

电子计算机上常用
数值方法汇编



沈阳计算技术研究所

一九七三年

电子计算机上常用
数值方法汇编

沈阳计算技术研究所

一九七三年

电子计算机上常用数值方法汇编

· 前 言 ·

几年来，我们在工作中体会到，对一些常用的数值方法进行整理並编制成标准程序，对于在电子计算机上解决实际问题是非常必要和十分有效的。为了推广和普及电子计算机的使用，使计算机数学更好地为巩固社会主义经济基础服务，查找数值方法方便、避免编制程序的错误、缩短解题周期以及满足一部分充实实际解题工作的读者的需要，促使我们做一次大胆地尝试，编写了这本“电子计算机上常用数值方法汇编”。如果能达到我们的部分愿望，也尽到我们的一点义务。

在全室同志努力下，整理出 22 篇常用计算方法，其结构有别于目前国内出版的计算方法。每篇都包含有方法讨论、框图设计，並写出 ALGOL 程序。

由于我们水平所限和经验不足，会存在谬误之处，我们衷心希望同志们在阅读和应用过程中提出批评意见，以便改正。

计算数学研究室

一九七三年七月

— 目 录 —

1、插 值 法	1
2、齿函数及其应用	20
3、积分近似计算	40
4、解代数方程的牛顿——下山法	91
5、解高次代数方程的插值法	108
6、求逆矩阵的叶尔绍夫方法	124
7、用直接法求逆矩阵的若干方法及有关问题	132
8、用Jacobi 方法求矩阵的特征值	144
9、求实对称矩阵特征值及其特征 向量的QL 法	159
10、QR 法	183
11、Gauss 主元素消去法	209
12、係数矩阵对称的Cholesky 方 法	215
13、Seidel迭代法	223
14、求超定线性代数方程组的最小 二乘解	237
15、解常微分方程的龙格——库塔法	257
16、常微分方程的龙格——库塔法	280
17、解常微分方程的逐步方法	303
18、解常微分方程的逐步方法	327
19、常微分方程边值问题的数值解 法	371
20、解差分方程组的追赶法	391
21、曲线拟合问题	403
22、线性规划问题的解法	424

1. 插值法

插值法是在数值计算中不可缺少的一种数学工具。它不仅在函数逼近、数值积分之研究中占有重要地位，而且在常、偏微分方程的数值计算方法之研究中也起着很重要的作用。

文中介绍的主要是常用的插值法。

一、拉哥朗日插值法

1. 凡德尔蒙得 (Vandermonde) 行列式

$$(1) \quad W(x_0, \dots, x_n) = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_0 & x_1 & \dots & x_n \\ x_0^2 & x_1^2 & \dots & x_n^2 \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_0^n & x_1^n & \dots & x_n^n \end{vmatrix}$$

称作由数 x_i ($i=0, \dots, n$) 所组成的 $n+1$ 阶凡德尔蒙得行列式。

行列式 (1) 具有性质：1) x_i 和 x_k ($i \neq k$) 互换相当于两列互换，因而行列式之值变号；2) 若 x_i ($i=0, n$) 中有相等的，行列式等于零。

x_n 换为 x 时可得到

$$(2) \quad W(x_0, \dots, x_{n-1}, x) = A(x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_{n-1}),$$

$$A = W(x_0, \dots, x_{n-1}).$$

递推关系式如下：

$$\begin{aligned} W(x_0, x_1) &= x_1 - x_0 \\ W(x_0, x_1, x_2) &= W(x_0, x_1)(x_2 - x_0)(x_2 - x_1) \\ (3) \quad \dots \\ W(x_0, \dots, x_n) &= W(x_0, \dots, x_{n-1})(x_n - x_0)(x_n - x_1)\dots \\ &\quad (x_n - x_{n-1}) \\ &= \prod_{p=0}^{n-1} (x_n - x_p). \end{aligned}$$

由上式可推断，若诸数 x_i ($i=0, n$) 彼此互异，则凡德尔蒙得行列式

使得行列式不等于零。

2. 插值多项式的推导

设有 $n+1$ 个点 (x_i, y_i) ($i=0, n$)。求 n 次多项式 $P(x)$ ，使它满足

$$(4) \quad P(x_i) = y_i \quad (i=0, n).$$

设该多项式为

$$(5) \quad P(x) = c_0 + c_1 x + \cdots + c_n x^n.$$

由 (4) 得到

$$c_0 + c_1 x_0 + \cdots + c_n x_0^n = y_0$$

$$c_0 + c_1 x_1 + \cdots + c_n x_1^n = y_1$$

$$(6) \quad \dots$$

$$c_0 + c_1 x_n + \cdots + c_n x_n^n = y_n.$$

其係故行列式就是 $W(x_0, \dots, x_n) \neq 0$ (只要 x_i 互异)，因此方程组 (6) 存在唯一解 c_i ($i=0, n$)。

从 (5) 和 (6) 中消去 c_i ($i=0, \dots, n$) 相当于增广行列式

$$\begin{vmatrix} P(x) & 1 & x & x^2 & \cdots & x^n \\ y_0 & 1 & x_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^n \\ \dots & & & & & \\ y_n & 1 & x_n & x_n^2 & \cdots & x_n^n \end{vmatrix} = 0$$

由此得到

$$\begin{aligned} P(x)W(x_0, \dots, x_n) &= \sum_{i=0}^n (-1)^i y_i W(x, x_0, \dots, x_{i-1}, x_{i+1}, \dots, x_n) \\ &= \sum_{i=0}^n y_i W(x_0, \dots, x_{i-1}, x, x_{i+1}, \dots, x_n) \end{aligned}$$

或

$$(7) \quad P(x) = \sum_{i=0}^n y_i \frac{W(x_0, \dots, x_{i-1}, x, x_{i+1}, \dots, x_n)}{W(x_0, \dots, x_n)}$$

引进符号 $A(x) = (x - x_0) \cdots (x - x_n)$ ，则 $A'(x_i) = (x_i - x_0) \cdots (x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1}) \cdots (x_i - x_n)$ ，而且 (7) 化为

$$(8) \quad P(x) = \sum_{i=0}^n y_i \frac{A(x)}{A'(x_i)(x-x_i)}.$$

这便是所寻求之拉哥朗日插值多项式。

不利用凡德尔蒙行列式也可直接推出拉哥朗日插值多项式。

3. 余项估计

令截断误差

$$(9) \quad R(x) = f(x) - P(x),$$

其中 $f(x)$ 是被插函数。设 x 是插值点，且异于节点 $x_i (i=0, n)$ 之函数。引进新变数 x 并令

$$(10) \quad K = \frac{R(x)}{A(x)}.$$

令

$$(11) \quad F(x) = R(x) - KA(x) \equiv f(x) - P(x) - KA(x).$$

于是，根据推广的洛尔定理有

$$F^{(n+1)}(\xi) = 0, \quad \alpha < \xi < \beta,$$

其中 $\alpha = \min\{x_0, \dots, x_n, x\}$, $\beta = \max\{x_0, \dots, x_n, x\}$.

于是，得到

$$f^{(n+1)}(\xi) = K(n+1)!$$

由(10)有

$$(12) \quad R(x) = \frac{A(x)}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi)$$

或

$$(13) \quad |R(x)| \leq M_{n+1}(\alpha, \beta) \frac{|A(x)|}{(n+1)!},$$

其中 $M_{n+1}(\alpha, \beta) = \max_{\alpha \leq x \leq \beta} |f^{(n+1)}(x)|$.

(12) 称哥面 (Cauchy) 型余项。

根据切比雪夫 (Chebyshev) 多项式之极值性质，对插值区间 $(-1, 1)$ 而言，如果取 $A(x) = T_{n+1}(x)$ ，则 $\max_{-1 \leq x \leq 1} |A(x)|$ 最小，

即 $|R(x)|$ 最小。由于 $|\bar{T}_{n+1}(x)| \leq \frac{1}{2^n}$,

$$(14) \quad |R(x)| \leq M_{n+1}(\alpha, \beta) \frac{1}{(n+1)!} \frac{1}{2^n}.$$

以上事实告诉我们，节点取切比雪夫多项式之零点为最好。

4. 二元情形

设有二元函数 $F(x, y)$, $F(x_i, y_j) = F_{i,j}$. 求 $-n+m$ 次多项式 $P(x, y)$, 使它满足 $P(x_i, y_j) = F_{i,j}$ ($i=0, n; j=0, m$). 所求多项式就是

$$(15) \quad P(x, y) = \sum_{i=0}^n \sum_{j=0}^m \frac{\omega(x)}{(x-x_i)\omega'(x_i)} \times \frac{\sigma(y)}{(y-y_j)\sigma'(y_j)} F_{i,j},$$

其中 $\omega(x) = (x-x_0) \cdots (x-x_n)$, $\sigma(y) = (y-y_0) \cdots (y-y_m)$.

余项公式为

$$\begin{aligned} R(x, y) = & \frac{F_x^{(n+1)}(\xi_1, y)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x-x_i) + \frac{F_y^{(m+1)}(x, \eta_1)}{(m+1)!} \prod_{j=0}^m (y-y_j) \\ & - \frac{F_{x,y}^{(n+1),(m+1)}(\xi_2, \eta_2)}{(n+1)!(m+1)!} \prod_{i=0}^n \prod_{j=0}^m (x-x_i)(y-y_j), \end{aligned}$$

其中 ξ_1, ξ_2 在 $x_0, \dots, x_n, x$ 之间, η_1, η_2 在 $y_0, \dots, y_m, y$ 之间。

5. 优缺点

优点:

- 1) 适合于不等距节点之插值。
- 2) 简单的互换 x 和 y 的位置, 可用于反插值。
- 3) 当被插函数有若干个, 即 $f^{(i)}(x)$ ($i=1, 2, \dots$) 时, 要想对同一组节点 x_i ($i=0, n$), 在同一点 x 同时对上述若干个函数进行插值, 那么插值系数不必每次重新计算。
- 4) 对给定的节点 x_i ($i=0, n$) 和插值点 x , 可以事先算好插值系数 $A(x)/(x-x_i)$ 和 $A'(x_i)$ 。

5) 该插值多项式的递推关系简单, 因此编程序较方便。

缺点:

1) 为提高精度或别的什么原因需要增加插值节点, 如 (x_{n+1}, y_{n+1}) , 此时需重新计算全部系数。

2) 如果插值点 x 变了, 系数还要重新计算, 因 $A(x)$ 变了。

3) 对给定的 (x_i, y_i) 数据表, 为达到所需精度, 预先确定节点数目是比较困难的。

LAGRANGE ALGORITHM过程 (一元)

Procedure LAGRANGE(N, u, x, y, ANS);

Real array x, y ; integer N ; real u, ANS ;

begin integer i, j ; real L ;

$\text{ANS} := 0.0$;

for $j := 1$ step 1 until $N+1$ do

begin $L := 1.0$;

for $i := 1$ step 1 until $N+1$ do

begin if $i \neq j$ then $L := L \times (u - x(i)) / (x(j) - x(i))$

end;

$\text{ANS} := \text{ANS} + L \times y(j)$

end end

说明: x, y 分别表示横、纵坐标数组, u 是要插值的点, ANS 是存放结果的单元。

二、用差商表示的插值公式

为克服 Lagrange 插值公式不易增加节点的缺点, 今导出用差商表示的插值公式:

定义:

$$\omega(f, x_0) = f(x_0),$$

$$\omega(f, x_0, x_1) = \frac{\omega(f, x_1) - \omega(f, x_0)}{x_1 - x_0},$$

$$\omega(f, x_0, x_1, x_2) = \frac{\omega(f, x_1, x_2) - \omega(f, x_0, x_1)}{x_2 - x_0},$$

$$\dots$$

$$\omega(f, x_0, x_1, \dots, x_n) = \frac{\omega(f, x_1, x_2, \dots, x_n) - \omega(f, x_0, \dots, x_{n-1})}{x_n - x_0}$$

为 m 级差商 (或差分比), $m=0, n$.

由定义可以推出

$$(2) \quad \omega(f_1 c_1 + \dots + f_k c_k; x_0, \dots, x_m) = c_1 \omega(f_1; x_0, \dots, x_m) + \dots$$

用归纳法可推出

$$+ c_k \omega(f_k; x_0, \dots, x_m).$$

$$(3) \quad \omega(f; x_0, \dots, x_m) = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_0 & x_1 & \dots & x_m \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_0^{m-1} & x_1^{m-1} & \dots & x_m^{m-1} \\ f(x_0) & f(x_1) & \dots & f(x_m) \end{vmatrix} \div \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_0 & x_1 & \dots & x_m \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_0^{m-1} & x_1^{m-1} & \dots & x_m^{m-1} \\ x_0^m & x_1^m & \dots & x_m^m \end{vmatrix}.$$

由此可知,

$$(4) \quad \omega(x^k; x_0, \dots, x_m) = \begin{cases} 0, & k < m, \\ 1, & k = m, \end{cases}$$

即, 若 $f(x)$ 是低于 m 次的罗项式, 则 $\omega(f; x_0, \dots, x_m) = 0$.

此外,

$$(5) \quad \omega(A_k; x_0, \dots, x_m) = \begin{cases} 0, & k \neq m, \\ 1, & k = m. \end{cases}$$

令插值罗项式

$$(6) \quad P(x) = \sum_{m=0}^n c_m A_m(x)$$

其中 $A_0(x) = 1$, $A_m(x) = (x - x_0) \dots (x - x_{m-1})$, $m = 1, n$.

由 (6)、(2)、(5) 可以得到

$$(7) \quad \omega(P; x_0, \dots, x_m) = \sum_{k=0}^n C_k \omega(A_k; x_0, \dots, x_m) = C_m \quad (m=0, n).$$

将它代入 (6) 中, 则

$$(8) \quad P(x) = \sum_{m=0}^n \omega(P; x_0, \dots, x_m) A_m(x).$$

注意到条件 $P(x_m) = f(x_m) \quad (m=0, n)$ 与条件

$$(9) \quad \omega(P; x_0, \dots, x_m) = \omega(f; x_0, \dots, x_m), \quad m=0, n$$

等价, 得到

$$(10) \quad P(x) = \sum_{m=0}^n \omega(f; x_0, \dots, x_m) A_m(x).$$

或展开它, 则

$$(11) \quad P(x) = \omega(f; x_0) + \omega(f; x_0, x_1)(x-x_0) + \dots + \omega(f; x_0, \dots, x_n)(x-x_0) \dots (x-x_{n-1}).$$

公式 (11) 亦称依不等距 Newton 插值公式。

对等距节点 $x_m = a + mh \quad (m=0, 1, \dots)$,

$$\omega(f; a, a+h, \dots, a+mh) = \frac{\Delta^m f(a)}{m! h^m},$$

因此, 公式 (11) 就变成了牛顿插值公式。

本插值公式的精确余项

$$(13) \quad R(x) = \omega(f; x, x_0, \dots, x_n) A(x),$$

其中 $A(x) = A_{n+1}(x)$.

从差商之定义可推出如下一串等式:

$$(14) \quad \begin{aligned} f(x) &= f(x_0) + (x-x_0)\omega(f; x, x_0), \\ \omega(f; x, x_0) &= \omega(f; x, x_0, x_1) + (x-x_1)\omega(f; x, x_0, x_1), \\ &\dots \\ \omega(f; x, x_0, \dots, x_{n-1}) &= \omega(f; x_0, \dots, x_n) + (x-x_n)\omega(f; x, x_0, \dots, x_n). \end{aligned}$$

由此推出

$$(15) \quad f(x) = f(x_0) + \sum_{m=1}^n \omega(f; x_0, \dots, x_m) A_m(x) + \omega(f; x, x_0, \dots, x_n) A_{n+1}(x),$$

即余项公式 (13) 成立。

可以证明

$$(16) \quad \omega(f; x_0, \dots, x_n) = f^{(n)}(\xi) / n!,$$

其中 $\min \{x_0, \dots, x_n\} < \xi < \max \{x_0, \dots, x_n\}$ 。事实上，由洛尔定理 $R^{(n)}(\xi) = 0$ ，又由公式 (10) 或 (11)

$$(17) \quad R^{(n)}(\xi) = f^{(n)}(\xi) - P^{(n)}(\xi) = f^{(n)}(\xi) - n! \omega(f; x_0, \dots, x_n),$$

即 (16) 成立。从而有

$$(18) \quad \omega(f; x, x_0, \dots, x_n) = f^{(n+1)}(\xi) / (n+1)!,$$

其中 ξ 是 $x_0, \dots, x_n$ 和 x 之间的某一点。

三、牛顿插值公式

1、差分 (或有限差)

表达式

$$(1) \quad \Delta f(x) = f(x+h) - f(x) \quad (h > 0)$$

称依函数 $f(x)$ 在 x 点的一阶差分。仿此类推，

$$(2) \quad \Delta_{n+1} f(x) = \Delta \Delta_n f(x)$$

称依 $n+1$ 阶差分。

从差分之定义不难推出

$$(3) \quad \Delta_n f(x) = \sum_{m=0}^n (-1)^{n-m} C_n^m f(x+mh),$$

$$(4) \quad f(x+nh) = \sum_{m=0}^n C_n^m \Delta_m f(x).$$

2. 阶乘多项式

定 义

$$\Phi_n(x-a, h) = \frac{1}{n! h^n} (x-a)(x-a-h) \cdots (x-a-\overline{n-1}h)$$

$$(5) \quad \Phi_0(x-a, h) \equiv 1, \quad n=1, 2, \dots$$

称作 n 阶的阶乘多项式。

从定义可推出

$$(6) \quad \Delta \Phi_{n+1}(x-a, h) = \Phi_n(x-a, h),$$

$$(7) \quad \Phi_n(0, h) = 0 \quad (n=1, 2, \dots).$$

根据阶乘多项式的性质，任意 n 次多项式 $P(x)$ 可按阶乘多项式展成

$$(8) \quad P(x) = \sum_{i=0}^n C_i \Phi_i(x-a, h).$$

为确定其系数 C_i ($i=0, n$)，用算子 Δ 作用在 (8) 之两边，并注意 (6)，则

$$\Delta P = C_1 \Phi_0(x-a, h) + \cdots + C_n \Phi_{n-1}(x-a, h)$$

$$(9) \quad \Delta_2 P = C_2 \Phi_0(x-a, h) + \cdots + C_n \Phi_{n-2}(x-a, h)$$

$$\Delta_n P = C_n \Phi_0(x-a, h).$$

在 (8) 和 (9) 中取 $x=a$ ，则

$$C_0 = P(a), \quad C_1 = \Delta P(a), \quad \dots, \quad C_n = \Delta_n P(a).$$

代入 (8) 中，则

$$(10) \quad \begin{aligned} P(x) = & P(a) + \Delta P(a) \frac{(x-a)}{1! h} + \Delta_2 P(a) \frac{(x-a)(x-a-h)}{2! h^2} + \cdots \\ & + \Delta_n P(a) \frac{(x-a)(x-a-h) \cdots (x-a-\overline{n-1}h)}{n! h^n} \end{aligned}$$

节点取为 $x_m = a + mh$ ($m=0, n$), 并令

$$(11) \quad p(a+mh) = f(a+mh) \quad (m=0, n)$$

此时, (11) 等价于条件

$$(12) \quad \Delta_m p(a) = \Delta_m f(a), \quad m=0, n$$

这时, (10) 化为

$$(13) \quad \begin{aligned} p(x) = & f(a) + \Delta f(a) \frac{x-a}{1!h} + \Delta_2 f(a) \frac{(x-a)(x-a-h)}{2!h^2} + \dots \\ & + \Delta_n f(a) \frac{(x-a)(x-a-h) \dots (x-a-n+1)h}{n!h^n} \end{aligned}$$

本插值公式之余项同于拉哥朗日插值公式之余项。

$$\text{令 } t = \frac{x-x_0}{h}, \text{ 则}$$

$$(x-x_0) \dots (x-x_{k-1}) = h^k t(t-1) \dots (t-k+1).$$

于是, 牛顿插值公式 (13) 可写成

$$(13)_1 \quad \begin{aligned} P(x_0+th) = & f(x_0) + \frac{t}{1!} \Delta f(x_0) + \frac{t(t-1)}{2!} \Delta_2 f(x_0) + \dots \\ & + \frac{t(t-1) \dots (t-n+1)}{n!} \Delta_n f(x_0) \end{aligned}$$

此公式称为前牛顿插值公式。它适合于 x 位于 x_0 附近之情形。

如果节点取成 $x_k = x_0 - kh$ ($h>0, k=0, n$) 并令 $t = (x-x_0)/h$, 则由 (13) 可推出表后牛顿插值公式

$$(13)_2 \quad \begin{aligned} P(x_0+th) = & f(x_0) + \frac{t}{1!} \Delta f(x_0-h) + \frac{t(t+1)}{2!} \Delta_2 f(x_0-2h) + \dots \\ & + \frac{t(t+1) \dots (t+n-1)}{n!} \Delta_n f(x_0-nh) \end{aligned}$$

此公式适合于 x 位于表后面节点附近之情形。

3. 优缺点

优点:

- 1) 增加一个节点, 如 (x_{n+1}, y_{n+1}) , 只需罗计标

$\frac{\Delta_{n+1}f(a)}{(n+1)!} (x-a)(x-a-h)\cdots(x-a-nh)$, 同样, 可以去掉一个

节点 (区间的端点)。

2) 差分表能给出所需精度的插值多项式的表达式, 即对给定点列, 如果对它们可用 n 次多项式精确表示, 那么, 第 n 个差分列为常数。

3) 差分表中容易发现函数值的随机误差 (Random error), 如差分表不稳定, 即在某处有突变, 则可以指出这时用多项式拟合给定点列效果不会满意。

缺点:

1) 差分形式的插值公式要求节点等距, 这当然是一种不利限制。

2) 由于 1), 不适合反插值, 只进行线性插值的情形是例外。

3) 要想对若干个被插函数对同一节点进行插值, 就要构造出和被插函数一样多个差分表。

四、Gauss, Stirling, Bessel 和

Everrett 插值公式

以下所述公式均适合于插值点 x 位于表中间的情形。

节点取成

$$x_0, x_1 = x_0 + h, x_2 = x_0 - h, x_3 = x_0 + 2h, x_4 = x_0 - 2h, \dots,$$

$$x_n = x_0 + (-1)^{n+1} \left\{ \frac{n+1}{2} \right\} h,$$

那么, 可从牛顿插值公式推出

$$\begin{aligned} P(x_0 + th) = & f(x_0) + \frac{t}{1!} \Delta f(x_0) + \frac{t(t-1)}{2!} \Delta^2 f(x_0 - h) + \frac{t(t-1)(t+1)}{3!} \Delta^3 f(x_0 - h) + \\ (1) \quad & + \frac{t(t-1)(t+1)(t-2)}{4!} \Delta^4 f(x_0 - 2h) + \dots \\ & + \frac{t(t-1)(t+1)\cdots(t+(-1)^{n-1}\{\frac{n}{2}\})}{n!} \Delta_n f(x_0 - \{\frac{n}{2}\}h), \end{aligned}$$

此公式称作 Gauss 第一插值公式。

如果节点取成

$$x_0, x_1 = x_0 - h, x_2 = x_0 + h, \dots, x_n = x_0 + (-1)^n \left[\frac{n+1}{2} \right] h,$$

则得到 Gauss 第二插值公式：

$$\begin{aligned} P(x_0+th) &= f(x_0) + \frac{t}{1!} \Delta f(x_0-h) + \frac{t(t+1)}{2!} \Delta^2 f(x_0-h) + \frac{t(t+1)(t-1)}{3!} \Delta^3 f(x_0-2h) \\ (2) \quad &+ \frac{t(t+1)(t-1)(t+2)}{4!} \Delta^4 f(x_0-2h) + \dots \\ &+ \frac{t(t+1)(t-1) \dots (t+(-1)^n \left[\frac{n}{2} \right] h)}{n!} \Delta_n f(x_0 - \left[\frac{n+1}{2} \right] h). \end{aligned}$$

如果节点是奇数个 ($n = 2k+1$)，那么取公式 (1) 和 (2) 之算术平均值就得到 Stirling 插值公式

$$\begin{aligned} P(x_0+th) &= f(x_0) + \frac{t}{1!} \frac{\Delta f(x_0) + \Delta f(x_0-h)}{2} + \frac{t^2}{2!} \Delta^2 f(x_0-h) \\ &+ \frac{t^2(t^2-1^2)}{3!} \frac{\Delta^3 f(x_0-h) + \Delta^3 f(x_0-2h)}{2} \\ (3) \quad &+ \frac{t^2(t^2-1)^2}{4!} \Delta^4 f(x_0-2h) + \dots \\ &+ \frac{t^2(t^2-1^2)(t^2-2^2) \dots [t^2 - (\frac{n-2}{2})^2]}{2} (\Delta_{n-1} f(x_0 - \frac{n-2}{2} h) + \Delta_{n-1} f(x_0 - \frac{n}{2} h)) \\ &+ \frac{t^2(t^2-1^2)(t^2-2^2) \dots (t^2 - (\frac{n-2}{2})^2)}{n!} \Delta_n f(x_0 - \frac{n}{2} h). \end{aligned}$$

根据差分之定义，Gauss 第一插值公式可改写成

$$\begin{aligned} P(x_0+th) &= \frac{f(x_0) + f(x_0+h)}{2} + \frac{t-\frac{1}{2}}{1!} \Delta f(x_0) + \frac{t(t-1)}{2!} \frac{\Delta^2 f(x_0-h) + \Delta^2 f(x_0)}{2} \\ &+ \frac{(t-\frac{1}{2})t(t-1)}{3!} \Delta^3 f(x_0-h) + \dots \\ (4) \quad &+ \frac{t(t-1)(t+1) \dots (t-\frac{n-1}{2})}{(n-1)!} \frac{\Delta_{n-1} f(x_0 - \frac{n-1}{2} h) + \Delta_{n-1} f(x_0 - \frac{n-3}{2} h)}{2} \\ &+ \frac{(t-\frac{1}{2})t(t-1)(t+1) \dots (t-\frac{n-1}{2})}{n!} \Delta_n f(x_0 - \frac{n-1}{2} h). \end{aligned}$$

此公式称作 Bessel 插值公式。

利用差分之定义，从 Gauss 第一插值公式中消去奇阶差分项就得到 Everett 插值公式：

$$\begin{aligned}
 P(x_0+th) &= (1-t)f(x_0) + tf(x_0+h) - \frac{t(t-2)(t-1)}{3!} \Delta_2^2 f(x_0-h) \\
 &\quad + \frac{t(t-1)(t+1)}{3!} \Delta_2^2 f(x_0) - \frac{t(t-3)(t-2)(t^2-1^2)}{5!} \Delta_4^2 f(x_0-2h) + \dots \\
 (5) \quad &= \frac{t(t-\frac{n+2}{2})(t-\frac{n}{2})(t^2-1^2)\dots\{t^2-(\frac{n-2}{2})^2\}}{(n+1)!} \Delta_n f(x_0-\frac{n}{2}h) \\
 &\quad + \frac{t(t^2-1)\dots\{t^2-(\frac{n}{2})^2\}}{(n+1)!} \Delta_n f(x_0+(1-\frac{n}{2})h) \quad (n \text{ 一偶数}).
 \end{aligned}$$

下面不加推导的给出以上各插值公式的余项公式如下：

$$(6) \quad R(x) = \frac{h^{n+1} t(t-1)(t+1)\dots(t+(-1)^n \{\frac{n+1}{2}\})}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi) \quad (\text{Gauss 第一}).$$

$$(7) \quad R(x) = \frac{h^{n+1} t(t+1)(t-1)\dots(t+(-1)^{n+1} \{\frac{n+1}{2}\})}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi) \quad (\text{Gauss 第二}).$$

$$(8) \quad R(x) = \frac{h^{n+1} t(t^2-1^2)(t^2-2^2)\dots(t^2-(\frac{n}{2})^2)}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi) \quad (\text{Stirling}).$$

$$(9) \quad R(x) = \frac{h^{n+1} t(t-1)(t+1)\dots(t+\frac{n-1}{2})(t-\frac{n+1}{2})}{(n+1)!} f^{(n+1)}(\xi) \quad (\text{Bessel}).$$

$$(10) \quad R(x) = \frac{h^{n+2} t(t-\frac{n+2}{2})(t^2-1^2)\dots(t^2-(\frac{n}{2})^2)}{(n+2)!} f^{(n+2)}(\xi) \quad (\text{Everett}).$$

在以上公式中， $\min\{x, x_0, \dots, x_n\} < \xi < \max\{x, x_0, \dots, x_n\}$ 。

五、三、四、五点插值或微商公式

1. 三点情形，对 Gauss 第一公式取前二项，

$$(11) \quad P(x) = C_{i-1} y_{i-1} + C_i y_i + C_{i+1} y_{i+1},$$