

## Worked Examples for Lecture 9

1. 假设现在有 9 个测量结果  $(1, 0), (2, 0), \dots, (9, 0), (10, 40)$ , 即前面 9 个测量结果的第二个分量都是 0, 而第十个测量结果的第二个分量是 40. 现在请寻找一条水平直线  $y = C$  去尽可能的拟合这些测量结果, 使得下列误差尽可能的小, 这里令  $e_i$  是直线  $y = C$  和第  $i$  个测量结果的误差.

- (1) 最小二乘 (least squares):  $E = \sum_{i=1}^{10} e_i^2$
- (2) 最小最大误差 (least maximum error):  $E_\infty = \max_{i \in [10]} |e_i|$ .
- (3) 最小绝对误差 (least sum of errors):  $E_1 = \sum_{i=1}^{10} |e_i|$ .

## 分析

- 转换成方程的表述是指考虑下列的方程组:

$$\begin{bmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} [x] = \begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 40 \end{bmatrix} \quad (A\mathbf{x} = \mathbf{b})$$

找到一个近似解  $C$  使得需要满足的误差最小.

- 这道题其实想说明的是, 对于不同的误差度量, 我们可能会得到不同的拟合结果, 这也是我们在实际问题中需要考虑的问题.
- 按照范数的概念, 实际上这分别是 2-范数,  $\infty$ -范数和 1-范数. 而我们课上着重讲的是最小二乘实际上考虑的是 2-范数, 也就是  $\|\mathbf{b} - A\mathbf{x}\|$  的长度 (欧氏距离).
- 最小二乘的求解实际上通过上一点我们可知道, 本质上就是求到  $A$  的列空间上的投影 (此时误差的长度最小), 所以利用投影的方式做就可以了.

## 解答.

- 计算  $A^T A = 10$ ,  $A^T \mathbf{b} = 40$ , 从而此时的  $C = 4$ , 即  $y = 4$  是最佳拟合直线, 其对应的误差为:

$$E = \sum_{i=1}^9 (0 - 4)^2 + (40 - 4)^2 = 1440$$

- 注意到其误差表示为:

$$E_\infty = \max\{|0 - C|, |40 - C|\}$$

所以此时  $C = 20$  是误差最小的时候, 其误差为  $E_\infty = 20$ , 此时最佳拟合直线为  $y = 20$ .

- 注意到其误差表示为:

$$E_1 = \sum_{i=1}^9 |0 - C| + |40 - C| = 9|C| + |40 - C|$$

从而当  $C < 0$  时误差递减, 当  $C > 40$  时误差递增, 所以此时  $C = 0$  是误差最小的时候, 其误差为  $E_1 = 40$ , 此时最佳拟合直线为  $y = 0$ .

□

2. 对下述 5 个点  $(-2, 0), (-1, 0), (0, 1), (1, 0), (2, 0)$  找到一条最为接近的抛物线 (parabola)  $y = ax^2 + bx + c$  (这里采用的是最小二乘的误差)。

### 分析

事实上, 对于任何的多项式拟合, 如果确定了多项式的次数, 我们都可以转换成  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  的形式。一般来说, 假设有  $n$  个点  $(x_i, y_i)$ , 我们想拟合成一个  $n$  次多项式  $f(x) = a_n x^n + \cdots + a_1 x + a_0$ , 实际上是在求下列线性方程组的近似解:

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 & \cdots & x_1^n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & x_n & \cdots & x_n^n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

注意到此时左面的矩阵是已知的, 并不是未知的。

当然当次数高了以后, 计算会变得复杂, 但有关矩阵的乘法包括逆的计算我们可以借助计算机来完成。本质还是要知道计算方法。

解答. 令  $y = ax^2 + bx + c$ , 则  $(a, b, c)$  实际上是下列方程的最优近似解:

$$\begin{bmatrix} 1 & -2 & 4 \\ 1 & -1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c \\ b \\ a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad (A\mathbf{x} = \mathbf{b})$$

分别计算  $A^T A$  和  $A^T \mathbf{b}$  可得:

$$A^T A = \begin{bmatrix} 5 & 0 & 10 \\ 0 & 10 & 0 \\ 10 & 0 & 34 \end{bmatrix}, \quad A^T \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

进一步解方程  $A^T A \mathbf{x} = A^T \mathbf{b}$  可得  $\mathbf{x} = (\frac{34}{70}, 0, -\frac{10}{70})$ , 从而拟合的抛物线为  $y = \frac{34}{70}x^2 - \frac{10}{70}$ . □

3. 对下列向量  $\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c}$ , 给出 *Gram-Schmidt* 正交化后得到的正交向量  $\mathbf{q}_1, \mathbf{q}_2, \mathbf{q}_3$ 。

$$\mathbf{a} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ -2 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{c} = \begin{bmatrix} 3 \\ -3 \\ 3 \end{bmatrix}$$

### 分析

*Gram-Schmidt* 正交化的本质就是投影, 然后作正交补的拆分。大家可以想象一下, 假设你已经有了  $\mathbf{q}_1, \cdots, \mathbf{q}_k$  这  $k$  个正交的向量, 其张成的向量空间为  $Q_k$ , 现在  $\mathbf{a}_{k+1}$  是不属于  $Q_k$  的一个向量, 那么构造一个  $\mathbf{q}_{k+1}$  和  $\mathbf{q}_1, \cdots, \mathbf{q}_k$  都正交的方式是这样的:

- (1) 求  $\mathbf{a}_{k+1}$  到  $Q_k$  的投影  $\mathbf{q}'_k$ 。
- (2) 由投影的概念，其误差  $\mathbf{a}_{k+1} - \mathbf{q}'_k$  与  $\mathbf{q}_{k+1}$  和  $\mathbf{q}_1, \dots, \mathbf{q}_k$  都正交，这也就是  $\mathbf{q}_{k+1}$ 。
- (3) 同时我们还要注意到由于  $\mathbf{q}_i$  之间都是正交的，所以求到  $Q_k$  的投影实际上就是求到每个  $\mathbf{q}_i$  的投影之和。

解答.

• 令  $\mathbf{q}_1 = \mathbf{a}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$

• 求  $\mathbf{b}$  到  $\mathbf{q}_1$  的投影  $\mathbf{p}_1 = \frac{\mathbf{q}_1 \mathbf{q}_1^T}{\mathbf{q}_1^T \mathbf{q}_1} \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$ ，所以我们有：

$$\mathbf{q}_2 = \mathbf{b} - \mathbf{p}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ -2 \end{bmatrix}$$

• 求  $\mathbf{c}$  分别到  $\mathbf{q}_1$  和  $\mathbf{q}_2$  的投影  $\mathbf{p}_1 = \frac{\mathbf{q}_1 \mathbf{q}_1^T}{\mathbf{q}_1^T \mathbf{q}_1} \mathbf{c} = \begin{bmatrix} 3 \\ -3 \\ 0 \end{bmatrix}$ ， $\mathbf{p}_2 = \frac{\mathbf{q}_2 \mathbf{q}_2^T}{\mathbf{q}_2^T \mathbf{q}_2} \mathbf{c} = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 2 \end{bmatrix}$ ，所以我们有：

$$\mathbf{q}_3 = \mathbf{c} - \mathbf{p}_1 - \mathbf{p}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

□

4. 请给出所有的既是下三角矩阵又是正交矩阵的  $n \times n$  矩阵。

### 分析

首先我们明确一下两种矩阵的定义：

- 下三角矩阵：对于一个  $n \times n$  的矩阵  $A$ ，如果对于任意的  $i < j$  都有  $A(i, j) = 0$ ，即主对角线的右上方全是 0。
- 正交矩阵：对于一个  $n \times n$  的矩阵  $A$ ，其列向量是两两正交且都是单位向量。（或者说  $A^T A = I$ ）

所以考虑矩阵第  $n$  列，其形式是：

$$\begin{bmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ a \end{bmatrix}$$

由于其必须是个单位向量，所以  $a = \pm 1$ 。依次往左推即可得到相应答案。

解答. 其形式为如下的对角矩阵:

$$Q = \text{diag}(\pm 1, \dots, \pm 1) = \begin{bmatrix} \pm 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \pm 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \pm 1 \end{bmatrix}$$

□