

004010

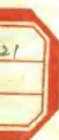
0151.21

肖明耀

矩阵最小二乘法理论及其应用



中國計量科學研究院
J 217.2



矩阵最小二乘法理论及其应用

第四机械工业部第十研究院翻印

河北省東鹿县印刷厂印刷

一九七八年五月

0151.21



科工要字號802 2 0035338 0

前

言

GF95/17

对一切从事精密科学实验的同志说来，应用最小二乘法来解决实际问题，是目前几乎离不开的手段。计量科学战线上的广大科研与实验人员，除以很大精力投入到他的本专业的工作中去以外，也迫切需要掌握这种方法。这种形势，推动了我们计量院内部的最小二乘法的讲座的工作。这篇资料也就在73年8月边讲边写的情况下初次印出来了。

在这篇资料中，作者不单纯追求理论上的完善，而着重于运算的能力，着重于在一大堆实验资料面前，如何尽快地解算出最佳值及其误差，以及由最佳值组成的函数的误差，并尽力规格化，以便使读者能应用该原理，举一反三地独立地应用于实践的计算为目标。力图贯彻毛主席关于“少而精”的教导，以便使人抓住要点和实质，节省阅读时间。

矩阵是研究有限维空间线性变换的解析工具。在最小二乘法理论中，利用它能迅速地得到一些重要公式，既大大缩小篇幅，也利于抓住实质性公式，便于记忆和应用，还利于掌握国内外文献中处理数据时经常出现矩阵的符号和运算。鉴于这样的原因，用矩阵运算推证最小二乘法的一整套重要公式，是完全必要的了。

在实践的推动下，在74.12.华北地区角度学习班和75.4.华东地区计量学习班印行该资料的基础上，作者又对该资料

作了一些删和修改，但缺点和错误仍会存在，想法也未必能达到，敬请指正。

肖明耀 1978年 于
中国计量科学研究院

注：参照75年10月江苏省无线电计量协作组所办学习班印的资料“矩阵最小二乘法理论及其在计量科学中的应用”，作者于78年再次修改补充而印成这本小册子，目的是为了使其适应而更广，诸如计量界、测量界、物理界等等。

目 录

第一章	基础予备	(1)
第一节	矩阵与行列式	(1)
	1. 矩阵的定义, 2. 矩阵的加法, 3. 矩阵与标量的乘积, 4. 矩阵的乘积, 5. 矩阵的转置, 6. 行列式的引出, 7. 行列式的定义, 8. 行列式的性质, 9. 线性方程组解的另一表达方法, 10. 矩阵的逆, 11. 矩阵的导数, 12. 矩阵的分块, 13. 矩阵的秩, 14. 矩阵的迹。	
第二节	其它	(26)
	1. 期望、方差与相关系数, 2. 方差的传递, 3. 权及其传递, 4. 向量的协差阵。	
第二章	独立测量的最小二乘法〔参数平差〕	(31)
第三节	参数平差基本公式	(31)
	1. 一个实际问题, 2. 线性模型, 3. 最小方差意义下线性无偏估计及其协差阵, 4. $\hat{x}$ 的线性函数的方差及其相关系数, 5. 残差平方和, 6. 单一测量方差, 7. $\hat{x}$ 的线性函	

数的随机不确定度, 8. 非线性函数的线性化, 9. 不等权测量的单位权化。

第四节	解的最佳性定理	(43)
第五节	回归线的计算	(46)
第六节	不等权测量的处理	(52)
第七节	高斯约化法	(60)

第三章	附有条件的最小二乘法〔附条件的参数平差〕	(69)
第八节	基本公式	(69)
第九节	差值等权全组合比对的基本公式	(73)
第十节	已知 $x_1 + \dots + x_t = tw$ 时全组合比对计算公式	(76)
第十一节	已知 $x_1 = w_1, \dots, x_s = w_s$ [$s < t$] 时全组合比对计算公式	(79)
第十二节	比值全组合比对的计算原理	(85)
第十三节	条件平差公式	(87)

第四章	非独立测量的最小二乘法〔相关平差〕	(90)
第十四节	问题的提出	(90)
第十五节	预备定理	(93)
第十六节	附条件的参数相关平差	(95)
	1. 基本公式, 2. 参数相关平差公式, 3. 条件相关平差公式, 4. 算例。	

第十七节	条件分组相关平差.....	(108)
	1.改化法条件分组, 2.顺序法条件分组。	
第十八节	条件及条件分组相关平差举例.....	(114)
第十九节	带参数的条件相关平差.....	(121)
	后语.....	(122)
	附录1 t—分布表.....	(124)
	主要参考资料.....	(125)

第一章 基础预备

第一节 矩阵与行列式

1. 矩阵的定义

有 $n \times m$ 个数，按 n 行和 m 列排列起来并用括号括起，则这 $n \times m$ 个数称为矩阵，用符号表示成

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2m} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nm} \end{pmatrix} = (a_{ij}) = \underset{n \times m}{A} (n \times m) = \underset{n \times m}{A} = \underset{n \times m}{A}$$

A 或 (a_{ij}) 称为矩阵，它是 $n \times m$ 个数的简单表示，其中 $n \times m$ 称为矩阵的阶， a_{ij} ($i=1, \dots, n; j=1, \dots, m$) 称为矩阵元素，而 a_{ii} 称为矩阵的主对角线元素。

当 $n=m$ 时，则

$$A (n \times n) = A_n = A$$

A 称为 n 阶方阵，有时为叙述方便，也统称为矩阵。

当 $m=1$ (或 $n=1$) 时，则称为向量，并用小写字母表示，例如

$$a_{.j} = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix}$$

$a_{.j}$ 称为矩阵 A 的第 j 列向量，在未特别指明时，小写字

母通常代表列向量,例如

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_t \end{pmatrix}$$

等等。

下面几个特定矩阵是本文运算中常用的:

$$I = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & \ddots & \\ & & 1 \end{pmatrix} = (\delta_{ij})$$

式中矩阵元素

$$\delta_{ij} = \begin{cases} 1, & i=j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$

$$O = \begin{pmatrix} 0 \cdots 0 \\ \cdots \cdots \cdots \\ 0 \cdots 0 \end{pmatrix}$$

$$J = \begin{pmatrix} 1 \cdots 1 \\ \cdots \cdots \cdots \\ 1 \cdots 1 \end{pmatrix} = 11'$$

$$1 = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$e_i = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \quad \cdots i \text{ 行为 } 1$$

I 称为单位矩阵、么矩阵或恒等矩阵，它的主对角线元素全为1，而非主对角线元素全为零。 O 称为零矩阵，它的元素全为零。 J 称为满1矩阵， 1 称为满1向量，它的元素全为1。 ε_i 称为单位向量，它的第 i 行元素为1，其余为0，一组 $\varepsilon_i (i=1, \dots, n)$ 称为标准化正交基。

两个同阶矩阵 $A = B$ ，是指其对应元素 $a_{ij} = b_{ij}$ ；反之亦然，即

$$A = B \Leftrightarrow a_{ij} = b_{ij}, \text{ 对一切 } i, j \text{ 成立} \quad (1.1)$$

2. 矩阵的加法

定义： $A + B = (a_{ij}) + (b_{ij}) = (a_{ij} + b_{ij})$

例：

$$\begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 4 \\ 3 & 0 \end{pmatrix}$$

A 和 B 行同、列同才有定义，所以可证

$$\left. \begin{aligned} A + B &= B + A \\ (A + B) + C &= A + (B + C) \\ A + O &= A \end{aligned} \right\} \quad (1.2)$$

3. 矩阵与标量的乘积

定义： $\alpha A = \alpha (a_{ij}) = (\alpha a_{ij})$

例：

$$2 \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 6 & 8 \end{pmatrix}$$

所以可证

$$\left. \begin{aligned} (\alpha + \beta) A &= \alpha A + \beta A \\ \alpha (A + B) &= \alpha A + \alpha B \\ (\alpha \beta) A &= \alpha (\beta A) \end{aligned} \right\} \quad (1.3)$$

4. 矩阵的乘积

定义: $AB = (a_{ir})(b_{rj}) = (\sum_r a_{ir}b_{rj})$

例:

$$\begin{pmatrix} -1 & 2 & 3 \\ & 5 & 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 1 \\ 3 & 1 \end{pmatrix} \\ = \begin{pmatrix} (-1) \times 1 + 2 \times 4 + 3 \times 3 & (-1) \times 2 + 2 \times 1 + 3 \times 1 \\ 5 \times 1 + 1 \times 4 + 2 \times 3 & 5 \times 2 + 1 \times 1 + 2 \times 1 \end{pmatrix} \\ = \begin{pmatrix} 16 & 3 \\ 15 & 13 \end{pmatrix}$$

定义说明, 两矩阵乘积 AB 的第 i 行 j 列元素是由 A 中第 i 行所有元素与 B 中第 j 列所有对应元素的乘积之和构成, 故当 A 的列数与 B 的行数相同时, AB 有定义, 此时 AB 的阶数为 A 的行数和 B 的列数之积。

所以可证

$$\left. \begin{aligned} (AB)C &= A(BC) \\ \alpha(AB) &= (\alpha A)B \\ (A+B)C &= AC+BC \\ A(B+C) &= AB+AC, A+AB=A(I+B) \\ (A+B)(C+D) &= A(C+D)+B(C+D) \\ AI &= IA=A \\ AB &\neq BA \text{ (一般)} \\ A^2 &= A \cdot A, A^3 = A \cdot A \cdot A \text{ 等等, } A \text{ 为方阵时} \\ A &= (a_{ij}) \text{ 时, 则 } a_{ij} = \varepsilon_i' A \varepsilon_j \end{aligned} \right\}$$

(1.4)

这里 ε_i' 为 ε_i 的转置 (见后), 可见, 矩阵的元素也可以用矩阵表达出。

5. 矩阵的转置

定义: $A' = (a_{ij})' = (a_{ji})$

例

$$\begin{pmatrix} 2 & 3 & 1 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix}' = \begin{pmatrix} 2 & 7 \\ 3 & 8 \\ 1 & 9 \end{pmatrix}$$

所以可证

$$\left. \begin{aligned} (A')' &= A \\ (AB)' &= B'A' \\ (A+B)' &= A' + B' \\ (\alpha A)' &= \alpha A' \\ (A^{-1})' &= (A')^{-1} \end{aligned} \right\} \quad (1.5)$$

这里 A^{-1} 为 A 的逆阵, 见后。

$A = A'$ 的矩阵, 称为对称矩阵。

6. 行列式的引出

例如解一个二阶线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 = y_1 \cdots \cdots ① \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 = y_2 \cdots \cdots ② \end{cases}$$

用消去法

$$a_{22} \times ① - a_{12} \times ② \quad \text{得}$$

$$(a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21})x_1 = y_1a_{22} - y_2a_{12}$$

$$a_{11} \times ② - a_{21} \times ① \quad \text{得}$$

$$(a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21})x_2 = y_2a_{11} - y_1a_{21}$$

若用符号规定

$$\begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = ad - cb$$

这就是有名的克莱姆法则。那么，行列式怎样定义和计算才能使(1.7)符合(1.6)式呢？下面进一步讨论。

7. 行列式定义

定义1: 有 $n \times n$ 个数排列 n 行 n 列，用竖线括起，代表一个数值则称之为行列式，用符号表示成

$$|A| = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

这是 n 阶行列式，可见，方阵的行列式才有定义。

定义2: 划去 n 阶行列式的第 i 行和第 j 列的所有元素后剩下的元素组成的行列式，并乘以 $(-1)^{i+j}$ 后，则称之为 a_{ij} 元素的代数余子式，用符号表示为

$$A_{ij} = (-1)^{i+j} \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

i 行

j 列

A_{ij} 是 $n-1$ 阶行列式。

定义3: 行列式的值按下式计算

$$|A| = a_{i1}A_{i1} + a_{i2}A_{i2} + \cdots + a_{in}A_{in}, \text{ 按任意第 } i \text{ 行}$$

展开

$$= a_{1j}A_{1j} + a_{2j}A_{2j} + \cdots + a_{nj}A_{nj}, \text{ 按任意第 } j \text{ 列}$$

展开

从上可见, $|A|$ 为 n 阶, A_{ij} 为 $n-1$ 阶, 依次降阶, 最后可算得 $|A|$, 实质上, 行列式是一个数值, 是用 $n \times n$ 阶元素来表示的一个数值, 按照这样定义后, 解 (1.7) 就能满足 (1.6) 式了。

例:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix}$$

求 $|A|$ 。

解: 按第1列展开得

$$|A| = 1 \cdot \begin{vmatrix} 5 & 6 \\ 8 & 9 \end{vmatrix} - 4 \cdot \begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 8 & 9 \end{vmatrix} + 7 \cdot \begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 5 & 6 \end{vmatrix} = 0$$

按第2行展开得

$$|A| = -4 \cdot \begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 8 & 9 \end{vmatrix} + 5 \cdot \begin{vmatrix} 1 & 3 \\ 7 & 9 \end{vmatrix} - 6 \cdot \begin{vmatrix} 1 & 2 \\ 7 & 8 \end{vmatrix} = 0$$

也可按其它任意行列展开, 其结果都是一样的。

定义4: $|A| \neq 0$ 时, 称 A 为非奇异 (非退化) 矩阵; 反之亦反。很明显, A 为非奇异矩阵时, 方程组 $Ax=y$ 才有唯一解。

8. 行列式的性质

仅从计算的需要归纳如下:

(1) 零性质:

- ①某行(列)的元素全为零时, 行列式为零;
- ②两行(列)的元素全等时, 行列式为零;
- ③两行(列)的元素成比例时, 行列式为零;

(2) 恒等性:

- ①行列式与它的转置行列式相等, 即 $|A| = |A'|$;
- ②某行(列)的公因子提出后, 行列式不变, 例

$$\begin{vmatrix} \alpha a_{11} & \alpha a_{12} & \alpha a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = \alpha \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}$$

- ③某行(列)的元素同乘一数加到另一行(列)后, 行列式不变, 例

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} + \alpha a_{21} & a_{12} + \alpha a_{22} & a_{13} + \alpha a_{23} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}$$

- (3) 交换变向性: 两行(列)互相交换位置后, 行列式改变符号;

- (4) 分解(或可加)性: 某行(列)的各元素是二项之和则可以分解为二行列式之和; 反之亦然。

例:

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ b_{21} + c_{21} & b_{22} + c_{22} & b_{23} + c_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}$$

(5) 代数余子式性质

$$a_{i1}A_{k1} + a_{i2}A_{k2} + \dots + a_{in}A_{kn} = \begin{cases} |A|, & \text{当 } K=i \text{ 时} \\ 0, & \text{当 } K \neq i \text{ 时} \end{cases}$$

$$a_{1j}A_{1k} + a_{2j}A_{2k} + \dots + a_{nj}A_{nk} = \begin{cases} |A|, & \text{当 } K=j \text{ 时} \\ 0, & \text{当 } K \neq j \text{ 时} \end{cases}$$

(6) 两个 n 阶方阵乘积的行列式等于两个 n 阶行列式的乘积, 即

$$|AB| = |A| \cdot |B|$$

下面给出一个利用行列式性质进行简单计算的例子:

$$\begin{aligned}
 \text{例: } & \begin{vmatrix} 3 & 1 & -1 & 2 \\ -5 & 1 & 3 & -4 \\ 2 & 0 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 3 & -3 \end{vmatrix} \\
 = & \begin{vmatrix} 3 & 1 & -1 & 1 \\ -5 & 1 & 3 & -1 \\ 2 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 3 & 0 \end{vmatrix} \quad \begin{array}{l} \text{3列加到4列上} \end{array}
 \end{aligned}$$