

多元统计推断

纳拉扬·吉里 著
张尧庭 等 译

一九七九年四月

目 录

序	1
第 I 章 向量与矩阵代数	
1.0 引 言	3
1.1 向 量	3
1.2 矩 阵	6
1.3 矩阵的秩与迹	9
1.4 二次型与正定矩阵	10
1.5 特征根与特征向量	11
1.6 分块矩阵	17
1.7 一些特殊定理	21
1.8 复矩阵	23
习 题	24
参考文献	27
第 II 章 群与一些变换的雅可比行列式	
2.0 引 言	28
2.1 群	28
2.2 群的一些例子	29
2.3 正规子群, 商群, 同态, 同构, 面积	30
2.4 一些变换的雅可比行列式	32
第 III 章 多元分布的概念与统计推断中的不变性	
3.0 引 言	37

Wang/2016

3.1	多元分布	37
3.2	统计假设检验中的不变性	40
3.3	充分性与不变性	52
3.4	无偏性与不变性	53
3.5	不变性与优良检验	54
3.6	最紧检验与不变性	55
	习 题	56
	参考文献	59
第IV章 多元正态分布, 它的性质与特征		
4.0	引 言	60
4.1	多元正态分布 (古典方法)	60
4.2	正态分布的一些特征	69
4.3	复多元正态分布	71
4.4	凝聚椭球与轴	72
4.5	一些例子	74
4.6	回归, 多重相关与偏相关	76
	习 题	80
	参考文献	86
第V章 在多元正态分布中参数及共函数的估计		
5.0	引 言	87
5.1	μ, Σ 的极大似然估计号	88
5.2	μ, Σ 的极大似然估计号的性质	96
5.3	μ, Σ 的极大似然估计号的 Bayes, 极小极大化与可允许性特征	107

习 题	123
参考文献	128

第VI章 基本的多元样本分布

6.0 引 言	129
6.1 非中心 χ^2 、学生化 t 与 F 分布	129
6.2 二次型的分布, Cochran 定理	131
6.3 Wishart 分布	136
6.4 张量积, Wishart 分布的性质	143
6.5 非中心 Wishart 分布	150
6.6 广义方差	151
6.7 Bartlett 分解 (直角坐标) 的分布	152
6.8 Hotelling 的 T^2 分布及一个有关的分布	153
6.9 多重相关系数与偏相关系数的分布	161
习 题	165
参考文献	

第VII章 均值向量的假设检验

7.0 引 言	171
7.1 具有已知协方差阵时均值向量的检验与置信域	172
7.2 具有未知协方差阵时均值向量的检验与置信域	175
7.3 与此的子向量有关的假设检验	207
习 题	211
参考文献	

第VIII章 与协方差阵和均值向量有关的检验

8.0 引 言	214
---------------	-----

8.1	协方差阵等于一个已知矩阵的假设	214
8.2	球形检验	223
8.3	独立性检验与 R^2 -检验	227
8.4	多元一般线性假设	244
8.5	几个协差矩阵的相等性	267
	习 题	279
	参考文献	283
 第 9 章 判别分析		
9.0	引 言	284
9.1	例	286
9.2	判别分析问题的叙述	287
9.3	分成两个多元正态总体之一	294
9.4	分成两个以上多元正态总体	321
9.5	结束语	328
	习 题	328
	参考文献	331
 第 10 章 多元协方差模型		
10.0	引 言	332
10.1	主成分	332
10.2	因子分析	346
10.3	典型相关	354
10.4	时间序列分析	364
	习 题	365
	参考文献	367
	索 引	368

序

临
临

本书是多元分析（特别是使用不变性方法的多元正态分布）理论与应用两个方面的最新介绍。它是为具有大学数学和统计知识的读者编写的。书中各处均用取自应用领域的生动数据加以说明。鉴于多元分析入门教程的一般特点，我们试图多收入一些与特定论题有关的例子与提示。这里介绍的内容是由作者的一个多元分析研究生一年课程的讲稿发已起来的，该讲稿曾在蒙特利尔大学等处多次使用。每章都附有大号有关的问题和完备的文献，每章末尾的习题还收入了有关复多元正态总体的类似结果。

不变性是关于某些变换的对称性的数学术语。不变性的概念在统计推断中由来已久。Hunt 和 Stein 的第二次世界大战结束前夕未出版的著作，即竭力推崇这一概念在统计检验一般类的结构中的应用前景与深远意义。现在不变性概念已成为证明许多统计检验方法的优良性的十分有力的工具。如果一个具有唯一解的问题在某一变换下是不变的，那末这个解在变换下也应当是不变的，这是一个公认的原理。借助不变性讨论多元分析的另一令人信服的理由是，常用的检验法则大部分是以似然比检验原理为基础的；在关于所论参数空间和概率密度函数的一个较弱的限制下，似然比检验对于保持检验问题不变的变换群是几乎不变的。

多元分析这一广阔领域的取材与论述颇不容易。在这里，作者以自己曾在统计方面讲授各种水平的研究生课程及大学课程的经验为指导，亦以自己十五年来在这个领域从事并指导研究

工作的经验为依据。本书介绍了多元分析的基本工具，讨论了它们的理论基础，这样就使读者有可能为在这个领域从事进一步探讨研究作好准备。

第 I 章包括一些有关特征根、特征向量、实和复矩阵的分块子矩阵的特殊结果，还包括在多元分析中常用的关于实和复矩阵的一些特殊定理。

第 II 章讨论群论及对不变统计检验法则的研究颇为有用的有关结果，还给出了一些对推导多元样本分布有用的特殊变换的雅可比行列式。

第 III 章专门讨论多元分布的基本概念和统计假设检验中的不变性原理。对于不变性与充分性，不变性与无偏性，不变性与最优检验，不变性与最紧检验之间的相互关系，本章也作了研究。

第 IV 章通过概率密度函数，通过一个简单的特征值研究实的多元正态分布。第二种方法简化了多元理论，且由此能够从一元理论不经进一步分析即得出适当的推广。本章还包括实多元正态分布、凝聚椭球与轴、回归、多重相关与偏相关等方面的一些特征化。复多元正态分布的类似结果也包括在内。

多元正态分布参数的极大似然估计及其优良性构成了第 V 章的主题。

第 VI 章包括实数情形下基本多元样本分布的系统推导。这些结果的复数情形作为问题列入。

具有已知和未知协方差矩阵的多元正态总体的均值向量的检验法与置信域以及它们的优良性在第 VII 章讨论。

第 VIII 章专门研究与多元正态总体的协方差矩阵和均值向量相联系的检验法的系统推导以及它们的优良性。

第 IX 章包括判别分析的近代论述。判别分析的简要历史也

包括在内。

第五章包括关于复多元正态分布的不同协方差模型及主成分分析。主成分模型，因子模型，典型相关与时间序列也在这里讲述。

我们认为本书宜作为多元分析的基础教材，每周3学时，两学期授完。

第一章 向量与矩阵代数

1.0 引言

多元分析的研究需要向量和矩阵代数的知识，有关向量和矩阵的一些基本结果将在本章讨论。这些结果中有的仅予陈述而不给证明，证明可从 Giri (1974)，Mac Lane 与 Birkoff (1967)，Markus 与 Mine (1967)，Perlis (1952) 或关于矩阵代数的任何课本中获得。

1.1 向量

向量是有序的 p -元组 x_1, \dots, x_p ，记成

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

具体地称为 p -维列向量，为简单起见，称为 p -向量或向量。 x 的转置记为 $x' = (x_1, \dots, x_p)$ 。若一向量的一切分量都是零，称为零向量 0 。几何上，一个 p -向量表示 p -维欧氏空间 E^p 的一个点 $A = (x_1, \dots, x_p)$ 或以 A 为端点的有向线段

\overline{OA} 。全体 p - 向量的集合记为 V^p 。显然若向量的全体分量是实数，则 $V^p = E^p$ 。对于任何两个向量 $x = (x_1, \dots, x_p)'$ 与 $y = (y_1, \dots, y_p)'$ ，我们定义向量和 $x + y = (x_1 + y_1, \dots, x_p + y_p)'$ 并由一常数 a 的数乘为

$$ax = (ax_1, \dots, ax_p)'$$

显然，向量加法是可结合与可交换的法则，即 $x + y = y + x$ ， $(x + y) + z = x + (y + z)$ ，其中 $z = (z_1, \dots, z_p)'$ ，且数乘是一可分配的法则，即对常数 a, b ， $(a + b)x = ax + bx$ 。对于 $x, y \in V^p$ ， $x + y$ 与 ax 也属于 V^p 。因此，对常数 a, b ， $a(x + y) = ax + ay$ ，且 $a(bx) = b(ax) = abx$ 。

号 $x'y = y'x = \sum_1^p x_i y_i$ 。称作 V^p 中两个向量 x, y 的内积。向量 x 与它自身的内积记作 $\|x\|^2 = x'x$ ，其中 $\|x\|$ 称作 x 的范数。范数的一些几何意义是：

- (i) $\|x\|^2$ 是在 V^p 中点 x 到原点的距离的平方，
- (ii) 两点 $(x_1, \dots, x_p), (y_1, \dots, y_p)$ 之间的距离的平方由 $\|x - y\|^2$ 给出，
- (iii) 两个向量 x, y 之间的夹角 θ 由 $\cos \theta = (x'/y'x) / (y'/y)$ 给定。

定义 1.1.1 正交向量 V^p 中两个向量 x, y 是正交的，当且仅当 $x'y = y'x = 0$ 。 V^p 中的向量组是正交的，如果其中的向量两两正交。

几何上看，两个向量 x, y 正交，当且仅当 x, y 的夹角是 90° 。一个正交向量 x ，如果 $\|x\|^2 = 1$ ，称为标准正交向量。

定义 1.1.2 向量的投影 $x, y \in V^p$ ， x 在 y ($\neq 0$) 上的投影为 $\|y\|^{-2} (x'y)y$ 。

若 $\overline{OA} = x$ ， $\overline{OB} = y$ ，且 P 是点 A 到 OB 的垂足，则 $\overline{OP} = \|y\|^{-2} (x'y)y$ ，其中 O 是 E^p 的原点。对于两个正交的向量 $x,$

y , x 到 y 上的投影为零。

定义 1.1.3 V^p 的一组向量 $\alpha_1, \dots, \alpha_R$, 如果无一向量能表示成其它向量的线性组合, 则称为是线性无关的。

于是, 若 $\alpha_1, \dots, \alpha_R$ 线性无关, 则不存在不全为零的常数 C_1, \dots, C_R , 满足 $C_1\alpha_1 + \dots + C_R\alpha_R = 0$. 可以验证 V^p 中的一组正交向量是线性无关的。

定义 1.1.4 由一个向量组张成的向量空间 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_R$ 是 V^p 中向量组, 则由一切能表示成 $\alpha_1, \dots, \alpha_R$ 的线性组合的向量与零向量构成的集合叫做由 $\alpha_1, \dots, \alpha_R$ 张成的向量空间 V .

于是, 若 $\alpha, \beta \in V$, 则对常数 a, b , $a\alpha + b\beta$ 与 $a\alpha$ 也属于 V . 此外, 由 $\alpha_1, \dots, \alpha_p \in V$, $\alpha_1, \dots, \alpha_p$ 的任何线性组合也属于 V^p , 故得 $V \subset V^p$. 所以 V 是 V^p 的线性子空间。

定义 1.1.5 向量空间的基 向量空间 V 的基就是张成 V 的线性无关向量组。

V^p 中单位向量 $\varepsilon_1 = (1, 0, \dots, 0)'$, $\varepsilon_2 = (0, 1, 0, \dots, 0)'$, \dots , $\varepsilon_p = (0, \dots, 0, 1)'$ 形成 V^p 的基。

如果 $\alpha_1, \dots, \alpha_R$ 张成 V , 则 $\alpha_1, \dots, \alpha_R$ 的子集形成 V 的基。

定理 1.1.1 每个向量空间 V 都有基, 且 V 的两个基有同样多个元素。

定理 1.1.2 设向量空间 V 由向量 $\alpha_1, \dots, \alpha_R$ 张成。任一元素 $\alpha \in V$ 能唯一地表示成 $\alpha = \sum_{i=1}^R C_i \alpha_i$ (C_1, \dots, C_R 不全为零的常数), 当且仅当 $\alpha_1, \dots, \alpha_R$ 是 V 的基。

定义 1.1.6 向量的坐标 若 $\alpha_1, \dots, \alpha_R$ 是向量空间 V 的基, 且若 $\alpha \in V$ 被唯一地表示为 $\alpha = \sum_{i=1}^R C_i \alpha_i$, C_1, \dots, C_R 是常数, 则向量 α 的系数 C_i 称作 α 关于基 $\alpha_1, \dots, \alpha_R$ 的第 i 个坐标。

定义 1.1.7 向量空间的秩 向量空间的基中向量的个数

称作 V 的秩或维数。

1.2 矩 阵

定义 1.2.1 矩阵 实矩阵 A 是元素 a_{ij} (实数) 的一个有次序的矩形排列

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1q} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{p1} & \cdots & a_{pq} \end{pmatrix} \quad (1.1)$$

且记为 $A_{p \times q} = (a_{ij})$ 。

p 行 q 列的矩阵称作 $p \times q$ 维 (p 乘 q) 矩阵, 行数总写在前面。若 $p = q$, 则称之为 p 维方阵。 p - 维列向量是 $p \times 1$ 维矩阵。同样维数的两个矩阵 $A_{p \times q}$, $B_{p \times q}$, 如果 $a_{ij} = b_{ij}$, $i = 1, \dots, p$, $j = 1, \dots, q$, 则称它们是相等的 (记作 $A = B$)。如果 a_{ij} 全为零, 则称 A 为零矩阵, 记为标体的零 — 0 。
 $p \times q$ 维矩阵 A 的转置是 $q \times p$ 维矩阵 A' 。

$$A' = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{p1} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{1q} & \cdots & a_{pq} \end{pmatrix} \quad (1.2)$$

它是由 A 的行列交换而得到的。显然 $(A')' = A$ 。方阵 A 若有 $A = A'$ 则称为是对称的, 若 $A = -A'$, 就是反对称的。反对称矩阵的对角线元素是零。有时我们用记号 " $p \times q$ 维矩阵" A 而不用 $A_{p \times q}$ 。

对任意两个同样维数 $p \times q$ 的矩阵 $A = (a_{ij})$ 与 $B = (b_{ij})$, 我们定义矩阵和 $A + B$ 为 $p \times q$ 维矩阵 $(a_{ij} + b_{ij})$ 。矩阵 $A - B$ 看作与 $A + B$ 意义相同, 只是在用 (+) 号的地方改用 (-) 号。显然 $(A + B)' = A' + B'$, $A + B = B + A$, 且对任意

三个矩阵 A, B, C , 有 $(A+B)+C = A+(B+C)$. 于是矩阵和运算是可交换和可结合的.

对任一矩阵 A 和任一常数 C , 数乘 CA 定义为 $CA = AC = (Ca_{ij})$. 显然 $(CA)' = CA'$, 数乘是可分配的运算.

两个矩阵 $A_{p \times q} = (a_{ij})$ 与 $B_{q \times r} = (b_{ij})$ 的矩阵积是矩阵

$$C_{p \times r} = AB = (c_{ij}), \text{ 其中}$$

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^q a_{ik} b_{kj}, \quad i=1, \dots, p, \quad j=1, \dots, r.$$

(1.3)

积 AB 当 A 的行数等于 B 的列数时才有定义, 一般地 $AB \neq BA$.

此外, $(AB)' = B'A'$. 当积都有定义时矩阵的积是满足分配律和结合律的, 即对任意三个矩阵 A, B, C ,

$$(i) \quad A(B+C) = AB + AC \quad (\text{分配律}),$$

$$(ii) \quad (AB)C = A(BC) \quad (\text{结合律}).$$

定义 1.2.2 对角阵 如果一个方阵的对角线以外的元素都是零, 则称方阵为对角阵.

定义 1.2.3 单位阵 对角线元素全是 1 的对角阵, 称作单位阵, 记为 I .

$$\text{对任一方阵 } A, \quad AI = IA = A.$$

定义 1.2.4 三角阵 A 是方阵, 如果 $j < i$ 时, $a_{ij} = 0$, 则称 A 为上三角阵, 如果 $j > i$ 时, $a_{ij} = 0$, 则称 A 为下三角阵.

定义 1.2.5 正交阵 A 是方阵, 如果 $AA' = A'A = I$, 则称 A 为正交阵.

对应于任意 $p \times p$ 维方阵有一个数 $|A|$, 或 $\det A$, 称作 A 的行列式, 定义为

$$|A| = \sum_{\pi} \epsilon(\pi) a_{1\pi(1)} a_{2\pi(2)} \dots a_{p\pi(p)}, \quad \dots \quad (1.4)$$

其中 π 取遍列指标 $(1, 2, \dots, p)$ 的全 $p!$ 个置换, $\delta(\pi) = 1$, 当从标准次序到 $\pi(1), \dots, \pi(p)$ 逆序的个数是偶数时; $\delta(\pi) = -1$, 当这种逆序的个数是奇数时。在一个实际的置换中, 逆序的个数就是将一个元素放到按标准次序 $1, 2, \dots, p$ 应在它前面的数的后面去的总次数。从本章起, 我们统一用符号 $\det A$ 表示行列式, 把 $\|$ 当作绝对值的符号。

定义 1.2.6 子式与代数余子式 对任一 $p \times p$ 维矩阵 $A = (a_{ij})$, 元素 a_{ij} 的子式是划去 A 的 i 行与 j 列后所形成的矩阵的行列式, 以 $(-1)^{i+j}$ 乘 a_{ij} 的子式得到的量, 称作 a_{ij} 的代数余子式, 记为 A_{ij} 。

其 对角线元素 也是 A 的对角线元素的 (A 的) $i \times i$ 维子矩阵的行列式称作 A 的 i 阶主子式。领先的主子式集就是阶分别为 $1, 2, \dots, p$ 的 p 个主子式的集合, 其中 i 阶主子式的矩阵是 $i+1$ 阶主子式的矩阵的子矩阵, $i = 1, \dots, p-1$ 。

容易验证, 对任一 $p \times p$ 维方阵 $A = (a_{ij})$,

$$|A| = \sum_{j=1}^p a_{ij} A_{ij} = \sum_{i=1}^p a_{ij} A_{ij}, \dots \dots \dots (1.5)$$

而对 $j \neq j', i \neq i'$,

$$\sum_{i=1}^p a_{ij'} A_{ij'} = \sum_{j=1}^p a_{ij'} A_{ij'} = 0. \dots \dots \dots (1.6)$$

此外, 若 A 对称, 则 $A_{ij} = A_{ji}$ 对一切 i, j 成立。对一具有对角线元素 a_{ii} 的 $p \times p$ 维三角阵或对角阵 A , $|A| = \prod_{i=1}^p a_{ii}$ 。如果 A 的任二列 (或行) 交换, 则 $|A|$ 只改变符号; 若 A 的二列 (或行) 相等或成比例, 则 $|A| = 0$ 。

定义 1.2.7 非奇异阵 A 是方阵, 若 $|A| \neq 0$, 则称 A 是非奇异阵。若 $|A| = 0$, 则称 A 为奇异阵。

非奇异阵的列与行都是线性无关的。因为对任二方阵 A, B , $|AB| = |A||B|$, 我们得到两个非奇异阵的积是非奇异阵。然而两个非奇异阵的和不一定非奇异阵。这样一个平庸的例子就是 $A = -B$, 其中 A, B 都是非奇异阵。

定义 1.2.8 逆矩阵 $p \times p$ 维非奇异阵 A 的逆是唯一的矩阵 A^{-1} , 使得 $A^{-1}A = AA^{-1} = I$ 。

设 A_{ij} 是 A 的元素 a_{ij} 的代数余子式, 且

$$C = \begin{pmatrix} \frac{A_{11}}{|A|} & \dots & \frac{A_{1p}}{|A|} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{A_{p1}}{|A|} & \dots & \frac{A_{pp}}{|A|} \end{pmatrix}, \quad (1.7)$$

从 (1.6) 与 (1.7) 我们得 $AC = I$. 因此 $A^{-1} = C$. 矩阵的逆仅对非奇异阵有定义. 且若 A 是对称的则 A^{-1} 也是对称的. 此外 $|A^{-1}| = (|A|)^{-1}$, $(A^{-1})^{-1} = A$ 且 $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$.

1.3 矩阵的秩与迹

设 A 是 $p \times q$ 维矩阵. 设 $R(A)$ 是由 A 的行所张成的向量空间, $C(A)$ 是由 A 的列所张成的向量空间. 空间 $R(A)$ 称作 A 的行空间, 且它的秩 $r(A)$ 叫作 A 的行秩. 空间 $C(A)$ 称作 A 的列空间, 而它的秩 $c(A)$ 叫作 A 的列秩. 对任何矩阵 A , $r(A) = c(A)$.

定义 1.3.1 矩阵的秩 矩阵 A 的行秩与列秩的共同值称作矩阵的秩, 且记为 $p(A)$.

对任意 $p \times q$ 维矩阵, 若 $q < p$, $p(A)$ 可从 0 到 q 变化. 如果 $p(A) = q$, 则 A 称作满秩矩阵. 零矩阵 O 的秩是 0.

对任意两个依 AB 有定义的矩阵 A, B , AB 的列是 A 的列的线性组合。于是 AB 的线性无关的列的个数不能超过 A 的线性无关的列的个数, 因此 $\rho(AB) \leq \rho(A)$ 。类似地, 考虑 AB 的行可论证 $\rho(AB) \leq \rho(B)$ 。因此 $\rho(AB) \leq \min(\rho(A), \rho(B))$ 。

定理 1.3.1 若 A, B, C 分别是 $p \times q$ 维, $p \times p$ 维, $q \times q$ 维矩阵, 且 B, C 是非奇异阵^① 则 $\rho(A) = \rho(AC) = \rho(BA) = \rho(BAC)$ 。

定义 1.3.2 矩阵的迹 $p \times p$ 维方阵 $A = (a_{ij})$ 的迹定义为它的对角线元素的和, 记为 $\text{tr} A = \sum_{i=1}^p a_{ii}$ 。

显然 $\text{tr} A = \text{tr} A'$, $\text{tr}(A+B) = \text{tr}(A) + \text{tr}(B)$, 此外 $\text{tr} AB = \text{tr} BA$, 只要 AB, BA 均有定义。因此对任何正交矩阵 θ , $\text{tr} \theta' A \theta = \text{tr} A \theta \theta' = \text{tr} A$ 。

1.4 二次型和正定矩阵

实变数 x_1, \dots, x_p 的二次型是一个形如 $Q = \sum_{i=1}^p \sum_{j=1}^p a_{ij} x_i x_j$ 的表示式, 其中 a_{ij} 是实常数。

记 $x = (x_1, \dots, x_p)'$, $A = (a_{ij})$, 我们可记 $Q = x' A x$, 不失一般性, 我们可取二次型 Q 中的矩阵 A 是对称阵。因 Q 是实数, 有

$$Q = Q' = x' A' x = \frac{1}{2} (Q + Q') = x' \left(\frac{A + A'}{2} \right) x,$$

且 $\frac{1}{2} (A + A')$ 是对称阵。

定义 1.4.1 正定阵 一个方阵 A 或相应的二次型 $x' A x$, 若对一切 $x \neq 0$ 都有 $x' A x > 0$, 则称为正定的。如果对一切 x , 都有 $x' A x \geq 0$, 则称为半正定的。

① B, C 是非奇异阵这一条件是我们加的。无此条件, 定理显然不能成立。——译者注。

矩阵 A 或相应的二次型 $x'Ax$ ，当 $-x'Ax$ 是正定或半正定时，分别称为负定的或半负定的。

例 1.4.1

$$\begin{aligned}
 (\lambda_1, \lambda_2) \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 3 \end{pmatrix} (\lambda_1, \lambda_2)' &= 2\lambda_1^2 + 2\lambda_1\lambda_2 + 3\lambda_2^2 \\
 &= 2\left(\lambda_1 + \frac{1}{2}\lambda_2\right)^2 + \frac{5}{2}\lambda_2^2 > 0
 \end{aligned}$$

对一切 $\lambda_1 \neq 0$ 或 $\lambda_2 \neq 0$ 成立，因此矩阵 $\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}$ 是正定的。

1.5 特征根与特征向量

$p \times p$ 维的方阵 $A = (a_{ij})$ 的特征根，就是特征方程

$$|A - \lambda I| = 0 \quad (1.8)$$

的根，其中 λ 是实的^①。显然，这是 λ 的 p 次方程，故恰好有 p 个根。如果 A 是对角阵，则其 diagonal 元素就是它的特征根。一般地，可将 (1.8) 写成

$$(-\lambda)^p + (-\lambda)^{p-1}S_1 + (-\lambda)^{p-2}S_2 + \dots + (-\lambda)S_{p-1} + |A| = 0 \quad (1.9)$$

其中 S_i 是 A 的一切 i 阶主子式的和。特别有 $S_1 = \text{tr}A$ ，于是 A 的特征根的积等于 $|A|$ ， A 的特征根的和等于 $\text{tr}A$ ，满足

$$(A - \lambda I)x = 0 \quad (1.10)$$

的非零向量 $x = (\lambda_1, \dots, \lambda_p)'$ 称作矩阵 A 关于特征根 λ 的特征向量。很明显，若 x 是矩阵 A 关于特征值 λ 的特征向量，则任一数乘 Cx ($C \neq 0$)，也是 A 关于特征值 λ 的特征向量。因为对任何 $p \times p$ 维正交矩阵 θ ，

① 这里的 λ 可以取复数。否则下面有 p 个根的结论就不一定成立。——译者注。

$$|\theta A \theta' - \lambda I| = |\theta A \theta' - \lambda \theta \theta'| = |A - \lambda I|,$$

矩阵 A 的特征根关于变换 $A \rightarrow \theta A \theta'$ 是保持不变的。

定理 1.5.1 如果 A 是 ($p \times p$ 阶的) 实对称矩阵, 则它的特征根都是实数。

证明 设 λ 是 A 的复特征根, 且设 $x + iy$, $x = (x_1, \dots, x_p)'$, $y = (y_1, \dots, y_p)'$ 是关于 λ 的特征向量 (复的)。则由 (1.10)

$$A(x + iy) = \lambda(x + iy), \quad (x - iy)' A(x + iy) = \lambda(x'x + y'y),$$

但是

$$(x - iy)' A(x + iy) = x'Ax + y'Ay,$$

因此我们得到 λ 必定是实数。证完。

注意 关于复特征根的特征向量 Z 一定是复的, 否则从 $AZ = \lambda Z$ 会推出实向量等于复向量。

定理 1.5.2 一个对称矩阵的关于不同特征根的特征向量是正交的。

证明 设 λ_1, λ_2 是对称 (实) 矩阵 A 的两个不同的特征根, 且设 $x = (x_1, \dots, x_p)'$, $y = (y_1, \dots, y_p)'$ 分别是关于 λ_1, λ_2 的特征向量, 则

$$Ax = \lambda_1 x, \quad Ay = \lambda_2 y.$$

所以

$$y'Ax = \lambda_1 y'x, \quad x'Ay = \lambda_2 x'y.$$

于是

$$\lambda_1 x'y = \lambda_2 x'y$$

因为 $\lambda_1 \neq \lambda_2$, 故得 $x'y = 0$ 。证完。

设 λ 是对称正定矩阵 A 的特征根, 设 x 是关于 λ 的特征向量, 则