

概率论速记

Z

December 9, 2024

1 协方差与相关系数

$$\begin{aligned}\text{Cov}(X, Y) &= E(XY) - E(X)E(Y) \\ D(X + Y) &= D(X) + 2\text{Cov}(X, Y) + D(Y) \\ \rho &= \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}}\end{aligned}$$

2 切比雪夫不等式

$$P(|X - E(X)| \geq \varepsilon) \leq \frac{D(X)}{\varepsilon^2}$$

3 中心极限定理

3.1 独立同分布的中心极限定理（林德伯格-莱维中心极限定理）

设 X_1, X_2, \dots, X_n 独立同分布, 且具有有限的数学期望和方差 $E(X_i) = \mu, D(X_i) = \sigma^2$, 则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} \leq x\right) = \Phi(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx$$

3.2 棣莫弗-拉普拉斯定理

在 n 重伯努利试验中, 成功概率为 p , 成功次数为 Y_n , 则

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\frac{Y_n - np}{\sqrt{npq}} \leq x\right) = \Phi(x) = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx$$

4 数理统计中的三大分布

4.1 χ^2 分布

设 X_1, X_2, \dots, X_n 为 n 个 ($n \geq 1$) 相互独立的随机变量, 它们都服从标准正态分布 $N(0, 1)$ 。

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

则随机变量 Y 服从自由度为 n 的 χ^2 分布, 记作 $Y \sim \chi^2(n)$ 。

4.2 t 分布

设随机变量 X, Y 相互独立, 且 $X \sim N(0, 1), Y \sim \chi^2(n)$ 。

$$T = \frac{X}{\sqrt{\frac{Y}{n}}}$$

则随机变量 T 服从自由度为 n 的 t 分布, 记作 $T \sim t(n)$ 。

4.3 F 分布

设随机变量 X, Y 相互独立, 且 $X \sim \chi^2(n_1), Y \sim \chi^2(n_2)$ 。

$$F = \frac{\frac{X}{n_1}}{\frac{Y}{n_2}}$$

则随机变量 F 服从第一自由度为 n_1 , 第二自由度为 n_2 的 F 分布, 记作 $F \sim F(n_1, n_2)$ 。

5 抽样分布

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

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

设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, 则样本均值

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

样本方差 S^2 与样本均值 \bar{X} 相互独立, 且

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

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

6 评定估计量的标准

6.1 无偏性

$$E[\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)] = \theta$$

则称 $\hat{\theta}$ 为 θ 的无偏估计量。

6.2 有效性

$$D(\hat{\theta}_1) \leq D(\hat{\theta}_2)$$

则称 $\hat{\theta}_1$ 较 $\hat{\theta}_2$ 有效。

6.3 相合性

$\hat{\theta}$ 依概率收敛于 θ , 即对任意 $\varepsilon > 0$, 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\hat{\theta} - \theta| \geq \varepsilon) = 0$$

则称 $\hat{\theta}$ 为 θ 的相合估计量。

7 区间估计

设 x_1, x_2, \dots, x_n 是来自总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, \bar{x}, s^2 分别为样本均值和样本方差。

7.1 σ^2 已知

μ 的一个置信区间为

$$\left(\bar{x} - u_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{x} + u_{\frac{\alpha}{2}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right)$$

7.2 σ^2 未知

μ 的一个置信区间为

$$\left(\bar{x} - t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) \frac{s}{\sqrt{n}}, \bar{x} + t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1) \frac{s}{\sqrt{n}} \right)$$

7.3 σ^2 的置信区间

$$\left(\frac{(n-1)s^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)}, \frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)} \right)$$

8 常用分布

分布	分布列或概率密度	数学期望	方差
0-1 分布 $B(1, p)$	$P(X = k) = p^k q^{1-k},$ $k = 0, 1, 0 < p < 1, p + q = 1$	p	pq
二项分布 $B(n, p)$	$P(X = k) = C_n^k p^k q^{n-k},$ $k = 0, 1, \dots, n, 0 < p < 1, p + q = 1$	np	npq
泊松分布 $P(\lambda)$	$P(X = k) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!},$ $k = 0, 1, 2, \dots, \lambda > 0$	λ	λ
几何分布 $G(p)$	$P(X = k) = q^{k-1} p,$ $k = 1, 2, \dots, 0 < p < 1, p + q = 1$	$\frac{1}{p}$	$\frac{q}{p^2}$
均匀分布 $U[a, b]$	$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$
指数分布 $E(\lambda)$	$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$
正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$	$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}},$ $-\infty < \mu < +\infty, \sigma > 0$	μ	σ^2

9 Γ 函数

$$\Gamma(z) = \int_0^{\infty} t^{z-1} e^{-t} dt$$

若 n 为正整数, 则

$$\Gamma(n) = (n-1)!$$

递推公式

$$\Gamma(x+1) = x\Gamma(x)$$

特殊值

$$\Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = \sqrt{\pi}$$