最小二乘法

非线性拟合

胡建芳

中山大学 数据科学与计算机学院

课程回顾

■ 拟合---最小二乘:

$$\begin{pmatrix} (\phi_0, \phi_0) & (\phi_1, \phi_0) & \cdots & (\phi_m, \phi_0) \\ (\phi_0, \phi_1) & (\phi_1, \phi_1) & \cdots & (\phi_m, \phi_1) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ (\phi_0, \phi_m) & (\phi_1, \phi_m) & \cdots & (\phi_m, \phi_m) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (f, \phi_0) \\ (f, \phi_1) \\ \vdots \\ (f, \phi_m) \end{pmatrix}$$

称为法方程。



定理 2.

x满足 $\min_{y \in \mathbb{R}^n} ||Ay - b||_2^2$ 的充要条件是x满足 $A^TAx = A^Tb$ 。

■ 周期性数据

例 4.6 把在下表中列出的华盛顿地区在 2001 年 1 月 1 日的温度记录与周期模型拟合:

一天中的时间	t	温度 (°C)		
午夜 12 时	0	-2.2		
上午 3 时	18	-2.8		
上午 6 时	$\frac{1}{4}$	-6.1		
上午 9 时	38	-3.9		
正午 12 时	$\frac{1}{2}$	0.0		
下午 3 时	<u>5</u>	1.1		
下午 6 时	34	-0.6		
下午9时	78	-1.1		

模型 $y = c_1 + c_2 \cos 2\pi t + c_3 \sin 2\pi t$

■ 周期性数据

模型 $y = c_1 + c_2 \cos 2\pi t + c_3 \sin 2\pi t$

$$= \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ 1 & -1 & 0 \\ 1 & -\frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \end{bmatrix}, \quad \boldsymbol{b} = \begin{bmatrix} -2.2 \\ -2.8 \\ -6.1 \\ -3.9 \\ 0.0 \\ 1.1 \\ -0.6 \\ -1.1 \end{bmatrix}$$

 $\left[egin{array}{cccc} 8 & 0 & 0 \ 0 & 4 & 0 \ 0 & 0 & 4 \end{array}
ight] \left[egin{array}{c} c_1 \ c_2 \ c_3 \end{array}
ight] = \left[egin{array}{c} -15.6 \ -2.977\ 8 \ -10.237\ 6 \end{array}
ight]$

$$c_1 = -1.95, c_2 = -0.7445, c_3 = -2.5594.$$

■ 周期性数据

 $y = c_1 + c_2 \cos 2\pi t + c_3 \sin 2\pi t + c_4 \cos 4\pi t$

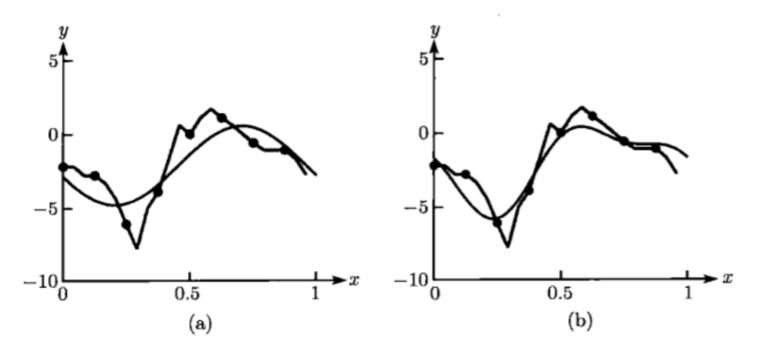
$$\begin{cases} c_1 + c_2 \cos 2\pi(0) + c_3 \sin \pi(0) + c_4 \cos 4\pi(0) = -2.2, \\ c_1 + c_2 \cos 2\pi \left(\frac{1}{8}\right) + c_3 \sin 2\pi \left(\frac{1}{8}\right) + c_4 \cos 4\pi \left(\frac{1}{8}\right) = -2.8, \\ c_1 + c_2 \cos 2\pi \left(\frac{1}{4}\right) + c_3 \sin 2\pi \left(\frac{1}{4}\right) + c_4 \cos 4\pi \left(\frac{1}{4}\right) = -6.1, \\ c_1 + c_2 \cos 2\pi \left(\frac{3}{8}\right) + c_3 \sin 2\pi \left(\frac{3}{8}\right) + c_4 \cos 4\pi \left(\frac{3}{8}\right) = -3.9, \\ c_1 + c_2 \cos 2\pi \left(\frac{1}{2}\right) + c_3 \sin 2\pi \left(\frac{1}{2}\right) + c_4 \cos 4\pi \left(\frac{1}{2}\right) = 0.0, \\ c_1 + c_2 \cos 2\pi \left(\frac{5}{8}\right) + c_3 \sin 2\pi \left(\frac{5}{8}\right) + c_4 \cos 4\pi \left(\frac{5}{8}\right) = 1.1, \\ c_1 + c_2 \cos 2\pi \left(\frac{3}{4}\right) + c_3 \sin 2\pi \left(\frac{3}{4}\right) + c_4 \cos 4\pi \left(\frac{3}{4}\right) = -0.6, \\ c_1 + c_2 \cos 2\pi \left(\frac{7}{8}\right) + c_3 \sin 2\pi \left(\frac{7}{8}\right) + c_4 \cos 4\pi \left(\frac{7}{8}\right) = -1.1, \end{cases}$$

$$\begin{bmatrix} 8 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ c_3 \\ c_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -15.6 \\ -2.977 & 8 \\ -10.237 & 6 \\ 4.5 \end{bmatrix}$$



$$c_1 = -1.95, c_2 = -0.7445, c_3 = -2.5594, c_4 = 1.125$$

■ 周期性数据

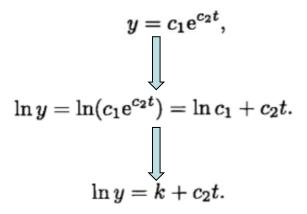


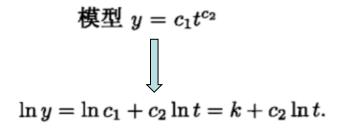
 $y = -1.950\ 0 - 0.744\ 5\cos 2\pi t - 2.559\ 4\sin 2\pi t$, RMSE ≈ 1.063 .

 $y = -1.95 - 0.744 \, 5 \cos 2\pi t - 2.589 \, 4 \sin 2\pi t + 1.125 \cos 4\pi t$

■ 数据线性化:参数分离

指数型模型(exponential model)





$$\ln y = \ln c_1 + \ln t + c_2 t,$$
 $k + c_2 t = \ln y - \ln t,$

■ 数据线性化:参数分离

例 4.9 从 20 世纪 70 年代早期开始, 英特尔公司的 CPU 上的晶体管数量在表 4-3 中给出. 对这些数据进行模型 $y=c_1\mathrm{e}^{c_2t}$ 的拟合.

表	4-	3
---	----	---

CPU	年	晶体管数	CPU	年	晶体管数	
4 004	1971	2 250	奔腾	1993	3 100 000	
8 008	1972	2 500	奔腾 II	1997	7 500 000	
8 080	1974	5 000	奔腾 III	1999	24 000 000	
8 086	1978	29 000	奔腾 4	2000	42 000 000	
286	1982	120 000	安腾	2002	220 000 000	
386	1985	275 000	安騰 2	2003	410 000 000	
486	1989	1 180 000				

 $\ln y = k + c_2 t.$

■ 数据线性化:参数分离

令 t=0 对应于 1970 年. 把这些数据代入线性化模型得到

$$k + c_2(1) = \ln 2 \ 250,$$

 $k + c_2(2) = \ln 2 \ 500,$
 $k + c_2(4) = \ln 5 \ 000,$
 $k + c_2(8) = \ln 29 \ 000,$

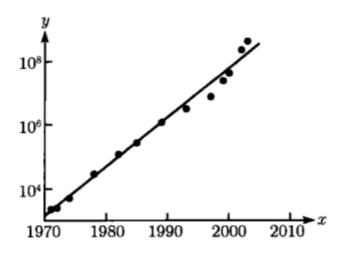
如此等等. 矩阵方程是 Ax = b, 其中 $x = (k, c_2)$,

$$m{A} = egin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \ 1 & 2 \ 1 & 4 \ 1 & 8 \ dots & dots \ 1 & 33 \end{bmatrix}, \qquad m{b} = egin{bmatrix} \ln 2 & 250 \ \ln 2 & 500 \ \ln 5 & 000 \ \ln 10 & 1000 \ 000 \$$

正规方程 $A^{T}Ax = A^{T}b$ 是

$$\left[\begin{array}{cc} 13 & 235 \\ 235 & 5927 \end{array}\right] \left[\begin{array}{c} k \\ c_2 \end{array}\right] = \left[\begin{array}{c} 176.90 \\ 3793.23 \end{array}\right]$$

■ 数据线性化:参数分离



Moore 定律的半对数图: CPU 芯片的晶体管数量与年份的关系 曲线

Moore定律:每两年计算效率将加倍,持续了40年 2000年开始,加快

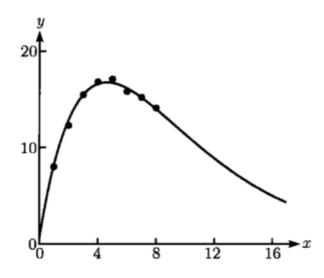
■ 数据线性化:参数分离

例 4.11 把模型 (4.21) 与表 4-5 中给出的病人血液中药物诺氟西汀 (norfluoxetine) 的测量水平 (ng/ml) 进行拟合.

表 4-5

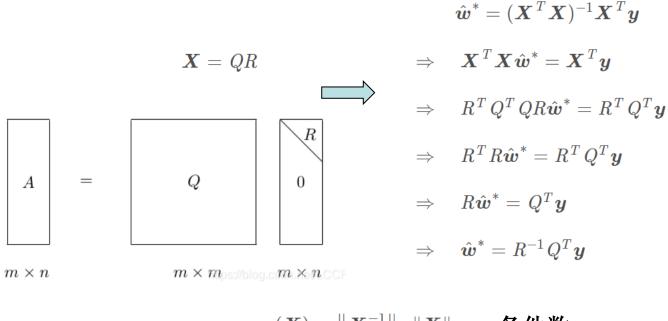
小时	1	2	3	4	5	6	7	8
浓度 (ng/ml)	8.0	12.3	15.5	16.8	17.1	15.8	15.2	14.0

解正规方程得到 $k \approx 2.28$ 以及 $c_2 \approx -0.215$, 并且 $c_1 \approx e^{2.28} \approx 9.77$.



血液中药物浓度的曲线:模型 (4.21) 表明在初始高峰之后呈指数型衰减

■ QR分解与最小二乘



$$\kappa(X) = ||X^{-1}|| \cdot ||X||$$
 条件数

$$\kappa(\boldsymbol{X}^T\boldsymbol{X}) = \kappa(V\Sigma^TU^TU\Sigma V^H) = \kappa(V\Sigma^2V^H) = \kappa(\boldsymbol{X})^2$$
 条件数变大

QR分解可以有效控制条件数变大,使得线性方程组解更加稳定

作业

■ 作业:

分别用2,3,4,6阶多项式拟合函数y=cos(x),并将拟合曲线与函数曲线y=cos(x)进行比较

最小二乘的概率解释(自主学习):

https://www.zybuluo.com/Duanxx/note/399359



矩阵特征值

THE END