



二 插值计算



主要内容

- ◆ 插值方法的基本概念
- ◆ 插值多项式的存在性与唯一性
- ◆ 拉格朗日 (Lagrange) 插值
- ◆ 牛顿 (Newton) 插值
- ◆ 赫密特 (Hermite) 插值
- ◆ 分段插值



插值方法的基本概念

在实际生产和科学实验中，插值法是函数逼近的重要方法之一，有着广泛的应用。

- ◆ 函数 $y = f(x)$ 的显式表达式未知， x 与 y 的取值是通过实验或观测得到的一组离散数据。
- ◆ 函数 $y = f(x)$ 的表达式非常复杂，不便于进行计算和研究。

插值方法的基本概念（续）

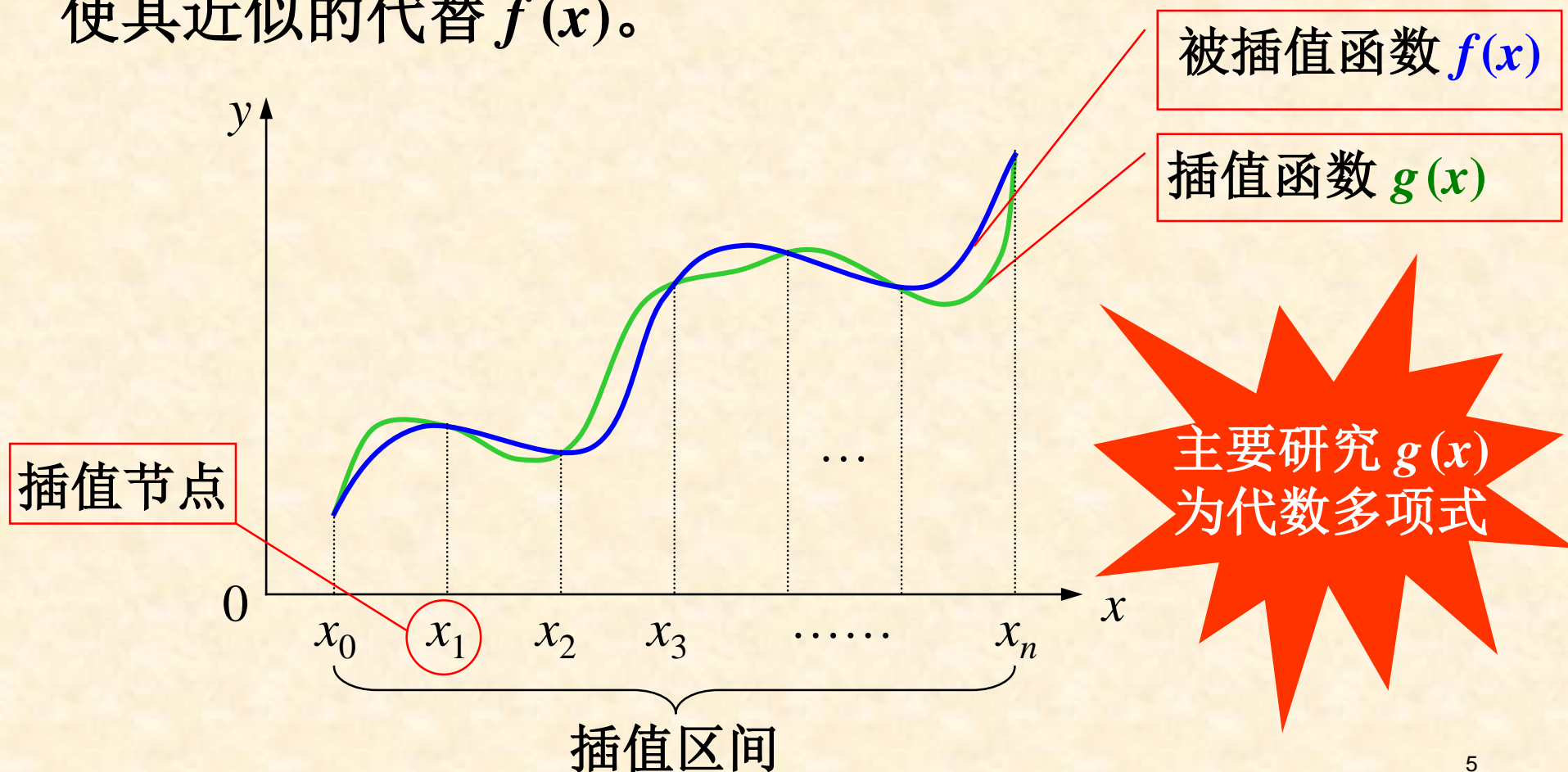
i	0	1	2	3	...	10
x_i	0.46	0.47	0.48	0.49	...	0.56
$y_i = f(x_i)$	0.48465	0.49374	0.50298	0.52012	...	0.61478

求 $x = 0.4773$ 时 $y = f(x)$ 的函数值？

求 $f(x) = \frac{\sqrt{\ln(x+\tan x) + e^{x^2 \sin x}}}{3 \arctan^2 x} \int_2^{5x} e^{-t^2} dt$ 在某 $x_0 (> 0)$ 处的值。

插值方法的基本概念（续）

于是人们希望建立一个简单的而便于计算的函数 $g(x)$ 使其近似的代替 $f(x)$ 。





插值方法的基本概念（续）

插值方法是一类古老的数学方法。

- ◆ 早在一千多年前的隋唐时期，智慧的中华先贤在制定历法的过程中就已经广泛地应用了插值技术。
- ◆ 公元 6 世纪，隋朝刘焯已将等距节点的二次插值应用于天文计算，而直到 17 世纪 Newton 才建立起等距节点上一般的插值公式。

中华先贤关于插值方法的研究远比西方早得多。

插值多项式的存在唯一性


已知某函数 $f(x)$ 在 $n + 1$ 个互异的插值节点 x_i 上的函数值 $y_i = f(x_i)$, $i = 0, 1, 2, \dots, n$, 确定一个次数不高于 n 的代数多项式: 一般 $a \leq x_0 < x_1 < \dots < x_n \leq b$

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

满足:

$$p_n(x_i) = a_n x_i^n + a_{n-1} x_i^{n-1} + \dots + a_1 x_i + a_0 = y_i$$

即共有 $n + 1$ 个限定条件:
$$\begin{cases} p_n(x_0) = y_0 \\ p_n(x_1) = y_1 \\ \vdots \\ p_n(x_n) = y_n \end{cases}$$
 代数多项式插值


$$\begin{cases} p_n(x_0) = y_0 \\ p_n(x_1) = y_1 \\ \vdots \\ p_n(x_n) = y_n \end{cases}$$

由 $p_n(x_0) = y_0$ 得: $a_n x_0^n + \cdots + a_2 x_0^2 + a_1 x_0 + a_0 = y_0$

由 $p_n(x_1) = y_1$ 得: $a_n x_1^n + \cdots + a_2 x_1^2 + a_1 x_1 + a_0 = y_1$

\vdots

由 $p_n(x_n) = y_n$ 得: $a_n x_n^n + \cdots + a_2 x_n^2 + a_1 x_n + a_0 = y_n$

这是关于 a_0, a_1, \cdots, a_n 的线性方程组, 可以由克莱姆法则进行求解。

插值多项式的存在唯一性（续）

$$a_1 = \frac{\begin{vmatrix} 1 & y_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^n \\ 1 & y_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^n \\ 1 & y_2 & x_2^2 & \cdots & x_2^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & y_n & x_n^2 & \cdots & x_n^n \end{vmatrix}}{\begin{vmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^n \\ 1 & x_2 & x_2^2 & \cdots & x_2^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \cdots & x_n^n \end{vmatrix}} \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_0 \\ y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

范德蒙行列式

$$V = \prod_{0 \leq i < j \leq n} (x_j - x_i)$$

插值多项式的存在唯一性（续）

由于 x_0, x_1, \dots, x_n 是 $n+1$ 个互异的节点，即：

$$a_i \neq a_j, i \neq j$$

因此范德蒙行列式 $V \neq 0$ ，上述方程组有唯一解。

结论：**插值多项式存在且唯一。**

注：尽管采用直接求解线性方程组的方法可以确定插值多项式 $p_n(x)$ ，但是当 n 较大时，这种方法的计算量非常大，不便于实际应用。

下面主要介绍拉格朗日（Lagrange）插值和牛顿（Newton）插值。

插值基函数方法

n 次代数插值多项式 $p_n(x)$ 是线性空间 $P_n(x)$ （次数小于等于 n 的代数多项式的全体）中的一个点。

◆ $\dim(P_n(x))=n+1$ 。

◆ $P_n(x)$ 的基底是不唯一的。

因此， n 次代数插值多项式 $p_n(x)$ 可以写成多种形式。

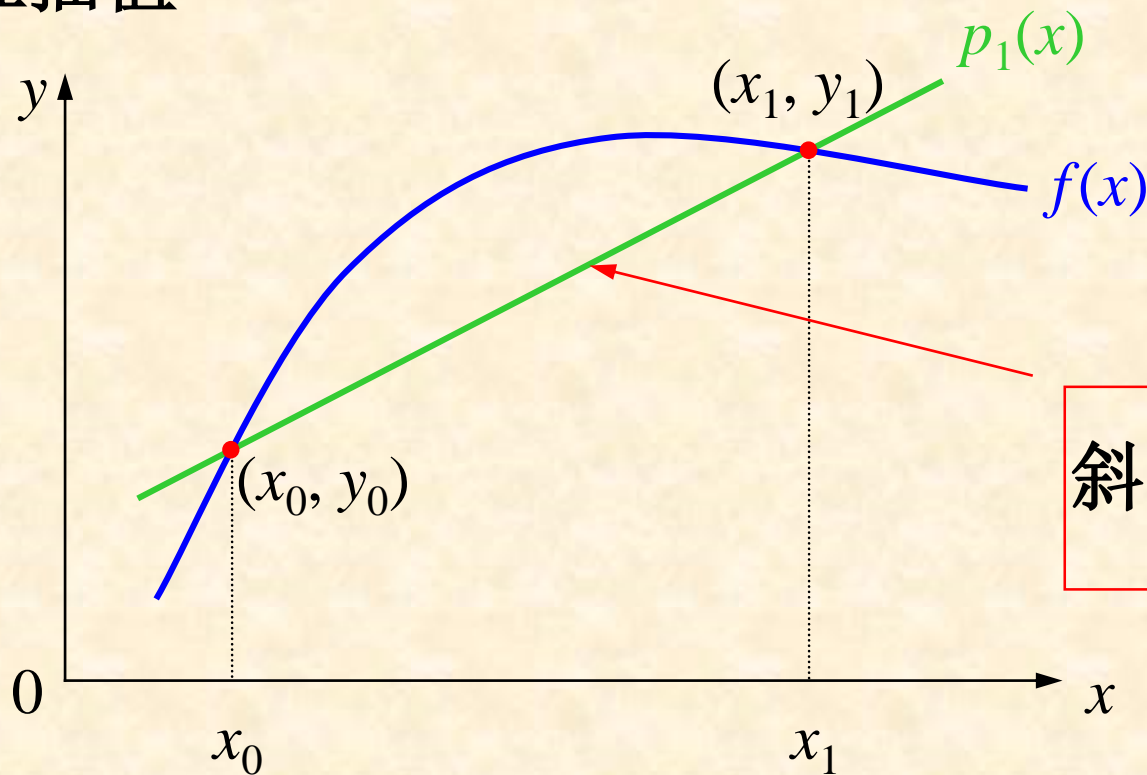
由线性空间的不同基底出发，构造满足插值条件的多项式的方法称为**插值基函数法**。

插值基函数方法（续）

- ◆ 插值基函数法求插值多项式分两个步骤。
 - 首先，定义 $n+1$ 个线性无关的特殊代数多项式，它们在插值理论中称为插值基函数。
 - 其次，利用插值条件，确定插值基函数的线性组合表示的 n 次插值多项式的系数。

线性插值


◆ 线性插值



$$\text{斜率 } k = \frac{y_1 - y_0}{x_1 - x_0}$$

点斜式: $y = y_0 + k(x - x_0)$

$p_1(x)$


$$y = y_0 + k(x - x_0)$$

$$k = \frac{y_1 - y_0}{x_1 - x_0}$$

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

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

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

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

线性插
值基函数

$$l_0(x) \begin{cases} l_0(x_0) = 1 \\ l_0(x_1) = 0 \end{cases}$$

$$l_1(x) \begin{cases} l_1(x_0) = 0 \\ l_1(x_1) = 1 \end{cases}$$

$$p_1(x) = y_0 l_0(x) + y_1 l_1(x)$$

$p_1(x)$ 可表示为插值基函数的线性组合

$l_0(x)$ 和 $l_1(x)$ 均为
一次代数多项式

线性插值（续）

【例】已知 $\ln 2.00 = 0.6931$, $\ln 3.00 = 1.0986$, 试用线性插值法求 $\ln 2.718$ 。

解：

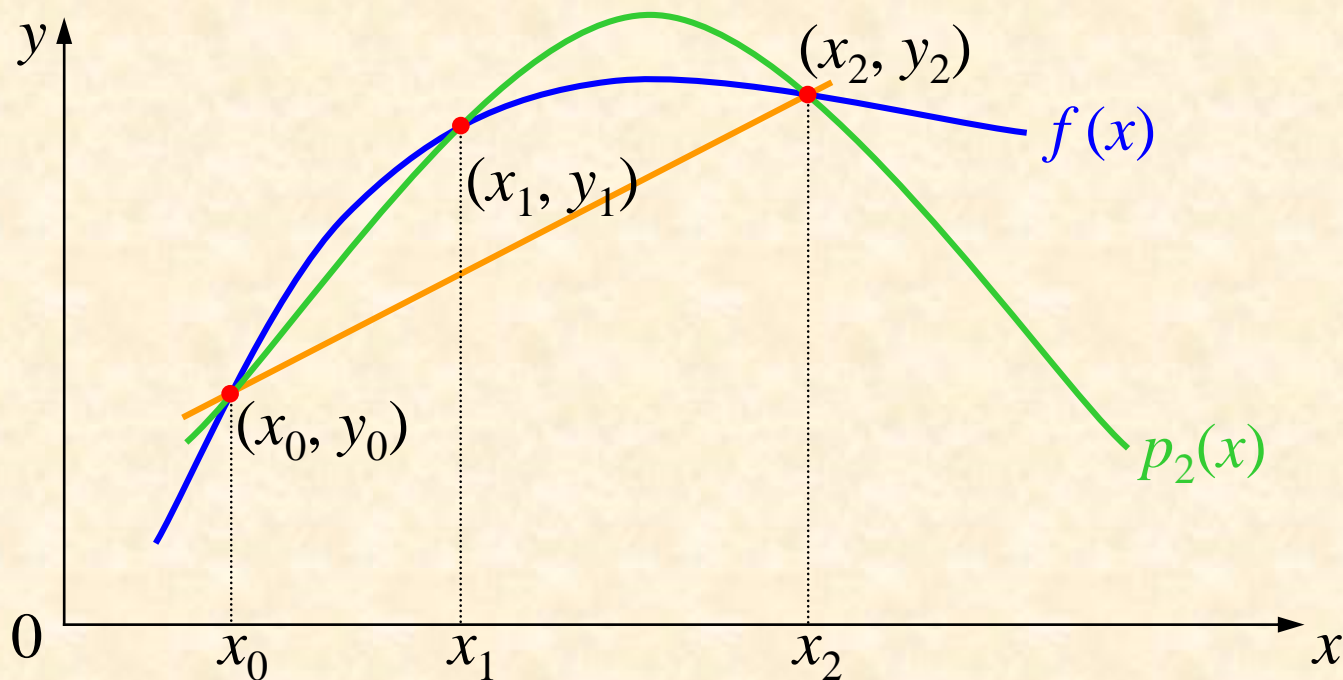
$$\begin{cases} x_0 = 2.00 \\ y_0 = 0.6931 \end{cases} \quad \begin{cases} x_1 = 3.00 \\ y_1 = 1.0986 \end{cases} \quad x = 2.718$$

$$\begin{aligned} p_1(x) &= \frac{x - 3.00}{2.00 - 3.00} \times 0.6931 + \frac{x - 2.00}{3.00 - 2.00} \times 1.0986 \\ &= 0.4055x - 0.1179 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \ln 2.718 &\approx p_1(2.718) = 0.4055 \times 2.718 - 0.1179 \\ &\approx 0.9842 \end{aligned}$$

抛物线插值

- ◆ 线性插值只有在小的插值区间且在该区间上 $f(x)$ 变化较平稳时才较精确。
- ◆ 抛物线插值采用简单的二次曲线替代复杂的未知曲线，可在一定程度上克服线性插值的上述缺陷。



抛物线插值（续）

$$p_2(x) = y_0 l_0(x) + y_1 l_1(x) + y_2 l_2(x)$$

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


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

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

$l_0(x), l_1(x), l_2(x)$ 均为二次代数多项式

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

抛物线插值基函数


$$l_1(x_0) = 0 \quad l_1(x_1) = 1 \quad l_1(x_2) = 0$$

因为 $l_1(x)$ 为二次代数多项式，且 x_0, x_2 为它的两个零点，故可设：

$$l_1(x) = k(x - x_0)(x - x_2)$$

其中 k 为待定系数。

又因为 $l_1(x_1) = 1$ 所以：

$$k(x_1 - x_0)(x_1 - x_2) = 1 \longrightarrow k = \frac{1}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2)}$$

$$\text{从而： } l_1(x) = \frac{(x - x_0)(x - x_2)}{(x_1 - x_0)(x_1 - x_2)}$$

抛物线插值（续）

【例】已知 $\ln 2.00 = 0.6931$, $\ln 2.50 = 0.9163$, $\ln 3.00 = 1.0986$, 用抛物线插值法求 $\ln 2.718$ 。

解: $\begin{cases} x_0 = 2.00 \\ y_0 = 0.6931 \end{cases} \quad \begin{cases} x_1 = 2.50 \\ y_1 = 0.9136 \end{cases} \quad \begin{cases} x_2 = 3.00 \\ y_2 = 1.0986 \end{cases} \quad x = 2.718$

$$\begin{aligned} p_2(x) &= \frac{(x - 2.50)(x - 3.00)}{(2.00 - 2.50)(2.00 - 3.00)} \times 0.6931 \\ &\quad + \frac{(x - 2.00)(x - 3.00)}{(2.50 - 2.00)(2.50 - 3.00)} \times 0.9136 \\ &\quad + \frac{(x - 2.00)(x - 2.50)}{(3.00 - 2.00)(3.00 - 2.50)} \times 1.0986 \\ &= -0.071x^2 + 0.7605x - 0.5439 \end{aligned}$$

抛物线插值（续）

$$\ln 2.718 \approx p_2(2.718)$$

$$\begin{aligned} &\approx -0.071 \times 2.718^2 + 0.7605 \times 2.718 - 0.5439 \\ &\approx 0.9986 \end{aligned}$$

比较：

$$\ln 2.718 = 0.999896 \dots\dots$$

线性插值： $\ln 2.718 \approx 0.9842 \longrightarrow |\varepsilon_r| \approx 1.57\%$

抛物线插值： $\ln 2.718 \approx 0.9986 \longrightarrow |\varepsilon_r| \approx 0.13\%$

拉格朗日 (Lagrange) 插值

已知某函数 $f(x)$ 在 $n + 1$ 个互异的插值节点 x_i 上的函数值 $y_i = f(x_i)$, $i = 0, 1, 2, \dots, n$, 确定一个次数不高于 n 的代数多项式:

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

满足:

$$L_n(x_i) = a_n x_i^n + a_{n-1} x_i^{n-1} + \dots + a_1 x_i + a_0 = y_i \\ i = 0, 1, 2, \dots, n$$

Lagrange 插值 (续)

$$L_n(x) = y_0 l_0(x) + y_1 l_1(x) + y_2 l_2(x) + \cdots + y_n l_n(x) = \sum_{i=0}^n y_i l_i(x)$$

$$l_i(x_j) = \begin{cases} 1 & j = i \\ 0 & j \neq i \end{cases}$$

Lagrange
插值基函数

- ◆ $l_i(x)$ 的最高次数与 $L_n(x)$ 相同
- ◆ $x_0, x_1, \dots, x_{i-1}, x_{i+1}, \dots, x_n$ 是 $l_i(x)$ 的零点 (共有 n 个)
- ◆ $l_i(x)$ 在 x_i 处取值为 1

$$l_i(x_j) = \begin{cases} 1 & j = i \\ 0 & j \neq i \end{cases}$$

因为 $l_i(x)$ 为 n 次代数多项式, 且 $x_0, x_1, \dots, x_{i-1}, x_{i+1}, \dots, x_n$ 为 $l_i(x)$ 的 n 个零点, 故可设:

$$l_i(x) = k(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{i-1})(x - x_{i+1}) \cdots (x - x_n)$$

$$= k \sum_{j=0, j \neq i}^n (x - x_j)$$


其中 k 为待定系数。又因为 $l_i(x_i) = 1$, 所以:

$$1 = k \prod_{j=0, j \neq i}^n (x_i - x_j) \longrightarrow k = 1 / \prod_{j=0, j \neq i}^n (x_i - x_j)$$

$$l_i(x) = \prod_{j=0, j \neq i}^n (x - x_j) / \prod_{j=0, j \neq i}^n (x_i - x_j) = \prod_{j=0, j \neq i}^n \frac{x - x_j}{x_i - x_j}$$

Lagrange 插值 (续)

$$\begin{aligned} L_n(x) &= y_0 l_0(x) + y_1 l_1(x) + y_2 l_2(x) + \cdots + y_n l_n(x) \\ &= y_0 \prod_{j=0, j \neq 0}^n \frac{x - x_j}{x_0 - x_j} + y_1 \prod_{j=0, j \neq 1}^n \frac{x - x_j}{x_1 - x_j} + y_2 \prod_{j=0, j \neq 2}^n \frac{x - x_j}{x_2 - x_j} + \cdots \\ &\quad + y_n \prod_{j=0, j \neq n}^n \frac{x - x_j}{x_n - x_j} \\ &= \sum_{i=0}^n y_i \left(\prod_{j=0, j \neq i}^n \frac{x - x_j}{x_i - x_j} \right) \end{aligned}$$


$$\frac{(x - x_0)(x - x_1)(x - x_3) \cdots (x - x_n)}{(x_2 - x_0)(x_2 - x_1)(x_2 - x_3) \cdots (x_2 - x_n)}$$

Lagrange 插值 (续)

- ◆ 在插值节点处:

$$L_n(x) = f(x), \quad x = x_0, x_1, \dots, x_n$$

- ◆ 在非插值节点处, 一般有:

$$L_n(x) \neq f(x), \quad x \neq x_0, x_1, \dots, x_n$$


- ◆ 插值余项 (截断误差):

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

$$\xi \in (a, b)$$

$$\omega(x)$$

$f(x)$ 在插值区间 $[a, b]$ 内有 $n+1$ 阶导数



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

证：设 x 为插值区间 $[a, b]$ 中的任意一点，

若 x 为插值节点 x_0, x_1, \dots, x_n ，显然：左边 = 右边 = 0；

若 x 为非插值节点，则构造如下辅助函数（自变量为 t ）：

$$F(t) = f(t) - L_n(t) - \frac{\omega(t)}{\omega(x)} [f(x) - L_n(x)]$$

$t = x_0, x_1, \dots, x_n$ 时

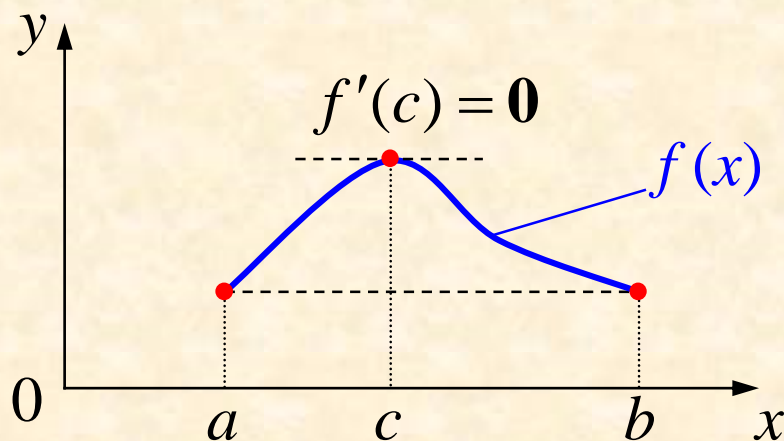
$$f(t) = L_n(t), \omega(t) = 0 \longrightarrow F(t) = 0$$

$t = x$ 时

$$F(x) = \left[1 - \frac{\omega(x)}{\omega(x)} \right] [f(x) - L_n(x)] = 0$$

所以 $F(t)$ 至少有 $n+2$ 个零点： x, x_0, x_1, \dots, x_n 。

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



罗尔定理


设 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上连续，且 $f(a) = f(b)$ ，则至少存在一点 $c \in (a, b)$ 满足： $f'(c) = 0$ 。

$F'(t)$ 在 $F(t)$ 的任意两个相邻零点之间至少存在一点 $\bar{\xi}$ 满足： $F'(\bar{\xi}) = 0$ 。因此 $F'(t)$ 至少有 $n + 1$ 个零点。

反复运用罗尔定理

$F''(t)$ 至少有 n 个零点。……

$F^{(n+1)}(t)$ 至少有 1 个零点： $F^{(n+1)}(\xi) = 0$



$$F(t) = f(t) - L_n(t) - \frac{\omega(t)}{\omega(x)}[f(x) - L_n(x)]$$

$L_n(t)$ 为 n 次代数多项式 $\longrightarrow L_n^{(n+1)} = 0$

$$\begin{aligned}\omega(t) &= \prod_{i=0}^n (t - x_i) = (t - x_0)(t - x_1) \cdots (t - x_n) \\ &= t^{n+1} + k_n t^n + \cdots + k_1 t + k_0\end{aligned}$$

$$\omega^{(n+1)}(t) = (n+1)!$$

$$F^{(n+1)}(\xi) = f^{(n+1)}(\xi) - \frac{(n+1)!}{\omega(x)}[f(x) - L_n(x)] = 0$$

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

Lagrange 插值 (续)

- ◆ 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。
- ◆ 如果我们可以估算出:

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

则用 $L_n(x)$ 逼近 $f(x)$ 的截断误差的绝对值:

$$|R_n(x)| \leq \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} \left| \prod_{i=0}^n (x - x_i) \right|$$

Lagrange 插值截断误差举例

【例】已知 $\ln 2.00 = 0.6931$, $\ln 2.50 = 0.9163$, $\ln 3.00 = 1.0986$, 用抛物线插值法求得 $\ln 2.718 \approx 0.9986$, 试估算其相对误差。

解: $(\ln x)' = \frac{1}{x}$ $(\ln x)'' = -\frac{1}{x^2}$ $(\ln x)''' = \frac{2}{x^3}$

$$\max_{2.00 < x < 3.00} |(\ln x)'''| = \frac{2}{(2.00)^3} = \frac{1}{4} = 0.25$$

$$|R_2(2.718)| \leq \frac{0.25}{3!} \times$$

$$|(2.718 - 2.00)(2.718 - 2.50)(2.718 - 3.00)| \approx 0.001839$$

$$|\varepsilon_r(\ln 2.718)| \approx 0.001839 / 0.9986 \approx 0.00184 = 0.184\%$$

对比前例: $|\varepsilon_r| \approx 0.13\%$

Lagrange 插值 (续)

由于 $f(x)$ 的高阶导数一般无法确定，实用的截断误差估计可以采用以下方法。


$n + 1$ 个插值节点：

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

增加一个节点 x_{n+1} ，用 x_1, \dots, x_{n+1} 这 $n + 1$ 个插值节点进行插值，其截断误差为：

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

若 $f(x)$ 在插值区间变化不剧烈，则 $f^{(n+1)}(\xi) \approx f^{(n+1)}(\bar{\xi})$ 。



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

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

$$(x - x_{n+1})[f(x) - L_n(x)] \approx (x - x_0)[f(x) - \bar{L}_n(x)]$$

$$(x_0 - x_{n+1})f(x) \approx (x - x_{n+1})L_n(x) - (x - x_0)\bar{L}_n(x)$$

$$(x_0 - x_{n+1})[f(x) - L_n(x)]$$

$$\approx [x - x_{n+1} - (x_0 - x_{n+1})]L_n(x) - (x - x_0)\bar{L}_n(x)$$

$$= (x - x_0)L_n(x) - (x - x_0)\bar{L}_n(x)$$

$$= (x - x_0)[L_n(x) - \bar{L}_n(x)]$$

$$R_n(x) = f(x) - L_n(x) \approx \frac{x - x_0}{x_0 - x_{n+1}} [L_n(x) - \bar{L}_n(x)]$$



牛顿 (Newton) 插值

Lagrange 插值:

- ◆ 优点: 公式直观, 规律性强, 便于记忆和编程
- ◆ 缺点: 每增加一个节点, 原有的插值基函数 $l_i(x)$ 必须重新计算, 从而不具有承袭性

Newton 插值:

- ◆ 优点: 具有承袭性, 能够利用以前计算的结果
- ◆ 不足: 公式结构不对称, 不便于记忆

Newton插值 (续)

◆ 求作 n 次代数多项式:

$$\begin{aligned} N_n(x) = & c_0 \times \boxed{1} \longrightarrow \varphi_0(x) \\ & + c_1 \boxed{(x - x_0)} \longrightarrow \varphi_1(x) \\ & + c_2 \boxed{(x - x_0)(x - x_1)} \longrightarrow \varphi_2(x) \\ & + c_3 \boxed{(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)} \longrightarrow \varphi_3(x) \\ & + \dots \\ & + c_n \boxed{(x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{n-1})} \longrightarrow \varphi_n(x) \end{aligned}$$

牛
顿
插
值
基
函
数

满足: $N_n(x_i) = f(x_i) \quad i = 0, 1, 2, \dots, n$

$$\begin{cases} \varphi_0(x) = 1 \\ \varphi_i(x) = (x - x_{i-1})\varphi_{i-1}(x) & i = 1, 2, \dots, n \end{cases}$$

承袭性

Newton插值 (续)

$$N_n(x) = c_0\varphi_0(x) + c_1\varphi_1(x) + \cdots + c_n\varphi_n(x) = \sum_{i=0}^n c_i\varphi_i(x)$$

将 x_0, x_1, \cdots, x_n 分别代入 $N_n(x)$

利用 $N_n(x_i) = f(x_i)$ 即可确定系数 c_0, c_1, \cdots, c_n

$$x = x_0 \quad N_n(x_0) = c_0 = f(x_0)$$

$$x = x_1 \quad N_n(x_1) = c_0 + c_1(x_1 - x_0) = f(x_1)$$

$$c_1 = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0}$$

$$\begin{aligned} x = x_2 \quad N_n(x_2) &= c_0 + c_1(x_2 - x_0) + c_2(x_2 - x_0)(x_2 - x_1) \\ &= f(x_2) \end{aligned}$$

方法复杂
不便编程

差商

- ◆ 给定区间 $[a, b]$ 中两两互不相同的点 x_0, x_1, x_2, \dots
以及在这些点处相应的函数值 $f(x_0), f(x_1), f(x_2), \dots$

记: $f[x_i] = f(x_i), i = 0, 1, 2, \dots$ $f(x)$ 在 x_i 处的零阶差商

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

一阶差商

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

二阶差商

\vdots

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

k 阶差商

差商 (续)

◆ 例:

x_i	5	7	11	13	21
$f(x_i)$	150	392	1452	2366	9702

◆ 差商表为:

x_i	零阶差商	一阶差商	二阶差商	三阶差商	四阶差商
5	$f[x_0]=150$				
7	$f[x_1]=392$	$f[x_0, x_1]=121$			
11	$f[x_2]=1452$	$f[x_1, x_2]=265$	$f[x_0, x_1, x_2]=24$		
13	$f[x_3]=2366$	$f[x_2, x_3]=457$	$f[x_1, x_2, x_3]=32$	$f[x_0, x_1, x_2, x_3]=1$	
21	$f[x_4]=9702$	$f[x_3, x_4]=917$	$f[x_2, x_3, x_4]=46$	$f[x_1, x_2, x_3, x_4]=1$	$f[x_0, x_1, x_2, x_3, x_4]=0$

差商的性质

◆ 差商与函数值的关系为

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k]$$

k 阶差商是其各节点处函数值的线性组合

$$= \sum_{j=0}^k \frac{f(x_j)}{(x_j - x_0)(x_j - x_1) \cdots (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdots (x_j - x_k)}$$

证明: $k = 1$ 时

$$\begin{aligned} f[x_0, x_1] &= \frac{f[x_1] - f[x_0]}{x_1 - x_0} = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} \\ &= \frac{-f(x_0)}{x_1 - x_0} + \frac{f(x_1)}{x_1 - x_0} = \frac{f(x_0)}{x_0 - x_1} + \frac{f(x_1)}{x_1 - x_0} \end{aligned}$$



$$\begin{aligned} & f[x_0, x_1, \dots, x_k] \\ &= \sum_{j=0}^k \frac{f(x_j)}{(x_j - x_0)(x_j - x_1) \cdots (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdots (x_j - x_k)} \end{aligned}$$

假设 $k = n - 1$ 时成立，即：

$$\begin{aligned} & f[x_0, x_1, \dots, x_{n-1}] \\ &= \sum_{j=0}^{n-1} \frac{f(x_j)}{(x_j - x_0)(x_j - x_1) \cdots (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdots (x_j - x_{n-1})} \end{aligned}$$

考查 $k = n$ 时：

$$\begin{aligned} f[x_0, x_1, \dots, x_n] &= \frac{f[x_1, x_2, \dots, x_n] - f[x_0, x_1, \dots, x_{n-1}]}{x_n - x_0} \\ &= \frac{1}{x_n - x_0} \left[\sum_{j=1}^n \frac{f(x_j)}{(x_j - x_1)(x_j - x_2) \cdots (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdots (x_j - x_n)} \right] \end{aligned}$$



$$\frac{1}{x_n - x_0} \left[\sum_{j=1}^n \frac{f(x_j)}{(x_j - x_1)(x_j - x_2) \cdots (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdots (x_j - x_n)} \right]$$

$$= \frac{1}{x_n - x_0} \left[\frac{f(x_n)}{(x_n - x_1)(x_n - x_2) \cdots (x_n - x_{n-1})} \right. \\ + \sum_{j=1}^{n-1} \frac{f(x_j)}{(x_j - x_1)(x_j - x_2) \cdots (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdots (x_j - x_{n-1})(x_j - x_n)} \\ \left. - \sum_{j=1}^{n-1} \frac{f(x_j)}{(x_j - x_0)(x_j - x_1)(x_j - x_2) \cdots (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdots (x_j - x_{n-1})} \right]$$



$$\frac{f(x_n)}{(x_n - x_0)(x_n - x_1) \cdots (x_n - x_{n-1})} + \frac{f(x_0)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2) \cdots (x_0 - x_n)} \\ + \frac{1}{x_n - x_0} \sum_{j=1}^{n-1} \frac{f(x_j)[(x_j - x_0) - (x_j - x_n)]}{(x_j - x_0)(x_j - x_1) \cdots (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdots (x_j - x_n)}$$

$$= \frac{f(x_n)}{(x_n - x_0)(x_n - x_1) \cdots (x_n - x_{n-1})} + \frac{f(x_0)}{(x_0 - x_1)(x_0 - x_2) \cdots (x_0 - x_n)} \\ + \sum_{j=1}^{n-1} \frac{f(x_j)}{(x_j - x_0)(x_j - x_1) \cdots (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdots (x_j - x_n)} \\ = \sum_{j=0}^n \frac{f(x_j)}{(x_j - x_0)(x_j - x_1) \cdots (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdots (x_j - x_n)}$$

可见 $k = n$ 时也成立。由数学归纳法可知：

$$f[x_0, x_1, \cdots, x_k] \\ = \sum_{j=0}^k \frac{f(x_j)}{(x_j - x_0)(x_j - x_1) \cdots (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdots (x_j - x_k)}$$



$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \sum_{j=0}^k \frac{f(x_j)}{(x_j - x_0)(x_j - x_1) \cdots (x_j - x_{j-1})(x_j - x_{j+1}) \cdots (x_j - x_k)}$$

若记

$$\omega_{k+1}(x) = \prod_{i=0}^k (x - x_i)$$

则

$$\omega'_{k+1}(x_j) = \prod_{i=0, i \neq j}^k (x_j - x_i)$$

因此

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \sum_{j=0}^k \frac{f(x_j)}{\omega'_{k+1}(x_j)}$$

差商的性质（续）

- ◆ 差商的值与节点的排列顺序无关——**差商的对称性**

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

- ◆ 若 $f[x, x_0, x_1, \dots, x_k]$ 是 x 的 n 次多项式，则

$f[x, x_0, x_1, \dots, x_{k+1}]$ 是 x 的 $n-1$ 次多项式

$$f[x, x_0, x_1, \dots, x_{k+1}] = \frac{f[x_0, x_1, \dots, x_{k+1}] - f[x, x_0, x_1, \dots, x_k]}{x_{k+1} - x}$$

$x = x_{k+1}$ 时 $f[x_0, x_1, \dots, x_{k+1}] - f[x_{k+1}, x_0, x_1, \dots, x_k] = 0$

n 次代数多项式含有因子 $x - x_{k+1}$

所以： $f[x, x_0, x_1, \dots, x_{k+1}]$ 是 x 的 $n-1$ 次多项式

差商的性质 (续)

◆ 若 $f(x)$ 是 x 的 m 次代数多项式, 且 $m \leq n$, 则:

$$f[x, x_0, x_1, \dots, x_n] = 0$$

$f[x] = f(x)$ 是 x 的 m 次代数多项式

$f[x, x_0]$ 是 x 的 $m-1$ 次代数多项式

$f[x, x_0, x_1]$ 是 x 的 $m-2$ 次代数多项式

\vdots


$f[x, x_0, \dots, x_{m-1}]$ 是 x 的 0 次代数多项式

$$f[x, x_0, \dots, x_{m-1}] = c \longrightarrow \begin{aligned} &f[x_m, x_0, \dots, x_{m-1}] \\ &= f[x_0, \dots, x_{m-1}, x_m] = c \end{aligned}$$

$$f[x, x_0, \dots, x_m] = \frac{f[x_0, x_1, \dots, x_m] - f[x, x_0, \dots, x_{m-1}]}{x_m - x} = 0$$

从 $f[x, x_0, \dots, x_m]$ 起所有的高阶差商均为 0, 故:

$$f[x, x_0, x_1, \dots, x_n] = 0$$



$$f[x, x_0] = \frac{f(x_0) - f(x)}{x_0 - x}$$

$$f[x, x_0, x_1] = \frac{f[x_0, x_1] - f[x, x_0]}{x_1 - x}$$

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

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

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

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

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

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

牛顿 (Newton) 插值公式

$$\begin{aligned} c_0 \leftarrow f(x) &= f(x_0) \\ &+ f[x_0, x_1](x - x_0) \\ c_1 \leftarrow &+ f[x_0, x_1, x_2](x - x_0)(x - x_1) \\ c_2 \leftarrow &+ f[x_0, x_1, x_2, x_3](x - x_0)(x - x_1)(x - x_2) \\ c_3 \leftarrow &\vdots \\ &+ f[x_0, x_1, \dots, x_n](x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_{n-1}) \\ c_n \leftarrow &+ f[x, x_0, x_1, \dots, x_n](x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n) \end{aligned}$$

$N_n(x)$

$R_n(x)$

一般的: $c_i = f[x_0, x_1, \dots, x_i] \quad i = 0, 1, \dots, n$

余项对 $f(x)$ 在插值区间上没有任何限制
因含 $f(x)$, 故余项不能提供更多有用信息

牛顿插值公式（续）

- 由插值多项式的唯一性可知： $N_n(x) = L_n(x)$ ，因此二者的余项也应相等。

$$f[x, x_0, x_1, \dots, x_n](x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n)$$

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

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

$$f[x, x_0, x_1, \dots, x_{n-1}] = \frac{f^{(n)}(\tilde{\xi})}{n!}$$

$$f[x_n, x_0, x_1, \dots, x_{n-1}] = f[x_0, x_1, \dots, x_{n-1}, x_n] = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!}$$


差商与导数的关系

牛顿插值公式（续）

例1：给定数据表 $f(x) = \ln x$

x_i	2.20	2.40	2.60	2.80	3.00
$f(x_i)$	0.7884574	0.8754687	0.9555114	1.0296194	1.0986123

- ◆ 构造差商表
- ◆ 用二次 Newton 插值多项式，近似计算 $f(2.718)$ 的值
- ◆ 写出四次 Newton 插值多项式 $N_4(x)$



x_i	2.20	2.40	2.60	2.80	3.00
$f(x_i)$	0.7884574	0.8754687	0.9555114	1.0296194	1.0986123

解：由已知可构造如下差商表

x_i	$f[x_i]$	一阶差商	二阶差商	三阶差商	四阶差商
2.20	0.7884574				
2.40	0.8754687	0.4350565			
2.60	0.9555114	0.4002135	-0.0871075		
2.718 → 2.80	1.0296194	0.3705400	-0.0741838	0.0215395	
3.00	1.0986123	0.3449645	-0.0639388	0.0170750	-0.0055806

构造 $N_2(x)$ 时，选择三个节点，使插值区间内含 2.718，
如 2.40，2.60，2.80；2.60，2.80，3.00。

2.20，2.60，2.80 可否？



x_i	$f[x_i]$	一阶差商	二阶差商	三阶差商	四阶差商
2.20	0.7884574				
2.40	0.8754687	0.4350565			
2.60	0.9555114	0.4002135	-0.0871075		
2.80	1.0296194	0.3705400	-0.0741838	0.0215395	
3.00	1.0986123	0.3449645	-0.0639388	0.0170750	-0.0055806

$$N_2(x) = 0.8754687 + 0.4002135(x - 2.40) \\ - 0.0741838(x - 2.40)(x - 2.60)$$

$$f(2.718) \approx N_2(2.718) \approx 0.9999529$$

$$\ln 2.718 = 0.9998963\dots$$

$$\varepsilon_r \approx 0.037\%$$

$$N_4(x) = 0.7884574 \\ + 0.4350565(x - 2.20) \\ - 0.0871075(x - 2.20)(x - 2.40) \\ + 0.0215395(x - 2.20)(x - 2.40)(x - 2.60) \\ - 0.0055806(x - 2.20)(x - 2.40)(x - 2.60)(x - 2.80)$$

赫密特 (Hermite) 插值

- 已知 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上 $n+1$ 个互异节点 $a \leq x_0, x_1, x_2, \dots, x_n \leq b$ 上的函数值及一阶导数值:

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

求作一个次数不高于 $2n+1$ 次的插值多项式 $H(x)$, 满足以下 $2n+2$ 条件:

$$H(x_i) = y_i \quad H'(x_i) = y'_i \quad i = 0, 1, 2, \dots, n$$

- 称 $H(x)$ 为函数 $f(x)$ 的 Hermite 插值多项式, 因其最高次数不超过 $2n+1$, 常记为 $H_{2n+1}(x)$
- 几何上: $H_{2n+1}(x)$ 不仅在 $n+1$ 个节点处与 $f(x)$ 相交, 且在这些节点处与 $f(x)$ 相切

赫密特 (Hermite) 插值 (续)

$$H_{2n+1}(x) = \sum_{i=0}^n [y_i \alpha_i(x) + y'_i \beta_i(x)]$$

$$\alpha'_i(x_j) = 0$$

$$\alpha_i(x_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 0 & j \neq i \\ 1 & j = i \end{cases}$$

$$\beta_i(x_j) = 0$$

$$\beta'_i(x_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 0 & j \neq i \\ 1 & j = i \end{cases}$$

$\alpha_i(x), \beta_i(x)$ 均为 $2n+1$ 次代数多项式

$\alpha_i(x), \beta_i(x)$ 均含因子 $(x - x_j)^2$

$j = 0, 1, \dots, i-1, i+1, \dots, n$

赫密特插
值基函数

赫密特 (Hermite) 插值 (续)

$$l_i(x) = \prod_{j=0, j \neq i}^n \frac{x - x_j}{x_i - x_j}$$

$$l_i(x_j) = \begin{cases} 0 & j \neq i \\ 1 & j = i \end{cases}$$


$$= \frac{(x - x_0) \cdots (x - x_{i-1})(x - x_{i+1}) \cdots (x - x_n)}{(x_i - x_0) \cdots (x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1}) \cdots (x_i - x_n)}$$

设
$$\begin{cases} \alpha_i(x) = (a_1x + b_1)l_i^2(x) \\ \beta_i(x) = (a_2x + b_2)l_i^2(x) \end{cases} \quad i = 0, 1, \dots, n$$

$$\begin{cases} \alpha_i(x_i) = (a_1x_i + b_1)l_i^2(x_i) = 1 \\ \alpha'_i(x_i) = a_1l_i^2(x_i) + (a_1x_i + b_1) \cdot 2l_i(x_i) \cdot l'_i(x_i) = 0 \end{cases}$$

$$l_i(x_i) = 1$$

$$\begin{cases} a_1x_i + b_1 = 1 \\ a_1 + 2l'_i(x_i) = 0 \end{cases}$$



$$l_i(x) = \frac{(x - x_0) \cdots (x - x_{i-1})(x - x_{i+1}) \cdots (x - x_n)}{(x_i - x_0) \cdots (x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1}) \cdots (x_i - x_n)}$$


$$\ln l_i(x) =$$

$$\ln(x - x_0) + \cdots + \ln(x - x_{i-1}) + \ln(x - x_{i+1}) + \cdots + \ln(x - x_n) \\ - \ln(x_i - x_0) \cdots (x_i - x_{i-1})(x_i - x_{i+1}) \cdots (x_i - x_n)$$

$$\frac{l'_i(x)}{l_i(x)} = \frac{1}{x - x_0} + \cdots + \frac{1}{x - x_{i-1}} + \frac{1}{x - x_{i+1}} + \cdots + \frac{1}{x - x_n}$$

$$l'_i(x) = l_i(x) \sum_{j=0, j \neq i}^n \frac{1}{x - x_j}$$

$$l'_i(x_i) = l_i(x_i) \sum_{j=0, j \neq i}^n \frac{1}{x_i - x_j} = \sum_{j=0, j \neq i}^n \frac{1}{x_i - x_j}$$



$$\begin{cases} a_1 x_i + b_1 = 1 \\ a_1 + 2l'_i(x_i) = 0 \end{cases}$$

$$l'_i(x_i) = \sum_{j=0, j \neq i}^n \frac{1}{x_i - x_j}$$

$$a_1 = -2 \sum_{j=0, j \neq i}^n \frac{1}{x_i - x_j}$$


$$a_1 x_i + b_1 + a_1 x = 1 + a_1 x$$

$$a_1 x + b_1 = 1 + a_1 (x - x_i)$$

$$= 1 - 2(x - x_i) \sum_{j=0, j \neq i}^n \frac{1}{x_i - x_j}$$

$$\alpha_i(x) = (a_1 x + b_1) l_i^2(x)$$

$$= \left[1 - 2(x - x_i) \sum_{j=0, j \neq i}^n \frac{1}{x_i - x_j} \right] l_i^2(x)$$


$$\beta_i(x_j) = 0, \quad \beta'_i(x_j) = 0, \quad \beta'_i(x_i) = 1$$

$$\beta_i(x) = (a_2x + b_2)l_i^2(x) \quad i = 0, 1, \dots, n$$

$$\begin{cases} \beta_i(x_i) = (a_2x_i + b_2)l_i^2(x_i) = 0 \\ \beta'_i(x_i) = a_2l_i^2(x_i) + (a_2x_i + b_2) \cdot 2l_i(x_i) \cdot l'_i(x_i) = 1 \end{cases}$$

$$\begin{cases} a_2x_i + b_2 = 0 \\ a_2 + 0 \times 2l'_i(x_i) = 1 \end{cases} \longrightarrow \begin{cases} a_2 = 1 \\ b_2 = -x_i \end{cases}$$

所以: $\beta_i(x) = (x - x_i)l_i^2(x)$

赫密特 (Hermite) 插值 (续)

$$H_{2n+1}(x) = \sum_{i=0}^n \left\{ y_i \underbrace{\left[1 - 2(x - x_i) \sum_{j=0, j \neq i}^n \frac{1}{x_i - x_j} \right] l_i^2(x)}_{\alpha_i(x)} + y'_i \underbrace{(x - x_i) l_i^2(x)}_{\beta_i(x)} \right\}$$

- ◆ 插值多项式 $H_{2n+1}(x)$ 唯一
- ◆ 仿照 Lagrange 插值余项的推导, 可得其插值余项

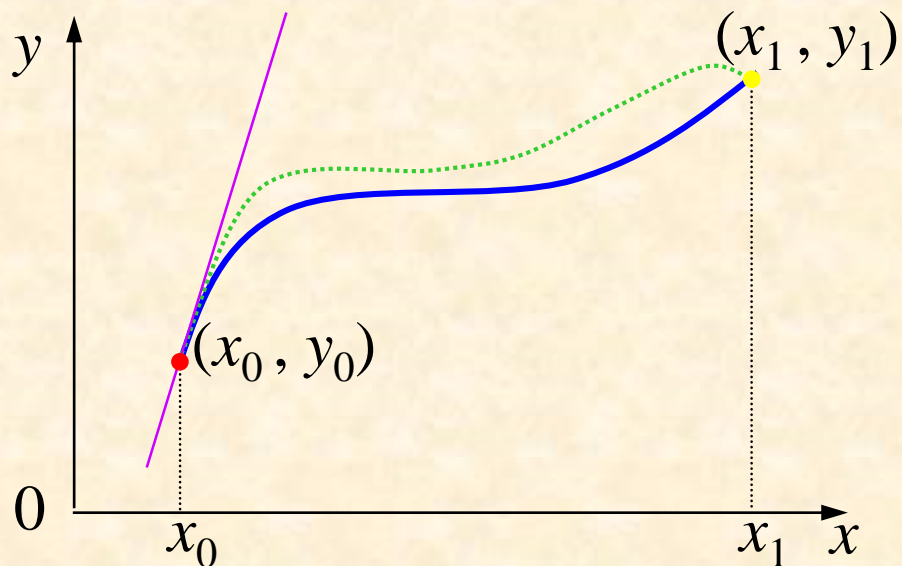
$$\begin{aligned} R_{2n+1}(x) &= f(x) - H_{2n+1}(x) = \frac{f^{(2n+2)}(\xi)}{(2n+2)!} \left[\prod_{i=0}^n (x - x_i) \right]^2 \\ &= \frac{f^{(2n+2)}(\xi)}{(2n+2)!} \omega_{n+1}^2(x) \quad \xi \in (a, b) \end{aligned}$$

赫密特 (Hermite) 插值 (续)

求作 Hermite 插值多项式 $H_2(x)$ 满足:

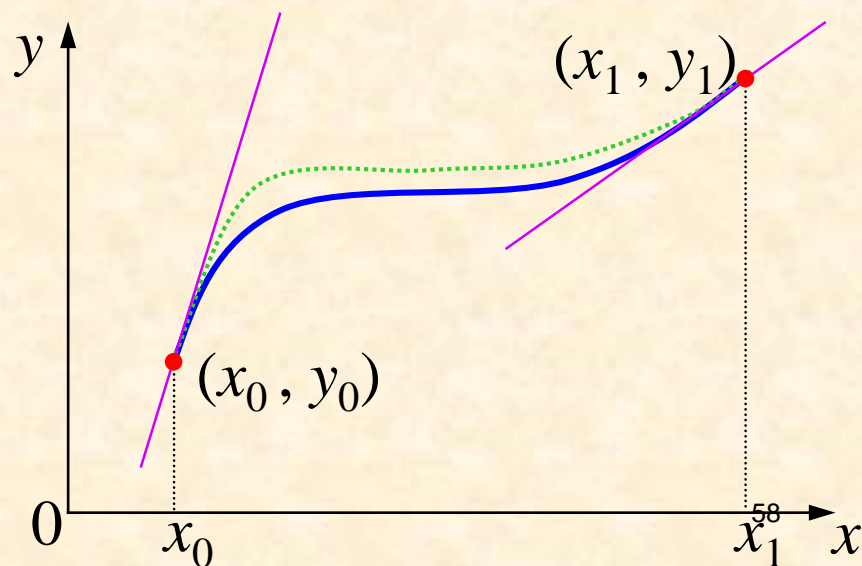
缺
导数
信息

$$\begin{cases} H_2(x_0) = y_0 \\ H_2(x_1) = y_1 \\ H'_2(x_0) = y'_0 \end{cases}$$



求作 Hermite 插值多项式 $H_3(x)$ 满足:

$$\begin{cases} H_3(x_0) = y_0 \\ H_3(x_1) = y_1 \end{cases} \quad \begin{cases} H'_3(x_0) = y'_0 \\ H'_3(x_1) = y'_1 \end{cases}$$



赫密特 (Hermite) 插值 (续)

1. 首先讨论 $x_0 = 0, x_1 = 1$ 这种特殊情况。


设: $H_2(x) = y_0\alpha_0(x) + y_1\alpha_1(x) + y'_0\beta_0(x)$

$\alpha_0(x), \alpha_1(x), \beta_0(x)$ 为基函数, 它们均为二次代数多项式, 满足:

$$\begin{cases} \alpha_0(0) = 1 \\ \alpha_0(1) = 0 \\ \alpha'_0(0) = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} \alpha_1(0) = 0 \\ \alpha_1(1) = 1 \\ \alpha'_1(0) = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} \beta_0(0) = 0 \\ \beta_0(1) = 0 \\ \beta'_0(0) = 1 \end{cases}$$

显然它们满足:

$$H_2(0) = y_0, \quad H_2(1) = y_1, \quad H'_2(0) = y'_0$$



$$\begin{cases} \alpha_0(0) = 1 \\ \alpha_0(1) = 0 \\ \alpha'_0(0) = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} \alpha_1(0) = 0 \\ \alpha_1(1) = 1 \\ \alpha'_1(0) = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} \beta_0(0) = 0 \\ \beta_0(1) = 0 \\ \beta'_0(0) = 1 \end{cases}$$

设 $\alpha_0(x) = (x-1)(ax+b)$

$$\alpha_0(0) = -b = 1 \quad \longrightarrow \quad b = -1$$

$$\alpha'_0(x) = (ax+b) + a(x-1)$$

$$\alpha'_0(0) = b - a = 0 \quad \longrightarrow \quad a = b = -1$$

$$\begin{aligned} \alpha_0(x) &= (x-1)(-x-1) \\ &= -(x-1)(x+1) \\ &= -(x^2-1) \\ &= 1-x^2 \end{aligned}$$

设 $\alpha_1(x) = x(ax+b)$

$$\alpha_1(1) = a + b = 1$$

$$\alpha'_1(x) = (ax+b) + ax$$

$$\alpha'_1(0) = b = 0 \quad \longrightarrow \quad a = 1$$

$$\begin{aligned} \alpha_1(x) &= x(x+0) \\ &= x^2 \end{aligned}$$

设 $\beta_0(x) = ax(x-1)$

$$\beta'_0(x) = a[(x-1) + x] = a(2x-1)$$

$$\beta'_0(0) = -a = 1 \quad \longrightarrow \quad a = -1$$

$$\begin{aligned} \beta_0(x) &= -x(x-1) \\ &= x(1-x) \end{aligned}$$

$$\alpha_0(x) = 1 - x^2, \quad \alpha_1(x) = x^2, \quad \beta_0(x) = x(1 - x)$$

$$H_2(x) = y_0(1 - x^2) + y_1x^2 + y'_0x(1 - x) \quad 0 \leq x \leq 1$$

◆ 若 x_0, x_1 为任意两个插值节点

$$x_0 \leq x \leq x_1 \longrightarrow 0 \leq x - x_0 \leq x_1 - x_0 \longrightarrow 0 \leq \frac{x - x_0}{x_1 - x_0} \leq 1$$

$$\text{记: } h = x_1 - x_0, \quad X = \frac{x - x_0}{h} \quad \text{则: } x = x_0 + hX, \quad dx = h dX$$


显然: $x = x_0$ 时, $X = 0$, $x = x_1$ 时, $X = 1$ 记为 $F(X)$

$$f(x) = f(x_0 + hX)$$

$$F'(X) = \frac{dF(X)}{dX} = \frac{dx}{dX} \cdot \frac{dF(X)}{dx} = h \frac{df(x)}{dx} = hf'(x)$$

$$x = x_0: \quad F(0) = f(x_0) = y_0 \quad F'(0) = hf'(x_0) = hy'_0$$

$$x = x_1: \quad F(1) = f(x_1) = y_1$$


$$\alpha_0(x) = 1 - x^2$$

$$\alpha_1(x) = x^2$$

$$\beta_0(x) = x(1 - x)$$

$$X = \frac{x - x_0}{h}$$

$$p_2(X) = y_0(1 - X^2) + y_1X^2 + \textcolor{red}{h}y'_0X(1 - X), \quad 0 \leq X \leq 1$$

$$\boxed{p_2\left(\frac{x - x_0}{h}\right)} = y_0 \left[1 - \left(\frac{x - x_0}{h} \right)^2 \right] + y_1 \left(\frac{x - x_0}{h} \right)^2$$

$\textcolor{red}{H_2(x)}$

$$+ \textcolor{red}{h}y'_0 \left(\frac{x - x_0}{h} \right) \left[1 - \left(\frac{x - x_0}{h} \right) \right]$$

$$\textcolor{red}{H_2(x)} = y_0\alpha_0\left(\frac{x - x_0}{h}\right) + y_1\alpha_1\left(\frac{x - x_0}{h}\right) + \textcolor{red}{h}y'_0\beta_0\left(\frac{x - x_0}{h}\right)$$

$$x_0 \leq x \leq x_1$$

赫密特 (Hermite) 插值 (续)

2. 先讨论 $x_0 = 0, x_1 = 1$ 这种特殊情况。设：


$$H_3(x) = y_0\alpha_0(x) + y_1\alpha_1(x) + y'_0\beta_0(x) + y'_1\beta_1(x)$$

$\alpha_0(x), \alpha_1(x), \beta_0(x), \beta_1(x)$ 为基函数，它们均为三次代数多项式，满足：

$$\begin{cases} \alpha_0(0) = 1 \\ \alpha_0(1) = 0 \\ \alpha'_0(0) = 0 \\ \alpha'_0(1) = 0 \end{cases} \begin{cases} \alpha_1(0) = 0 \\ \alpha_1(1) = 1 \\ \alpha'_1(0) = 0 \\ \alpha'_1(1) = 0 \end{cases} \begin{cases} \beta_0(0) = 0 \\ \beta_0(1) = 0 \\ \beta'_0(0) = 1 \\ \beta'_0(1) = 0 \end{cases} \begin{cases} \beta_1(0) = 0 \\ \beta_1(1) = 0 \\ \beta'_1(0) = 0 \\ \beta'_1(1) = 1 \end{cases}$$

显然它们满足：

$$H_3(0) = y_0, H_3(1) = y_1, H'_3(0) = y'_0, H'_3(1) = y'_1$$



$$\begin{cases} \alpha_0(0) = 1 \\ \alpha_0(1) = 0 \\ \alpha'_0(0) = 0 \\ \alpha'_0(1) = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} \alpha_1(0) = 0 \\ \alpha_1(1) = 1 \\ \alpha'_1(0) = 0 \\ \alpha'_1(1) = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} \beta_0(0) = 0 \\ \beta_0(1) = 0 \\ \beta'_0(0) = 1 \\ \beta'_0(1) = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} \beta_1(0) = 0 \\ \beta_1(1) = 0 \\ \beta'_1(0) = 0 \\ \beta'_1(1) = 1 \end{cases}$$

设 $\alpha_0(x) = (x-1)(ax^2 + bx + c)$

$$\alpha_0(0) = -c = 1 \longrightarrow c = -1$$

$$\alpha'_0(x) = (ax^2 + bx + c) + (x-1)(2ax + b)$$

$$\alpha'_0(0) = c - b = 0 \longrightarrow b = c = -1$$

$$\alpha'_0(1) = a + b + c = 0 \longrightarrow a = -(b + c) = 2$$

$$\alpha_0(x) = (x-1)(2x^2 - x - 1) = (x-1)^2(2x+1)$$

设 $\alpha_1(x) = x(ax^2 + bx + c)$


$$\alpha_1(1) = a + b + c = 1 \longrightarrow a + b = 1 \longrightarrow b = 3$$

$$\alpha'_1(x) = (ax^2 + bx + c) + x(2ax + b)$$

$$\alpha'_1(0) = c = 0 \longrightarrow c = 0$$

$$\alpha'_1(1) = (a + b + c) + (2a + b) = 0 \longrightarrow a = -(a + b) - 1 = -2$$

$$\alpha_1(x) = x(-2x^2 + 3x) = x^2(-2x + 3)$$



$$\begin{cases} \alpha_0(0) = 1 \\ \alpha_0(1) = 0 \\ \alpha'_0(0) = 0 \\ \alpha'_0(1) = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} \alpha_1(0) = 0 \\ \alpha_1(1) = 1 \\ \alpha'_1(0) = 0 \\ \alpha'_1(1) = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} \beta_0(0) = 0 \\ \beta_0(1) = 0 \\ \beta'_0(0) = 1 \\ \beta'_0(1) = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} \beta_1(0) = 0 \\ \beta_1(1) = 0 \\ \beta'_1(0) = 0 \\ \beta'_1(1) = 1 \end{cases}$$

设 $\beta_0(x) = x(x-1)(ax+b)$

$$\beta'_0(x) = (2x-1)(ax+b) + (x^2-x)a$$

$$\beta'_0(0) = -b = 1 \quad \longrightarrow \quad b = -1$$

$$\beta'_0(1) = a + b = 0 \quad \longrightarrow \quad a = -b = 1$$

$$\beta_0(x) = x(x-1)(x-1) = \mathbf{x(x-1)^2}$$


设 $\beta_1(x) = x(x-1)(ax+b)$

$$\beta'_1(x) = (2x-1)(ax+b) + (x^2-x)a$$

$$\beta'_1(0) = -b = 0 \quad \longrightarrow \quad b = 0$$

$$\beta'_1(1) = a + b = 1 \quad \longrightarrow \quad a = 1$$

$$\beta_1(x) = x(x-1)x = \mathbf{x^2(x-1)}$$



$$\begin{cases} \alpha_0(x) = (x-1)^2(2x+1) \\ \alpha_1(x) = x^2(-2x+3) \end{cases} \quad \begin{cases} \beta_0(x) = x(x-1)^2 \\ \beta_1(x) = x^2(x-1) \end{cases}$$

$$H_3(x) = y_0(x-1)^2(2x+1) + y_1x^2(-2x+3)$$

$$+ y'_0x(x-1)^2 + y'_1x^2(x-1)$$


$$0 \leq x \leq 1$$

◆ 若 x_0, x_1 为任意两个插值节点

记: $h = x_1 - x_0$

$$\begin{aligned} H_3(x) = & y_0\alpha_0\left(\frac{x-x_0}{h}\right) + y_1\alpha_1\left(\frac{x-x_0}{h}\right) \\ & + hy'_0\beta_0\left(\frac{x-x_0}{h}\right) + hy'_1\beta_1\left(\frac{x-x_0}{h}\right) \end{aligned}$$

$$x_0 \leq x \leq x_1$$



$$f(x) - H_{2n+1}(x) = \frac{f^{(2n+2)}(\xi)}{(2n+2)!} \left[\prod_{i=0}^n (x - x_i) \right]^2$$

$$f(x) - H_3(x) = \frac{f^{(4)}(\xi)}{4!} [(x - x_0)(x - x_1)]^2 \quad \xi \in (x_0, x_1)$$

$$g(x) = [(x - x_0)(x - x_1)]^2$$


$$\begin{aligned} g'(x) &= 2(x - x_0)(x - x_1)[(x - x_1) + (x - x_0)] \\ &= 4(x - x_0)(x - x_1) \left(x - \frac{x_0 + x_1}{2} \right) = 0 \end{aligned}$$

$$x = x_0, x_1 \text{ 时, } g(x) = 0$$

$$x = \frac{x_0 + x_1}{2} \text{ 时, } g(x) = \left[\left(\frac{x_0 + x_1}{2} - x_0 \right) \left(\frac{x_0 + x_1}{2} - x_1 \right) \right]^2$$

$$= \left[\left(\frac{x_1 - x_0}{2} \right) \left(-\frac{x_1 - x_0}{2} \right) \right]^2 = \frac{h^4}{16}$$

最大值


$$f(x) - H_3(x) = \frac{f^{(4)}(\xi)}{4!} [(x - x_0)(x - x_1)]^2$$

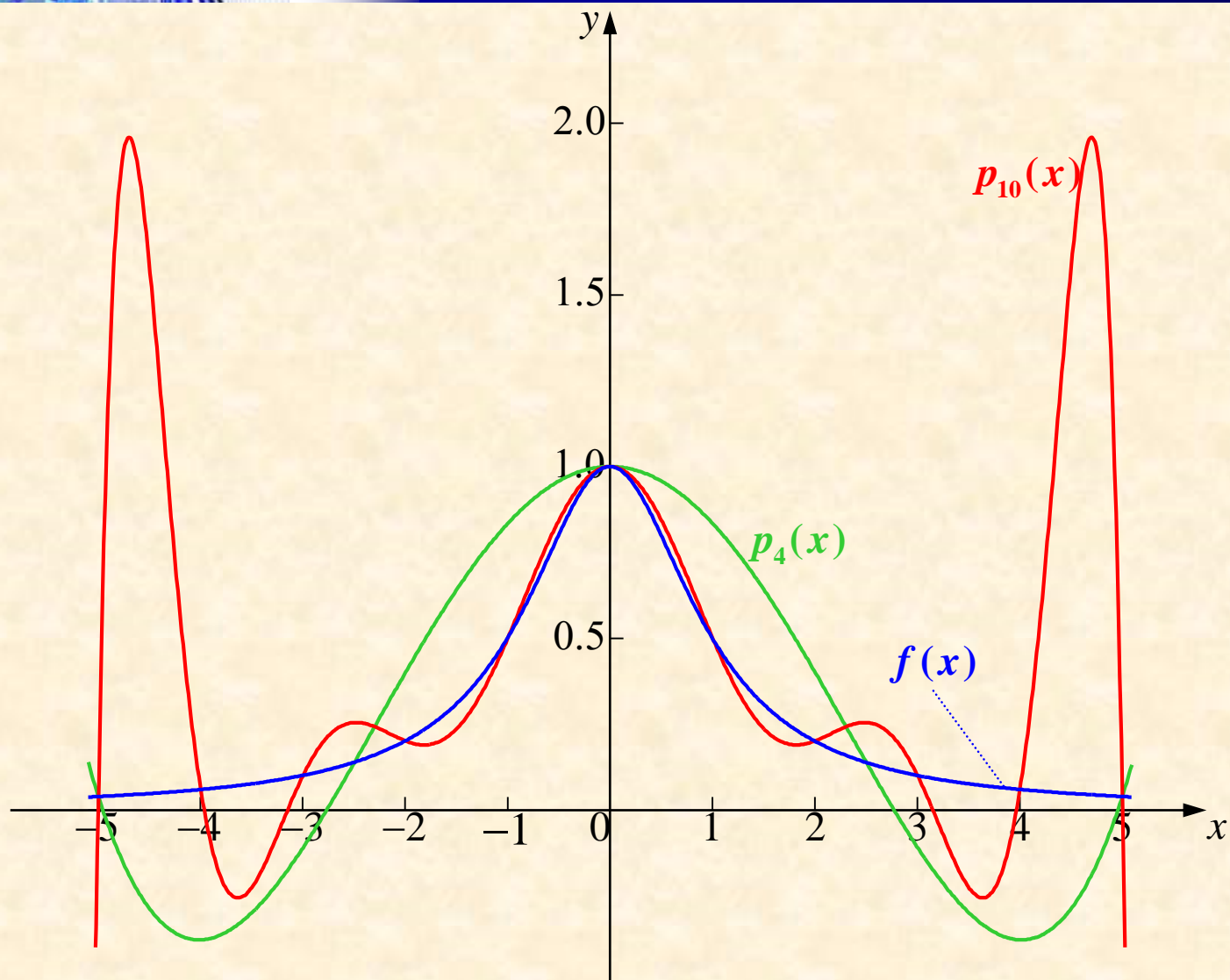
$$|R_3(x)| = |f(x) - H_3(x)|$$

$$\leq \left| \frac{f^{(4)}(\xi)}{4!} \right| \cdot \frac{h^4}{16}$$

$$\leq \frac{h^4}{\mathbf{384}} \max_{x_0 \leq x \leq x_1} |f^{(4)}(x)|$$

$$h = x_1 - x_0$$

高次插值的 Runge 现象

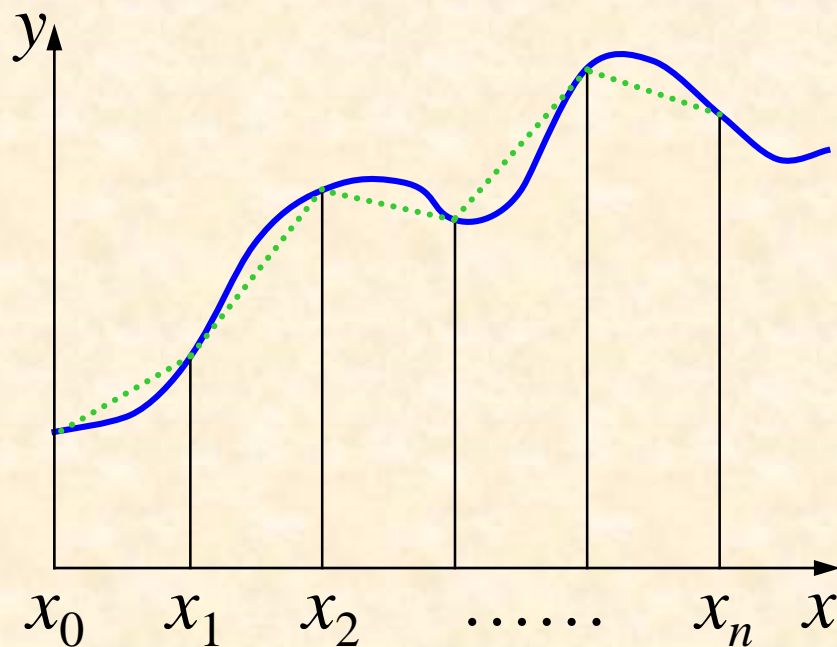


$$f(x) = \frac{1}{1+x^2}$$
$$-5 \leq x \leq 5$$

当插值节点数达到一定程度后，随着节点个数的增加，逼近精度越来越差

分段插值

- ◆ 将插值区间 $[a, b]$ 作一划分
 $\Delta: a = x_0 < x_1 < x_2 < \dots < x_n = b$
- ◆ 在每个小区间 $[x_i, x_{i+1}]$ 上构造次数较低的插值多项式 $p_i(x)$
- ◆ 将每个小区间上的插值多项式拼接在一起作为 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上的插值函数 $g(x) = p_i(x), x \in [x_i, x_{i+1}]$



称这种插值方法为**分段插值**

分段线性插值

- ◆ 已知划分 Δ 的每个节点 x_i 处对应的 y_i ，求作具有划分 Δ 的分段一次代数多项式 $S_1(x)$ ，满足：

$$S_1(x_i) = y_i \quad i = 0, 1, \dots, n$$

$S_1(x)$ 在每个小区间 $[x_i, x_{i+1}]$ 上是一个一次插值多项式，则插值基函数 $\varphi_0(x)$, $\varphi_1(x)$ 均为一次式，且：

$$\varphi_0(x) = \begin{cases} 1 & x = x_i \\ 0 & x = x_{i+1} \end{cases} \quad \varphi_1(x) = \begin{cases} 0 & x = x_i \\ 1 & x = x_{i+1} \end{cases}$$

$$S_1^{[i]}(x) = y_i \frac{x - x_{i+1}}{x_i - x_{i+1}} + y_{i+1} \frac{x - x_i}{x_{i+1} - x_i} \quad x \in [x_i, x_{i+1}]$$

$$i = 0, 1, \dots, n-1$$

分段线性插值（续）

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

$$f(x) - S_1^{[i]}(x) = \frac{f''(\xi)}{2!} (x - x_i)(x - x_{i+1}) \quad \xi \in [x_i, x_{i+1}]$$

$$[(x - x_i)(x - x_{i+1})]' = (x - x_i) + (x - x_{i+1}) = 0 \rightarrow x = \frac{x_i + x_{i+1}}{2}$$

$$|f(x) - S_1^{[i]}(x)|$$

$$\leq \frac{\max_{x_i \leq x \leq x_{i+1}} |f''(x)|}{2!} \cdot \left| \left(\frac{x_i + x_{i+1}}{2} - x_i \right) \left(\frac{x_i + x_{i+1}}{2} - x_{i+1} \right) \right|$$

$$= \frac{1}{8} h_i^2 \max_{x_i \leq x \leq x_{i+1}} |f''(x)|$$

$$h_i = |x_{i+1} - x_i|_{72}$$

分段线性插值（续）

分段线性插值的插值余项：

$$|f(x) - S_1(x)| \leq \frac{1}{8} h^2 \max_{a \leq x \leq b} |f''(x)|$$

$$h = \max h_i$$

- ◆ 上式表明插值余项与 h 相关
- ◆ h 越小，则分段线性插值的插值余项越小，因此用分段线性插值法是一个较好的提高逼近精度的方法

分段三次 (Hermite) 插值

- ◆ 已知划分 Δ 的每个节点 x_i 处对应的 y_i 和 y'_i , 求作具有划分 Δ 的分段三次代数多项式 $S_3(x)$, 满足:

$$S_3(x_i) = y_i, \quad S'_3(x_i) = y'_i \quad i = 0, 1, \dots, n$$

$S_3(x)$ 在每个小区间 $[x_i, x_{i+1}]$ 上是一个三次 Hermite 插值多项式, 且:

$$\begin{cases} S_3^{[i]}(x_i) = y_i \\ S_3'^{[i]}(x_i) = y'_i \end{cases} \quad \begin{cases} S_3^{[i]}(x_{i+1}) = y_{i+1} \\ S_3'^{[i]}(x_{i+1}) = y'_{i+1} \end{cases}$$

分段三次 (Hermite) 插值 (续)

$$H_3(x) = y_0 \alpha_0 \left(\frac{x - x_0}{h} \right) + y_1 \alpha_1 \left(\frac{x - x_0}{h} \right) + h y'_0 \beta_0 \left(\frac{x - x_0}{h} \right) + h y'_1 \beta_1 \left(\frac{x - x_0}{h} \right) \quad h = x_1 - x_0$$

$$\begin{cases} \alpha_0(x) = (x-1)^2(2x+1) \\ \alpha_1(x) = x^2(-2x+3) \end{cases} \quad \begin{cases} \beta_0(x) = x(x-1)^2(2x+1) \\ \beta_1(x) = x^2(x-1) \end{cases}$$

$$S_3^{[i]}(x) = y_i \alpha_0 \left(\frac{x - x_i}{h_i} \right) + y_{i+1} \alpha_1 \left(\frac{x - x_i}{h_i} \right) + h_i y'_i \beta_0 \left(\frac{x - x_i}{h_i} \right) + h_i y'_{i+1} \beta_1 \left(\frac{x - x_i}{h_i} \right) \quad \begin{matrix} x \in [x_i, x_{i+1}] \\ h_i = x_{i+1} - x_i \end{matrix} \quad i = 0, 1, \dots, n-1$$

分段三次 (Hermite) 插值 (续)

分段三次 Hermite 插值的插值余项:

$$|f(x) - S_3(x)| \leq \frac{1}{384} h^4 \max_{a \leq x \leq b} |f^{(4)}(x)|$$

$$h = \max h_i$$

- ◆ h 足够小 (例如小于 1) 时, 分段三次 Hermite 插值的插值余项远小于分段线性插值的插值余项, 因此前者的插值精度更高
- ◆ 分段三次 Hermite 插值的插值曲线比分段线性插值的插值曲线更光滑



分段（低次）插值的优缺点

优点

- ◆ 算法简单，收敛性好。只要节点间距足够小，总能得到所要求的插值精度，而不会发生龙格现象。
- ◆ 局部性质。如果修改某个数据，那么插值曲线仅仅在某个局部范围内收到影响，而代数插值则会影响到这个插值区间。

缺点

- ◆ 在分段函数的分段点处函数不光滑。如果需要近似函数在分段点处有比较好的光滑性，则需要进行样条插值。



本章小结

- ◆ **Lagrange插值**
- ◆ **Newton插值**
- ◆ **Hermite插值**
- ◆ **分段插值**
- ◆ **插值基函数**
- ◆ **差商**
- ◆ **插值余项-误差估计**
- ◆ **不同插值方法的异同**



课外作业

课本 P135:

2, 3, 8(1), 10, 11, 15, 16, 18, 19, 20