算法	69
§ 6.2	矩阵的 $LL^T$ 分解算法	72
<b>第七章</b>	<b>线性方程组求解的直接算法(一般矩阵)</b>	75
§ 7.1	Gauss 消去算法	75
§ 7.2	列主元消去算法	78
§ 7.3	标度化的列主元消去算法	81
§ 7.4	直接分解算法	84
<b>第八章</b>	<b>线性方程组求解的直接算法</b>	89(特殊矩阵)
§ 8.1	三对角方程组的追赶算法	89
§ 8.2	对称正定方程组的平方根算法	92
§ 8.3	改进的平方根算法	96
§ 8.4	共轭斜量算法	99
<b>第九章</b>	<b>线性方程组求解的迭代算法</b>	104
§ 9.1	Gauss-Seidel 迭代算法	104
§ 9.2	逐次超松弛(SOR)迭代算法	106
§ 9.3	病态方程组的迭代求精算法	109
<b>第十章</b>	<b>计算矩阵特征值和特征向量的迭代算法</b>	113
§ 10.1	幂法算法	113
§ 10.2	对称矩阵的幂法算法	116
§ 10.3	反迭代法算法	118

§ 10.4	压缩算法	121
<b>第十一章</b>	<b>计算矩阵特征值和特征向量的变换算法</b>	<b>125</b>
§ 11.1	Householder 算法	125
§ 11.2	QL 算法	128
<b>第十二章</b>	<b>非线性方程组求解算法</b>	<b>137</b>
§ 12.1	Newton 算法	137
§ 12.2	Broyden 算法	140
<b>第十三章</b>	<b>常微分方程初值问题求解的单步算法</b>	<b>143</b>
§ 13.1	Euler 算法	143
§ 13.2	改进的 Euler 算法	145
§ 13.3	Runge-Kutta 算法	148
§ 13.4	Runge-Kutta-Fehlberg 算法	151
<b>第十四章</b>	<b>常微分方程初值问题求解的多步算法</b>	<b>156</b>
§ 14.1	Adams 定步长预测-校正算法	156
§ 14.2	Adams 变步长预测-校正算法	159
§ 14.3	外推算法	164
<b>第十五章</b>	<b>常微分方程组与 Stiff 方程求解算法</b>	<b>169</b>
§ 15.1	常微分方程组与高阶方程的求解算法	169
§ 15.2	Stiff 方程求解算法	175
<b>第十六章</b>	<b>常微分方程边值问题求解算法</b>	<b>179</b>
§ 16.1	线性问题的打靶算法	179
§ 16.2	非线性问题的打靶算法	183
§ 16.3	线性问题的有限差分算法	188
§ 16.4	非线性问题的有限差分算法	192
§ 16.5	三次样条的 Rayleigh-Ritz 算法	197
<b>第十七章</b>	<b>偏微分方程求解算法</b>	<b>203</b>

§ 17.1	Poisson 方程的求解算法 .....	203
§ 17.2	热传导方程的求解算法 .....	209
§ 17.3	波动方程的求解算法 .....	213
<b>第十八章</b>	<b>无约束最优化算法 .....</b>	<b>219</b>
§ 18.1	变步长梯度算法 .....	219
§ 18.2	FR 共轭梯度算法 .....	221
§ 18.3	Partan 算法 .....	225
§ 18.4	DFP 变尺度算法 .....	227
<b>练习题答案</b>	<b>.....</b>	<b>231</b>

# 第一章 插值算法

## § 1.1 Lagrange 插值算法

### (一) 数学方法简述

设给定数据点  $(x_i, f_i)$ ,  $i=0, 1, \dots, n$ , 求不超过  $n$  次插值多项式  $p_n(x)$ , 使之满足插值条件

$$p_n(x_i) = f(x_i) = f_i, \quad i = 0, 1, \dots, n$$

按下面构造性方法, 作出 Lagrange 插值多项式:

作基函数

$$\begin{aligned} L_i(x) &= \frac{(x-x_0)\cdots(x-x_{i-1})(x-x_{i+1})\cdots(x-x_n)}{(x_i-x_0)\cdots(x_i-x_{i-1})(x_i-x_{i+1})\cdots(x_i-x_n)} \\ &= \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{x-x_j}{x_i-x_j} \end{aligned}$$

则  $L_i(x)$  是一个不超过  $n$  次多项式, 且满足

$$L_i(x_j) = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases} \quad i, j = 0, 1, \dots, n$$

以此基函数作多项式

$$\begin{aligned} p_n(x) &= L_0(x)f_0 + L_1(x)f_1 + \cdots + L_n(x)f_n \\ &= \sum_{i=0}^n L_i(x)f_i \end{aligned}$$

$$= \sum_{i=0}^n f_i \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{x - x_j}{x_i - x_j} \quad (1.1)$$

多项式 (1.1) 就是所求的 Lagrange 插值多项式。

**方法评述：**Lagrange 插值多项式简单、直观、对称。在构造上它是一个二重循环：内循环对  $j$  累积求基函数  $L_i(x)$ ，外循环对  $i$  累加求插值结果；它极容易上机实现求函数  $f(x)$  在某点的近似值，应用很广。它的缺点是：每当增加一个节点时，计算过的函数  $L_i(x)$  全部作废，还得重新计算，在这一点上它不如 Newton 插值。

## (二) 通用算法

### Lagrange 插值算法

**目的：**对数据表  $(x_i, f_i)$ ,  $i=1, \dots, n$ , 其中  $x_1 < x_2 < \dots < x_n$ , 以及给定插值点  $t$ , 构造 Lagrange 插值多项式  $p(x)$ , 求出  $t$  对应的函数值  $p(t)$ 。

**输入：**整数  $n$ , 数据表  $(x_i, f_i)$ ,  $i=1, \dots, n$ , 插值点  $t$ 。

**输出：** $p(t)$  的值  $F_t$ 。

**计算步骤：**

1. 对  $i=1, \dots, n-1$  做 2.
2. 如果  $x_i \geq x_{i+1}$  那么  
输出数据不合要求的信息。  
过程终。
3. 对  $i=1, \dots, n$  做 4. ~ 8.
4. 置  $A=1.0$ ;  $F_i=0.0$
5. 对  $j=1, \dots, n$  做 6. ~ 7.
6. 如果  $j \neq i$  做 7.
7. 置  $A = A \cdot \frac{(t-x_j)}{(x_i-x_j)}$

8. 置  $F_t = F_t + A \cdot f_t$   
 9. 输出  $t$  对应的函数值  $F_t$ .  
 过程终。

(三) 数值例题  
 给定数值表

$x_i$	0.2	0.4	0.6	0.8	1.0
$f(x_i)$	0.9798652	0.9177710	0.8080348	0.6386093	0.3843735

试构造 1 次、2 次、3 次和 4 次 Lagrange 插值多项式求  $f(0.5)$  的值。

解 输入  $n=2, n=3, n=4, n=5$ ; 数值表中使用的值  $x_i$  和  $f(x_i)$  (见下表); 插值点  $t=0.5$ , 打印的数值结果, 见下表。

使用的点	次 数	逼近值
0.4, 0.6	1	0.8629029
0.4, 0.6, 0.2	2	0.8688582
0.4, 0.6, 0.2, 0.8	3	0.8696111
所有点	4	0.8693047

(四) 练习题

1. 构造 1 次、2 次、3 次和 4 次的 Lagrange 插值多项式求  $f(0.2)$  的近似值。给定的数据点为

$$f(0.1) = 1.2314028, \quad f(0.3) = 1.9121188,$$

$$f(0.4) = 2.3855409, \quad f(0.5) = 2.9682818,$$

$$f(0.6) = 3.6801196$$

2. 使用下列数据点构造 4 次 Lagrange 插值多项式求  $f(1.25)$  的近似值。

$$f(1.0) = 1.00000, \quad f(1.1) = 1.23368,$$

$$f(1.2) = 1.55271, \quad f(1.3) = 1.99372,$$

$$f(1.4) = 2.61170$$

并同  $f(x) = e^{x^2-1}$  比较。

## § 1.2 Neville 迭代插值算法

### (一) 数学方法简述

设  $f$  是定义在  $x_0, x_1, \dots, x_n$  上的函数,  $m_1, m_2, \dots, m_k$  是  $k$  个不同的整数, 且对每个  $i, 0 \leq m_i \leq n$ , 记  $p_{m_1, m_2, \dots, m_k}$  表示  $f$  在  $k$  个点  $x_{m_1}, x_{m_2}, \dots, x_{m_k}$  上的次数不超过  $k$  的 Lagrange 插值多项式。

Neville 插值多项式记为  $Q_{i,j}, i \geq j$ , 它表示在  $j+1$  个节点  $x_{i-j}, x_{i-j+1}, \dots, x_{i-1}, x_i$  上的  $j$  次插值多项式, 计算公式为

$$Q_{i,j}(x) = \frac{(x - x_{i-j})Q_{i,j-1}(x) - (x - x_i)Q_{i-1,j-1}(x)}{x_i - x_{i-j}} \quad (1.2)$$

其中

$$Q_{i,j-1} = p_{i-j+1, \dots, i-1, i} \text{ 和 } Q_{i-1,j-1} = p_{i-j, i-j+1, \dots, i-1}$$

$$Q_{i,j} = p_{i-j, i-j+1, \dots, i-1, i}$$

$j=1, 2, 3, \dots$  和  $i=j, j+1, \dots$ , 且  $Q_{i,0} = f(x_i)$ 。

Neville 算法的计算流程见下表

$x_0$	$Q_{0,0}$				
$x_1$	$Q_{1,0}$	$Q_{1,1}$			
$x_2$	$Q_{2,0}$	$Q_{2,1}$	$Q_{2,2}$		
$x_3$	$Q_{3,0}$	$Q_{3,1}$	$Q_{3,2}$	$Q_{3,3}$	
$x_4$	$Q_{4,0}$	$Q_{4,1}$	$Q_{4,2}$	$Q_{4,3}$	$Q_{4,4}$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\ddots$

当  $|Q_{i,i} - Q_{i-1,i-1}| < \varepsilon$  (给定的精度) 停止计算。

**方法评述:** Neville 插值比 Lagrange 插值更为实用。从 Neville 插值的计算流程表来看, 每增加一个节点, 计算只增加一行。因此, 如精度不满足要求再增加一个节点时, 前面的所有计算完全有效。这个方法也适用于电算, 程序比较简单。

## (二) 通用算法

### Neville 插值算法

**目的:** 对数据表  $(x_i, f_i)$ ,  $i=1, \dots, n$ , 其中  $x_1 < x_2 < \dots < x_n$ , 用 Neville 方法求插值点  $t$  处的函数值。

**输入:** 整数  $n$ ; 数据表  $(x_i, f_i)$   $i=1, \dots, n$ , 容许误差 TOL, 插值点  $t$ 。

**输出:**  $t$  对应的函数值  $f_t$  或方法失败信息。

**计算步骤:**

1. 对  $i=1, \dots, n-1$  做 2.
2. 如果  $x_i \geq x_{i+1}$  那么  
输出数据不合要求的信息,  
过程终。
3. 对  $j=2, \dots, n$  做 4. ~7.
4. 置  $j_1 = j-1$
5. 对  $i=n, n-1, \dots, j$

$$\text{置 } Q_i = \frac{(t-x_{i-j_1}) \cdot f_i - (t-x_i) \cdot f_{i-1}}{x_i - x_{i-j_1}}$$

6. 如果  $|Q_i - f_i| < \text{TOL}$  那么

置  $f_i = Q_i$ ;

输出  $f_i$ ; 过程终。

7. 对  $i = j, \dots, n$ , 置  $f_i = Q_i$ ;

8. 置  $f_i = Q_i$ 。

输出未达到精度要求的信息。

过程终。

### (三) 数值例题

给定数据:  $f(1.0) = 1.00000$ ,  $f(1.1) = 1.23368$ ,

$f(1.2) = 1.55271$ ,  $f(1.3) = 1.99372$ ,

$f(1.4) = 2.61170$

使用 Neville 插值算法求  $f(1.25)$  的近似值。

**解** 输入  $n=5$ ; 数据  $x_i$  和  $f(x_i)$ ;  $\text{TOL} = 10^{-5}$ ;  $t=1.25$ 。

由 Neville 插值算法打印  $f(1.25)$  的近似值为 1.75496。 ■

### (四) 练习题

1. 给定数据

$f(-0.3) = -0.20431$ ,  $f(-0.1) = -0.08993$ ,

$f(0.1) = 0.11007$ ,  $f(0.3) = 0.39569$ ,

$f(0.5) = 0.79845$

试用 Neville 算法求  $f(0)$  的近似值。

2. 使用 Neville 算法求  $f(-0.78)$  的近似值:

已知函数  $f(x) = x^2 e^x \cos x$ , 利用节点  $x_0 = -1.0$ ,  
 $x_1 = -0.9$ ,  $x_2 = -0.8$ ,  $x_3 = -0.7$ ,  $x_4 = -0.6$ 。

## § 1.3 Newton 插值均差公式算法

### (一) 数学方法简述

设给定数据点  $(x_i, f_i), i = 0, 1, \dots, n$ , 求不超过  $n$  次插值多项式  $p_n(x)$ , 使之满足插值条件

$$p_n(x_i) = f(x_i) = f_i, \quad i = 0, 1, \dots, n$$

按下面构造性方法作出插值多项式:

首先构造 Newton 均差表:

$x_i \quad f(x_i)$	一阶均差	二阶均差
$x_0 \quad f(x_0)$		
$x_1 \quad f(x_1)$	$\frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}$	$\frac{f(x_0, x_1, x_2) - f(x_0, x_1)}{x_2 - x_0}$
$x_2 \quad f(x_2)$	$\frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1}$	$\frac{f(x_1, x_2, x_3) - f(x_1, x_2)}{x_3 - x_1} \dots$
$x_3 \quad f(x_3)$	$\frac{f(x_3) - f(x_2)}{x_3 - x_2}$	...
...	...	

其次以上表中底下划横线的均差为系数作出 Newton 插值均差公式为

$$\begin{aligned}
 p_n(x) = & f[x_0] + f[x_0, x_1](x - x_0) \\
 & + f[x_0, x_1, x_2](x - x_0)(x - x_1) + \dots \\
 & + f[x_0, x_1, \dots, x_n](x - x_0)(x - x_1) \dots \\
 & (x - x_{n-1}),
 \end{aligned}$$

或

$$p_n(x) = f[x_0] + \sum_{k=1}^n f[x_0, \dots, x_k](x - x_0) \cdots (x - x_{k-1}) \quad (1.3)$$

**方法评述:** Newton 插值公式 (1.3), 不但方法简单、容易编程电算, 而且也克服了 Lagrange 插值多项式的缺点, 即当增加一个节点时, Newton 插值均差公式也只相应地增加一项, 即

$$p_0(x) = f(x_0)$$

$$p_1(x) = f[x_0] + f[x_0, x_1](x - x_0)$$

$$= p_0(x) + f[x_0, x_1](x - x_0)$$

$$\vdots$$

$$p_n(x) = p_{n-1}(x) + f[x_0, \dots, x_n](x - x_0) \cdots (x - x_{n-1})$$

从而显出 Newton 插值均差公式的优越性。

## (二) 通用算法

### Newton 插值均差公式算法

**目的:** 对数据  $(x_i, f(x_i)), i = 0, 1, \dots, n$ , 求插值多项式 (1.3) 的均差系数。

**输入:** 正整数  $n$ ; 数  $x_0, x_1, \dots, x_n$ ; 值  $f(x_0), f(x_1), \dots, f(x_n)$  作为零阶均差, 记为  $p_{0,0}, p_{1,0}, \dots, p_{n,0}$ 。

**输出:** 数  $p_{0,0}, p_{1,1}, \dots, p_{n,n}$ , 其中

$$p(x) = \sum_{i=0}^n p_{i,i} \prod_{j=0}^{i-1} (x - x_j)$$

**计算步骤:**

1. 对  $i=1, 2, \dots, n$

    对  $j=1, 2, \dots, i$

$$\text{置 } p_{i,j} = \frac{p_{i,j-1} - p_{i-1,j-1}}{x_i - x_{i-j}}$$

2. 输出  $(p_{0,0}, p_{1,1}, \dots, p_{n,n})$ ; ( $p_{i,i}$  是  $f[x_0, x_1, \dots, x_i]$ )