第4章 多元正态总体的抽样分布

李高荣

北京师范大学统计学院

E-mail: ligaorong@bnu.edu.cn



- 1 二次型分布
- Wishart分布
 - Wishart分布的定义及其性质
 - 非中心Wishart分布

- 3 Hotelling T²分布
- 4 Wilks分布

微信公众号: BNUlgr



- 扫二维码获取在线课件和相关教学电子资源
- 请遵守电子资源使用协议

引言

- 统计量的分布称为抽样分布,在一元正态分布的研究中,导出了三个重要的抽样分布: χ^2 分布、t分布和F分布。
- 这三个抽样分布已经被广泛用于正态总体的统计推断的问题中,为 正态总体的统计推断提供了理论依据。
- 在多元正态分布统计推断的研究中,学者也导出了三个重要的抽样分布:
 - Wishart分布
 - ② Hotelling T²分布
 - Wilks分布

4 / 67

定义4.1: 二次型

设 $X_i \sim N_1(\mu_i, \sigma^2)(i=1, \cdots, n)$ 的随机变量,并且相互独立。令 $X=(X_1, \cdots, X_n)'$,且 $X \sim N_n(\boldsymbol{\mu}, \sigma^2 \mathbf{I}_n)$,其中 $\boldsymbol{\mu}=(\mu_1, \cdots, \mu_n)'$ 。令

$$Y = X'X = \sum_{i=1}^{n} X_i^2$$

表示X的二次型,则 $Y/\sigma^2=X'X/\sigma^2$ 服从自由度n,非中心参数 $\delta=\mu'\mu/\sigma^2$ 的 χ^2 分布,记为 $Y/\sigma^2\sim\chi_n^2(\delta)$ 或 $Y\sim\sigma^2\chi_n^2(\delta)$ 。

5 / 67

 $\chi_n^2(\delta)$ 分布具有概率密度函数:

$$f(x|n,\delta) = \begin{cases} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\exp\left(-\frac{\delta}{2}\right)\left(-\frac{\delta}{2}\right)^k}{k!} \frac{\exp\left(-\frac{x}{2}\right)x^{\frac{n+2k}{2}-1}}{2^{\frac{n+2k}{2}}\Gamma(\frac{n+2k}{2})}, & x > 0; \\ 0, & x \leq 0, \end{cases}$$

其中 $\Gamma(\cdot)$ 为伽马(Gamma)函数。

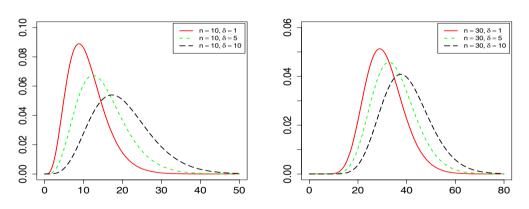


Figure 1: $\chi_n^2(\delta)$ 分布的概率密度函数。 $E(Y) = n + \delta$, $Var(Y) = 2n + 4\delta$ 。

下面讨论X的二次型Y的一些性质。

性质4.1.1

- ② 当 $\mu_i=0,\sigma^2\neq 1$,则 $Y/\sigma^2=X'X/\sigma^2\sim\chi_n^2$,或者记为 $Y=X'X\sim\sigma^2\chi_n^2$;

其中 χ_n^2 表示自由度是n的 χ^2 分布, $i=1,\dots,n$ 。

性质4.1.2

设 $X \sim N_n(\mathbf{0}_n, \sigma^2 \mathbf{I}_n)$, A为对称矩阵, 且 $\operatorname{rank}(\mathbf{A}) = r$, 则二次型 $X'\mathbf{A}X/\sigma^2 \sim \chi^2 \iff \mathbf{A}^2 = \mathbf{A}$, 即 \mathbf{A} 为对称幂等矩阵。

证明: "⇒:" 因为A是对称矩阵,并且rank(A) = r,则存在正交矩阵 Γ 使得

$$\Gamma' A \Gamma = \operatorname{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_r, 0, \cdots, 0),$$

其中 λ_i 是A的非零特征值, $i=1,\cdots,r$ 。

令
$$\mathbf{Z} = \mathbf{\Gamma}' \mathbf{X} \sim N_n(\mathbf{0}_n, \sigma^2 \mathbf{I}_n)$$
,且 $\mathbf{X} = \mathbf{\Gamma} \mathbf{Z}$,则

$$\xi = X'AX/\sigma^2 = Z'\Gamma'A\Gamma Z/\sigma^2 = \sum_{i=1}' \lambda_i Z_i^2/\sigma^2,$$

又 $Z_i \sim N(0, \sigma^2)(i = 1, \dots, r)$, 并且相互独立。

对 $i=1,\cdots,r$,故有 Z_i^2/σ^2 相互独立,且 $Z_i^2/\sigma^2\sim\chi_1^2$ 。

 $\sum_{i=1}^{r} \lambda_i Z_i^2 / \sigma^2$ 的特征函数为

$$(1-2i\lambda_1t)^{-1/2}(1-2i\lambda_2t)^{-1/2}\cdots(1-2i\lambda_rt)^{-1/2}.$$

由条件 $\xi = X'AX/\sigma^2 \sim \chi_r^2$, 故 ξ 的特征函数为 $(1-2it)^{-r/2}$ 。由

$$(1-2\mathrm{i}\lambda_1 t)^{-1/2}(1-2\mathrm{i}\lambda_2 t)^{-1/2}\cdots(1-2\mathrm{i}\lambda_r t)^{-1/2}=(1-2\mathrm{i}t)^{-r/2}.$$

可得出: $\lambda_1 = \lambda_2 = \cdots = \lambda_r = 1$ 。 因此,有

$$\operatorname{diag}(1,\cdots,1,0,\cdots,0) = \mathbf{\Gamma}'\mathbf{A}\mathbf{\Gamma} = \mathbf{\Gamma}'\mathbf{A}\mathbf{\Gamma} \cdot \mathbf{\Gamma}'\mathbf{A}\mathbf{\Gamma} = \mathbf{\Gamma}'\mathbf{A}^2\mathbf{\Gamma},$$

由上式证得 $A^2 = A$, 即A为对称幂等矩阵。

" \Leftarrow :" 既然A为对称幂等矩阵,且rank(A) = r,可知对称幂等矩阵A的特征值非0即1,且只有r个为1的特征值,存在正交矩阵 Γ ,使得

$$\Gamma' \mathbf{A} \Gamma = \left(egin{array}{cc} \mathbf{I}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{array}
ight).$$

令
$$\mathbf{Z} = (Z_1, \cdots, Z_n)' = \mathbf{\Gamma}' \mathbf{X}$$
,则 $\mathbf{Z} \sim N_n(\mathbf{0}_n, \sigma^2 \mathbf{\Gamma}' \mathbf{I}_n \mathbf{\Gamma}) = N_n(\mathbf{0}_n, \sigma^2 \mathbf{I}_n)$,且
$$\frac{1}{\sigma^2} \mathbf{X}' \mathbf{A} \mathbf{X} = \frac{1}{\sigma^2} \mathbf{Z}' \mathbf{\Gamma}' \mathbf{A} \mathbf{\Gamma} \mathbf{Z} = \frac{1}{\sigma^2} \mathbf{Z}' \begin{pmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{pmatrix} \mathbf{Z} = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^r Z_i^2.$$

因为
$$Z_i \sim N(0, \sigma^2)$$
 $(i = 1, \dots, r)$,且相互独立、故有

$$\xi = \frac{1}{\sigma^2} X' A X = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^r Z_i^2 \sim \chi_r^2.$$

性质4.1.3

设
$$X \sim N_n(\boldsymbol{\mu}, \sigma^2 \mathbf{I}_n)$$
, $\mathbf{A} = \mathbf{A}'$, 则

$$\frac{1}{\sigma^2} X' \mathbf{A} X \sim \chi_r^2(\delta) \Longleftrightarrow \mathbf{A} = \mathbf{A}^2,$$

其中非中心参数为 $\delta = \frac{1}{\sigma^2} \mu' \mathbf{A} \mu$, $\mu = (\mu_1, \cdots, \mu_n)'$,且 $\mathrm{rank}(\mathbf{A}) = r(r \leq n)$ n) \circ

由定义4.1和性质4.1.2可得性质4.1.3的证明, 留作习题课下练习。

性质4.1.4: 二次型与线性函数的独立性

设 $X \sim N_n(\mu, \sigma^2 \mathbf{I}_n)$, A为n阶对称矩阵,B为 $m \times n$ 矩阵,令 $\xi = X' A X$, Z =

 $\mathbf{B}X$ (\mathbf{Z} 为m维的随机向量),若 $\mathbf{B}\mathbf{A} = \mathbf{0}_{m \times n}$,则 \mathbf{Z} 与 $\xi = X'\mathbf{A}X$ 相互独立。

性质4.1.4: 二次型与线性函数的独立性

设 $X \sim N_n(\mu, \sigma^2 \mathbf{I}_n)$, A为n阶对称矩阵,B为 $m \times n$ 矩阵,令 $\xi = X'AX$, Z = BX (Z为m维的随机向量),若 $BA = \mathbf{0}_{m \times n}$,则Z与 $\xi = X'AX$ 相互独立。

- 课堂练习: 利用性质4.1.4证明: $\bar{x} = \frac{1}{n} X' \mathbf{1}_n$ 和 $V = X' \left(\mathbf{I}_n \frac{1}{n} \mathbf{1}_n \mathbf{1}_n' \right) X$ 相互独立。
- 思考题:对多元线性模型 $Y_{n\times 1}=\mathbf{X}_{n\times (p+1)}oldsymbol{eta}_{(p+1)\times 1}+oldsymbol{arepsilon}_{n\times 1}$ 中的应用,如 $oldsymbol{eta}$ 最小二乘估计和RSS的独立性。

证明: 设 $\operatorname{rank}(\mathbf{A}) = r > 0$ (当r = 0时, $\mathbf{A} = 0$, 则结论显然成立), 存在正交矩阵 Γ 使得

$$\Gamma' A \Gamma = diag(\lambda_1, \cdots, \lambda_r, 0, \cdots, 0),$$

其中 λ_i 是A的非零特征值, $i=1,\cdots,r$ 。因为

BA = BΓdiag(
$$\lambda_1, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0$$
)Γ'
= (C₁, C₂) $\begin{pmatrix} \Lambda_r & \mathbf{0}_{r \times (n-r)} \\ \mathbf{0}_{(n-r) \times r} & \mathbf{0}_{(n-r) \times (n-r)} \end{pmatrix}$ Γ'
= (C₁ $\Lambda_r, \mathbf{0}_{m \times (n-r)}$)Γ' = $\mathbf{0}_{m \times n}$,

其中 $\Lambda_r = \operatorname{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_r)$, $\mathbf{C}_1 \, \beta \, m \times r$ 矩阵, $\mathbf{C}_2 \, \beta \, m \times (n-r)$ 矩阵。由条件 $\mathbf{B}\mathbf{A} = \mathbf{0}_{m \times n}$, 且 $\lambda_i \neq 0 (i=1, \dots, r)$, 可得 $\mathbf{C}_1 = \mathbf{0}_{m \times r}$ 。

- 4 □ > 4 圖 > 4 ≣ > 4 ≣ > ■ 9 Q @

证明(续): $\Diamond Y = \Gamma'X$, $\operatorname{p} X = \Gamma Y$ 。则

$$m{Y} = \left(egin{array}{c} Y_1 \ dots \ Y_n \end{array}
ight) \sim N_n(m{\Gamma}'m{\mu}, \sigma^2 \mathbf{I}_n),$$

即 Y_1, \cdots, Y_n 相互独立。因为

$$\xi = X'AX = Y'\Gamma'A\Gamma Y = \sum_{i=1}^{r} \lambda_i Y_i^2,$$

$$\mathbf{Z} = \mathbf{B}\mathbf{X} = \mathbf{B}\mathbf{\Gamma}\mathbf{Y} = (\mathbf{C}_1, \mathbf{C}_2) \begin{pmatrix} Y_1 \\ \vdots \\ Y_n \end{pmatrix} = \mathbf{C}_2 \begin{pmatrix} Y_{r+1} \\ \vdots \\ Y_n \end{pmatrix}.$$

由于 Y_1, \cdots, Y_r 和 Y_{r+1}, \cdots, Y_n 相互独立,Z与 $\xi = X'AX$ 相互独立。

性质4.1.5: 两个二次型互相独立的条件

设 $X \sim N_n(\mu, \sigma^2 \mathbf{I}_n)$, 且A和B是两个n阶对称矩阵, 则

$$AB = \mathbf{0}_{n \times n} \iff X'AX \ni X'BX$$
相互独立.

性质4.1.5的证明留作作业,课下完成。

下面讨论n元正态分布的二次型分布的性质:

性质4.1.6

设
$$X \sim N_p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}), \ \boldsymbol{\Sigma} > 0, \ \$$
则 $X'\boldsymbol{\Sigma}^{-1}X \sim \chi_p^2(\delta), \ \$ 其中 $\delta = \boldsymbol{\mu}'\boldsymbol{\Sigma}^{-1}\boldsymbol{\mu}$ 。

证明:因 $\Sigma > 0$,由正定矩阵的分解可得 $\Sigma = \mathbb{CC}'$,其中 \mathbb{C} 为非退化的p维方阵。 今 $Y = \mathbf{C}^{-1}X$. 即 $X = \mathbf{C}Y$. 则

$$Y \sim N_p(\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu}, \mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\Sigma}(\mathbf{C}^{-1})').$$

因为 $\Sigma = \mathbf{CC'}$, 所以 $Y \sim N_n(\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu}, \mathbf{I}_n)$, 且有

$$X'\Sigma^{-1}X = Y'C'\Sigma^{-1}CY = Y'Y \sim \chi_p^2(\delta),$$

其中
$$\delta = (\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu})'(\mathbf{C}^{-1}\boldsymbol{\mu}) = \boldsymbol{\mu}'\boldsymbol{\Sigma}^{-1}\boldsymbol{\mu}$$
。

性质4.1.7

设 $X \sim N_p(\mu, \Sigma), \Sigma > 0$, A为对称矩阵, rank(A) = r, 则

$$(X - \mu)' \mathbf{A}(X - \mu) \sim \chi_r^2 \Leftrightarrow \Sigma \mathbf{A} \Sigma \mathbf{A} \Sigma = \Sigma \mathbf{A} \Sigma.$$

证明: 因 $\Sigma > 0$, 则有rank(Σ) = p。令存在正交矩阵 Γ 和 $\lambda_i > 0$, $i = 1, \dots, p$, 使得

$$\Sigma = \Sigma^{1/2} \Sigma^{1/2},$$

其中 $\Sigma^{1/2} = \Gamma \operatorname{diag}(\sqrt{\lambda_1}, \cdots, \sqrt{\lambda_n})\Gamma'$ 为 Σ 的平方根矩阵。

记

$$\mathbf{\Sigma}^{-1/2} = \mathbf{\Gamma} \mathrm{diag} \left(\frac{1}{\sqrt{\lambda_1}}, \cdots, \frac{1}{\sqrt{\lambda_p}} \right) \mathbf{\Gamma}'.$$

显然有
$$\Sigma^{1/2}\Sigma^{-1/2} = \mathbf{I}_p$$
。令 $Y = \Sigma^{-1/2}(X - \mu) \sim N_p(\mathbf{0}, \mathbf{I}_p)$ 。 我们有:

$$\operatorname{Var}(\boldsymbol{Y}) = \operatorname{Var}(\boldsymbol{\Sigma}^{-1/2}(\boldsymbol{X} - \boldsymbol{\mu})) = \boldsymbol{\Sigma}^{-1/2}\boldsymbol{\Sigma}(\boldsymbol{\Sigma}^{-1/2})'$$
$$= \boldsymbol{\Sigma}^{-1/2}(\boldsymbol{\Sigma}^{1/2}\boldsymbol{\Sigma}^{1/2})\boldsymbol{\Sigma}^{-1/2} = \mathbf{I}_p,$$

$$(X - \mu)'\mathbf{A}(X - \mu) = Y'\Sigma^{1/2}\mathbf{A}\Sigma^{1/2}Y =: Y'\mathbf{C}Y.$$

由性质4.1.2,有

$$\mathbf{Y}'\mathbf{C}\mathbf{Y} \sim \chi_r^2 \Leftrightarrow \mathbf{C}^2 = \mathbf{C},$$

即 $(\Sigma^{1/2}\mathbf{A}\Sigma^{1/2})(\Sigma^{1/2}\mathbf{A}\Sigma^{1/2}) = \Sigma^{1/2}\mathbf{A}\Sigma^{1/2}$,对其左右两边乘以 $\Sigma^{1/2}$,即得 $\Sigma\mathbf{A}\Sigma\mathbf{A}\Sigma = \Sigma\mathbf{A}\Sigma$ 。

性质4.1.8

设 $X \sim N_p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}), \boldsymbol{\Sigma} > 0$, A和B为p阶对称矩阵, 则

$$(X - \mu)'A(X - \mu)$$
与 $(X - \mu)'B(X - \mu)$ 相互独立

$$\Leftrightarrow \mathbf{A} \mathbf{\Sigma} \mathbf{B} = \mathbf{0}_{p \times p}.$$

只证明充分性,必要性省略,留给大家!

证明:设 $\Sigma^{1/2}\mathbf{A}\Sigma^{1/2}=\widetilde{\mathbf{A}},\ \Sigma^{1/2}\mathbf{B}\Sigma^{1/2}=\widetilde{\mathbf{B}},\ Y=\Sigma^{-1/2}X,\ \mathbb{M}X'\mathbf{A}X=Y'\widetilde{\mathbf{A}}Y,\ X'\mathbf{B}X=Y'\widetilde{\mathbf{B}}Y\mathbb{L}Y\sim N_p(\Sigma^{-1/2}\mu,\mathbf{I}_p)。$ 当 $\mathbf{A}\Sigma\mathbf{B}=\mathbf{0}_{p\times p},\ \widetilde{\mathbf{A}}\widetilde{\mathbf{B}}=\widetilde{\mathbf{B}}\widetilde{\mathbf{A}}=\mathbf{0}_{p\times p},\$ 故可以对 $\widetilde{\mathbf{A}}$ 和 $\widetilde{\mathbf{B}}$ 同时进行对角化:

$$\Gamma'\widetilde{\mathbf{A}}\Gamma = \mathbf{\Lambda}_1, \ \Gamma'\widetilde{\mathbf{B}}\Gamma = \mathbf{\Lambda}_2,$$

其中 Γ 为正交矩阵, Λ_i 为对角阵,i=1,2。 由 $\widetilde{\mathbf{A}}\widetilde{\mathbf{B}} = \mathbf{0}_{p \times p}$,可知 $\Lambda_1 \Lambda_2 = \mathbf{0}_{p \times p}$ 。因此

$$\textbf{\textit{X}'AX} = (\Gamma \textbf{\textit{Y}})' \Lambda_1(\Gamma \textbf{\textit{Y}}), \quad \textbf{\textit{X}'BX} = (\Gamma \textbf{\textit{Y}})' \Lambda_2(\Gamma \textbf{\textit{Y}}).$$

注意到: $\Gamma Y \sim N_p(\Gamma \Sigma^{-1/2} \mu, \mathbf{I}_p)$,可知 ΓY 的每个分量相互独立,由 $\Lambda_1 \Lambda_2 = \mathbf{0}_{p \times p}$,可知 $X' \mathbf{A} X$ 和 $X' \mathbf{B} X$ 依赖于 ΓY 的不同分量,因此相互独立。

Wishart分布的定义

• Wishart分布是一元统计中 χ^2 分布的推广,并且在样本协方差矩阵 分析中具有非常重要的作用。

定义4.2: Wishart分布

设 X_1,\cdots,X_n 独立同p维正态分布 $N_p(\mathbf{0},\mathbf{\Sigma})$,记 $\mathbf{X}=(X_1,\cdots,X_n)'$ 为n imesp矩阵,则称p阶矩阵 $\mathbf{W}=\mathbf{X}'\mathbf{X}=\sum_{i=1}^n X_i X_i'$ 的分布为p阶Wishart分布,简称Wishart分布,记为 $\mathbf{W}\sim W(n,\mathbf{\Sigma})$,其中n称为它的自由度。

简称 $\mathsf{Wishart}$ 分布,记为 $\mathsf{W} \sim W_p(n, \Sigma)$,其中n称为它的自由度。

Wishart分布的定义

当 $\Sigma > 0$, $n \ge p$ 时, p阶Wishart分布的密度函数为:

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

其中

- W是对称矩阵
- |· |表示矩阵的行列式
- $\Gamma_p(\cdot)$ 是p维 Γ 函数,定义为

$$\Gamma_p(n/2) = \pi^{p(p-1)/4} \prod_{i=1}^p \Gamma\left(\frac{n}{2} - \frac{i-1}{2}\right)$$

◆ロト ◆団 ト ◆ 恵 ト ◆ 恵 ・ り へ ○

- $\exists p = 1$ 时,可知: $\mathbf{W} \sim \sigma^2 \chi_n^2$
- 当p=1, $\sigma^2=1$ 时, χ^2 分布是Wishart分布的一种特殊情况

性质4.2.1:均值

若
$$\mathbf{W} \sim W_p(n, \mathbf{\Sigma})$$
,则 $E(\mathbf{W}) = n\mathbf{\Sigma}$ 。

性质4.2.2: 变换

若 $\mathbf{W} \sim W_p(n, \Sigma)$, C是 $k \times p$ 阶矩阵, 则 $\mathbf{CWC}' \sim W_k(n, \mathbf{C\Sigma C}')$ 。

证明: 因 $\mathbf{W} = \sum_{i=1}^{n} X_i X_i' \sim W_p(n, \Sigma)$, 其中 $X_i \sim N_p(\mathbf{0}, \Sigma)$, $i = 1, \dots, n$, 相互独立。令 $Y_i = \mathbf{C}X_i$, 则 $Y_i \sim N_k(\mathbf{0}, \mathbf{C}\Sigma\mathbf{C}')$ 。因此,由Wishart分布的定义4.2可知

$$\mathbf{CWC}' = \sum_{i=1}^{n} Y_i Y_i' = \sum_{i=1}^{n} \mathbf{C} X_i X_i' \mathbf{C} \sim W_k(n, \mathbf{C} \Sigma \mathbf{C}').$$

性质4.2.3: 特征函数

若 $\mathbf{W} \sim W_p(n, \Sigma)$,则 \mathbf{W} 的特征函数为

$$E\left(\exp(\operatorname{itr}(\mathbf{TW}))\right) = |\mathbf{I}_p - 2\mathrm{i}\Sigma\mathbf{T}|^{-n/2},$$

其中 $i = \sqrt{-1}$, **T**为p阶实对称矩阵。

性质4.2.4: 可加性

若
$$\mathbf{W}_i \sim W_p(n_i, \Sigma)(i = 1, \cdots, k)$$
相互独立,则

$$\sum_{i=1}^k \mathbf{W}_i \sim W_p(n, \mathbf{\Sigma}), \qquad n = \sum_{i=1}^k n_i.$$

- 设 X_1, \dots, X_n 独立同p维正态分布 $N_p(\mathbf{0}, \Sigma)$, 其中 $\Sigma > 0$
- 记 $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)'$ 为 $n \times p$ 矩阵,则称 $\mathbf{Q} = \mathbf{X}'\mathbf{A}\mathbf{X}$ 为中心的矩阵二次型,简称为矩阵二次型,其中n阶方阵 $\mathbf{A} > 0$
- 设 $\mathbf{X} \sim N_{n \times p}(\mathbf{0}, \mathbf{I}_n \otimes \mathbf{\Sigma})$, 则称 $\mathbf{Q} = \mathbf{X}' \mathbf{A} \mathbf{X}$ 为矩阵二次型

性质4.2.5: 矩阵二次型

- ullet 若A为 幂 等 矩 阵 , 则 矩 阵 二 次 型Q = X'AX服 从Wishart分 布 $W_p(m, \Sigma)$,其中 $m = \operatorname{tr}(A)$ 。
- ② 设 $\mathbf{Q} = \mathbf{X}'\mathbf{A}\mathbf{X}$, $\mathbf{Q}_1 = \mathbf{X}'\mathbf{B}\mathbf{X}$ 是两个矩阵二次型,其中 \mathbf{A} 和 \mathbf{B} 都是幂等矩阵。若 $\mathbf{Q}_2 = \mathbf{Q} \mathbf{Q}_1 \geq 0$,则 \mathbf{Q}_2 服从Wishart分布 $W_p(m-r, \Sigma)$,其中 $m = \operatorname{tr}(\mathbf{A})$, $r = \operatorname{tr}(\mathbf{B})$,且 \mathbf{Q}_1 与 \mathbf{Q}_2 相互独立。
- ② 设Q = X'AX, A为对称幂等矩阵,则P'X与Q独立的充分必要条件 是AP = 0。

证明: (1) 当A为幂等矩阵时,存在正交矩阵U,使得 $A = U'\Gamma U$,其中

$$\Gamma = \left(egin{array}{cc} \mathbf{I}_m & \mathbf{0} \ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{array}
ight), \qquad m = \mathrm{tr}(\mathbf{A}).$$

由于 $\mathbf{X} \sim N_{n \times p}(\mathbf{0}, \mathbf{I}_n \otimes \mathbf{\Sigma})$,则根据矩阵的拉直运算和Kronecker积性质可得

$$\begin{array}{lcl} \text{Cov}(\text{Vec}(\mathbf{X}'\mathbf{U}')) & = & (\mathbf{U} \otimes \mathbf{I}_p) \text{Cov}(\text{Vec}(\mathbf{X}')) (\mathbf{U}' \otimes \mathbf{I}_p) \\ & = & (\mathbf{U} \otimes \mathbf{I}_p) (\mathbf{I}_n \otimes \boldsymbol{\Sigma}) (\mathbf{U}' \otimes \mathbf{I}_p) = \mathbf{I}_n \otimes \boldsymbol{\Sigma}. \end{array}$$

这说明 $\operatorname{Vec}(\mathbf{Y}') = \operatorname{Vec}(\mathbf{X}'\mathbf{U}')$ 的分布服从 $N_{pn}(\mathbf{0}, \mathbf{I}_n \otimes \Sigma)$ 。令 $\mathbf{Y}' = (Y_1, \cdots, Y_n)$,则 Y_1, \cdots, Y_n 独立同p维正态分布 $N_p(\mathbf{0}, \Sigma)$ 。因此有

$$\mathbf{Q} = \mathbf{X}'\mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{Y}'\mathbf{\Gamma}\mathbf{Y} = \sum_{i=1}^{m} \mathbf{Y}_{i}\mathbf{Y}'_{i} \sim W_{p}(m, \Sigma).$$

证明(续): 对(2)的证明。由(1)的证明,以及 $\mathbf{Q} = \mathbf{X}'\mathbf{A}\mathbf{X}$, $\mathbf{Q}_1 = \mathbf{X}'\mathbf{B}\mathbf{X}$,容易得到 $\mathbf{Q} = \mathbf{Y}'\mathbf{\Gamma}\mathbf{Y}$, $\mathbf{Q}_1 = \mathbf{Y}'\mathbf{U}\mathbf{B}\mathbf{U}'\mathbf{Y}$ 。因此

$$\mathbf{Q}_2 = \mathbf{Q} - \mathbf{Q}_1 = \mathbf{Y}' \mathbf{\Gamma} \mathbf{Y} - \mathbf{Y}' \mathbf{U} \mathbf{B} \mathbf{U}' \mathbf{Y} = \mathbf{Y}' (\mathbf{\Gamma} - \mathbf{U} \mathbf{B} \mathbf{U}') \mathbf{Y} \ge 0,$$

则 $\Gamma - \mathbf{UBU}' \geq 0$ 。

进一步, 由Г的定义可知,

$$\mathbf{UBU'} = \left(\begin{array}{cc} \mathbf{E} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{array}\right) \begin{array}{c} m \\ p - m \end{array},$$

其中E是对角线元素不大于1的m阶矩阵。由于B是幂等矩阵,U是正交矩阵,故UBU'是幂等矩阵,进而E也是幂等矩阵,并且可以计算B的秩为

$$r = \operatorname{tr}(\mathbf{B}) = \operatorname{tr}(\mathbf{U}\mathbf{B}\mathbf{U}') = \operatorname{tr}(\mathbf{E}).$$



29 / 67

证明(续): 存在m阶正交矩阵 Ξ , 使得 $E = \Xi'\Psi\Xi$, 其中

$$\Psi = \left(egin{array}{cc} \mathbf{I}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{array}
ight).$$

构造n阶正交矩阵

$$\mathbf{T} = \left(egin{array}{cc} \mathbf{\Xi} & \mathbf{0} \ \mathbf{0} & \mathbf{I}_{n-m} \end{array}
ight) \mathbf{U},$$

则 $\mathbf{B} = \mathbf{T}'\mathbf{\Psi}\mathbf{T}$ 。并由 Γ 的定义可知 $\mathbf{A} = \mathbf{U}'\Gamma\mathbf{U} = \mathbf{T}'\Gamma\mathbf{T}$ 。

令 $\mathbf{Z}' = \mathbf{X}'\mathbf{T}' = (\mathbf{Z}_1, \dots, \mathbf{Z}_n)$, 则 $\mathrm{Vec}(\mathbf{Z}')$ 服从 $N_{pn}(\mathbf{0}, \mathbf{I}_n \otimes \Sigma)$, 并且 $\mathbf{Z}_1, \dots, \mathbf{Z}_n$ 独立 同服从p维正态分布 $N_n(\mathbf{0}, \Sigma)$ 。

证明(续): 因此

$$\mathbf{Q} = \mathbf{X}'\mathbf{A}\mathbf{X} = \mathbf{Z}'\mathbf{\Gamma}\mathbf{Z} = \sum_{i=1}^{m} \mathbf{Z}_{i}\mathbf{Z}'_{i},$$

$$\mathbf{Q}_{1} = \mathbf{X}'\mathbf{B}\mathbf{X} = \mathbf{Z}'\mathbf{\Psi}\mathbf{Z} = \sum_{i=1}^{r} \mathbf{Z}_{i}\mathbf{Z}'_{i}.$$

因此有

$$\mathbf{Q}_2 = \mathbf{Q} - \mathbf{Q}_1 = \sum_{i=r+1}^m \mathbf{Z}_i \mathbf{Z}_i' \sim W_p(m-r, \mathbf{\Sigma}),$$

并且 \mathbf{Q}_1 与 \mathbf{Q}_2 相互独立。

31 / 67

证明(续): 现在证明(3)。

首先计算AX与P'X的协方差矩阵

$$Cov(\mathbf{AX}, \mathbf{P'X}) = Cov\Big((\mathbf{I}_p \otimes \mathbf{A}) Vec(\mathbf{X}), (\mathbf{I}_p \otimes \mathbf{P'}) Vec(\mathbf{X})\Big)$$

$$= (\mathbf{I}_p \otimes \mathbf{A}) Cov(Vec(\mathbf{X})) (\mathbf{I}_p \otimes \mathbf{P'})'$$

$$= (\mathbf{I}_p \otimes \mathbf{A}) (\mathbf{\Sigma} \otimes \mathbf{I}_n) (\mathbf{I}_p \otimes \mathbf{P}) = \mathbf{\Sigma} \otimes (\mathbf{AP}).$$

由于 $\Sigma > 0$, 所以AX = PX相互独立的充分必要条件是AP = 0。此外,由O = X'AX = (AX)'AX. 故O = PX'AX = 0。此外,

性质4.2.6: 分解

设 $\mathbf{W} \sim W_p(n, \Sigma), \Sigma > 0, n \geq p$ 。将 \mathbf{W} 与 Σ 作如下的剖分:

$$\mathbf{W} = \left(egin{array}{cc} \mathbf{W}_{11} & \mathbf{W}_{12} \ \mathbf{W}_{21} & \mathbf{W}_{22} \end{array}
ight) egin{array}{cc} q \ p-q \end{array}, \quad \mathbf{\Sigma} = \left(egin{array}{cc} \mathbf{\Sigma}_{11} & \mathbf{\Sigma}_{12} \ \mathbf{\Sigma}_{21} & \mathbf{\Sigma}_{22} \end{array}
ight) egin{array}{cc} q \ p-q \end{array},$$

则有下面的结论:

- $oldsymbol{W}_{11}\sim W_q(n,oldsymbol{\Sigma}_{11})$, $oldsymbol{W}_{22}\sim W_{p-q}(n,oldsymbol{\Sigma}_{22})$ 。进一步,当 $oldsymbol{\Sigma}_{12}=oldsymbol{0}$ 时, $oldsymbol{W}_{11}$ 与 $oldsymbol{W}_{22}$ 相互独立。
- ② 令 $\mathbf{W}_{11.2} = \mathbf{W}_{11} \mathbf{W}_{12}\mathbf{W}_{22}^{-1}\mathbf{W}_{21}$,则 $\mathbf{W}_{11.2} \sim W_q(n-p+q,\Sigma_{11.2})$,并且 $\mathbf{W}_{11.2}$ 与 \mathbf{W}_{22} 相互独立,其中 $\mathbf{\Sigma}_{11.2} = \mathbf{\Sigma}_{11} \mathbf{\Sigma}_{12}\mathbf{\Sigma}_{22}^{-1}\mathbf{\Sigma}_{21}$ 。
- ◎ 在W₂₂给定的条件下,有

$$\mathbf{W}_{12} \sim N_{q \times (p-q)}(\mathbf{\Sigma}_{12}\mathbf{\Sigma}_{22}^{-1}\mathbf{W}_{22}, \mathbf{W}_{22} \otimes \mathbf{\Sigma}_{11.2}).$$

性质4.2.7: 分解

设 $\mathbf{W} \sim W_p(n, \Sigma), \Sigma > 0, n \geq p$ 。将 \mathbf{W} 与 Σ 作如下的剖分:

$$\mathbf{W} = \left(egin{array}{cc} \mathbf{W}_{11} & \mathbf{W}_{12} \ \mathbf{W}_{21} & \mathbf{W}_{22} \end{array}
ight) egin{array}{cc} q \ p-q \end{array}, \quad \mathbf{\Sigma} = \left(egin{array}{cc} \mathbf{\Sigma}_{11} & \mathbf{\Sigma}_{12} \ \mathbf{\Sigma}_{21} & \mathbf{\Sigma}_{22} \end{array}
ight) egin{array}{cc} q \ p-q \end{array},$$

则有下面的结论:

- ① $\mathbf{W}_{11} \sim W_q(n, \Sigma_{11})$, $\mathbf{W}_{22} \sim W_{p-q}(n, \Sigma_{22})$ 。进一步,当 $\Sigma_{12} = \mathbf{0}$ 时, \mathbf{W}_{11} 与 \mathbf{W}_{22} 相互独立。
- ② 令 $\mathbf{W}_{22.1} = \mathbf{W}_{22} \mathbf{W}_{21} \mathbf{W}_{11}^{-1} \mathbf{W}_{12}$,则 $\mathbf{W}_{22.1} \sim W_{p-q}(n-q, \Sigma_{22.1})$,并且 $\mathbf{W}_{22.1}$ 与 \mathbf{W}_{11} 相互独立,其中 $\mathbf{\Sigma}_{22.1} = \mathbf{\Sigma}_{22} \mathbf{\Sigma}_{21} \mathbf{\Sigma}_{11}^{-1} \mathbf{\Sigma}_{12}$ 。
- ◎ 在W₁₁给定的条件下,有

$$\mathbf{W}_{21} \sim N_{(p-q)\times q}(\mathbf{\Sigma}_{21}\mathbf{\Sigma}_{11}^{-1}\mathbf{W}_{11}, \mathbf{W}_{11}\otimes \mathbf{\Sigma}_{22.1}).$$

性质4.2.8: 行列式

设 $\mathbf{W} \sim W_p(n, \mathbf{\Sigma}), \; \mathbf{\Sigma} > 0, \; n \geq p$,则

$$|\mathbf{W}| \stackrel{d}{=} |\mathbf{\Sigma}| \gamma_1 \gamma_2 \cdots \gamma_p,$$

其中 $\gamma_1, \gamma_2, \cdots, \gamma_p$ 相互独立,并且 $\gamma_i \sim \chi^2_{n-i+1}, i=1,\cdots,p$ 。

• 注: 性质4.2.8说明, $|\mathbf{W}|/|\mathbf{\Sigma}|$ 与相互独立的p个自由度分别为 $n,n-1,\cdots,n-p+1$ 的 χ^2 分布变量的乘积同分布。

证明:根据性质4.2.6,使用数学归纳法容易证明性质4.2.8。

令 $\mathbf{M} = \mathbf{\Sigma}^{-1/2} \mathbf{W} \mathbf{\Sigma}^{-1/2}$,则 $\mathbf{M} \sim W_p(n, \mathbf{I}_p)$ 。将 \mathbf{M} 剖分为

$$\mathbf{M} = \left(\begin{array}{cc} m_{11} & \mathbf{M}_{12} \\ \mathbf{M}_{21} & \mathbf{M}_{22} \end{array}\right) \frac{1}{p-1} .$$

容易看到 $|\mathbf{M}|=m_{11}|\mathbf{M}_{22}-\mathbf{M}_{21}\mathbf{M}_{12}/m_{11}|$ 。由性质4.2.6知:当 $\Sigma_{12}=0$ 时, m_{11} 与 $\mathbf{M}_{22}-\mathbf{M}_{21}\mathbf{M}_{12}/m_{11}$ 相互独立,并 $m_{11}\sim\chi_n^2$, $\mathbf{M}_{22}-\mathbf{M}_{21}\mathbf{M}_{12}/m_{11}\sim W_{p-1}(n-1,\mathbf{I}_{p-1})$ 。由于

$$|\mathbf{M}| = rac{|\mathbf{W}|}{|\mathbf{\Sigma}|} = m_{11} \left| \mathbf{M}_{22} - rac{\mathbf{M}_{21}\mathbf{M}_{12}}{m_{11}} \right|, \quad m_{11} 与 \mathbf{M}_{22} - rac{\mathbf{M}_{21}\mathbf{M}_{12}}{m_{11}}$$
相互独立, $m_{11} \sim \chi_n^2, \quad \mathbf{M}_{22} - rac{\mathbf{M}_{21}\mathbf{M}_{12}}{m_{11}} \sim W_{p-1}(n-1, \mathbf{I}_{p-1}),$

所以由数学归纳法容易证明性质4.2.8。

性质4.2.9: 逆矩阵期望

设 $\mathbf{W} \sim W_p(n, \Sigma), \ \Sigma > 0, \ n > p+1$, 则

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

• 由性质4.2.9可知, Σ^{-1} 的无偏估计为(n-p-1)W $^{-1}$ 。如果W 为离差矩阵,进一步, Σ^{-1} 的无偏估计为[(n-p-1)/(n-1)]S $^{-1}$,其中S为样本协方差矩阵。

证明: 首先证明当 $\mathbf{W} \sim W_p(n, \mathbf{I}_p)$ 时性质4.2.9成立。因为 $\mathbf{W} \sim W_p(n, \mathbf{I}_p)$,则 $E(\mathbf{W}^{-1})$ 一定具有下面的形式:

$$E(\mathbf{W}^{-1}) = \frac{\mathbf{d}_0}{\mathbf{I}_p} + \frac{\mathbf{d}_1}{\mathbf{I}_p} \mathbf{1}_p',$$

其中 d_0 和 d_1 是两个待定的常数。

因此,为了得到 $E(\mathbf{W}^{-1})$,仅需计算常数 d_0 和 d_1 。

首先考虑 $d_1=0$ 的情况。对任意的正交矩阵 \mathbf{U} , $\mathbf{U}\mathbf{W}\mathbf{U}'\sim W_p(n,\mathbf{I}_p)$, 所以

$$E((\mathbf{U}\mathbf{W}\mathbf{U}')^{-1}) = d_0\mathbf{I}_p + d_1\mathbf{1}_p\mathbf{1}'_p.$$

证明(续): 由于 $E((\mathbf{U}\mathbf{W}\mathbf{U}')^{-1}) = \mathbf{U}E(\mathbf{W}^{-1})\mathbf{U}'$, 因此对于任意的正交矩阵都有

$$\mathbf{U}(d_0\mathbf{I}_p + d_1\mathbf{1}_p\mathbf{1}_p')\mathbf{U}' = d_0\mathbf{I}_p + d_1\mathbf{1}_p\mathbf{1}_p'.$$

由上式容易看到 $d_1(\mathbf{U}\mathbf{1}_p)(\mathbf{U}\mathbf{1}_p)'=d_1\mathbf{1}_p\mathbf{1}_p'$ 对于任意的正交矩阵 \mathbf{U} 都成立。要想该等式成立,必须要求 $d_1=0$,则有

$$E(\mathbf{W}^{-1}) = d_0 \mathbf{I}_p.$$

下面将证明 $d_0 = 1/(n-p-1)$ 。令 $\mathbf{W}^{-1} = (\omega^{ij}), i, j = 1, \cdots, p$,由 $E(\mathbf{W}^{-1}) = d_0 \mathbf{I}_p$ 知 $d_0 = E(\omega^{11})$ 。根据分块矩阵逆矩阵的计算,若将 \mathbf{W} 剖分为

$$\mathbf{W} = \left(\begin{array}{cc} \omega_{11} & \mathbf{W}_{12} \\ \mathbf{W}_{21} & \mathbf{W}_{22} \end{array} \right) \frac{1}{p-1} ,$$

证明(续): 则有 $\omega^{11} = (\omega_{11} - \mathbf{W}_{12}\mathbf{W}_{22}^{-1}\mathbf{W}_{21})^{-1}$ 。由性质4.2.6(2),当 $\Sigma_{12} = \mathbf{0}$ 时, $\omega_{11} - \mathbf{W}_{12}\mathbf{W}_{22}^{-1}\mathbf{W}_{21} \sim \chi_{n-p+1}^2$,因此可得

$$d_0 = E(\omega^{11}) = E\left[(\omega_{11} - \mathbf{W}_{12}\mathbf{W}_{22}^{-1}\mathbf{W}_{21})^{-1} \right] = \frac{1}{n - p - 1}.$$

(红颜色的部分留作作业)

则证明了当 $\mathbf{W} \sim W_p(n, \mathbf{I}_p)$ 时性质4.2.9成立,即

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

当 $\mathbf{W} \sim W_p(n, \mathbf{\Sigma})$ 时,令 $\mathbf{M} = \mathbf{\Sigma}^{-1/2} \mathbf{W} \mathbf{\Sigma}^{-1/2}$,则 $\mathbf{M} \sim W_p(n, \mathbf{I}_p)$,因此容易计算

$$E(\mathbf{W}^{-1}) = \mathbf{\Sigma}^{-1/2} E(\mathbf{M}^{-1}) \mathbf{\Sigma}^{-1/2} = \frac{1}{n-p-1} \mathbf{\Sigma}^{-1}.$$

性质4.2.10: 逆矩阵

设 $\mathbf{W} \sim W_p(n, \Sigma), \Sigma > 0, n \geq p$, 则对任意非零的p维向量 \mathbf{a} , 都有

$$\frac{a'\Sigma^{-1}a}{a'\mathbf{W}^{-1}a}\sim\chi^2_{n-p+1}.$$

特别地, 有下面三种特殊情况:

(1) 如果 $\Sigma = \mathbf{I}_p$,则对任意非零的p维向量a,有

$$\frac{a'a}{a'\mathbf{W}^{-1}a} \sim \chi^2_{n-p+1}.$$

性质4.2.10(续): 逆矩阵

(2) 如果 $\Sigma = \mathbf{I}_p$, 对任意非零的p维向量a, 若a'a = 1, 则有

$$\frac{1}{\boldsymbol{a}'\mathbf{W}^{-1}\boldsymbol{a}} \sim \chi_{n-p+1}^2.$$

(3) 如果
$$\mathbf{\Sigma} = \mathbf{I}_p$$
,并令 $\mathbf{W}^{-1} = (\omega^{ij}), i, j = 1, \cdots, p$,则

$$\frac{1}{\omega^{11}} \sim \chi^2_{n-p+1},$$

其中 ω^{11} 是W逆矩阵的第1行第1列的元素。

- 所谓正定矩阵W的Cholesky分解,就是存在一个下三角形矩阵T,使得W = TT'。
- Cholesky分解不是唯一存在的,但是如果给下三角矩阵一些约束条件,要求它的对角元素为正,则Cholesky分解就唯一存在了。
- 性质4.2.11回答了,当W $\sim W_p(n, \mathbf{I}_p)$ 时,正定矩阵W 的Cholesky 分解具有下面的Bartlett分解性质。

性质4.2.11: Bartlett分解

设W $\sim W_p(n, \mathbf{I}_p), n \geq p$ 。 将W作Bartlett分解W = TT', 其中T是对角线元素为正的下三角形矩阵。 令T = $(t_{ij})_{p\times p}$,则 $t_{11}, t_{21}, t_{22}, \cdots, t_{p1}, \cdots, t_{pp}$ 相互独立,在i > j时, $t_{ij} \sim N(0, 1)$,当i = j时, $t_{ij}^2 \sim \chi^2_{n-p+1}$ 。

非中心Wishart分布

定义4.3: 非中心Wishart分布

设 X_1, \dots, X_n 相互独立, $X_i \sim N_p(\boldsymbol{\mu}_i, \boldsymbol{\Sigma}), \boldsymbol{\Sigma} > 0, i = 1, \dots, n$, 则称 $\mathbf{W} =$

 $\sum_{i=1}^{n} X_i X_i'$ 服从非中心Wishart分布,记为W $\sim W_p(n, \Sigma, \Delta)$,其中 Δ 为非

中心参数,被定义为 $\Delta = \Sigma^{-1} \Big(\sum_{i=1}^n \mu_i \mu_i' \Big)$ 。

非中心Wishart分布

下面分两种特殊情况讨论非中心Wishart分布的密度函数:

• 当 $\mu_1 = \mu_2 = \cdots = \mu_n$, 并且 $\Sigma = \mathbf{I}_p$ 时, 非中心Wishart分布的密度函数为:

$$\exp\left(-\frac{n\boldsymbol{\mu}'\boldsymbol{\mu}}{2}\right) \frac{|\mathbf{W}|^{(n-p-1)/2} \exp\{-\operatorname{tr}(\mathbf{W})/2\}}{2^{np/2}\pi^{p(p-1)/4} \prod_{i=1}^{p} \Gamma((n-i+1)/2)}$$
$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} \frac{\Gamma(n/2)}{\Gamma(n/2+k)} \left(\frac{n\boldsymbol{\mu}'\mathbf{W}\boldsymbol{\mu}}{4}\right)^{k}.$$

• 当 $\Sigma > 0$, X_1, \dots, X_n 相互独立,并同服从 $N_p(\mu, \Sigma)$, 非中心Wishart分布的密度函数为:

$$\exp\left(-\frac{n\mu'\Sigma^{-1}\mu}{2}\right) \frac{|\Sigma|^{-n/2}|\mathbf{W}|^{(n-p-1)/2}\exp\{-\text{tr}(\Sigma^{-1}\mathbf{W})/2\}}{2^{np/2}\pi^{p(p-1)/4}\prod_{i=1}^{p}\Gamma((n-i+1)/2)} \times \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} \frac{\Gamma(n/2)}{\Gamma(n/2+k)} \left(\frac{n\mu'\Sigma^{-1}\mathbf{W}\Sigma^{-1}\mu}{4}\right)^{k}.$$

Hotelling T²分布

• 假设随机变量 $X \sim N(0,1), Y \sim \chi_n^2$, 并且 $X \sim M(0,1)$ 则

$$t=\frac{X}{\sqrt{Y/n}}\sim t_n,$$

称变量t服从自由度为n的t分布。

- 显然,若 $X \sim N(0, \sigma^2)$, $Y \sim \sigma^2 \chi_n^2$,并且X和Y相互独立,则变量 $t \sim t_n$ 。
- 注意: $t^2 = nX^2/Y \sim F_{1,n}$ 。
- 在多元统计中,假设总体 $X \sim N_p(\mathbf{0}, \Sigma)$,随机矩阵 $\mathbf{W} \sim W_p(n, \Sigma)$,下面讨论 $T^2 = nX'\mathbf{W}^{-1}X$ 的分布。

定义4.4: Hotelling T^2 分布

设 $X \sim N_p(\mathbf{0}, \Sigma)$, 随机矩阵 $\mathbf{W} \sim W_p(n, \Sigma), \Sigma > 0, n \geq p$, 且X和 \mathbf{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, 或者称为

服从自由度为n的Hotelling T^2 分布, 记为 $T^2 \sim T^2(p,n)$ 。

更一般地,如果 $X \sim N_p(\mu, \Sigma)$ 时,则称 T^2 的分布为非中心的Hotellina

 T^2 分布,记为 $T^2 \sim T^2(p, n, \boldsymbol{\mu})$ 。

第5章重要定理: 定理5.1.1

定理5.1.1

设 $\mathbf{x}_i = (x_{i1}, \cdots, x_{ip})'(i = 1, \cdots, n)$ 为来自p元正态总体 $N_p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$ 的一组随机样本, $\bar{\mathbf{x}}$ 为样本均值向量, \mathbf{V} 为样本离差阵,则

- \bullet $\bar{x} \sim N_p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}/n)$;
- ② $\mathbf{V} \sim W_p(n-1,\Sigma)$,其中n>p,并且 $W_p(n-1,\Sigma)$ 是自由度是n-1的Wishart分布;
- ◎ x与V相互独立。
- Pr(V>0)=1的充要条件是n>p。

详细的证明见第5章。

Hotelling T²分布

性质4.3.1

设 x_i , $i=1,\cdots,n$, 是 来 自p元 正 态 总 体 $N_p(\mu,\Sigma)$ 的 随 机 样本, \bar{x} ,V和S分别是正态总体 $N_p(\mu,\Sigma)$ 的样本均值向量,样本离差

$$T^{2} = (n-1)[\sqrt{n}(\overline{x} - \mu)]'\mathbf{V}^{-1}[\sqrt{n}(\overline{x} - \mu)]$$
$$= n(n-1)(\overline{x} - \mu)'\mathbf{V}^{-1}(\overline{x} - \mu)$$
$$= n(\overline{x} - \mu)'\mathbf{S}^{-1}(\overline{x} - \mu) \sim T^{2}(p, n-1).$$

阵和样本协方差阵. 则变量

Hotelling T²分布

证明: 因为 $\bar{x} \sim N_p\left(\boldsymbol{\mu}, \frac{1}{n}\boldsymbol{\Sigma}\right)$, 则

$$\sqrt{n}(\overline{x} - \mu) \sim N_p(\mathbf{0}, \Sigma).$$

此外 $\mathbf{V} \sim W_p(n-1, \Sigma)$, 且 \overline{x} 与 \mathbf{V} 相互独立, 由定义 $\mathbf{4.4}$ 可知:

$$T^2 \sim T^2(p, n-1).$$

性质4.3.2

设 $X \sim N_p(\mathbf{0}, \mathbf{\Sigma})$,随机矩阵 $\mathbf{W} \sim W_p(n, \mathbf{\Sigma}), \ \mathbf{\Sigma} > 0, \ n \geq p$,且X和 \mathbf{W} 相

互独立,则

$$\mathbf{X}'\mathbf{W}^{-1}\mathbf{X} \stackrel{d}{=} \frac{\chi_p^2}{\chi_{n-p+1}^2},\tag{1}$$

其中分子分母的两个 χ^2 分布相互独立。

证明:由于X和W相互独立,在X给定的条件下,W的条件分布仍为 $W_p(n, \Sigma)$,则由性质4.2.10可知

$$Y = rac{X'\Sigma^{-1}X}{X'\mathbf{W}^{-1}X}$$
的条件分布为 χ^2_{n-p+1} .

由于上面的条件分布与给定的条件X没有关系,所以Y与X相互独立,因此Y的无条件分布仍为 χ^2_{n-p+1} 。

由于 $X \sim N_p(\mathbf{0}, \Sigma)$, 由多元正态分布的二次型性质可知:

$$X'\Sigma^{-1}X \sim \chi_p^2$$
.

由上面的讨论和下面式子可以证得: $X'\mathbf{W}^{-1}X = \frac{X'\Sigma^{-1}X}{X'\Sigma^{-1}X/X'\mathbf{W}^{-1}X} \stackrel{d}{=} \frac{\chi_p^2}{\chi_{n-p+1}^2}$.

性质4.3.3

 T^2 与F分布的关系:设 $T^2 \sim T^2(p,n)$,则

$$\frac{n-p+1}{np}T^2(p,n)\sim F_{p,n-p+1}.$$

注:

- t^2 分布是性质4.3.3当p=1时的一种特殊情况,即当p=1时,则退化成 $t^2=nX^2/Y\sim F_{1,n}$ 。
- 性质4.3.3把Hotelling T^2 的分布转化为了F分布。

Hotelling T²分布

证明: 由性质4.3.2有

$$\frac{n-p+1}{np}T^{2}(p,n) = \frac{n-p+1}{p}X'\mathbf{W}^{-1}X$$

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

$$\sim F_{p,n-p+1}.$$

性质4.3.4

设 x_i , $i=1,\cdots,n$, 是来自p元正态总体 $N_p(\mu,\Sigma)$ 的随机样本, \bar{x} , V和S分别是正态总体 $N_p(\mu,\Sigma)$ 的样本均值向量, 样本离差阵和样本协方差阵。记

$$T^2 = n(n-1)\overline{x}'\mathbf{V}^{-1}\overline{x} = n\overline{x}'\mathbf{S}^{-1}\overline{x}.$$

则

$$\frac{n-p}{p}\frac{T^2}{n-1} \sim F_{p,n-p}(\delta),$$

其中 $\delta = n\mu' \Sigma^{-1} \mu$ 。

性质4.3.5

 T^2 统计量对非退化变换保持不变。

• 假设随机变量 $X \sim \chi^2_{n}, Y \sim \chi^2_{n},$ 并且相互独立,则

$$F = \frac{X/n}{Y/m} \sim F_{n,m},$$

称变量F服从自由度为n和m的F分布。

● F分布和β分布可以相互转化。令

$$B = \frac{X}{X+Y} = \frac{F \cdot \frac{n}{m}}{1 + F \cdot \frac{n}{m}},$$

则 $B \sim \beta(n/2, m/2)$ 。

• $\beta(a,b)$ 分布的密度函数为:

$$\frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)} x^{a-1} (1-x)^{b-1}, \qquad 0 \le x \le 1.$$

- F分布在一元统计中用于两个正态总体的方差齐性检验,即检验 $H_0: \sigma_x^2 = \sigma_v^2$ 。
- 对p元正态总体 $N_p(\mu, \Sigma)$,其协方差阵 Σ 常用 $\frac{1}{n-1}$ V或 $\frac{1}{n}$ V来估计,前者为无偏估计,后者为极大似然估计,V为样本离差阵。
- 尽管∑刻画了总体中数据间的离散程度,但它不是一个数值,所以不直观。
- 那么,如何用一个数值来描述总体中数据间的离散程度?

- F分布在一元统计中用于两个正态总体的方差齐性检验,即检验 $H_0: \sigma_x^2 = \sigma_v^2$ 。
- 对p元正态总体 $N_p(\mu, \Sigma)$,其协方差阵 Σ 常用 $\frac{1}{n-1}$ V或 $\frac{1}{n}$ V来估计,前者为无偏估计,后者为极大似然估计,V为样本离差阵。
- 尽管∑刻画了总体中数据间的离散程度,但它不是一个数值,所以不直观。
- 那么,如何用一个数值来描述总体中数据间的离散程度?
- 最常用的就是 Σ 的行列式 $|\Sigma|$ 和迹 $tr(\Sigma)$ 。

定义4.5: 广义方差

设随机向量 $X \sim N_p(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$,则称 $|\boldsymbol{\Sigma}|$ 为X的广义方差。若 x_1, \cdots, x_n 为p元 正态总体X的随机样本,V为样本离差阵,则称|V/n|或|V/(n-1)|为样本广义方差。

•由定义4.5中广义方差的概念,多元统计中两正态总体 $N_p(\mu_1, \Sigma_1)$ 与 $N_p(\mu_2, \Sigma_2)$ 协方差阵的齐性检验 $H_0: \Sigma_1 = \Sigma_2$ 就变成了两总体广义方差之比的检验。

• 两总体广义方差之比常用两个样本广义方差之比(Wilks统计量)来刻画。

定义4.6: Wilks分布

设 $\mathbf{W}_1 \sim W_p(n, \Sigma), \ \mathbf{W}_2 \sim W_p(m, \Sigma), \ \Sigma > 0, \ n \geq p$, 且 \mathbf{W}_1 与 \mathbf{W}_2 相互独立,则称

$$\Lambda = \frac{|\mathbf{W}_1|}{|\mathbf{W}_1 + \mathbf{W}_2|}$$

为Wilks统计量或 Λ 统计量,其分布为Wilks分布,记成 $\Lambda \sim \Lambda(p,n,m)$ 。

注: 当p = 1时,Wilks分布正是一元统计中参数为n/2, m/2的 β 分布,记为 $\beta(n/2, m/2)$ 。

性质4.4.1

 $\Lambda(p,n,m) \stackrel{d}{=} B_1 B_2 \cdots B_p$,其中 $B_i \sim \beta((n-i+1)/2,m/2), i=1,\cdots,p$,且 B_1,B_2,\cdots,B_p 相互独立。

• 注: 性质4.4.1是Wilks分布最基本的一个性质,它表明 $\Lambda(p,n,m)$ 和相互独立的p个参数分别为

$$(n/2, m/2), ((n-1)/2, m/2), \cdots, ((n-p+1)/2, m/2)$$

的 β 分布变量的乘积同分布。

性质4.4.2

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

注: $\epsilon m < p$ 时,性质4.4.2表明: $\Lambda(p,n,m)$ 的分布计算可以转化为 $\Lambda(m,n+m-p,p)$ 来计算。

性质4.4.3

- (1) $\Lambda(2r, n, m) \stackrel{d}{=} B_1^2 B_2^2 \cdots B_r^2$, 其中 $B_i \sim \beta(n+1-2i, m), i=1, \cdots, r$, 且 B_1, B_2, \cdots, B_r 相互独立。
- (2) $\Lambda(2r+1,n,m) \stackrel{d}{=} B_1^2 B_2^2 \cdots B_r^2 B_{r+1}$, 其中 $B_i \sim \beta(n+1-2i,m)$, $i=1,\cdots,r;\ B_{r+1} \sim \beta((n-2r)/2,m/2)$, 且 $B_1,B_2,\cdots,B_r,B_{r+1}$ 相互独立。

由性质4.4.1—4.4.3,在p=1,2或m=1,2时,为了计算简单,Wilks分布可转化为F分布。

(1) 当
$$p=1$$
时,由性质 $4.4.1$ 知: $\Lambda(1,n,m)\stackrel{d}{=}\beta(n/2,m/2)$,所以 $\frac{n}{m}\frac{1-\Lambda(1,n,m)}{\Lambda(1,n,m)}\stackrel{d}{=}F_{m,n}.$

证明: 由前面讨论可知:

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

其中 $F \sim F_{n,m}$ 。这时对上式求解可得结果。

(2) 当m=1时,由性质4.4.2知: $\Lambda(p,n,1)\stackrel{d}{=}\Lambda(1,n+1-p,p)\stackrel{d}{=}\beta((n+1-p)/2,p/2)$,所以

$$\frac{n+1-p}{p}\frac{1-\Lambda(p,n,1)}{\Lambda(p,n,1)} \stackrel{d}{=} F_{p,n+1-p}.$$

(3) 当
$$p = 2$$
时,由性质 $4.4.3$ 知: $\sqrt{\Lambda(2, n, m)} \stackrel{d}{=} \beta(n - 1, m)$,所以

$$\frac{n-1}{m}\frac{1-\sqrt{\Lambda(2,n,m)}}{\sqrt{\Lambda(2,n,m)}}\stackrel{d}{=} F_{2m,2(n-1)}.$$

63 / 67

(4) 当
$$m=2$$
时,由性质 $4.4.2$ 知: $\Lambda(p,n,2)\stackrel{d}{=}\Lambda(2,n+2-p,p)$,再由性质 $4.4.3$ 知: $\sqrt{\Lambda(p,n,2)}\stackrel{d}{=}\beta(n+1-p,p)$,所以
$$\frac{n+1-p}{p}\frac{1-\sqrt{\Lambda(p,n,2)}}{\sqrt{\Lambda(p,n,2)}}\stackrel{d}{=}F_{2p,2(n+1-p)}.$$

Table 1: Λ 与F统计量的关系

p	n	m	Λ 与 F 统计量的关系
任意	任意	1	$rac{n+1-p}{p}rac{1-\Lambda(p,n,1)}{\Lambda(p,n,1)}\stackrel{d}{=}F_{p,n+1-p}$
任意	任意	2	$\frac{p}{p} \frac{\Lambda(p,n,1)}{\Lambda(p,n,2)} \stackrel{p}{=} F_{2p,2(n+1-p)}$
1	任意	任意	$\frac{\frac{n}{m}\frac{1-\Lambda(1,n,m)}{\Lambda(1,n,m)}\stackrel{d}{=}F_{m,n}$
2	任意	任意	$\frac{n-1}{m} \frac{1-\sqrt{\Lambda(2,n,m)}}{\sqrt{\Lambda(2,n,m)}} \stackrel{d}{=} F_{2m,2(n-1)}$

以上几个关系式说明对一些特殊的 Λ 统计量可以化为F统计量,而当 $p \geq 3, m \geq 3$ 时,可用 χ^2 统计量或F统计量来近似表示。

• 当 $p \geq 3$ 或 $m \geq 3$ 时,Wilks分布的分布函数的精确计算很困难。Box (1949)提出可用 χ^2 统计量进行近似。

性质4.4.4

当 $p \ge 3$ 或 $m \ge 3$ 时,设 $\Lambda \sim \Lambda(p, n, m)$,则当 $n \to \infty$ 时,有

$$-r\ln\Lambda\sim\chi^2_{pm},$$

其中
$$r = n - \frac{1}{2}(p - m + 1)$$
。

•注:详细的推导,可参考王静龙教授的《多元统计分析》教材中3.6节:Wilks分布的渐近展开。



谢谢,请多提宝贵意见!

マロトマタトマミトマミト ミークスの