

向量,记作 vec(X),即

$$\operatorname{vec}(\boldsymbol{X}) = \begin{pmatrix} \boldsymbol{x}_1 \\ \boldsymbol{x}_2 \\ \vdots \\ \boldsymbol{x}_q \end{pmatrix}$$
 (3.5.3)

称"vec"为**拉直运算**。当 X 是 p 阶对称矩阵时,因  $x_{ij} = x_{ji}$ ,故只需取其下三角部分组成一个缩减了的长向量,记作 vech(X),即

$$\operatorname{vech}(\boldsymbol{X}) = (x_{11}, \dots, x_{p1}, x_{22}, \dots, x_{p2}, \dots, x_{p-1, p-1}, x_{p, p-1}, x_{pp})'$$
(3.5.4)

随机矩阵 X 的分布是指 vec(X)或(当 X'=X 时) vech(X)的分布,拉直运算将矩阵分布问题转化为了向量分布的问题,这就方便了对问题的研究。

设随机向量  $x_1, x_2, \dots, x_n$ 独立同分布于  $N_p(\mathbf{0}, \Sigma), \Sigma > 0, n \geqslant p$ ,则 p 阶矩阵  $W = \sum_{i=1}^n x_i x_i'$  的分布称为自由度为n 的(p 阶) **威沙特**(Wishart) 分布,记作  $W_p(n, \Sigma)$ 。当 p = 1,

$$\Sigma = \sigma^2 = 1$$
 时,显然有  $W = \sum_{i=1}^n x_i^2 \sim \chi^2(n)$ ,即有 
$$W_1(n,1) = \chi^2(n)$$
 (3.5.5)

因此,威沙特分布是卡方分布在多元场合下的一种推广。

从上述定义出发容易推得威沙特分布具有如下性质:

(1) 设
$$W_i \sim W_p(n_i, \Sigma), i=1,2,\cdots,k$$
,且相互独立,则
$$W_1 + W_2 + \cdots + W_k \sim W_p(n_1 + n_2 + \cdots + n_k, \Sigma)$$
(3.5.6)

(2) 设 $W \sim W_p(n, \Sigma)$ , C为 $q \times p$ 常数矩阵,则

$$CWC' \sim W_{g}(n, C\Sigma C') \tag{3.5.7}$$

设 $x_1,x_2,\cdots,x_n$ 是取自 $N_p(\mu,\Sigma),\Sigma>0$ 的一个样本,n>p,则可以证明 $,\bar{x}$ 和S相互独立,且有

$$(n-1)\mathbf{S} \sim \mathbf{W}_{b}(n-1, \mathbf{\Sigma}) \tag{3.5.8}$$

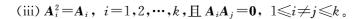
# \* § 3.6 二次型分布

设  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_p)' \sim N_p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{I})$ ,即  $x_1, x_2, \dots, x_p$  相互独立,且  $x_i \sim N(\mu_i, 1)$ , i = 1,  $2, \dots, p$ ,则  $\mathbf{x}'\mathbf{x} = x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_p^2$  的分布称为非中心的卡方分布,记作  $\mathbf{x}'\mathbf{x} \sim \chi^2(p, \lambda)$ ,其中  $\lambda = \boldsymbol{\mu}'\boldsymbol{\mu} = \mu_1^2 + \mu_2^2 + \dots + \mu_p^2$  称为非中心参数。当  $\lambda = 0$  时, $\chi^2(p, \lambda)$  就化为  $\chi^2(p)$ 。下面我们列举出二次型分布的一些性质。

- (1) 设 $x \sim N_p(\mathbf{0}, \mathbf{I}), \mathbf{A}' = \mathbf{A}, \cup \mathbf{M}, \mathbf{X}' = \mathbf{A}, \cup \mathbf{M}, \mathbf{X}' = \mathbf{A}$ 。
- (2) 设 $x \sim N_p(\mathbf{0}, \mathbf{I}), A_i' = A_i, i = 1, 2, 则 x' A_1 x 和 x' A_2 x 相互独立, 当且仅当 <math>A_1 A_2 = \mathbf{0}$ 。
- (3) 设  $\mathbf{x} \sim N_p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{I})$ ,  $\mathbf{A}_i' = \mathbf{A}_i$ ,  $q_i = \mathbf{x}' \mathbf{A}_i \mathbf{x}$ ,  $i = 1, 2, \dots, k$ , 其中  $\sum_{i=1}^k \mathbf{A}_i = \boldsymbol{I}$ , 则如下三个命题是相互等价的:
  - (i)  $q_1,q_2,\dots,q_k$  相互独立,且均服从非中心的卡方分布;

(ii) 
$$\sum_{i=1}^{k} \operatorname{rank}(\mathbf{A}_i) = p$$
;





## 小 结

- \*1.多元正态分布有非退化的和退化的两种,前者存在概率密度,后者不存在概率密度, 是一个奇异型的分布。
- \* 2.利用 § 3.2 中的性质(1)和(2)可以给出多元正态分布的另两个等价定义,即用特征函数定义和用 x 分量的一切线性组合均为正态变量的性质定义。
- 3.多元正态概率密度的等高面(p=2 时为等高线)是一个(超)椭球曲面(p=2 时为一条椭圆曲线)。
  - 4.多元正态变量的线性变换、边缘分布和条件分布仍是(多元)正态的。
  - 5.维数相同的独立多元正态变量的线性组合仍为多元正态变量。
  - 6.对多元正态变量来说,其子向量间的不相关性与独立性是等价的。
- 7.极大似然估计是一种参数方法。若总体的分布类型已知,则常采用该方法。它的优点 在于能够较充分地利用总体分布类型的信息,并常使获得的估计量有较好的性质。
- 8.评价估计量的好坏有这样四个常用准则:无偏性、有效性、一致性和充分性。对于多元正态分布, $(\bar{x}, S)$  是 $(\mu, \Sigma)$ 的一致最优无偏估计、一致估计和充分估计量。
- 9.复相关系数度量了一个随机变量 y 和一组随机变量  $x_1, x_2, \dots, x_p$  之间相关关系的强弱,它也是 y 和用  $x_1, x_2, \dots, x_p$  对 y 的最优线性预测的相关系数。复相关可看成是(将在第十章介绍的)典型相关的一个特例。
- 10.偏相关系数度量了剔除给定变量的(线性)影响(或控制给定变量)之后变量间的相关性。对于多元正态变量,偏相关系数与条件相关系数是相同的,此时的条件相关系数与已知条件变量的取值无关,这是多元正态分布的一个特点。
- 11.偏相关系数为零,并不意味着相关系数为零,反之亦然;偏相关系数和相关系数未必同号;偏相关系数和相关系数之间孰大孰小没有必然的结论。
- 12.在本章的统计推断中,通常要求样本容量 n 要大于总体的维数 p,否则样本协方差矩阵 S 将是退化的。对于多元正态总体, $n > p \Leftrightarrow S > 0$ (以概率 1 成立)。
- 13.对于多元正态总体, $\bar{x}$  和S 相互独立, $\bar{x}$  和(n-1)S 的抽样分布分别为多元正态分布和威沙特分布。对于非多元正态总体,根据多元中心极限定理,在大样本情形下, $\bar{x}$  的抽样分布可用正态来近似。这些结论都可看作是一元情形向多元情形的直接推广。

## 附录 3-1 SAS 的应用

以下我们利用例 3.4.2 中的数据来介绍 SAS 9.3 的一些应用,包括使用编程和菜单两种不同途径来获得相关分析的一些结果,以及对数据所作的两种图形表示。建议未接触过 SAS 菜单系统的读者参阅参考文献[18]中的附录 5-1。

### 一、用编程作相关分析

### SAS 程序:

proc corr data=sasuser.examp342 cov;

var x1-x7;