

插值与拟合的基本问题

如果可以将一个实际问题用函数来描述，那么对这个函数性质以及运算规律的研究，就是对这一实际问题的某些内在规律的理性揭示。

在工程实践和科学实验中，经常需要建立函数关系，即 $y=f(x)$ 。虽然从原则上说，它在某个区间 $[a,b]$ 上是存在的，但通常只能观测到它的部分信息，即只能获取 $[a,b]$ 上一系列离散点上的值，这些值构成了观测数据。这就是说，我们只知道的一张观测数据表

x_i	x_1	x_2	\dots	x_n
$f(x_i)$	$f(x_1)$	$f(x_2)$	\dots	$f(x_n)$

而不知道函数在其他点 x 上的取值，这时只能用一个经验函数 $y=g(x)$ 对真实函数 $y=f(x)$ 作近似。

下面两种办法常用来确定经验函数 $y=g(x)$

(1) 插值法 (2) 拟合法

根据问题的不同，有时要用插值技术来解决，有时则应该采用拟合的方法才合理。

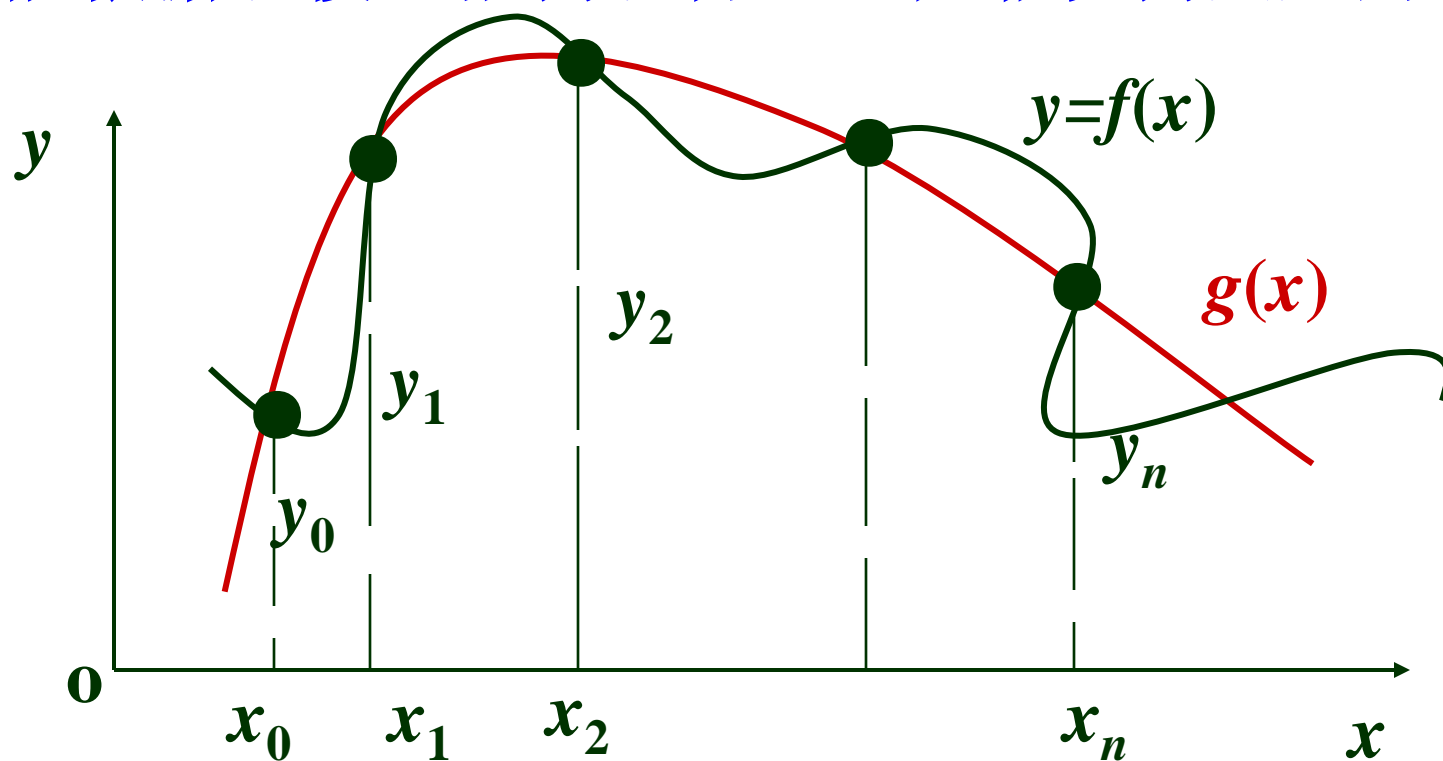
(1) 插值法的基本思想

已知数据表

x_i	x_1	x_2	\dots	x_n
$f(x_i)$	$f(x_1)$	$f(x_2)$	\dots	$f(x_n)$

求一个经验函数 $y=g(x)$ ，使 $g(x_i)=f(x_i)$ ， $i=1,\dots,n$ 。

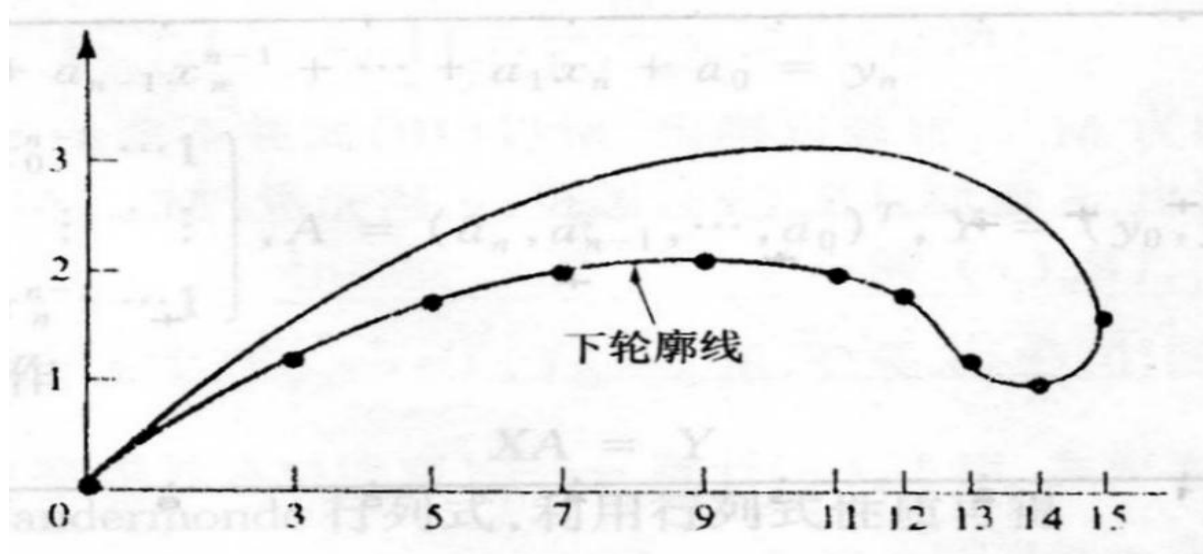
插值的任务就是由已知的观测点 (x_i, y_i) 为物理量(未知量),建立一个简单的、连续的解析模型 $g(x)$, 以便能根据该模型推测该物理量在非观测点处的特性。



问题1：机床加工

机翼断面的下轮廓线如图所示，下表给出了下轮廓线上的部分数据。如要求铣床当 x 坐标每改变0.1单位时的 y 坐标。试完成加工所需的数据，画出曲线。

x_i	0	3	5	7	9	11	12	13	14	15
y_i	0	1.2	1.7	2.0	2.1	2.0	1.8	1.2	1.0	1.6

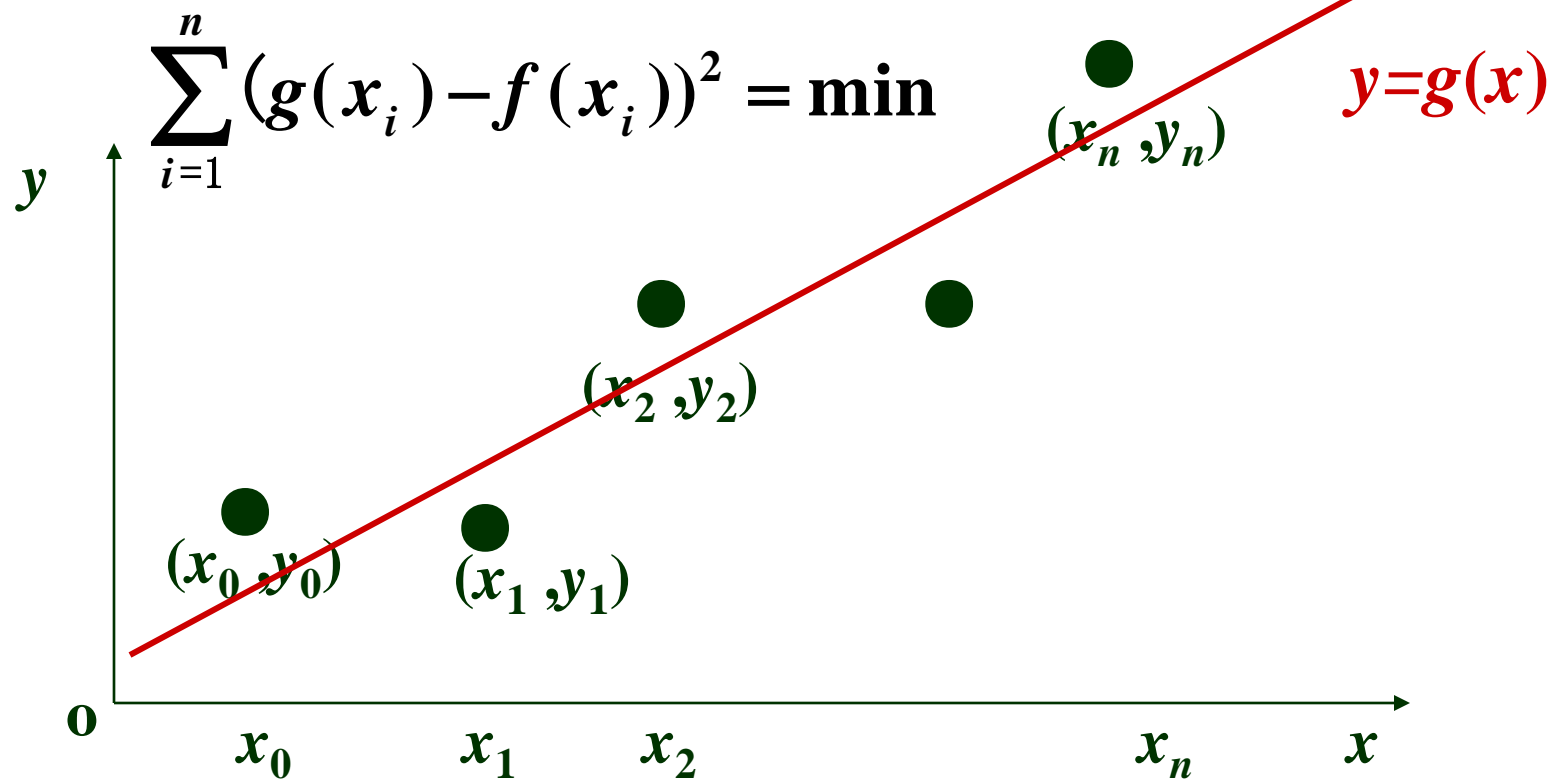


(2) 拟合法的 basic 思想

已知数据表

x_i	x_1	x_2	\dots	x_n
$f(x_i)$	$f(x_1)$	$f(x_2)$	\dots	$f(x_n)$

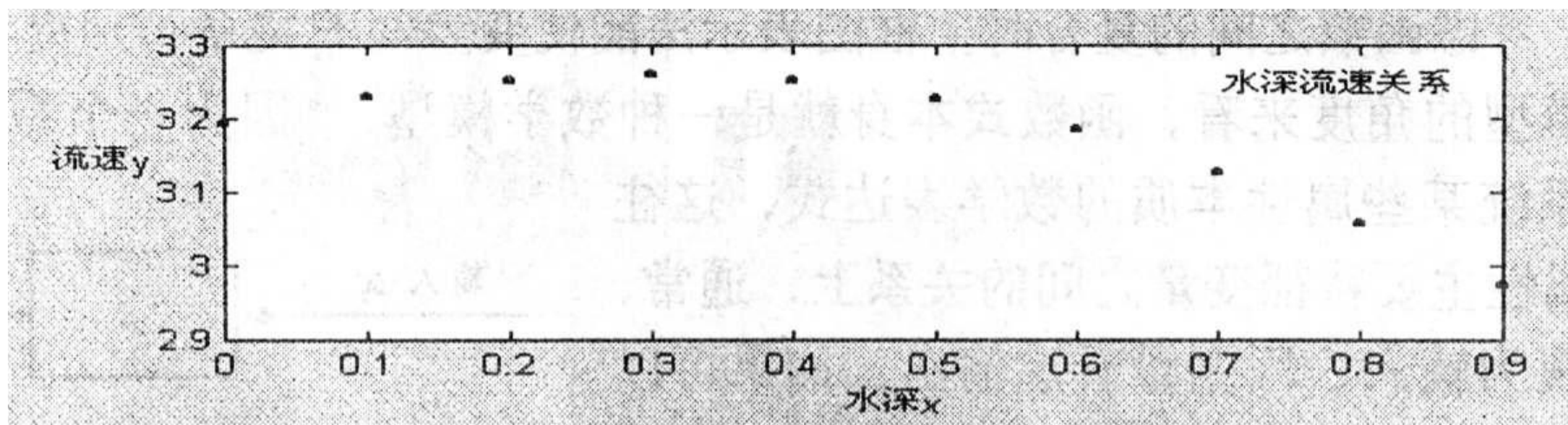
求一个经验函数 $y = g(x)$, 使



问题2：水深和流速的关系

在水文数据的测量中，不同水深的流速是不同的。水文数据的测量是天天进行的，为了减少测量的工作量，希望确定水深和流速之间的关系。为此测量了一系列不同水深和流速值，下表给出了对某河流的测量数据

水深 x_i	0	0.1	0.2	0.3	0.4	0.5	0.6	0.7	0.8	0.9
流速 y_i	3.195	3.229	3.253	3.261	3.251	3.228	3.187	3.126	3.059	2.975



第五章 函数插值

第一节 插值基本问题

第二节 两种基本的代数插值

第三节 Hermite插值

第四节 分段低次插值

第五节 样条插值

第六节 多维插值

第一节 插值基本问题

插值法: 由实验或测量的方法得到所求函数 $y=f(x)$ 在互异点 x_0, x_1, \dots, x_n 处的值 y_0, y_1, \dots, y_n ,

构造一个简单函数 $F(x)$ 作为函数 $y=f(x)$ 的近似表达式

$$y=f(x) \approx F(x)$$

使 $F(x_0)=y_0, F(x_1)=y_1, \dots, F(x_n)=y_n$, (a)

这类问题称为**插值问题**。 $f(x)$ 称为**被插值函数**, $F(x)$ 称为**插值函数**, x_0, x_1, \dots, x_n 称为**插值节点**。

(a)式称为**插值条件**。

插值函数的类型

在函数类 Φ 中, 选取若干个 $\{\varphi_i(x)\}_{i=0}^n \subset \Phi$ 函数,

以 $F(x) = \sum_{i=0}^n c_i \varphi_i(x)$ 作为插值函数。

即: $\Phi = \text{span}\{\varphi_i(x)\}_{i=0}^n$, $F(x) = \sum_{i=0}^n c_i \varphi_i(x) \in \Phi$

代数插值: 取 $\Phi = \text{span}\{\varphi_i(x)\}_{i=0}^n = \text{span}\{1, x, x^2, \dots, x^n\}$,

插值函数为 $F(x) = P_n(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$

三角插值: 取 $\Phi = \text{span}\{\varphi_i(x)\}_{i=0}^n$

$= \text{span}\{\sin x, \cos x, \sin 2x, \cos 2x, \dots, \sin nx, \cos nx\}$

例: 取 $\Phi = \text{span}\{\sin x, \cos x\}$,

$F(x) = a \sin x + b \cos x$

有理插值: $F(x) = \frac{P_m(x)}{Q_n(x)}$

例: $F(x) = \frac{a_0 + a_1 x + a_2 x^2}{b_0 + b_1 x + b_2 x^2 + b_3 x^3}$

一般地: $F(x) = \sum_{i=0}^n c_i \varphi_i(x)$

例: $F(x) = a + bx + c \sin x \subset \Phi = \text{span} \{ 1, \sin x, \}$

当插值函数是代数多项式时，插值问题称为**代数插值**。

$$\text{设 } P_n(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n, \dots (1)$$

n次代数插值问题为:求次数 $\leq n$ 的多项式 $P_n(x)$,使满足插值条件

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

定理1 设 x_0, x_1, \dots, x_n 是 $n+1$ 个互异节点,函数 $f(x)$ 在这组节点的值 $y_k = f(x_k) (k=0, 1, \dots, n)$ 是给定的, 那么存在唯一的次数 $\leq n$ 的多项式 $P_n(x)$ 满足

$$P_n(x_k) = y_k, \quad k = 0, 1, \dots, n$$

只要求出 $P_n(x)$ 的系数 a_0, a_1, \dots, a_n 即可。

由插值条件(2)知 $P_n(x)$ 的系数满足下列 $n+1$ 个代数方程构成的线性方程组

$$\left\{ \begin{array}{l} a_0 + a_1 x_0 + a_2 x_0^2 + \dots + a_n x_0^n = y_0 \\ a_0 + a_1 x_1 + a_2 x_1^2 + \dots + a_n x_1^n = y_1 \\ \vdots \\ a_0 + a_1 x_n + a_2 x_n^2 + \dots + a_n x_n^n = y_n \end{array} \right. \quad (3)$$

$a_i(i=0,1,2,\dots,n)$ 的系数行列式是Vandermonde行列式

$$\mathbf{V}(x_0, x_1, \dots, x_n) = \begin{vmatrix} 1 & \mathbf{x}_0 & \mathbf{x}_0^2 & \dots & \mathbf{x}_0^n \\ 1 & \mathbf{x}_1 & \mathbf{x}_1^2 & \dots & \mathbf{x}_1^n \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & \mathbf{x}_n & \mathbf{x}_n^2 & \dots & \mathbf{x}_n^n \end{vmatrix} = \prod_{i=1}^n \prod_{j=0}^{i-1} (\mathbf{x}_i - \mathbf{x}_j) \quad (4)$$

$$V(x_0, x_1, \dots, x_n) = \begin{vmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^n \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \cdots & x_n^n \end{vmatrix} = \prod_{i=1}^n \prod_{j=0}^{i-1} (x_i - x_j) \quad (4)$$

由于 x_i 互异, 所以(4)右端不为零, 从而方程组(3)的解 a_0, a_1, \dots, a_n 存在且唯一。 证毕

但遗憾的是方程组(3)是病态方程组, 阶数 n 越高, 病态越严重。为此我们从另一途径寻求获得 $P_n(x)$ 的方法---Lagrange插值和Newton插值。(这两种方法称为基函数法)

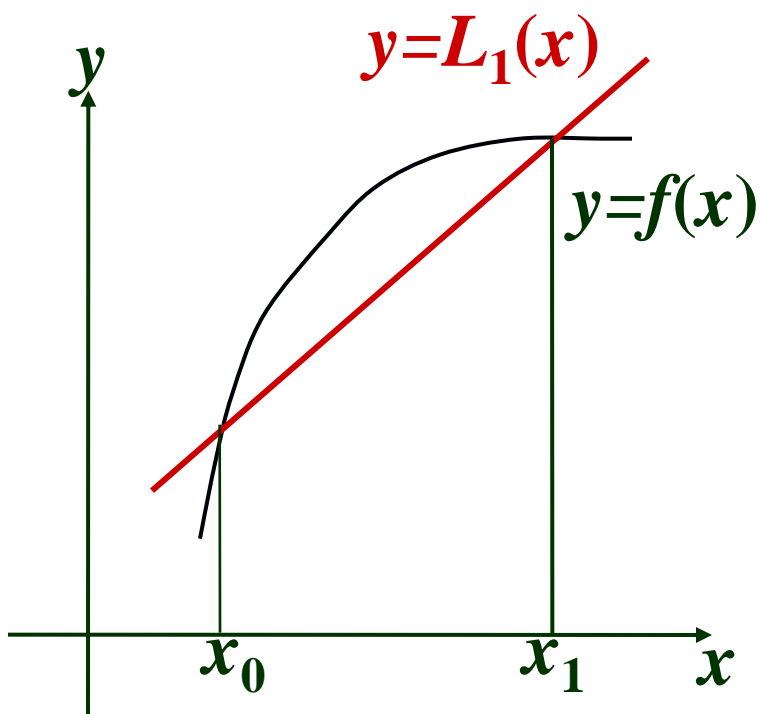
插值误差估计 $R(x) = f(x) - F(x) = f(x) - \sum_{j=0}^n c_j \varphi_j(x)$

第二节 两种基本的代数插值

一、拉格朗日插值

线性插值($n=1$) 求次数 ≤ 1 的多项式 $L_1(x)$.

满足条件 $L_1(x_0)=y_0$, $L_1(x_1)=y_1$,



点斜式

$$L_1(x) = y_0 + \frac{y_1 - y_0}{x_1 - x_0} (x - x_0)$$

对称式

$$L_1(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} y_0 + \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} y_1$$

$$L_1(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1} y_0 + \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} y_1$$

记
$$l_0(x) = \frac{x - x_1}{x_0 - x_1}, \quad l_1(x) = \frac{x - x_0}{x_1 - x_0}$$

$$L_1(x) = l_0(x)y_0 + l_1(x)y_1$$

$$\begin{array}{ll} l_0(x_0) = 1 & l_0(x_1) = 0 \\ l_1(x_0) = 0 & l_1(x_1) = 1 \end{array}$$

称 $l_0(x)$ 和 $l_1(x)$ 为以 x_0, x_1 为节点的插值基函数

二次插值 ($n=2$) 求次数 ≤ 2 的多项式 $L_2(x)$,

使其满足条件 $L_2(x_0)=y_0$, $L_2(x_1)=y_1$, $L_2(x_2)=y_2$

令 $L_2(x)=l_0(x)y_0 + l_1(x)y_1 + l_2(x)y_2$

要求 $l_0(x)$, $l_1(x)$, $l_2(x)$ 是二次多项式, 且满足

$$\begin{cases} l_0(x_0)=1, & l_0(x_1)=0, & l_0(x_2)=0, \\ l_1(x_0)=0, & l_1(x_1)=1, & l_1(x_2)=0, \\ l_2(x_0)=0, & l_2(x_1)=0, & l_2(x_2)=1. \end{cases}$$

$l_0(x)$ 含有 $x-x_1$, $x-x_2$ 两个因子, 令 $l_0(x)=\lambda(x-x_1)(x-x_2)$

利用 $l_0(x_0)=1$ 确定其中的系数 λ , 得到:

$$l_0(x) = \frac{(x - x_1)(x - x_2)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)}$$

类似的可以得到 $l_1(x)$, $l_2(x)$

$$l_1(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_2)}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2)} \quad l_2(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_1)}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)}$$

$l_0(x)$, $l_1(x)$, $l_2(x)$ 称为以 x_0, x_1, x_2 为节点的插值基函数。

$$L_2(x) = \frac{(x - x_1)(x - x_2)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)} y_0 + \frac{(x - x_0)(x - x_2)}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2)} y_1 \\ + \frac{(x - x_0)(x - x_1)}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)} y_2$$

n 次插值多项式 : 求次数 $\leq n$ 的多项式 $L_n(x)$, 使其满足

$$L_n(x_0)=y_0, \quad L_n(x_1)=y_1, \quad \dots, \quad L_n(x_n)=y_n$$

令 $L_n(x)=l_0(x)y_0 + l_1(x)y_1 + \dots + l_n(x)y_n$

求 n 次多项式 $l_j(x), (j=0,1,\dots,n)$ 使其满足条件

$$l_j(x_i) = \begin{cases} 0, & i \neq j \\ 1, & i = j \end{cases}$$

容易求得

$$l_j(x) = \frac{(x-x_0)\cdots(x-x_{j-1})(x-x_{j+1})\cdots(x-x_n)}{(x_j-x_0)\cdots(x_j-x_{j-1})(x_j-x_{j+1})\cdots(x_j-x_n)} = \prod_{i=0, i \neq j}^n \frac{x-x_i}{x_j-x_i}$$

$l_j(x) (j=0,1,\dots,n)$ 称为以 x_0, x_1, \dots, x_n 为节点的Lagrange插值基函数。

将 $l_j(x)$ 代入 $L_n(x) = \sum_{j=0}^n l_j(x)y_j$ 得

$$\begin{aligned} L_n(x) &= \sum_{j=0}^n l_j(x)y_j \\ &= \sum_{j=0}^n \frac{(x-x_0)(x-x_1)\dots(x-x_{j-1})(x-x_{j+1})\dots(x-x_n)}{(x_j-x_0)(x_j-x_1)\dots(x_j-x_{j-1})(x_j-x_{j+1})\dots(x_j-x_n)} y_j \\ &= \sum_{j=0}^n \left(\prod_{\substack{i=0 \\ i \neq j}}^n \frac{x-x_i}{x_j-x_i} \right) y_j \end{aligned}$$

n 次Lagrange插值多项式

特点：构造容易，L-型插值基函数理论上有意义，
但增加节点要重新计算，不适合编程计算。
实际应用：只用低次插值。

Lagrange插值的截断误差

定理5-1: 设 $L_n(x)$ 是过点 $x_0, x_1, x_2, \dots, x_n$ 的 $f(x)$ 的 n 次插值多项式, $f(x) \in C^{n+1}[a, b]$, 其中 $[a, b]$ 是包含点 $x_0, x_1, x_2, \dots, x_n$ 的区间, 则对任意给定的 $x \in [a, b]$, 总存在一点 $\xi \in (a, b)$ (依赖于 x) 使

$$R_n(x) = f(x) - L_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x)$$

其中

$$\omega_{n+1}(x) = (x - x_0)(x - x_1)\dots(x - x_n)$$

$$f(x) = L_n(x) + \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x) \quad a < \xi < b$$

上式称为带余项的Lagrange插值公式,只要 $f(x)$ 具有 $n+1$ 阶导数,就有上式成立,其余项为

$$R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x)$$

特别, 当 $n=1$ 时, 取 $x_0=a$, $x_1=b$, 则有

$$R_1(x) = \frac{f''(\xi)}{2!} \omega_2(x)$$

令 $x_1-x_0=b-a=h$, $x=x_0+th$, $0 \leq t \leq 1$ 则 $\omega_2(x) = -t(1-t)h^2$

易证, 当 $0 \leq t \leq 1$ 时, $|t(1-t)|$ 的最大值为 $1/4$,

$$|R_1(x)| \leq \frac{h^2}{8} \max_{x_0 \leq x \leq x_1} |f''(x)|$$

应当指出，余项表达式只有在 $f(x)$ 的高阶导数存在时才能应用。 ξ 在 (a, b) 内的具体位置通常不可能给出，如果我们可以求出

$$\max_{a < x < b} \left| f^{(n+1)}(x) \right| = M_{n+1}$$

那么插值多项式 $L_n(x)$ 逼近 $f(x)$ 的截断误差是

$$\|R_n(x)\|_{\infty} \leq \frac{h^{n+1}}{4(n+1)} M_{n+1}$$

例：已给 $\sin 0.32=0.314567$, $\sin 0.34=0.333487$,
 $\sin 0.36=0.352274$, 用线性插值及抛物插值计算
 $\sin 0.3367$ 的值并估计截断误差。

解：取 $x_0=0.32$, $x_1=0.34$, $x_2=0.36$,
 $y_0=0.314567$, $y_1=0.333487$, $y_2=0.352274$,

用线性插值计算,取 $x_0=0.32$, $x_1=0.34$ 及 $x=0.3367$, 得到

$$\begin{aligned}\sin 0.3367 &\approx L_1(0.3367) = \frac{0.3367 - x_1}{x_0 - x_1} y_0 + \frac{0.3367 - x_0}{x_1 - x_0} y_1 \\&= \frac{0.3367 - 0.34}{-0.02} \times 0.314567 + \frac{0.3367 - 0.32}{0.02} \times 0.333487 \\&= 0.330365\end{aligned}$$

其截断误差得 $|R_1(x)| \leq \frac{M_2}{2} |(x-x_0)(x-x_1)|$

其中 $M_2 = \max_{x_0 \leq x \leq x_1} |f''(x)|$, 因 $f(x)=\sin x$, $f''(x)=-\sin x$,

可取 $M_2 = \max_{x_0 \leq x \leq x_1} |\sin(x)| = \sin(x_1) \leq 0.3335$, 于是

$$|R_1(0.3367)| = |\sin 0.3367 - L_1(0.3367)|$$

$$\leq 1/2(0.3335)(0.0167)(0.0033) \leq 0.92 \times 10^{-5},$$

若取 $x_1=0.34$, $x_2=0.36$ 为节点, 则线性插值为

$$\begin{aligned} \sin 0.3367 &\approx L_1(0.3367) = \frac{0.3367 - x_2}{x_1 - x_2} y_1 + \frac{0.3367 - x_1}{x_2 - x_1} y_2 \\ &= \frac{0.3367 - 0.34}{-0.02} \times 0.333487 + \frac{0.3367 - 0.32}{0.02} \times 0.352274 = 0.330387 \end{aligned}$$

其截断误差为

$$|R_1(x)| \leq \frac{M_2}{2} |(x - x_1)(x - x_2)|$$

其中

$$M_2 = \max_{x_1 \leq x \leq x_2} |f''(x)| \leq 0.3523$$

于是

$$\begin{aligned} |R_1(0.3367)| &= |\sin 0.3367 - L_1(0.3367)| \\ &\leq \frac{1}{2} (0.3523)(0.0023)(0.0233) \leq 1.36 \times 10^{-5} \end{aligned}$$

用抛物插值计算 $\sin 0.3367$ 时, 可得

$$L_2(x) = y_0 \frac{(x-x_1)(x-x_2)}{(x_0-x_1)(x_0-x_2)} + y_1 \frac{(x-x_0)(x-x_2)}{(x_1-x_0)(x_1-x_2)} \\ + y_2 \frac{(x-x_0)(x-x_1)}{(x_2-x_0)(x_2-x_1)}$$

$$L_2(0.3367) = 0.314567 \times \frac{0.7689 \times 10^{-4}}{0.0008} + 0.333487 \times \frac{3.89 \times 10^{-4}}{0.0004} \\ + 0.352274 \times \frac{-0.5511 \times 10^{-4}}{0.0008} = 0.330374$$

$$\sin 0.3367 \approx L_2(0.3367) = 0.330374$$

这个结果与六位有效数字的正弦函数表完全一样, 这说明查表时用二次插值精度已相当高了。

其截断误差得

$$|R_2(x)| \leq \frac{M_3}{6} |(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)|$$

其中 $M_3 = \max_{x_0 \leq x \leq x_2} |f'''(x)| = \cos x_0 < 0.828$

于是

$$\begin{aligned} |R_2(0.3367)| &= |\sin 0.3367 - L_2(0.3367)| \\ &\leq \frac{1}{6} (0.828)(0.0167)(0.033)(0.0233) \\ &< 0.178 \times 10^{-6} \end{aligned}$$

例 设 $x_j (j = 0, 1, 2, \dots, n)$ 为互异节点, 求证:

$$\sum_{j=0}^n l_j(x) x_j^k = x^k, k = 0, 1, 2, \dots, n$$

证: 取 $f(x) = x^k, k = 0, 1, 2, \dots, n$. 用节点 x_0, x_1, \dots, x_n 对 x^k 构造Lagrange插值函数

$$L_n(x) = \sum_{j=0}^n l_j(x) x_j^k$$

由插值误差估计定理知,

$$R_n(x) = x^k - \sum_{j=0}^n l_j(x) x_j^k = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{j=0}^n (x - x_j)$$

当 $f(x) = x^k, k = 0, 1, 2, \dots, n$ 时. 有 $f^{(n+1)}(x) \equiv 0$. 所以 $R_n(x) = 0$,

得到

$$x^k \equiv \sum_{j=0}^n l_j(x) x_j^k \quad k = 0, 1, 2, \dots, n$$

事后误差估计

由 x_0, x_1, \dots, x_n 构造插值函数 $P_n(x)$, 则插值误差是

$$R_n(x) = f(x) - P_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i)$$

再由 x_1, \dots, x_n, x_{n+1} 构造插值函数 $\bar{P}_n(x)$, 插值误差是

$$\bar{R}_n(x) = f(x) - \bar{P}_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\eta)}{(n+1)!} \prod_{i=1}^{n+1} (x - x_i)$$

近似地认为 $f^{(n+1)}(\xi) \approx f^{(n+1)}(\eta)$, 得到

$$\frac{f(x) - P_n(x)}{f(x) - \bar{P}_n(x)} \approx \frac{x - x_0}{x - x_{n+1}}$$

$$\frac{f(x) - P_n(x)}{f(x) - \bar{P}_n(x)} \approx \frac{x - x_0}{x - x_{n+1}}$$

解出 $f(x) \approx \frac{x - x_{n+1}}{x_0 - x_{n+1}} P_n(x) - \frac{x - x_0}{x_0 - x_{n+1}} \bar{P}_n(x)$

得到事后误差估计式

$$\begin{aligned} R_n(x) &= f(x) - P_n(x) \\ &\approx \frac{x - x_0}{x_0 - x_{n+1}} (P_n(x) - \bar{P}_n(x)) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \bar{R}_n(x) &= f(x) - \bar{P}_n(x) \\ &\approx \frac{x - x_{n+1}}{x_0 - x_{n+1}} (P_n(x) - \bar{P}_n(x)) \end{aligned}$$

例: 已知 $f(x)=e^x$ 的数据点如下:

x_i	0	1	2	3
e^{x_i}	1	2.7183	7.3891	20.0855

- (1) 用 x_1, x_2, x_3 构造二次Lagrange插值多项式 $\bar{L}_2(x)$,
并计算 $e^{1.5}$ 的近似值 $\bar{L}_2(1.5)$ 。
- (2) 用事后误差估计方法估计 $\bar{L}_2(1.5)$ 的误差。

$$\text{解: (1) } \bar{L}_2(x) = y_1 \frac{(x-x_2)(x-x_3)}{(x_1-x_2)(x_1-x_3)} + y_2 \frac{(x-x_1)(x-x_3)}{(x_2-x_1)(x_2-x_3)} \\ + y_3 \frac{(x-x_1)(x-x_2)}{(x_3-x_1)(x_3-x_2)}$$

$$\bar{L}_2(1.5) = 4.0505$$

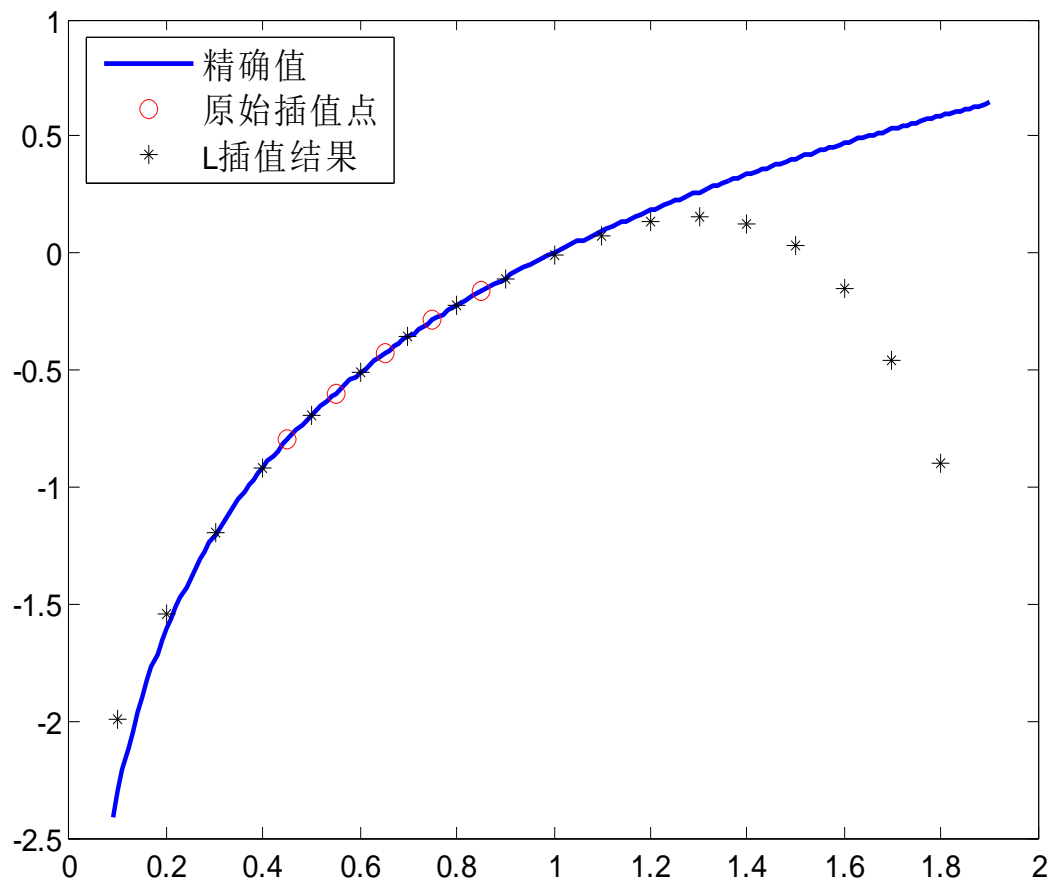
(2)由 x_0, x_1, x_2 计算插值得 $L_2(1.5) = 4.6846$

$$\begin{aligned}\bar{R}(1.5) &= f(1.5) - \bar{L}_2(1.5) = \left[\frac{x - x_3}{x_0 - x_3} (L_2(x) - \bar{L}_2(x)) \right]_{x=1.5} \\ &= \frac{1.5 - 3}{0 - 3} (4.6846 - 4.0505) = 0.3171\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\bar{R}_n(x) &= f(x) - \bar{P}_n(x) \\ &\approx \frac{x - x_{n+1}}{x_0 - x_{n+1}} (P_n(x) - \bar{P}_n(x))\end{aligned}$$

例5-2：由计算结果及图形可以看出

- (1) 一般情况下用适当多点插值效果更好；
- (2) 事后误差界更为粗糙；
- (3) 当插值点偏离插值区间时，亦即进行外插时，插值效果较差。



二、牛顿插值

本节介绍Newton插值多项式，该公式克服了Lagrange插值的缺点，令

*Newton*插值基函数取为

$$\left\{ \begin{array}{l} \varphi_0(x) = 1 \\ \varphi_1(x) = x - x_0 = (x - x_0)\varphi_0(x) \\ \vdots \\ \varphi_i(x) = (x - x_{i-1})\varphi_{i-1}(x) \\ \quad = (x - x_0)(x - x_1)\cdots(x - x_{i-1}) \end{array} \right. \quad i = 0, 1, 2, \dots, n$$

Newton插值多项式为

$$N_n(x) = \sum_{i=0}^n c_i \varphi_i(x)$$

$$= c_0 + c_1(x - x_0) + \cdots + c_n(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{n-1})$$

式中 c_0, c_1, \dots, c_n 为插值多项式系数。

为便于表示 $N_n(x)$, 引出差商概念。

差商及其性质

定义1 给定一个函数表

x_0	x_1	\dots	x_n
$f(x_0)$	$f(x_1)$	\dots	$f(x_n)$

其中 $x_i \neq x_j$, 当 $i \neq j$ 时

$$f[x_i] = f(x_i), \quad i = 0, 1, \dots, n.$$

$f[x_i]$ 称为 $f(x)$ 关于 x_i 的零阶差商。

$f(x)$ 关于 x_i, x_j 的一阶差商定义为

$$f[x_i, x_j] = \frac{f[x_j] - f[x_i]}{x_j - x_i}$$

一般的, $f(x)$ 关于 $x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+k}$ 的 k 阶差商记做

$$f[x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+k}] = \frac{f[x_{i+1}, x_{i+2}, \dots, x_{i+k}] - f[x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+k-1}]}{x_{i+k} - x_i}$$

例:

i	0	1	2	3
x_i	2	5	4	7
$f(x_i)$	5	7	10	4

$$f[x_0, x_2] = \frac{f[x_2] - f[x_0]}{x_2 - x_0} = \frac{10 - 5}{4 - 2} = \frac{5}{2}$$

$$f[x_2, x_3] = \frac{f[x_3] - f[x_2]}{x_3 - x_2} = \frac{4 - 10}{7 - 4} = \frac{-6}{3} = -2$$

$$\begin{aligned} f[x_0, x_2, x_3] &= \frac{f[x_2, x_3] - f[x_0, x_2]}{x_3 - x_0} \\ &= \frac{-2 - 5/2}{7 - 2} = \frac{-9}{10} \end{aligned}$$

定理1: 差商具有如下性质

(1) 差商与函数值的关系为

$$f[x_0, x_1, \dots, x_n] = \sum_{i=0}^n \frac{f(x_i)}{\omega'_{n+1}(x_i)}$$

$$\omega_{n+1}(x) = (x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_n)$$

$$\omega'_{n+1}(x_i) = (x_i - x_0) \dots (x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1}) \dots (x_i - x_n)$$

例:
$$f[x_0, x_1] = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} = \frac{f(x_0)}{x_0 - x_1} + \frac{f(x_1)}{x_1 - x_0}$$

(2) 差商与结点排列顺序无关

$$f[x_0, \dots, x_i, \dots, x_j, \dots, x_n] = f[x_0, \dots, x_j, \dots, x_i, \dots, x_n]$$

(3) 设 $f(x)$ 在 $[a, b]$ 上有 n 阶导数且 $x_0, x_1, \dots, x_n \in [a, b]$, 则存在 $\xi \in [a, b]$ 使

$$f[x_0, x_1, \dots, x_n] = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}$$

Newton 插值公式

$$N_n(x) = c_0 + c_1(x - x_0) + \cdots + c_n(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{n-1})$$

由插值条件 $N_n(x_i) = f(x_i) \quad i=0,1,\dots,n$
导出 $N_n(x_0) = c_0 = f(x_0)$

由 $N_n(x_1) = f(x_0) + c_1(x_1 - x_0) = f(x_1)$
 $\Rightarrow c_1 = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} = f[x_0, x_1]$

$$N_n(x_2) = f(x_0) + f[x_0, x_1](x_2 - x_0) + c_2(x_2 - x_0)(x_2 - x_1) = f(x_2)$$

$$N_n(x_2) = f(x_0) + f[x_0, x_1](x_2 - x_0) + c_2(x_2 - x_0)(x_2 - x_1) = f(x_2)$$

$$\Leftrightarrow \frac{f(x_0) + f[x_0, x_1](x_1 - x_0) + f[x_0, x_1](x_2 - x_1)}{+ c_2(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)} = f(x_2)$$

$$\Leftrightarrow f(x_1) + f[x_0, x_1](x_2 - x_1) + c_2(x_2 - x_0)(x_2 - x_1) = f(x_2)$$

$$\Leftrightarrow f[x_0, x_1](x_2 - x_1) + c_2(x_2 - x_0)(x_2 - x_1) = f(x_2) - f(x_1)$$

$$\Rightarrow f[x_0, x_1] + c_2(x_2 - x_0) = \frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1} = f[x_1, x_2]$$

$$\Rightarrow c_2 = \frac{f[x_1, x_2] - f[x_0, x_1]}{x_2 - x_0} = f[x_0, x_1, x_2]$$

$$\Rightarrow c_2 = \frac{f(x_2)}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)} + \frac{f(x_1)}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2)} + \frac{f(x_0)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2)}$$

依次类推，得： $c_n = f[x_0, x_1, \dots, x_n]$

$$c_n = \sum_{i=0}^n \frac{f(x_i)}{\prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n (x_i - x_j)} = \frac{f[x_1, x_2, \dots, x_n] - f[x_0, x_1, \dots, x_{n-1}]}{x_n - x_0}$$

$$= f[x_0, x_1, \dots, x_n]$$

$$c_0 = f(x_0) = f[x_0], \quad c_1 = f[x_0, x_1], \dots, \\ c_n = f[x_0, x_1, \dots, x_n]$$

将 c_0, c_1, \dots, c_n 代入 $N_n(x)$, 得 n 次 *Newton* 插值多项式:

$$N_n(x) = f(x_0) + f[x_0, x_1](x - x_0) + f[x_0, x_1, x_2](x - x_0)(x - x_1) \\ + \dots + f[x_0, \dots, x_n](x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{n-1})$$

$$N_0(x) = f(x_0)$$

$$N_1(x) = f(x_0) + f[x_0, x_1](x - x_0) = N_0(x) + f[x_0, x_1](x - x_0)$$

.....

$$N_{k+1}(x) = N_k(x) + f[x_0, \dots, x_{k+1}](x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_k)$$

因此, 每增加一个结点, *Newton*插值多项式只增加一项, 克服了 *Lagrange*插值的缺点。

n 次 *Newton* 插值多项式:

$$N_n(x) = f(x_0) + f[x_0, x_1](x - x_0) + \cdots + f[x_0, \cdots, x_n](x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{n-1})$$

差商表

x	$f(x)$	$f[x_i, x_j]$	$f[x_i, x_j, x_k]$	\dots	$f[x_0, x_1, \dots, x_n]$
				\dots	
x_0	<u>$f(x_0)$</u>				
x_1	$f(x_1)$	<u>$f[x_0, x_1]$</u>			
x_2	$f(x_2)$	$f[x_1, x_2]$	<u>$f[x_0, x_1, x_2]$</u>		
x_3	$f(x_3)$	$f[x_2, x_3]$	$f[x_1, x_2, x_3]$	\dots	
				\dots	
\dots	$\dots\dots$	$\dots\dots$	$\dots\dots$	\dots	
\dots				\dots	
x_n	$f(x_n)$	$f[x_{n-1}, x_n]$	$f[x_{n-2}, x_{n-1}, x_n]$	\dots	<u>$f[x_0, x_1, \dots, x_n]$</u>
				\dots	

例: 给定 $f(x)=\ln x$ 的数据表

x_i	2.20	2.40	2.60	2.80	3.00
$f(x_i)$	0.78846	0.87547	0.95551	1.02962	1.09861

1. 构造差商表

2. 写出四次Newton插值多项式 $N_4(x)$

解: 1. 差商表

x_i	$f[x_i]$	一阶差商	二阶差商	三阶差商	四阶差商
2.20	0.78846				
2.40	0.87547	0.43505			
2.60	0.95551	0.40010	-0.087375		
2.80	1.02962	0.37055	-0.073875	0.02250	
3.00	1.09861	0.34495	-0.06400	0.01646	-0.00755

2. x_i	$f[x_i]$	一阶差商	二阶差商	三阶差商	四阶差商
2.20	<u>0.78846</u>				
2.40	0.87547	<u>0.43505</u>			
2.60	0.95551	0.40010	<u>-0.087375</u>		
2.80	1.02962	0.37055	-0.073875	<u>0.02250</u>	
3.00	1.09861	0.34495	-0.06400	0.01646	<u>-0.00755</u>

$$P_4(x) = 0.78846$$

$$+ 0.43505(x - 2.20)$$

$$- 0.087375(x - 2.20)(x - 2.40)$$

$$+ 0.0225(x - 2.20)(x - 2.40)(x - 2.60)$$

$$- 0.00755(x - 2.20)(x - 2.40)(x - 2.60)(x - 2.80)$$

定理2: Newton插值多项式的余项为

$$R_n(x) = f(x) - N_n(x) = f[x, x_0, x_1, \dots, x_n] \omega_{n+1}(x)$$

其中 $\omega_{n+1}(x) = (x-x_0)(x-x_1)(x-x_2)\dots(x-x_n)$

证明: 过 $n+1$ 个点 x_0, x_1, \dots, x_n 作 $f(x)$ 的 n 次 Newton 插值多项式 $N_n(t)$, 设 x 与 x_0, x_1, \dots, x_n 互异, 再取 $n+2$ 个节点 x, x_0, x_1, \dots, x_n , 构造 $f(x)$ 的 $n+1$ 次 Newton 插值多项式

$$N_{n+1}(t) = N_n(t) + f[x_0, x_1, \dots, x_n, x] \omega_{n+1}(t) \quad (a)$$

满足 $N_{n+1}(x_i) = f(x_i) \quad (b)$

$$N_{n+1}(x) = f(x) \quad (c)$$

由 (a), (c) 有

$$f(x) = N_n(x) + f[x_0, x_1, \dots, x_n, x] \omega_{n+1}(x) \quad \text{证毕}$$

利用Newton插值余项，可证明差商的性质(3)

$$f[x_0, x_1, \dots, x_n] = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}$$

事实上，由Newton插值余项与Lagrange插值余项的等价性，有

$$R_n(x) = f[x_0, x_1, \dots, x_n, x] \omega_{n+1}(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x)$$

消掉 $\omega_{n+1}(x)$ ，即得性质(3)。

Newton差分插值（等距节点插值公式）

下面讨论等距节点的Newton插值多项式，当节点等距时，利用差分的概念，可使Newton插值多项式得到简化。

定义2（向前差分） 设有等距节点 $x_i = x_0 + ih$ ($i=0,1,\dots,n$), 其中 $h>0$ 是步长。记 $f_i = f(x_i)$ ($i=0,1,\dots,n$)

$\Delta f_i = f_{i+1} - f_i$ 称为 $f(x)$ 在点 x_i 处的一阶向前差分。

$\Delta^n f_i = \Delta^{n-1} f_{i+1} - \Delta^{n-1} f_i$ 称为 $f(x)$ 在点 x_i 处的 n 阶向前差分。

规定 $f_i = \Delta^0 f_i$ 为 $f(x)$ 在点 x_i 处的零阶差分。

定义3 (向后差分) 设节点 $x_i = x_0 + ih$ ($i=0,1,\dots,n$),

其中 $h>0$ 是步长。记 $f_i = f(x_i)$ ($i=0,1,\dots,n$)

$\nabla f_i = f_i - f_{i-1}$ 称为 $f(x)$ 在点 x_i 处的一阶向后差分。

$\nabla^n f_i = \nabla^{n-1} f_i - \nabla^{n-1} f_{i-1}$ 称为 $f(x)$ 在点 x_i 处的 n 阶向后差分。

规定 $f_i = \nabla^0 f_i$ 为 $f(x)$ 在点 x_i 处的零阶差分。

定义4 (中心差分) 设节点 $x_i = x_0 + ih$ ($i=0,1,\dots,n$),

其中 $h>0$ 是步长。记 $f_{i+1/2} = f(x_{i+1/2})$ ($i=0,1,\dots,n$)

$\delta f_i = f_{i+1/2} - f_{i-1/2}$ 称为 $f(x)$ 在点 x_i 处的一阶中心差分。

$\delta^n f_i = \delta^{n-1} f_{i+1/2} - \delta^{n-1} f_{i-1/2}$ 称为 $f(x)$ 在点 x_i 处的 n 阶中心差分。

规定 $f_i = \delta^0 f_i$ 为 $f(x)$ 在点 x_i 处的零阶差分。

例: $f(x)=x^2$, $x_i=i$ ($i=1,2,\dots,n$),

求 $\Delta^n f(x_i)$, $\nabla^n f(x_i)$, $\delta^n f(x_i)$, ($i=1,\dots,n-1$) $n \geq 3$

解: $\Delta f(x_i)=f(x_{i+1})-f(x_i)=(i+1)^2-i^2=2i+1$

$$\Delta^2 f(x_i) = \Delta f(x_{i+1}) - \Delta f(x_i) = 2(i+1)+1-(2i+1)=2$$

$$\Delta^3 f(x_i) = \Delta^2 f(x_{i+1}) - \Delta^2 f(x_i) = 2-2=0, \Delta^n f(x_i)=0 \quad n \geq 3$$

解: $\nabla f(x_i)=f(x_i)-f(x_{i-1})=i^2-(i-1)^2=2i-1$

$$\nabla^2 f(x_i) = \nabla f(x_i) - \nabla f(x_{i-1}) = 2i-1-[2(i-1)-1]=2$$

$$\nabla^3 f(x_i) = \nabla^2 f(x_i) - \nabla^2 f(x_{i-1}) = 2-2=0, \nabla^n f(x_i)=0, \quad n \geq 3$$

解: $\delta f(x_i)=f(x_{i+1/2})-f(x_{i-1/2})=(i+1/2)^2-(i-1/2)^2=2i$

$$\delta^2 f(x_i) = \delta f(x_{i+1/2}) - \delta f(x_{i-1/2}) = 2(i+1/2) - 2(i-1/2) = 2$$

$$\delta^3 f(x_i) = \delta^2 f(x_{i+1/2}) - \delta^2 f(x_{i-1/2}) = 2-2=0, \delta^n f(x_i)=0, \quad n \geq 3$$

差分与差商的关系

$$(1) f[x_i, x_{i+1}, \dots, x_{i+m}] = \frac{\Delta^m f(x_i)}{m! h^m}$$

$$(2) f[x_i, x_{i-1}, \dots, x_{i-m}] = \frac{\nabla^m f(x_i)}{m! h^m}$$

$$(3) f[x_{i-m}, x_{i-m+1}, \dots, x_{i+m+1}] = \frac{\delta^{2m+1} f(x_{i+1/2})}{(2m+1)! h^{2m+1}}$$

$$f[x_{i-m}, x_{i-m+1}, \dots, x_{i+m}] = \frac{\delta^{2m} f(x_i)}{(2m)! h^{2m}}$$

(归纳法证明)

等距节点差分表

$x_{i^{\circ}}$	$f_{k^{\circ}}$	Δ°	$\Delta^2{}^{\circ}$	$\Delta^3{}^{\circ}$	$\Delta^4{}^{\circ}$
$x_{0^{\circ}}$	$f_{0^{\circ}}$	$^{\circ}$	$^{\circ}$	$^{\circ}$	$^{\circ}$
$x_{1^{\circ}}$	$f_{1^{\circ}}$	$\Delta f_{0^{\circ}}$	$^{\circ}$	$^{\circ}$	$^{\circ}$
$x_{2^{\circ}}$	$f_{2^{\circ}}$	$\Delta f_{1^{\circ}}$	$\Delta^2 f_{0^{\circ}}$	$^{\circ}$	$^{\circ}$
$x_{3^{\circ}}$	$f_{3^{\circ}}$	$\Delta f_{2^{\circ}}$	$\Delta^2 f_{1^{\circ}}$	$\Delta^3 f_{0^{\circ}}$	$^{\circ}$
$x_{4^{\circ}}$	$f_{4^{\circ}}$	$\Delta f_{3^{\circ}}$	$\Delta^2 f_{2^{\circ}}$	$\Delta^3 f_{1^{\circ}}$	$\Delta^4 f_{0^{\circ}}$

$$\nabla^i f_n = \Delta^i f_{n-i}$$

例5-4：利用Newton插值求hump函数节点的函数

