



概率论与数理统计

Probability and
Mathematical Statistics

第四章 数字特征

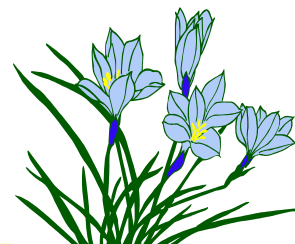


4.1 随机变量的数学期望

4.2 随机变量的方差

4.3 随机变量的矩

4.4 协方差和相关系数



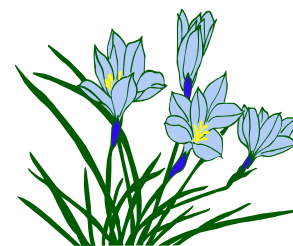
4.1 随机变量的数学期望(Expectation)

一 D.R.V.的数学期望

二 C.R.V.的数学期望

三 R.V.函数的数学期望

四 数学期望的性质



一 D.R.V.的数学期望



引例

<i>X</i>	170	165	168
<i>P</i>	2/6	3/6	1/6
人数	2	3	1

$$\text{平均身高}=(170 \times 2+165 \times 3+168 \times 1) / 6$$

$$=170 \times 2 / 6+165 \times 3 / 6+168 \times 1 / 6$$





1 定义 设D.R.V. X 的分布列为 $P(X=x_i)=p_i, i=1,2,\dots$

若 $\sum_i |x_i| p_i < +\infty$, 称 $EX = \sum_i x_i p_i$ 为 X 的数学期望(均值).

2 常见D.R.V.的期望

例 $X \sim B(1, p)$, $EX = p$.

例 $X \sim B(n, p)$, $EX = np$.

例 $X \sim P(\lambda)$, $EX = \lambda$.

例 $X \sim$ 超几何分布, $EX = nM/N$.

例 $X \sim$ 几何分布, $EX = 1/p$.



例 设 $X \sim B(1, p)$, 求 $E(X)$ 。

解 $E(X) = 1 \times p + 0 \times (1 - p) = p$

例 设 $X \sim P(\lambda)$, 求 $E(X)$ 。

解
$$E(X) = \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = \lambda \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} e^{-\lambda} = \lambda$$

二 C.R.V.的数学期望

1.定义 设C.R.V. X 的密度函数为 $f(x)$, 若 $\int_{-\infty}^{+\infty} |x| f(x) dx$ 收敛, 则称 $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$ 为 X 的数学期望(均值)。

2. 常见C.R.V.的期望

例 $X \sim U[a, b]$, $E(X) = (a+b)/2$.

例 $X \sim E(\lambda)$, $E(X) = 1/\lambda$.

例 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, $E(X) = \mu$.

例 X 服从柯西分布, 密度函数为 $f(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}$, $x \in \mathbf{R}$.
则 $E(X)$ 不存在.



例:

设随机变量 X 的概率密度为 $f(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}, -\infty < x < \infty$,

证明 X 不存在数学期望。

$$\begin{aligned}\text{证明: } \because \int_{-\infty}^{\infty} |x| f(x) dx &= \int_{-\infty}^{\infty} |x| \frac{1}{\pi(1+x^2)} dx \\ &= \int_0^{\infty} \frac{2x}{\pi(1+x^2)} dx = \frac{1}{\pi} \ln(1+x^2) \Big|_0^{\infty} = \infty\end{aligned}$$

\therefore 由定义, X 不存在数学期望。



例 设 $X \sim E(\lambda)$ ，求 $E(X)$ （平均寿命）。

解
$$E(X) = \int_0^{\infty} x \lambda e^{-\lambda x} dx = -x e^{-\lambda x} \Big|_0^{\infty} + \int_0^{\infty} e^{-\lambda x} dx = \frac{1}{\lambda}$$

例 设 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ，求 $E(X)$ 。

解
$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{x}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx \stackrel{u = \frac{x-\mu}{\sigma}}{=} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{\sigma u + \mu}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}} du \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{\sigma u}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}} du + \mu \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}} du = \mu \end{aligned}$$

三 随机变量函数的期望 —— 定理法



设 $y=g(x)$ 为一通常函数, 令 $Y=g(X)$, 其中 X 为R.V., Y 也为R.V..

问题: 已知 X 的分布, 如何求 Y 的期望?

设 $z=g(x,y)$ 为一通常函数, 令 $Z=g(X,Y)$, 其中 (X,Y) 为R.V., Z 也为R.V..

问题: 已知 (X,Y) 的分布, 如何求 Z 的期望?

1. 设 $g(x)$ 为函数, $Y=g(X)$ 是 R.V.,

(1) 若 D.R.V. X 的分布列为 $P(X = x_i) = p_i, i = 1, 2, \dots$

$$\Rightarrow E[g(X)] = \sum_i g(x_i) p_i \cdot \text{若 } \sum_i |g(x_i)| p_i \text{ 收敛.}$$

(2) 若 C.R.V. X 的分布密度为 $f_X(x)$,

$$\Rightarrow E[g(X)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx. \text{ 若此式绝对收敛.}$$

2. 设 $g(x,y)$ 为函数, $Z=g(X,Y)$ 是 R.V.,

(1) 若 D.R.V. (X,Y) 的分布列为 $P(X = x_i, Y = y_j) = p_{ij}$,

$$\Rightarrow E[g(X,Y)] = \sum_i \sum_j g(x_i, y_j) p_{ij}, \quad \text{若左式绝对收敛.}$$

(2) 若 C.R.V. (X,Y) 的分布密度为 $f(x,y)$,

$$\Rightarrow E[g(X,Y)] = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x,y) f(x,y) dx dy. \text{ 若左式绝对收敛.}$$

$$E[g(X)] = \sum_i g(x_i) p_i$$



例 R.V. X 的分布列为

X	-1	0	1
P	1/3	1/6	1/2

求 $E(X+1)$, $E(X^2)$.

解
$$E(X+1) = (-1+1) \times \frac{1}{3} + (0+1) \times \frac{1}{6} + (1+1) \times \frac{1}{2} = \frac{7}{6}.$$

$$E(X^2) = (-1)^2 \times \frac{1}{3} + 0^2 \times \frac{1}{6} + 1^2 \times \frac{1}{2} = \frac{5}{6}.$$



例 设某种商品每周的需求量 $X \sim U[10, 30]$ ，而经销商进货数量为区间 $[10, 30]$ 中的某一整数，经销商每销售一单位商品可获利 500 元，若供大于求则削价处理，每处理 1 单位商品亏损 100 元；若供不应求，则可从外部调剂供应，此时每销售 1 单位商品仅获利 300 元，为使商店所获利润的期望值不少于 9280 元，试确定最少进货量。

解： 设进货量为 a ，则利润额为

$$g(X) = \begin{cases} 500X - 100 \cdot (a - X) = 600X - 100a & 10 \leq X < a \\ 500a + 300 \cdot (X - a) = 300X + 200a & a < X \leq 30 \end{cases}$$

$$E[g(X)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x)f(x)dx = \int_{10}^{30} g(x) \frac{1}{30-10} dx$$
$$= \int_{10}^a \frac{1}{20} (600x - 100a) dx + \int_a^{30} \frac{1}{20} (300x + 200a) dx$$

$$= -7.5a^2 + 350a + 5250 \geq 9280 \Rightarrow 20\frac{2}{3} \leq a \leq 26 \Rightarrow a = 21$$



例 设二维随机变量 (X, Y) 的联合分布律为

$X \backslash Y$	0	1	2
0	0.1	0.25	0.15
1	0.15	0.2	0.15

求随机变量 $Z = \sin \frac{\pi(X+Y)}{2}$ 的数学期望。

解: $E(Z) = E\left[\sin \frac{\pi(X+Y)}{2}\right]$

$$E[g(X, Y)] = \sum_i \sum_j g(x_i, y_j) p_{ij}$$

$$\begin{aligned} &= \sin \frac{\pi(0+0)}{2} \times 0.1 + \sin \frac{\pi(0+1)}{2} \times 0.25 + \sin \frac{\pi(0+2)}{2} \times 0.15 \\ &+ \sin \frac{\pi(1+0)}{2} \times 0.15 + \sin \frac{\pi(1+1)}{2} \times 0.2 + \sin \frac{\pi(1+2)}{2} \times 0.15 = 0.25. \end{aligned}$$



例 (X, Y) 在区域 A 上服从均匀分布, A 是由 $x + \frac{y}{2} = 1$, $x=0, y=0$ 围成, 求 $E(X), E(Y), E(X+Y), E(XY)$.

解
$$f(x, y) = \begin{cases} 1, & 0 < x < 1, 0 < y < 2(1-x) \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

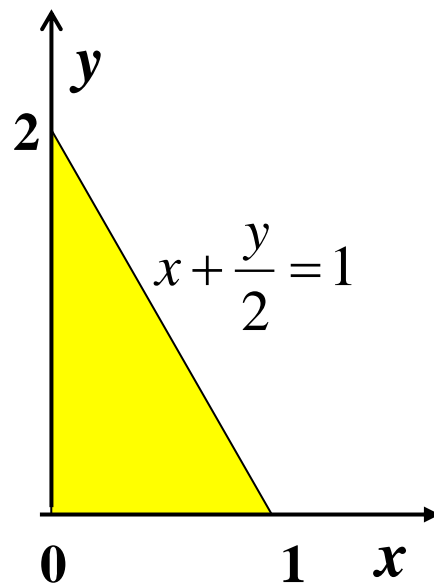
$$E(X) = \int_0^1 \int_0^{2(1-x)} x dy dx = \frac{1}{3}$$

$$E(Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} y f(x, y) dx dy = \int_0^2 \int_0^{1-\frac{y}{2}} y dx dy = \frac{2}{3}$$

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

$$= \int_0^2 dy \int_0^{1-\frac{y}{2}} (x+y) dx = \int_0^2 dy \int_0^{1-\frac{y}{2}} x dx + \int_0^2 dy \int_0^{1-\frac{y}{2}} y dx = \frac{1}{3} + \frac{2}{3} = 1$$

$$E(XY) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xy f(x, y) dx dy = \int_0^2 dy \int_0^{1-\frac{y}{2}} xy dx = \int_0^2 \frac{y}{2} (1-\frac{y}{2})^2 dy = \frac{1}{6} \neq \frac{1}{3} \times \frac{2}{3}$$



四 数学期望的性质

1 $E(c)=c$, c 为常数。

2 线性性: 对 $a, b \in \mathbf{R}$, $E(aX+bY)=aE(X)+bE(Y)$

一般, $E(\sum_i k_i X_i) = \sum_i k_i E(X_i)$.

3 X 与 Y 独立 $\Rightarrow E(XY) = E(X)E(Y)$.

一般, 若 X_1, \dots, X_n 独立, $E(X_1 \cdots X_n) = E(X_1) \cdots E(X_n)$,

4 单调性: $X \geq 0$, 则 $EX \geq 0$.

故 若 $X_1 \geq X_2$, $E(X_1) \geq E(X_2)$; $E|X| \geq |EX|$.

5 Cauchy-Schwarz不等式: $E^2(XY) \leq E(X^2)E(Y^2)$.



例 $X \sim B(n, p)$, 求 $E(X)$.

解: $X_i = \begin{cases} 1, & \text{第} i \text{次试验事件} A \text{发生,} \\ 0, & \text{第} i \text{次试验} A \text{不发生,} \end{cases} \quad i = 1, 2, \dots, n.$

则 $X_i \sim (0, 1)$ 分布, $E(X_i) = p$,

$$X = \sum_{i=1}^n X_i \Rightarrow E(X) = \sum_{i=1}^n E(X_i) = \sum_{i=1}^n p = np.$$



例 $X \sim$ 超几何分布, 求 $E(X)$.

解: $X_i = \begin{cases} 1, & \text{第} i \text{次抽到次品,} \\ 0, & \text{第} i \text{次抽到正品,} \end{cases} \quad i = 1, 2, \dots, n.$

则 $P(X_i=1)=M/N$, $E(X_i)=M/N$,

$$X = \sum_{i=1}^n X_i \Rightarrow E(X) = \sum_{i=1}^n E(X_i) = \sum_{i=1}^n \frac{M}{N} = n \frac{M}{N}.$$



例 流水作业线上生产的每一个产品不合格的概率为 p ，当生产出 k 个不合格产品时即停工检修一次，求两次检修之间产品总数 X 的期望。

解：记 X_i 为第 $i-1$ 个次品出现后开始，到第 i 个次品生产为止，生产产品的数目， $i = 1, 2, \dots, k$ 。

则 $X_i \sim$ 几何分布， $E(X_i) = 1/p$ ，

$$X = \sum_{i=1}^k X_i \Rightarrow E(X) = \sum_{i=1}^k E(X_i) = \sum_{i=1}^k \frac{1}{p} = \frac{k}{p}.$$





小结

- ➡ 根据期望的定义，性质和定理，熟练掌握随机变量及其函数的期望的计算
- ➡ 熟记常见随机变量的期望



4.2 随机变量的方差(Variance)

一 方差的概念和计算

二 方差的性质

三 常见分布的方差



一方差的概念和计算

定义 若 $E(X-EX)^2$ 存在, 则称其为R.V. X 的方差。

记为 $DX=E(X-EX)^2$.

\sqrt{DX} 称为 X 的标准差。

注
$$D(X) = E[X^2] - 2(EX)EX + (EX)^2$$
$$= EX^2 - 2(EX)EX + (EX)^2$$



二 方差的性质

1. 切比雪夫不等式

设R.V. X 的期望和方差均存在, 则对任意 $\varepsilon > 0$, 有

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

$$\Leftrightarrow P(|X - EX| < \varepsilon) \geq 1 - \frac{DX}{\varepsilon^2}.$$

2. 任意实数 c , $E(X - c)^2 \geq E(X - EX)^2 = DX$.

3. 方差的基本性质

(1) $D(X) \geq 0$; $D(X) = 0 \Leftrightarrow P(X = c) = 1$. (c 为常数, $c = EX$)

(2) $D(cX) = c^2 D(X)$.

(3) $D(X + Y) = D(X) + D(Y) + 2E[(X - EX)(Y - EY)]$

特别, $D(X \pm Y) \xrightarrow{X \text{与} Y \text{独立}} D(X) + D(Y)$

$$D(X+c)=DX$$

思考: 任意R.V. X 与常数 c 独立。

(4) X, Y 独立, $D(XY) = D(X)D(Y) + (EY)^2 D(X) + (EX)^2 D(Y)$.



三 常用分布的方差

(1) 常见R.V.的方差

例 $X \sim B(n, p)$, $D(X) = npq$.

例 $X \sim P(\lambda)$, $D(X) = \lambda$.

例 $X \sim$ 几何分布, $D(X) = q/p^2$.

例 $X \sim U[a, b]$, $D(X) = (b-a)^2/12$.

例 $X \sim E(\lambda)$, $D(X) = 1/\lambda^2$.

例 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, $D(X) = \sigma^2$.



(2)常用R.V.函数的期望和方差

例 R.V. X , $E(X) = \mu$, $D(X) = \sigma^2$. X 的标准化 $Y = \frac{X - \mu}{\sigma}$

则 $EY = \underline{0}$, $DY = \underline{1}$.

例 设 X_i ($i=1,2,\dots,n$)独立同分布(*i.i.d.*) ,且 $EX_i = \mu$, $D(X_i) = \sigma^2$. 令 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$, 则

$E\bar{X} = \underline{\mu}$, $D\bar{X} = \underline{\frac{\sigma^2}{n}}$.

4.3 随机变量的矩

一 矩的定义 R.V. X , 若 $E|X|^k < \infty$. 则称

EX^k —— k 阶原点矩

$E|X|^k$ —— k 阶原点绝对矩

若 $E|X-EX|^k < \infty$. 则称

$E(X-EX)^k$ —— k 阶中心矩

$E|X-EX|^k$ —— k 阶中心绝对矩

例 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 则 $E(X-EX)^k = \begin{cases} 0, & k \text{ 为奇数,} \\ \sigma^k (k-1)!!, & k \text{ 为偶数.} \end{cases}$

4.4 协方差和相关系数



$$D(X + Y) = D(X) + D(Y) + 2E[(X - EX)(Y - EY)].$$

若 X, Y 独立, 则 $E(X - EX)(Y - EY) = 0$.

问题: 若上式成立, X, Y 是否独立?

一 协方差(covariance)

1.定义 R.V.(X,Y), 若 $E|(X-EX)(Y-EY)|$ 存在, 则称

$$E(X-EX)(Y-EY)$$

为(X,Y)的协方差, 记为 $\text{Cov}(X,Y)$.

注 1. $\text{Cov}(X,Y) = E(XY) - (EX)(EY)$.

2. $\text{Cov}(X,Y) = 0 \overset{\text{定义}}{\Leftrightarrow} X,Y$ 不相关。

独立 \Rightarrow 不相关
 \Leftarrow ~~不成立~~

反例: $X \sim N(0,1), Y=X^2$. X,Y 不相关, 且不独立。



2. 协方差的性质 (设以下式子均存在)

(1) $Cov(X, Y) = Cov(Y, X)$

(2) $Cov(X+Y, Z) = Cov(X, Z) + Cov(Y, Z)$

(3) $Cov(aX, bY) = abCov(X, Y)$

(4) X, Y 独立 $\Rightarrow Cov(X, Y) = 0$

(5) $D(X+Y) = DX + DY + 2Cov(X, Y)$

$$D(k_0 + k_1X_1 + \cdots + k_nX_n) = \sum_{i=1}^n D(k_iX_i) + \sum_{1 \leq i < j \leq n} 2Cov(k_iX_i, k_jX_j).$$

(6) $Cov(X, Y) = 0 \Leftrightarrow E(XY) = EX \cdot EY$

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

二 相关系数

1. 定义 R.V.(X,Y), 称下式 为X,Y的**相关系数**,

$$\rho_{XY} = \frac{Cov(X,Y)}{\sqrt{DX} \sqrt{DY}} \quad \text{简记}\rho. \quad \text{无量纲}$$

注 $\rho=0$, 称X,Y**不相关**。

2. 性质

(1) $|\rho| \leq 1$;

(2) $|\rho|=1 \iff P(Y=aX+b)=1$, 其中 a,b 为常数。

注 $\rho=0$ 指X,Y不存在线性关系, 但可能有非线性关系。



例 设 $(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$, 求 ρ_{XY} .

$$\begin{aligned}\text{解 } \text{Cov}(X, Y) &= \int_{v=\frac{y-\mu_2}{\sigma_2}}^{\frac{x-\mu_1}{\sigma_1}} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{\sigma_1 u \sigma_2 v}{2\pi \sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{u^2 - 2\rho uv + v^2}{2(1-\rho^2)}} du dv \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{\sigma_1 \sigma_2 v}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{v^2}{2}} \left[\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{u}{\sqrt{2\pi} \sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{(u-\rho v)^2}{2(\sqrt{1-\rho^2})^2}} du \right] dv \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{\sigma_1 \sigma_2}{\sqrt{2\pi}} (\rho v) v e^{-\frac{v^2}{2}} dv = \sigma_1 \sigma_2 \rho \\&\therefore \rho_{XY} = \frac{\sigma_1 \sigma_2 \rho}{\sigma_1 \sigma_2} = \rho.\end{aligned}$$

注 对二维正态分布, X 与 Y 独立 $\iff X$ 与 Y 不相关



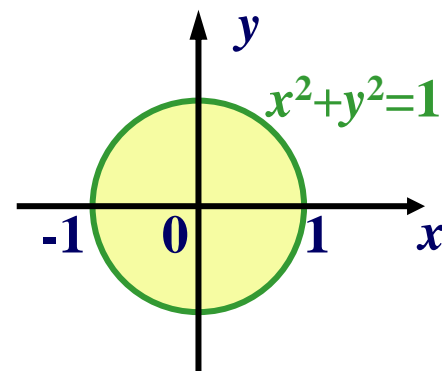
例 设 (X, Y) 的概率密度为

$$f(x, y) = \begin{cases} 1/\pi, & x^2 + y^2 \leq 1, \\ 0, & \text{其它,} \end{cases}$$

X, Y 是否相关?

解 $Cov(X, Y) = EXY - EXEY$

$$\begin{aligned} EX &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x, y) dx dy \\ &= \int_{-1}^1 dy \int_{-\sqrt{1-y^2}}^{\sqrt{1-y^2}} x \cdot \frac{1}{\pi} dx = 0. \end{aligned}$$



同理, $EY = 0$.

$$EXY = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xyf(x, y) dx dy = \int_{-1}^1 dy \int_{-\sqrt{1-y^2}}^{\sqrt{1-y^2}} xy \cdot \frac{1}{\pi} dx = 0.$$

$\therefore Cov(X, Y) = 0 (\rho = 0)$, 故 X 与 Y 不相关.

■ 相关系数的性质的证明:

1. $|\rho_{XY}| \leq 1$

2. $|\rho_{XY}| = 1 \Leftrightarrow$ 存在常数 a, b , 使 $P(Y = a + bX) = 1$

证明: 考虑以 X 的线性函数 $a + bX$ 来近似表示 Y .

以均方误差 $e(a, b) = E\{[Y - (a + bX)]^2\}$ 来衡量。

$e(a, b)$ 越小, $a + bX$ 与 Y 的近似程度越好。

下面来求最佳近似式: $e(a_0, b_0) = \min_{a, b} e(a, b)$

计算得: $e(a, b) = E(Y^2) + b^2 E(X^2) + a^2 - 2bE(XY) + 2abE(X) - 2aE(Y)$

$$\begin{cases} \frac{\partial e(a, b)}{\partial a} = 2a + 2bE(X) - 2E(Y) = 0 \\ \frac{\partial e(a, b)}{\partial b} = 2bE(X^2) - 2E(XY) + 2aE(X) = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a_0 = E(Y) - b_0 E(X) \\ b_0 = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{D(X)} \end{cases}$$



$$\begin{aligned}\text{此时 } \underline{e(a_0, b_0)} &= E\{[Y - (a_0 + b_0X)]^2\} \\&= D[Y - (a_0 + b_0X)] + \{E[Y - (a_0 + b_0X)]\}^2 \\&= D(Y - b_0X) = D(Y) + b_0^2 D(X) - 2b_0 \text{Cov}(X, Y) \\&= D(Y) - \frac{[\text{Cov}(X, Y)]^2}{D(X)} = \underline{(1 - \rho_{XY}^2) D(Y)}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}a_0 &= E(Y) - b_0 E(X) \\b_0 &= \frac{\text{Cov}(X, Y)}{D(X)}\end{aligned}$$

1. 由 $e(a_0, b_0) \geq 0 \Rightarrow 1 - \rho_{XY}^2 \geq 0 \Rightarrow |\rho_{XY}| \leq 1$

2. $|\rho_{XY}| = 1 \Leftrightarrow E\{[Y - (a_0 + b_0X)]^2\} = 0$

$$\Leftrightarrow D[Y - (a_0 + b_0X)] = 0 \text{ 且 } E[Y - (a_0 + b_0X)] = 0$$

$$\Leftrightarrow P\{Y - (a_0 + b_0X) = 0\} = 1$$



小结

- ➡ 根据方差的定义，性质和定理，熟练掌握随机变量的方差的计算
- ➡ 熟记常见随机变量的方差
- ➡ 根据协方差及相关系数的定义，性质，熟练掌握协方差(相关系数)的计算，会判断随机变量的相关性
- ➡ 记住随机变量矩的定义



一. 填空题

练

1. 一整数等可能地在1到10中取值，以 X 记除得尽这一整数的正整数的个数，则 EX = _____, DX = _____。

习

2. 设总体 $X \sim E(\lambda)$, X_1, X_2, \dots, X_n 为总体 X 的样本, $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$, 则 $E(\bar{X}^2) =$ _____



二. 选择题

练

1. 设 $X \sim N(3, 4)$, $Y \sim E(0.2)$, 则下列结论错误的是(**B**)

A. $E(X + Y) = 8$ B. $D(X + Y) = 29$

C. $E(X^2 + Y^2) = 63$ D. $E\left(\frac{X}{2} + \frac{Y}{5} - \frac{5}{2}\right) = 0$

2. 设R.V. X 与 Y 独立同分布, 记 $U = X - Y$, $V = X + Y$, 则 U 和 V (**C**)

A. 不独立

B. 独立

C. 相关系数为0

D. 相关系数不为0

习



三 解答题

练

1.(10') 设随机变量 (X,Y) 在矩形 $G=\{(x,y): 0<x<2, 0<y<1\}$ 上服从均匀分布, 记

$$U = \begin{cases} 0, & \text{若 } X \leq Y, \\ 1, & \text{若 } X > Y, \end{cases} \quad V = \begin{cases} 0, & \text{若 } X \leq 2Y, \\ 1, & \text{若 } X > 2Y, \end{cases}$$

习

(1)求 (U,V) 的联合分布; (2)求 U 与 V 的相关系数。

(提示: D.R.V.的分布的计算, 相关系数的计算)



解答题

练

2.(8') 设随机变量 (X, Y) 的联合概率密度函数为

$$f(x, y) = \begin{cases} 1/\pi, & x^2 + y^2 \leq 1, \\ 0, & \text{其它。} \end{cases}$$

问 X 与 Y 是否相互独立，是否不相关？并说明理由。

习

(提示：二维C.R.V.的边缘密度的计算，独立性的证明)



解答题

练

3.(10') 设 $X_1, X_2, \dots, X_n (n > 2)$ 为来自总体 $N(0, 1)$ 的样本, \bar{X} 为样本均值, 记 $Y_i = X_i - \bar{X}, i = 1, \dots, n$. 求 DY_i 和 $Cov(Y_1, Y_n)$.

$$Cov(X_i, \bar{X}) = \frac{DX_i}{n}.$$

(提示: 方差和协方差的计算)

习