风

月

- 给定条件,求满足这些条件的方程,通常有插值法(第三章介绍), 及本章要介绍的函数逼近。
- 用简单函数p(x)去近似一个给定在区间[a, b]上的连续函数f(x),是函数逼近要研究的问题。
- 函数逼近分两类,一是求解连续函数情况下,二是求解离散点情况下。

第二节 函数的最佳平方逼近

• 设函数组 $\varphi_0(x)$, $\varphi_1(x)$, ..., $\varphi_n(x)$ 都是[a, b]上的连续函数,并在[a, b]上线性无关,以此函数组为基底,生成空间C[a, b]的一个子空间

$$H_n=Span\{\phi_0(x), \phi_1(x), \dots, \phi_n(x)\}$$

则Hn中的任一个元素为:

$$p(x) = \sum_{j=0}^{n} c_j \varphi_j(x)$$

• 对空间C[a, b]中的任意两个函数 f 和 g,定义内积 $(f,g) = \int_a^b \rho(x) f(x) g(x) dx$

其中, $\rho(x)$ 是[a, b]上的一个权函数。

• 定义:对于给定的函数 $f(x) \in C[a, b]$,若 $p^*(x) \in H_n$,满足

$$(f - p^*, f - p^*) = \min_{p \in H_n} (f - p, f - p)$$

则称p*(x)为子空间Hn中对于f(x)的最佳平方逼近元素。

- •特别地,如果 $\varphi_j(x)=x^j$,j=0,1,...,n,则满足上述条件的 $p^*(x) \in H_n$,可称为函数f(x)在区间[a, b]上带权 $\rho(x)$ 的n次最佳平方逼近多项式。
- 注: 定义中是对于所有的元素求其中最小的一个, 无穷集之中如何验证是最小值? 穷举法是不可行的。

• 定理: 设 $f(x) \in C[a, b]$, $p^*(x) \in H_n$ 是子空间 H_n 中对于f(x)的最佳平方逼近元素的充分必要条件是

$$(f - p^*, \varphi_j) = 0$$
 j=0,1,...,n

或对任一个 $p(x) \in H_n$, 总有 $(f - p^*, p) = 0$

证明: 必要性, 用反证法

设存在一个函数 $\varphi_k(x) \in H_n$,使得 $(f - p^*, \varphi_k) = \tau_k \neq 0$

• 首先,可知 $q(x) \in Hn$,($p^*(x) \in H_n \perp \varphi_k(x) \in H_n$)

(将q的值代入)利用内积性质,得到:

(f-q, f-q) = (f-p*, f-p*)
$$-\frac{2\tau_k}{(\varphi_k,\varphi_k)} (f - p^*, \varphi_k) + \frac{\tau_k^2}{(\varphi_k,\varphi_k)^2} (\varphi_k, \varphi_k)$$

$$= (f - p^*, f - p^*) - \frac{\tau_k^2}{(\varphi_k, \varphi_k)} < (f - p^*, f - p^*)$$

这表明, p*(x) 不是最佳平方逼近元素,矛盾。

• 充分性,设 $(f - p^*, \varphi_j) = 0$ (j=0,1,...,n) 成立,对任意的 $p(x) \in H_n$,有

$$= \sum_{j=0}^{n} (c_{j}^{*} - c_{j}) (f - p^{*}, \varphi_{j}) = 0$$

$$(p^{*} - p, p^{*} - p) \ge 0$$

所以, $(f-p,f-p) \ge (f-p^*,f-p^*)$,因而 $p^*(x)$ 是 H_n 中对于f(x)的最佳平逼近元素。

- 定理: 设 $f(x) \in C[a, b]$,则在子空间 H_n 中对于f(x)的最佳平方逼近元素是唯一的。
- 证明: 假设 p(x)、q(x)都是 H_n 中对于f(x)的最佳平方逼近元素,则根据前一定理(第二个表示),有

$$(f - p, p - q) = (f - q, p - q) = 0$$

因而
$$(p-q,p-q) = (p-f+f-q,p-q)$$

= $(p-f,p-q)+(f-q,p-q)=0$

可知,在区间[a, b]上有 $p(x) \equiv q(x)$

求最佳平方逼近元素的方法

• 求最佳平方逼近元素 $p^*(x) = \sum_{k=0}^n c_k^* \varphi_k(x)$,就是求它所含的系数 c_k^* (k = 0,1,...,n)

因为
$$(f-p^*,\varphi_j)=(f,\varphi_j)-\sum_{k=0}^n c_k^*(\varphi_k,\varphi_j)$$

由充要条件: $(f - p^*, \varphi_i) = 0$

故有
$$\sum_{k=0}^{n} c_k^* (\varphi_k, \varphi_j) = (f, \varphi_j) j = 0,1,...,n$$

这是一个以 c_0^* 、 c_1^* 、…、 c_n^* 为未知数的n+1阶线性方程组,称为法方程组,或正规方程组。

• 法方程组的系数矩阵是:

$$G = \begin{bmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_0, \varphi_n) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_1, \varphi_n) \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ (\varphi_n, \varphi_0) & (\varphi_n, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_n, \varphi_n) \end{bmatrix}$$

示例

• 例,定义内积 $(f,g) = \int_0^1 f(x)g(x)dx$,

试在 H_1 =Span $\{1, x\}$ 中寻求对于 $f(x) = \sqrt{x}$ 的最佳平方逼近元素

• $m: \phi_0(x)=1, \phi_1(x)=x$

$$(\varphi_0, \varphi_0) = \int_0^1 1 dx = 1$$

$$(\varphi_0, \varphi_1) = \int_0^1 x dx = \frac{1}{2}$$

$$(\varphi_1, \varphi_1) = \int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{3}$$

$$(\varphi_0, f) = \int_0^1 \sqrt{x} dx = \frac{2}{3}$$

$$(\varphi_1, f) = \int_0^1 x \sqrt{x} dx = \frac{2}{5}$$

• 法方程组为:

$$\begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_0 \\ c_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} \\ \frac{2}{5} \end{pmatrix}$$

解得: $c_0 = 4/15$ $c_1 = 12/15$

所求的最佳平方逼近元素为

$$p(x)=4/15+12/15x 0 \le x \le 1$$

第三节 曲线拟合的最小二乘法

- 已知有一组数据 (x_i, y_i) (i=0,1,...,m),欲建立关系 y=F(x)
- 使用离散点建立函数关系还有插值法,它有特定的要求,区别于这里介绍的方法。
- 这里并不要求 y=F(x) 经过所有的点 (x_i, y_i) ,而要求在给定值 x_i ,其误差 $\delta_i=F(x_i)-y_i$ (i=0,1,...,m) 满足某种条件,例如按某种标准最小。

• 定义: 对给定的一组数据 (x_i, y_i) (i=0,1,...,m),要求在函数类 $\varphi = \{\varphi_0, \varphi_1, ..., \varphi_n\} + 找 - \Lambda$ 函数 y=S*(x),使误差平方和 $\|\delta\|_2^2 = \sum_{i=0}^m \delta_i^2 = \sum_{i=0}^m [S^*(x_i) - y_i]^2$ $= \min_{S(x) \in \varphi} \sum_{i=0}^m [S(x_i) - y_i]^2$

这里,
$$S(x) = a_0 \varphi_0(x) + a_1 \varphi_1(x) + \dots + a_n \varphi_n(x)$$
 $(n < m)$

此即是曲线拟合的最小二乘法。

- •一般地, S(x)的形式要依所研究的问题的运动规律及所得到的观测数据而确定。
- 若 $\varphi_k(x)$ 是k次多项式,则S(x)就是n次多项式。
- 推广最小二乘法:

$$\|\delta\|_2^2 = \sum_{i=0}^m \omega(x_i) [S^*(x_i) - f(x_i)]^2$$

这里, $\omega(x) \geq 0$ 是[a, b]上的权函数。

•
$$\exists \exists \left(\varphi_j, \varphi_k\right) = \sum_{i=0}^m \omega(x_i) \varphi_j(x_i) \varphi_k(x_i)$$

$$(f, \varphi_k) = \sum_{i=0}^m \omega(x_i) f(x_i) \varphi_k(x_i) \equiv d_k \quad k = 0, 1, \dots, n$$

则可得到

$$\sum_{j=0}^{n} (\varphi_j, \varphi_k) a_j \equiv d_k \quad k = 0, 1, \dots, n$$

称为法方程组,可写成矩阵形式: Ga=d

其中,
$$a=(a_0,a_1,...,a_n)^T$$
, $d=(d_0,d_1,...,d_n)^T$,

$$G = \begin{bmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_0, \varphi_n) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_1, \varphi_n) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ (\varphi_n, \varphi_0) & (\varphi_n, \varphi_1) & \cdots & (\varphi_n, \varphi_n) \end{bmatrix}$$

• 由于 $\varphi_0, \varphi_1, ..., \varphi_n$ 线性无关,故上述方程组存在唯一解 $a_k = a_k^*$ (k=0,1,...,n)

• 从而得到函数f(x)的最小二乘解为:

$$S^*(x) = a_0^* \varphi_0(x) + a_1^* \varphi_1(x) + \dots + a_n^* \varphi_n(x)$$

示例

• 例: 已知数据

Xi	1	2	3	4	5
y _i	4	4.5	6	8	8.5
ω_{i}	2	1	3	1	1

解:由对初始数据的分析得知,这些点位于一条直线附近,故以 一次方程作拟合曲线。

$$S_1(x) = a_0 + a_1 x$$

$$\phi_0(x)=1$$
, $\phi_1(x)=x$

$$(\varphi_{0}, \varphi_{0}) = \sum_{i=0}^{m} \omega_{i} \varphi_{0} \varphi_{0} = \sum_{i=0}^{4} \omega_{i} = 8$$

$$(\varphi_{0}, \varphi_{1}) = \sum_{i=0}^{m} \omega_{i} \varphi_{0} \varphi_{1} = \sum_{i=0}^{4} \omega_{i} \varphi_{1} = 22$$

$$(\varphi_{1}, \varphi_{1}) = \sum_{i=0}^{m} \omega_{i} \varphi_{1} \varphi_{1} = \sum_{i=0}^{4} \omega_{i} x_{i}^{2} = 74$$

$$(\varphi_{0}, f) = \sum_{i=0}^{m} \omega_{i} y_{i} = 47$$

$$(\varphi_{1}, f) = \sum_{i=0}^{m} \omega_{i} x_{i} y_{i} = 145.5$$

得到法方程组为:
$$\binom{8}{22} \binom{22}{74} \binom{a_0}{a_1} = \binom{47}{145.5}$$

解为:
$$\begin{cases} a_0 = 2.5648 \\ a_1 = 1.2037 \end{cases}$$

课堂习题1

• 定义内积 $(f,g) = \int_{-1}^{1} f(x)g(x)dx$

在 H=Span $\{1, x^2, x^4\}$ 中,求对于f(x) = |x| 的最佳平方逼近元素。

课堂习题2

• 己知数据表如下:

x _i	1	7	13	20	26
Уi	1.0	14.3	31.0	55.3	79.8

使用最小二乘法求形如 y=a+bx² 的近似公式。