

上述定义中 Γ 函数为:

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha-1} e^{-x} dx, \quad (\alpha > 0).$$

根据上式有 $\Gamma(1) = 1$, $\Gamma(1/2) = \sqrt{\pi}$.

τ 分布的可加性:

定理8.2. 若 $X \sim \Gamma(\alpha_1, \lambda)$, $Y \sim \Gamma(\alpha_2, \lambda)$, 且 X 与 Y 独立, 则 $X + Y \sim \Gamma(\alpha_1 + \alpha_2, \lambda)$.

上述定理的证明留作习题. 特别地, 当 $\alpha = 1/2$ 和 $\lambda = 1/2$ 时, 有

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} x^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{1}{2}x} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$

例8.2. 若 $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$, 则 $X^2 \sim \Gamma(1/2, 1/2)$.

解. 首先求解随机变量函数 $Y = X^2$ 的分布函数: 当 $y > 0$ 时,

$$F_Y(y) = \Pr(X^2 \leq y) = \Pr(-\sqrt{y} \leq X \leq \sqrt{y}) = \int_{-\sqrt{y}}^{\sqrt{y}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx,$$

由此得到概率密度为 $f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \frac{1}{\sqrt{y}} e^{-\frac{y}{2}}$. 当 $y \leq 0$ 时有 $f_Y(y) = 0$. 从而得到 $X^2 \sim \Gamma(1/2, 1/2)$. \square

8.3 正态总体抽象分布定理

8.3.1 χ^2 分布

定义8.4. 若 X_1, X_2, \dots, X_n 是总体为 $\mathcal{N}(0, 1)$ 的一个样本, 称 $Y = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2$ 为服从自由度为 n 的 χ^2 分布, 记为 $Y \sim \chi^2(n)$.

根据 $X_1^2 \sim \Gamma(1/2, 1/2)$, 以及 Γ 函数的可加性, 可得 $Y \sim \Gamma(n/2, 1/2)$. 因此 Y 的概率密度为

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{(\frac{1}{2})^{\frac{n}{2}}}{\Gamma(n/2)} y^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{y}{2}} & y > 0 \\ 0 & y \leq 0 \end{cases}$$

下面研究 χ^2 分布的性质:

定理8.3. 若 $X \sim \chi^2(n)$, 则 $E(X) = n$, $\text{Var}(X) = 2n$; 若 $X \sim \chi^2(m)$, $Y \sim \chi^2(n)$ 且独立, 则 $X + Y \sim \chi^2(m+n)$;

Proof. 若 $X \sim \chi^2(n)$, 设 $X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$, 其中 X_1, X_2, \dots, X_n 独立同分布于 $\mathcal{N}(0, 1)$, 则有

$$\begin{aligned} E[X] &= E[X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2] = nE[X_1^2] = n, \\ \text{Var}(X) &= n\text{Var}(X_1^2) = n[E(X_1^4) - (E(X_1^2))^2] = n(E(X_1^4) - 1). \end{aligned}$$

计算

$$E(X_1^4) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{x^4}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = 3 \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{x^2}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = 3$$

可得 $\text{Var}(X) = 2n$. □

更一般的结论: 若 $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$, 则

$$E(X^k) = \begin{cases} (k-1)!! & k \text{ 为偶数} \\ 0 & k \text{ 为奇数} \end{cases}$$

其中 $(2k)!! = 2k \cdot (2k-2) \cdots 2$, $(2k+1)!! = (2k+1) \cdot (2k-1) \cdots 1$.

例8.3. 设 X_1, X_2, X_3, X_4 是来自 $\mathcal{N}(0, 4)$ 的样本, $Y = a(X_1 - 2X_2)^2 + b(3X_3 - 4X_4)^2$. 求 a, b 取何值时, Y 服从 χ^2 分布, 并求其自由度.

解. 根据正太分布的性质有 $X_1 - 2X_2 \sim \mathcal{N}(0, 20)$ 和 $3X_3 - 4X_4 \sim \mathcal{N}(0, 100)$, 因此

$$\frac{X_1 - 2X_2}{2\sqrt{5}} \sim \mathcal{N}(0, 1), \quad \frac{3X_3 - 4X_4}{10} \sim \mathcal{N}(0, 1),$$

所以当 $a = \frac{1}{2\sqrt{5}}, b = \frac{1}{10}$ 时有 $Y \sim \chi^2(2)$ 成立. □

分布可加性:

- 如果 $X \sim \mathcal{N}(\mu_1, a_1^2)$ 和 $Y \sim \mathcal{N}(\mu_2, a_2^2)$, 且 X 与 Y 独立, 那么 $X \pm Y \sim \mathcal{N}(\mu_1 \pm \mu_2, a_1^2 + a_2^2)$;
- 如果 $X \sim B(n_1, p)$ 和 $Y \sim B(n_2, p)$, 且 X 与 Y 独立, 那么 $X + Y \sim B(n_1 + n_2, p)$;
- 如果 $X \sim P(\lambda_1)$ 和 $Y \sim P(\lambda_2)$, 且 X 与 Y 独立, 那么 $X + Y \sim P(\lambda_1 + \lambda_2)$;
- 如果 $X \sim \Gamma(\alpha_1, \lambda)$ 和 $Y \sim \Gamma(\alpha_2, \lambda)$, 且 X 与 Y 独立, 那么 $X + Y \sim \Gamma(\alpha_1 + \alpha_2, \lambda)$.

8.3.2 t分布

定义8.5. 随机变量 $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$, $Y \sim \chi^2(n)$, X 与 Y 独立, 则 $T = X/\sqrt{Y/n}$ 服从自由度为 n 的 t -分布, 记 $T \sim t(n)$.

随机变量 $T \sim t(n)$, 其概率密度为

$$f(x) = \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\Gamma(\frac{n}{2})\sqrt{n\pi}} \left(1 + \frac{x^2}{n}\right)^{-\frac{n+1}{2}} \quad (x \in \mathbb{R}).$$

由此可知 t 分布的密度函数 $f(x)$ 是偶函数. 当 $n \rightarrow \infty$ 时,

$$f(x) \rightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}.$$

因此当 n 足够大时, $f(x)$ 可被近似为 $\mathcal{N}(0, 1)$ 的密度函数.

8.3.3 F分布

定义8.6. 设随机变量 $X \sim \chi^2(m)$, $Y \sim \chi^2(n)$, 且 X 与 Y 独立, 称 $F = \frac{X/m}{Y/n}$ 服从自由度为 (m, n) 的 F -分布, 记 $F \sim F(m, n)$,

随机变量 $F \sim F(m, n)$ 的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\Gamma(\frac{m+n}{2}) (\frac{m}{n})^{\frac{m}{2}} x^{\frac{m}{2}-1}}{\Gamma(\frac{m}{2}) \Gamma(\frac{n}{2}) (1+\frac{mx}{n})^{\frac{m+n}{2}}} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$$

注: 若 $F \sim F(m, n)$, 则 $\frac{1}{F} \sim F(n, m)$.

课题练习:

- 1) 随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, 且 $X_i \sim \mathcal{N}(\mu_i, \sigma_i^2)$, 求 $\sum_{i=1}^n (X_i - \mu_i)^2 / \sigma_i^2$ 的分布.
- 2) 总体 $X \sim \mathcal{N}(0, 9)$ 与总体 $Y \sim \mathcal{N}(0, 9)$ 独立, X_1, X_2, \dots, X_9 和 Y_1, Y_2, \dots, Y_9 分别为来自总体 X 和 Y 的两样本, 求 $(X_1 + X_2 + \dots + X_9) / \sqrt{Y_1^2 + Y_2^2 + \dots + Y_9^2}$ 的分布.
- 3) 设 X_1, X_2, X_{2n} 来自总体 $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$ 的样本, 求 $(X_1^2 + X_3^2 + \dots + X_{2n-1}^2) / (X_2^2 + X_4^2 + \dots + X_{2n}^2)$ 的分布.

8.3.4 正态分布的抽样分布定理

定理8.4. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是取自总体 $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 则有

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \sim \mathcal{N}(\mu, \frac{\sigma^2}{n}), \quad \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

定理8.5. 随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 是取自总体 $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 设 $\bar{X} = \sum_{i=1}^n X_i / n$ 和 $S^2 = \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 / (n-1)$, 则有

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1), \quad \text{且 } \bar{X} \text{ 和 } S^2 \text{ 相互独立.}$$

此定理证明参考书的附件.

定理8.6. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是取自总体 $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 则 $\bar{X} = \sum_{i=1}^n X_i / n$ 与 $S^2 = \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 / (n-1)$ 相互独立, 且

$$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1).$$

Proof. 有前面两个定理可知 $(\bar{X} - \mu) / \sigma\sqrt{n} \sim \mathcal{N}(0, 1)$ 和 $(n-1)S^2 / \sigma^2 \sim \chi^2(n-1)$, 于是有

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \bigg/ \sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2(n-1)}} = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1).$$

□

定理8.7. 设 $X \sim \mathcal{N}(\mu_1, \sigma^2)$, $Y \sim \mathcal{N}(\mu_2, \sigma^2)$, 且 X 与 Y 独立. 设 $X_1, X_2, \dots, X_m, Y_1, Y_2, \dots, Y_n$ 分别来自总体 X 和 Y 的两个样本, \bar{X}, \bar{Y} 为样本均值, S_X^2 和 S_Y^2 为修正样本方差, 则

$$\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{(m-1)S_X^2 + (n-1)S_Y^2}{m+n-2}} \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2).$$

Proof. 对正太分布有 $\bar{X} \sim \mathcal{N}(\mu_1, \sigma^2/m)$ 和 $\bar{Y} \sim \mathcal{N}(\mu_2, \sigma^2/n)$, 并 $\bar{X} - \bar{Y} \sim \mathcal{N}(\mu_1 - \mu_2, (\frac{1}{m} + \frac{1}{n})\sigma^2)$, 进一步有

$$\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sigma^2 \sqrt{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}} \sim \mathcal{N}(0, 1).$$

根据定理 8.5 有 $\frac{(m-1)S_X^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(m-1)$ 和 $\frac{(n-1)S_Y^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$, 由此得到

$$\frac{(m-1)S_X^2 + (n-1)S_Y^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(m+n-2).$$

从而完成证明. □

定理8.8. 设 $X \sim \mathcal{N}(\mu_X, \sigma_X^2)$, $Y \sim \mathcal{N}(\mu_Y, \sigma_Y^2)$, 且 X 与 Y 独立. 设 $X_1, X_2, \dots, X_m, Y_1, Y_2, \dots, Y_n$ 分别来自总体 X 和 Y 的两个样本, S_X^2 和 S_Y^2 为样本的修正样本方差, 则有

$$\frac{S_X^2/\sigma_X^2}{S_Y^2/\sigma_Y^2} \sim F(m-1, n-1).$$

Proof. 根据定理 8.5 有 $\frac{(m-1)S_X^2}{\sigma_X^2} \sim \chi^2(m-1)$ 和 $\frac{(n-1)S_Y^2}{\sigma_Y^2} \sim \chi^2(n-1)$, 所以

$$\frac{\frac{(m-1)S_X^2}{\sigma_X^2}/(m-1)}{\frac{(n-1)S_Y^2}{\sigma_Y^2}/(n-1)} \sim F(m-1, n-1).$$

□

课题练习题:

- 1) 若 $X \sim t(n)$, 求 $Y = X^2$ 的分布.
- 2) 若总体 $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$, X_1, X_2, \dots, X_5 为一样本. 设 $Y = c_1(X_1 + X_3)^2 + c_2(X_2 + X_4 + X_5)^2$. 求常数 c_1, c_2 使 Y 服从 χ^2 分布.
- 3) 设 X_1, X_2 是总体 $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$ 的样本, 求 $\frac{(X_1 + X_2)^2}{(X_1 - X_2)^2}$ 的分布.
- 4) 设 X_1, X_2, \dots, X_{10} 是总体 $\mathcal{N}(\mu, \frac{1}{4})$ 的样本, i) 若 $\mu = 0$, 求 $\Pr(\sum_{i=1}^{10} X_i^2 \geq 4)$; ii) 若 μ 未知, 求 $\Pr(\sum_{i=1}^{10} (X_i - \bar{X})^2 \geq 2.85)$.
- 5) 设 X_1, X_2, \dots, X_{25} 是总体 $\mathcal{N}(12, \sigma^2)$ 的样本, i) 若 $\sigma = 2$, 求 $\Pr(\frac{1}{25} \sum_{i=1}^{25} X_i \geq 12.5)$; ii) 若 σ 未知, 求 $\Pr(\frac{1}{25} \sum_{i=1}^{25} X_i \geq 12.5)$ (此时样本方差 $S^2 = 5.57$).

8.3.5 分位数(点)

定义8.7. 设 X 为一随机变量, 给定 $\alpha \in (0, 1)$, 称满足 $\Pr(X > \lambda_\alpha) = \alpha$ 的实数 λ_α 为上侧 α 分位数(点).

正态分布的分位点: $X \sim \mathcal{N}(0, 1)$, 对给定 $\alpha \in (0, 1)$, 满足 $\Pr(X > \mu_\alpha) = \int_{\mu_\alpha}^{\infty} f(x)dx = \alpha$ 的点 μ_α 称为正态分布上侧 α 分位点. 由对称性可知 $\mu_{1-\alpha} = -\mu_\alpha$.

$\chi^2(n)$ 分位点: $X \sim \chi^2(n)$, 对给定 $\alpha \in (0, 1)$, 满足 $\Pr(X \geq \chi_\alpha^2(n)) = \alpha$ 的点 $\chi_\alpha^2(n)$ 称为 $\chi^2(n)$ 分布上侧 α 分位点. 当 $n \rightarrow \infty$ 时, 有 $\chi_\alpha^2(n) \approx \frac{1}{2}(\mu_\alpha + \sqrt{2n-1})^2$, 其中 μ_α 表示正态分布上侧 α 分位点.

t 分布的分位点: $X \sim t(n)$, 对给定 $\alpha \in (0, 1)$, 满足 $\Pr(X > t_\alpha(n)) = \alpha$ 的点 $t_\alpha(n)$ 称为 $t(n)$ 分布上侧 α 分位点. 由对称性可知 $t_{(1-\alpha)}(n) = -t_\alpha(n)$.

F 分布的分位点: $X \sim F(m, n)$, 对给定 $\alpha \in (0, 1)$, 满足 $\Pr[X > F_\alpha(m, n)] = \alpha$ 的点 $F_\alpha(m, n)$ 称为 $F(m, n)$ 分布上侧 α 分位点. 对于 F 分布, 我们有如下性质:

引理8.2. 对 F 分布的分位点有 $F_{(1-\alpha)}(m, n) = \frac{1}{F_\alpha(n, m)}$.

Proof. 设 $X \sim F(m, n)$, 根据定义有

$$1 - \alpha = \Pr(X > F_{1-\alpha}(m, n)) = \Pr\left(\frac{1}{X} < \frac{1}{F_{1-\alpha}(m, n)}\right) = 1 - \Pr\left(\frac{1}{X} \geq \frac{1}{F_{1-\alpha}(m, n)}\right).$$

再根据 $1/X \sim F(n, m)$, 结合上式有

$$\alpha = \Pr\left(\frac{1}{X} \geq \frac{1}{F_{1-\alpha}(m, n)}\right) = \Pr\left(\frac{1}{X} > \frac{1}{F_{1-\alpha}(m, n)}\right)$$

于是有 $F_\alpha(n, m) = \frac{1}{F_{1-\alpha}(m, n)}$. □