

2021年秋统计学  
习题01 参考解答

1

1. 证明  $n \rightarrow \infty$  时, 自由度为  $n$  的  $t$  分布的 pdf

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

收敛于 (对任意给定的  $t \in (-\infty, \infty)$ ).

$$\varphi(t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}}$$

在旁页有注

证明.

(方法一) 利用 Stirling 公式

$$\Gamma(n) \approx \sqrt{\frac{2\pi}{n}} \left(\frac{n}{e}\right)^n$$

可得

$$\begin{aligned} & \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\sqrt{n\pi} \Gamma(\frac{n}{2})} \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sqrt{\frac{2\pi}{(n+1)/2}} \left(\frac{n+1}{2e}\right)^{\frac{n+1}{2}}}{\sqrt{n\pi} \sqrt{\frac{2\pi}{n/2}} \left(\frac{n}{2e}\right)^{\frac{n}{2}}} \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{\sqrt{n\pi}} \cdot \sqrt{\frac{n}{n+1}} \cdot \left(\frac{n+1}{n}\right)^{1/2} \cdot \left(\frac{n+1}{2e}\right)^{1/2} \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{\sqrt{n\pi}} \cdot 1 \cdot \sqrt{e} \cdot \sqrt{n+1} \cdot \frac{1}{\sqrt{2e}} \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}}. \end{aligned}$$

再注意到

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{t^2}{n}\right)^{-\frac{n+1}{2}} = \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right)$$

即可证得所需结论. □

方法 =:

记

$$a_n = \frac{\Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right)}{\sqrt{n\pi} \Gamma\left(\frac{n}{2}\right)}, \quad g_n(t) = \left(1 + \frac{t^2}{n}\right)^{-\frac{n+1}{2}}, \quad n \geq 1, t \in \mathbb{R}.$$

则  $f_n(t) = a_n g_n(t)$ . 由于

$$\left(1 + \frac{t^2}{n}\right)^{n+1} = 1 + (n+1) \cdot \frac{t^2}{n} + \frac{(n+1)n}{2} \cdot \left(\frac{t^2}{n}\right)^2 + \dots$$

$$\geq 1 + \frac{n+1}{n} t^2 + \frac{n+1}{2n} t^4 \geq 1 + \frac{1}{2} t^4.$$

可得

$$\left(1 + \frac{t^2}{n}\right)^{-\frac{n+1}{2}} \leq \left(1 + \frac{1}{2} t^4\right)^{-\frac{1}{2}}.$$

注意到  $\int_{-\infty}^{+\infty} \left(1 + \frac{1}{2} t^4\right)^{-\frac{1}{2}} dt < \infty$ , 从而由控制

收敛定理可知

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g_n(t) dt &= \int_{-\infty}^{+\infty} \lim_{n \rightarrow \infty} g_n(t) dt \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right) dt = \sqrt{2\pi}. \end{aligned}$$

又由

$$\int_{-\infty}^{+\infty} a_n g_n(t) dt = \int_{-\infty}^{+\infty} f_n(t) dt = 1$$

可知

$$\lim_{n \rightarrow \infty} a_n = \frac{1}{\lim_{n \rightarrow \infty} \int g_n(t) dt} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}.$$

从而有

$$\begin{aligned}\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(t) &= \lim_{n \rightarrow \infty} a_n g_n(t) \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} a_n \cdot \lim_{n \rightarrow \infty} g_n(t) \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot \exp\left(-\frac{t^2}{2}\right).\end{aligned}$$



注：本问题以原题干并不十分明确，这里涉及两种收敛：

1). 密致  $f_n(t) \rightarrow p(t), (n \rightarrow \infty)$

2) 依分布收敛，即  $t$  分布  $\rightarrow \text{cdf } F_n(t) \rightarrow \Phi(t)$ .

但这两者有联系。

由 Scheffe's 定理，如果密致在一零测集（勒贝格测度意义下）之外收敛，则对应的 r.v.s 也依分布收敛。反过来的结果也有相关研究，参

- i) Dennis. D. Boos, 1985, *Ann. Stat.* 423-427. vol 13, no 1  
 A converse to Scheffe's Theorem  
 ii) T. J. Sweeting, 1986 *Ann. Stat.* 1252-1256  
vol. no 3

实际中，我们更关心依分布收敛。为证明，有如下简单证明。

根据定义  $T_n = \frac{X}{\sqrt{Y_n/n}}$ ，其中  $Y_n \sim \chi^2(n) \sim \sum_{i=1}^n U_i^2$

$U_i \stackrel{\text{iid}}{\sim} N(0, 1)$ ，因此，由 LLN， $\frac{Y_n}{n} \xrightarrow{P} E U_i^2 = 1$ 。

可推得  $\frac{Y_n}{n} \xrightarrow{D} 1$ 。再由 Slutsky 定理， $\frac{X}{\sqrt{Y_n/n}} \xrightarrow{D} N(0, 1)$ 。

↑  
表依分布收敛

2. 已知随机变量  $X \sim t(n)$ , 求证:  $X^2 \sim F(1, n)$ .

证明: 设

$$Z \sim N(0, 1), \quad U \sim \chi^2(n),$$

且  $Z, U$  相互独立, 则  $X$  与

$$V := \frac{Z}{\sqrt{U/n}}$$

同分布, 从而  $X^2$  与  $V^2$  同分布. 注意到  $Z^2 \sim \chi^2(1)$ ,

且  $Z^2$  与  $U$  相互独立, 所以

$$V^2 = \frac{Z^2}{U/n} \sim F(1, n).$$

由此可知  $X^2 \sim F(1, n)$ .

3 求总体  $N(20, 3)$  的容量分别为 10, 15 的两个<sup>独立</sup>样本的均值的差的绝对值大于 0.3 的概率.

解: 分别记两个总体为  $X, Y$ , 则  $X, Y$  同分布且相互独立. 且各自的样均值  $\bar{X} \sim N(20, \frac{3}{10}), \bar{Y} \sim N(20, \frac{3}{15})$  都是正态分布随机变量且相互独立, 从而

$$\bar{X} - \bar{Y} \sim N(0, \frac{1}{2}).$$

从而

$$\begin{aligned} & P(|\bar{X} - \bar{Y}| > 0.3) \\ &= 1 - P\left(\frac{|\bar{X} - \bar{Y}|}{\sqrt{\frac{1}{2}}} \leq \frac{0.3}{\sqrt{\frac{1}{2}}}\right) \\ &= 1 - \left(2\Phi\left(\frac{0.3}{\sqrt{\frac{1}{2}}}\right) - 1\right) \\ &\approx 2 - 2\Phi(0.424264069) \\ &\approx 0.67137. \end{aligned}$$



4 设  $X_1, \dots, X_n, X_{n+1}, \dots, X_{n+m} \stackrel{iid}{\sim} N(0, \sigma^2)$ , 求

$$(a) \quad Y_1 = \frac{\sqrt{m} \sum_{i=1}^n X_i}{\sqrt{n} \sum_{i=n+1}^{n+m} X_i^2}$$

$$(b) \quad Y_2 = \frac{m \sum_{i=1}^{n+m} X_i^2}{n \sum_{i=n+1}^m X_i^2}$$

的分布.

解 (a). 由假设可知

$$\sum_{i=1}^n X_i \sim N(0, n\sigma^2).$$

从而有

$$U := \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{\sqrt{n}\sigma} \sim N(0, 1).$$

又有

$$\frac{X_i}{\sigma} \sim N(0, 1)$$

且

$$\left\{ \frac{X_i}{\sigma} \right\}_{i=n+1}^m$$

相互独立, 从而可知

$$V := \sum_{i=n+1}^{n+m} \frac{X_i^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(m)$$

注意到  $U, V$  相互独立, 从而

$$Y_1 = \frac{U}{\sqrt{V/m}} \sim t(m)$$

(b)

$$W := \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n X_i^2 \sim \chi^2(n)$$

且  $V, W$  相互独立, 从而

$$Y_2 = \frac{W/n}{V/m} \sim F(n, m).$$



5. 设  $X_1, X_2, \dots, X_{n+1} \stackrel{iid}{\sim} N(\mu, \sigma^2)$

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \quad S^{*2} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

求

$$T = \frac{X_{n+1} - \bar{X}}{S^*} \cdot \sqrt{\frac{n-1}{n+1}}$$

的分布.

解: 由于  $(n-1)S^2 = nS^{*2}$  可知  $\bar{X}$  与  $nS^{*2}$  相互独立, 且由

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1).$$

可知

$$\frac{nS^{*2}}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

又由于  $S^{*2}$  仅依赖于  $X_1, \dots, X_n$ , 与  $X_{n+1}$  独立, 从而可知

$$X_{n+1} - \bar{X} \sim N(0, (1 + \frac{1}{n})\sigma^2)$$

与  $S^{*2}$  独立, 所以

$$T = \frac{\frac{X_{n+1} - \bar{X}}{\sqrt{(1 + \frac{1}{n})\sigma^2}}}{\sqrt{\frac{nS^{*2}}{\sigma^2} / (n-1)}} \sim t(n-1)$$

6 设  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $X_1, X_2, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} X$ .

(a) 写出  $X_1, \dots, X_n$  的联合概率密度函数

(b) 写出  $\bar{X}$  的 pdf.

解. (a) 总得  $X$  的 pdf 为

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right), \quad x \in \mathbb{R}$$

由于  $X_1, \dots, X_n \sim X$  且相互独立, 故  $X_1, \dots, X_n$  的联合 pdf 为

$$f_{X_1, \dots, X_n}(x_1, x_2, \dots, x_n) = \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}\right)^n \exp\left(-\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}\right),$$

$x_1, x_2, \dots, x_n \in \mathbb{R}.$

(b). 因  $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{1}{n}\sigma^2)$ , 故

$$f_{\bar{X}}(x) = \frac{\sqrt{n}}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{n(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right), \quad x \in \mathbb{R}.$$