

1380248

多元统计分析讲义

(研究生教材)

(下册)

暨南大学
数学系资料

山西大学数学系概率统计教研室

一九八〇年七月

0.4.2.4.8

多元统计分析讲义

(研究生教材)

(第二版)

清华大学出版社

清华大学出版社

清华大学出版社

0212.4
713
2

阅 卷
百

1980248

第五章 基本多元抽样分布

§ 5.0 引言

这一章讨论一些与多元正态分布有关的基本分布。检验多元正态总体参数的假设所需的其它多元统计量的分布将在有关的地方导出。为了加深理解和今后参考，我们也将简要介绍非中心 χ^2 -分布，非中心学生氏 t -分布和非中心 F -分布。这些分布的推导读者可参看 Giri (1974)。

§ 5.1 非中心 χ^2 -, 非中心学生氏 t -和非中心 F -分布

5.1.1 非中心 χ^2 -分布

设 $X_1, \dots, X_N$ 是独立正态随机变量, $E(X_i) = \mu_i$, $\text{Var}(X_i) = \sigma_i^2$, $i = 1, \dots, N$ 。则随机变量

$$Z = \sum_{i=1}^N \frac{X_i^2}{\sigma_i^2}$$

暨南大学
数学系资料

有下述概率密度函数

$$f_Z(z|\delta^2) = \begin{cases} \frac{\exp\{-\frac{1}{2}(\delta^2 + z)\} z^{(N/2-1)}}{\sqrt{\pi} 2^{N/2}} & \\ 0 & \text{其它} \\ \sum_{j=0}^{\infty} \frac{(\delta^2)^j z^j \Gamma((j+\frac{1}{2}))}{(2j)! \Gamma(N/2+j)} & z \geq 0, \end{cases}$$

..... (5.1)

其中 $\delta^2 = \sum_{i=1}^N (\mu_i^2 / \sigma_i^2)$ 。它称为具有 N 个自由度和非中心参数

δ^2 的非中心 χ^2 -分布。这样的随机变量 Z 常常记为 $\chi^2_N(\delta^2)$ 。

Z 的特征函数是 (t 是实数)

$$\Phi_Z(t) = E(e^{itZ}) = (1-2it)^{-N/2} \exp\{it\delta^2/(1-2it)\}, \quad \dots\dots\dots (5.2)$$

其中 $i = (-1)^{1/2}$ 。由此得到, $Y_1 \dots Y_R$ 是独立非中心 χ^2 随机变量 $\chi^2_{N_i}(\delta^2_{i1})$, $i=1, \dots, R$, 则 $\sum_{i=1}^R Y_i$ 是一个

$\chi^2_{\sum_{i=1}^R N_i}(\sum_{i=1}^R \delta^2_{i1})$ 变量。此外

$$E(\chi^2_N(\delta^2)) = N + \delta^2, \quad \text{Var}(\chi^2_N(\delta^2)) = 2N + 4\delta^2. \quad \dots\dots\dots (5.3)$$

由于对任意整数 K

$$\Gamma(2R+1)/\pi = 2^{2R} \Gamma(R + \frac{1}{2}) \Gamma(R+1), \quad \dots\dots\dots (5.4)$$

我们可将 $f_Z(Z|\delta^2)$ 写为

$$f_Z(Z|\delta^2) = \sum_{R=0}^{\infty} p_K(R) f_{\chi^2_{N+2R}}(Z), \quad \dots\dots\dots (5.5)$$

其中 $p_K(R)$ 是以 $\frac{1}{2}\delta^2$ 为参数的 poisson 随机变量 K 的概率分布, $f_{\chi^2_{N+2R}}(Z)$ 是具有 $N+2R$ 个自由度的中心 χ^2 -随机变量的概率密度函数。

5.1.2 非中心学生氏 t -分布

设 X 是有均值 μ 方差 σ^2 的正态随机变量, Y/σ^2 为具有 n 个自由度的 χ^2 -变量, X 与 Y 互相独立, 令 $t = \sqrt{n}X/\sqrt{Y}$, 则 t 的概

率密度函数为

$$f_t(t|\lambda) = \begin{cases} \frac{n^{n/2} \exp\{-\frac{1}{2}\lambda^2\}}{(n+t^2)^{(n+1)/2} \sqrt{n} \Gamma(\frac{n}{2})} \\ 0 \end{cases} \quad \text{其它,}$$

$$\sum_{j=0}^{\infty} \frac{\Gamma((n+j+1)/2) \lambda^j}{j!} \left(\frac{2t^2}{n+t^2}\right)^{j/2}, \quad -\infty < t < \infty,$$

..... (5.6)

其中 $\lambda = \mu/\sigma$ ，这个 t 的分布便是具有 n 个自由度和非中心参数 λ 的非中心 t -分布。

5.1.3 非中心 F-分布

设随机变量 X 是一个 $x_m^2(\delta^2)$ 变量，随机变量 y 是一个 x_n^2 变量，而且互相独立，令

$$F = \frac{n}{m} \frac{x_m^2(\delta^2)}{x_n^2}$$

F 便是服从非中心 F -分布，它的概率密度函数为

$$f_F(z) = \begin{cases} \frac{m}{n} \exp(-\frac{1}{2}\delta^2) \sum_{j=0}^{\infty} \frac{(\delta^2/2)^j \Gamma((m+n)/2 + j)}{\Gamma(m/2 + j) \Gamma(n/2)} \\ 0 \end{cases} \quad \text{其它.}$$

$$\frac{((m/n)Z)^{m/2+j-1}}{(1+(m/n)Z)^{(m+n)/2+j}}$$

$Z \geq 0; \dots\dots\dots (5.7)$

§ 5.2 二次型的分布, Cochran 定理

定理 5.2.1 设 $X = (X_1 \cdots X_p)'$ 是具有均值 μ 和对称正定协方差阵 Σ 的正态随机向量, 设

$$X' \Sigma^{-1} X = Q_1 + Q_2 + \cdots + Q_R \cdots (5.8)$$

其中 $Q_i = X' A_i X$, A_i 的秩为 P_i , $i = 1, \cdots, R$. 则 Q_i 互相独立且遵从具有 P_i 个自由度和非中心参数为 $\mu' A_i \mu$ 的非中心 $\chi^2_{P_i}$ ($\mu' A_i \mu$) 分布, 当且仅当 $\sum_{i=1}^R P_i = P$, 这时 $\mu' \Sigma^{-1} \mu = \sum_{i=1}^R \mu' A_i \mu$

证明, 由于 Σ 是对称正定的, 因此存在非奇异阵 C 使得 $\Sigma = C C'$. 令 $y = C^{-1} X$, 显然 y 遵从以 $v = C^{-1} \mu$ 为均值以 I (单位阵) 为协方差阵的 P -元正态分布. 从 (5.8) 我们得

$$y' y = y' B_1 y + \cdots + y' B_R y \cdots (5.9)$$

其中 $B_i = C' A_i C$. 因为 C 非奇异, 所以 $r_k(A_i) = r_k(B_i)$, $i = 1 \cdots R$.

显然, 如果我们能证明 $y' B_i y$ $i = 1, \cdots, R$ 互相独立且遵从非中心的 $\chi^2_{P_i}$ 分布 $\chi^2_{P_i}(v' B_i v)$ 的充要条件是 $\sum_{i=1}^R P_i = P$ 而且这时 $v' v = \sum_{i=1}^R v' B_i v$ 那么定理也就证明了.

为此, 我们假设 $y' B_i y$ $i = 1, \cdots, R$ 是互相独立的, 分别遵从 $\chi^2_{P_i}(v' B_i v)$ 分布, 则 $\sum_{i=1}^R y' B_i y$ 的分布为非中心的

$\chi^2_{\sum_{i=1}^R P_i}(\sum_{i=1}^R v' B_i v)$ 分布. 由于 $y' y$ 的分布为 $\chi^2_P(v' v)$ 而且

(5.9) 成立。从特征函数的唯一性便得到 $\sum_{i=1}^R P_i = P$ ，而且 $V'V = \sum_{i=1}^R V'B_iV$ 。这就证明了定理的必要性部分。

现证充分性。设 $\sum_{i=1}^R P_i = P$ 由于 Q_i 是秩为 P_i (B_i 的秩) 的 Y 的二次型，由定理 1.5.8. Q_i 能表为

$$Q_i = \sum_{j=1}^{P_i} z_{ij}^2 \dots\dots\dots (5.10)$$

其中 z_{ij} 是 $Y_1 \dots Y_p$ 的线性函数。设

$$z = (z_{11} \dots z_{1P_1} \dots z_{R1} \dots z_{RP_R})'$$

是一个向量，维数为 $\sum_{i=1}^R P_i = P$ 。则

$$Y'Y = \sum_{i=1}^R Q_i = z'\Delta z, \dots\dots\dots (5.11)$$

其中 Δ 是一个对角线元素为 +1 或 -1 的 $p \times p$ 维对角矩阵。设 $z =$

AY 是把正定二次型 $Y'Y$ 变到 $z'\Delta z$ 的线性变换。由于

$$Y'Y = z'\Delta z = Y'A'\Delta AY \dots\dots\dots (5.12)$$

对 Y 的一切值成立，所以有 $A'\Delta A = I$ 。也就是说， A 是非奇异的，因此 $z'\Delta z$ 是正定的，所以 $\Delta = I$ ， $A'A = I$ 。由于 A 是正交阵以及 Y 服从均值为 V 协方差阵为 I 的 P 维正态分布， z 的分量是相互独立的且服从方差为 1 的正态分布。所以 Q_i ($i=1 \dots R$) 是相互独立的 χ^2 变量，遵从自由度为 P_i ，非中心参数为 $V'B_iV$ ($i=1, \dots, R$)。但 $Y'Y$ 服从 $\chi^2_p(V'V)$ 分布。因此

$$V'V = \sum_{i=1}^R V'B_iV \quad \text{证完}$$

定理 5.2.2 (Cochran 定理), 设 $\mathbf{x}^\alpha = (x_{\alpha 1} \cdots x_{\alpha p})'$, $\alpha = 1, \dots, N$, 是来自有均值 0 和正定协方差阵 Σ 的 P 维正态总体的大小为 N 的随机样本。设

$$\sum_{\alpha=1}^N (\mathbf{x}^\alpha) (\mathbf{x}^\alpha)' = \mathbf{Q}_1 + \cdots + \mathbf{Q}_R, \dots\dots\dots (5.13)$$

其中 $\mathbf{Q}_i = \sum_{\alpha=1}^N (\mathbf{x}^\alpha) a_{\alpha\beta}^i (\mathbf{x}^\alpha)'$, $a_{\alpha\beta}^i$ 是秩为 $N_i = (i=2 \cdots R)$ 的矩阵 $\mathbf{A}_i = (a_{\alpha\beta}^i)$ 的元素。令 $\mathbf{z}^\alpha = (z_{\alpha 1} \cdots z_{\alpha p})'$,

$\alpha = 1 \cdots \sum_{i=1}^R N_i$ 是一组有均值 0 和协方差阵 Σ 的 P 维正态向量, 且相互独立。则 $\mathbf{Q}_i$ 独立且与

$$\sum_{\alpha=N_1+\cdots+N_{i-1}+1}^{N_1+\cdots+N_i} (\mathbf{z}^\alpha) (\mathbf{z}^\alpha)' \dots\dots\dots (5.14)$$

有相同分布的充要条件是 $\sum_{i=1}^R N_i = N$

证: 假设 $\mathbf{Q}_i$ 独立且与 (5.14) 分布相同, 因此 $\sum_{i=1}^R \mathbf{Q}_i$ 与

$$\sum_{\alpha=1}^{N_1+\cdots+N_k} (\mathbf{z}^\alpha) (\mathbf{z}^\alpha)' \dots\dots\dots (5.15)$$

同分布。从 (5.13), (5.15) 和特征函数的唯一性, 我们得到 $\sum_{i=1}^R N_i = N$ 。这就证明了必要性。

下面证明充分性, 我们设 $\sum_{i=1}^R N_i = N$, 用和定理 5.2.1 中

相同的方法, 我们可断言必存在一个正交矩阵 B

$$B = \begin{pmatrix} B_1 \\ \vdots \\ B_R \end{pmatrix} \text{ and } A_i = B_i' B_i$$

由于 $B = (b_{\alpha\beta})$ 是正交阵,

$$z^{\alpha} = \sum_{\beta=1}^N b_{\alpha\beta} x^{\beta}, \quad \alpha = 1, \dots, N$$

具有均值 0 协方差阵 Σ 的相互独立的 p 维正态变量。容易看出, 对 $i = 1, \dots, R$,

$$Q_i = \sum_{\alpha=1}^N (x^\alpha) a_{\alpha\beta}^i (x^\beta) = \sum_{\alpha=N_1+\dots+N_{i-1}+1}^{N_1+\dots+N_i} (z^\alpha) (z^\alpha)'.$$

证完。

这个定理在把一元方差分析推广到多元方差分析时是有用的。

§ 5 · 3 张量积及其性质

定义 若 $A = (a_{ij})$ 是 $n \times p$ 阶 (或维) 矩阵, $B = (b_{ks})$ 是 $m \times g$ 阶矩阵, 则

[illegible]

称为A与B的直乘积。简称直积(或义乘),用记号 $\otimes$ 表示。

易见, $A \otimes B$ 是一个 $n_m \times p_g$ 阶矩阵。如果将 $A \otimes B$ 视为分块矩阵, 那么第 (i, j) 块为 $a_{ij} B$ 。另外, 由

$$A = \begin{pmatrix} a_{(1)}^1 \\ a_{(2)}^1 \\ \vdots \\ a_{(n)}^1 \end{pmatrix} = (a_1, a_2, \dots, a_p),$$

$n \times p$

于是 $A \otimes B$ 也可写成

$$A \otimes B = \begin{pmatrix} a_{(1)}^1 \otimes B \\ a_{(2)}^1 \otimes B \\ \vdots \\ a_{(n)}^1 \otimes B \end{pmatrix} = (a_1 \otimes B, a_2 \otimes B, \dots, a_p \otimes B)$$

由直积的定义，可导出下面的推论：

$$\text{推论 1. } 0 \otimes A = 0 \quad (5 \cdot 3 \cdot 2)$$

其中 0 表示数零，零向量或矩阵。

$$\text{推论 2. } (A_1 + A_2) \otimes B = (A_1 \otimes B) + (A_2 \otimes B) \quad (5 \cdot 3 \cdot 3)$$

$$\text{推论 3. } A \otimes (B_1 + B_2) = (A \otimes B_1) + (A \otimes B_2) \quad (5 \cdot 3 \cdot 4)$$

$$\text{推论 4. } (a, A) \otimes (b, B) = a b (A \otimes B) \quad (5 \cdot 3 \cdot 5)$$

$$\text{推论 5. } (A_1, A_2) \otimes (B_1, B_2) = (A_1 \otimes B_1) (A_2 \otimes B_2) \quad (5 \cdot 3 \cdot 6)$$

其中 A_1, A_2, B_1, B_2 的乘法是可行的。

以上推论直接用定义验证，可得到证明。

$$\text{推论 6. 如果 } A, B \text{ 两矩阵有逆存在, 则 } (A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1}$$

证：

$$\because (A^{-1} \otimes B^{-1})(A \otimes B) = (A^{-1}A \otimes (B^{-1}B)) \\ = I_m \otimes I_n = I_{mn},$$

$$\text{而 } (A \otimes B)^{-1}(A \otimes B) = I_{mn},$$

$$\therefore (A \otimes B)^{-1} = A^{-1} \otimes B^{-1}. \quad \text{证毕}$$

$$\text{推论 7. } (A \otimes B)' = A' \otimes B' \quad (5.3.8)$$

$$\text{证: 令 } A \otimes B = (a_{ij} B)$$

$$\text{于是 } (A \otimes B)' = (a_{ji} B'),$$

$$\text{而 } A' \otimes B' = (a_{ji} B')$$

$$\therefore (A \otimes B)' = A' \otimes B', \quad \text{证毕。}$$

下边给出几个有关定理:

$$\text{定理 5.3.1 } \operatorname{tr}(A \otimes B) = \operatorname{tr} A \cdot \operatorname{tr} B \quad (5.3.9)$$

$$\begin{matrix} n \times n & m \times m \end{matrix}$$

证:

$$\operatorname{tr} A \otimes B = \operatorname{tr} \begin{pmatrix} a_{11}B, a_{12}B, \dots, a_{1n}B \\ a_{21}B, a_{22}B, \dots, a_{2n}B \\ \vdots \\ a_{n1}B, a_{n2}B, \dots, a_{nn}B \end{pmatrix} \\ = \operatorname{tr} (a_{11}B + a_{22}B + \dots + a_{nn}B) \\ = a_{11} \operatorname{tr} B + a_{22} \operatorname{tr} B + \dots + a_{nn} \operatorname{tr} B \\ = \left(\sum_{i=1}^n a_{ii} \right) \operatorname{tr} B = \operatorname{tr} A \cdot \operatorname{tr} B, \quad \text{证毕。}$$

$$\text{定理 5.3.2 } \operatorname{rk}(A \otimes B) = \operatorname{rk} A \cdot \operatorname{rk} B \quad (5.3.10)$$

其中 rk 表示 A 的秩。

$$\text{证: 设 } \operatorname{rk} A = r, \operatorname{rk} B = s$$

于是对矩阵 A 存在满秩阵 P_1, Q_1 , 使得

$$A = p_1 \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & 0 \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_r & & 0 \\ 0 & & & & 0 \dots 0 \end{pmatrix} Q_1, \quad \lambda_i \neq 0, i=1, 2, \dots, r.$$

对矩阵 B 存在满秩阵 p_2, Q_2 , 使得

$$B = p_2 \begin{pmatrix} \mu_1 & & & 0 \\ & \mu_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \mu_s & & 0 \\ 0 & & & & 0 & 0 \end{pmatrix} Q_2, \quad \mu_j \neq 0, j=1, 2, \dots, s,$$

$$\begin{aligned} \text{rk}(A \otimes B) &= \text{rk} \left\{ \left(p_1 \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & 0 \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_r & & 0 \\ 0 & & & & 0 \dots 0 \end{pmatrix} Q_1 \right) \otimes \left(p_2 \begin{pmatrix} \mu_1 & & & 0 \\ & \mu_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \mu_s & & 0 \\ 0 & & & & 0 \dots 0 \end{pmatrix} Q_2 \right) \right\} \\ &= \text{rk} \left\{ (p_1 \otimes p_2) \left[\begin{pmatrix} \lambda_1 & & & 0 \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_r & & 0 \\ 0 & & & & 0 \dots 0 \end{pmatrix} \otimes \begin{pmatrix} \mu_1 & & & 0 \\ & \mu_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \mu_s & & 0 \\ 0 & & & & 0 \dots 0 \end{pmatrix} \right] (Q_1 \otimes Q_2) \right\} \\ &= \text{rk} \left[\begin{pmatrix} \lambda_1 & & & 0 \\ & \lambda_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_r & & 0 \\ 0 & & & & 0 \dots 0 \end{pmatrix} \otimes \begin{pmatrix} \mu_1 & & & 0 \\ & \mu_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \mu_s & & 0 \\ 0 & & & & 0 \dots 0 \end{pmatrix} \right] \end{aligned}$$

$$= r k \begin{pmatrix} \lambda_1 \begin{pmatrix} \mu_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \mu_s \end{pmatrix} & & 0 \\ & \lambda_2 \begin{pmatrix} \mu_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \mu_s \end{pmatrix} & & \\ & & \ddots & & \lambda_r \begin{pmatrix} \mu_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \mu_s \end{pmatrix} \\ 0 & & & & 0 \dots 0 \end{pmatrix}$$

$$= r \cdot s = r k A \cdot r k B, \quad \text{证毕。}$$

定理 5.3.3 设 Γ_1, Γ_2 分别为正交阵, 则 $\Gamma_1' \otimes \Gamma_2'$ 仍为正交阵。

$$\begin{aligned} \text{证: } (\Gamma_1 \otimes \Gamma_2) (\Gamma_1 \otimes \Gamma_2)' &= (\Gamma_1 \otimes \Gamma_2) (\Gamma_1' \otimes \Gamma_2') \\ &= (\Gamma_1 \Gamma_1') \otimes (\Gamma_2 \Gamma_2') = I_1 \otimes I_2 = I, \quad \text{证毕。} (5.3.11) \end{aligned}$$

定理 5.3.4 设 A, B 为正定阵。可推广为 A, B 均为实对称

$$\text{且 } \lambda(A) = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \lambda_2 & \\ 0 & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix}, \quad \mu(B) = \begin{pmatrix} \mu_1 & & 0 \\ & \mu_2 & \\ 0 & & \ddots \\ & & & \mu_m \end{pmatrix}$$

其中 λ_i, μ_j 分别为 A 与 B 的特征根, 则 $A \otimes B$ 的特征根为 $\lambda_i \mu_j$, $i=1, 2, \dots, n, j=1, 2, \dots, m$ 。若记

$$\eta(A \otimes B) = \begin{pmatrix} \lambda_1 \mu_1 & & & 0 \\ & \lambda_1 \mu_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_1 \mu_m \\ & \lambda_2 \mu_1 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \lambda_2 \mu_m \\ & & & & \ddots \\ & & & & & \lambda_n \mu_m \end{pmatrix},$$

且有 $\eta(A \otimes B) = \lambda(A) \otimes \mu(B)$.

证: $\because A$ 与 B 正定 $\therefore$ 存在正交阵 Γ_1, Γ_2

使得 $A = \Gamma_1' \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \lambda_2 & \\ 0 & & \ddots \\ & & & \lambda_n \end{pmatrix} \Gamma_1, B = \Gamma_2' \begin{pmatrix} \mu_1 & & 0 \\ & \mu_2 & \\ 0 & & \ddots \\ & & & \mu_m \end{pmatrix} \Gamma_2,$

于是 $A \otimes B = (\Gamma_1' \lambda(A) \Gamma_1) \otimes (\Gamma_2' \mu(B) \Gamma_2)$
 $= (\Gamma_1' \otimes \Gamma_2') (\lambda(A) \otimes \mu(B)) (\Gamma_1 \otimes \Gamma_2)$

$$= (\Gamma_1 \otimes \Gamma_2)' \begin{pmatrix} \lambda_1 \mu_1 & & 0 \\ \lambda_1 \mu_2 & & \\ & \ddots & \\ \lambda_1 \mu_m & & \\ & \lambda_2 \mu & \\ & & \ddots \\ & & & \lambda_2 \mu_m \\ & & & & \ddots \\ & & & & & \lambda_n \mu_m \\ 0 & & & & & & 0 \end{pmatrix} (\Gamma_1 \otimes \Gamma_2),$$

根据定理 5.3.3 $\Gamma_1 \otimes \Gamma_2$ 是正交阵, 因此 $A \otimes B$ 的特征根为 $\lambda_1 \mu_1,$

$\lambda_1 \mu_2 \dots \lambda_1 \mu_m, \lambda_2 \mu_1, \dots, \lambda_2 \mu_m \dots \lambda_n \mu_m$. 显然有

$$\eta(A \otimes B) = \lambda(A) \otimes \mu(B) \quad \text{证毕.}$$

$$\text{定理 5.3.5} \quad |A \otimes B|_{m \times m, n \times n} = |A|_n^n |B|_m^m \quad (5.3.13)$$

$$\text{证: } |A \otimes B| = |I_m A \otimes B I_n| = |(I_m \otimes B)(A \otimes I_n)|$$

$$= |I_m \otimes B| |A \otimes I_n|$$

$$= \begin{vmatrix} B & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & B \end{vmatrix} \cdot \begin{vmatrix} a_{11} I_n & a_{12} I_n & \dots & a_{1m} I_n \\ a_{21} I_n & a_{22} I_n & \dots & a_{2m} I_n \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} I_n & a_{m2} I_n & \dots & a_{mm} I_n \end{vmatrix} \quad mn \times mn$$

$$= |B|^m \begin{vmatrix} a_{11} & 0 & a_{12} & 0 & \dots & a_{1m} & 0 \\ 0 & a_{11} & 0 & a_{12} & 0 & 0 & a_{1m} \\ a_{21} & 0 & a_{22} & 0 & \dots & a_{2m} & 0 \\ 0 & a_{21} & 0 & a_{22} & 0 & 0 & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & 0 & a_{m2} & 0 & \dots & a_{mm} & 0 \\ 0 & a_{m1} & 0 & a_{m2} & 0 & 0 & a_{mm} \end{vmatrix}$$

$$= |B|^m \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \dots a_{1m} & 0 \\ a_{21} & a_{22} \dots a_{2m} & 0 \\ \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} \dots a_{mm} & 0 \\ & a_{11} & a_{12} \dots a_{1m} \\ & a_{21} & a_{22} \dots a_{2m} \\ & \dots & \dots \\ & a_{m1} & a_{m2} \dots a_{mm} \\ 0 & & a_{11} & a_{12} \dots a_{1m} \\ & & a_{21} & a_{22} \dots a_{2m} \\ & & \dots & \dots \\ & & a_{m1} & a_{m2} \dots a_{mm} \end{vmatrix} mn \times mn$$

$$= |A|^n |B|^m,$$

证毕。

例 (5. 3. 1):

设 $X = (X_1 \ X_2 \ \dots \ X_N)'$, 其中 $X_\alpha = \begin{pmatrix} x_{\alpha 1} \\ x_{\alpha 2} \\ \vdots \\ x_{\alpha p} \end{pmatrix}$ 相互

独立，具有相同分布 $N_p(\mu, \Sigma)$ ，

$\alpha, = 1, 2, \dots, N$ ，则 X 的密度函数为：

$$f(X) = (2\pi)^{-\frac{Np}{2}} |\Sigma|^{-\frac{N}{2}} \exp\left\{-\frac{1}{2} \sum_{\alpha=1}^N (X_\alpha - \mu)' \Sigma^{-1} (X_\alpha - \mu)\right\} \quad (5.3.14)$$

也可写成：

$$f(X) = (2\pi)^{-\frac{Np}{2}} |I_N \otimes \Sigma|^{-\frac{1}{2}} \exp\left\{-\frac{1}{2} (\bar{X} - 1 \otimes \mu)' (I_N \otimes \Sigma)^{-1} (\bar{X} - 1 \otimes \mu)\right\} \quad (5.3.15)$$

(5.3.14) 与 (5.3.15) 只是表达形式不同。

事实上：

$$|I_N \otimes \Sigma| \stackrel{(5.3.5)}{=} |I_N|^p |\Sigma|^N = |\Sigma|^N.$$

$$\begin{aligned} & \exp\left\{-\frac{1}{2} \sum_{\alpha=1}^N (X_\alpha - \mu)' \Sigma^{-1} (X_\alpha - \mu)\right\} \\ &= \exp\left\{-\frac{1}{2} \text{tr}((X - 1 \otimes \mu) \Sigma^{-1} (X - 1 \otimes \mu)')\right\} \\ &= \exp\left\{-\frac{1}{2} \text{tr}((X - 1 \otimes \mu)' (X - 1 \otimes \mu) \Sigma^{-1})\right\} \\ &= \exp\left\{-\frac{1}{2} (\bar{X} - 1 \otimes \mu)' (\bar{X} - 1 \otimes \mu) \Sigma^{-1}\right\} \\ &= \exp\left\{-\frac{1}{2} (\bar{X} - 1 \otimes \mu)' (I \otimes \Sigma^{-1}) (\bar{X} - 1 \otimes \mu)\right\} \\ &= \exp\left\{-\frac{1}{2} (\bar{X} - 1 \otimes \mu)' (I \otimes \Sigma)^{-1} (\bar{X} - 1 \otimes \mu)\right\} \end{aligned}$$

证毕。

其中用到公式：(1) $\overrightarrow{(A)B} = \text{tr}(A'B)$

$$(2) \overrightarrow{\sum_{i=1}^k a_i X_i} = \sum_{i=1}^k a_i \overrightarrow{X_i}$$

$$(3) \begin{matrix} \overline{A} & B & C \\ m \times p & p \times g & g \times m \end{matrix} = (A \otimes C') \overline{B}$$

§ 5.4 Wishart 分布的推导

Wishart 分布首先由 Fisher (1915) 对 $p=2$ 的情形导出。Wishart (1928) 对一般的 p 给出了此分布的一个几何推导。Ing ham (1933) 从特征函数导出此分布。Elfvig (1947), Hauldan (1955), 和 Olkin 和 Roy (1954) 用矩阵变换导出了样本观察值的 Wishart 矩阵的 Bartlett 分解, 然后导出了 Wishart 矩阵的分布。Khrisagar (1959) 用随机正交变换导出了 Wishart 分布和 Bartlett 分解的分布。Srerdrup (1947) 用样本空间上的直接积分法导出了 Wishart 分布。tlrain (1948) 和 Ogawa (1953) 用的是回归方法, 而 Ogawa 的方法则更为漂亮。Rasch (1948) 和 Khatir (1963) 也给出了这个分布的其它推导方法。

定义: 若 随机矩阵 A 和 $\sum_{\alpha=1}^n Z^{\alpha} Z^{\alpha'}$ 的分布一致。这里 $Z^1, Z^2, \dots, Z^n$ 独立, $Z_i^{\alpha} \sim N_p(\mu_i, \Sigma), i=1, 2, \dots, n$ 。则称 A 服从 n 个自由度的, 非中心常数 $\{(\mu_1, \dots, \mu_n)\} = \{M\}$ 的 p 阶非中心 Wishart 分布。记作 $A \sim W_p(n, \Sigma, M)$ 。

若 $\mu_i = 0 \quad (i=1, 2, \dots, n)$ 则这时为中心 Wishart 分布。记作 $W_p(n, \Sigma)$

从定义可见, 它是 $p=1$ 情形 y^2 分布的多维推广。下面就来导出 Wishart 分布的形式: