



第3章 函数逼近与曲线拟合

§ 4 曲线拟合的最小二乘法

- 一、最小二乘法的定义
- 二、求解方法
- 三、求解步骤
- 四、举例

一、最小二乘法的定义

1. “曲线拟合”问题

已知：一组实验数据 (x_i, y_i) ($i=0,1,\dots,m$)
， 且观测数据有误差

求：自变量 x 与因变量 y 之间的函数关系
 $y=F(x)$ ，不要求 $y=F(x)$ 经过所有点，而只要
求在给定点上误差

$$\delta_i = F(x_i) - y_i \quad (i = 0, 1, \dots, m)$$

按某种标准最小。



度量标准不同，将导致不同的拟合结果，常用的准则有如下三种：

(1)使残差的最大绝对值为最小

$$\max_i |e_i| = \min \max_i |y_i - F(x_i)|$$

(2)使残差的绝对值之和为最小

$$\sum_i |e_i| = \min$$

(3)使残差的平方和为最小

$$\sum_i e_i^2 = \min$$

最小二乘法



2. 多项式拟合的一般定义

已知：一组数据 (x_i, y_i) ($i=0,1,\dots,m$),

求：在函数类 $\varphi = \text{span}\{1, x, \dots, x^n\}$ 中找一个函数 $y = S^*(x)$ ，使误差平方和最小，即

$$\begin{aligned}\|\delta\|_2^2 &= \sum_{i=0}^m \delta_i^2 = \sum_{i=0}^m [S^*(x_i) - y_i]^2 \\ &= \min_{S(x) \in \varphi} \sum_{i=0}^m [S(x_i) - y_i]^2\end{aligned}$$

这里

$$S(x) = a_0 + a_1 x + \dots + a_n x^n \quad (n < m)$$



3. 一般定义

已知： 一组数据 $(x_i, y_i) (i=0,1,\dots,m)$,

求： 在函数类 $\varphi = \text{span}\{\varphi_0, \varphi_1, \dots, \varphi_n\}$ 中找一个函数 $y = S^*(x)$ ，使误差平方和最小，
即

$$\begin{aligned}\|\delta\|_2^2 &= \sum_{i=0}^m \delta_i^2 = \sum_{i=0}^m [S^*(x_i) - y_i]^2 \\ &= \min_{S(x) \in \varphi} \sum_{i=0}^m [S(x_i) - y_i]^2\end{aligned}$$

这里

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

4. 广义定义

通常把最小二乘法 $\|\delta\|_2^2$ 都考虑为加权平方和
即

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

其中

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

注：权函数在实际问题中有重要作用！



二、求解方法

求 $S^*(\mathbf{x})$



求如下多元函数的最小值

$$I(a_0, a_1, \dots, a_n) = \sum_{i=0}^m \omega(x_i) \left[\sum_{j=0}^n a_j \varphi_j(x_i) - f(x_i) \right]^2$$

由多元函数
求极值的必
要条件



$$\frac{\partial I}{\partial a_k} = 0, \quad (k = 0, 1, \dots, n) \quad \text{即}$$

$$\frac{\partial I}{\partial a_k} = 2 \sum_{i=0}^m \omega(x_i) \left[\sum_{j=0}^n a_j \varphi_j(x_i) - f(x_i) \right] \varphi_k(x_i)$$



展开

$$\sum_{j=0}^n a_j \sum_{i=0}^m \omega(x_i) \varphi_j(x_i) \varphi_k(x_i) = \sum_{i=0}^m \omega(x_i) f(x_i) \varphi_k(x_i)$$



法方程



解方程组

有唯一解 $a_k = a_k^* (k = 0, 1, \dots, n)$

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



三、求解步骤

最困难!

确定拟合曲线的形式



确定变量对应的数据



确定法方程



求解法方程



四、举例

例1. 已知一组实验数据如下，求它的拟合曲线.

x_i	1	2	3	4	5
f_i	4	4.5	6	8	8.5
ω_i	2	1	3	1	1

解 根据所给数据，在坐标纸上标出，从图中看到各点在一条直线附近，故可选择线性函数作拟合曲线，即令

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



得法方程为

$$\begin{cases} 8a_0 + 22a_1 = 47 \\ 22a_0 + 74a_1 = 145.5 \end{cases}$$

解得

$$a_0 = 2.77, a_1 = 1.13$$

于是所求拟合曲线为

$$S_1^*(x) = 2.77 + 1.13x$$



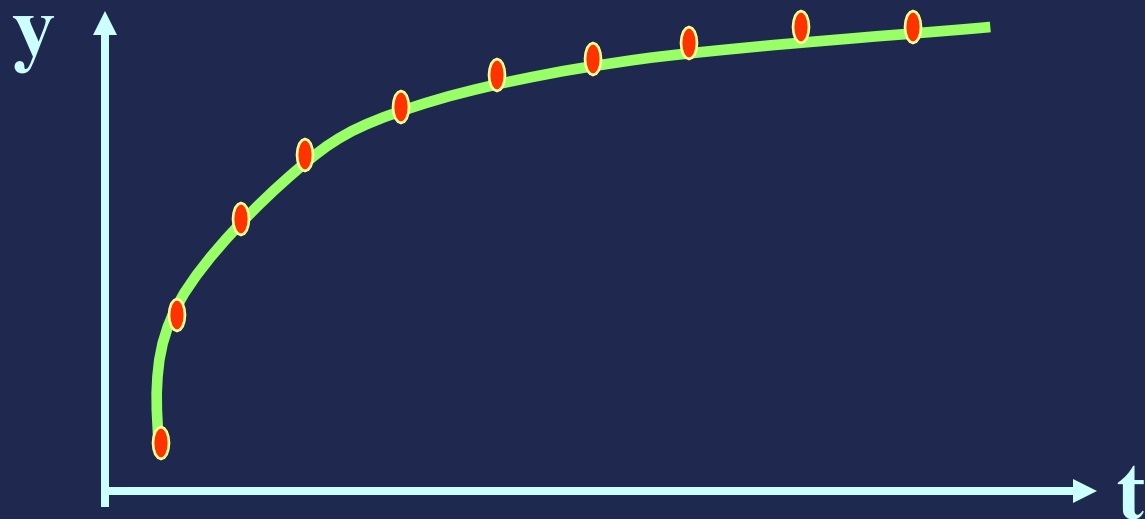
例2. 在某化学反应里，根据实验所得生成物的浓度与时间关系如下表，求浓度 y 与时间 t 的拟合曲线 $y=F(t)$.

t	1	2	3	4	5	6	7	8
Y	4.00	6.40	8.00	8.80	9.22	9.50	9.70	9.86

t	9	10	11	12	13	14	15	16
y	10.00	10.20	10.32	10.42	10.50	10.55	10.58	10.60



解 根据所给数据，在坐标纸上标出，得下图



从图中可以看出开始时浓度增加较快，后来逐渐减弱，到一定时间就基本稳定在一个数值上，即当 $t \rightarrow \infty$ 时， y 趋于某个常数，故有一水平渐近线。另外 $t = 0$ 时，反应未开始，浓度为0。概括起来为



以上内容仅为本文档的试下载部分，为可阅读页数的一半内容。如要下载或阅读全文，请访问：<https://d.book118.com/187036140200006110>