数值计算方法

插值法

张晓平

2019年11月4日

武汉大学数学与统计学院

Table of contents

- 1. 简介
- 2. 拉格朗日插值
- 3. 分段低次插值
- 4. 差商与牛顿插值多项式
- 5. 差分与等距节点插值



- 在离散数据的基础上补插连续函数,使得这条连续曲线通过全部 给定的离散数据点。
- 插值是离散函数逼近的重要方法,利用它可通过函数在有限个点 处的取值状况,估算出函数在其他点处的近似值。
- 插值: 用来填充图像变换时像素之间的空隙。

- 早在6世纪,中国的刘焯已将等距二次插值用于天文计算。
- 17 世纪之后,I. 牛顿,J.-L. 拉格朗日分别讨论了等距和非等距的 一般插值公式。
- 在近代,插值法仍然是数据处理和编制函数表的常用工具,又是数值积分、数值微分、非线性方程求根和微分方程数值解法的重要基础,许多求解计算公式都是以插值为基础导出的。

定义:插值问题

通过 y = f(x) 在 [a,b] 中互异的 n+1 个点 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 P(x) 作为 y=f(x) 的近似表达式

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

定义:插值问题

通过 y = f(x) 在 [a,b] 中互异的 n+1 个点 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 P(x) 作为 y=f(x) 的近似表达式

$$y = f(x) \approx P(x) \rightarrow$$
 插值函数

定义:插值问题

通过 y = f(x) 在 [a,b] 中互异的 n+1 个点 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 P(x) 作为 y=f(x) 的近似表达式

$$y = f(x) \approx P(x) \rightarrow$$
 插值函数

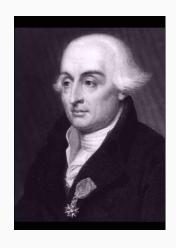
使得

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

4

- 1 代数插值 插值函数为代数多项式
- 2 三角插值 插值函数为三角多项式

- 插值几乎应用于所有需要进行图像缩放功能的领域内,如数码相机、图像处理软件(如 Photoshop)。
- 图像插值就是利用已知邻近像素点的灰度值来产生未知像素点的 灰度值,以便由原始图像再生出具有更高分辨率的图像。



约瑟夫·拉格朗日(Joseph-Louis Lagrange 1736-1813),法国著名数学家、物理学家。1736年1月25日生于意大利都灵,1813年4月10日卒于巴黎。他在数学、力学和天文学三个学科领域中都有历史性的贡献,其中尤以数学方面的成就最为突出,拿破仑曾称赞他是"一座高耸在数学界的金字塔"。

代数插值问题

定义:代数插值问题

设 y = f(x) 在 [a, b] 上 n+1 个不同点 $a = x_0 < x_1 < \cdots < x_n = b$ 的函数值为 y_0, y_1, \cdots, y_n ,若存在一个多项式

$$P_n(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + \dots + a_n x^n$$

使得

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

称

- $P_n(x)$ 为 y = f(x) 的插值多项式
- *x*₀, *x*₁, · · · , *x*_n 为插值节点
- [a,b] 为插值区间
- (1) 为插值条件

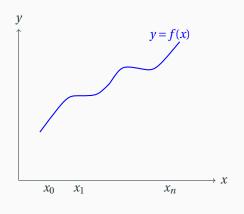


图 1: 代数插值

几何意义: 通过 n+1 个点 $(x_i,y_i)(i=0,1,2,\cdots,n)$ 做一条代数曲线 $y=P_n(x)$,使其近似于 y=f(x)

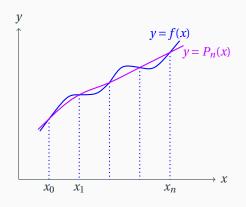


图 1: 代数插值

几何意义: 通过 n+1 个点 $(x_i,y_i)(i=0,1,2,\cdots,n)$ 做一条代数曲线 $y=P_n(x)$,使其近似于 y=f(x)

在 [a,b] 上用 $P_n(x)$ 近似 f(x),除了在插值节点 x_i 处 $P_n(x_i) = f(x_i)$ 外,在其余点处有误差

在 [a,b] 上用 $P_n(x)$ 近似 f(x),除了在插值节点 x_i 处 $P_n(x_i) = f(x_i)$ 外,在其余点处有误差

定义:插值余项

称

$$R_n(x) = f(x) - P_n(x)$$

为插值多项式的余项,表示用 $P_n(x)$ 去近似 f(x) 的截断误差。

在 [a,b] 上用 $P_n(x)$ 近似 f(x),除了在插值节点 x_i 处 $P_n(x_i) = f(x_i)$ 外,在其余点处有误差

定义:插值余项

称

$$R_n(x) = f(x) - P_n(x)$$

为插值多项式的余项,表示用 $P_n(x)$ 去近似 f(x) 的截断误差。

一般地, $\max_{a \le x \le b} |R_n(x)|$ 越小,其近似程度越好。

拉格朗日插值

定理

在 n+1 个互异节点 x_i 上满足插值条件

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

的次数不高于 n 次插值多项式 $P_n(x)$ 存在且惟一。

证明

设
$$P_n(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + \dots + a_n x^n$$
,

证明

设 $P_n(x)=a_0+a_1x+a_2x^2+\cdots+a_nx^n$,根据插值条件,系数 a_0,a_1,\cdots,a_n 应满足

$$\begin{cases}
 a_0 + a_1 x_0 + a_2 x_0^2 + \dots + a_n x_0^n &= y_0 \\
 a_0 + a_1 x_1 + a_2 x_1^2 + \dots + a_n x_1^n &= y_1 \\
 &\vdots \\
 a_0 + a_1 x_n + a_2 x_n^2 + \dots + a_n x_n^n &= y_n
\end{cases} (2)$$

证明

设 $P_n(x)=a_0+a_1x+a_2x^2+\cdots+a_nx^n$,根据插值条件,系数 a_0,a_1,\cdots,a_n 应满足

$$\begin{cases}
 a_0 + a_1 x_0 + a_2 x_0^2 + \dots + a_n x_0^n &= y_0 \\
 a_0 + a_1 x_1 + a_2 x_1^2 + \dots + a_n x_1^n &= y_1 \\
 &\vdots \\
 a_0 + a_1 x_n + a_2 x_n^2 + \dots + a_n x_n^n &= y_n
\end{cases} (2)$$

其中系数行列式为范德蒙行列式

$$V = \begin{vmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \cdots & x_n^n \end{vmatrix} = \prod_{n \ge i > j \ge 0} (x_i - x_j)$$

证明

设 $P_n(x)=a_0+a_1x+a_2x^2+\cdots+a_nx^n$,根据插值条件,系数 a_0,a_1,\cdots,a_n 应满足

$$\begin{cases}
 a_0 + a_1 x_0 + a_2 x_0^2 + \dots + a_n x_0^n &= y_0 \\
 a_0 + a_1 x_1 + a_2 x_1^2 + \dots + a_n x_1^n &= y_1 \\
 &\vdots \\
 a_0 + a_1 x_n + a_2 x_n^2 + \dots + a_n x_n^n &= y_n
\end{cases} (2)$$

其中系数行列式为范德蒙行列式

$$V = \begin{vmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^n \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \cdots & x_n^n \end{vmatrix} = \prod_{n \ge i > j \ge 0} (x_i - x_j)$$

由于节点互异,即 $x_i \neq x_j (i \neq j)$,故 $V \neq 0$ 。由克莱姆法则知(2)存在惟一解,亦即插值多项式存在惟一。

线性插值

定义:线性插值

设 y = f(x) 在 $[x_0, x_1]$ 两端点的值为 $y_0 = f(x_0)$, $y_1 = f(x_1)$, 要求 用线性函数 $y = L_1(x) = ax + b$ 近似代替 f(x), 使得

$$L_1(x_0) = f(x_0), \quad L_1(x_1) = f(x_1)$$

称 $L_1(x)$ 为 f(x) 的线性插值函数。

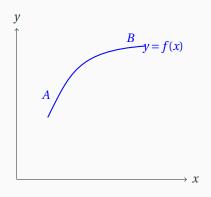


图 2: 线性插值

线性插值的几何意义: 通过两点 $A(x_0,y_0)$ 和 $B(x_1,y_1)$ 的直线近似代替 曲线 y=f(x)

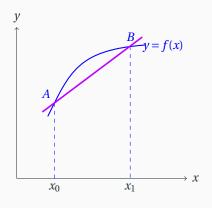


图 2: 线性插值

线性插值的几何意义: 通过两点 $A(x_0,y_0)$ 和 $B(x_1,y_1)$ 的直线近似代替 曲线 y=f(x)

由直线方程的两点式可求得 L1(x) 的表达式为

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

设

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

则它们均为 x 的一次函数, 且具有如下性质

$$l_k(x_i) = \begin{cases} 1, & i = k \\ 0, & i \neq k. \end{cases}$$

具有这种性质的函数 $l_0(x), l_1(x)$ 称为线性插值基函数,则

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

定理

条件:

- 1 f'(x) 在 $[x_0, x_1]$ 上连续
- 2 f''(x) 在 (x_0, x_1) 内存在
- 3 L1 是满足线性插值条件的插值多项式

结论

■ $\forall x \in [x_0, x_1]$, **则**

$$R_1(x) = f(x) - L_1(x) = \frac{f''(\xi)}{2!}(x - x_0)(x - x_1)$$

其中 $\xi \in (x_0, x_1)$, 且依赖于 x

证明

- $1 x = x_0$ 或 $x = x_1$: 结论显然成立
- $2 x \neq x_0$ 且 $x \neq x_1$: 构造辅助函数

$$\varphi(t) = f(t) - L_1(t) - \frac{f(x) - L_1(x)}{(x - x_0)(x - x_1)}(t - x_0)(t - x_1)$$

易证 $\varphi(x) = \varphi(x_0) = \varphi(x_1) = 0$,即 $\varphi(t)$ 在 $[x_0, x_1]$ 上有三个零点。由罗尔定理, $\varphi'(t)$ 在 (x_0, x_1) 内至少有两个零点。对 $\varphi'(t)$ 再应用罗尔定理,则 $\varphi''(t)$ 在 (x_0, x_1) 内至少有一个零点 ξ ,使得

$$\begin{split} \varphi''(\xi) &= f''(\xi) - 2! \frac{f(x) - L_1(x)}{(x - x_0)(x - x_1)} = 0 \\ \Rightarrow R_1(x) &= f(x) - L_1(x) = \frac{f''(\xi)}{2!} (x - x_0)(x - x_1), \quad \xi_0 \in (x_0, x_1) \end{split}$$

- 1 若 f(x) 的表达式未知,或 f''(x) 在 (x_0, x_1) 内不存在,就不能用该 余项表达式去估计截断误差
- 2 即使 f''(x) 存在,由于 ξ 的确切位置未知,此时若能求出 $\max_{a \le x \le b} |f''(x)| = M_1$,则截断误差为

$$|R_1| \le \frac{M_1}{2!} |(x - x_0)(x - x_1)|.$$

抛物线插值

拉格朗日插值

抛物线插值

对于 f(x), 设

$$f(x_0) = y_0$$
, $f(x_1) = y_1$, $f(x_2) = y_2$,

要求作一个二次插值多项式,使其满足插值条件

$$L_2(x_i) = y_i$$
 $(i = 0, 1, 2).$

由于过不同在一条直线的三点可作一条抛物线,故称二次插值多项式 $L_2(x)$ 为 f(x) 的抛物线插值函数。

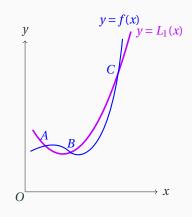


图 3: 抛物线插值

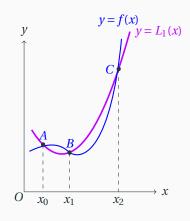


图 3: 抛物线插值

设二次插值多项式为

$$L_2(x) = y_0 l_0(x) + y_1 l_1(x) + y_2 l_2(x), \quad x_0 \le x \le x_2,$$

其中 $l_k(x)$ (k=0,1,2) 均为二次多项式,且满足

$$l_k(x_i) = \delta_{k,i} = \begin{cases} 1, & i = k \\ 0, & i \neq k \end{cases} (i, k = 0, 1, 2)$$

求 $l_0(x)$

由 $l_0(x_1) = l_0(x_2) = 0$ 知 x_1, x_2 为 $l_0(x)$ 的两个零点,故可设

$$l_0(x) = k(x - x_1)(x - x_2)$$

再由

$$l_0(x_0)=1$$

知

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

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

求 $l_1(x)$

由 $l_1(x_0) = l_1(x_2) = 0$ 知 x_0, x_2 为 $l_1(x)$ 的两个零点,故可设

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

再由

$$l_1(x_1) = 1$$

知

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

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

求 $l_2(x)$

由 $l_2(x_0) = l_2(x_1) = 0$ 知 x_0, x_1 为 $l_2(x)$ 的两个零点, 故可设

$$l_2(x) = k(x - x_0)(x - x_1)$$

再由

$$l_2(x_2)=1$$

知

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

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

f(x) 的二次 Lagrange 插值多项式

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

定理

条件:

- 1 f"(x) 在 [x₀, x₂] 上连续
- 2 f'''(x) 在 (x₀,x₂) 内存在
- 3 L₂ 是满足线性插值条件的插值多项式

结论

• $R_2(x) = f(x) - L_2(x) = \frac{f'''(\xi)}{3!}(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2), \quad \forall x \in [x_0, x_2]$ 其中 $\xi \in (x_0, x_2)$,且依赖于 x

定理

条件:

- 1 f"(x) 在 [x₀, x₂] 上连续
- 2 f'''(x) 在 (x_0, x_2) 内存在
- 3 L₂ 是满足线性插值条件的插值多项式

结论

■ $R_2(x) = f(x) - L_2(x) = \frac{f'''(\xi)}{3!}(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2), \quad \forall x \in [x_0, x_2]$ 其中 $\xi \in (x_0, x_2)$, 且依赖于 x

若 $\max_{a \le x \le b} |f'''(x)| = M_2$,则截断误差限为

$$|R_2(x)| \le \frac{M_2}{3!} |(x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)|$$

拉格朗日插值

拉格朗日插值多项式

设
$$y = f(x)$$
 在 $n+1$ 个节点 $x_0 < x_1 < \cdots < x_n$ 处的函数值 $f(x_k) = y_k \ (k = 0, \cdots, n)$ 。

现要作一个 n 次插值多项式 $L_n(x)$, 使其满足插值条件

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

设 n 次插值多项式为

$$L_n(x) = y_0 l_0(x) + y_1 l_1(x) + \dots + y_n l_n(x), \quad x_0 \le x \le x_n,$$

其中 $l_k(x)$ $(k=0,1,,\cdots,n)$ 均为 n 次多项式,且满足

$$l_k(x_i) = \delta_{k,i} = \begin{cases} 1, & i = k \\ 0, & i \neq k \end{cases} (i, k = 0, 1, \dots, n)$$

求 $l_i(x)$

由

$$l_i(x_0) = \cdots = l_i(x_{i-1}) = l_i(x_{i+1}) = \cdots = l_i(x_n) = 0$$

知 $x_0, \dots, x_{i-1}, x_{i+1}, \dots, x_n$ 为 $l_i(x)$ 的 n 个零点,故可设

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

再由 $l_i(x_i) = 1$ 知

$$k(x_{i} - x_{0}) \cdots (x_{i} - x_{i-1}) \cdot (x_{i} - x_{i-1}) \cdots (x_{i} - x_{n}) = 1$$

$$\Rightarrow k = \frac{1}{(x_{i} - x_{0}) \cdots (x_{i} - x_{i-1}) \cdot (x_{i} - x_{i-1}) \cdots (x_{i} - x_{n})}$$

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

f(x) 的 n 次 Lagrange 插值多项式

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^n y_k l_k(x)$$

其中

$$l_k(x) = \prod_{\substack{i=0\\i\neq k}}^n \frac{(x-x_i)}{(x_k-x_i)}$$

记

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

则

$$\omega'_{n+1}(x_k) = (x_k - x_0) \cdots (x_k - x_{k-1})(x_k - x_{k+1}) \cdots (x_k - x_n)$$

于是

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^{n} y_k \frac{\omega_{n+1}(x)}{(x - x_k)\omega'_{n+1}(x)}$$

n 次插值多项式 $L_n(x)$ 通常是次数为 n 的多项式,特殊情况下次数可能小于 n。

n 次插值多项式 $L_n(x)$ 通常是次数为 n 的多项式,特殊情况下次数可能小于 n。

如,通过三点 $(x_0, y_0), (x_1, y_1), (x_2, y_2)$ 的二次插值多项式 $L_2(x)$,若三点 共线,则 $y = L_2(x)$ 就是一条直线,而非抛物线。

定理

条件:

- $1 f^{(n)}(x)$ 在 $[x_0, x_n]$ 上连续
- 2 $f^{(n+1)}(x)$ 在 (x_0,x_n) 内存在
- 3 Ln 是满足线性插值条件的插值多项式

结论

$$R_n(x) = f(x) - L_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x)$$
,其中 $\xi \in (x_0, x_n)$,且依赖于 x

定理

通过 n+1 个互异节点 x_0,x_1,\cdots,x_n 且满足插值条件的插值多项式 是唯一的。

定理

通过 n+1 个互异节点 x_0, x_1, \dots, x_n 且满足插值条件的插值多项式 是唯一的。

证明

若还有一个插值多项式 $P_n(x)$, 则 $L_n(x) - P_n(x)$ 是一个次数不超过 n 的多项式,且在节点 x_i 处的值为 0, 即 $L_n(x) - P_n(x)$ 有 n+1 个零点。但次数不超过 n 的多项式的零点个数不能超过 n,故只有 $L_n(x) - P_n(x) \equiv 0$,即 $L_n(x) \equiv P_n(x)$ 。

关于编程,通常采用紧凑表达式

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^{n} \left[\prod_{\substack{i=0 \ i \neq k}}^{n} \frac{(x - x_i)}{(x_k - x_i)} \right] y_k$$

涉及二重循环,先固定 k,令 i 从 0 到 $n(i \neq k)$ 做乘积,再对 k 求和。

例

已知 e^{-x} 在 x=1,2,3 点的值由下表给出。试分别用线性插值与二次插值计算 $e^{-2.1}$ 的近似值,并进行误差估计。

\overline{x}	1	2	3
e^{-x}	0.367879441	0.135335283	0.049787068

解

线性插值: 取 $x_0 = 2$, $x_1 = 3$, x = 2.1, 代入一次插值公式

$$L_1(2.1) = 0.135335283 \times \frac{2.1 - 3}{2 - 3} + 0.049787068 \times \frac{2.1 - 2}{3 - 2} = 0.12678046$$

二次插值: 取 $x_0 = 1$, $x_1 = 2$, $x_2 = 3$, x = 2.1, 代入二次插值公式

$$L_2(2.1) = 0.367879441 \times \frac{(2.1-2)(2.1-3)}{(1-2)(1-3)} + 0.135335283 \times \frac{(2.1-1)(2.1-3)}{(2-1)(2-3)} + 0.049787068 \times \frac{(2.1-1)(2.1-2)}{(3-1)(3-2)} = 0.120165644$$

解(续):

注意到 e^{-x} 的递减性,有

$$\begin{split} |R_1(2.1)| & \leq & \frac{e^{-2}}{2!} |(2.1-2)(2.1-3)| \approx 0.00609009 \\ |R_2(2.1)| & \leq & \frac{e^{-1}}{3!} |(2.1-1)(2.1-2)(2.1-3)| \approx 0.006070091 \end{split}$$

对于函数 f(x),并非插值多项式的次数越高,精度就越好。这是因为高次插值多项式往往有数值不稳定的缺点,即对任意的插值节点,

$$P_n(x) \rightarrow f(x), \quad n \rightarrow \infty$$

给定 $f(x)=\frac{1}{1+x^2}$,在 [-5,5] 上的各阶导数均存在,在 n+1 个均匀节点 $x_i=-5+i\frac{10}{n}$ $(i=0,1,\cdots,n)$ 上所构造的拉格朗日插值多项式

$$L_n(x) = \sum_{k=0}^{n} \frac{1}{1 + x_k^2} \frac{\omega_{n+1}(x)}{(x - x_k)\omega'_{n+1}(x_k)}$$

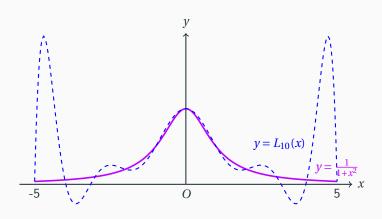


图 4: 龙格现象

为了避免高次插值的不稳定性,常采用分段插值的方法,即将插值区间分为若干个小区间,在每个小区间上运用前面介绍的插值方法构造低次插值多项式,以达到适当缩小插值区间长度,同样可以提高插值精度的目的。

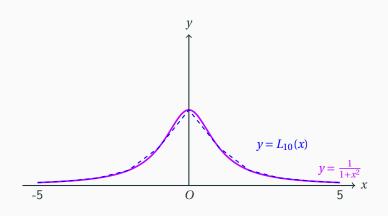


图 5: 将 $f = \frac{1}{1+x^2}$ 在节点 $x = 0, \pm 1, \pm 2, \pm 3, \pm 4, \pm 5$ 处用折线连起来

分段低次插值的优点:

- 公式简单, 计算量小
- 有较好的收敛速度
- 可避免计算机上做高次乘幂时常遇到的上溢和下溢的困难

分段低次插值

设

$$a = x_0 < x_1 < \dots < x_{n-1} < x_n = b$$
,

且

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

于是得到 n+1 个点

$$(x_0, y_0), (x_1, y_1), \cdots, (x_n, y_n).$$

连接相邻两点 (x_i,y_i) 和 (x_{i+1},y_{i+1}) ,得一折线函数 $\varphi(x)$,满足

- 1 φ(x) 在 [a, b] 上连续
- 2 $\varphi(x_i) = y_i \ (i = 0, 1, \dots, n)$
- $9 \varphi(x)$ 在每个小区间 $[x_i, x_{i+1}]$ 上是线性函数

则称 $\varphi(x)$ 为分段线性插值函数。

$\varphi(x)$ 在每个小区间 $[x_i, x_{i+1}]$ 上可表示为

$$\varphi(x) = \frac{x - x_{i+1}}{x_i - x_{i+1}} y_i + \frac{x - x_i}{x_{i+1} - x_i} y_{i+1}, \quad x \in [x_i, x_{i+1}], \quad (i = 0, 1, 2, \dots, n-1).$$

 $\varphi(x)$ 的基函数表示

$$\varphi(x) = \sum_{i=0}^{n} y_i l_i(x), \quad a \le x \le b,$$

其中 $l_i(x)$ 是分段的线性连续函数,且满足

$$l_i(x_k) = \begin{cases} 1, & i = k \\ 0, & i \neq k \end{cases}$$

$\varphi(x)$ 的基函数表示

$$\varphi(x) = \sum_{i=0}^{n} y_i l_i(x), \quad a \le x \le b,$$

其中 $l_i(x)$ 是分段的线性连续函数,且满足

$$l_i(x_k) = \begin{cases} 1, & i = k \\ 0, & i \neq k \end{cases}$$

$$l_i(x) = \begin{cases} \frac{x - x_{i-1}}{x_i - x_{i-1}}, & x_{i-1} \le x \le x_i (i = 0$$
 略去)
$$\frac{x - x_{i+1}}{x_i - x_{i+1}}, & x_i \le x \le x_{i+1} (i = n$$
 路去)
$$0, \qquad$$
 其他

分段低次插值



图 6: 分段线性插值基函数

分段低次插值

分段抛物线插值

分段抛物线插值

分段抛物线插值是把区间 [a,b] 分成若干个子区间, 在每个子区间

$$[x_{i-1}, x_{i+1}]$$
 $(i = 1, 2, \dots, n-1)$

上用抛物线去近似曲线 y = f(x)。

分段抛物线插值

 $\varphi(x)$ 在每个小区间 $[x_{i-1},x_{i+1}]$ 上可表示为

$$\varphi(x) = \frac{(x-x_i)(x-x_{i+1})}{(x_{i-1}-x_i)(x_{i-1}-x_{i+1})} y_{i-1} + \frac{(x-x_{i-1})(x-x_{i+1})}{(x_i-x_{i-1})(x_i-x_{i+1})} y_i + \frac{(x-x_{i-1})(x-x_i)}{(x_{i+1}-x_{i-1})(x_{i+1}-x_i)} y_{i+1}, \quad x \in [x_{i-1},x_{i+1}], \quad (i=1,2,\cdots,n-1).$$

分段抛物线插值

称 $\varphi(x)$ 为 f(x) 在区间 [a,b] 上的分段二次插值函数,有如下性质

- 1 φ(x) 在 [a,b] 上连续
- 2 $\varphi(x_i) = y_i \ (i = 0, 1, \dots, n)$
- $3 \varphi(x)$ 在每个小区间 $[x_i, x_{i+1}]$ 上是次数不超过二次的多项式

拉格朗日插值的优缺点

优点

- 含义直观,形式对称,结构紧凑,便于记忆和编程 缺点
- 当精度不高而需要增加插值节点时,插值多项式须重新构造

为了克服这一缺点,将介绍牛顿插值多项式:

其使用比较灵活, 当增加插值节点时, 只要在原来的基础上增加部分 计算而使原来的结果仍可利用。

差商的定义及性质

定义

已知 f(x) 在互异节点 $x_0 < x_1 < \cdots < x_n$ 处的函数值分别为 $f(x_0), f(x_1), \cdots, f(x_n)$

- 1 称 $f[x_i,x_{i+1}] = \frac{f(x_{i+1}) f(x_i)}{x_{i+1} x_i}$ 为 f(x) 关于节点 x_i,x_{i+1} 的一阶 差商。
- 2 称 $f[x_i,x_{i+1},x_{i+2}] = \frac{f[x_{i+1},x_{i+2}] f[x_i,x_{i+1}]}{x_{i+2}-x_i}$ 为 f(x) 关于节点 x_i,x_{i+1},x_{i+2} 的二阶差商。
- 3 称 $f[x_i, x_{i+1}, \cdots, x_{i+k}] = \frac{f[x_{i+1}, x_{i+2}, \cdots, x_{i+k}] f[x_i, x_{i+1}, \cdots, x_{i+k-1}]}{x_{i+k} x_i}$ 为 f(x) 关于节点 $x_i, x_{i+1}, x_{i+2}, \cdots, x_{i+k}$ 的 k 阶差商。
- 4 当 k=0 时, $f(x_i)$ 为 f(x) 关于节点 x_i 的零阶差商,记为 $f(x_i)$ 。

$$f'(x_i) = \lim_{x_{i+1} \to x_i} \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{x_{i+1} - x_i} = \lim_{x_{i+1} \to x_i} f[x_i, x_{i+1}]$$

故差商是微商的离散形式。

$$f'(x_i) = \lim_{x_{i+1} \to x_i} \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{x_{i+1} - x_i} = \lim_{x_{i+1} \to x_i} f[x_i, x_{i+1}]$$

故差商是微商的离散形式。

以下介绍差商的性质。

性质:1

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

性质:2

商与其所含节点的排列次序无关,即

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

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

性质:3

f(x) 在包含互异节点 x_0, x_1, \dots, x_n 的闭区间 [a, b] 上有 n 阶导数,则

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

表 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
x_0	$f(x_0)$				
x_1	$f(x_1)$	$f[x_0,x_1]$			
x_2	$f(x_2)$	$f[x_1,x_2]$	$f[x_0,x_1,x_2]$		
x_3	$f(x_3)$	$f[x_2,x_3]$	$f[x_1, x_2, x_3]$	$f[x_0, x_1, x_2, x_3]$	
x_4	$f(x_4)$	$f[x_3,x_4]$	$f[x_2, x_3, x_4]$	$f[x_1, x_2, x_3, x_4]$	$f[x_0, x_1, x_2, x_3, x_4]$
:	:	:	:	:	:

牛顿插值多项式及其余项

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

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

$$\Rightarrow f(x) = \underbrace{f(x_0) + f[x_0, x_1](x - x_0)}_{N_1(x)} + \underbrace{f[x, x_0, x_1](x - x_0)(x - x_1)}_{R_1^*(x)}$$

易验证 N₁(x) 为满足插值条件

$$N_1(x_0) = y_0, \quad N_1(x_1) = y_1$$

的一次插值多项式。

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

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

$$\Rightarrow f(x) = \underbrace{f(x_0) + f[x_0, x_1](x - x_0) + f[x_0, x_1, x_2](x - x_0)(x - x_1)}_{N_2(x)}$$

$$+ \underbrace{f[x, x_0, x_1, x_2](x - x_0)(x - x_1)(x - x_2)}_{R_2^*(x)}$$

可验证 N₂(x) 为满足插值条件

$$N_2(x_0) = y_0$$
, $N_2(x_1) = y_1$, $N_2(x_2) = y_2$

的二次插值多项式。

类似地,可得

$$f(x) = N_n(x) + R_n^*(x)$$

其中

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

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

$$R_n^*(x) = f[x, x_0, x_1, \dots, x_n](x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n).$$

类似地,可得

$$f(x) = N_n(x) + R_n^*(x)$$

其中

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

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

$$R_n^*(x) = f[x, x_0, x_1, \dots, x_n](x - x_0)(x - x_1) \cdots (x - x_n).$$

由 $R_n^*(x_i) = 0$ 可知, $N_n(x)$ 为满足插值条件 $N_n(x_i) = y_i$ 的 n 次插值多项式。 称 $N_n(x)$ 为n 次牛顿插值多项式, $R_n^*(x)$ 为牛顿型插值余项。

由于满足插值条件的插值多项式存在且惟一,故

$$N_n(x) \equiv L_n(x)$$

进而当 f(x) 在 (a,b) 上有 n+1 阶导数时,有

$$R_n^*(x) \equiv R_n(x)$$

即

$$f[x, x_0, x_1, \cdots, x_n]\omega_{n+1}(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}\omega_{n+1}(x), \quad \xi \in (a, b).$$

亦即证明了差商的性质 3

$$f[x, x_0, x_1, \dots, x_n] = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!}, \quad \xi \in (a, b).$$

 $N_{k+1}(x)$ 与 $N_k(x)$ 之间的关系为

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

由此可知,增加一个新节点 x_{k+1} ,只要在 $N_k(x)$ 的基础上,增加计算

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

例

已知一组观察数据为

试用此组数据构造 3 次牛顿插值多项式 $N_3(x)$, 并计算 $N_3(1.5)$ 的值



差商表为

x_i	y_i	一阶差商	二阶差商	三阶差商
1	0			
2	-5	-5		
3	-6	-1	2	
4	3	9	5	1

故

$$N_3(x) = 0 - 5(x - 1) + 2(x - 1)(x - 2) + (x - 1)(x - 2)(x - 3) = x^3 - 4x^2 + 3$$

$$N_3(1.5) = -2.65$$

差分与等距节点插值

差分与等距节点插值

上节讨论了任意节点的插值公式,但实际应用中,常采用等距节点。 此时,插值公式可进一步简化,差商可用差分代替。

差分与等距节点插值

定义

设 y = f(x) 在等距节点 $x_i = x_0 + ih(i = 0, 1, 2, \dots, n)$ 上的值 $y_i = f(x_i)$ 已知, $h = x_i - x_{i-1}$ 为常数,称为步长,记

$$\Delta y_i = y_{i+1} - y_i,$$

$$\nabla y_i = y_i - y_{i-1},$$

分别称为 y = f(x) 在 x_i 处以 h 为步长的向前差分和向后差分。

类似地,可定义二阶差分:

$$\Delta^{2} y_{i} = \Delta(\Delta y_{i}) = \Delta(y_{i+1} - y_{i}) = \Delta y_{i+1} - \Delta y_{i} = y_{i+2} - 2y_{i+1} + y_{i}$$
$$\nabla^{2} y_{i} = \nabla(\nabla y_{i}) = \nabla(y_{i+1} - y_{i}) = \nabla y_{i+1} - \nabla y_{i} = y_{i} - 2y_{i-1} + y_{i-2}$$

一般地,n 阶差分可定义为 n-1 阶差分的差分

$$\Delta^n y_i = \Delta^{n-1} y_{i+1} - \Delta^{n-1} y_i$$
$$\nabla^n y_i = \nabla^{n-1} y_i - \nabla^{n-1} y_{i-1}$$

性质:差分与函数值之间的关系

$$\Delta^{n} y_{i} = y_{n+i} - C_{n}^{1} y_{n+i-1} + C_{n}^{2} y_{i+i-2} + \dots + (-1)^{k} C_{n}^{k} y_{n+i-k} + \dots + (-1)^{n} y_{n}$$

性质:差分与函数值之间的关系

$$\Delta^{n} y_{i} = y_{n+i} - C_{n}^{1} y_{n+i-1} + C_{n}^{2} y_{i+i-2} + \dots + (-1)^{k} C_{n}^{k} y_{n+i-k} + \dots + (-1)^{n} y_{n}$$

$$\begin{array}{rcl} \Delta y_i & = & y_{i+1} - y_i \\ \\ \Delta^2 y_i & = & y_{i+2} - 2y_{i+1} + y_i \\ \\ \Delta^3 y_i & = & y_{i+3} - 3y_{i+2} + 3y_{i+1} - y_i \\ \\ \Delta^4 y_i & = & y_{i+4} - 4y_{i+3} + 6y_{i+2} - 4y_{i+1} + y_i \end{array}$$

性质:差分与差商之间的关系

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \frac{\Delta^k y_0}{k! h^k}, \quad k = 1, 2, \dots, n$$

$$f[x_n, x_{n-1}, \dots, x_{n-k}] = \frac{\nabla^k y_n}{k! h^k}, \quad k = 1, 2, \dots, n$$

性质:差分与导数之间的关系

$$\Delta^n y_0 = h^n f^{(n)}(\xi), \quad \xi \in (x_0, x_n)$$

表 2: 差分表

x_i	y_i	Δy_i	$\Delta^2 y_i$	$\Delta^3 y_i$	$\Delta^4 y_i$
x_0	<i>y</i> ₀				
		Δy_0			
x_1	y_1		$\Delta^2 y_0$		
		Δy_1		$\Delta^3 y_0$	
x_2	V 2		$\Delta^2 y_1$		$\Delta^4 y_0$
	-	Δy_2	<i>v</i> -	$\Delta^3 y_1$, ,
x_3	<i>V</i> 3		$\Delta^2 y_2$		
	,,,	Δy_3	32		
ν.	1/.				
$-x_4$	<i>y</i> ₄				