

JI SUAN FANG FA



计算方法

王英英 林 玎 于铁民 主编

1
0882391

 吉林科学技术出版社

前言

计算方法

王英英 林 珂 于铁民 主编

吉林科学技术出版社



0882391

计算方法

王英英 林 玎 于铁民 主编

责任编辑:司荣科 郝沛龙 封面设计:马继东

*

吉林科学技术出版社出版、发行

长春市东文印刷厂印刷

*

787×1092 毫米 16 开本 5 印张 128 000 字

2004 年 7 月第 1 版 2004 年 7 月第 1 次印刷

定价:13.50 元

ISBN 7-5384-2738-4/TU·124

版权所有 翻印必究

如有印装质量问题,可寄本社退换。

社址 长春市人民大街 4646 号 邮编 130021

发行部电话 0431-5677817 5635177

电子信箱 JLKJCBS@public.cc.jl.cn

传真 0431-5635185 5677817

网址 www.jkchs.com 实名 吉林科技出版社

前 言

作为土建工程师,经常涉及到建筑工程计算问题,而这些计算往往不是人工手算所能胜任的,单凭经验和查表来解决,又适应不了飞速发展的科学技术的需要,所以只能求助于现代化的电子计算机。为此,计算方法的掌握和研究就显得十分必要。

本教材不仅包括了计算方法的基本内容(代数插值、曲线拟合、数值微分与数值积分、方程求根与方程组求解、特征值和特征向量的数值计算和常微分方程的数值解法),而且还注意到它在供暖通风、建筑结构、建筑工程等方面的应用。它可以作为进一步学习这方面内容的入门。

本门课的教学时数可为 36 学时左右。其中有些带“*”号的章节可按专业需要进行取舍。学习本门课只需具有一般的高等数学知识和线性代数的基本知识。

计算方法是实践性较强的一门课,建议在教学过程中加强上机实习,结合专业需要解决实际课题。

由于时间仓促,作者水平有限,教材中一定存在不少问题,诚望读者批评指正。



主编 王英英 林 玎 于铁民
编者 王英英 林 玎 于铁民
魏 萍 裴立秋

吉林出版集团有限责任公司

目 录

第一章 误差	1
§1 误差的来源	1
§2 绝对误差和绝对误差限	2
§3 相对误差和相对误差限	2
§4 有效数字	3
第二章 插值法与数值微分	4
§1 线性插值和抛物插值	4
§2 拉格朗日(Lagrange)插值公式	6
§3 插值多项式的误差	8
§4 分段插值法	8
§5 三次样条插值	10
§6 数值微分	13
习题一	14
第三章 最小二乘法与曲线拟合	15
§1 最小二乘法	15
§2 多项式拟合	16
习题二	18
第四章 数值积分	19
§1 梯形求积公式、辛卜生(Simpson)	
求积公式和牛顿—柯特斯(Newton—Cotes)求积公式	19
§2 复化求积公式	20
§3 自动选取积分步长	21
§4 求积公式的误差	23
§5 龙贝(Romberg)方法	24
习题三	27
第五章 非线性方程的解法	28
§1 二分法	28
§2 迭代法	30
§3 牛顿(Newton)法	32
§4 弦截法	34
习题四	36

第六章 解线性方程组的消去法	37
§1 约当(Jordan)消去法	37
§2 高斯(Gauss)消去法	40
§3 追赶法	42
习题五	44
第七章 解线性方程组的迭代法	46
§1 简单迭代法及其收敛性	46
§2 塞德尔(Seidel)迭代法及收敛性	48
§3 高斯—塞德尔(Gauss—Seidel)迭代法及其收敛条件	50
习题六	51
第八章 矩阵的特征值与特征向量的数值解法	52
§1 乘幂法	52
§2 反幂法	55
§3 QR 方法	55
习题七	57
第九章 常微分方程的数值解法	59
§1 欧拉(Euler)方法	59
§2 改进的欧拉方法	60
§3 龙格—库塔(Runge—Kutta)方法	63
§4 步长的自动选择	65
习题八	66
第十章 实际问题举例	68
§1 用牛顿法解方程	68
§2 用高斯—塞德尔法解方程组	69

第一章 误差

在实际问题的数值计算中,理想的准确值(或真值)往往得不到,人们常常用与准确值相近的数值来代替,这样产生误差的大小便是人们所关心的,因此,要对其误差的大小进行必要的估计。

§ 1 误差的来源

用近似计算解决实际问题时,一般都有误差,其来源主要有四种:

一、描述误差

在将实际问题归结为数学问题时,通常总要加上许多限制,总要忽略一些次要因素,这样建立的“理想化”的数学模型,虽然具有“精确”的外表,其实只是客观现象的一种近似而粗糙的描述,而这种数学上的近似必然会产生误差,这种误差称为描述误差。

二、观测误差

在数学模型的建立时所用到的数据往往是通过观测得来的,而观测的结果不可能绝对准确,总是近似的,因而就产生了误差,这种误差称为观测误差。

三、截断误差

计算机只能进行有限次的四则运算,而许多数学问题(如微分、积分、无穷级数求和等)是通过极限过程来定义的,要上机算题,就必须把这些数学问题转化为有限次的四则运算,这种转化必然产生误差,我们称它为截断误差。

例如:求 e^x 时,由表达式

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2} + \cdots + \frac{x^n}{n!} + \cdots \quad (1.1)$$

取部分和

$$S_3(x) = 1 + x + \frac{x^2}{2} + \frac{x^3}{6} \quad (1.2)$$

作为 e^x 的近似值,就有截断误差

$$e^x - S_3(x) = \frac{e^\theta}{24} x^4 \quad 0 < \theta < 1 \quad (1.3)$$

四、舍入误差

计算机数系是有限集,不仅无理数 e, π 等不属于计算机数系,一些有理数,如 $\frac{1}{3}, \frac{1}{33}$ 等也不

属于计算机数系,常常用计算机数系中和它们比较接近的数来表示它们,由此产生的误差称为舍入误差。

以上说明,在数值计算中会出现各种各样的误差,有时误差会严重“泛滥”,而完全“淹没”了所要的真值。因此,进行任何一项计算,首先必须考虑这些误差,从而保证精度。但前两种误差往往不是计算工作者所能独立完成的。因此,在计算方法课程中所涉及的误差一般指后两种截断误差和舍入误差。

§ 2 绝对误差和绝对误差限

定义 假设某一量的准确值是 x , 其近似值为 x^* , 则 x 与 x^* 的差

$$\epsilon(x) = x - x^* \quad (1.4)$$

叫做近似值 x^* 的绝对误差, 简称误差。

$\epsilon(x)$ 的大小标志着 x^* 的精确度。一般来说, 在同一量的不同近似值中, $\epsilon(x)$ 越小, x^* 的精确度越高。

准确值 x 一般是未知的, 因而 $\epsilon(x)$ 也是未知的, 但往往可以估计出误差的“上界”, 即可求出一正数 η , 使

$$|\epsilon(x)| \leq \eta \quad (1.5)$$

满足上式的 η 称为 x^* 的绝对误差限, 由 (1.5) 式显然有

$$x^* - \eta \leq x \leq x^* + \eta$$

有时也用 $x = x^* \pm \eta$ 表示近似值 x^* 的精确度或准确值 x 所在范围。

例如 $x = 0.3106 \pm 0.0014$

指的是准确值 x 在 0.3106 左右, 但不超过 0.0014 的误差限或准确值 x 的取值范围为

$$0.3092 \leq x \leq 0.3120$$

§ 3 相对误差和相对误差限

上节引入的误差概念, 还不能完全反映近似值的好坏程度。例如工人甲平均生产一百块砖有一块次品, 而工人乙平均生产五百块砖有一块次品, 他们的次品都只是一块, 但显然乙的技术水平高于甲。这就启发我们除了要看次品的多少外, 还要注意到产品的合格率, 甲的次品是 1%, 而乙的次品是 0.002%。为了说明准确程度, 我们引入相对误差的概念。

定义 近似值的绝对误差与准确值的比值

$$\epsilon_r(x) = \frac{\epsilon(x)}{x} = \frac{x - x^*}{x} \quad (x \neq 0) \quad (1.6)$$

称为 x^* 的相对误差。

相对误差说明了 x^* 的误差与 x 比较起来所占的比例, 它可以反映一个近似值的准确程度。

但是和误差一样, 我们不能定出 $\epsilon_r(x)$ 的准确值, 只能估计它的范围。如果

$$|\epsilon_r(x)| \leq \delta \quad (1.7)$$

我们就把 δ 称做 x^* 的相对误差限。

§ 4 有效数字

对于一个近似值,我们希望知道它的准确程度,为此再引进有效数字的概念。

定义 如果 $|\epsilon(x)| = |x - x^*| \leq \frac{1}{2} \times 10^{-n}$, 则说 x^* 近似表示 x 准确到小数点后第 n 位, 并从这第 n 位起直到 x^* 的第一位非零数字之间的一切数字都称为有效数字, 并把有效数字的位数称为有效位数。

例 1 设 $\pi = 3.1415926\cdots$, 那么

$$x_1 = 3, \quad e_1 = 0.1515\cdots \leq 0.5 \times 10^0,$$

x_1 的有效数字为 1 位, 或说 x_1 精确到个位;

$$x_2 = 3.14, \quad e_2 = 0.00159\cdots \leq 0.5 \times 10^{-2},$$

x_2 的有效数字为 3 位, 或说 x_2 精确到 0.01;

$$x_3 = 3.1416, \quad e_3 = 0.00000734\cdots \leq 0.5 \times 10^{-4},$$

x_3 的有效数字为 5 位, 或说 x_3 精确到 0.0001;

$$x_4 = 3.1415, \quad e_4 = 0.0000926\cdots \leq 0.5 \times 10^{-3},$$

x_4 的有效数字为 4 位, 或说 x_4 精确到 0.001。

用四舍五入方法取准确值 x 的前 n 位作为近似值 x^* , 则 x^* 有 n 位有效数字。上面例 1 中的 $x_2 = 3.14$ 是以三位有效数字来表示 π ; $x_3 = 3.1416$ 是以 5 位有效数字来表示 π 。

第二章 插值法与数值微分

插值法在工程及建筑设计中应用十分广泛。例如,已知一天 24 小时的逐时室外气温、综合温度、冷热负荷等值,需要知道其它任意时刻的值,即可应用插值计算求得;又如,我国工业企业采暖通风和空气调节设计规范中,仅给出了有限个地区相应有限个方位的夏季太阳辐射热总强度值,以及透过窗玻璃的太阳总辐射强度值,至于其它任意方位($0 \sim 3590$)的中间值,也要用插值法求得。因此,插值法的研究很有必要。

在高等数学中,我们所讨论的函数 $y=f(x)$ 一般都给出解析表达式,但在实际问题中,函数 $y=f(x)$ 往往是通过实验观测得到的一组数据来给出的,即在某个区间 $[a, b]$ 上给出一系列点的函数值

$$y_i = f(x_i), \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (2.1)$$

或者给出一张数据表:

表 2-1

x	x_0	x_1	x_2	$\dots$	x_n
y	y_0	y_1	y_2	$\dots$	y_n

如何通过这些对应关系去找出函数 $f(x)$ 的一个近似表达式呢? 可以利用插值。简单地说,插值就是根据给定的数据表,寻找一个解析形式的函数 $p(x)$, 近似代替 $f(x)$ 。

函数 $p(x)$ 的类型可以有各种不同的选择,但最常用的类型是代数多项式,这是因为代数多项式具有一些很好的特性,如它具有各阶导数,计算多项式的值比较方便,等等。

用代数多项式近似代替 $f(x)$ 这一方法,被称为代数插值法。

对于代数插值,其数学提法如下:

设已知 $y=f(x)$ 在 $n+1$ 个点 $x_0, x_1, \dots, x_n$ 上的函数值分别为 $y_0, y_1, \dots, y_n$ 。求一个 n 次多项式 $p_n(x)$ ^①, 使之满足如下条件

$$p_n(x_i) = y_i \quad i = 0, 1, \dots, n \quad (2.2)$$

$p_n(x)$ 称为插值多项式; $x_0, x_1, \dots, x_n$ 称为插值节点; $[\min(x_0, x_1, \dots, x_n), \max(x_0, x_1, \dots, x_n)]$ 称为插值区间。

下面我们从最简单的情形着手,介绍如何构造这种插值多项式 $p_n(x)$, 并在一定条件下,讨论插值得到的多项式与被插函数的误差。

§ 1 线性插值和抛物插值

已知函数 $y=f(x)$ 在节点 x_0, x_1 上的函数值 y_0, y_1 , 要求一个一次多项式 $p_1(x)$, 使之满

① 实际上是次数不超过 n 的多项式

足 $p_1(x_0)=y_0, p_1(x_1)=y_1$ 。其几何意义就是通过 A, B 两点作一条直线近似代替曲线 $f(x)$, 如2-1所示。

由解析几何, 我们立即可以得到 $p_1(x)$ 的表达式

$$p_1(x) = \frac{x-x_1}{x_0-x_1}y_0 + \frac{x-x_0}{x_1-x_0}y_1 \quad (2.3)$$

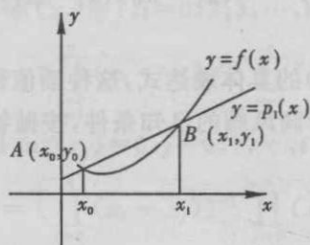


图 2-1

这样的 $p(x)$ 一般是 x 的一次多项式, 即一次函数。这种插值称为线性插值(或一次插值)。

例 2.1 已知某多叶调节风阀, 当叶片数为 $n=3$ 时, 叶片与气流方向呈各种角度 α 时, 某局部阻力系数 β 值如下表所示:

α	0°	15°	20°	45°	60°	75°
β	0.25	0.7	2.8	6.5	20	60

求当 α 等于 30° 时, 多叶调节风阀的局部阻力系数 β 的线性插值。

解 取 $x_0=20, y_0=2.8, x_1=45, y_1=6.5$ 并将其代入公式(2.3)有

$$\beta = p_1(30) = \frac{30-45}{20-45} \times 2.8 + \frac{30-20}{45-20} \times 6.5 = 4.28$$

线性插值仅仅利用两个节点上的信息, 即直线代替曲线。精度自然很低, 为了改善精度, 我们来考察下述三点插值问题。给定函数 $y=f(x)$ 在节点 x_0, x_1, x_2 上的函数值 y_0, y_1, y_2 , 求一个二次多项式 $p_2(x)$, 使之满足 $p_2(x_i)=y_i (i=0, 1, 2)$, 其几何意义是通过三点 $A(x_0, y_0), B(x_1, y_1), C(x_2, y_2)$ 作一条曲线来近似代替曲线 $y=f(x)$ 。若 A, B, C 不在一条直线上, 则做出的曲线就是抛物线。一般来说, 这样的 $p_2(x)$ 是 x 的二次函数, 其形式为

$$p_2(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 \quad (2.4)$$

其中 a_0, a_1, a_2 为待定常数, 若将 A, B, C 三点分别代入(2.4)会得到一个有唯一解的三元一次方程, 从而 a_0, a_1, a_2 即可确定, 但求起来较麻烦, 现在我们用较简单的办法求 $p_2(x)$, 因为点 $A(x_0, y_0), B(x_1, y_1)$ 满足方程 $y=p_1(x)$, 故可设

$$p_2(x) = p_1(x) + a(x-x_0)(x-x_1)$$

即

$$p_2(x) = \frac{x-x_1}{x_0-x_1}y_0 + \frac{x-x_0}{x_1-x_0}y_1 + a(x-x_0)(x-x_1) \quad (2.5)$$

a 为待定常数。

由(2.5)式不难看出 $p_2(x_0)=y_0, p_2(x_1)=y_1$ 。若再用条件 $p_2(x_2)=y_2$, 就可求出常数 a , 从而求得 $p_2(x)$ 的表达式为:

$$p_2(x) = \frac{x-x_1}{x_0-x_1}y_0 + \frac{x-x_0}{x_1-x_0} + \frac{\frac{y_2-y_0}{x_2-x_0} - \frac{y_1-y_0}{x_2-x_1}}{x_2-x_1}(x-x_0)(x-x_1)$$

稍加整理可得

$$p_2(x) = \frac{(x-x_1)(x-x_2)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)}y_0 + \frac{(x-x_0)(x-x_2)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2)}y_1 + \frac{(x-x_0)(x-x_1)}{(x_2-x_0)(x_2-x_1)}y_2 \quad (2.6)$$

这就是抛物插值多项式 $p_2(x)$ 的具体表达式, 这种插值称为抛物插值(或二次插值)。

例 2.2 如上例中所示的多叶调风阀的已知条件, 按抛物插值进行插值计算

解 取 $x_0=15, y_0=0.7;$

$x_1=20, y_1=2.8;$

$x_2=45, y_2=6.5.$

并将其代入公式(2.6), 有

$$\begin{aligned} \beta = p_2(30) &= \frac{(30-20)(30-45)}{(15-20)(15-45)} \times 0.7 + \\ &\quad \frac{(30-15)(30-45)}{(20-15)(20-45)} \times 2.8 + \frac{(30-15)(30-20)}{(45-15)(45-20)} \times 6.5 \doteq 5.64 \end{aligned}$$

由多叶调风阀这个实际例子可知, 抛物插值比线性插值的结果要理想。

例 2.3 分别计算下列问题:

1) 利用 100 和 121 求 115 的平方根;

2) 利用 100, 121 和 144 求 115 的平方根。

解 用线性插值求解问题 1), 取 $x_0=100, y_0=10; x_1=121, y_1=11$ 可求得

$$\sqrt{115} \approx \frac{115-121}{100-121} \times 10 + \frac{115-100}{121-100} \times 11 = 10.714 \ 28$$

与所求平方根的实际值 10.723 8 比较, 得到了具有三位有效数字的结果 10.714 28。

用抛物插值求解问题 2), 取 $x_0=100, y_0=10; x_1=121, y_1=11; x_2=144, y_2=12$ 求得

$$\sqrt{115} \approx \frac{174}{924} \times 10 + \frac{435}{483} \times 11 = \frac{90}{1012} \times 12 = 10.722 \ 755 \ 51$$

与平方根实际值 10.723 8 比较, 10.722 755 51 具有四位有效数字, 显然比线性插值的结果好。一般地说, 抛物插值比线性插值近似程度要好些。

§ 2 拉格朗日(Lagrange)插值公式

这节就具有一般形式的代数插值问题(即已知函数 $y=f(x)$ 在 $n+1$ 个点上的函数值 $y_i=f(x_i), i=0, 1, \dots, n$, 求一个 n 次多项式 $p_n(x)$, 并满足条件 $p_n(x_i)=y_i, i=0, 1, \dots, n$) 来讨论如何构造其插值多项式 $p_n(x)$ 。

为了构造满足 $p_n(x_i)=y_i, i=0, 1, \dots, n$ 要求的多项式, 我们先来解决一个简单问题: 求一个 n 次多项式 $w_0(x)$, 使之满足条件 $w_0(x_0)=1, w_0(x_i)=0, i=1, 2, \dots, n$, 从而可设

$$w_0(x) = a_0 \prod_{i=1}^n (x-x_i), \quad a_0 \text{ 为待定常数}$$

再由 $w_0(x_0)=1$, 可求得

$$a_0 = [\prod_{i=1}^n (x_0 - x_i)]^{-1}$$

于是求得

$$w_0(x) = [\prod_{i=1}^n (x_0 - x_i)]^{-1} \prod_{i=1}^n (x - x_i)$$

同理可作出满足条件 $w_1(x_1)=0, w_1(x_i)=1, i=0, 2, 3, \dots, n$ 的 n 次多项式为

$$w_1(x) = [\prod_{\substack{i=0 \\ i \neq 1}}^n (x_1 - x_i)]^{-1} \prod_{\substack{i=0 \\ i \neq 1}}^n (x - x_i)$$

一般地可作出满足条件 $w_i(x_i)=1, w_i(x_j)=0, j=0, 1, \dots, i-1, i+1, \dots, n$ 的 n 次多项式为

$$w_i(x) = [\prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n (x_i - x_j)]^{-1} \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n (x - x_j)$$

取 $i=0, 1, \dots, n$ 便得到 $n+1$ 个多项式, $w_0(x), w_1(x), \dots, w_n(x)$ 。以这些多项式为基础, 容易看出要构造满足条件 $p_n(x_i)=y_i, i=0, 1, \dots, n$ 的多项式, 只需取

$$p_n(x) = \sum_{i=0}^n (\prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{x - x_j}{x_i - x_j}) y_i \quad (2.7)$$

这就是所要求的插值多项式, 称为拉格朗日 (Lagrange) 插值多项式。当 $n=1$ 时, 就得出线性插值多项式 (2.3), $n=2$ 就得出抛物插值多项式 (2.6)。

下面给出拉格朗日插值法的简单框图 (图 2-2), 为大家上机实习提供方便。

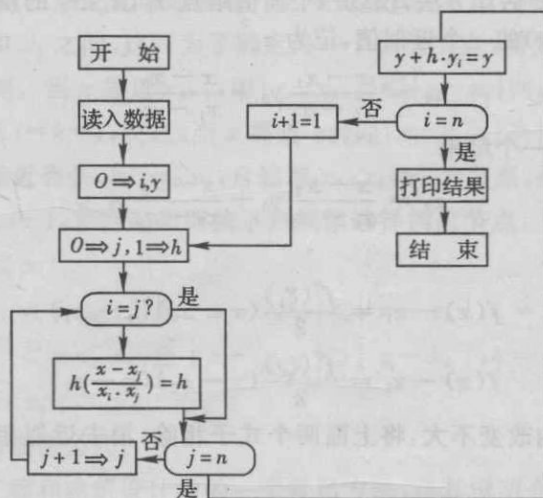


图 2-2

这里我们使用了两种形式的框, 一种是矩形框 , 称为叙述框, 计算公式就填在这种框内。另一种是圆边框 , 称判断框, 判断框有两个出口, 究竟选择哪个出口, 要看框内的判断条件是否成立来决定。如图 2-2 第一个判断框 i=j? 有两个出口; 若 $i=j$ 则走“是”这个出口, 若 $i \neq j$ 则走“否”这个出口。

今后所有框图都以 开始 框标志计算过程开始启动, 而用 结束 框表示计算过程的最终结束。另外, 我们将箭头“→”指明各框执行的顺序。

有了比较详细的框图,编制程序就很方便,今后介绍方法时,我们尽量提供这种“细框”。

§ 3 插值多项式的误差

我们讨论插值多项式 $p_n(x)$ 与函数 $f(x)$ 之间的误差,令

$$R_n(x) = f(x) - p_n(x)$$

称这为插值公式(2.7)的余项。

下面我们看到,若进一步提供关于导数 $f^{n+1}(x)$ 的信息,即可对余项 $R_n(x)$ 做出估计。

定理 2.1 对于给定的插值点 x , 有

$$R_n(x) = \frac{f^{n+1}(\zeta)}{(n+1)!} w(x) \quad (2.8)$$

其中 $w(x) = \prod_{k=0}^n (x - x_k)$, ζ 是与 x 有关的点,它位于 $\min(x_0, x_1, \dots, x_n, x)$ 与 $\max(x_0, x_1, \dots, x_n, x)$ 之间(证明略)。

根据余项公式(2.8),若能估计出 $|f^{n+1}(x)|$ 的上界 m_{n+1} , 那么将有

$$|R_n(x)| \leq \frac{m_{n+1}}{(n+1)!} |w(x)|$$

问题在于若只是给出 $y = f(x)$ 的一张数据表,并未给出具体的解析式子,那么提供 $|f^{n+1}(x)|$ 的上界 m_{n+1} 这项要求显然是不切实际,但此结论在理论研究上有它的一定价值。

下面介绍另一种误差估计方法,仅以三个插值结点 x_0, x_1, x_2 的情形为例。我们先用 x_0, x_1 作线性插值,求出 $f(x)$ 的一个近似值,记为 z_1 。

$$z_1 = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} y_0 + \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} y_1$$

然后取 x_0 和 x_2 , 再求得一个结果

$$z_2 = \frac{x - x_2}{x_0 - x_2} y_0 + \frac{x - x_0}{x_2 - x_0} y_2$$

利用余项公式(2.8)知

$$f(x) - z_1 = \frac{f''(\zeta_1)}{2} (x - x_0)(x - x_1)$$

$$f(x) - z_2 = \frac{f''(\zeta_2)}{2} (x - x_0)(x - x_2)$$

假定 $f''(x)$ 在插值区间内改变不大,将上面两个式子相除,消去近似相等的 $f''(\zeta_1)$ 与 $f''(\zeta_2)$, 结果有

$$\frac{f(x) - z_1}{f(x) - z_2} = \frac{x - x_1}{x - x_2}$$

稍加整理得

$$f(x) - z_1 = \frac{x - x_1}{x_1 - x_2} (z_1 - z_2)$$

§ 4 分段插值法

适当提高插值多项式的次数,可以提高计算的精确度,但次数太高又会产生不好的效果,

因为次数越高,计算越繁,积累误差就越大;曲线就会出现过多的扭摆,当局部插值点有微小变动时,就可能引起曲线大幅度的变化,使计算很不稳定。因此,插值多项式次数越高,其所求得的插值越显得不可靠,从而也大大降低了它的工程应用价值,这也就是很少采用拉格朗日插值公式的原因。因此,在工程应用中,多采用分段插值法,即将插值区间分为若干个小段,在每一个小段上使用低阶插值——如线性插值或抛物插值。

设已给出一系列离散节点

$$x_0 < x_1 < x_2 < \cdots < x_n$$

应用低阶插值的关键是恰当地挑选插值节点,余项公式(2.8)说明,选取的节点 x_k 离插值点 x 越近,误差 $|R_n|$ 就越小,因而插值效果也就越好。因此,应当尽量在插值点的邻近选取插值节点。

下面,我们就以三个节点为例,介绍一下分段抛物插值,取点 x_{i-1}, x_i 和 x_{i+1} 进行插值,公式为:

$$\begin{aligned} y = & \frac{(x-x_i)(x-x_{i+1})}{(x_{i-1}-x_i)(x_{i-1}-x_{i+1})}y_{i-1} \\ & + \frac{(x-x_{i-1})(x-x_{i+1})}{(x_i-x_{i-1})(x_i-x_{i+1})}y_i \\ & + \frac{(x-x_{i-1})(x-x_i)}{(x_{i+1}-x_{i-1})(x_{i+1}-x_i)}y_{i+1} \end{aligned} \quad (2.10)$$

那么 x_{i-1}, x_i, x_{i+1} 这三点究竟该如何取? 也就是在 $x_0, x_1, x_2, \cdots, x_n$ 中应取那三个,若插值点 x 位于节点 x_{k-1} 和 x_k 之间,这时为了确定另一个插值节点,需要进一步判断 x 究竟偏向区间 (x_{k-1}, x_k) 的那一侧。当 x 靠近 x_{k-1} , 即 $|x-x_{k-1}| \leq |x-x_k|$ 时,我们补选 x_{k-2} 为节点,而令公式(2.10)中的下标 $i=k-1$;反之,当 x 靠近 x_k , 即 $|x-x_{k-1}| > |x-x_k|$ 时,则被选 x_{k+1} 为节点,而令 $i=k$;若 x 靠近表头,即 $x \leq x_1$,自然取 x_0, x_1, x_2 为节点,而令 $i=1$,若 x 靠近表尾,即 $x > x_{n-1}$ 时,则取 $i=n-1$,总结起来即按下列规律选择插值节点:

$$i = \begin{cases} 1 & \text{当 } x \leq x_1 \\ k-1 & \text{当 } x_{k-1} < x \leq x_k, \text{ 且 } |x-x_{k-1}| \leq |x-x_k|, k=2,3,\cdots,n-1 \\ k & \text{当 } x_{k-1} < x \leq x_k, \text{ 且 } |x-x_{k-1}| > |x-x_k|, k=2,3,\cdots,n-1 \\ n-1 & \text{当 } x > x_{n-1} \end{cases} \quad (2.11)$$

式(2.11)称为分段抛物插值公式。

分段抛物插值是工程和建筑设计中的一个常用方法,将其框图介绍如下:

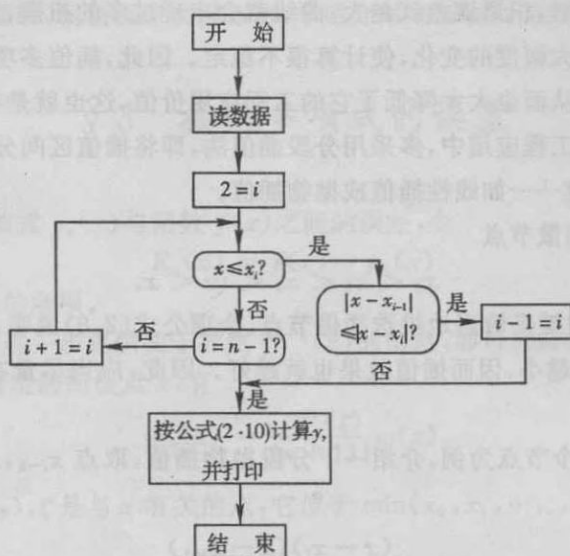


图 2-3

§ 5 三次样条插值

我们已经看到,当插值节点的个数较多时,用拉格朗日公式得出的插值多项式的次数就很高,对于高次多项式,它虽然可以保证曲线光滑,但将出现计算繁重,计算误差积累大,计算稳定性差等缺点,采用分段低次插值,可以避免这些缺点,但在各段连接点处只能保证曲线连续,而不能保证光滑性要求,这就往往不满足某些工程技术的高精度要求。例如,在房屋、桥梁等设计中要绘制某些外型的理论模线,不仅要求曲线连续,而且要求曲线的曲率也连接,这就要求分段插值函数具有连续的二阶导数,下面介绍的三次样条插值就能满足上述要求。

样条这一名词来源于工程中的样条曲线,绘图员为了将一些指定点(称作样点)连接成一条光滑曲线,往往用细长的木条(称作绘图员的样条)把相近的几点连接在一起,再逐步延伸连接起全部指定点,使形成一条光滑的样条曲线,它在连接点处具有连续曲率。我们对绘图员的样条曲线进行数学模拟,得出的函数叫做样条函数,它在连接处具有一阶和二阶连续微商,下面用数学语言来描述并建立其计算公式。

设给定 $n+1$ 个点:

$$(x_0, y_0), (x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n) \quad (2.12)$$

其中 $x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_n$, 要构造一个函数 $s(x)$, 使其满足下列条件:

- 1) $s(x_i) = y_i, \quad i=0, 1, \dots, n$
- 2) $s'(x_i-0) = s'(x_i+0),$
 $s''(x_i-0) = s''(x_i+0), \quad i=1, 2, \dots, n-1$

3) 在每个小区间 $[x_{i-1}, x_i]$ 上, $s(x)$ 是 x 的三次多项式, 这样的函数 $s(x)$ 就称为三次样条函数。

简单地说,三次样条函数就是通过 $n+1$ 个点,二阶连续可微的分段三次多项式函数。