

# 第二章

---

## 插 值 方 法

### —— 曲线拟合的最小二乘法

# 内容提要

---

## ■ 曲线拟合

- 什么是曲线拟合
- 曲线拟合的最小二乘法
- 最小二乘拟合多项式

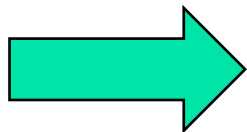
# 什么是曲线拟合

给定数据：

$x_0$	$x_1$	$x_2$	$\dots$	$x_m$
$y_0$	$y_1$	$y_2$	$\dots$	$y_m$

在函数族  $\Phi$  中寻找函数  $S^*(x)$ ，使得

$$\sum_{i=0}^m |S^*(x_i) - y_i|^2 = \min_{S(x) \in \Phi} \sum_{i=0}^m |S(x_i) - y_i|^2$$



曲线拟合的最小二乘法

若  $\Phi = H_n$ ，则称  $g^*(x)$  为  $n$  次最小二乘拟合多项式

$$\Phi = \text{span} \{ \varphi_0(x), \varphi_1(x), \dots, \varphi_n(x) \}$$

$$m \gg n$$

# 其他拟合方法

- 使得  $\max_{0 \leq i \leq m} |S^*(x_i) - y_i|$  最小

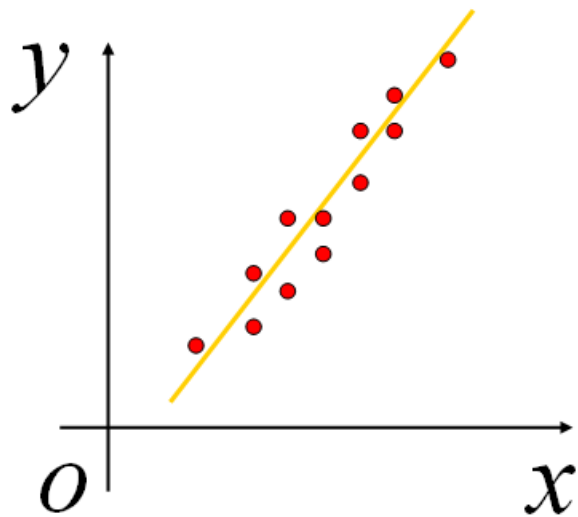
→ 求解复杂 😞

- 使得  $\sum_{k=0}^m |S^*(x_i) - y_i|$  最小

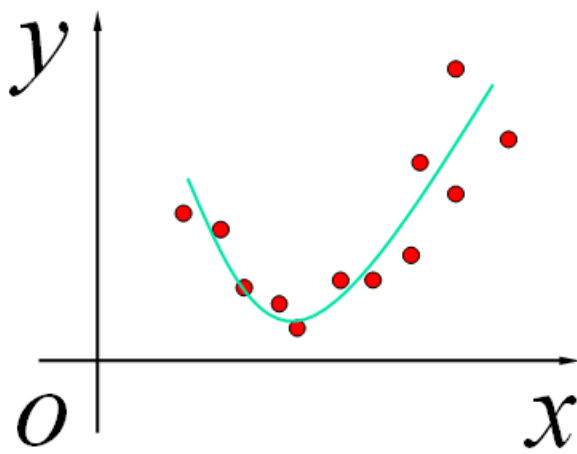
→ 不可导，求解困难 😞

# 举例

最小二乘问题中，如何选择数学模型很重要，即如何选取函数空间  $\Phi = \text{span}\{\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n\}$ ，通常需要根据物理意义，或所给数据的分布情况来选取合适的数学模型。



$$y = ax + b$$



$$y = ax^2 + bx + c$$

## 2 直线拟合（一次函数）

### a) 问题的提法

通过观测、测量或试验得到某一函数在  $x_1, x_2, \dots, x_n$  的函数值  $y_1, y_2, \dots, y_n$ ，即得到  $n$  组数据  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$ 。如果这些数据在直角坐标系中近似地分布在一条直线上，我们可以用直线拟合的方法。

**问题：**已知数据  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), \dots, (x_n, y_n)$ ，求一个一次多

项式  $\varphi(x) = a + bx$ （实际上，就是求  $a, b$ ），使得

$$Q(a, b) = \sum_{k=1}^n (y_k - \varphi(x_k))^2 = \sum_{k=1}^n (y_k - a - bx_k)^2 \quad \text{达到最小}$$

注意到  $Q(a, b)$  中， $x_k, y_k$  均是已知的，而  $a, b$  是未知量， $Q(a, b)$  是未知量  $a, b$  的二元函数，利用高等数学中求二元函数极小值（最小值）的方法，因此，上述问题转化为求解下列方程组

$$\begin{cases} \frac{\partial Q(a, b)}{\partial a} = 0 \\ \frac{\partial Q(a, b)}{\partial b} = 0 \end{cases}$$

b) 正则方程组

$$Q(a,b) = \sum_{k=1}^n (y_k - a - bx_k)^2$$

由

得:

$$\begin{cases} \frac{\partial Q(a,b)}{\partial a} = -2 \sum_{k=1}^n (y_k - a - bx_k) = 0 \\ \frac{\partial Q(a,b)}{\partial b} = -2 \sum_{k=1}^n (y_k - a - bx_k)x_k = 0 \end{cases}$$

因为

$$\sum_{k=1}^n a = na, \quad \sum_{k=1}^n bx_k = b \sum_{k=1}^n x_k,$$

得到如下的正则方程组

$$\begin{cases} na + \left( \sum_{k=1}^n x_k \right) b = \sum_{k=1}^n y_k \\ \left( \sum_{k=1}^n x_k \right) a + \left( \sum_{k=1}^n x_k^2 \right) b = \sum_{k=1}^n x_k y_k \end{cases}$$

这是个关于  $a, b$  的二元一次方程组, 称其为最小二乘问题的正则方程组。解得

$a, b$ , 便得到最小二乘问题的拟合函数  $y = a + bx$ 。

例：已知10对数据如下表，利用最小二乘法求拟合直线  $y = a + bx$ 。

$x_k$	2	4	4	4.6	5	5.2	5.6	6	6.6	7
$y_k$	5	3.5	3	2.7	2.4	2.5	2	1.5	1.2	1.2

[demo\\_2\\_10.m](#)

解：先列表来计算四个  $\sum$ ： $\sum x_k$ ， $\sum y_k$ ， $\sum x_k^2$ ， $\sum x_k y_k$

	$x_k$	$y_k$	$x_k^2$	$x_k y_k$
	2	5	4	10
	4	3.5	16	14
	4	3	16	12
	4.6	2.7	21.16	12.46
	5	2.4	25	12
	5.2	2.5	27.04	13
	5.6	2	31.36	11.2
	6	1.5	36	9
	6.6	1.2	43.56	7.92
	7	1.2	49	8.4
$\Sigma$	50	25	269.12	109.94



形成正则方程组

$$\begin{cases} 10a + 50b = 25 \\ 50a + 269.12b = 109.94 \end{cases}$$

解得

$$a = 6.4383 \quad b = -0.7877$$

于是，最小二乘拟合一次函数为

$$y = 6.4383 - 0.7877x$$

## 最小二乘求解

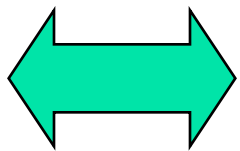
对任意  $S(x) \in \Phi = \text{span}\{\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n\}$ , 可设

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

则求  $S^*(x)$  等价于求下面的多元函数的最小值点

$$\begin{aligned} I(a_0, a_1, \dots, a_n) &= \sum_{i=0}^m \omega_i [S(x_i) - y_i]^2 \\ &= \sum_{i=0}^m \omega_i \left[ \sum_{j=0}^n a_j \varphi_j(x_i) - y_i \right]^2 \end{aligned}$$

最小值点



$$\frac{\partial I}{\partial a_k} = 0$$

$k = 0, 1, \dots, n$

# 多项式最小二乘曲线拟合

$\Phi = H_n = \text{span}\{1, x, \dots, x^n\}$ , 即  $\varphi_i = x^i$ , 则相应的法方程为

$$\begin{bmatrix} \sum_{i=0}^m \omega_i & \sum_{i=0}^m \omega_i x_i & \cdots & \sum_{i=0}^m \omega_i x_i^n \\ \sum_{i=0}^m \omega_i x_i & \sum_{i=0}^m \omega_i x_i^2 & \cdots & \sum_{i=0}^m \omega_i x_i^{n+1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \sum_{i=0}^m \omega_i x_i^n & \sum_{i=0}^m \omega_i x_i^{n+1} & \cdots & \sum_{i=0}^m \omega_i x_i^{2n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{i=0}^m \omega_i f_i \\ \sum_{i=0}^m \omega_i x_i f_i \\ \vdots \\ \sum_{i=0}^m \omega_i x_i^n f_i \end{bmatrix}$$

此时  $S^*(x) = \sum_{k=0}^n a_k^* x^k$  为  $f(x)$  的  $n$  次最小二乘拟合多项式

# 举例

**例：** 求下面数据表的二次最小二乘拟合多项式

$x_i$	0	0.25	0.50	0.75	1.00
$f(x_i)$	1.0000	1.2840	1.6487	2.1170	2.7183

**解：** 设二次拟合多项式为  $p_2(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2$

demo32.m

得法方程

$$\begin{bmatrix} 5 & 2.5 & 1.875 \\ 2.5 & 1.875 & 1.5625 \\ 1.875 & 1.5625 & 1.3828 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8.7680 \\ 5.4514 \\ 4.4015 \end{bmatrix}$$

解得  $a_0 = 1.0052, a_1 = 0.8641, a_2 = 0.8437$

所以此组数据的二次最小二乘拟合多项式为

$$p_2(x) = 1.0052 + 0.8641x + 0.8437x^2$$

# 编制程序

- 为了便于编程并减少工作量，引入矩阵

$$C = \begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^n \\ 1 & x_2 & x_2^2 & \cdots & x_2^n \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 1 & x_m & x_m^2 & \cdots & x_m^n \end{bmatrix}, Y = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix},$$

- 法方程的系数矩阵A和右端的向量b可分别表示为

$$A = C^T C \quad b = C^T Y .$$

# 非线性最小二乘拟合

有时需要非线性函数，如  $S(x) = ae^{bx}$ ，拟合给定的数据，这时建立的法方程是一个非线性方程组，这类拟合问题称为**非线性最小二乘拟合**。

demo33.m

**例：**用指数函数  $y(x) = ae^{bx}$  拟合下面的数据

$x_i$	1.00	1.25	1.50	1.75	2.00
$y_i$	5.10	5.79	6.53	7.45	8.46

# 其他非线性拟合方法

---

- 对数拟合:  $S(x) = a + b \ln x$

- 幂函数拟合:  $S(x) = ax^b$

- 双曲拟合:  $\frac{1}{S(x)} = a + \frac{b}{x}$