第二章 由多元正态分布导出的分布

2.0 由一元正态分布导出的分布

卡方分布:

设 $X = (x_1, \dots, x_n),$ 其中 x_1, \dots, x_n *i.i.d.*, $x_i \stackrel{d}{\sim} N_1(0, 1), 1 \le i \le n$.

则称随机变量 $Y = XX' = \sum_{i=1}^{n} x_i^2$ 为服从自由度为n的 卡方分布, 记为

$$Y = \sum_{i=1}^{n} x_i^2 \stackrel{d}{\sim} \chi^2(n).$$

t分布:

假设随机变量X和Y相互独立,且 $X \stackrel{d}{\sim} N_1(0,1), Y \stackrel{d}{\sim} \chi^2(n),$ 则称随机变量 $t = X/(\sqrt{Y/n})$ 为服从自由度为n的 **t分布**,记为

$$t = \frac{X}{\sqrt{Y/n}} \stackrel{d}{\sim} t(n).$$

F分布

假设随机变量X和Y相互独立,且 $X \stackrel{d}{\sim} \chi^2(n), Y \stackrel{d}{\sim} \chi^2(m),$ 则称随机变量F = (X/n)/(Y/m)为服从自由度为n和m的 **F分布**,记为

$$F = \frac{X/n}{Y/m} \stackrel{d}{\sim} F(n, m).$$

应用: 1)构造参数的置信区间; 2)假设检验

2.1 Wishart分布

2.1.1 Wishart 分布的定义

设 $X = (X_1, \dots, X_n)$, 其中 X_1, \dots, X_n *i.i.d.*, $X_i \stackrel{d}{\sim} N_p(0, \Sigma)$, $1 \le i \le n$.

则称p阶随机矩阵 $W = XX' = \sum_{i=1}^{n} X_i X_i'$ 的分布为p阶Wishart分布,记为

$$W \stackrel{d}{\sim} W_p(n,\Sigma),$$

其中 n 称为其自由度.

事实上, 有 $X \stackrel{d}{\sim} N_{p \times n}(0, \mathbf{I}_n \otimes \Sigma)$, $X' \stackrel{d}{\sim} N_{n \times p}(0, \Sigma \otimes \mathbf{I}_n)$ 是矩阵正态分布, 则 Wishart分布也可以定义为

$$W = XX' \stackrel{d}{\sim} W_p(n, \Sigma).$$

2.1.2 Wishart 分布的密度函数

当 $\Sigma > 0, n \ge p$ 时, p阶Wishart分布有密度函数

$$f_p(W) = \frac{|W|^{(n-p-1)/2} \exp\left\{-\frac{1}{2} tr(\Sigma^{-1}W)\right\}}{2^{(np/2)} |\Sigma|^{n/2} \pi^{(p(p-1)/4)} \prod_{i=1}^p \Gamma(\frac{(n-i+1)}{2})}, \ W > 0.$$

若记
$$\Gamma_p(x) = \pi^{(p(p-1)/4)} \prod_{i=1}^p \Gamma(x - \frac{i-1}{2})$$
,并称之为 p 维 Γ 函数,则有

$$f_p(W) = \frac{|W|^{(n-p-1)/2} \exp\left\{-\frac{1}{2} tr(\Sigma^{-1}W)\right\}}{2^{(np/2)} \Gamma_p(\frac{n}{2}) |\Sigma|^{n/2}}, \ W > 0.$$

当
$$p = 1$$
时, $f_1(w) = 2^{-n/2}\Gamma^{-1}(n/2)\sigma^{-n}w^{(n-2)/2}\exp\{-w/(2\sigma^2)\}, w > 0.$

说明1: 记 $W = XX' = (w_{ij})_{p \times p}$ 是对称矩阵, 实际上W 的分布是随机向量 $(w_{11}, \dots, w_{1p}, w_{22}, \dots, w_{2p}, \dots, w_{pp})'$ 的分布.

说明2: $n \ge p$ 是为了保证 W > 0 成立的概率为 1.

Wishart分布的推导:

- 1) 从2阶到高阶;
- 2) 对2阶,从独立到相关,从特殊到一般.

2.1.3 Wishart分布的性质

性质1. 若 $W \stackrel{d}{\sim} W_p(n,\Sigma), 则 E(W) = n\Sigma.$

性质2. 若 $W \stackrel{d}{\sim} W_p(n,\Sigma), C \not\in k \times p$ 阶矩阵, 则 $CWC' \stackrel{d}{\sim} W_k(n,C\Sigma C')$.

性质3. 若 $W \stackrel{d}{\sim} W_p(n,\Sigma)$,则W特征函数为

$$E(e^{\{itr(TW)\}}) = |I_p - 2i\Sigma T|^{-n/2},$$

其中T为p阶实对称阵.

性质4. 若 W_1, \dots, W_k 相互独立, $W_i \stackrel{d}{\sim} W_p(n_i, \Sigma), 1 \le i \le k, 则$

$$\sum_{i=1}^{k} W_i \stackrel{d}{\sim} W_p(\sum_{i=1}^{k} n_i, \Sigma).$$

矩阵二次型:

若随机矩阵 $X \stackrel{d}{\sim} N_{p \times n}(0, I_n \otimes \Sigma)$, 或 $X' \stackrel{d}{\sim} N_{n \times p}(0, \Sigma \otimes I_n)$, 则称

$$Q = XAX'$$

为矩阵二次型, 其中A是n阶方阵, $A \ge 0$.

若 $X = (X_1, \dots, X_n)$, 其中 X_1, \dots, X_n $i.i.d., X_i \stackrel{d}{\sim} N_p(0, \Sigma)$, $1 \le i \le n$, $A = (a_{ij})_{n \times n}$, 则

$$Q = XAX' = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} a_{ij} X_i X_j'.$$

特别地, 当 $A = \mathbf{I}_n$ 时, $Q = XX' \stackrel{d}{\sim} W_p(n, \Sigma)$.

性质5. (矩阵二次型)

- (1) 若A为幂等矩阵,则矩阵二次型 $Q = XAX' \stackrel{d}{\sim} W_p(m, \Sigma)$, 其中, m = Rank(A) = R(A) = tr(A).
- (2) 设 $Q = XAX', Q_1 = XBX', A$ 和 B 都是幂等矩阵. 若 $Q_2 = Q Q_1 \ge 0$, 则 $Q_2 \stackrel{d}{\sim} W_p(m r, \Sigma)$, 其中, m = R(A), r = R(B), 且 Q_1 与 Q_2 相互独立.
- (3) 设Q = XAX', A为幂等矩阵. 则 P'X' 与 Q 独立的充要条件为 AP = 0, 其中 P 是 $n \times p$ 的矩阵.

性质5.(1)的证明:

由A幂等,知存在正交阵U,使得A = UBU',其中

$$B = \begin{pmatrix} I_m & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, m = R(A).$$

下面考虑矩阵正态分布的正交变换Y = XU的分布.

矩阵拉直的性质: 对矩阵 $C_{n\times p}, Z_{p\times q}, D_{q\times m},$ 有

$$vec(CZD) = (D' \otimes C)vec(Z).$$

计算

$$E(Y) = E(XU) = E(X)U = 0,$$

$$Cov[vec(Y)] = Cov[vec(XU)] = Cov[vec(I_pXU)]$$

$$= Cov[(U' \otimes I_p)vec(X)]$$

$$= (U' \otimes I_p)Cov[vec(X)](U \otimes I_p)$$

$$= (U' \otimes I_p)(I_n \otimes \Sigma)(U \otimes I_p)$$

$$= I_n \otimes \Sigma.$$

因此有 $Y \stackrel{d}{\sim} N_{p \times n}(0, I_n \otimes \Sigma)$.

令 $Y = (Y_1, \dots, Y_n)$,可知 Y_1, \dots, Y_n 是独立同分布的p维正态随机向量,均值为0,协方差为 Σ . 进而有,

$$Q = XAX' = YBY' = \sum_{i=1}^{m} Y_i Y_i' \stackrel{d}{\sim} W_p(m, \Sigma).$$

性质6. (独立分解) 设 $W \stackrel{d}{\sim} W_p(n,\Sigma), \Sigma > 0, n \geq p$.

将W和 Σ 作如下相同的q阶和(p-q)阶矩阵分块

$$W = \begin{pmatrix} W_{11} & W_{12} \\ W_{21} & W_{22} \end{pmatrix}, \ \Sigma = \begin{pmatrix} \Sigma_{11} & \Sigma_{12} \\ \Sigma_{21} & \Sigma_{22} \end{pmatrix}.$$

则有:

- (1) $W_{22} W_{21}W_{11}^{-1}W_{12}$ 与 (W_{11}, W_{21}) 相互独立;
- (2) $W_{22} W_{21}W_{11}^{-1}W_{12} \stackrel{d}{\sim} W_{p-q}((n-q), \Sigma_{2|1});$
- (3) $W_{11} \stackrel{d}{\sim} W_q(n, \Sigma_{11});$
- (4) 在 W_{11} 给定的条件下,

$$W_{21}W_{11}^{-1/2} \stackrel{d}{\sim} N_{(p-q)\times q}(\Sigma_{21}\Sigma_{11}^{-1}W_{11}^{1/2}, I_q \otimes \Sigma_{2|1}).$$

特别地, 当 $\Sigma_{21} = 0$ 时, 有

$$(1')$$
 $W_{22} - W_{21}W_{11}^{-1}W_{12}$, W_{11} 与 $W_{21}W_{11}^{-1/2}$ 相互独立;

(2')
$$W_{22} - W_{21}W_{11}^{-1}W_{12} \stackrel{d}{\sim} W_{p-q}((n-q), \Sigma_{22});$$

(3')
$$W_{11} \stackrel{d}{\sim} W_q(n, \Sigma_{11});$$

$$(4') W_{21}W_{11}^{-1/2} \stackrel{d}{\sim} N_{(p-q)\times q}(0, I_q \otimes \Sigma_{22}).$$

性质7. (行列式) 设 $W \stackrel{d}{\sim} W_p(n,\Sigma), \Sigma > 0, n \geq p$. 则

$$|W| \stackrel{d}{=} |\Sigma| \prod_{i=1}^{p} \gamma_i,$$

其中, $\gamma_1, \dots, \gamma_p$ 相互独立, $\gamma_i \stackrel{d}{\sim} \chi^2(n-i+1)$, $1 \le i \le p$.

性质8. (逆矩阵期望) 若 $W \stackrel{d}{\sim} W_p(n,\Sigma), \Sigma > 0, n > (p+1), 则$

$$E(W^{-1}) = \frac{1}{n - p - 1} \Sigma^{-1}.$$

性质9. (逆矩阵的分布) 设 $W \stackrel{d}{\sim} W_p(n,\Sigma), \Sigma > 0, n \geq p,$

则对任意非零的 p 维向量 a. 都有

$$\frac{a'\Sigma^{-1}a}{a'W^{-1}a} \stackrel{d}{\sim} \chi^2(n-p+1).$$

性质10. (Bartlett分解) 设 $W \stackrel{d}{\sim} W_p(n,I_p), n \geq p$. 将W 作分解 W = TT', T是对角元为正的下三角矩阵.

令 $T = (t_{ij})_{p \times p}$,则 $t_{11}, t_{21}, t_{22}, \dots, t_{p1}, t_{p2}, \dots, t_{pp}$ 相互独立,且

$$t_{ii}^2 \stackrel{d}{\sim} \chi^2(n-p+1),$$

$$t_{ij} \stackrel{d}{\sim} N(0,1),$$

对 $1 \le j < i \le p$ 成立.

2.2 Hotelling T^2 分布

定义: 设 $X \stackrel{d}{\sim} N_p(0, \Sigma), W \stackrel{d}{\sim} W_p(n, \Sigma), 且X和W相互独立. 记$

$$T^2 = nX'W^{-1}X,$$

则称 T^2 的分布为**Hotelling** T^2 分布.

特别地, 当p=1, $\Sigma=1$, 有

$$t^2 = nX'W^{-1}X = \frac{X^2}{(W/n)} \stackrel{d}{\sim} F(1, n).$$

假设 $\Sigma > 0$, 有

$$T^{2} = nX'W^{-1}X$$

= $n(\Sigma^{-1/2}X)'(\Sigma^{-1/2}W\Sigma^{-1/2}))^{-1}(\Sigma^{-1/2}X),$

而

$$\Sigma^{-1/2}X \stackrel{d}{\sim} N_p(0, I_p),$$

$$\Sigma^{-1/2}W\Sigma^{-1/2} \stackrel{d}{\sim} W_p(n, I_p),$$

因此**Hotelling** T^2 分布与 Σ 无关, 记为 $T_p^2(n)$.

2.2.2 **Hotelling** T^2 分布的性质

性质1.

$$X'W^{-1}X \stackrel{d}{=} \frac{\chi^2(p)}{\chi^2(n-p+1)},$$

其中分子分母相互独立.

性质2.

$$\frac{n-p+1}{np}T_p^2(n) \stackrel{d}{=} \frac{\chi^2(p)/p}{\chi^2(n-p+1)/(n-p+1)}$$

$$\stackrel{d}{\sim} F(p,(n-p+1)).$$

性质3. (密度函数) $T_p^2(n)$ 的密度函数为

$$p(t) = \frac{\Gamma((n+1)/2)}{\Gamma(p/2)\Gamma((n-p+1)/2)} \cdot \frac{(t/n)^{(p-2)/2}}{(1+t/n)^{(n+1)/2}}.$$

2.2.3 非中心**Hotelling** T^2 分布

定义: 设 $X \stackrel{d}{\sim} N_p(\mu, \Sigma), W \stackrel{d}{\sim} W_p(n, \Sigma),$ 且X和W相互独立. 则 $T^2 = nX'W^{-1}X$ 的分布为非中心的Hotelling T^2 分布, 记为 $T_p^2(n, a)$, 其中 $a = \mu' \Sigma^{-1} \mu$ 是非中心参数.

性质3.

1)
$$X'W^{-1}X \stackrel{d}{=} \frac{\chi^2(p,a)}{\chi^2(n-p+1)}$$
,

2)
$$\frac{n-p+1}{np}T_p^2(n,a) \stackrel{d}{=} \frac{\chi^2(p,a)/p}{\chi^2(n-p+1)/(n-p+1)} \stackrel{d}{\sim} F(p,(n-p+1),a).$$

2.3 Wilks分布

2.3.1 Wilks 分布的定义

定义: 假设 $W_1 \stackrel{d}{\sim} W_p(n, \Sigma), W_2 \stackrel{d}{\sim} W_p(m, \Sigma), \Sigma > 0, n \geq p, W_1 和 W_2 相互独立.$ 记

$$\Lambda = \frac{|W_1|}{|W_1 + W_2|},$$

则称 Λ 的分布为**Wilks** 分布, 记为 $\Lambda_{p,n,m}$.

由于

$$\Lambda = \frac{|\Sigma^{-1/2} W_1 \Sigma^{-1/2}|}{|\Sigma^{-1/2} W_1 \Sigma^{-1/2} + \Sigma^{-1/2} W_2 \Sigma^{-1/2}|},$$

故**Wilks**分布 $\Lambda_{p,n,m}$ 与Σ无关.

F分布与Beta分布的关系:

设随机变量 $F \stackrel{d}{\sim} F(n,m)$, 则

$$\frac{\frac{n}{m}F(n,m)}{1+\frac{n}{m}F(n,m)} \stackrel{d}{=} B(\frac{n}{2},\frac{m}{2}),$$

其中 $B(\frac{n}{2}, \frac{m}{2})$ 是自由度为 $(\frac{n}{2}, \frac{m}{2})$ 的Beta分布.

同理有

$$\frac{1 - B(\frac{m}{2}, \frac{n}{2})}{B(\frac{m}{2}, \frac{n}{2})} \cdot \frac{m}{n} \stackrel{d}{=} F(n, m).$$

2.3.2 Wilks 分布的性质

性质1. $\Lambda_{p,n,m} \stackrel{d}{=} B_1 B_2 \cdots B_p$,其中, B_1, B_2, \cdots, B_p 相互独立, 西达每价矩 每等 $B_i \stackrel{d}{\sim} B(\frac{n-i+1}{2}, \frac{m}{2}), \ 1 \leq i \leq p.$

因此它是p=1时Beta分布的推广,而不是F分布的直接推广.

性质2. $\Lambda_{p,n,m} \stackrel{d}{=} \Lambda_{m,(n+m-p),p}$.

性质3. (与F分布的关系)

1)
$$\frac{n}{m} \cdot \frac{1 - \Lambda_{1,n,m}}{\Lambda_{1,n,m}} \stackrel{d}{\sim} F(m,n);$$
 $\beta \sim \beta \left(\frac{1}{2} \right)$

2)
$$\frac{n+1-p}{p} \cdot \frac{1-\Lambda_{p,n,1}}{\Lambda_{p,n,1}} \stackrel{d}{\sim} F(p,(n+1-p));$$

3)
$$\frac{n-1}{m} \cdot \frac{1 - \sqrt{\Lambda_{2,n,m}}}{\sqrt{\Lambda_{2,n,m}}} \stackrel{d}{\sim} F(2m, 2(n-1));$$

4)
$$\frac{n+1-p}{p} \cdot \frac{1-\sqrt{\Lambda_{p,n,2}}}{\sqrt{\Lambda_{p,n,2}}} \stackrel{d}{\sim} F(2p, 2(n+1-p)).$$

 $B_i \sim B(n+1-1i, M)$

i= 2, ...

几点总结:

Wishart分布

- (1) Wishart分布是正态随机向量特殊二次型的分布;
- (2) 样本离差阵是最常见的服从Wishart分布的随机矩阵;
- (3) 一维情形下的Wishart分布就是卡方分布;

Hotelling T^2 分布

- (1) 是一维情形下t分布平方的推广;
- (2) Hotelling T^2 分布常见于检验统计量的分布;
- (3) Hotelling T^2 分布的计算要转化为F分布.

Wilks 分布

- (1) 是一维情形下Beta分布的推广;
- (2) Wilks分布常见于似然比检验统计量的分布;
- (3) Wilks分布的计算在很多情形下可以转化为F分布.

作业: 若 $W \stackrel{d}{\sim} W_p(n,\Sigma), \Sigma > 0$. A是 p 阶常数方阵, 试求E(|AW|).

拍照发邮件给助教:

- 樊瑜:
- Email: fanyu16@mails.ucas.ac.cn