

# 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  $\rho$   
 4. 若  $(X, Y)$  服从二维正态, 则  $X, Y$  互相独立等价于  $X, Y$  互不相关  
 5. 二维正态分布  $(X, Y)$ , 令  $Z = aX + bY, W = cX + dY$  则  $(Z, W)$  也服从二维正态分布

### 1.3.3 随机变量的标准化

1. 定义: 随机变量  $X$  的期望与方差都存在则

$$X' = \frac{X - EX}{\sqrt{DX}}$$

为  $X$  的标准化随机变量

2. 性质: 1)  $EX' = 0, DX' = 1$ ; 2)  $\rho_{X, Y} = \rho_{X', Y'} = EX'Y'$

## 1.4 其他数字特征

### 1.4.1 矩

1. 定义:  $X$  为随机变量, 如果  $E|X|^k < +\infty$ , 则称  $EX^k$  为随机变量的  $k$  阶原点矩,  $E(X - EX)^k$  为  $X$  的  $k$  阶中心矩

### 1.4.2 协方差矩阵

1. 定义: 设有  $n$  个随机变量, 令  $\sigma_{ij} = Cov(X_i, X_j)$ , 则矩阵  $\Sigma = (\sigma_{ij})_{n \times n}$  为这  $n$  个随机变量的协方差矩阵

2. 性质: 1) 协方差矩阵是对称矩阵; 2) 协方差矩阵是半正定矩阵