

Ch 8 统计的基本概念



回顾前一次课

- 林德贝格-勒维中心极限定理: 独立同分布随机变量, 若 $E[X_k] = \mu$ 和 $\text{Var}(X_k) = \sigma^2$, 则 $\sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow{d} N(n\mu, n\sigma^2)$
- 棣莫弗-拉普拉斯中心极限定理: 若 $X_n \sim B(n, p)$, 则 $X_n \xrightarrow{d} N(np, np(1-p))$
- 李雅普诺夫定理: 独立不同分布中心极限定理

$$\frac{1}{B_n^{2+\delta}} \sum_{k=1}^n E[|X_k - \mu_k|^{2+\delta}] \rightarrow 0$$

回顾前一次课

总体: 研究对象的全体, 用随机变量 X 表示(分布未知)

样本: 从总体中随机抽取一些个体, 表示为 X_1, X_2, \dots, X_n , 称 X_1, X_2, \dots, X_n 为取自总体 X 的随机样本, 其样本容量为 n

抽样、样本值、样本的二重性、简单样本

样本的分布: $F(x_1, x_2, \dots, x_n) = F(x_1)F(x_2) \cdots F(x_n)$

$$f(x_1, x_2, \dots, x_n) = f(x_1)f(x_2) \cdots f(x_n)$$

$$P(X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_n = x_n) = \prod_{i=1}^n P(X_i = x_i)$$

统计量

设 X_1, X_2, \dots, X_n 来自总体 X 的一个样本, $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是关于 X_1, X_2, \dots, X_n 的一个连续、且不含任意参数的函数, 称 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是一个**统计量**

- $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 是随机变量: X_1, X_2, \dots, X_n 是随机变量
- $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 的一次观察值

样本均值

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 X 的一个样本, 定义**样本均值**为

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

引理: 总体 X 的期望为 $E[X] = \mu$, 方差 $\text{Var}(X) = \sigma^2$, 有

$$E[\bar{X}] = \mu, \quad \text{Var}(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}$$

样本方差

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 X 的一个样本, 定义**样本方差**为

$$S_0^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \bar{X}^2$$

定义**样本标准差**为 $S_0 = \sqrt{S_0^2} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$

引理: 总体 X 的期望为 $E[X] = \mu$, 方差 $\text{Var}(X) = \sigma^2$, 有

$$E[S_0^2] = \frac{n-1}{n} \sigma^2$$

修正后的样本方差

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 X 的一个样本，定义修正后的样本方差为

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

引理：总体 X 的期望为 $E[X] = \mu$ ，方差 $\text{Var}(X) = \sigma^2$ ，有

$$E[S^2] = \sigma^2$$

原点矩和中心矩

假设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的一个样本, 定义样本 k 阶原点矩为:

$$A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \quad k = 1, 2, \dots.$$

定义样本 k 阶中心矩为:

$$B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k \quad k = 1, 2, \dots$$

例题

设总体 $X \sim N(20, 3)$, 从总体中抽取两独立样本, 容量分别为10和15. 求这两个样本均值之差的绝对值大于0.3的概率

次序统计量

假设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的一个样本, 定义最小次序统计量和最大次序统计量分别为:

$$X_{(1)} = \min\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$$

$$X_{(n)} = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$$

以及定义样本极差: $R_n = X_{(n)} - X_{(1)}$.

设总体 X 的分布函数为 $F(x)$, 则有

$$F_{X_{(1)}}(x) = P(X_{(1)} \leq x) = 1 - (1 - F(x))^n$$

$$F_{X_{(n)}}(x) = F^n(x)$$

k 次序统计量

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是总体 X 的一个样本, 总体的密度函数为 $f(x)$, 分布函数为 $F(x)$, 则第 k 次序统计量 $X_{(k)}$ 的分布函数和密度函数分别为

$$F_k(x) = \sum_{r=k}^n \binom{n}{r} [F(x)]^r [1 - F(x)]^{n-r}$$

$$f_k(x) = \frac{n!}{(k-1)!(n-k)!} [F(x)]^{k-1} [1 - F(x)]^{n-k} f(x)$$

Beta-函数

对任意给定 $\alpha_1 > 0$ 和 $\alpha_2 > 0$, 定义Beta函数为

$$\text{Beta}(\alpha_1, \alpha_2) = \int_0^1 x^{\alpha_1-1} (1-x)^{\alpha_2-1} dx$$

有些书简记为 $B(\alpha_1, \alpha_2)$, 被称为第一类欧拉积分函数.

定理： $\text{Beta}(\alpha_1, \alpha_2)$ 在定义域 $(0, +\infty) \times (0, +\infty)$ 连续.
利用变量替换 $t = 1 - x$ 有

$$\text{Beta}(\alpha_1, \alpha_2) = \text{Beta}(\alpha_2, \alpha_1)$$

Γ -函数

对任意给定 $\alpha > 0$, 定义 Γ -函数为

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{+\infty} x^{\alpha-1} e^{-x} dx$$

又被称为第二类欧拉积分函数.

定理: 对 Γ -函数有 $\Gamma(1) = 1$ 和 $\Gamma(1/2) = \sqrt{\pi}$, 对 $\alpha > 1$ 有

$$\Gamma(\alpha) = (\alpha - 1)\Gamma(\alpha - 1)$$

定理: 对任意给定 $\alpha_1 > 0$ 和 $\alpha_2 > 0$ 有

$$\text{Beta}(\alpha_1, \alpha_2) = \frac{\Gamma(\alpha_1)\Gamma(\alpha_2)}{\Gamma(\alpha_1 + \alpha_2)}$$

第一与第二类欧拉积分函数的关系

推论：对任意 $\alpha_1 > 1$ 和 $\alpha_2 > 0$ 有

$$\text{Beta}(\alpha_1, \alpha_2) = \frac{\alpha_1 - 1}{\alpha_1 + \alpha_2 - 1} \text{Beta}(\alpha_1 - 1, \alpha_2)$$

对任意 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k > 0$, 定义多维Beta函数为

$$\text{Beta}(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_k) = \frac{\Gamma(\alpha_1)\Gamma(\alpha_2)\cdots\Gamma(\alpha_k)}{\Gamma(\alpha_1 + \alpha_2 + \cdots + \alpha_k)}$$

Beta分布

给定 $\alpha_1 > 0$ 和 $\alpha_2 > 0$, 若随机变量 X 的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x^{\alpha_1-1}(1-x)^{\alpha_2-1}}{B(\alpha_1, \alpha_2)} & x \in (0,1) \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

称 X 服从参数为 α_1 和 α_2 的Beta分布, 记 $X \sim B(\alpha_1, \alpha_2)$

定理: 若随机变量 $X \sim B(\alpha_1, \alpha_2)$, 则有

$$E[X] = \frac{\alpha_1}{\alpha_1 + \alpha_2} \quad \text{Var}(X) = \frac{\alpha_1 \alpha_2}{(\alpha_1 + \alpha_2)^2 (\alpha_1 + \alpha_2 + 1)}$$

例题

独立同分布随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 服从均匀分布 $U(0,1)$, 记 $X_{(k)}$ 为其顺序统计量, 则

$$X_{(k)} \sim B(k, n - k + 1).$$