

1 随机变量的数字特征

1.1 随机变量的数学期望

1.1.1 离散型

定义: 若级数 $\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$ 绝对收敛, 则

$$EX = \sum_{k=1}^{+\infty} x_k p_k$$

note: 重点注意此处无限时的情况, 对于有限个离散型随机变量, 显然必然存在其期望, 但是当有无限个随机变量时就要注意存在性

1.1.2 连续型

定义: 若积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} |x|f(x) dx$ 收敛, 则

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$$

1.1.3 函数

设 Y 是随机变量 X 的函数 $Y = g(X)$, $g(x)$ 是连续函数 1) X 是离散型随机变量

$$EY = \sum_{k=1}^{\infty} g(x_k) p_k$$

2) X 是连续型随机变量

$$E(Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx$$

1.1.4 二维变量

设 Z 是随机变量 X, Y 的函数, $Z = g(X, Y)$, g 是连续函数 1) (X, Y) 是二维离散型随机变量

$$EZ = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} g(x_i, y_j) p_{ij}$$

$$EX = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} x_i p_{ij}$$

$$EY = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} y_j p_{ij}$$

2) (X, Y) 是二维连续型随机变量

$$E(Z) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f(x, y) dx dy$$

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x, y) dx dy$$

$$E(Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} y f(x, y) dx dy$$

1.1.5 期望的性质

1. $E(c) = c$ 常数的期望是本身, 自身没有变化, 期望就展示自己

2. $E(cX) = cE(X)$ 期望内的系数可以提出来, 线性

3. $E(X_1 + X_2) = E(X_1) + E(X_2)$ 两个期望相加减依然满足线性

4. 若 X_1, X_2 互相独立, 则 $E(X_1X_2) = E(X_1)E(X_2)$

note: 1) 综合使用 123, $E(aX_1 + b + cX_2 + d) = aE(X_1) + b + cE(X_2) + d$, 记忆期望满足线性相加

2) 由两个互相独立的随机变量的函数也互相独立得到: $E(g(X_1)f(X_2)) = E(f(X_2))E(g(X_1))$

1.2 方差

1.2.1 随机变量的方差

1. 定义: 对于随机变量 X , 方差 $DX = E\{[X - E(X)]^2\}$, 标准差 $\sigma_x = \sqrt{D(X)}$

2. 计算时, 方差一般用 $D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$ 计算时

1.2.2 方差的性质

1. $D(c) = 0$ 常数不偏离其期望

2. $D(aX + b) = a^2D(X)$, 定义的平方造成了方差的非线性

3. 若 X, Y 相互独立, $D(X + Y) = D(X) + D(Y)$

1.2.3 常见分布的期望与方差

1. 0-1 分布, $X \sim B(1, p)$, $EX = p, DX = p(1 - p)$

2. 二项分布, $X \sim B(n, p)$, $EX = np, DX = np(1 - p)$

3. 泊松分布, $X \sim P(\lambda)$, $EX = \lambda, DX = \lambda$

4. 几何分布, $X \sim G(p)$, $EX = \frac{1}{p}, DX = \frac{q}{p^2}$

5. 均匀分布, $X \sim U(a, b)$, $EX = \frac{a+b}{2}, DX = \frac{(b-a)^2}{12}$

6. 指数分布, $X \sim E(\lambda)$, $E(X) = \frac{1}{\lambda}, D(X) = \frac{1}{\lambda^2}$

7. 正态分布, $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, $E(X) = \mu, D(X) = \sigma^2$

1.3 协方差和相关系数

1.3.1 协方差

1. 定义: 二维随机变量 (X, Y) , $Cov(X, Y) = E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} = E(XY) - E(X)E(Y)$

2. 性质: 1) $Cov(X, Y) = Cov(Y, X)$
 2) $Cov(X, X) = D(X)$
 3) $Cov(aX, bY) = abCov(X, Y)$
 4) 若 X, Y 相互独立, 则 $Cov(X, Y) = 0$
 5) $Cov(X_1 + X_2, Y) = Cov(X_1, Y) + Cov(X_2, Y)$
 6) $D(aX + bY) = a^2D(X) + b^2D(Y) + 2abCov(X, Y)$

1.3.2 相关系数

1. 定义: $\rho_{XY} = \frac{Cov(X, Y)}{\sqrt{DX}\sqrt{DY}}$

2. 性质: 1) $|\rho_{XY}| \leq 1$; 2) $|\rho_{XY}| = 1$ 时, 存在 $Y = aX + b$

note: 相关系数仅描述了线性的相关程度, 是一种弱于独立的条件, 独立则必然不相关, 但是不相关不一定独立

3. 二维正态随机变量 $(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1, \sigma_2, \rho)$, XY 的相关系数是 ρ