

第四章 随机变量的数字特征

4.1 随机变量的数学期望和方差

4.1.1 数学期望

1. 离散型随机变量的数学期望

设随机变量 X 的概率分布为

$$P\{X = x_k\} = p_k, \quad k = 1, 2, \dots \quad (1)$$

如果级数 $\sum_{k=1}^{+\infty} x_k p_k$ 绝对收敛, 则称此级数为随机变量 X 的数学期望或均值, 记作 $E(X)$.

2. 连续型随机变量的数学期望

设随机变量 X 的概率密度为 $f(x)$, 如果积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$ 绝对收敛, 则称此积分为随机变量 X 的数学期望与均值, 记作 $E(X)$, 即 $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$

4.1.2 数学期望的性质

1. 设 C 是常数, 则有 $E(C) = C$
2. 设 X 是随机变量, C 是常数, 则有 $E(CX) = CE(X)$
3. 设 X 和 Y 是任意两个随机变量, 则有 $E(X \pm Y) = EX \pm EY$
4. 设随机变量 X 和 Y 相互独立, 则有 $E(XY) = E(X)E(Y)$

4.1.3 随机变量 X 的函数 $Y = g(X)$ 的数学期望

1. 设随机变量 X 的概率分布为

$$P\{X = x_k\} = p_k, \quad k = 1, 2, \dots \quad (2)$$

如果级数 $\sum_{k=1}^{+\infty} g(x_k) p_k$ 绝对收敛, 则随机变量 $Y = g(X)$ 的数学期望为

$$E(Y) = E[g(X)] = \sum_{k=1}^{+\infty} g(x_k) p_k \quad (3)$$

2. 设随机变量 X 的概率密度为 $f(x)$, 如果积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx$ 绝对收敛, 则随机变量 $Y = g(X)$ 的数学期望为

$$EY = E[g(x)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx \quad (4)$$

4.1.4 随机变量 (X, Y) 的函数 $Z = g(X, Y)$ 的数学期望

1. 设随机变量 (X, Y) 的概率分布为

$$P\{X = x_i, Y = y_j\} = p_{ij}, \quad i, j = 1, 2, \dots \quad (5)$$

如果级数 $\sum_{i=1}^{+\infty} \sum_{j=1}^{+\infty} g(x_i, y_j) p_{ij}$ 绝对收敛, 则随机变量 $Z = g(X, Y)$ 的数学期望为

$$E(Z) = E[g(X, Y)] = \sum_{i=1}^{+\infty} \sum_{j=1}^{+\infty} g(x_i, y_j) p_{ij} \quad (6)$$

2. 设随机变量 (X, Y) 的概率密度为 $f(x, y)$, 如果积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y)f(x, y)dxdy$ 绝对收敛, 则随机变量 $Z = g(x, y)$ 的数学期望为

$$E(Z) = E[g(X, Y)] = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y)f(x, y)dxdy \quad (7)$$

4.1.5 方差

设 X 是随机变量, 如果数学期望 $E\{[X - E(X)]^2\}$ 存在, 则称之为 X 的方差, 记作 $D(X)$.

称 $\sqrt{D(X)}$ 为随机变量 X 的标准差或均方差, 记作 $\sigma(X)$.

4.1.6 方差计算公式

$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 \quad (8)$$

4.1.7 方差的性质

1. 设 C 是常数, 则 $D(C) = 0$, 反之, 从 $D(X) = 0$ 中不能得出 X 为常数的结论
2. 设 X 是随机变量, a 和 b 是常数, 则有 $D(aX + b) = a^2 D(X)$
3. 设随机变量 X 和 Y 相互独立, 则有 $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y)$

4.1.8 常用随机变量的数学期望和方差

分布	$E(X)$	$D(X)$
0-1分布	p	$p(1-p)$
二项分布 $X \sim B(n, p)$	np	$np(1-p)$
泊松分布 $X \sim P(\lambda)$	λ	λ
几何分布 $P\{X = k\} = p(1-p)^{k-1}$	$\frac{1}{p}$	$\frac{1-p}{p^2}$
均匀分布 $X \sim U(a, b)$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$
指数分布 $X \sim E(\lambda)$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$
正态分布 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$	μ	σ^2

4.2 矩、协方差和相关系数

4.2.1 矩

1. 设 X 是随机变量, 如果

$$E(X^k), k = 1, 2, \dots \quad (9)$$

存在, 则称之为 X 的 k 阶原点矩。

2. 设 X 是随机变量, 如果

$$E\{[X - E(X)]^k\}, k = 1, 2, \dots \quad (10)$$

存在, 则称之为 X 的 k 阶中心矩。

3. 设 X 和 Y 是两个随机变量, 如果

$$E(X^k Y^l), k, l = 1, 2, \dots \quad (11)$$

存在, 则称之为 X 和 Y 的 $k + l$ 阶混合矩。

4. 设 X 和 Y 是两个随机变量, 如果

$$E\{[X - E(X)]^k [Y - E(Y)]^l\}, k, l = 1, 2, \dots \quad (12)$$

4.2.2 协方差

对于随机变量 X 和 Y , 如果 $E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}$ 存在, 则称之为 X 和 Y 的协方差, 记作 $cov(X, Y)$

4.2.3 相关系数

对于随机变量 X 和 Y , 如果 $D(X)D(Y) \neq 0$, 则称 $\frac{cov(X, Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}}$ 为 X 和 Y 的相关系数, 记作 ρ_{XY} . 如果 $D(X)D(Y) = 0$, 则 $\rho_{XY} = 0$

4.2.4 不相关

如果随机变量 X 和 Y 的相关系数 $\rho_{XY} = 0$, 则称 X 和 Y 不相关。

4.2.5 协方差的公式和性质

1. $cov(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$
2. $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y) \pm 2cov(X, Y)$
3. 性质
 1. $cov(X, Y) = cov(Y, X)$
 2. $cov(aX, bY) = abcov(X, Y)$, 其中 a, b 为常数
 3. $cov(X_1 + X_2, Y) = cov(X_1, Y) + cov(X_2, Y)$

4.2.6 相关系数性质

1. $|\rho_{XY}| \leq 1$
2. $|\rho_{XY}| = 1$ 的充分必要条件是存在不全为零的常数 a 和 b , 使得

$$P\{Y = aX + b\} = 1 \quad (13)$$

4.2.7 独立与不相关

1. 随机变量 X 和 Y 相互独立, 则必不相关。不相关, 不一定独立。
2. 对二维正态随机变量 (X, Y) , X 和 Y 相互独立的充要条件是 $\rho = 0$
3. 对二维正态随机变量 (X, Y) , X 和 Y 相互独立与 X 和 Y 不相关是等价的。

