习题 5.4

1. 在总体 N(7.6,4) 中抽取容量为 n 的样本,如果要求样本均值落在 (5.6,9.6) 内的概率不小于 0.95 ,则 n 至少为多少?

解: 因总体
$$X \sim N(7.6, 4)$$
,有 $\bar{X} \sim N\left(7.6, \frac{4}{n}\right)$, $\frac{\bar{X} - 7.6}{2/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$,则

$$P\{\bar{X} \in (5.6, 9.6)\} = P\left\{-\sqrt{n} < \frac{\bar{X} - 7.6}{2/\sqrt{n}} < \sqrt{n}\right\} = \Phi(\sqrt{n}) - \Phi(-\sqrt{n}) = 2\Phi(\sqrt{n}) - 1 \ge 0.95,$$

即 $\Phi(\sqrt{n}) \ge 0.975$, $\sqrt{n} \ge 1.96$, $n \ge 3.8416$, 故取 $n \ge 4$ 。

2. 设 X_1, \dots, X_n 是来自 $N(\mu, 16)$ 的样本,问 n 多大时才能使得 $P\{|\bar{X} - \mu| < 1\} \ge 0.95$ 成立?

解: 因总体
$$X \sim N(\mu, 16)$$
,有 $\overline{X} \sim N\left(\mu, \frac{16}{n}\right)$, $\frac{\overline{X} - \mu}{4/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$,则

$$P\{|\bar{X} - \mu| < 1\} = P\left\{\left|\frac{\bar{X} - \mu}{4/\sqrt{n}}\right| < \frac{\sqrt{n}}{4}\right\} = \Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{4}\right) - \Phi\left(-\frac{\sqrt{n}}{4}\right) = 2\Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{4}\right) - 1 \ge 0.95,$$

即
$$\Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{4}\right) \ge 0.975$$
, $\frac{\sqrt{n}}{4} \ge 1.96$, $n \ge 61.4656$, 故取 $n \ge 62$ 。

3. 由正态总体 N(100,4) 抽取二个独立样本,样本均值分别为 \bar{X},\bar{Y} ,样本容量分别为 15, 20,试求 $P\{|\bar{X}-\bar{Y}|>0.2\}$ 。

解: 因
$$\bar{X} \sim N\left(100, \frac{4}{15}\right)$$
, $\bar{Y} \sim N\left(100, \frac{4}{20}\right)$, 即 $\bar{X} - \bar{Y} \sim N\left(0, \frac{4}{15} + \frac{4}{20}\right)$, $\frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\frac{4}{15} + \frac{4}{20}}} \sim N(0, 1)$, 故

$$P\{|\overline{X} - \overline{Y}| > 0.2\} = P\left\{\left|\frac{\overline{X} - \overline{Y}}{\sqrt{\frac{4}{15} + \frac{4}{20}}}\right| > \frac{0.2}{\sqrt{\frac{4}{15} + \frac{4}{20}}} = 0.29\right\} = 2[1 - \Phi(0.29)] = 2 - 2 \times 0.6141 = 0.7718$$

4. 由正态总体
$$N(\mu, \sigma^2)$$
 抽取容量为 20 的样本,试求 $P\left\{10\sigma^2 \leq \sum_{i=1}^{20} (X_i - \mu)^2 \leq 30\sigma^2\right\}$ 。

解: 因
$$\frac{X_i - \mu}{\sigma} \sim N(0,1)$$
,且 X_1, X_2, \dots, X_{20} 相互独立,则

$$\sum_{i=1}^{20} \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2 = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^{20} (X_i - \mu)^2 \sim \chi^2(20),$$

故

$$P\left\{10\sigma^{2} \leq \sum_{i=1}^{20} (X_{i} - \mu)^{2} \leq 30\sigma^{2}\right\} = P\left\{10 \leq \frac{1}{\sigma^{2}} \sum_{i=1}^{20} (X_{i} - \mu)^{2} \leq 30\right\} = 0.9301 - 0.0318 = 0.8983 \text{ s}$$

注:利用 MATLAB 计算,命令窗口输入: chi2cdf(30,20)- chi2cdf(10,20)。这里 chi2cdf(x,n)表示自由度为n的 χ^2 分布在点x处的分布函数值。

5. 设 X_1, \dots, X_{16} 是来自 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本,经计算 $\bar{x} = 9$, $s^2 = 5.32$,试求 $P\{|\bar{X} - \mu| < 0.6\}$ 。

解: 因
$$\frac{\bar{X}-\mu}{S/\sqrt{n}}\sim t(15)$$
,故

$$P\{|\overline{X} - \mu| < 0.6\} = P\left\{\left|\frac{\overline{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}\right| < \frac{0.6}{\sqrt{5.32}/4} = 1.0405 = t_{0.8427}(15)\right\} = 2 \times 0.8427 - 1 = 0.6854$$

注:最后一步的积分利用 MATLAB 计算,命令窗口输入: 2*tcdf(1.0405,15)-1。这里 tcdf(x,n)表示自由度为n的t分布在点x处的分布函数值。

6. 设 X_1, \dots, X_n 是来自 $N(\mu, 1)$ 的样本,试确定最小的常数 c ,使得对任意的 $\mu \ge 0$,有 $P\{|\bar{X}| < c\} \le \alpha$ 。

注: 此题应该改为"确定最大的常数 c"。

分析: 首先求使得概率 $P\{|\bar{X}|< c\}$ 达到最大值的 μ 值,再求出在该 μ 值时满足条件 $P\{|\bar{X}|< c\}\le \alpha$ 的最大常数 c 。

解: 因
$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{1}{n}\right)$$
, $\frac{\bar{X} - \mu}{1/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$, 则

$$P\{|\bar{X}| < c\} = P\left\{\sqrt{n(-c-\mu)} < \frac{\bar{X}-\mu}{1/\sqrt{n}} < \sqrt{n(c-\mu)}\right\} = \Phi(\sqrt{n(c-\mu)}) - \Phi(\sqrt{n(-c-\mu)}) \circ$$

设
$$f(\mu) = \Phi(\sqrt{n(c-\mu)}) - \Phi(\sqrt{n(-c-\mu)})$$
。 令

$$f'(\mu) = -\sqrt{n}\varphi(\sqrt{n}(c-\mu)) + \sqrt{n}\varphi(\sqrt{n}(-c-\mu)) = 0,$$

其中 $\varphi(x)$ 是标准正态分布的密度函数。可得 $\varphi(\sqrt{n}(c-\mu)) = \varphi(\sqrt{n}(-c-\mu))$,由 $\varphi(x)$ 的对称性得

$$\sqrt{n(c-\mu)} = \sqrt{n(c+\mu)},$$

即 $\mu = 0$ 。因

$$f''(\mu) = n\varphi'(\sqrt{n}(c-\mu)) - n\varphi'(\sqrt{n}(-c-\mu)),$$

且当x < 0时, $\varphi'(x) > 0$; 当x > 0时, $\varphi'(x) < 0$ 。可得

$$f''(0) = n\varphi'(\sqrt{nc}) - n\varphi'(-\sqrt{nc}) < 0,$$

即 $\mu = 0$ 时, $f(\mu)$ 达到最大值。当 $\mu = 0$ 时,

$$f(0) = \Phi(\sqrt{nc}) - \Phi(-\sqrt{nc}) = 2\Phi(\sqrt{nc}) - 1 \le \alpha$$

即

$$\Phi(\sqrt{nc}) \le \frac{1+\alpha}{2}$$
, $\sqrt{nc} \le u_{\frac{1+\alpha}{2}}$

故满足条件的最大常数 $c = \frac{1}{\sqrt{n}} u_{\frac{1+\alpha}{2}}$ 。

7. 设随机变量 $X \sim F(n, n)$, 证明 $P\{X < 1\} = 0.5$ 。

$$P\{X < 1\} = P\left\{\frac{1}{X} < 1\right\} = P\{X > 1\},$$

且显然 $P\{X < 1\} + P\{X > 1\} = 1$,故 $P\{X < 1\} = 0.5$ 。

8. 设 $X \sim F(n, m)$,证明 $Z = \frac{n}{m} X / \left(1 + \frac{n}{m} X\right)$ 服从贝塔分布,并指出其参数。证明:因 $X \sim F(n, m)$,其密度函数为

$$p_F(x) = \frac{\Gamma\left(\frac{n+m}{2}\right)\left(\frac{n}{m}\right)^{\frac{n}{2}}}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m}{2}\right)} x^{\frac{n}{2}-1} \left(1 + \frac{n}{m}x\right)^{-\frac{n+m}{2}}, \quad x > 0,$$

而 $z = \frac{n}{m}x / \left(1 + \frac{n}{m}x\right)$ 在 x > 0 时严格单调增加,反函数为 $x = h(z) = \frac{m}{n} \cdot \frac{z}{1-z}$,其导数 $h'(z) = \frac{m}{n} \cdot \frac{1}{(1-z)^2}$,

且当x > 0时,0 < z < 1。则Z的密度函数为

$$p_{Z}(z) = \frac{\Gamma\left(\frac{n+m}{2}\right)\left(\frac{n}{m}\right)^{\frac{n}{2}}}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m}{2}\right)} \left(\frac{m}{n} \cdot \frac{z}{1-z}\right)^{\frac{n}{2}-1} \left(1 + \frac{z}{1-z}\right)^{-\frac{n+m}{2}} \cdot \frac{m}{n} \cdot \frac{1}{(1-z)^{2}}$$

$$= \frac{\Gamma\left(\frac{n+m}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m}{2}\right)} \left(\frac{z}{1-z}\right)^{\frac{n}{2}-1} \left(\frac{1}{1-z}\right)^{-\frac{n+m}{2}} \cdot \frac{1}{(1-z)^{2}} = \frac{\Gamma\left(\frac{n+m}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m}{2}\right)} z^{\frac{n}{2}-1} (1-z)^{\frac{m}{2}-1}, \quad 0 < z < 1$$

这正是贝塔分布 $Be\left(\frac{n}{2}, \frac{m}{2}\right)$ 的密度函数,故 Z 服从参数为 $\left(\frac{n}{2}, \frac{m}{2}\right)$ 的贝塔分布。

9. 设 X_1, X_2 是来自 $N(0, \sigma^2)$ 的样本,试求 $Y = \left(\frac{X_1 + X_2}{X_1 - X_2}\right)^2$ 的分布。

解: 因 $X_1 \sim N(0, \sigma^2)$, $X_2 \sim N(0, \sigma^2)$ 且相互独立,有 $X_1 + X_2 \sim N(0, 2\sigma^2)$, $X_1 - X_2 \sim N(0, 2\sigma^2)$,

则

$$\frac{X_1 + X_2}{\sqrt{2}\sigma} \sim N(0,1)$$
, $\frac{X_1 - X_2}{\sqrt{2}\sigma} \sim N(0,1)$,

即

$$\frac{(X_1 + X_2)^2}{2\sigma^2} \sim \chi^2(1) , \quad \frac{(X_1 - X_2)^2}{2\sigma^2} \sim \chi^2(1) .$$

再证明二者的独立性。因 (X_1, X_2) 服从二维正态分布,知 $(X_1 + X_2, X_1 - X_2)$ 也服从二维正态分布,且

$$Cov(X_1 + X_2, X_1 - X_2) = Cov(X_1, X_1) - Cov(X_2, X_2) = \sigma^2 - \sigma^2 = 0$$
,

可知 X_1+X_2 与 X_1-X_2 不相美,从而相互独立。可知 $\frac{(X_1+X_2)^2}{2\sigma^2}$ 与 $\frac{(X_1-X_2)^2}{2\sigma^2}$ 相互独立,故由 F 分布定义知

$$Y = \left(\frac{X_1 + X_2}{X_1 - X_2}\right)^2 = \frac{(X_1 + X_2)^2}{2\sigma^2} / \frac{(X_1 - X_2)^2}{2\sigma^2} \sim F(1, 1) \circ$$

10. 设总体为N(0,1), X_1, X_2 为样本, 试求常数k, 使得

$$P\left\{\frac{(X_1 + X_2)^2}{(X_1 - X_2)^2 + (X_1 + X_2)^2} > k\right\} = 0.05 .$$

解: 因 $X_1 \sim N(0,1)$, $X_2 \sim N(0,1)$ 且相互独立,由第 9 题的结论知 $\left(\frac{X_1 + X_2}{X_1 - X_2}\right)^2 \sim F(1,1)$,则

$$P\left\{\frac{(X_1 + X_2)^2}{(X_1 - X_2)^2 + (X_1 + X_2)^2} > k\right\} = P\left\{\frac{1}{\left(\frac{X_1 - X_2}{X_1 + X_2}\right)^2 + 1} > k\right\} = P\left\{\left(\frac{X_1 - X_2}{X_1 + X_2}\right)^2 < \frac{1}{k} - 1\right\} = 0.05,$$

可得

$$\frac{1}{k} - 1 = f_{0.05}(1, 1) = \frac{1}{f_{0.05}(1, 1)},$$

故

$$k = \frac{1}{\frac{1}{f_{0.95}(1,1)} + 1} = \frac{1}{\frac{1}{161.45} + 1} = 0.9938$$
.

注: 此题中 $\frac{(X_1+X_2)^2}{(X_1-X_2)^2+(X_1+X_2)^2}$ 分子分母不独立,不能用分布 F(1,2) 处理。

11. 设 X_1,\cdots,X_n 是来自 $N(\mu_1,\sigma^2)$ 的样本, Y_1,\cdots,Y_m 是来自 $N(\mu_2,\sigma^2)$ 的样本,c,d是任意两个不为

0 的常数,证明
$$T = \frac{c(\overline{X} - \mu_1) + d(\overline{Y} - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{c^2}{n} + \frac{d^2}{m}}} \sim t(n + m - 2)$$
,其中 $S_w^2 = \frac{(n - 1)S_X^2 + (m - 1)S_Y^2}{n + m - 2}$ 。

解: 因
$$\overline{X} \sim N\left(\mu_1, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$
, $\overline{Y} \sim N\left(\mu_2, \frac{\sigma^2}{m}\right)$, 有

$$c(\overline{X} - \mu_1) + d(\overline{Y} - \mu_2) \sim N\left(0, \frac{c^2\sigma^2}{n} + \frac{d^2\sigma^2}{m}\right),$$

则

$$U = \frac{c(\overline{X} - \mu_1) + d(\overline{Y} - \mu_2)}{\sigma \sqrt{\frac{c^2}{n} + \frac{d^2}{m}}} \sim N(0, 1) \circ$$

又因

$$\chi_1^2 = \frac{(n-1)S_{\chi}^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1), \quad \chi_2^2 = \frac{(m-1)S_{\gamma}^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(m-1),$$

且相互独立,则

$$\chi_1^2 + \chi_2^2 = \frac{(n-1)S_\chi^2 + (m-1)S_\gamma^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n+m-2)$$
,

且与U相互独立,故由t分布定义知

$$T = \frac{U}{\sqrt{\frac{\chi_1^2 + \chi_2^2}{n + m - 2}}} = \frac{\frac{c(\bar{X} - \mu_1) + d(\bar{Y} - \mu_2)}{\sigma\sqrt{\frac{c^2}{n} + \frac{d^2}{m}}}}{\sqrt{\frac{S_w^2}{\sigma^2}}} = \frac{c(\bar{X} - \mu_1) + d(\bar{Y} - \mu_2)}{S_w\sqrt{\frac{c^2}{n} + \frac{d^2}{m}}} \sim t(n + m - 2) .$$

12. 设 X_1, \dots, X_n, X_{n+1} 是来自 $N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, $\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$, $S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2$,试求常数c,

使得 $T_c = c \frac{X_{n+1} - \overline{X}_n}{S_n}$ 服从t分布,并指出分布的自由度。

解: 因
$$\overline{X}_n \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$
, $X_{n+1} \sim N(\mu, \sigma^2)$ 且相互独立,有 $X_{n+1} - \overline{X}_n \sim N\left(0, \sigma^2 + \frac{\sigma^2}{n}\right)$, 即
$$U = \frac{X_{n+1} - \overline{X}_n}{\sigma \sqrt{\frac{n+1}{n}}} \sim N(0, 1)$$
,

又因 $\chi^2 = \frac{(n-1)S_n^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$,且与 $X_{n+1} - \bar{X}_n$ 相互独立,则由 t 分布定义知

$$T = \frac{U}{\sqrt{S_n^2/(n-1)}} = \frac{\frac{X_{n+1} - \bar{X}_n}{\sigma \sqrt{\frac{n+1}{n}}}}{\sqrt{\frac{S_n^2}{\sigma^2}}} = \sqrt{\frac{n}{n+1}} \frac{X_{n+1} - \bar{X}_n}{S_n} \sim t(n-1),$$

故当 $c = \sqrt{\frac{n}{n+1}}$ 时, $T_c = c \frac{X_{n+1} - \overline{X}_n}{S_n}$ 服从自由度为n-1的t分布。

13. 设从两个方差相等的正态总体中分别抽取容量为 15,20 的样本,其样本方差分别为 S_1^2, S_2^2 ,试求 $P\{S_1^2/S_2^2>2\}$ 。

解:因

$$\chi_1^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2}{\sigma^2} = \frac{14S_1^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(14)$$
, $\chi_2^2 = \frac{(n_2 - 1)S_2^2}{\sigma^2} = \frac{19S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(19)$,

且相互独立,则由F分布定义知

$$F = \frac{\chi_1^2/14}{\chi_2^2/19} = \frac{S_1^2}{S_2^2} \sim F(14, 19)$$
,

故

$$P\{S_1^2/S_2^2 > 2\} = P\{F > 2\} = 0.0798$$
.

注:最后一步的积分利用 MATLAB 计算,命令窗口输入: 1-fcdf(2,14,19)。

14. 设 X_1, X_2, \dots, X_{15} 是总体 $N(0, \sigma^2)$ 的一个样本,求

$$Y = \frac{X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_{10}^2}{2(X_{11}^2 + X_{12}^2 + \dots + X_{15}^2)}$$

的分布。

解:因 X_1, X_2, \cdots, X_{15} 相互独立且都服从 $N(0, \sigma^2)$,有

$$\frac{X_i}{\sigma} \sim N(0,1), \quad i = 1, 2, \dots, 15,$$

则由 χ^2 分布的构成可知

$$\frac{X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_{10}^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(10), \quad \frac{X_{11}^2 + X_{12}^2 + \dots + X_{15}^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(5),$$

且相互独立,故由F分布的构成可知

$$Y = \frac{X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_{10}^2}{2(X_{11}^2 + X_{12}^2 + \dots + X_{15}^2)} = \frac{\frac{X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_{10}^2}{\sigma^2} / 10}{\frac{X_{11}^2 + X_{12}^2 + \dots + X_{15}^2}{\sigma^2} / 5} \sim F(10, 5) .$$

15. 设 $(X_1, X_2, \dots, X_{17})$ 是来自正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, \bar{X} 与 S^2 分别是样本均值与样本方差。

求 k , 使得 $P{\overline{X} > \mu + kS} = 0.95$ 。

解:因自由度n=17,有

$$T = \frac{\overline{X} - \mu}{S/\sqrt{17}} \sim t(16) ,$$

则

$$P\{\bar{X} > \mu + kS\} = P\left\{T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{17}} > \sqrt{17}k\right\} = 0.95$$
,

即

$$\sqrt{17}k = -t_{0.95}(16) = -1.7459$$
,

故

$$k = -0.4234$$
 o

16. 设总体 X 服从 $N(\mu, \sigma^2)$, $\sigma^2 > 0$,从该总体中抽取简单随机样本 X_1, X_2, \cdots, X_{2n} , $(n \ge 1)$,其样本均值 $\bar{X} = \frac{1}{2n} \sum_{i=1}^{2n} X_i$,求统计量 $Y = \sum_{i=1}^n (X_i + X_{n+i} - 2\bar{X})^2$ 的数学期望。

解:因

$$E(\bar{X}) = \frac{1}{2n} \sum_{i=1}^{2n} E(X_i) = \mu$$
, $Var(\bar{X}) = \frac{1}{4n^2} \sum_{i=1}^{2n} Var(X_i) = \frac{\sigma^2}{2n}$,

且.

$$Y = \sum_{i=1}^{n} \left[X_{i}^{2} + X_{n+i}^{2} + 2X_{i}X_{n+i} - 4\bar{X}(X_{i} + X_{n+i}) + 4\bar{X}^{2} \right]$$

$$= \sum_{i=1}^{n} (X_{i}^{2} + X_{n+i}^{2}) + 2\sum_{i=1}^{n} X_{i}X_{n+i} - 4\bar{X}\sum_{i=1}^{n} (X_{i} + X_{n+i}) + 4n\bar{X}^{2}$$

$$= \sum_{i=1}^{2n} X_{i}^{2} + 2\sum_{i=1}^{n} X_{i}X_{n+i} - 4\bar{X} \cdot 2n\bar{X} + 4n\bar{X}^{2} = \sum_{i=1}^{2n} X_{i}^{2} + 2\sum_{i=1}^{n} X_{i}X_{n+i} - 4n\bar{X}^{2},$$

故

$$E(Y) = \sum_{i=1}^{2n} E(X_i^2) + 2\sum_{i=1}^{n} E(X_i X_{n+i}) - 4nE(\overline{X}^2)$$

$$= \sum_{i=1}^{2n} [\operatorname{Var}(X_i) + (EX_i)^2] + 2\sum_{i=1}^{n} E(X_i)E(X_{n+i}) - 4n[\operatorname{Var}(\overline{X}) + (E\overline{X})^2]$$

$$= 2n(\sigma^2 + \mu^2) + 2n\mu^2 - 4n\left(\frac{\sigma^2}{2n} + \mu^2\right) = 2(n-1)\sigma^2 .$$

17. 证明: 若随机变量 $T \sim t(k)$, 则对r < k有

$$E(T^r) = \begin{cases} 0, & r 为 奇数; \\ \frac{k^{\frac{r}{2}} \Gamma\left(\frac{r+1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{k-r}{2}\right)}{\sqrt{\pi} \Gamma\left(\frac{k}{2}\right)}, & r 为 偶数. \end{cases}$$

并由此写出 E(T) , Var(T) 。

证明:因T的密度函数为

$$p(x) = \frac{\Gamma\left(\frac{k+1}{2}\right)}{\sqrt{k\pi}\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)} \left(1 + \frac{x^2}{k}\right)^{-\frac{k+1}{2}}, \quad -\infty < x < +\infty,$$

则

$$E(T') = \frac{\Gamma\left(\frac{k+1}{2}\right)}{\sqrt{k\pi}\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)} \int_{-\infty}^{+\infty} x' \left(1 + \frac{x^2}{k}\right)^{-\frac{k+1}{2}} dx \ .$$

这是一个无穷区间反常积分。当 $x \to \infty$ 时,

$$x^{r}\left(1+\frac{x^{2}}{k}\right)^{-\frac{k+1}{2}}\sim x^{r}\left(\frac{x^{2}}{k}\right)^{-\frac{k+1}{2}}=k^{\frac{k+1}{2}}x^{r-k-1}$$
,

对于r < k,有r - k - 1 < -1,则 $\int_{-\infty}^{-1} x^{r-k-1} dx$ 与 $\int_{1}^{+\infty} x^{r-k-1} dx$ 都收敛,即 $\int_{-\infty}^{+\infty} x^{r} \left(1 + \frac{x^{2}}{k}\right)^{-\frac{k+1}{2}} dx$ 收敛, $E(T^{r})$ 存

在。反之,若 $r \ge k$,有 $r-k-1 \ge -1$,则 $\int_1^{+\infty} x^{r-k-1} dx$ 发散,即 $\int_{-\infty}^{+\infty} x^r \left(1 + \frac{x^2}{k}\right)^{-\frac{k+1}{2}} dx$ 发散, $E(T^r)$ 不存在。

当
$$r$$
 为奇数时, $x^r \left(1 + \frac{x^2}{k}\right)^{-\frac{k+1}{2}}$ 为奇函数, 可知 $\int_{-\infty}^{+\infty} x^r \left(1 + \frac{x^2}{k}\right)^{-\frac{k+1}{2}} dx = 0$, 即 $E(T^r) = 0$ 。

当r为偶数时, $x^r \left(1 + \frac{x^2}{k}\right)^{-\frac{k+1}{2}}$ 为偶函数,可知

$$\int_{-\infty}^{+\infty} x^r \left(1 + \frac{x^2}{k} \right)^{-\frac{k+1}{2}} dx = 2 \int_0^{+\infty} x^r \left(1 + \frac{x^2}{k} \right)^{-\frac{k+1}{2}} dx \, \cdot$$

令 $t = \left(1 + \frac{x^2}{k}\right)^{-1}$, x > 0 有 $x = k^{\frac{1}{2}}t^{-\frac{1}{2}}(1-t)^{\frac{1}{2}}$, $dx = -\frac{1}{2}k^{\frac{1}{2}}t^{-\frac{3}{2}}(1-t)^{-\frac{1}{2}}dt$, 且当 x = 0 时, t = 1; 当 $x \to +\infty$ 时, $t \to 0$ 。可得

$$\int_{-\infty}^{+\infty} x^{r} \left(1 + \frac{x^{2}}{k}\right)^{-\frac{k+1}{2}} dx = 2 \int_{1}^{0} k^{\frac{r}{2}} t^{-\frac{r}{2}} (1-t)^{\frac{r}{2}} \cdot t^{\frac{k+1}{2}} \cdot \left(-\frac{1}{2}\right) k^{\frac{1}{2}} t^{-\frac{3}{2}} (1-t)^{-\frac{1}{2}} dt = k^{\frac{r+1}{2}} \int_{0}^{1} t^{\frac{k-r}{2}-1} (1-t)^{\frac{r-1}{2}} dt$$

$$= k^{\frac{r+1}{2}} \beta \left(\frac{k-r}{2}, \frac{r+1}{2}\right) = k^{\frac{r+1}{2}} \frac{\Gamma\left(\frac{k-r}{2}\right) \Gamma\left(\frac{r+1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{k+1}{2}\right)},$$

则

$$E(T^r) = \frac{\Gamma\left(\frac{k+1}{2}\right)}{\sqrt{k\pi}\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)} \cdot k^{\frac{r+1}{2}} \frac{\Gamma\left(\frac{k-r}{2}\right)\Gamma\left(\frac{r+1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{k+1}{2}\right)} = \frac{k^{\frac{r}{2}}\Gamma\left(\frac{k-r}{2}\right)\Gamma\left(\frac{r+1}{2}\right)}{\sqrt{\pi}\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)} \ .$$

故当 $r \ge k$ 时, $E(T^r)$ 不存在; 当r < k时,

$$E(T^r) = \begin{cases} 0, & r 为 奇数; \\ \frac{k^{\frac{r}{2}} \Gamma\left(\frac{r+1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{k-r}{2}\right)}{\sqrt{\pi} \Gamma\left(\frac{k}{2}\right)}, & r 为 偶数. \end{cases}$$

取r=1, r为奇数。当k=1时, E(T)不存在; 当k>1时, E(T)=0。

取r=2, r为偶数。当 $k \le 2$ 时, $E(T^2)$ 不存在, 即Var(T)不存在; 当k > 2时,

$$\operatorname{Var}(T) = E(T^2) = \frac{k\Gamma\left(\frac{k-2}{2}\right)\Gamma\left(\frac{3}{2}\right)}{\sqrt{\pi}\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)} = \frac{k\Gamma\left(\frac{k-2}{2}\right) \cdot \frac{1}{2}\Gamma\left(\frac{1}{2}\right)}{\sqrt{\pi}\frac{k-2}{2}\Gamma\left(\frac{k-2}{2}\right)} = \frac{k}{k-2} \ .$$

18. 证明: 若随机变量 $F \sim F(k, m)$, 则当 $-\frac{k}{2} < r < \frac{m}{2}$ 时, 有

$$E(F') = \frac{m'\Gamma\left(\frac{k}{2} + r\right)\Gamma\left(\frac{m}{2} - r\right)}{k'\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m}{2}\right)} .$$

由此写出 E(F), Var(F)。

证明:因F的密度函数为

$$p(x) = \frac{\Gamma\left(\frac{k+m}{2}\right)\left(\frac{k}{m}\right)^{\frac{k}{2}}}{\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m}{2}\right)} x^{\frac{k-1}{2}} \left(1 + \frac{k}{m}x\right)^{-\frac{k+m}{2}}, \quad x > 0,$$

则

$$E(F^r) = \frac{\Gamma\left(\frac{k+m}{2}\right)\left(\frac{k}{m}\right)^{\frac{k}{2}}}{\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m}{2}\right)} \int_0^{+\infty} x^{\frac{k}{2}+r-1} \left(1+\frac{k}{m}x\right)^{-\frac{k+m}{2}} dx .$$

$$\int_0^{+\infty} x^{\frac{k}{2}+r-1} \left(1 + \frac{k}{m}x\right)^{-\frac{k+m}{2}} dx = -\int_1^0 \left(\frac{m}{k}\right)^{\frac{k}{2}+r-1} \left(\frac{1}{t}-1\right)^{\frac{k}{2}+r-1} \cdot t^{\frac{k+m}{2}} \cdot \frac{m}{k} \cdot \frac{1}{t^2} dt = \left(\frac{m}{k}\right)^{\frac{k}{2}+r} \int_0^1 t^{\frac{m}{2}-r-1} (1-t)^{\frac{k}{2}+r-1} dt ,$$

当
$$-\frac{k}{2} < r < \frac{m}{2}$$
时,有 $\frac{m}{2} - r > 0$ 且 $\frac{k}{2} + r > 0$,这是贝塔函数,即

$$\int_0^{+\infty} x^{\frac{k}{2}+r-1} \left(1+\frac{k}{m}x\right)^{-\frac{k+m}{2}} dx = \left(\frac{m}{k}\right)^{\frac{k}{2}+r} \beta\left(\frac{m}{2}-r,\frac{k}{2}+r\right) = \left(\frac{m}{k}\right)^{\frac{k}{2}+r} \frac{\Gamma\left(\frac{m}{2}-r\right)\Gamma\left(\frac{k}{2}+r\right)}{\Gamma\left(\frac{m+k}{2}\right)},$$

故当
$$r \le -\frac{k}{2}$$
或 $r \ge \frac{m}{2}$ 时, $E(F^r)$ 不存在;当 $-\frac{k}{2} < r < \frac{m}{2}$ 时,

$$E(F^{r}) = \frac{\Gamma\left(\frac{k+m}{2}\right)\left(\frac{k}{m}\right)^{\frac{k}{2}}}{\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m}{2}\right)} \cdot \left(\frac{m}{k}\right)^{\frac{k}{2}+r} \frac{\Gamma\left(\frac{m}{2}-r\right)\Gamma\left(\frac{k}{2}+r\right)}{\Gamma\left(\frac{m+k}{2}\right)} = \frac{m^{r}\Gamma\left(\frac{k}{2}+r\right)\Gamma\left(\frac{m}{2}-r\right)}{k^{r}\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m}{2}\right)}.$$

取r=1, 当 $m \le 2$ 时, E(F)不存在; 当m > 2时,

$$E(F) = \frac{m\Gamma\left(\frac{k}{2} + 1\right)\Gamma\left(\frac{m}{2} - 1\right)}{k\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)\Gamma\left(\frac{m}{2}\right)} = \frac{m \cdot \frac{k}{2}\Gamma\left(\frac{k}{2}\right) \cdot \Gamma\left(\frac{m}{2} - 1\right)}{k\Gamma\left(\frac{k}{2}\right) \cdot \left(\frac{m}{2} - 1\right)\Gamma\left(\frac{m}{2} - 1\right)} = \frac{m}{m - 2} \cdot \frac{m}{k\Gamma\left(\frac{k}{2}\right) \cdot \left(\frac{m}{2} - 1\right)\Gamma\left(\frac{m}{2} - 1\right)} = \frac{m}{m - 2} \cdot \frac{m}{k\Gamma\left(\frac{k}{2}\right) \cdot \left(\frac{m}{2} - 1\right)\Gamma\left(\frac{m}{2} - 1\right)} = \frac{m}{m - 2} \cdot \frac{m}{k\Gamma\left(\frac{k}{2}\right) \cdot \Gamma\left(\frac{m}{2} - 1\right)} = \frac{m}{m - 2} \cdot \frac{m}{k\Gamma\left(\frac{k}{2}\right) \cdot \Gamma\left(\frac{m}{2} - 1\right)} = \frac{m}{m - 2} \cdot \frac{m}{k\Gamma\left(\frac{k}{2}\right) \cdot \Gamma\left(\frac{m}{2} - 1\right)} = \frac{m}{m - 2} \cdot \frac{m}{k\Gamma\left(\frac{k}{2}\right) \cdot \Gamma\left(\frac{m}{2} - 1\right)} = \frac{m}{k\Gamma\left(\frac{m}{2}\right) \cdot \Gamma\left(\frac{m}{2}\right)} = \frac{m}{k\Gamma\left(\frac{m}{2}\right) \cdot \Gamma\left(\frac{m}{2}\right)} = \frac{m}{k\Gamma\left(\frac{m}{2}\right)} = \frac{m}{k\Gamma\left$$

取r=2, 当 $m \le 4$ 时, $E(F^2)$ 不存在, 即Var(F)不存在; 当m > 4时,

$$E(F^2) = \frac{m^2 \Gamma\left(\frac{k}{2} + 2\right) \Gamma\left(\frac{m}{2} - 2\right)}{k^2 \Gamma\left(\frac{k}{2}\right) \Gamma\left(\frac{m}{2}\right)} = \frac{m^2 \cdot \frac{k}{2} \left(\frac{k}{2} + 1\right) \Gamma\left(\frac{k}{2}\right) \cdot \Gamma\left(\frac{m}{2} - 2\right)}{k^2 \Gamma\left(\frac{k}{2}\right) \cdot \left(\frac{m}{2} - 1\right) \left(\frac{m}{2} - 2\right) \Gamma\left(\frac{m}{2} - 2\right)} = \frac{m^2 (k+2)}{k(m-2)(m-4)},$$

故

$$Var(F) = E(F^2) - [E(F)]^2 = \frac{m^2(k+2)}{k(m-2)(m-4)} - \left(\frac{m}{m-2}\right)^2 = \frac{2m^2(m+k-2)}{k(m-2)^2(m-4)}$$

19. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自某连续总体的一个样本. 该总体的分布函数F(x)是连续严格单增函数,证明: 统计量 $T = -2\sum_{i=1}^{n} \ln F(X_i)$ 服从 $\chi^2(2n)$ 。

证明: 因 $F(X_i) \in (0,1)$,有 $Y_i = -2\ln F(X_i) \in (0,+\infty)$,可知 Y_i 的分布函数为

$$F_{Y}(y) = P\{-2\ln F(X_{i}) \le y\} = P\{X_{i} \ge F^{-1}(e^{-\frac{y}{2}})\} = 1 - F[F^{-1}(e^{-\frac{y}{2}})] = 1 - e^{-\frac{y}{2}}, \quad y > 0,$$

即 Y_i 服从指数分布 $Exp\left(\frac{1}{2}\right)$,也就是服从自由度为 2 的 χ^2 分布 χ^2 (2)。因 X_1, X_2, \cdots, X_n 相互独立,有 Y_1, Y_2, \cdots, Y_n 相互独立,故由 χ^2 分布的可加性知 $T = -2\sum_{i=1}^n \ln F(X_i)$ 服从 χ^2 (2n)。

20. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, $S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ 是样本方差,试

求满足 $P\left\{\frac{S_n^2}{\sigma^2} \le 1.5\right\} \ge 0.95$ 的最小n值。

解: 因
$$\frac{(n-1)S_n^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$
,有

$$P\left\{\frac{S_n^2}{\sigma^2} \le 1.5\right\} = P\left\{\frac{(n-1)S_n^2}{\sigma^2} \le 1.5(n-1)\right\} \ge 0.95$$
,

则 $1.5(n-1) \ge \chi_{0.95}^2(n-1)$, 即 $1.5 \ge \frac{\chi_{0.95}^2(n-1)}{n-1}$ 。 因 $\frac{\chi_{0.95}^2(k)}{k}$ 单调下降,且

$$\frac{\chi_{0.95}^2(25)}{25} = 1.5061, \quad \frac{\chi_{0.95}^2(26)}{26} = 1.4956,$$

故 $n-1 \ge 26$,即n至少为27。

21. 设 X_1, X_2, \cdots, X_n 独 立 同 分 布 服 从 $N(\mu, \sigma^2)$, $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$, $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$, 记 $\xi = \frac{X_1 - \bar{X}}{S}$ 。 试找出 ξ 与 t 分 布 的 联 系 , 因 而 定 出 ξ 的 密 度 函 数 (提 示 : 作 正 交 变 换 $Y_1 = \sqrt{n} \bar{X}$,

$$Y_2 = \sqrt{\frac{n}{n-1}}(X_1 - \overline{X}), \quad Y_i = \sum_{j=1}^n c_{ij}X_j, \quad i = 3, \dots, n).$$

解:因

$$\overline{X} = \frac{1}{n}(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = \frac{1}{n}(1, 1, \dots, 1)\vec{X}$$
,

$$X_1 - \overline{X} = X_1 - \frac{1}{n}(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = \frac{1}{n}(n-1, -1, \dots, -1)\vec{X}$$
,

分别取 α_1 与 α_2 为上面得到的两个n维向量(写成列向量)单位化之后的结果,即

$$\alpha_1 = \frac{1}{\sqrt{n}} \begin{pmatrix} 1\\1\\\vdots\\1 \end{pmatrix}, \quad \alpha_2 = \frac{1}{\sqrt{n(n-1)}} \begin{pmatrix} n-1\\-1\\\vdots\\-1 \end{pmatrix},$$

有

$$\sqrt{n}\overline{X} = \frac{1}{\sqrt{n}}(1,1,\dots,1)\overrightarrow{X} = \alpha_1^T\overrightarrow{X}$$
,

$$\sqrt{\frac{n}{n-1}}(X_1 - \overline{X}) = \frac{1}{\sqrt{n(n-1)}}(n-1, -1, \dots, -1)\overrightarrow{X} = \alpha_2^T \overrightarrow{X},$$

注意到 α_1 与 α_2 都是单位向量且正交,将 α_1 , α_2 扩充为R"中一组标准正交基 α_1 , α_2 , α_3 ,…, α_n ,再令

$$C = (\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3, \dots, \alpha_n)$$
,

C为正交矩阵,作正交变换 $\vec{X} = C\vec{Y}$,有

$$\vec{Y} = \begin{pmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ Y_3 \\ \vdots \\ Y_n \end{pmatrix} = C^T \vec{X} = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \\ \alpha_2^T \\ \alpha_3^T \\ \vdots \\ \alpha_n^T \end{pmatrix} \vec{X} = \begin{pmatrix} \alpha_1^T \vec{X} \\ \alpha_2^T \vec{X} \\ \alpha_3^T \vec{X} \\ \vdots \\ \alpha_n^T \vec{X} \end{pmatrix},$$

则 $Y_i = \alpha_i^T \vec{X}$, $i = 1, 2, 3, \dots, n$, 特别是

$$Y_1 = \alpha_1^T \vec{X} = \sqrt{n} \vec{X}$$
, $Y_2 = \alpha_2^T \vec{X} = \sqrt{\frac{n}{n-1}} (X_1 - \vec{X})$,

可化二次型为标准形

$$(n-1)S^{2} = \sum_{i=1}^{n} X_{i}^{2} - n\overline{X}^{2} = Y_{2}^{2} + Y_{3}^{2} + \dots + Y_{n}^{2},$$

并且 $Y_1, Y_2, Y_3, \cdots, Y_n$ 相互独立都服从方差同为 σ^2 的正态分布,另外

$$E(Y_i) = \alpha_i^T E(\vec{X}) = \alpha_i^T \begin{pmatrix} \mu \\ \mu \\ \vdots \\ \mu \end{pmatrix} = \alpha_i^T \cdot \sqrt{n} \mu \alpha_1 = \sqrt{n} \mu \alpha_i^T \alpha_1,$$

即

$$E(Y_1) = \sqrt{n}\mu$$
, $E(Y_2) = E(Y_3) = \dots = E(Y_n) = 0$,

可知 Y_2, Y_3, \dots, Y_n 相互独立都服从正态分布 $N(0, \sigma^2)$,有

$$\frac{Y_2}{\sigma} \sim N(0,1), \quad \left(\frac{Y_3}{\sigma}\right)^2 + \dots + \left(\frac{Y_n}{\sigma}\right)^2 = \frac{Y_3^2 + \dots + Y_n^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-2),$$

且相互独立。因

$$\xi = \frac{X_1 - \overline{X}}{S} = \frac{\sqrt{\frac{n-1}{n}}Y_2}{\sqrt{\frac{1}{n-1}(Y_2^2 + Y_3^2 + \dots + Y_n^2)}} = \frac{n-1}{\sqrt{n}} \cdot \frac{Y_2}{\sqrt{Y_2^2 + Y_3^2 + \dots + Y_n^2}},$$

根据 t 分布的构成可知

$$T = \frac{\frac{Y_2}{\sigma}}{\sqrt{\frac{Y_3^2 + \dots + Y_n^2}{(n-2)\sigma^2}}} = \sqrt{n-2} \frac{Y_2}{\sqrt{Y_3^2 + \dots + Y_n^2}} \sim t(n-2),$$

可得

$$\xi = \frac{n-1}{\sqrt{n}} \cdot \frac{Y_2}{\sqrt{Y_2^2 + Y_3^2 + \dots + Y_n^2}} = \frac{n-1}{\sqrt{n}} \cdot \frac{\frac{Y_2}{\sqrt{Y_3^2 + \dots + Y_n^2}}}{\sqrt{\frac{Y_2^2}{Y_3^2 + \dots + Y_n^2} + 1}} = \frac{n-1}{\sqrt{n}} \cdot \frac{T}{\sqrt{n-2}},$$

即 $\xi = \frac{n-1}{\sqrt{n}} \cdot \frac{T}{\sqrt{T^2 + n - 2}}$,且 $T \sim t(n-2)$ 。这样可根据随机变量函数由 T 的分布得出 ξ 的分布。因

$$p_T(t) = \frac{\Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)}{\sqrt{(n-2)\pi}\Gamma\left(\frac{n-2}{2}\right)} \left(1 + \frac{t^2}{n-2}\right)^{-\frac{n-1}{2}},$$

函数
$$y = g(t) = \frac{n-1}{\sqrt{n}} \cdot \frac{t}{\sqrt{t^2 + n - 2}}$$
 严格单增(导数大于 0),反函数 $t = h(y) = \frac{y\sqrt{n(n-2)}}{\sqrt{(n-1)^2 - ny^2}}$,其导数为

$$h'(y) = \sqrt{n(n-2)}(n-1)^2[(n-1)^2 - ny^2]^{-\frac{3}{2}}, \quad \mathbb{H} -\infty < t < +\infty \text{ ft}, \quad -\frac{n-1}{\sqrt{n}} < y < \frac{n-1}{\sqrt{n}}, \quad \text{ix}$$

$$p_{\xi}(y) = p_{T}[h(y)] \cdot |h'(y)|$$

$$= \frac{\Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)}{\sqrt{(n-2)\pi}\Gamma\left(\frac{n-2}{2}\right)} \left(1 + \frac{ny^2}{(n-1)^2 - ny^2}\right)^{-\frac{n-1}{2}} \cdot \sqrt{n(n-2)}(n-1)^2 [(n-1)^2 - ny^2]^{-\frac{3}{2}}$$

$$= \frac{\sqrt{n(n-1)^{3-n}} \Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)}{\sqrt{\pi} \Gamma\left(\frac{n-2}{2}\right)} \cdot \left[(n-1)^2 - ny^2\right]^{\frac{n-4}{2}}, \quad -\frac{n-1}{\sqrt{n}} < y < \frac{n-1}{\sqrt{n}} .$$

22. 设 X_1, X_2, \dots, X_m 相互独立, X_i 服从 $\chi^2(n_i)$, $i = 1, 2, \dots, m$ 。令

$$U_1 = \frac{X_1}{X_1 + X_2}, U_2 = \frac{X_1 + X_2}{X_1 + X_2 + X_3}, \dots, U_{m-1} = \frac{X_1 + \dots + X_{m-1}}{X_1 + \dots + X_m} \circ$$

证明: U_1, \dots, U_{m-1} 相互独立,且 U_i 服从 $Be\left(\frac{n_1+\dots+n_i}{2}, \frac{n_{i+1}}{2}\right)$, $i=1,\dots,m-1$ 。(提示: 令 $U_m=X_1+\dots+X_m$,作变换 $X_1=U_1\dots U_m, X_2=U_2\dots U_m-U_1\dots U_m, \dots, X_m=U_m-U_{m-1}U_m$)。

证明: 由题意得 (X_1, X_2, \dots, X_m) 的联合密度函数为

$$p_{X}(x_{1}, x_{2}, \dots, x_{m}) = \prod_{i=1}^{m} \frac{\left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{n_{i}}{2}}}{\Gamma\left(\frac{n_{i}}{2}\right)} x_{i}^{\frac{n_{i}}{2}-1} e^{-\frac{x_{i}}{2}} I_{x_{i}>0} = \frac{\left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{1}{2}\sum_{i=1}^{m} n_{i}}}{\prod_{i=1}^{m} \Gamma\left(\frac{n_{i}}{2}\right)} \prod_{i=1}^{m} x_{i}^{\frac{n_{i}}{2}-1} \cdot e^{-\frac{1}{2}\sum_{i=1}^{m} x_{i}} I_{x_{1}, x_{2}, \dots, x_{m}>0},$$

因

$$U_1 = \frac{X_1}{X_1 + X_2}, U_2 = \frac{X_1 + X_2}{X_1 + X_2 + X_3}, \dots, U_{m-1} = \frac{X_1 + \dots + X_{m-1}}{X_1 + \dots + X_m}$$

且 $X_i > 0$, $i = 1, 2, \dots, m$, 则 $0 < U_i < 1$, $i = 1, 2, \dots, m - 1$ 。 令 $U_m = X_1 + \dots + X_m$, 有 $U_m > 0$, 且

$$X_1 = U_1 \cdots U_m, X_2 = U_2 \cdots U_m - U_1 \cdots U_m, \cdots, X_m = U_m - U_{m-1} U_m \circ U_m$$

对于变换 $x_1 = u_1 \cdots u_m, x_2 = u_2 \cdots u_m - u_1 \cdots u_m, \cdots, x_m = u_m - u_{m-1} u_m$, 引入中间变量, 设

$$y_1 = u_1 \cdots u_m, y_2 = u_2 \cdots u_m, \cdots, y_m = u_m$$

有 $x_1 = y_1, x_2 = y_2 - y_1, \dots, x_m = y_m - y_{m-1}$ 。这样由 (x_1, x_2, \dots, x_m) 到 (u_1, u_2, \dots, u_m) 的雅可比行列式为

$$J = \left| \frac{\partial(x_1, x_2, \dots, x_m)}{\partial(u_1, u_2, \dots, u_m)} \right| = \left| \frac{\partial(x_1, x_2, \dots, x_m)}{\partial(y_1, y_2, \dots, y_m)} \right| \cdot \left| \frac{\partial(y_1, y_2, \dots, y_m)}{\partial(u_1, u_2, \dots, u_m)} \right|$$

$$= \begin{vmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & -1 & 1 \end{vmatrix} \cdot \begin{vmatrix} u_2 \cdots u_m & u_1 u_3 \cdots u_m & u_1 u_2 u_4 \cdots u_m & \cdots & u_1 \cdots u_{m-2} u_m & u_1 \cdots u_{m-1} \\ 0 & u_3 \cdots u_m & u_2 u_4 \cdots u_m & \cdots & u_2 \cdots u_{m-2} u_m & u_2 \cdots u_{m-1} \\ 0 & 0 & u_4 \cdots u_m & \cdots & u_3 \cdots u_{m-2} u_m & u_3 \cdots u_{m-1} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & u_m & u_{m-1} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 1 \end{vmatrix}$$

$$= u_2 u_3^2 \cdots u_m^{m-1} \circ$$

可得 (U_1, U_2, \dots, U_m) 的联合密度函数为

$$p_{U}(u_{1}, u_{2}, \dots, u_{m}) = p_{X}(x_{1}(u_{1}, \dots, u_{m}), x_{2}(u_{1}, \dots, u_{m}), \dots, x_{m}(u_{1}, \dots, u_{m})) \cdot |J|$$

$$=\frac{\left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{1}{2}\sum_{i=1}^{m}n_{i}}}{\prod_{i=1}^{m}\Gamma\left(\frac{n_{i}}{2}\right)}\left(u_{1}u_{2}\cdots u_{m}\right)^{\frac{n_{1}}{2}-1}\prod_{i=2}^{m}\left(u_{i}\cdots u_{m}-u_{i-1}u_{i}\cdots u_{m}\right)^{\frac{n_{i}}{2}-1}\cdot e^{-\frac{1}{2}u_{m}}I_{0< u_{1}, u_{2}, \cdots, u_{m-1}< 1, u_{m}>0}\cdot u_{2}u_{3}^{2}\cdots u_{m}^{m-1}$$

$$=\frac{\left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{1}{2}\sum\limits_{i=1}^{m}n_{i}}}{\prod\limits_{i=1}^{m}\Gamma\left(\frac{n_{i}}{2}\right)}u_{1}^{\frac{n_{1}}{2}-1}(1-u_{1})^{\frac{n_{2}}{2}-1}I_{0< u_{1}<1}\cdot u_{2}^{\frac{n_{1}+n_{2}}{2}-1}(1-u_{2})^{\frac{n_{3}}{2}-1}I_{0< u_{2}<1}\cdot u_{m-1}^{\frac{n_{1}+\cdots+n_{m-1}}{2}-1}(1-u_{m-1})^{\frac{n_{m}}{2}-1}I_{0< u_{m-1}<1}$$

$$\cdot u_m^{\frac{n_1+\cdots+n_m}{2}-1} e^{-\frac{1}{2}u_m} I_{u_m>0} \circ$$

由于 (U_1,U_2,\cdots,U_m) 的联合密度函数 $p_U(u_1,u_2,\cdots,u_m)$ 可分离变量,故 U_1,U_2,\cdots,U_m 相互独立,且 U_i 服从 贝塔分布 $Be\left(\frac{n_1+\cdots+n_i}{2},\frac{n_{i+1}}{2}\right)$, $i=1,\cdots,m-1$; U_m 服从 χ^2 分布 $\chi^2(n_1+\cdots+n_m)$ 。