

研 究 生 试 用

多元分析讲义

孫 書 安 編

河南农业大学数学教研室

一九八七年元月

绪 言

多元统计分析，简称多元分析，是最近几十年来迅速发展并获得广泛应用的数理统计分支。它是研究如何用数学方法对多指标的随机变量进行统计分析。一般地讲，它的好多方法可以看成是一元统计分析很自然地推广；但也有一些方法是针对多指标提出的特殊问题。

多元分析所研究的内容，大致可以分成以下几类：

1. 多维数据结构简化。例如，把高维空间的数据（点）投影到低维空间，并采用某种方法使新变量相互独立，从而使问题得到简化而又不损失多少信息。主成分分析和因子分析等就属于这一类。

2. 变量之间的相关性分析。研究多个变量与多个变量之间的相互依存关系。如典型相关分析，多元回归等。

3. 多元数据或样品的分类问题。如聚类分析，判别分析等。

4. 多元的分布理论，参数估计，假设检验等。在大部分情形下是假定变量服从多元正态分布的。在此假定下研究各种统计量的分布，并在此基础上研究多元的参数估计，假设检验等问题。

5. 计算方法的研究。多元数据具有计算量大的特点，如何将统计学与计算数学结合起来，使得运算尽量简化，这也是多元分析的一个内容。例如，多元逐步回归中的消去法就是这种巧妙结合的例子。

相对于数理统计的其它分支而言，多元分析是一门年轻的

学科。1928年 Wishart 导出了多元正态总体样本协差阵的精确分布，这可以认为是多元分析作为一门学科正式开始。三十年代，R. A. Fisher, H. Hotelling, 许宝谟, S. N. Roy 等人在多元分析的理论方面做了许多奠基性工作，使这一学科得到迅速发展。四十年代，多元分析在生物学、心理学、教育学等方面都有不少应用，并取得一定成果。但由于计算量太大，往往使人望而生畏，多元分析的发展受到影响，甚至停滞了相当长的时期。五十年代中期，随着电子计算机的出现和应用，多元分析又活跃起来，在地质、气象、生物、医学、体育及社会科学（如经济、教育）等方面都得到广泛应用。六十年代，在理论上又有了重要发展，直到如今，多元分析一直是数理统计中最活跃的一个分支。

我国数学界对多元分析的发展做出许多卓越的贡献。北京大学许宝谟教授（已故）对此做了许多开创性的研究，武汉大学张克掇教授提出了双至筛选逐步回归，在世界上也属首创。

现在多元分析已经步入不少院校的研究生课堂，然而眼下尚无成熟的课本可用，有些专著理论性强，数学基础要求太高，非数学专业的读者，不易看懂。有些小册子太偏重于某一方面或个别例子的阐述，不能满足读者欲观全貌的心愿。本书试图通过深入浅出通俗懂的方式，用几十个学时的讲授，使读者既对多元分析有一个总体的了解，理论上有一定提高，又能掌握一些具体的分析方法。阅读本书需要有一元统计分析和线性代数的知识。多元分析在某种意义上可以说是这两个学科结合的产物。

本书初稿曾在 85 级研究生班进行讲授，此后又进行多次修改。但由于编者水平所限，谬误及不妥之处定有不少，欢迎读者批评指正。

目 录

第一章	预备知识	1
§ 1	何号与矩阵	1
§ 2	非负定矩阵	8
§ 3	消去变换	18
§ 4	矩阵微商与积分变换	22
§ 5	特征函数	25
第二章	多元正态分布	30
§ 1	多元分布	30
§ 2	多元正态分布	38
§ 3	多元正态分布的性质	45
§ 4	参数估计	49
§ 5		58
第三章		65
§	注 意	65
§	1. 借书到期, 请即送还。	71
§	2. 请勿在书上批改圈点, 折角。	82
§	3. 借去图书如有污损遗失等情形照章赔偿。	89
第四章		90
§		96
§ 3	典型相关分析	104

第五章	聚类分析	115
§ 1	分类与距离	116
§ 2	系统聚类法 <一>	131
§ 3	系统聚类法 <二>	148
§ 4	动态聚类法	158
§ 5	有序样品的聚类	165
第六章	判别分析	175
§ 1	距离判别	177
§ 2	费歇判别	188
§ 3	贝叶斯判别	199
§ 4	判别效果的检验	209
§ 5	逐步判别	216
第七章	回归分析	226
§ 1	一元线性回归	226
§ 2	多对一回归	231
§ 3	多对多回归	248
§ 4	逐步回归	260
§ 5	双向筛选逐步回归	266

第一章 预备知识

本章主要介绍多元分析常用的线性代数的有关内容，我们说，矩阵是多维的标术，一个很麻烦的标式利用矩阵可以表达得简单利索，多元统计理论离开矩阵这个有力工具就“寸步难行”，因此，我们将一般线性代数教材中的一些结论简要列出，同时介绍在本书中常用的四块求逆公式，以及在逐步回归中起关键作用的消去变换，另外，对一般多元分析书籍中常见的特征函数的内容，也作以简单介绍，熟悉以上内容的读者，也可以直接阅读第二章。

§1 向量与矩阵

一. 向量及其运算

n 元有序数组 $(a_1, a_2, \dots, a_n)$ 称为 n 维向量，今后我们提到的向量，一般都是指列向量，即，

$$a = \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} \triangleq (a_1, a_2, \dots, a_n)'$$

($\triangleq$ 表记作，也可表定义) 向量一般用小写字母表示，一个小写字母是表示向量还是数，由上、下文确定，若一个向量的每个分量都是 0，则这个向量记作 0。

对向量定义以下几种运算：

1. 加法、設 $a = (a_1, a_2, \dots, a_n)'$, $b = (b_1, b_2, \dots, b_n)'$,
則 $a+b \triangleq (a_1+b_1, a_2+b_2, \dots, a_n+b_n)'$.

2. 數乘、設 $a = (a_1, a_2, \dots, a_n)'$, c 为一实数,
則 $ca \triangleq (ca_1, ca_2, \dots, ca_n)'$.

3. 內积、設 $a = (a_1, a_2, \dots, a_n)'$,
 $b = (b_1, b_2, \dots, b_n)'$,

則 a 与 b 的內积 $(a, b) \triangleq \sum_{i=1}^n a_i b_i$, 內积有时也记作 $a \cdot b$

4. 两向量的夹角.

$$\text{定义. } \cos \theta = \frac{(a, b)}{\sqrt{(a, a)} \sqrt{(b, b)}}, \quad 0 \leq \theta \leq \pi$$

称 θ 为向量 a 与 b 之间的夹角.

上面定义的加法满足交换律、结合律, 数乘满足分配律, 內积满足交换律, 且 $(ca, b) = (a, cb) = c(a, b)$, 特别 $(a, a) \geq 0$, 当且仅当 $a=0$ 时, $(a, a)=0$, 又对任意之 a, b , 有 $\frac{|(a, b)|}{\sqrt{(a, a)} \sqrt{(b, b)}} \leq 1$.

二. 向量的长度及投影

对向量 $a = (a_1, a_2, \dots, a_n)'$, $\sqrt{(a, a)} = \sqrt{\sum_{i=1}^n a_i^2}$
称为向量的长度, 记作 $|a|$, 于是, 一个向量 a 可以写成

$$a = \frac{a}{|a|} \cdot |a|$$

这就把一个向量明显地分为两部分: 方向部分和长度部分, 长度为1的向量称为单位向量, $\frac{a}{|a|}$ 就是一个单位向量, 引用矩阵乘法的记号, (把 a 看成 $n \times 1$ 矩阵)

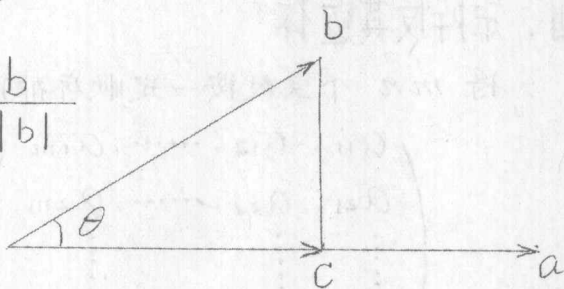
$$(a, a) = a'a \quad \text{于是 } |a| = \sqrt{a'a}, \quad a = \frac{a}{\sqrt{a'a}} \cdot \sqrt{a'a}$$

$$(a \cdot b) = a'b$$

下面考虑向量 $b = (b_1, b_2, \dots, b_n)'$ 在向量 a 上的投影, 以三维向量为例, 首先注意到

$(a, b) = a \cdot b = a' b = |a| |b| \cos \theta$, 这里 θ 是向量 a 与 b 的夹角. 于是 b 在 a 上的投影 C 应为:

$$\begin{aligned} C &= \frac{a}{|a|} \cdot |b| \cos \theta \\ &= \frac{a}{|a|} \cdot |b| \cdot \frac{a' b}{|a| |b|} \\ &= a(a' a)^{-1} a' b \end{aligned}$$



特别, 当 a 是一个单位向量时, (即 a 仅表一方向时), b 在 a 上的投影的数值就是 $a' b$.

三. 线性相关

设有 K 个向量 $a_1, a_2, \dots, a_K$, 若有 K 个不全为 0 的数 $C_1, C_2, \dots, C_K$, 使得 $\sum_{i=1}^K C_i a_i = 0$, 则称向量 $a_1, a_2, \dots, a_K$ 是线性相关的, 否则称 $a_1, a_2, \dots, a_K$ 是线性无关的. 显然, 任何含有 0 向量的向量集是线性相关的, 而不含 0 向量的向量集线性相关时, 必有其中某个向量可以表示成该集中其它一些向量的线性组合, 其逆亦成立.

给定 K 个 n 维向量 $a_1, a_2, \dots, a_K$, 考虑由这些向量所有可能的线性组合 $\sum_{i=1}^K C_i a_i$ 组成的集合.

$$R(a_1, a_2, \dots, a_K) = \left\{ \sum_{i=1}^K C_i a_i \mid C_1, C_2, \dots, C_K \text{ 为实数} \right\}$$

称为由向量 $a_1, a_2, \dots, a_K$ 生成的子空间, 对于这个子空间, 若 $a_1, a_2, \dots, a_K$ 线性无关, 则称 $a_1, a_2, \dots, a_K$ 是 R 的

一组基，可以证明，若 R 有两组基，则两组基中向量的个数一定相同，这个数（一组基中向量的个数）称为子空间 R 的维数，显然， R 中的任一向量 α 都可由基 $a_1, a_2, \dots, a_n$ 线性表示，且表示法唯一。

四. 矩阵及其运算

将 $m \times n$ 个实数按一定顺序排成：

$$\begin{pmatrix} a_{11}, a_{12}, \dots, a_{1m} \\ a_{21}, a_{22}, \dots, a_{2m} \\ \vdots \\ a_{n1}, a_{n2}, \dots, a_{nm} \end{pmatrix}$$

称为大小是 $n \times m$ 的矩阵，它有 n 行， m 列，当 $m=n$ 时称为方阵，矩阵常用大写字母 $A, B, C, \dots$ 等表示，如记上矩阵为 $A_{n \times m}$ ，也可简记为 $A_{n \times m} = (a_{ij})_{n \times m}$ ，或 $A = (a_{ij})$ 。

1. 加法。当 A, B 是大小相同的两个矩阵时，
则 $A+B \triangleq (a_{ij} + b_{ij})$ ，称为 A 与 B 的和。

2. 数乘。 $CA \triangleq (ca_{ij})$ ， C 为一实数

3. 乘法。设 $A = (a_{ij})$ 是 $n \times m$ 矩阵， $B = (b_{ij})$ 是 $m \times p$ 矩阵，则 $AB \triangleq (\sum_{j=1}^m a_{ij} b_{jk})$ 为一 $n \times p$ 矩阵，称为 A 与 B 的积。

注意：加法及数乘满足交换律、结合律、分配律等，而矩阵乘法满足分配律、结合律，但不满足交换律，即一般 AB 与 BA 是不相同的，这一点应特别注意。

一个 n 维向量可以看成 $n \times 1$ 矩阵，矩阵 A 也可以看成 m 个 n 维向量（即 A 的列向量）排成的阵，

即 $A_{n \times m} = (a_1, a_2, \dots, a_m)$, A 的行向量记为 $a(i)$, 则 $A' = (a(1), a(2), \dots, a(m))$ 。

元素全为 0 的矩阵记作 O , 元素全为 1 的矩阵记作 J , 分号全为 1 的向量记作 $\mathbb{1}$, 它们的大小视上下文而定, 显然, $J = \mathbb{1}\mathbb{1}'$, 又单位阵.

$$I = \begin{pmatrix} 1 & & & 0 \\ & 1 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & 1 \end{pmatrix} = (c_{ij}), \text{ 这里 } c_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{当 } i=j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

五. 逆矩阵和行列式

对方阵 A , 若有 B , 使得 $AB=BA=I$, 则称 B 是 A 的逆矩阵. 记作 A^{-1} . 当 A^{-1} 存在时, 必定唯一, 此时, 称 A 为非奇异阵, 否则称为奇异阵, 注意, $(A^{-1})^{-1}=A$, $(A')^{-1}=(A^{-1})'$, $(AB)^{-1}=B^{-1}A^{-1}$, 那么 A 在什么情况下有逆呢? 下面从两方面加以说明.

对给定的矩阵 $A_{n \times m} = (a_1, a_2, \dots, a_m)$, $R(a_1, a_2, \dots, a_m)$ 的维数记作 $\gamma K A$, 称为 A 的秩, 可以证明, $\gamma K A = \gamma K A'$, 当 A 为 $n \times n$ 方阵时, 若 $\gamma K A = n$, 称 A 为满秩的, 此时, A 必定有逆. 另外, 还要注意, $\gamma K (AB) \leq \min(\gamma K A, \gamma K B)$.

对方阵 A , $|A|$ 表 A 的行列式, 当 $|A| \neq 0$ 时, A 必有逆, 且 $|A| \neq 0 \iff A^{-1}$ 存在 $\iff A$ 为满秩阵 $\iff A$ 为非奇异阵, 今后这几种说法我们将不加区别.

记 $A_{n \times n} = (a_{ij})$ 中 a_{ij} 的代数余子式为 A_{ij} .

則：

$$A^{-1} = \frac{1}{|A|} (A_{ji}) = \frac{1}{|A|} \begin{pmatrix} A_{11} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix}$$

后面的这个矩阵称为 A 的伴随阵，记为 A^* ，即 $A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$ 。
又 A^{-1} 中的元素常用 a^{ij} 表示，即 $A^{-1} = (a^{ij})$ 。

注意： $|A'| = |A|$ ， $|A^{-1}| = |A|^{-1}$ ， $|AB| = |A||B|$ 。

六. 分块求逆

设 A 、 B 大小相同的两个矩阵，并且分块的大小也一致，

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix}$$

则分块矩阵可以类似于矩阵元素一样进行运算，即有：

$$A+B = \begin{pmatrix} A_{11}+B_{11} & A_{12}+B_{12} \\ A_{21}+B_{21} & A_{22}+B_{22} \end{pmatrix}$$

$$CA = \begin{pmatrix} CA_{11} & CA_{12} \\ CA_{21} & CA_{22} \end{pmatrix} \quad \text{这里 } C \text{ 为实数}$$

$$A' = \begin{pmatrix} A'_{11} & A'_{21} \\ A'_{12} & A'_{22} \end{pmatrix}$$

$$\text{若方阵 } A = \begin{pmatrix} A_{11} & 0 \\ 0 & A_{22} \end{pmatrix} \triangleq \begin{pmatrix} A_{11} & \\ & A_{22} \end{pmatrix},$$

$$B = \begin{pmatrix} B_{11} & \\ & B_{22} \end{pmatrix}$$

A 与 B 的大小及分块都相同，则

$$AB = \begin{pmatrix} A_{11}B_{11} & \\ & A_{22}B_{22} \end{pmatrix} \quad \text{特别，}$$

若 A 有逆时, 有 $A^{-1} = \begin{pmatrix} A_{11}^{-1} & \\ & A_{22}^{-1} \end{pmatrix}$.

又若 $A = \begin{pmatrix} A_{11} & 0 \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}$, 则 $|A| = |A_{11}| \cdot |A_{22}|$

今设 $A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \begin{matrix} p \\ q \end{matrix}$, $p+q=n$, A 及 A_{11}

的逆均存在, 容易验证:

$$\begin{pmatrix} I_p & 0 \\ -A_{21}A_{11}^{-1} & I_q \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_p & -A_{11}^{-1}A_{12} \\ 0 & I_q \end{pmatrix} \\ = \begin{pmatrix} A_{11} & 0 \\ 0 & A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} \end{pmatrix} \triangleq \begin{pmatrix} A_{11} & \\ & B \end{pmatrix} \quad (1.1)$$

显然, B^{-1} 也是存在的, 对上式两边分别求逆, 则

$$\begin{pmatrix} I_p & -A_{11}^{-1}A_{12} \\ 0 & I_q \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} I_p & 0 \\ -A_{21}A_{11}^{-1} & I_q \end{pmatrix}^{-1} \\ = \begin{pmatrix} A_{11} & \\ & B \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A_{11}^{-1} & \\ & B^{-1} \end{pmatrix}$$

$$\therefore \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} I_p & -A_{11}^{-1}A_{12} \\ 0 & I_q \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{11}^{-1} & \\ & B^{-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I_p & 0 \\ -A_{21}A_{11}^{-1} & I_q \end{pmatrix} \\ = \begin{pmatrix} A_{11}^{-1} + A_{11}^{-1}A_{12}B^{-1}A_{21}A_{11}^{-1} & -A_{11}^{-1}A_{12}B^{-1} \\ -B^{-1}A_{21}A_{11}^{-1} & B^{-1} \end{pmatrix}$$

或记为:

$$\begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} A_{11}^{-1} & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} A_{11}^{-1}A_{12} \\ -I_q \end{pmatrix} B^{-1} (A_{21}A_{11}^{-1}, -I_q) \quad (1.2)$$

其中 $B = A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12}$,

类似地, 当 A 及 A_{22} 有逆时, 有

$$\begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & A_{22}^{-1} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} -I_p \\ A_{22}^{-1} A_{21} \end{pmatrix} D^{-1} \begin{pmatrix} -I_p & A_{12} A_{22}^{-1} \end{pmatrix} \quad (1.3)$$

其中 $D = A_{11} - A_{12} A_{22}^{-1} A_{21}$

(1.2) 及 (1.3) 式称四块求逆公式。

对 (1.1) 式两边取行列式并类推之, 可得。

$$\left. \begin{aligned} \begin{vmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{vmatrix} &= |A_{11}| \cdot |A_{22} - A_{21} A_{11}^{-1} A_{12}| \\ \text{及} \quad \begin{vmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{vmatrix} &= |A_{22}| \cdot |A_{11} - A_{12} A_{22}^{-1} A_{21}| \end{aligned} \right\} \quad (1.4)$$

例 11. 设 A 为 n 阶非奇异方阵, x, y 均为 n 维向量, α 为非零常数, 试证:

$$(A - \alpha x y')^{-1} = A^{-1} + \frac{\alpha A^{-1} x y' A^{-1}}{1 - \alpha y' A^{-1} x} \quad (1.5)$$

证。对矩阵 $\begin{pmatrix} A & \alpha x \\ y' & 1 \end{pmatrix}$, 分别用 (1.2) 和 (1.3) 式求逆, 并比较左上角的子块即得。

§2 非奇异矩阵

一. 特征根与特征向量

给定一个方阵 $A = (a_{ij})_{n \times n}$, 则 $f(\lambda) = |\lambda I - A|$ 是 λ 的 n 次多项式, 称为 A 的特征多项式, 方程 $|\lambda I - A| = 0$ 称为 A 的特征方程, 特征方程的解, 称为 A 的特征根 (特征值)。显然, n 阶方阵 A 有 n 个特征根 (包括复根), 记作 $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 。

設 λ 是 A 的特征根, 此时 $|\lambda I - A| = 0$, 因而方程
 $(\lambda I - A)x = 0$.

一定有非 0 解. 这个非 0 解称为 A 的属于特征值 λ 的特征向量.

由 $(\lambda I - A)x = 0$, 則 $Ax = \lambda x$, 这就是说, 向量 x 经线性变换 A 之后, 仍与 x 共线. 仅其长度发生变化, 反过来, 若对非 0 向量 x , 有 $Ax = \lambda x$, 則 λ 必是 A 的特征值, x 是 A 的属于特征值 λ 的特征向量.

可以証明:

$$(1) \sum_{i=1}^n \lambda_i = \sum_{i=1}^n a_{ii} \quad (\text{主对角元之和, 称 } A \text{ 的迹})$$

$$(2) |A| = \prod_{i=1}^n \lambda_i \quad (2-1)$$

$$(3) |A| \neq 0 \iff A \text{ 的特征值均不为 } 0.$$

显然, A 与 A' 有相同的特征多次式, 因而有相同的特征根.

二. 特征根, 特征向量的几何意义:

一个 n 阶矩阵可以看作是在 n 维空间中的点的坐标值, 当 $n=2$ 时, 可以看作平面坐标, 如矩阵.

$$A = \begin{pmatrix} 4 & 8 \\ 8 & 4 \end{pmatrix}$$

可以看作: 两个点 $P(4, 8)$, $Q(8, 4)$, 这两点可以设想为位于以坐标原点为中心的椭圆上, A 的特征多次式.

$$f(\lambda) = |\lambda I - A| = \begin{vmatrix} \lambda - 4 & -8 \\ -8 & \lambda - 4 \end{vmatrix} = (\lambda - 4)^2 - 64$$

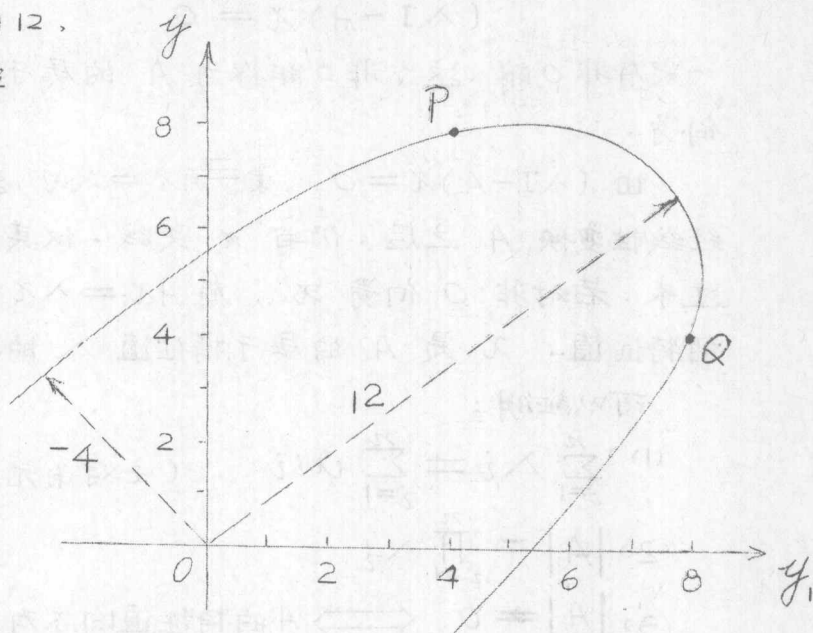
令 $f(\lambda) = 0$, 可得 A 的特征值为 $\lambda_1 = 12$, $\lambda_2 = -4$. 进一步可得相应的特征向量分别是

$$x_1 = (1, 1)', \quad x_2 = (-1, 1)'$$

这时可把特征值看作是上述椭圆的轴的相对长度， λ_1 相当于长轴，长度为12，

λ_2 相当于短轴，位于坐标系负的部分，长为4。

当两点较为靠近时， λ_1 与 λ_2 的值就随之改变，使



长轴变长，短轴更短，当两点到坐标原点的连线互相垂直，而且长度相等时，则特征值就成为通过两点的圆的半径，两特征值的绝对值相等。如：

$$A = \begin{pmatrix} -4 & 8 \\ 8 & 4 \end{pmatrix}$$

其特征方程为：

$$\lambda^2 - 80 = 0$$

特征值为：

$$\lambda_1 = 8.95; \quad \lambda_2 = -8.95$$

三. 迹

对方阵 A ，它的全部特征值的和与全部主对角元的和相等，这个和称为 A 的迹，容易验证，还有如下性质。

$$(1) \operatorname{tr}(A+B) = \operatorname{tr} A + \operatorname{tr} B$$

$$(2) \operatorname{tr} A' = \operatorname{tr} A,$$

$$(3) \text{对常数 } K, \text{ 有 } \operatorname{tr}(KA) = K \operatorname{tr} A,$$

$$(4) \text{对矩阵 } A_{m \times n}, B_{n \times m}, \text{ 有 } \operatorname{tr}(AB)_{m \times m} = \operatorname{tr}(BA)_{n \times n}.$$

对(4)证明如下: 不妨设 $m \geq n$, 考虑行列式.

$$\begin{vmatrix} \lambda I_m & A \\ B & I_n \end{vmatrix} \triangleq g(\lambda)$$

利用(1.4)式, 则.

$$\begin{aligned} g(\lambda) &= |\lambda I_m| \cdot |I_n - B \cdot \lambda^{-1} I_m \cdot A| \cdot (-1)^m \\ &= \lambda^m |I_n - \lambda^{-1} BA| \\ &= \lambda^{m-n} |\lambda I_n - BA|. \end{aligned}$$

$$\text{或 } g(\lambda) = |I_n| |\lambda I_m - A I_n B| = |\lambda I_m - AB|.$$

$$\therefore \lambda^{m-n} |\lambda I_n - BA| = |\lambda I_m - AB|.$$

这说明, 方阵 $(BA)_{n \times n}$ 与 $(AB)_{m \times m}$ 的特征多项式之间仅相差因子 λ^{m-n} , 因而它们的非 0 特征根完全相同, 由定义, 知 $\operatorname{tr} AB = \operatorname{tr} BA$ // 结论(4)是经常用到的, 如.

$\operatorname{tr} AA' = \operatorname{tr} A'A$, $\operatorname{tr} ab' = \operatorname{tr} b'a = b'a$, 从结论(4)的证明中, 我们得到.

定理 1. 对矩阵 $A_{m \times n}, B_{n \times m}$, 则 AB 与 BA 有相同的非 0 特征根.

又若对方阵 A, B , 有非奇异阵 θ , 使得 $B = \theta^{-1} A \theta$, 则称 A 与 B 为相似矩阵, 相似矩阵有相同的特征多项式, 从而有相同的特征根, 因而它们的迹也相同.

又若 ξ 是矩阵 A 的属于特征值 λ_0 的特征向量, 则.

$$\eta = \theta^{-1} \xi$$

是相似矩阵 $\theta^{-1} A \theta$ 的属于特征值 λ_0 的特征向量.

四. 非负定矩阵与正交矩阵

若 $A' = A$, 则称矩阵 A 为对称阵, 设有对称阵 $A_{n \times n}$, 任给向量 $x_{n \times 1}$, 则 $f(x) = x'Ax$ 就是 A 的二次型, 若对任 x , 恒有 $x'Ax \geq 0$, 则称 A 为非负定矩阵, 并记 $A \geq 0$. 对 $A \geq 0$, 若当且仅当 $x = 0$ 时 $x'Ax = 0$ 则称 A 为正定阵, 记为 $A > 0$, 注意, 我们所说之非负定阵及正定阵都是指对称阵而言, 若 A 与 B 是大小相同之方阵, 且 $A \geq 0$, $B \geq 0$, 且 $A - B \geq 0$, 则记 $A \geq B$. 设 A 为对称阵, P 为一满秩阵, 则 $P'AP$ 为对 A 进行的合同变换, 记 $B = P'AP$. 则 $r(B) = r(A)$ 且 $A \geq 0 \iff B \geq 0$.

若对方阵 Γ , 有 $\Gamma^{-1} = \Gamma'$, 则称 Γ 为正交阵, 设正交阵

$$\Gamma = \begin{pmatrix} \gamma_{11} & \gamma_{12} & \cdots & \gamma_{1n} \\ \gamma_{21} & \gamma_{22} & \cdots & \gamma_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \gamma_{n1} & \gamma_{n2} & \cdots & \gamma_{nn} \end{pmatrix} = (\gamma_1 \gamma_2 \cdots \gamma_n) = \begin{pmatrix} \gamma'_{(1)} \\ \gamma'_{(2)} \\ \vdots \\ \gamma'_{(n)} \end{pmatrix}$$

则 (1) $\gamma_i' \gamma_j = \delta_{ij}$.

(2) $\gamma'_{(i)} \gamma_{(j)} = \delta_{ij}$.

(3) 对任 n 维向量 x , $y = \Gamma x$, 有 $y'y = x'x$.

(4) $|\Gamma| = \pm 1$.

(5) Γ' , Γ^{-1} 也都是正交阵. 若 Γ_1 , Γ_2 为正交阵, 则 $\Gamma_1 \Gamma_2$ 也是正交阵.

其中 (1), (2), (3) 也都是正交阵的充分条件.

对任一对称阵 A , 一定存在正交阵 Γ , 使