

数值分析

(一)

南京航空学院翻印

1974.8.

毛主席语录

“任何一种东西，必须能使人民群众得到真实的利益，才是好东西。”

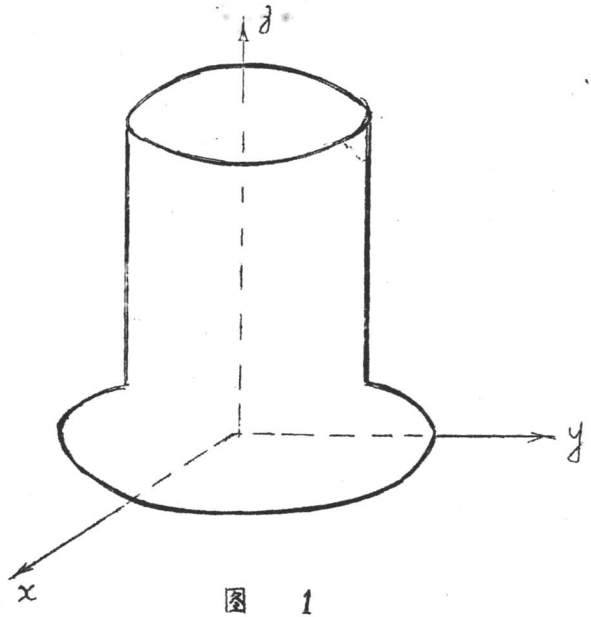
“不要把分数看重了，要把精力集中在培养分析问题和解决问题的能力上，不要只是跟在教师的后面跑，自己没有主动性。”

目 录

第一章	插值	1
§1	多项式插值	2
§2	样条插值	16
第二章	逼近	37
§1	最佳一致逼近	38
§2	切比雪夫多项式	51
§3	平方逼近	61
第三章	数值积分	75
§1	梯形法	76
§2	抛物线法	82
§3	三角形法 (龙贝方法)	91
§4	重积分的近似计算	98
第四章	方程的求根	103
§1	迭代法	104
§2	牛顿法	109
§3	插值法	117
§4	多项式的求根	123
§5	方程组的求根	139

第一章 插值

引言：上海某船厂设计生产了一种中速柴油机，为了改进和提高柴油机排气阀的质量，要知道排气阀在工作时的内部温度分布，也就是要知道内部每一个点上的温度值多少，气阀形状如图-1。因为它的各点环境和条件不一样，因此温度不会是常数，也就是不会每点都一样。怎样才能知道内部各点的温度呢？数学上已经研究出一种办法，只要知道物体表面上的温度，即边界条件，可以推算出内部各点的温度，对于气阀来说，它是轴对称的，用中心轴线作为 z -轴；取柱面坐标下，每点坐标为 (r, z, θ) ，气阀表面坐标 $Z(r, \theta)$ ，当取定 r 时， θ 不管取什么值 $Z(r, \theta)$ 值都一样的，这就是气阀形状是轴对称的。



在气阀工作时它的环境和条件也可以假设为轴对称的，因此它表面上的各点的温度 $T(r, z, \theta)$ ，对于取定的 r, z ，对不同的 θ ， $T(r, z, \theta)$ 都相同。因此要知道气阀内部的温度只要知道气阀在一个 $r-z$ 平面上图形的边界上每一点的温度。这个图形如图-2。（见下页）边界就是粗线表示的部分，但是边界上温度怎样才能知道呢？气阀又不是液体的，无法拿温度计量，而且又在工作的，每分钟上下数百次。厂里的工人老师付想出一个办法，凿小孔，用导线接热电偶的办法，可以测量一些点（如图中打圈的点）的温度，这给计算提供了第一手材料，但是粗线条上，

其他点的温度怎么知道呢？实践上经常会碰到这种离散和连续的矛盾。

恩格斯教导我们：“在进行较精确的考察时，我们也发现某种对立的两极，例如正和负，是彼此不可分离的，正如它们是彼此对立的一样，而且不管它们如何对立，它们总是互相渗透的”。

毛主席教导我们：“矛盾着的双方，依据一定的条件，各向着其相反的方向转化。”

离散和连续这样一对矛盾，双方是可以互相转化，当然从离散转化成连续，是要有条件的。

我们这一章介绍的多项式插值法，就是在一定的函数光滑性条件和误差条件下，将离散的转化成连续的一种办法。

§ 1 多项式插值

已知在 $x-y$ 平面上几个点，要求找一条曲线通过这些点，并把这条曲线对应的函数的表达式写出来。

记给定的点为 (x_i, y_i) ，
 $i = 1, 2, \dots, n$ ，通过这些点的函数就是要求满足下面条件的函数 $p(x)$ ：

$$p(x_i) = y_i,$$

$$i = 1, 2, \dots, n. (1)$$

这种函数有很多很多（这是为什么？）。我们要找一条跟实

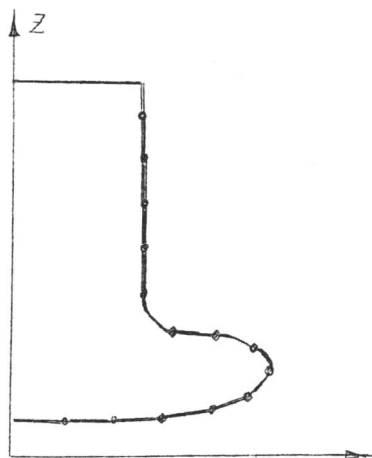
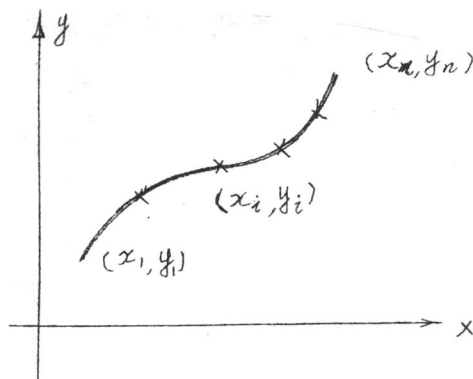


图 - 2



际情况比较符合的，计算比较方便的函数。这一节介绍多项式插值，就是找一个 $P(x)$ 多项式，使满足(1)，

给定 n 个点，找一个次数大于等于 n 的多项式，满足条件(1)，仍然是有很多很多。因为任何一个多项式 $P(x)$ 满足关系(1)的话，

那么
$$P(x) + K(x-x_1)(x-x_2)\dots(x-x_n)$$

也是满足关系(1)的。这里 K 是任意常数。

次数越高的多项式计算越烦，所以我们要求次数尽可能低的多项式，当然可以限制所求的多项式的次数不超过 $n-1$ 。

所以我们的问题变成，要找一个 $(n-1)$ 次的多项式

$$P(x) = a_0 x^{n-1} + a_1 x^{n-2} + \dots + a_{n-2} x + a_{n-1}$$

使满足条件(1)。

解决这个问题最直观的办法是按条件(1)列出 $a_0, a_1, \dots, a_{n-2}, a_{n-1}$ 的方程；即

$$a_0 x_1^{n-1} + a_1 x_1^{n-2} + a_2 x_1^{n-3} + \dots + a_{n-2} x_1 + a_{n-1} = y_1$$

$$a_0 x_2^{n-1} + a_1 x_2^{n-2} + a_2 x_2^{n-3} + \dots + a_{n-2} x_2 + a_{n-1} = y_2$$

$$a_0 x_n^{n-1} + a_1 x_n^{n-2} + a_2 x_n^{n-3} + \dots + a_{n-2} x_n + a_{n-1} = y_n$$

这里有 n 个方程， n 个未知量，在什么情况下可以求解？我们指出这个方程是唯一的解的。但是计算太复杂，特别当 n 比较大时，所以我们不从这里来求 $P(x)$ ，另想别的办法。

多项式

$$l_i(x) = \frac{1}{\prod_{j=1, j \neq i}^n (x_i - x_j)} (x - x_j)$$

是 $n-1$ 次多项式，有特点：

· 4 ·

满足 $l_i(x_i) = 1, l_i(x_k) = 0$, 当 $x_k \neq x_i$ 时,
 $p(x_1) = y_1, p(x_2) = 0, \dots, p(x_n) = 0$

的 $n-1$ 次多项式 $p(x)$ 就是 $y_1 l_1(x)$, 同样满足

$$p(x_1) = 0, p(x_2) = y_2, p(x_3) = 0, \dots, p(x_n) = 0$$

的 $n-1$ 次多项式 $p(x)$ 就是 $y_2 l_2(x)$,

所以 $l_i(x)$, 相当于坐标向量, 满足条件 (1) 的 $n-1$ 次多项式 $p(x)$ 就是

$$I_n(x) = \sum_{i=1}^n y_i l_i(x)$$

这个 $I_n(x)$ 在外国书上称为拉格朗日 (Lagrange) 插值多项式。

上面这种办法我们称它为取坐标向量法, 以后我们还会遇到。这是怎么想出来的, 实际上还是从简单的情况抽象出来的。例如当 $n=2$ 的情况, 过 $(x_1, y_1), (x_2, y_2)$ 要找一个一次多项式 $a_0 x + a_1$,

$$a_0 x_1 + a_1 = y_1$$

$$a_0 x_2 + a_1 = y_2$$

解

$$a_0 = \frac{y_2 - y_1}{x_2 - x_1}, \quad a_1 = \frac{y_1 x_2 - y_2 x_1}{x_2 - x_1}$$

于是这

$$p(x) = \frac{y_2 - y_1}{x_2 - x_1} x + \frac{y_1 x_2 - y_2 x_1}{x_2 - x_1}$$
$$= y_2 \left(\frac{x - x_1}{x_2 - x_1} \right) + y_1 \frac{(x - x_2)}{(x_1 - x_2)}$$

$$l_1(x) = \frac{x - x_2}{x_1 - x_2} \quad \text{满足} \quad l_1(x_1) = 1, l_1(x_2) = 0;$$

$$l_2(x) = \frac{x - x_1}{x_2 - x_1} \quad \text{满足} \quad l_2(x_1) = 0, l_2(x_2) = 1;$$

所以 y_1, y_2 的系数就是坐标向量那样的函数, 将这种直观的

材料经过抽象就得到上述结果。

有了 $L_n(x)$, 我们要计算 $x = a$ 时的函数值, 只要计算 $L_n(a)$, 计算的框图是

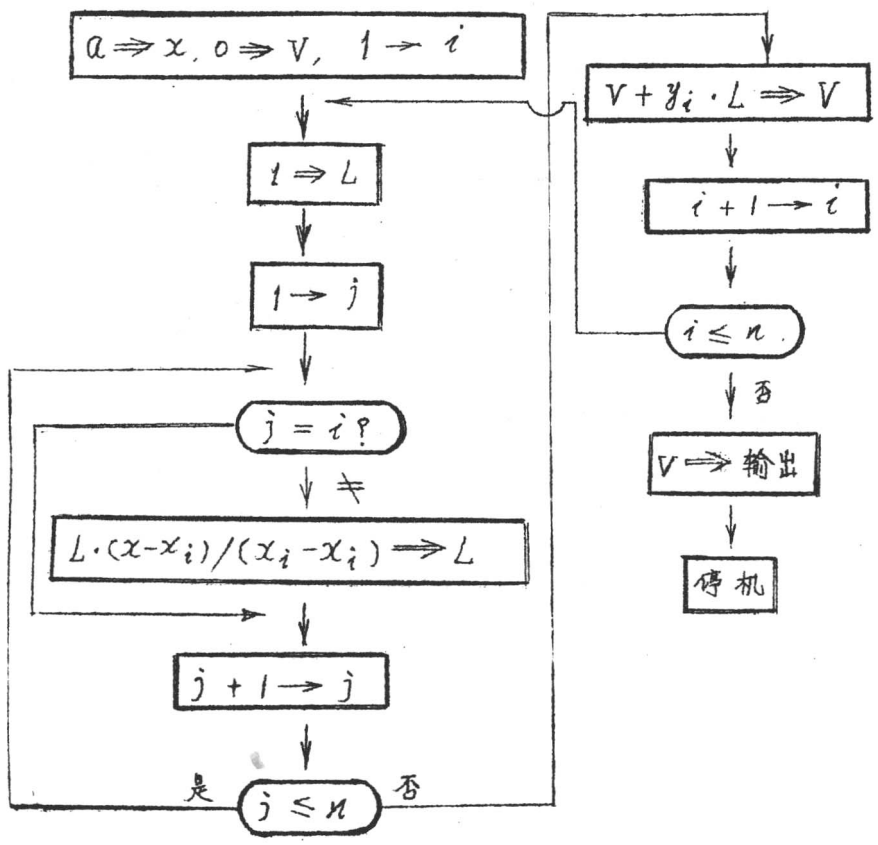


图 3

求满足条件(1)的 $n-1$ 次多项式 $p(x)$, 还有一个方法。给定 n 个点 $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$ 这些点是在一个函数上的, 也就是原来有一个函数 $f(x)$, 使

$$f(x_1) = y_1, f(x_2) = y_2, \dots, f(x_n) = y_n.$$

如果 $n = 1$, 只有一个点 (x_1, y_1) , 找一个 $n-1$ 次多项式就是常数, 我们记为 $p_0(x)$, 满足条件(1)

• 6.

$$P_0(x) = p(x_1) = f(x_1) = y_1.$$

$n=2$, 找一个一次多项式 $P_1(x)$ 满足条件(1), 这样的 $P_1(x)$ 与 $P_0(x)$ 之差

$$P_1(x) - P_0(x) = R(x)$$

是一个一次多项式 $R(x)$, $R(x)$ 有一个零点 x_1 , 因为

$$R(x_1) = P_1(x_1) - P_0(x_1) = y_1 - y_1 = 0$$

所以 $R(x) = A(x - x_1)$

于是 $P_1(x) = P_0(x) + A(x - x_1)$

但 $P_1(x_2) = y_2$ 故

$$P_0(x_2) + A(x_2 - x_1) = y_2$$

$$A = \frac{y_2 - y_1}{x_2 - x_1} = \frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1}$$

$\frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1}$ 称为 $f(x)$ 在 x_2, x_1 上的一阶均差 (或差商)

$f(x_1, x_2)$; 同样对任意两点 x_i, x_j 上的一阶均差为

$$f(x_i, x_j) = \frac{f(x_i) - f(x_j)}{x_i - x_j} \quad \text{易知}$$

$$f(x_i, x_j) = f(x_j, x_i).$$

于是对于通过 2 点 $(x_1, y_1), (x_2, y_2)$ 的一次多项式为

$$P_1(x) = f(x_1) + f(x_1, x_2)(x - x_1)$$

类似的 $f(x)$, 在 x_1, x_2, x_3 上的二阶均差 (差商) 为

$$f(x_1, x_2, x_3) = \frac{f(x_2, x_3) - f(x_1, x_2)}{x_3 - x_1}$$

当然在 x_i, x_j, x_k 上的二阶均差 (差商) 为

$$f(x_i, x_j, x_k) = \frac{f(x_j, x_k) - f(x_i, x_j)}{x_k - x_i}$$

一般地来说 $k-1$ 阶均差定义以后， k 阶均差就定义如下：

$$f(x_1, x_2, x_3, \dots, x_k, x_{k+1})$$

$$= \frac{f(x_2, x_3, \dots, x_k, x_{k+1}) - f(x_1, x_2, \dots, x_k)}{x_{k+1} - x_1}$$

现在我们可以写出 n 个给定的点 $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$ 满足条件(1)的 $n-1$ 次多项式为

$$p_{n-1}(x) = f(x_1) + f(x_1, x_2)(x-x_1) + \dots$$

$$+ f(x_1, x_2, \dots, x_n) \prod_{i=1}^{n-1} (x-x_i) \quad (2)$$

这件事可以用数学归纳法证明。实际上， $n=1, 2$ 已经在前面讲过，即(2)式对于 $n=1, 2$ 成立，今假设关系式(2)在 $n=k-1$ 时成立，我们来证明 $n=k$ 时也成立。先记通过 $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_{k-1}, y_{k-1})$ 的满足条件(1)的 $k-2$ 次多项式为 $p_{k-2}(x)$ ；通过 $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_{k-1}, y_{k-1}), (x_k, y_k)$ 的 $k-1$ 次多项式为 $p_{k-1}(x)$ ；另外通过 $(x_2, y_2), (x_3, y_3), \dots, (x_{k-1}, y_{k-1}), (x_k, y_k)$ 的 $k-2$ 次多项式为 $\tilde{p}_{k-2}(x)$ 。

$$R_1(x) = p_{k-1}(x) - p_{k-2}(x)$$

是一个 $k-1$ 次多项式，它有零点 x_1, x_2, \dots, x_{k-1} 因此

$$R_1(x) = A(x-x_1)(x-x_2)\dots(x-x_{k-1}), \text{ 其中 } A \text{ 是常数,}$$

$$R_2(x) = p_{k-1}(x) - \tilde{p}_{k-2}(x)$$

也是一个 $k-1$ 次多项式，它有零点 x_2, \dots, x_k ，因此

$$R_2(x) = B(x-x_2)(x-x_3)\dots(x-x_k)$$

B也是常数。于是

$$\begin{aligned} p_{k-1}(x) &= p_{k-2}(x) + A(x-x_1)(x-x_2)\cdots(x-x_{k-1}) \\ &= \tilde{p}_{k-2}(x) + B(x-x_2)(x-x_3)\cdots(x-x_k) \end{aligned}$$

同一个 $p_{k-1}(x)$ ，它的首项系数即 x^{k-1} 的系数一定只有一个，因此

$$A = B$$

另一方面 $p_{k-1}(x)$ 的首项系数即 x^{k-2} 的系数按归纳法的假设为 $f(x_1, x_2, \dots, x_{k-1})$ ； $\tilde{p}_{k-2}(x)$ 的首项系数按归纳法的假设为 $f(x_2, x_3, \dots, x_k)$ ，比较 $p_{k-1}(x)$ 两个等式的 x^{k-2} 的系数

即得

$$\begin{aligned} f(x_1, x_2, \dots, x_{k-1}) - A(x_1 + x_2 + \dots + x_{k-1}) \\ = f(x_2, x_3, \dots, x_{k-1}, x_k) - B(x_2 + x_3 + \dots + x_k) \end{aligned}$$

由 $A = B$ 即得

$$\begin{aligned} A(x_k - x_1) &= f(x_2, x_3, \dots, x_{k-1}, x_k) - \\ &\quad - f(x_1, x_2, \dots, x_{k-1}) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} A &= \frac{f(x_2, x_3, \dots, x_{k-1}, x_k) - f(x_1, x_2, \dots, x_{k-1})}{x_k - x_1} \\ &= f(x_1, x_2, \dots, x_k) \end{aligned}$$

所以

$$p_{k-1}(x) = p_{k-2}(x) + f(x_1, x_2, \dots, x_k) \prod_{i=1}^{k-1} (x - x_i)$$

按归纳法假设

$$\begin{aligned} p_{k-2}(x) &= f(x_1) + f(x_1, x_2)(x-x_1) + \dots + f(x_1, x_2, \\ &\quad \dots, x_{k-1}) \prod_{i=1}^{k-2} (x-x_i) \end{aligned}$$

所以

$$\begin{aligned} p_{k-1}(x) &= f(x_1) + f(x_1, x_2)(x-x_1) + \dots \\ &\quad \dots + f(x_1, x_2, \dots, x_{k-1}) \prod_{i=1}^{k-2} (x-x_i) \end{aligned}$$

由此证明了对于给定 n 个点的情况找满足条件(1)的 $n-1$ 次多项式

$$P_{n-1}(x) = f(x_1) + f(x_1, x_2)(x-x_1) + \dots + f(x_1, x_2, \dots, x_n) \prod_{i=0}^{n-1} (x-x_i)$$

这个公式称为牛顿(Ne ton)插值公式。

牛顿插值公式与前面拉格朗日插值公式实际上是一样的，因为都是通过 n 个点的 $n-1$ 次多项式

$$P_{n-1}(x) - L_{n-1}(x)$$

是一个 $n-1$ 次多项式，它在 x_1, x_2, \dots, x_n 上都等于零，因此 $P_{n-1}(x) - L_{n-1}(x)$ 必须为零。也即二种插值多项式是一样的，但是表达形式(计称格式)不同。

牛顿插值公式的计称中，主要是计称各阶差商。差商的计称格式可以列表如下：

$x_1 f(x_1)$				
$x_2 f(x_2)$	$f(x_1, x_2)$			
	$f(x_2, x_3)$	$f(x_1, x_2, x_3)$		
$x_3 f(x_3)$		$f(x_2, x_3, x_4)$	$f(x_1, x_2, x_3, x_4)$	
	$f(x_3, x_4)$	$f(x_3, x_4, x_5)$	$f(x_2, x_3, x_4, x_5)$	$f(x_1, x_2, x_3, x_4, x_5)$
$x_4 f(x_4)$				
	$f(x_4, x_5)$			
$x_5 f(x_5)$				

假如要称 $x = a$ 处的函数值 $f(a)$ 的近似值 $P_{n-1}(a)$ ，只要将表中用横线标出的差商与对应的 $(a-x_i)$ 的因子相乘，

$$P_{n-1}(a) = f(x_1) + f(x_1, x_2)(a-x_1) + \dots + f(x_1, x_2, \dots, x_n)(a-x_1)(a-x_2)\dots(a-x_{n-1})$$

计称的工作量要比拉格朗日公式少，(为什么)。

下面介绍一个计称 $P_{n-1}(a)$ 的称法语言程序。

x_1, x_3, \dots, x_n 存放在 $X[1:n]$; $f(x_1), \dots, f(x_n)$ 存放在 $F[1:n]$; $f(x_1, x_2), f(x_1, x_2, x_3), \dots, \dots, f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 依次存放在 $AA[1:n-1]$; 结果

$P_{n-1}(a)$ 存放在 y 中

Procedure Nix ($x, F, AA, ; n, y, a$);

arg $x, F, AA, ;$ integer n ; real a, y ;

value a ; begin array $A[1:n]$;

for $i:=1$ step 1 until n do

$A[i] := f[i]$;

for $k:=1$ step 1 until $n-1$ do

begin for $i:=1$ step 1 until $n-k$ do

$A[i] := (A[i+1] - A[i]) / (x[i+k] - x[i]);$

$AA[k] := A[i]$

end;

$y := 0$

for $k:=n-1$ step 1 until 1 do

$y := (y + AA[k]) * (a - x[k]);$

$y := F[i] + y$

end;

现在我们讨论 $f(x)$ 与 $P_{n-1}(x)$ 之差, 也就是来研究用 $P_{n-1}(x)$ 来近似 $f(x)$ 的误差问题。

在 n 个给定的点 $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$ 再加上一节点 $(z, f(z))$, 通过这些点的 n 次的插值多项式应该是:

$$P_n(x) = f(x_1) + \dots + f(x_1, x_2, \dots, x_n) + \prod_{i=1}^{n-1} (x - x_i) f(x_1, x_2, \dots)$$

$$\dots\dots x_n, z) \prod_{i=1}^n (z - x_i)$$

$$= p_{n-1}(z) + f(x_1, x_2, \dots, x_n, z) \prod_{i=1}^n (z - x_i).$$

但 $P_n(z) = f(z)$ ，故

$$f(z) = p_{n-1}(z) + f(x_1, x_2, \dots, x_n, z) \prod_{i=1}^n (z - x_i),$$

所以

$$f(z) - p_{n-1}(z) = f(x_1, x_2, \dots, x_n, z) \prod_{i=1}^n (z - x_i).$$

因为 z 可以取与 x_1, x_2, \dots, x_n 不同的任意一个实数 x ，所以

$$f(x) = p_{n-1}(x) + f(x_1, x_2, \dots, x_n, x) \prod_{i=1}^n (x - x_i) \dots\dots (3)$$

对于 x 不是 x_1, x_2, \dots, x_n 都成立，由 $p_{n-1}(x)$ 满足条件 (1) 所以 (3) 式对 x 在 x_1, x_2, \dots, x_n 上也成立，这个误差估计依赖于差商 $f(x_1, x_2, \dots, x_n, x)$ 不方便，我们把它与微商的联系提出来。

定理：差商

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \frac{1}{(n-1)!} f^{(n-1)}(\xi) \dots\dots (4)$$

其中 ξ 满足

$$a = \min(x_1, x_2, \dots, x_n) < \xi < \max(x_1, x_2, \dots, x_n) = b \dots\dots (5)$$

证明：

$f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 是 $p_{n-1}(x)$ 的首项系数， $f(x) - p_{n-1}(x)$

有实根 x_1, x_2, \dots, x_n ，根据罗尔定理知道这个函数的一阶导数有 $n-1$ 个根在 (a, b) 中，再根据罗尔定理知道二阶导数有 $n-2$ 个根在 (a, b) 中，依此类推，知道 $f(x)$ 的 $n-1$ 阶导数有一个根在 (a, b) 中，把这个根为 ξ ，于是

$$\frac{d^{n-1}}{dx^{n-1}} (f(x) - P_{n-1}(x)) \Big|_{\xi} = 0$$

$$\begin{aligned} \text{即 } f^{(n-1)}(\xi) &= P_{n-1}^{(n-1)}(\xi) \\ &= (n-1)! f(x_1, x_2, \dots, x_n) \end{aligned}$$

所以(4)和(5)成立。

这个定理的条件中当然要假定函数 $f(x)$ 的 $(n-1)$ 阶导数存在且连续。

利用这个定理，从(3)可得

$$f(x) = P_{n-1}(x) + \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!} \prod_{i=1}^n (x - x_i)$$

$$\min(x_1, x_2, \dots, x_n, x) < \xi < \max(x_1, x_2, \dots, x_n, x)$$

比较一下泰勒级数

$$\begin{aligned} f(x) &= f(x_0) + \frac{f'(x_0)}{1!} (x - x_0) + \dots \\ &\dots + \frac{f^{(n-1)}(x_0)}{(n-1)!} (x - x_0)^{n-1} \end{aligned}$$

可知牛顿插值公式与泰勒级数十分相似，泰勒级数是按一点 x_0 展开，牛顿插值公式是按一组点 x_1, x_2, \dots, x_n 展开，实际上牛顿插值公式是泰勒级数的展开。

现在来谈谈，多项式插值公式的应用。

一、函数 $f(x)$ ，要选一个函数表，一般形式如下：

x	$f(x)$	其中 $x_i = x_{i-1} + h$
x_0	$f(x_0)$	h 是常数称为步长，很多函数表如三角函数，
x_1	$f(x_1)$	对数表等都是这种常数步长的函数表。
x_2	$f(x_2)$	如果我们要查一个值 x 在 x_2 与 x_3 之间，那
x_3	$f(x_3)$	么就要作插值，选表的时候，要求这样的插值
\vdots	\vdots	只要一次多项式插值就满足精确定度的要求，这
x_i	$f(x_i)$	称为线性补插，也即我们通常用比例的办法
\vdots	\vdots	作插值。这时候对步长 h 就会提出要求，即要

要求步长足够小，究竟要多小，可由上面介绍的插值多项式的误差项来分析。

例如：要选一个 $\sin x$ 的表，误差要求小于 $\frac{1}{2} \cdot 10^{-8}$ ，对于任意二点 x_i, x_{i+1} 之间，用一次插值多项式 $p_1(x)$ 代替 $\sin x$ ，有关系

$$\sin x - p_1(x) = \left[\frac{d^2}{dx^2} \sin x \right] / 2! (x - x_i)(x - x_{i+1})$$

$$\frac{d^2}{dx^2} \sin x = -\sin x, \text{ 而 } |\sin x| \leq 1$$

所以误差项的绝对值

$$|\sin x - p_1(x)| \leq \frac{1}{2} |(x - x_i)(x - x_{i+1})|$$

又 x 在 x_i 与 x_{i+1} 之间可以表示成

$$x = x_i + th, \quad 0 \leq t \leq 1$$

$t = 0$ 对应的 x 为 x_i ， $t = 1$ 对应的 x 为 x_{i+1}

于是 $|(x - x_i)(x - x_{i+1})| = |th(t-1)h| = |t(t-1)h^2|$

但 $|t(t-1)|$ 最大值在 $t = \frac{1}{2}$ 时达到，此时 $t(t-1) = \frac{1}{4}$

所以 $|(x - x_i)(x - x_{i+1})| \leq \frac{1}{4} h^2$

于是当

$$x \in [x_i, x_{i+1}] \text{ 时}$$

$$|\sin x - p_1(x)| \leq \frac{1}{8} h^2$$

要 $\frac{1}{8} h^2 \leq \frac{1}{2} 10^{-8}$

即 $h^2 \leq 4 \times 10^{-8}$

$$h \leq 2 \times 10^{-4}$$

对于常用对数表函数 $\log_{10} x$ 来说

$$f(x) = \log_{10} x = \log_2 x \cdot \log_{10} e$$

$$f'(x) = (\log_{10} e) \frac{1}{x}, \quad f''(x) = -(\log_{10} e) \frac{1}{x^2}$$

如果考虑 $x \in (1, 10)$ 之间造表要误差小于 $\frac{1}{2} 10^{-7}$, 步长 h 该满足关系式

$$\frac{1}{4} h^2 \cdot (\log_{10} e) \frac{1}{x^2} \leq \frac{1}{2} 10^{-7}$$

于是

$$h^2 \leq 2 \cdot 10^{-7} / \log_{10} e$$

$$h^2 \leq 2 / 0.432814 \times 10^{-7}$$

$$h \leq 6 \times 10^{-4}$$

一般地说对于 $f(x)$ 的函数表, 精确度为 $\frac{1}{2} 10^{-5}$, 则要能线性插值的条件是

$$\frac{1}{8} h^2 \cdot \max_{[x_i, x_{i+1}]} |f''(x)| \leq \frac{1}{2} 10^{-5}$$

二. 用插值公式求函数值

这个方法用的最多, 实用上, 所给出函数值的点的个数可很大, 但插值的多项式阶不宜太高, 这一方面因为阶越高, 从差项 $\frac{1}{n!} f^{(n)}(\xi)$ 来看, 知道要求函数光滑性越高, 另一方面数高, 多项式上下波动会厉害, 如图一4所示, 因此实用上未分段低阶插值, 通常用二阶, 三阶插值, 二阶插值就是用抛物