

第六章 概率论与数理统计

重要公式与结论

- (1) $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$
- (2) $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$
 $P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(BC) - P(AC) + P(ABC)$
- (3) $P(A - B) = P(A) - P(AB)$ (4) $P(A\bar{B}) = P(A) - P(AB), P(A) = P(AB) + P(A\bar{B})$
- (5) 条件概率 $P(\cdot | B)$ 满足概率的所有性质
 例如: $P(\bar{A}_1 | B) = 1 - P(A_1 | B)$
 $P(A_1 \cup A_2 | B) = P(A_1 | B) + P(A_2 | B) - P(A_1 A_2 | B)$
 $P(A_1 A_2 | B) = P(A_1 | B)P(A_2 | A_1 B)$
- (6) 若 A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立, 则 $P\left(\bigcap_{i=1}^n A_i\right) = \prod_{i=1}^n P(A_i)$ $P\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = 1 - \prod_{i=1}^n (1 - P(A_i))$
- (7) 互斥、互逆与独立性之间的关系:
 A 与 B 互逆 $\Rightarrow A$ 与 B 互斥, 但反之不成立,
 A 与 B 互斥 (或互逆) 且均非零事件 $\Rightarrow A$ 与 B 不独立。

(8) 若 $A_1, A_2, \dots, A_m, B_1, B_2, \dots, B_n$ 相互独立, 则 $f(A_1, A_2, \dots, A_m)$ 与 $g(B_1, B_2, \dots, B_n)$ 也相互独立, 其中 $f(\cdot), g(\cdot)$ 分别表示对相应事件作任意事件运算后所得的事件, 另外, 概率为 1 (或 0) 的事件与任何事件相互独立。

二、一维随机变量及其概率分布

重要公式与结论:

- (1) $X \sim N(0, 1) \Rightarrow \varphi(0) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}, \Phi(0) = \frac{1}{2}$
- (2) $X \sim N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$ 且
- $\Phi(-a) = P(X \leq -a) = 1 - \Phi(a)$
- (3) $X \sim E(\lambda) \Rightarrow P(X > s + t | X > s) = P(X > t)$ (4) $P(X \leq a) = \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right)$
- $X \sim G(p) \Rightarrow P(X = m + k | X > m) = P(X = k)$
- (5) 离散型随机变量的分布函数为阶梯间断函数; 连续型随机变量的分布函数为连续函数, 但不一定为处处可导函数。
- (6) 存在既非离散也非连续型随机变量。

三、二维随机变量及其概率分布

重要公式与结论:

- (1) 边缘密度公式: $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy, f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx$
- (2) $P[(X, Y) \in D] = \iint_D f(x, y) dx dy$
- (3) 若 (X, Y) 服从二维正态分布 $N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$ 则有
1. $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 2. X 与 Y 相互独立 $\Leftrightarrow \rho = 0$, 即 X 与 Y 不相关
3. $C_1 X + C_2 Y \sim N(C_1 \mu_1 + C_2 \mu_2, C_1^2 \sigma_1^2 + C_2^2 \sigma_2^2 + 2C_1 C_2 \sigma_1 \sigma_2 \rho)$
4. X 关于 $Y = y$ 的条件分布为: $N\left(\mu_1 + \rho \frac{\sigma_1}{\sigma_2}(y - \mu_2), \sigma_1^2(1 - \rho^2)\right)$
 Y 关于 $X = x$ 的条件分布为: $N\left(\mu_2 + \rho \frac{\sigma_2}{\sigma_1}(x - \mu_1), \sigma_2^2(1 - \rho^2)\right)$
- (4) 若 X 与 Y 独立, 且分别服从 $N(\mu_1, \sigma_1^2), N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 则
 $(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, 0), C_1 X + C_2 Y \sim N(C_1 \mu_1 + C_2 \mu_2, C_1^2 \sigma_1^2 + C_2^2 \sigma_2^2)$

(5) 若 X 与 Y 相互独立, $f(x)$ 与 $g(x)$ 为连续函数, 则 $f(X)$ 与 $g(Y)$ 也相互独立。

四、随机变量的数字特征

重要公式与结论:

$$(1) D(X) = E(X^2) - E^2(X) \quad (2) \operatorname{cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

$$(3) |\rho(X, Y)| \leq 1, \text{ 且 } 1. \rho(X, Y) = 1 \Leftrightarrow P(Y = aX + b) = 1, \text{ 其中 } a > 0.$$

$$2. \rho(X, Y) = -1 \Leftrightarrow P(Y = aX + b) = 1, \text{ 其中 } a < 0.$$

(4) 下面 5 个条件互为充要条件:

$$\rho(X, Y) = 0 \Leftrightarrow \operatorname{cov}(X, Y) = 0$$

$$\Leftrightarrow E(XY) = E(X)E(Y)$$

$$\Leftrightarrow D(X + Y) = D(X) + D(Y)$$

$$\Leftrightarrow D(X - Y) = D(X) + D(Y)$$

注: X 与 Y 独立为上述 5 个条件中任何一个成立的充分条件, 但非必要条件。

3. 注意

本讲重点是随机变量函数的数学期望、方差, 并掌握下列常见分布的期望与方差。

分布	数学期望	方差
(1) 0-1 分布 $B(1, P)$	P	$P(1-p)$
(2) 二项分布 $B(n, P)$	np	$np(1-p)$
(3) Poisson 分布 $P(\lambda)$	λ	λ
(4) 正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$	μ	σ^2
(5) 均匀分布 $U(a, b)$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$
(6) 指数分布 $E(\lambda)$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$
(7) 几何分布 $G(p)$	$\frac{1}{p}$	$\frac{1-p}{p^2}$
(8) 超几何分布 $H(N, M, n)$	$\frac{nM}{N}$	$\frac{nM}{N} \left(1 - \frac{M}{N}\right) \frac{N-n}{N-1}$

二、大数定律和中心极限定理

重要定律

切比雪夫不等式	$P\{ X - E(X) \geq \varepsilon\} \leq \frac{D(X)}{\varepsilon^2}$ 或 $P\{ X - E(X) < \varepsilon\} \geq 1 - \frac{D(X)}{\varepsilon^2}$
切比雪夫大数定律	设 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 相互独立, 且 $E(X_i) = \mu, D(X_i) = \sigma^2 (i=1, 2, \dots)$ 对任意正数 ε , 有 $\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\left \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu\right < \varepsilon\right\} = 1$
伯努利大数定律	设 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 相互独立, 同 0-1 分布 $B(1, P)$, 则对任意正数 ε , 有 $\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\left \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu\right < \varepsilon\right\} = 1$

辛钦大数定律	<p>设 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 相互独立同分布, $EX_i = \mu, i = 1, 2, \dots$, 则对任意正数 ε, 有</p> $\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\left \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu\right < \varepsilon\right\} = 1$
列维—林德伯格定理	<p>设 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 相互独立同分布, $EX_i = \mu, D(X_i) = \sigma^2 (\sigma \neq 0)$, $i = 1, 2, \dots$, 则有</p> $\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} \leq x\right\} = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt$
棣莫佛—拉普拉斯定理	<p>设 $\eta_n \sim B(n, p)$, (即 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立且同服从 0—1 分布 $\eta_n = \sum_{i=1}^n X_i$) 则有</p> $\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\frac{\eta_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq x\right\} = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt$

六、数理统计的基本概率

重要公式与结论:

- (1) 对于 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$, 有 $E(\chi^2(n)) = n, D(\chi^2(n)) = 2n$ (2) 对于 $T \sim t(n)$ 有 $E(T) = 0, D(T) = \frac{n}{n-2} (n > 2)$
- (3) 对于 $F \sim F(m, n)$, 有 $\frac{1}{F} \sim F(n, m), F_{\frac{\alpha}{2}}(m, n) = \frac{1}{F_{1-\frac{\alpha}{2}}(n, m)}$
- (4) 对于任意总体 X , 有 $E(\bar{X}) = E(X), E(S^2) = D(X), D(\bar{X}) = \frac{D(X)}{n}$.

七、参数估计

重要公式与结论

- (1) $E(\bar{X}) = E(X), E(S^2) = D(X)$, 即 \bar{X}, S^2 分别为总体 $E(X), D(X)$ 的无偏估计量。
- (2) 由大数定律易知 \bar{X}, S^2 也分别是 $E(X), D(X)$ 的一致估计量。
- (3) 若 $E(\hat{\theta}) = \theta, D(\hat{\theta}) \rightarrow 0 (n \rightarrow \infty)$, 则 $\hat{\theta}$ 为 θ 的一致估计。
- (4) $\hat{\theta}$ 为 θ 的矩估计, $g(x)$ 为连续函数, 则 $g(\hat{\theta})$ 为 $g(\theta)$ 的矩估计。
- (5) $\hat{\theta}$ 为 θ 的极大似然估计, $g(x)$ 为单调函数, 则 $g(\hat{\theta})$ 为 $g(\theta)$ 的极大似然估计。
- (6) $(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2)$ 为 θ 的置信度是 $1-\alpha$ 的置信区间, $g(x)$ 为单调函数, 则 $(g(\hat{\theta}_1), g(\hat{\theta}_2))$ 或 $(g(\hat{\theta}_2), g(\hat{\theta}_1))$ 为 $g(\theta)$ 的置信度是 $1-\alpha$ 的置信区间。

八、假设检验

原假设 H_0	H_0 下的统计量及分布	H_0 的拒绝域
-----------	----------------	------------

一个正态总体	$\mu = \mu_0$ (σ^2 未知)	$U = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$ u = \left \frac{\bar{x} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \right \geq u_{1-\frac{\alpha}{2}}$
	$\mu = \mu_0$ (σ^2 已知)	$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{S / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$	$ t = \left \frac{\bar{x} - \mu_0}{S / \sqrt{n}} \right \geq t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1)$
一个正态总体	$\sigma^2 = \sigma_0^2$ (μ 已知)	$W = \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \mu}{\sigma_0} \right)^2 \sim \chi^2(n)$	$w = \sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \mu}{\sigma_0} \right)^2 \geq \chi^2_{(1-\frac{\alpha}{2})}(n)$ 或 $w \leq \chi^2_{\frac{\alpha}{2}}(n)$
	$\sigma^2 = \sigma_0^2$ (μ 未知)	$W = \frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2} \sim \chi^2(n-1)$	$w = \frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2} \geq \chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1)$ 或 $w \leq \chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1)$
两个正态总体	$\mu_1 - \mu_2 = \delta$ (σ_1^2, σ_2^2 已知)	$U = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2 - \delta}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0,1)$	$ u = \left \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2 - \delta}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \right \geq u_{1-\frac{\alpha}{2}}$
	$\mu_1 - \mu_2 = \delta$ (σ_1^2, σ_2^2 已知但 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$)	$T = \frac{\bar{X}_1 - \bar{X}_2 - \delta}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$ $S_w^2 = \frac{(n_1-1)S_1^2 + (n_2-1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$	$t = \left \frac{\bar{x}_1 - \bar{x}_2 - \delta}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \right \geq t_{1-\frac{\alpha}{2}}(n_1 + n_2 - 2)$
	$\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ (μ_1, μ_2 未知)	$F = \frac{S_1^2}{S_2^2} \sim F(n_1-1, n_2-1)$	$f = \frac{S_1^2}{S_2^2} \geq F_{1-\frac{\alpha}{2}}(n_1-1, n_2-1)$ 或 $f \leq F_{\frac{\alpha}{2}}(n_1-1, n_2-1)$