

計算方法講義

中国科学院計算技术研究所編

科学出版社

計 算 方 法 講 義

中 国 科 学 院
計 算 技 术 研 究 所 編

*

科 学 出 版 社 出 版 (北京朝陽門大街117号)

北京市書刊出版業營業許可証出字第 061 号

北京西四印刷厂印刷 新华書店总經售

*

1958 年 10 月第 一 版 書号: 1456 字數: 239,000

1958 年 10 月第一次印刷 开本: 850×1168 1/32

(京)0001-516

印張: 8 7/8

定价: (10) 1.30 元

序 言

这本讲义不是经过讲授修改的定稿，而是发动群众，以集体力量在短短二十天内鼓足干劲突击编成，以备即将在国庆节开学的計算技术研究所計算数学训练班使用的。因为很多单位常向我们要求材料，所以就把它出版以供各方面参考。

本书的对象是計算数学工作者，特别是即将在电子計算机上进行工作的計算工作者，也可以供高等学校計算数学专业以及一般科技工作者参考。内容着重于电子計算机上实用的主要計算方法，而不拘泥于計算数学的旧传统；强调与电子計算机实践有关的方法、概念和问题；抓基本的、首要的，而不去追求理论的严谨、完整和内容方面的包罗万象。尽量避免繁琐的推导论证。我们力求这样作，但由于我们自己实践经验不足，理论水平低，而且还有旧思想有形无形的束缚，是否真的这样作到了还是有问题的。本书中的例题大部分还是取自一般旧教材，特别是外国的教材。我们自己看来有许多是并不适宜的，但我们一时提不出适当的教材来代替，希望读者注意到这点。使用本书时必须结合計算实践，解决从生产实践中提出的具体計算问题。

希望各方面同志对本书提出批评意见，以便将来改正。

編 者

1958年9月13日

目 录

第一章 誤差	1
§ 1. 引言	1
§ 2. 誤差的来源	1
§ 3. 絕對誤差和相對誤差	5
§ 4. 四則运算的誤差	7
第二章 插值法和数值微分	10
§ 1. 插值的目的	10
§ 2. 拉格朗日公式	10
§ 3. 三角插值	12
§ 4. 差商及其性質	14
§ 5. 牛頓基本插值公式	15
§ 6. 有限差分与差分表	18
§ 7. 关于有限差分的一些定理	19
§ 8. 差分表中誤差分布的規律	21
§ 9. 牛頓向前、向后插值公式;高斯公式;司梯林公式; 貝塞尔公式;埃弗瑞特公式	21
§ 10. 插值公式的应用	28
§ 11. 数值微分	31
第三章 平方逼近与均匀逼近	35
§ 1. 用最小二乘法逼近函数	35
§ 2. 平方逼近;平方逼近的切比雪夫公式	40
§ 3. 正交化和正交多項式	42
§ 4. 最优均匀逼近問題	46
§ 5. 切比雪夫多項式及其性質	49
§ 6. 降低逼近多項式的次數	52
第四章 数值积分	59
§ 1. 梯形公式;辛浦生公式;柯特斯公式	59
§ 2. 切比雪夫求积公式	64

§ 3. 高斯求积公式和爱尔密特求积公式	66
§ 4. 实际计算的指示	73
§ 5. 多重积分的计算	76
§ 6. 反常积分;高斯-拉盖尔,高斯-爱尔密特求积公式	78
第五章 高次代数方程的数值解	85
§ 1. 根的位置	85
§ 2. 迭代法	88
§ 3. 方程组的情形	94
§ 4. 罗巴切夫斯基方法	97
§ 5. 重根	102
§ 6. 劈因子法	102
§ 7. 卢斯判定	107
第六章 线代数方程组	111
§ 1. 必要的矩阵知识	111
§ 2. 高斯消去法	118
§ 3. 平方根方法	122
§ 4. 迭代法	123
§ 5. 塞德尔迭代法	126
§ 6. 加速公式	127
§ 7. 求矛盾方程组的最小二乘解	129
§ 8. 斜量法	131
§ 9. 松弛法	132
第七章 矩阵的特征值及特征向量	137
§ 1. 一些准备知识	137
§ 2. 直接法	140
§ 3. 迭代法	151
第八章 常微分方程的数值解法	162
§ 1. 求常微分方程数值解的几个方法	162
§ 2. 开始几点值的求法	174
§ 3. 微分方程组和高阶微分方程的解法	181
§ 4. 误差分析与稳定性问题	186
§ 5. 常微分方程的边值问题	191

第九章 偏微分方程初值問題的数值解法	202
I. 綫性方程的初始值問題	
§ 1. 解法	203
§ 2. 誤差	209
§ 3. 隱式差分方程	215
II. 拟綫性一阶双曲型方程	
§ 4. 特征方程	216
§ 5. 矩形网格	219
§ 6. 特征綫网格	221
第十章 偏微分方程边值問題的数值解法	225
§ 1. 調和方程(又名拉普拉斯方程)和波阿松方程的第一类 边值問題的解法	225
§ 2. 迭代法	227
§ 3. 一般二阶綫性橢圓型方程及边界条件簡介	235
§ 4. 誤差估值	237
§ 5. 龙格法	238
§ 6. 調和方程和波阿松方程的第二类边值問題及第三类边值 問題的解法	242
§ 7. 重調和方程及重波阿松方程的解法	250
§ 8. 特征值問題	256
第十一章 积分方程的近似解法	266
§ 1. 数值积分方法	266
§ 2. 核的近似展开法	270
§ 3. 簡單介紹一些方法	273

第一章 誤 差

§ 1. 引言

在我們的日常生活中所接觸到的量都是不準確的，或者說都是近似的。例如物體的質量、長度、溫度等等。我們不可以想像有絕對準確的度量，但是可以知道度量的準確程度。例如一只米尺可以準確到一毫米；一只天秤可以準確到一毫克等等。

此外在數值計算中，參與計算的數據本身可能就不準確，或者準確的數據不能用計算機完全準確地表示出來。例如 $\frac{1}{3}=0.333\dots$ 是循環小數，計算機只有有限個數位，所以在計算機上表示 $\frac{1}{3}$ 一定有誤差。由此可見，即使計算公式完全準確，而得到的結果，一般來說，都是有誤差的，更不要說計算公式一般都是近似公式了。

但是，對於實際問題，可以採用明知是不準確的公式或方法來計算，只要有把握使得計算結果中的誤差，不超過我們所容許的界限。

近似計算方法中所研究的問題，就是如何尋求近似公式和如何用近似值作計算，而要求以最簡單的步驟，最少的时间，獲得具有足夠的準確度的數值結果。

§ 2. 誤差的來源

使數值計算結果產生誤差的原因不外以下五種：

1. 過失誤差

由於書寫時的筆誤，或者運算的錯誤而造成的誤差。這種誤差，我們不加以研究。

2. 數學描述和實際現象間的誤差

各種計算方案，實際上只是研究對象的一種數學描述的某種近似計算方案，而這種描述本身也只是實際現象的理想化了的模型，也還是近似的，也會有誤差。

3. 觀測誤差

在計算公式中，必然包含一些參量。如長度、質量、時間等等，而這些都是由觀測和實驗得到的。它們和實際的大小之間有誤差，這種誤差稱“觀測誤差”。

4. 截斷誤差

在計算問題中常常遇到超越運算，它們是要求用極限或無窮的過程來求得的；但是實際上，人們只能進行有窮的算術運算，只能用有窮的步驟來求其近似值。例如，問題的數學描述為微分方程，我們用有限差分格式來進行近似計算，又如求三角函數和對數函數時，這些問題是可以用無窮級數求得的，但是實際上，我們只能用求有限和等有限的計算來求其近似值。這樣產生的誤差，即截斷誤差。

例如：設函數 $f(x)$ 在區間 $[a, x]$ 上連續，且有 $n+1$ 階連續導數，則按泰勒級數展開得

$$\begin{aligned} f(x) = & f(a) + \frac{f'(a)}{1!}(x-a) + \frac{f''(a)}{2!}(x-a)^2 + \dots \\ & + \frac{f^{(n)}(a)}{n!}(x-a)^n + \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}(x-a)^{n+1}, \\ & a \leq \xi \leq x. \end{aligned}$$

如果當 $(x-a)$ 充分小時，我們用前 $n+1$ 項作近似公式，則截斷誤差為

$$E_T = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}(x-a)^{n+1}.$$

對於 $f(x) = e^x$ ，我們有

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + E_T(x),$$

$$E_T(x) = \frac{1}{24} e^\xi x^4, \quad 0 \leq \xi \leq x.$$

特別

$$\begin{aligned} e^{\frac{1}{3}} & \approx 1 + \frac{1}{3} + \frac{1}{18} + \frac{1}{162} = \frac{226}{162}, \\ \frac{1}{24} e^\xi \left(\frac{1}{3}\right)^4 & < \frac{1.5}{2.4} \left(\frac{1}{3}\right)^4 \doteq 0.00077, \end{aligned}$$

$$0 \leq \xi < \frac{1}{3}.$$

故截断誤差小于 7.7×10^{-4} 。

在近似計算过程中，我們所注意的，主要是舍入誤差和截断誤差。至于数学描述与实际現象間的誤差和观测誤差及其糾正，往往不是計算工作者所能独立解决的。但了解这些問題对于具体計算工作是有幫助的。

在进行数值計算时，由于近似公式本身的截断誤差和运算舍入，使計算过程中每一步都可能产生新的誤差，这个誤差与上一步傳播来的誤差联合起来，又傳播到下一步去。

由此可見，在計算工作中，为了保証計算結果达到預定范围内的准确度，在原則上，應該先根据近似方案的截差估計和舍入誤差的可能发展来决定适当的近似計算方案和参与运算的数字的位数，然后进行計算。例如，用下列公式計算 $\frac{\pi}{4}$ 的值，要求准确到 10^{-6} 。問近似公式中应取多少項，参与計算的数应准到多少位？

$$\begin{aligned} \frac{\pi}{4} &= 4 \operatorname{tg}^{-1} \frac{1}{5} - \operatorname{tg}^{-1} \frac{1}{239} \\ &= 4 \left[\frac{1}{5} - \frac{1}{3} \frac{1}{5^3} + \frac{1}{5} \frac{1}{5^5} - \frac{1}{7} \frac{1}{5^7} + \cdots \right] - \left[\frac{1}{239} + \cdots \right]. \end{aligned}$$

两个方括号的級数都是交錯級数，根据交錯級数的余項估計。

設

$$S = u_1 - u_2 + \cdots,$$

$$S_n = u_1 - u_2 + \cdots \pm u_n;$$

則

$$|S - S_n| \leq |u_{n+1}|.$$

可知，这两个級数取到写出的項为止，截断誤差不大于

$$\frac{4}{9 \times 5^9} + \frac{1}{3 \times (239)^3} < 0.5 \times 10^{-6}.$$

为了計算 $\frac{\pi}{4}$ ，准确到五位小数，我們假設每一項要准确到 n 位小数，这时，确定的 $\frac{\pi}{4}$ ，誤差不大于

$$4 \times 4 \times 0.5 \times 10^{-n} + 0.5 \times 10^{-n} + 0.5 \times 10^{-6} < 5 \times 10^{-6}.$$

可以看出 $n=7$ 时, 我們有

$$4 \times 4 \times 0.5 \times 10^{-7} + 0.5 \times 10^{-7} + 0.5 \times 10^{-6} < 2 \times 10^{-6}.$$

这时所确定的 $\frac{\pi}{4}$ 的誤差就不大于 2×10^{-6} , 所确定的 π 的誤差就不大于 8×10^{-6} , 計算的結果应为 $\pi = 3.1415916$ (π 的真值为 $3.14159265\dots$).

但是对于較复杂的問題, 截断誤差, 特别是累积的截断誤差的理論估計往往是很困难的, 或即使可以作出某种值, 也是往往偏高。至于舍入誤差的积累, 由于它有随机的性質, 更难估計, 因此在实践上, 多采用事后的实验估值, 即重复演算, 逐次精密化(例如逐次增多項数, 或縮短步長等)。直到在所要求的数位范围內达到稳定的值为止(詳見以后各章)。

5. 舍入誤差

对于参与計算的数中无穷小数用有穷小数代替, 或以位数較少的有穷小数代替位数較多的有穷小数时, 所产生的誤差, 叫“舍入誤差”。四舍五入所产生的誤差, 就是舍入誤差。

在进行計算时, 應該注意安排好計算的次序, 否則, 舍入誤差就会严重影响結果的准确度。常常我們对同一公式, 用同样多的位数, 而采用不同的計算次序, 得出的結果却大不相同。

例如: 計算

$$D = \frac{0.0005 \times 0.0143 \times 0.0012}{0.0003 \times 0.0125 \times 0.0135}$$

第一种算法: 分子, 分母分別計算, 各取九位小数, 然后相除。

$$A = 0.0005 \times 0.0143 \times 0.0012$$

$$= 0.00000715 \times 0.0012$$

$$= 0.000000009 \text{ (有舍入),}$$

$$B = 0.0003 \times 0.0125 \times 0.0135$$

$$= 0.00000375 \times 0.0135$$

$$= 0.000000051 \text{ (有舍入).}$$

$$D = \frac{A}{B} = 0.17647, \text{ 只准到小数后一位(真值为 } 0.16948148\dots\text{).}$$

第二种算法：分成三个因子，每个只取六位小数（若取九位小数，则结果准确度更高）。

$$a = \frac{0.0005}{0.0003} = 1.666667 \text{ (有舍入)}.$$

$$b = \frac{0.0143}{0.0125} = 1.144000.$$

$$c = \frac{0.0012}{0.0135} = 0.088889 \text{ (有舍入)}.$$

$$\begin{aligned} D &= a \times b \times c = 0.088889 \times 1.144 \times 1.666667 \\ &= 0.101689 \times 1.666667 \\ &= 0.16948, \end{aligned}$$

准确到小数后五位。

§3 绝对误差和相对误差

设 x 是某量的真值， x^* 是它的近似值，我们称

$$E_a = |x - x^*|$$

为 x^* 的绝对误差。

因为一般的我们并不知道某量的真值，所以绝对误差不能准确地算出来，而只能估计其范围，确定出绝对误差不超过某个数值。这个数值，我们便称为“最大绝对误差”。例如，一个经纬仪所测量的角度，准确度不超过 $5''$ ，则被测量到的角度的最大绝对误差为 $5''$ 。

通常我们说的绝对误差，就是最大绝对误差。

最大绝对误差不能充分表达度量的准确程度。例如，长度各为 100m 和 1m 的钢梁，若有相同的最大绝对误差，显然前者比后者有更高的精确度，因此，为了表达数量的准确度，就要引入所谓“相对误差”。

我们称

$$E_r = \frac{|x - x^*|}{|x^*|}$$

为 x^* 的相对误差。

关于绝对误差的一切困难，现在又遇到了，因此在实用上，不

用相对误差, 而用最大相对误差。它是保证下面不等式成立的最小量 δ :

$$\frac{|x-x^*|}{|x^*|} = E_r \leq \delta,$$

但是, 为了方便起见, 以后我们把最大绝对误差和最大相对误差, 简称为绝对误差和相对误差, 而且也分别以符号 E_a, E_r 表示之。

显然, 相对误差是无名数。例如, 在量 100 公里长的公路, 绝对误差是 1 公里, 则相对误差为 $\frac{1}{100} = 0.01$ 。

在实际工作中, 我们常常用到“有效数字”的概念。

任一近似数 x^* , 可表示成

$$x^* = \pm (x_1 \alpha^m + x_2 \alpha^{m-1} + \dots + x_n \alpha^{m-n+1}), \quad (1)$$

其中 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 都是 $0, 1, \dots, \alpha-1$ 中的一数; m, n, α 都是整数。特别, 对于十进位的数, 有 $\alpha=10$ 。

$$x^* = \pm (x_1 10^m + x_2 10^{m-1} + \dots + x_n 10^{m-n+1}).$$

在 α 进制制中

$$E_a = |x - x^*| \leq \frac{1}{2} \alpha^{m-n+1}.$$

若 $x_1 \neq 0$ 就说 x^* 有 n 位有效数字, 其中 $x_1, x_2, x_3, \dots, x_n$ 都是“有效数字”。

例如, 0.00203 的有效数字为 2, 0, 3。3.14 的有效数字为 3, 1, 4。近似数 0.00260 的 2, 6 当然是有效数字, 最后一位的 0 是否为有效数字, 就决定于它的绝对误差是否不大于 $\frac{1}{2} \cdot 10^{-3}$ 。若是, 则最后一位的 0 即为有效数字, 否则, 就不是有效数字。

我们在书写任一个数字时, 应该保证由左起第一个不为零的数一直到最后一个数为止, 都是有效数字。例如, 对于近似数 0.0023 不应任意写成 0.002300 等。因为我们认为 0.002300 的绝对误差不大于 $\frac{1}{2} \cdot 10^{-6}$ 。

由(1)式, 知

$$x_1 \alpha^m \leq |x^*| \leq (x_1 + 1) \alpha^m.$$

故用 x^* 近似表示 x 时,若有 n 位有效数字其相对误差为

$$E_r = \frac{|x - x^*|}{|x^*|} \leq \frac{\frac{1}{2} \alpha^{m-n+1}}{x_1 \alpha^m} = \frac{1}{2x_1} \frac{1}{\alpha^{n-1}}. \quad (2)$$

反之,我們不能从不等式(2)推出 x^* 具有 n 位有效数字。

例如, $A = \sin(29^\circ 20') = 0.4900$ 有近似值 $a = 0.484$,

$$\delta = \frac{0.006}{0.484} = 0.01239 < 0.0125 = \frac{1}{2 \times 4 \times 10}.$$

但不能从此推出 a 有兩位有效数字,因为

$$A - a = 0.4900 - 0.484 = 0.0060 \dots,$$

所以知道它并不以二位有效数字表示 A 。

§ 4. 四則运算的誤差

1. 加法

設数 x_i 的近似值为 x_i^* ($i=1, 2, \dots, n$), $x_i^* \geq 0$ 。

求

$$\sum_{i=1}^n x_i^*$$

的相对誤差。

因为

$$\begin{aligned} E_r &= \frac{\left| \sum_{i=1}^n x_i - \sum_{i=1}^n x_i^* \right|}{\left| \sum_{i=1}^n x_i^* \right|} \\ &= \left| \frac{\sum_{i=1}^n \frac{x_i^*}{\sum_{j=1}^n x_j^*} \frac{x_i - x_i^*}{x_i^*} \right|, \end{aligned}$$

所以

$$\min_n \left| \frac{x_i - x_i^*}{x_i^*} \right| \leq E_r \leq \max_n \left| \frac{x_i - x_i^*}{x_i^*} \right|,$$

即諸数和的相对誤差 介于諸数的相对誤差中最大者与最小者之間。

2. 减法

設 x 与 y 的近似值为 x^*, y^* 。令

$$x = x^* + \varepsilon_1, \quad y = y^* + \varepsilon_2.$$

因为

$$\frac{(x-y)-(x^*-y^*)}{x^*-y^*} = \frac{\varepsilon_1 - \varepsilon_2}{x^* - y^*} = \frac{\varepsilon_1}{x^*} \cdot \frac{x^*}{x^* - y^*} - \frac{\varepsilon_2}{y^*} \cdot \frac{y^*}{x^* - y^*},$$

所以当 $x \gg y$ 时, 相对誤差

$$\left| \frac{(x-y)-(x^*-y^*)}{x^*-y^*} \right| \approx \left| \frac{\varepsilon_1}{x^*} \right|,$$

即被减数和减数相差很大时, 其中的大数的相对誤差起决定性的作用。

例如, 求 $2542.23 - 20.1143 = ?$

$$\begin{array}{r} 2542.23 \\ - 20.11(43) \\ \hline 2522.12 \end{array}$$

减数只用四位有效数字就不会影响结果的准确度。在所得的数中, 六个数位都是有效的。

我們必須注意, 两个彼此接近的数相减时, 相对誤差可能是很大的, 亦即, 有效数字可能大大减少。

例如, $13.5846 - 13.5839 = 0.0007$ 。因为 13.5846 和 13.5839 每一个数的相对誤差不大于 0.5×10^{-4} , 所以它們的差的相对誤差可能不小于 0.5×10^{-4} , 也就是說, 在这个小的差数中可能連一个有效数字都沒有。因此, 在計算中应尽量設法避免两个相差很小的数相减。比方說, 若我們沒有足够的位数的表, 而要計算 $1 - \cos \theta$, 当 θ 很小时, 可以用 $2 \sin^2 \frac{1}{2} \theta$ 代替, 有时也可以用下面公式計算

$$1 - \cos x = 1 - \left(1 - \frac{x^2}{2} + \frac{x^4}{4!} - \dots \right) = \frac{x^2}{2} - \frac{x^4}{24} + \dots$$

3. 乘法

設 $x = x^* + \varepsilon_1, y = y^* + \varepsilon_2$

$$xy - x^*y^* = \varepsilon_1 y^* + \varepsilon_2 x^* + \varepsilon_1 \cdot \varepsilon_2$$

若 $\varepsilon_1, \varepsilon_2$ 很小, $\varepsilon_1 \cdot \varepsilon_2$ 忽略不計, 則得

$$\frac{xy - x^*y^*}{x^*y^*} = \frac{\varepsilon_1}{x^*} + \frac{\varepsilon_2}{y^*},$$

即乘积的相对誤差約等于相乘諸因子的相对誤差之和。

4. 除法

設 $|x - x^*| = E_1, |y - y^*| = E_2$.

則 $x = x^* \pm E_1, y = y^* \pm E_2$.

$$\frac{x}{y} - \frac{x^*}{y^*} = \frac{x^* \pm E_1}{y^* \pm E_2} - \frac{x^*}{y^*} = \frac{\pm y^* E_1 \pm x^* E_2}{y^*(y^* \pm E_2)}.$$

因为 $|\pm y^* E_1 \pm x^* E_2| \leq y^* E_1 + x^* E_2$ (不妨設 $x, y \geq 0$)

和 $|y^*(y^* \pm E_2)| = y^*(y^* \pm E_2) \geq y^*(y^* - E_2)$,

所以

$$\left| \frac{x}{y} - \frac{x^*}{y^*} \right| \leq \frac{y^* E_1 + x^* E_2}{y^*(y^* - E_2)},$$

$$\left| \frac{\frac{x}{y} - \frac{x^*}{y^*}}{\frac{x^*}{y^*}} \right| \leq \frac{y^* \frac{E_1}{x^*} + y^* E_2}{y^*(y^* - E_2)} = \frac{1}{1 - \frac{E_2}{y^*}} \left(\frac{E_1}{x^*} + \frac{E_2}{y^*} \right).$$

与 1 比較, 不計 $\frac{E_2}{y^*}$ 就有

$$\left| \frac{\frac{x}{y} - \frac{x^*}{y^*}}{\frac{x^*}{y^*}} \right| \leq \left| \frac{E_1}{x^*} \right| + \left| \frac{E_2}{y^*} \right|.$$

即商的相对誤差約等于相除二数的相对誤差之和 (在除数的相对誤差很小时)。

参 考 文 献

- [1] Hildebrand F. B., Introduction to numerical analysis.
- [2] Scarborough J. B., Numerical mathematical analysis (数值分析, 科学出版社將出版)。
- [3] Лезникович Я. С. Приближенные вычисления (近似計算法, 高教出版社已出版)。
- [4] Крылов А. Н., Лекция о приближенных вычислениях.

第二章 插值法和數值微分

§ 1. 插值的目的

設 $y=f(x)$ 为实变量 x 的單值函数, 已知它在有限区間 $[a, b]$ 上連續, 在不同的点 $a \leq x_0, x_1, \dots, x_n \leq b$ 上分別取值 $y_0, y_1, \dots, y_n$ 。

插值的目的就是求一簡單的連續函数 $\varphi(x)$, 使它在給定的 $n+1$ 个点 $a \leq x_0, x_1, \dots, x_n \leq b$ 上, 取給定的值 $\varphi(x_i) = y_i$ 。而在其它的点上, 近似的表示 $f(x)$ 。

給定的点 $x_0, x_1, \dots, x_n$ 叫插值点或节点。函数 $\varphi(x)$ 叫做函数 $f(x)$ 对于点 $x_0, x_1, \dots, x_n$ 的插值函数。兩端的节点所界定的区間, 叫插值区間。

插值問題就是: 对于在分散的諸点 x_i 上給定对应的 y_i , 求 x 和 y 間的近似函数关系。如果对于插值区間的任一个 x , 都有

$$|f(x) - \varphi(x)| < \varepsilon,$$

其中 ε 是可允許的絕對誤差, 則所求出的函数关系 就應該認為是合于要求的。

以 $R(x)$ 表示 $f(x)$ 与其插值函数 $\varphi(x)$ 之間的差

$$f(x) - \varphi(x) = R(x).$$

此差叫作插值的“余項”, 它表示函数 $\varphi(x)$ 逼近 $f(x)$ 的程度。

一般, 我們多采用多項式作插值函数, 在特殊情形下。例如, 用三角插值, 逼近以 2π 为周期的周期函数比較方便。

§ 2. 拉格朗日 (Lagrange) 公式

用 n 次多項式

$$c_0 x^n + c_1 x^{n-1} + \dots + c_{n-1} x + c_n = \varphi(x) \quad (1)$$

作为函数 $f(x)$ 的插值函数, 使在 $n+1$ 个不同的节点 $x_0, x_1, \dots, x_n$ 上, 有

$$\varphi(x_i) = y_i = f(x_i) \quad (i=0, 1, \dots, n), \quad (2)$$

即

$$c_0 x_i^n + c_1 x_i^{n-1} + \cdots + c_{n-1} x_i + c_n = y_i \quad (i=0, 1, \cdots, n). \quad (3)$$

这方程组的系数行列式, 即范德蒙德 (Vandermonde) 行列式

$$\begin{vmatrix} x_0^n & x_0^{n-1} \cdots x_0 & 1 \\ x_1^n & x_1^{n-1} \cdots x_1 & 1 \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ x_n^n & x_n^{n-1} \cdots x_n & 1 \end{vmatrix} = \prod_{k < j} (x_k - x_j).$$

因为 $x_0, x_1, \cdots, x_n$ 互异, 故上式不等于零, 所以系数 $c_0, c_1, \cdots, c_n$ 由 (3) 式唯一确定。为了求函数 $\varphi(x)$, 我们把方程组 (1), (3) 写成

$$\begin{aligned} c_0 x^n + c_1 x^{n-1} + \cdots + c_{n-1} x + c_n - \varphi(x) &= 0, \\ c_0 x_i^n + c_1 x_i^{n-1} + \cdots + c_{n-1} x_i + c_n - f(x_i) &= 0 \\ (i=0, 1, 2, \cdots, n). \end{aligned}$$

把它看作未知数为 $c_0, c_1, \cdots, c_n, 1$ 的联立方程组, 故这组方程因为有一组不全为零的解, 所以其系数行列式必为零。

$$\begin{vmatrix} x^n & x^{n-1} \cdots x & 1 & \varphi(x) \\ x_0^n & x_0^{n-1} \cdots x_0 & 1 & f(x_0) \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ x_n^n & x_n^{n-1} \cdots x_n & 1 & f(x_n) \end{vmatrix} = 0.$$

展开即得

$$\begin{aligned} \varphi(x) \equiv L_n(x) &= \frac{(x-x_1)(x-x_2) \cdots (x-x_n)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2) \cdots (x_0-x_n)} y_0 \\ &+ \frac{(x-x_0)(x-x_2) \cdots (x-x_n)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2) \cdots (x_1-x_n)} y_1 \\ &+ \frac{(x-x_0)(x-x_1)(x-x_3) \cdots (x-x_n)}{(x_2-x_0)(x_2-x_1)(x_2-x_3) \cdots (x_2-x_n)} y_2 \\ &+ \cdots \\ &+ \frac{(x-x_0)(x-x_1) \cdots (x-x_{n-1})}{(x_n-x_0)(x_n-x_1) \cdots (x_n-x_{n-1})} y_n. \end{aligned} \quad (4)$$

这个公式称为拉格朗日公式。也可以写成

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n \frac{\pi_n(x)}{(x-x_i) \pi_n'(x_i)} y_i,$$

其中

$$\pi_n(x) = (x-x_0)(x-x_1) \cdots (x-x_n),$$