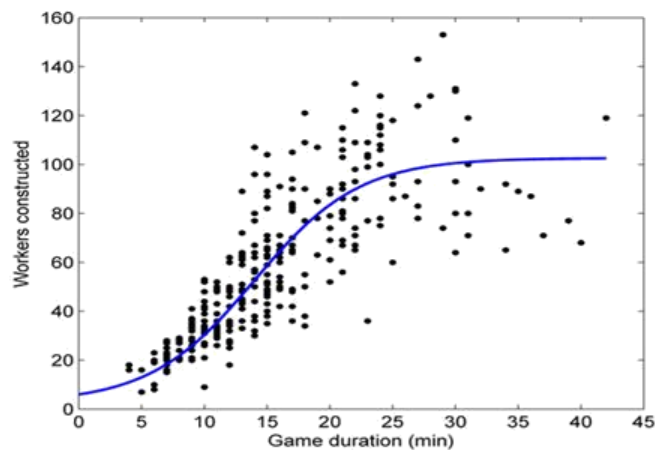
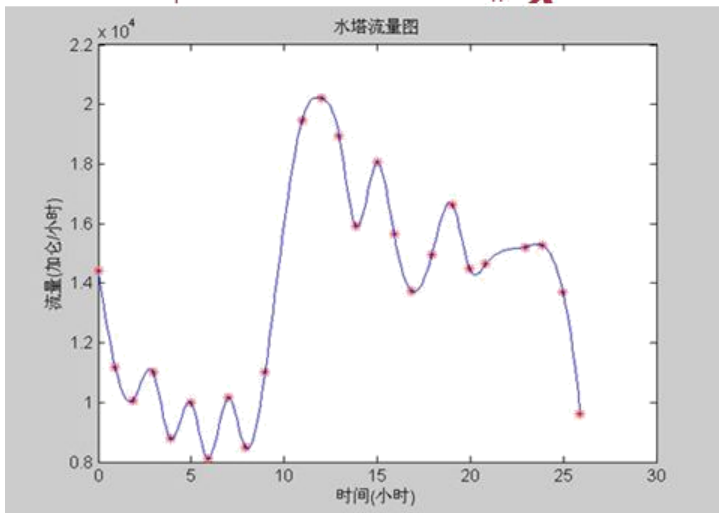
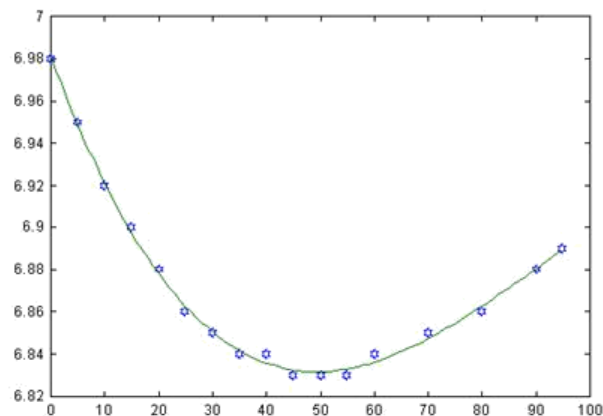
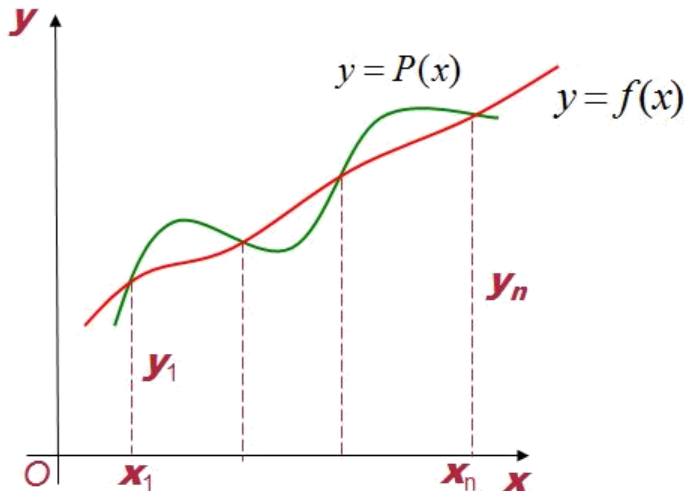


数据拟合

最小二乘

拟合

■ 拟合 vs 插值

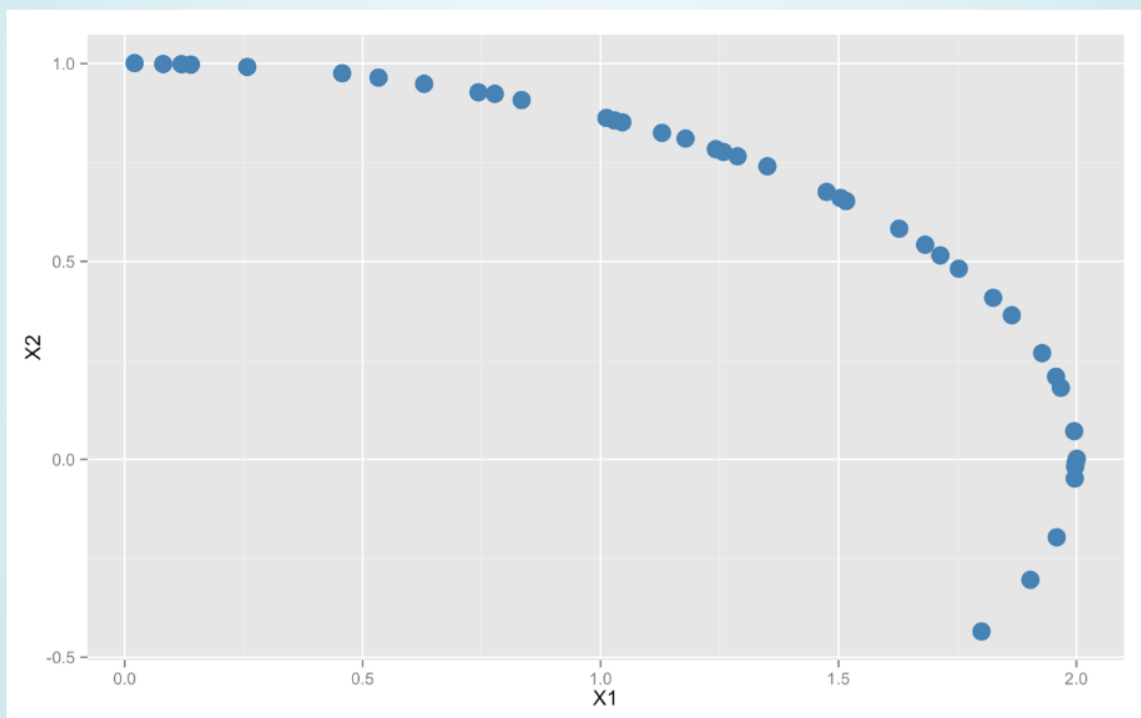


从离散观测点
中找数据规律

拟合

■ 拟合

例 1. 已知行星的运行轨道是一个椭圆。几百个观测数据，这些数据会带有误差，因此它们几乎不可能满足同一个椭圆方程。如何计算行星的运行轨道？



拟合

■ 拟合的定义

定义 1.

$f(x)$ 是定义在区间 $[a, b]$ 上的函数, $x_i, i = 0, \dots, n$ 是 $[a, b]$ 区间上互不相同的点。 Φ 是已知的函数空间。 在 Φ 上找函数 $g(x)$, 使得 $g(x) - f(x)$ 在某种范数意义下最小。 函数 $g(x)$ 称为 $f(x)$ 的 **拟合函数**。

注. 拟合同插值类似, 都是构造近似函数的手段。

注. 范数可以用来度量线性空间中两个向量之间的距离, 当然也可以度量函数空间中两个函数是否靠近。

拟合

■ 最小二乘

定义 2.

在拟合问题中, 取 $f(x) - g(x)$ 的范数为 2-范数的话, 得到的问题就叫作 **最小二乘问题** (Least Square)。即, 找 $g(x)$, 使得

$$\|f(x) - g(x)\|_2 = \sqrt{\sum_{i=0}^n (f(x_i) - g(x_i))^2}$$

达到最小。

拟合

■ 最小二乘

$g(x)$ 在空间 Φ 中, 则令

$$g(x) = a_0\phi_0(x) + a_1\phi_1(x) + \cdots + a_m\phi_m(x)$$

其中 $\Phi = \text{span}\{\phi_0(x), \phi_1(x), \cdots, \phi_m(x)\}$ 。

问题变为: 找 a_0, a_1, \cdots, a_m 使得

$$G = \sum_{i=0}^n (f(x_i) - [a_0\phi_0(x_i) + a_1\phi_1(x_i) + \cdots + a_m\phi_m(x_i)])^2$$

达到最小。 $G = G(a_0, a_1, \cdots, a_m)$ 是一个多元函数。

多元函数的最小值点必须满足

$$\frac{\partial G}{\partial a_j} = 0, \forall j = 0, 1, \cdots, m$$

拟合

■ 最小二乘

由 G 的表达式,

$$\frac{\partial G}{\partial a_j} = \sum_{i=0}^n (-2 (f(x_i) - [a_0\phi_0(x_i) + a_1\phi_1(x_i) + \cdots + a_m\phi_m(x_i)]) \phi_j(x_i))$$

$$\frac{\partial^2 G}{\partial a_j \partial a_k} = \sum_{i=0}^n 2\phi_j(x_i)\phi_k(x_i)$$

这样, G 达到最小时, 系数要满足

$$\sum_{i=0}^n [a_0\phi_0(x_i) + a_1\phi_1(x_i) + \cdots + a_m\phi_m(x_i)]\phi_j(x_i) = \sum_{i=0}^n f(x_i)\phi_j(x_i)$$

即有

拟合

■ 最小二乘

$$\begin{aligned} a_0 \sum_{i=0}^n \phi_0(x_i) \phi_j(x_i) + a_1 \sum_{i=0}^n \phi_1(x_i) \phi_j(x_i) + \cdots \\ + a_m \sum_{i=0}^n \phi_m(x_i) \phi_j(x_i) = \sum_{i=0}^n f(x_i) \phi_j(x_i) \end{aligned}$$

定义

$$(\phi, \psi) = \sum_{i=0}^n \phi(x_i) \psi(x_i)$$

则可以简写上式为

$$\begin{aligned} a_0(\phi_0, \phi_j) + a_1(\phi_1, \phi_j) + \cdots + a_m(\phi_m, \phi_j) = (f, \phi_j) \\ j = 0, 1, \cdots, m \end{aligned}$$

拟合

■ 最小二乘

这样，可以得到如下的线性方程组

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

称为法方程。

拟合

■ 最小二乘

例 3. 有数据

x	-4	-2	1	2	4
y	14.2	2.3	1.4	2.0	4.3

试对数据分别做如下的拟合：

(1). $y = a + bx$, (2). $y = ax^2 + b$, (3). $y = ax^2 + bx + c$,

(4). $y = ae^{bx}$, (5). $y = ax^b$, (6). $y = \frac{1}{a+bx}$

解. (1) 可以确定基函数为 $1, x$, 则可以列出法方程

$$\begin{pmatrix} (1, 1) & (1, x) \\ (x, 1) & (x, x) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (f, 1) \\ (f, x) \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \sum 1 & \sum x_i \\ \sum x_i & \sum x_i^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum y_i \\ \sum y_i x_i \end{pmatrix}$$

拟合

■ 最小二乘

```
===== a+bx =====  
Coefficients: [ 5.05392157 -1.06960784]  
Matrix: [[ 5.  1.]  
[ 1. 41.]]  
RHS: [ 24.2 -38.8]
```

(2) 基函数为 $x^2, 1$, 则有

$$\begin{pmatrix} \sum x_i^4 & \sum x_i^2 \\ \sum x_i^2 & \sum 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum y_i x_i^2 \\ \sum y_i \end{pmatrix}$$

```
===== ax^2+b =====  
Coefficients: [ 0.55632184  0.27816092]  
Matrix: [[ 545.  41.]  
[ 41.   5.]]  
RHS: [ 314.6  24.2]
```

(3) 基函数为 $x^2, x, 1$, 则有

拟合

■ 最小二乘

(4) 依据最小二乘问题的定义, 问题变为找 a, b 使得

$$\sum_i (y_i - ae^{bx_i})^2$$

达到最小。这看起来**比较困难**。

将函数两边取对数, 有

$$\ln y = \ln a + bx$$

- 先对数据 $(x_i, \ln y_i)$ 做基函数为1, x 的拟合, 得到

$$\tilde{y} = \tilde{a} + \tilde{b}x,$$

- 然后, 取

$$y = e^{\tilde{y}} = e^{\tilde{a}} e^{\tilde{b}x}$$

注. 这样得到的系数并不能满足最小二乘的定义, 但它确实满足某种范数意义下的最小。

拟合

■ 最小二乘

法方程为

$$\begin{pmatrix} \sum 1 & \sum x_i \\ \sum x_i & \sum x_i^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \tilde{a} \\ \tilde{b} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum \tilde{y}_i \\ \sum \tilde{y}_i x_i \end{pmatrix}$$

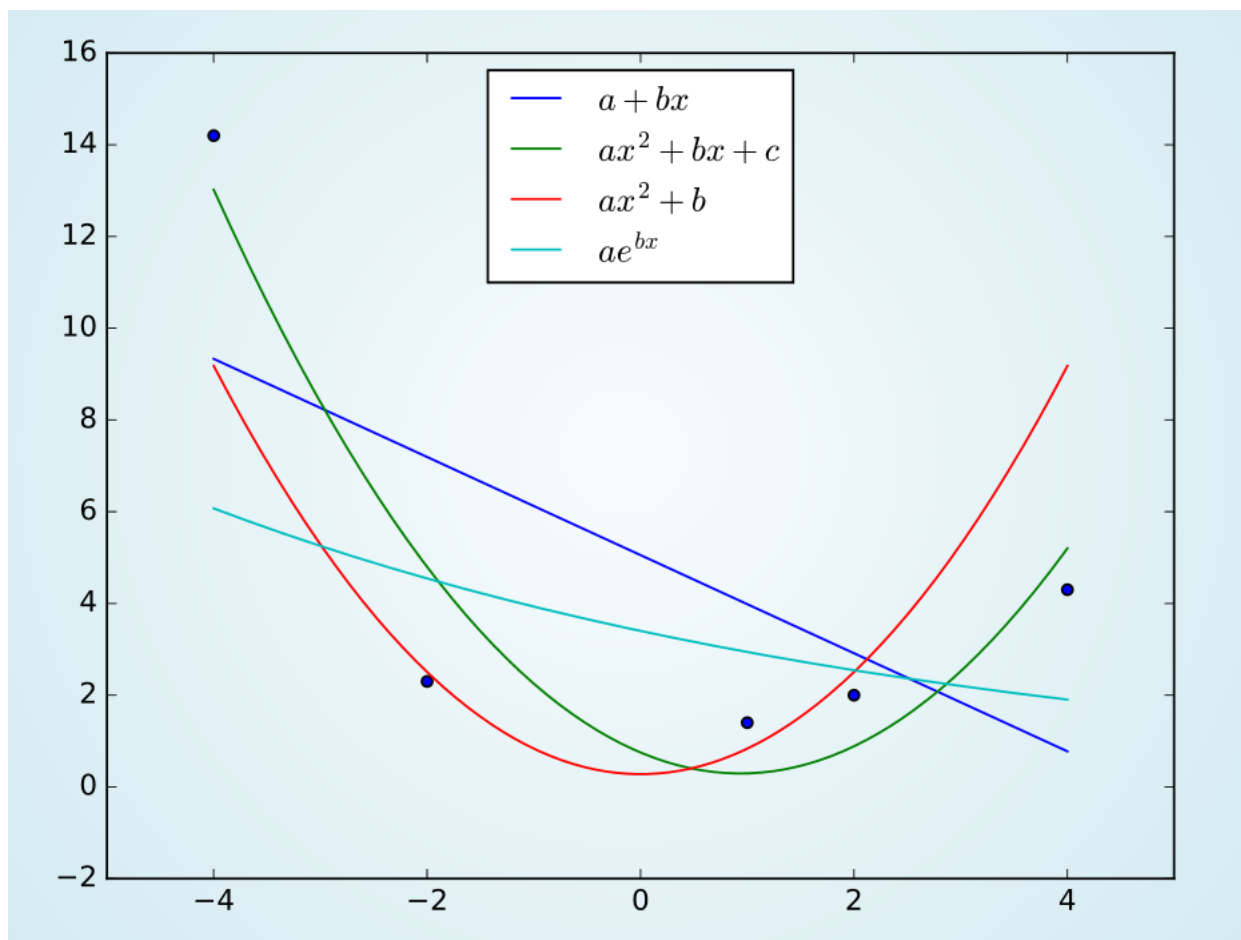
其中 $\tilde{y}_i = \ln y_i$ 。

```
===== a e^{bx} =====  
Coefficients: [ 1.22387925 -0.1450107 ]  
Matrix: [[ 5.  1.]  
         [ 1. 41.]]  
RHS: [ 5.97438553 -4.72155942]
```

注. 代码由python3编写, 调用 `numpy.linalg.solve` 来解 法方程

拟合

■ 最小二乘



拟合

■ 矛盾方程组

矛盾方程组

问题. 行星的运行轨道是一个椭圆。现在有成百上千的观测数据，如何确定这个行星的运行轨道？

解. 这些观测数据应该满足同一个椭圆方程

$$ax^2 + bxy + cy^2 + dx + ey = 1$$

即有

$$ax_i^2 + bx_iy_i + cy_i^2 + dx_i + ey_i = 1, i = 1, 2, 3, \dots$$

这是一个5个未知量，很多个方程的线性方程组。方程的个数比未知量的个数要多，这是一个**矛盾方程组**。

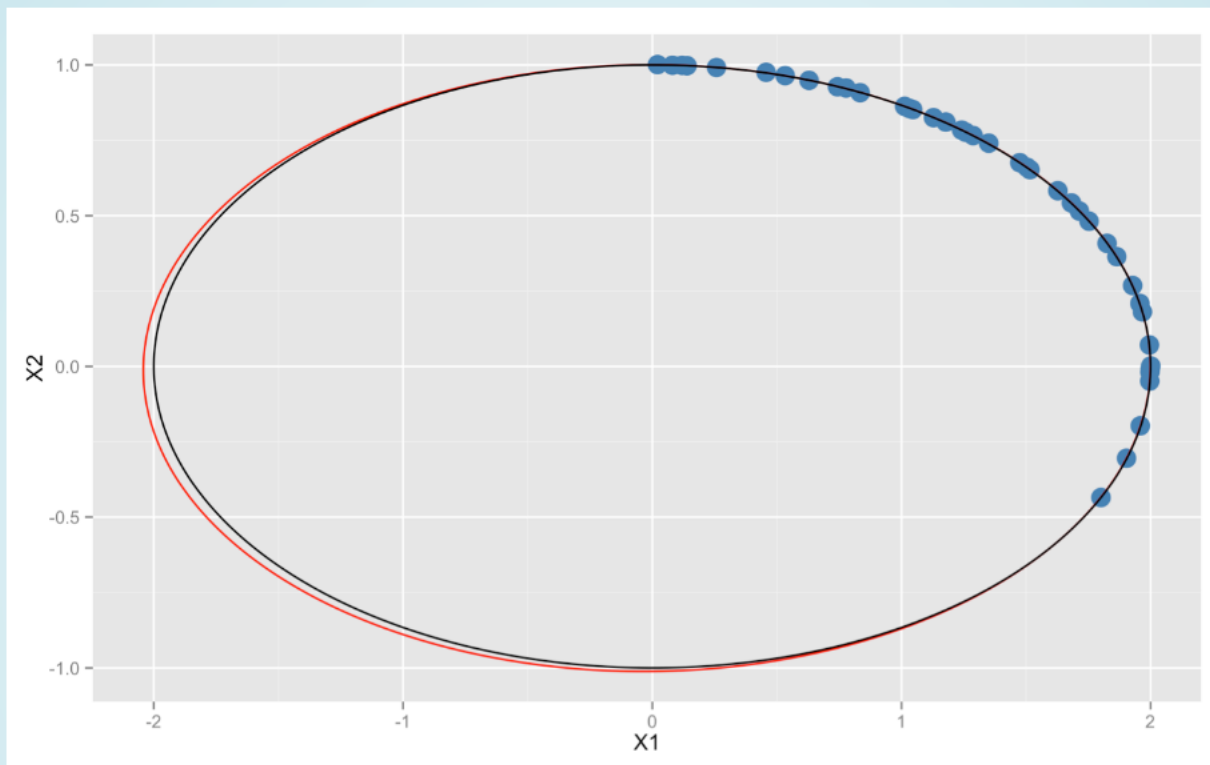
拟合

■ 矛盾方程组

- 1801年，意大利天文学家**朱赛普·皮亚齐**发现了第一颗小行星谷神星。
- 经过40天的跟踪观测后，由于谷神星运行至太阳背后，使得皮亚齐失去了谷神星的位置。
- 随后全世界的科学家利用皮亚齐的观测数据开始寻找谷神星，但是根据大多数人计算的结果来寻找谷神星都没有结果。
- 时年24岁的**高斯**也计算了谷神星的轨道。奥地利天文学家**海因里希·奥尔伯斯**根据高斯计算出来的轨道重新发现了谷神星
- 高斯使用的最小二乘法的方法发表于1809年他的著作《天体运动论》。

拟合

■ 矛盾方程组



黑线是真正的小行星轨道，红线是线性最小二乘法估计出来的轨道。

拟合

■ 矛盾方程组

定理 1.

设线性方程组 $Ax = b$ 的系数矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$, 则

1. $\text{rank}(A^T A) = \text{rank}(A^T) = \text{rank}(A)$
2. 线性方程组 $A^T Ax = A^T b$ 恒有解。

若进一步有 $\text{rank}(A) = n$, 则

1. 矩阵 $A^T A$ 是对称正定矩阵;
2. n 阶线性方程组 $A^T Ax = A^T b$ 有唯一的解。

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 $A^T Ax = A^T b$ 。

拟合

■ 矛盾方程组

如前例中，对于5个数据点，用**解矛盾方程组的方法**来拟合 $y = ax^2 + b$ 。如前数据，得到矛盾方程组

$$\begin{cases} ax_0^2 + b = y_0 \\ ax_1^2 + b = y_1 \\ ax_2^2 + b = y_2 \\ ax_3^2 + b = y_3 \\ ax_4^2 + b = y_4 \end{cases} \Rightarrow \begin{pmatrix} x_0^2 & 1 \\ x_1^2 & 1 \\ x_2^2 & 1 \\ x_3^2 & 1 \\ x_4^2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_0 \\ y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix}$$

拟合

■ 矛盾方程组

求解最小二乘问题

$$\begin{pmatrix} x_0^2 & x_1^2 & x_2^2 & x_3^2 & x_4^2 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} \begin{pmatrix} x_0^2 & 1 \\ x_1^2 & 1 \\ x_2^2 & 1 \\ x_3^2 & 1 \\ x_4^2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} \\ = \begin{pmatrix} y_0 \\ y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix} \end{bmatrix}$$

可以得到

$$\begin{pmatrix} \sum x_i^4 & \sum x_i^2 \\ \sum x_i^2 & \sum 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum x_i^2 y_i \\ \sum y_i \end{pmatrix}$$

与前面得到的法方程是一样的

拟合

■ 矛盾方程组

在拟合问题中，用 m 次多项式来拟合 $n + 1$ 个数据点时：

1. $m < n$ 时，可以得到矛盾方程组的矩阵为

$$A = \begin{pmatrix} 1 & x_0 & x_0^2 & \cdots & x_0^m \\ 1 & x_1 & x_1^2 & \cdots & x_1^m \\ 1 & x_2 & x_2^2 & \cdots & x_2^m \\ \vdots & \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ 1 & x_n & x_n^2 & \cdots & x_n^m \end{pmatrix}$$

根据Vandermonde行列式的特性知， $\text{rank}(A) = m$ 。此时，矛盾方程组的解存在唯一。

拟合

■ 矛盾方程组

2. $m = n$ 时, 可以得到唯一的一条插值多项式 $L_n(x)$ 。由

$$\|f(x) - L_n(x)\|_2^2 = \sum_{i=0}^n (f(x_i) - L_n(x_i))^2 = 0$$

知, $L_n(x)$ 是 $f(x)$ 的拟合函数。

3. $m > n$ 时, 通过 $n + 1$ 个点的 m 次多项式有无穷多条, 这无穷条插值多项式都是拟合函数。此时, 拟合函数存在不唯一。

拟合

- 作业：
无



群名称: 数值计算方法
群 号: 1132838842

矩阵特征值

THE END

谢谢张瑞老师的PPT