

第五章 数字特征(下)

第二节方差

一. 方差的定义

我们已经知道,数学期望描述了随机 变量取值的平均值,即其是分布的位置 特征数,它总位于分布的中心,随机变量 的取值总在其周围波动。方差是度量 此种波动大小的最重要的特征数,下面 引出它的定义。

设有一随机变量X,称X - EX为偏差,此 种偏差可大可小,可正可负,为了使此种偏 差能积累起来,不致于正负抵消,可取绝对 数偏差的均值E | X - EX |来表示随机变量 取值的波动大小。由于绝对值在数学上 处理不甚方便,用 $(X - EX)^2$ 衡量偏差更合 适。因为 $(X - EX)^2$ 也是随机变量,取其平 均值 $E(X - EX)^2$ 就可以作为刻划随机变 量X取值的波动大小(或取值离散程度)的 一个数字特征。

定义5-4:设X是一个随机变量,若 $E(X-EX)^2$ 存在,则称 $E(X-EX)^2$ 为X的<u>方差</u>(Variance),记为DX或VarX。即 $DX = E(X-EX)^2$ 。 方差的平方根 \sqrt{DX} 称为<u>标准差</u>或根方差(Standard deviation)。

若X为离散型随机变量,其概率分布为 $P(X = x_k) = p_k, k = 1, 2, \dots, n, \dots$ 则按方差的定义有

$$DX = E(X - EX)^2 = \sum_{i=1}^{\infty} (x_i - EX)^2 p_i$$
 o

若X为连续型随机变量,其密度函数为p(x),则按方差的定义有

$$DX = E(X - EX)^2 = \int_{-\infty}^{\infty} (x - EX)^2 p(x) dx$$

方差越小,随机变量取值越在EX附近; 方差越大,随机变量取值离EX越远。

注:1. 当分布给定时,方差DX也是一个常数。

$$2. DX = E(X - EX)^2 \ge 0.$$

数学期望和方差都是刻划随机变量统计特征的数字特征。前者刻划了随机变量取值的平均位置,因而也有人称它是位置特征;后者刻划了随机变量偏离其数学期望的(分散)程度,方差越小,随机变量取值越集中于数学期望的周围。

数学期望和方差是随机变量的最基本、最常用的两个数字特征。

为计算方便,方差的公式也可简化为:

$$DX = E(X - EX)^{2}$$

$$= E(X^{2} - 2XEX + (EX)^{2})$$

$$= E(X^{2}) - 2EX \cdot EX + (EX)^{2}$$

$$= E(X^{2}) - (EX)^{2},$$

$$DX = E(X^2) - (EX)^2$$

例5-17:若随机变量X服从0-1分布,试求X的方差。

解: 由例5-1知,
$$EX = p$$
,
$$Z \quad E(X^2) = 0^2 \times (1-p) + 1^2 \times p = p$$
,
$$DX = E(X^2) - (EX)^2$$

$$= p - p^2$$

= p(1-p) = pq,

其中 q = 1 - p。

例5-18:设随机变量X服从参数为 λ 的普阿松分布, $X \sim P(\lambda)$, 试求X的方差。

解:由例5-2和例5-8知, $EX = \lambda$ 及 $E(X^2) = \lambda(\lambda+1)$,

则
$$DX = E(X^2) - (EX)^2$$

= $\lambda(\lambda + 1) - \lambda^2$
= λ 。

例5-19:设随机变量X服从参数为p几何分布,即 $X \sim G(p)$,求X的方差。

解: X的概率分布为

$$P(X = k) = (1-p)^{k-1} p, k = 1, 2, \dots,$$

由例5-3和例5-9知,

$$EX = \frac{1}{p}, E(X^2) = \frac{2-p}{p^2},$$

则
$$DX = E(X^2) - (EX)^2$$

$$=\frac{2-p}{p^2}-\frac{1}{p^2}$$

$$=\frac{1-p}{p^2}$$

$$=\frac{q}{p^2}\,,$$

其中
$$q = 1 - p$$
。

例5-20:设X 服从均匀分布,即 $X \sim U[a,b]$,试求X的方差。

解:由例5-5和例5-10知,

$$EX = \frac{a+b}{2}, E(X^2) = \frac{a^2 + ab + b^2}{3},$$

则
$$DX = E(X^2) - (EX)^2$$

$$= \frac{a^2 + ab + b^2}{3} - \left(\frac{a+b}{2}\right)^2$$
$$= \frac{(b-a)^2}{12} \circ$$

例5-21:设X服从参数为 λ 的指数分布,即 $X \sim Exp(\lambda)$,试求X的方差。

解:由例5-6和例5-11知,

$$EX = \frac{1}{\lambda}, E(X^2) = \frac{2}{\lambda^2},$$

则
$$DX = E(X^2) - (EX)^2$$

$$=\frac{2}{\lambda^2}-\left(\frac{1}{\lambda}\right)^2=\frac{1}{\lambda^2}.$$

例5-22:设X服从正态分布,即 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$,试求X的方差。

解:由方差的定义知,

$$DX = E(X - EX)^{2} = E(X - \mu)^{2}$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^{2} p(x) dx$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^{2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{\frac{(x - \mu)^{2}}{2\sigma^{2}}} dx$$

$$= \frac{\sigma^{2}}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} t^{2} e^{\frac{t^{2}}{2}} dt \qquad \left(\sharp + t = \frac{x - \mu}{\sigma}, dx = \sigma dt \right)$$

$$=-\frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi}}\int_{-\infty}^{+\infty}td\left(e^{-\frac{t^2}{2}}\right)$$

$$= -\frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi}} \left[te^{-\frac{t^2}{2}} \Big|_{-\infty}^{+\infty} - \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt \right]$$

$$=\sigma^2 \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt$$

$$=\sigma^2$$
 •

由例5-7及上例知,正态分布 $N(\mu,\sigma^2)$ 中的第一个参数 μ 是它的数学期望,第二个参数 σ^2 是它的方差,于是正态分布的两个参数的概率意义都已明确了。由此可知,正态分布由它的数学期望和方差唯一确定。

二. 方差的性质及切比雪夫不等式

随机变量的方差具有下述基本性质, 其中假设性质中的方差均存在。

性质5-4:设c为常数,则

(1)
$$D(c) = 0$$
,

$$(2) D(X+c) = DX,$$

$$(3) D(cX) = c^2 DX \circ$$

证明: (1)
$$D(c) = E(c - Ec)^{2}$$
$$= E(c - c)^{2}$$
$$= 0;$$

(2)
$$D(X + c) = E(X + c - E(X + c))^{2}$$
$$= E[X + c - (EX + c)]^{2}$$
$$= E(X - EX)^{2}$$
$$= DX;$$

(3)
$$D(cX) = E(cX - E(cX))^{2}$$
$$= E(cX - cEX)^{2}$$
$$= c^{2}E(X - EX)^{2}$$
$$= c^{2}DX \circ$$

性质5-4的(1),(2),(3)可以写成一个式子,

$$D(aX+b)=a^2DX \circ$$

性质5-5:若X,Y是两个相互独立的随 机变量,则

证明:

$$D(X + Y) = E[(X + Y) - E(X + Y)]^{2}$$

$$= E[(X - EX) + (Y - EY)]^{2}$$

$$= E[(X - EX)^{2} + (Y - EY)^{2} + 2(X - EX)(Y - EY)]$$

$$= DX + DY + 2E(X - EX)(Y - EY)$$

$$= DX + DY + 2E[XY - YEX - XEY + EXEY]$$

$$= DX + DY + 2[E(XY) - EX \cdot EY]$$

$$=DX+DY$$
 o

其中当X与Y独立时,

$$E(XY) = EX \cdot EY$$
 o

注: 当X和Y独立时,

$$D(X - Y) = D(X + (-Y))$$
$$= DX + D(-Y)$$
$$= DX + DY \circ$$

还可以将性质5-5推广到多个随机变量的情况,即设 X_1, X_2, \cdots, X_n 相互独立,则 $D(X_1 + X_2 + \cdots + X_n) = DX_1 + DX_2 + \cdots + DX_n \ .$

$$D\left(\sum_{k=1}^{n} c_k X_k\right) = \sum_{k=1}^{n} c_k^2 DX_k, 其中c_1, c_2, \dots, c_n 为常数。$$

性质5-5的推广提供了求方差的方法,但 要求随机变量之间相互独立。

例5-23:设X服从二项分布,即 $X \sim B(n, p)$,试求DX。

解:由例5-16可知,

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_n,$$

其中 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立,且都服从参数为p的0-1分布,故由性质5-5的推广可知,

$$DX = D(X_1 + X_2 + \dots + X_n)$$

$$= DX_1 + DX_2 + \dots + DX_n$$

$$= npq,$$

其中q = 1 - p。

教材第四章习题

32.设 $X_1 \sim N(1,2), X_2 \sim N(0,3), X \sim N(2,1),$ 且 X_1, X_2, X_3 相互独立,求:

(1)
$$Y = 2X_1 + 3X_2 - X_3$$
的密度函数;

(2)
$$P(0 \le Y \le 6)_{\circ}$$

解:

$$Y \sim N(EY, DY),$$

 $EY = 2EX_1 + 3EX_2 - EX_3,$
 $DY = 4DX_1 + 9DX_2 + DX_3 \circ$

132页习题22

22. 袋中有n 张卡片,编号为1,2,…,n,从中有放回地每次抽一张,共抽r次,求所得号码之和X的数学期望和方差。

解: X_i 表示第i次抽到的号码, $i=1,2,\dots,r$,

$$X_i \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 & \cdots & n \\ \frac{1}{n} & \frac{1}{n} & \cdots & \frac{1}{n} \end{pmatrix},$$

且 X_1, X_2, \dots, X_r 独立,则

$$X = \sum_{k=1}^{r} X_k,$$

其中
$$EX_k = 1 \times \frac{1}{n} + 2 \times \frac{1}{n} + \dots + n \times \frac{1}{n}$$

$$=\frac{n(n+1)}{2} \cdot \frac{1}{n}$$

$$=\frac{n+1}{2}$$
,

$$EX = \sum_{k=1}^{r} EX_k = \frac{n+1}{2} r \circ$$

其中
$$E(X_k^2) = 1^2 \times \frac{1}{n} + 2^2 \times \frac{1}{n} + \dots + n^2 \times \frac{1}{n}$$

$$= \frac{n(n+1)(2n+1)}{6} \cdot \frac{1}{n}$$

$$= \frac{(n+1)(2n+1)}{6},$$

$$DX_k = E(X_k^2) - (EX_k)^2$$

$$=\frac{(n+1)(2n+1)}{6}-\left(\frac{n+1}{2}\right)^2=\frac{n^2-1}{12},$$

$$DX = \sum_{k=1}^{r} DX_k = \frac{n^2 - 1}{12} r \circ$$

2017-2018年第二学期

2018年6月5日

概率论试卷

类似习题集83页典型题例7

4.(12分)设随机变量X服从(0,2)上的均匀分布,Y服从参数 $\lambda=2$ 的指数分布,且X,Y独立,记随机变量Z=X+2Y。

- (1)求Z的密度函数 $p_Z(z)$;
- (2)求*EZ及DZ*。

解: (2)

$$EX = \frac{0+2}{2} = 1, DX = \frac{(2-0)^2}{12} = \frac{1}{3},$$

$$EY = \frac{1}{2}, DY = \frac{1}{4}, X, Y$$
独立,

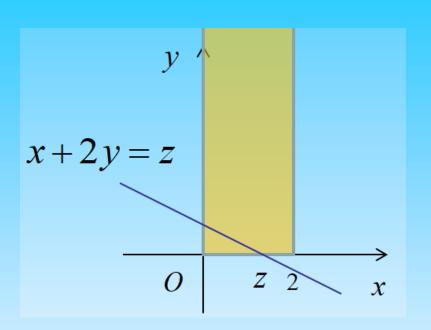
$$EZ = EX + 2EY = 2$$
,

$$DZ = DX + 4DY = \frac{1}{3} + 4 \times \frac{1}{4} = \frac{4}{3}$$

$$F_Z(z) = P(Z \le z) = P(X + 2Y \le z)$$

$$z \le 0, F_Z(z) = 0,$$

$$0 < z < 2$$
,



$$F_Z(z) = P(X + 2Y \le z)$$

$$= \int_0^z dx \int_0^{\frac{z-x}{2}} \frac{1}{2} \times 2e^{-2y} dy$$

$$= -\frac{1}{2} \int_0^z \left(e^{-2y} \right) \left| \frac{z - x}{2} \, dx \right|$$

$$= -\frac{1}{2} \int_0^z (e^{-(z-x)} - 1) dx$$

$$= -\frac{1}{2}e^{-z}\int_0^z e^x dx + \frac{z}{2}$$

$$=\frac{1}{2}e^{-z}+\frac{z}{2}-\frac{1}{2};$$

$$z \ge 2,$$

$$x + 2y = z$$

$$0$$

$$2 \quad z \quad x$$

$$F_Z(z) = P(X + 2Y \le z)$$

$$= \int_0^2 dx \int_0^{\frac{z-x}{2}} \frac{1}{2} \times 2e^{-2y} dy$$

$$= -\frac{1}{2} \int_0^2 \left(e^{-2y} \right) \left| \frac{z-x}{2} \, dx \right|$$

$$= -\frac{1}{2} \int_0^2 (e^{-(z-x)} - 1) dx$$

$$= -\frac{1}{2}e^{-z}\int_0^2 e^x dx + 1$$

$$=\frac{1}{2}e^{-z}-\frac{1}{2}e^{2-z}+1,$$

$$F_{Z}(z) = \begin{cases} 0, z < 0 \\ \frac{1}{2}e^{-z} + \frac{z}{2} - \frac{1}{2}, 0 \le z < 2, \\ \frac{1}{2}e^{-z} - \frac{1}{2}e^{2-z} + 1, z \ge 2 \end{cases}$$

$$p_Z(z) = F'_Z(z)$$
,所以,

$$p_{Z}(z) = \begin{cases} 0, z \le 0 \\ \frac{1}{2} (1 - e^{-z}), 0 < z < 2 \\ \frac{1}{2} (e^{2-z} - e^{-z}), z \ge 2 \end{cases}$$

注:

$$\begin{split} EZ &= \int_{-\infty}^{+\infty} z p_Z(z) dz = \int_0^2 z \frac{1}{2} \Big(1 - e^{-z} \Big) dz + \int_2^{+\infty} z \frac{1}{2} \Big(e^{2-z} - e^{-z} \Big) dz \\ E(Z^2) &= \int_{-\infty}^{+\infty} z^2 p_Z(z) dz = \int_0^2 z^2 \frac{1}{2} \Big(1 - e^{-z} \Big) dz + \int_2^{+\infty} z^2 \frac{1}{2} \Big(e^{2-z} - e^{-z} \Big) dz \\ DZ &= E(Z^2) - (EZ)^2 \end{split}$$

性质5-6:随机变量X的方差DX=0的充分 必要条件是X取某个常数的概率为1,即 对某个常数a,有P(X=a)=1。

定义5-5:对任一随机变量X,若 DX > 0,则称

$$Y = \frac{X - EX}{\sqrt{DX}},$$

为X的标准化(standardized)随机变量。

性质5-7:若Y为X的标准化随机变量,则 EY=0,DY=1。

证明:
$$EY = E\left[\frac{X - EX}{\sqrt{DX}}\right]$$
$$= \frac{1}{\sqrt{DX}} E(X - EX) = 0;$$
$$DY = D\left[\frac{X - EX}{\sqrt{DX}}\right]$$
$$= \frac{1}{DX} D(X - EX) = 1.$$

X的标准化随机变量Y是一个无量纲的 随机变量。它是把原分布中心EX移至原 点,不使分布中心偏左或偏右,然后缩小或 扩大坐标轴,使分布不致过疏或过密。在 排除这些干扰后,使原随机变量X的一些 性质容易显露出来,故标准化技术在概率 论与数理统计中会经常使用。

下面我们来介绍一个重要的不等式——切比雪夫(Chebyshev)不等式。

定理5-4:(切比雪夫不等式)对任一随机变量X,若DX存在,则对任一正数 ε ,恒有

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

或者
$$P(|X - EX| < \varepsilon) \ge 1 - \frac{DX}{\varepsilon^2} \, .$$

证明:

教材证了连续型的情形,我们这里证离散型的情形。

设X的概率分布为

$$P(X = x_k) = p_k, k = 1, 2, \dots, n, \dots,$$

$$P(|X - EX| \ge \varepsilon) = \sum_{k:|x_k - EX| \ge \varepsilon} p_k$$

$$\leq \sum_{k:|x_k-EX|\geq\varepsilon} \frac{(x_k-EX)^2}{\varepsilon^2} p_k$$

$$\leq \frac{1}{\varepsilon^2} \sum_{k=1}^{\infty} (x_k - EX)^2 p_k = \frac{DX}{\varepsilon^2} \, \circ$$

切比雪夫不等式只要知道随机变量的 数学期望和方差,没有用到随机变量的分 布,这是切比雪夫不等式的优点,所以它 有很广泛的应用,它是概率论中一个重要 的基本不等式。然而也就是这个原因.一 般来说它给出的估计比较粗糙的。

第三节 协方差和相关系数

二维随机向量的联合分布中还包含有 X与Y之间相互关系的信息,能不能像数 学期望和方差那样,用某些数值来刻划 X和Y之间的联系的某些特性呢?协方 差和相关系数就是描述两个随机变量之 间联系的数字特征。 定义5-6:设(X,Y)是一个二维随机向量, 且E[(X-EX)(Y-EY)]存在,则称 Cov(X,Y) = E[(X-EX)(Y-EY)]为X与Y的协方差(covariance)。

注:由协方差定义知,Cov(X,X) = DX。若(X,Y)是二维离散型随机向量,则按定义知,

$$Cov(X,Y) = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} (x_i - EX)(y_j - EY)p_{ij}$$

若(X,Y)是二维连续型随机向量,则按 定义知,

$$Cov(X,Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - EX)(y - EY) p(x, y) dx dy$$

为计算方便,协方差的定义也可简化为:

$$Cov(X,Y) = E[(X - EX)(Y - EY)]$$

= $E[XY - YEX - XEY + EX \cdot EY]$
= $E(XY) - EX \cdot EY$ \circ

性质5-8:设X,Y,Z是任意随机变量,且 它们的方差均存在,则

- (1) Cov(X,Y) = Cov(Y,X);
- (2) 对于任意常数a 和b, Cov(aX,bY) = abCov(X,Y);

(3)
$$Cov(X + Y, Z) = Cov(X, Z) + Cov(Y, Z)$$
 \circ

证明: (1)

$$Cov(X,Y) = E(X - EX)(Y - EY)$$

= $E(Y - EY)(X - EX) = Cov(Y,X)$;

(2)

$$Cov(aX,bY) = E(aX - E(aX))(bY - E(bY))$$

$$= E(aX - aEX)(bY - bEY)$$

$$= abE(X - EX)(Y - EY)$$

$$= abCov(X,Y);$$

$$(3) \quad Cov(X + Y, Z) = E[(X + Y - E(X + Y))(Z - EZ)]$$

$$= E[((X - EX) + (Y - EY))(Z - EZ)]$$

$$= E[(X - EX)(Z - EZ)] + E[(Y - EY)(Z - EZ)]$$

$$= Cov(X,Z) + Cov(Y,Z) \circ$$

若Cov(X,Y) = 0,或者 $\rho_{XY} = 0$,则称X 与 Y不相关。

X与Y独立 $\rightarrow X$ 与Y不相关,

X与Y独立 $\leftarrow X$ 与Y不相关,

不相关表示X与Y没有线性关系。

性质5-9:设随机变量X与Y的方差存在,则 D(X+Y) = DX + DY + 2Cov(X,Y)。

证明:由方差的定义知,

$$D(X + Y) = E[(X + Y) - E(X + Y)]^{2}$$
$$= E[(X - EX) + (Y - EY)]^{2}$$

$$= E[(X - EX)^{2} + (Y - EY)^{2} + 2(X - EX)(Y - EY)]$$

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

类似地可以证明:

$$D(X-Y) = DX + DY - 2Cov(X,Y) \circ$$

性质5-9可推广为:设 X_1, \dots, X_n 的方差均存在,则

$$D\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right) = \sum_{i=1}^{n} DX_{i} + 2\sum_{i < j} Cov(X_{i}, X_{j}) \circ$$

注意: 当 X_1, \dots, X_n 不独立时,

$$D\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right) = \sum_{i=1}^{n} DX_{i}$$

不一定成立。

例5-24:设X服从超几何分布,即 $X \sim H(M,N,n)$,求EX,DX。

解:以产品检验为例加以说明。

产品共N件,其中M件是次品,以X表示抽验的n件产品中次品的个数,显然 $X \sim H(M,N,n)$ 。

设
$$X_i = \begin{cases} 1, \hat{\mathbf{x}}i \wedge \hat{\mathbf{r}} & \mathbf{h} \rangle \\ 0, \hat{\mathbf{x}}i \wedge \hat{\mathbf{r}} & \mathbf{h} \rangle \\ 0, \hat{\mathbf{x}}i \wedge \hat{\mathbf{r}} & \mathbf{h} \rangle \\ 1, \hat{\mathbf{x}}i \wedge \hat{\mathbf{r}} & \hat{\mathbf{h}} \rangle \\ 1, \hat{\mathbf{x}}i \wedge \hat{\mathbf{r}} & \hat{\mathbf{h}} \rangle \\ 1, \hat{\mathbf{x}}i \wedge \hat{\mathbf{r}} & \hat{\mathbf{x}}i \wedge \hat{\mathbf{r}} \\ 1, \hat{\mathbf{x}}i \wedge \hat{\mathbf{r}} & \hat{\mathbf{x}}i \wedge \hat{\mathbf{r}} \\ 1, \hat{\mathbf{x}}i \wedge \hat{\mathbf{r}} & \hat{\mathbf{x}}i \wedge \hat{\mathbf{r}} \\ 1, \hat{\mathbf{x}}i \wedge \hat{\mathbf{r}$$

显然
$$X = \sum_{i=1}^{n} X_i$$
,

其中 X_1, \dots, X_n 不独立。由第一章例1-12知,

$$P(X_i = 1) = \frac{M}{N},$$

即有
$$X_i$$
 0 1 P $1-\frac{M}{N}$ $\frac{M}{N}$

其中
$$i = 1, 2, \dots, n$$
,则

$$EX_i = \frac{M}{N}, i = 1, 2, \dots, n,$$
所以, $EX = E(\sum_{i=1}^n X_i)$

$$= \sum_{i=1}^n EX_i$$

$$= n \frac{M}{N} \circ$$

下面计算X的方差DX。

因为 X_i 服从0-1分布,所以,

$$DX_i = \frac{M}{N} \left(1 - \frac{M}{N} \right), i = 1, 2, \dots, n \circ$$

又当
$$i < j, i, j = 1, 2, \dots, n$$
时,

$$P(X_i X_j = 1) = P(X_i = 1, X_j = 1)$$

$$= P(X_i = 1)P(X_j = 1 | X_i = 1)$$

$$= \frac{M}{N} \cdot \frac{M-1}{N-1} = \frac{M(M-1)}{N(N-1)},$$

所以, X_iX_i 的概率分布为

$$\begin{array}{c|cccc} X_i X_j & 0 & 1 \\ \hline P & 1 - \frac{M(M-1)}{N(N-1)} & \frac{M(M-1)}{N(N-1)} \end{array}$$

从而可知,

$$E(X_i X_j) = \frac{M(M-1)}{N(N-1)},$$

故

$$Cov(X_i, X_j) = E(X_i X_j) - EX_i EX_j$$

$$= \frac{M(M-1)}{N(N-1)} - \left(\frac{M}{N}\right)^2$$

$$= -\frac{M(N-M)}{N^2(N-1)} \circ$$

再由性质5-9的推广知,

$$DX = D\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right)$$

$$= \sum_{i=1}^{n} DX_{i} + 2\sum_{i < j} Cov(X_{i}, X_{j})$$

$$= n \frac{M}{N} \left(1 - \frac{M}{N} \right) + 2 \sum_{1 \le i < j \le n} \left[-\frac{M(N - M)}{N^2(N - 1)} \right]$$

$$= \frac{nM(N-M)}{N^2} - \frac{2M(N-M)}{N^2(N-1)} \sum_{1 \le i < j \le n} 1$$

$$= \frac{nM(N-M)}{N^2} - \frac{2M(N-M)}{N^2(N-1)} \frac{n(n-1)}{2}$$

$$=\frac{nM(N-M)(N-n)}{N^2(N-1)}\,\circ$$

协方差是关于二个随机变量的一个数字 特征,它的数值在一定程度上反映了这二 个随机变量相互间的的某种关系,不过用 它来描述这一关系马上就会发觉一个不 足的地方,这就是如让随机变量X和Y各 自增大 $k(\neq 0)$ 倍,尽管X,Y相互之间的关系 与kX,kY之间的关系从直观上看并无差别, 但是

 $Cov(kX, kY) = k^2 Cov(X, Y)$,

即协方差却增大了k²倍,为克服这一缺点,可在计算协方差之前,先对随机变量进行"标准化"。

定义5-7:设(X,Y)为二维随机向量,且 X和Y的方差均存在,都为正,则称

$$\rho_{XY} = \rho(X, Y) = \frac{Cov(X, Y)}{\sqrt{DX} \cdot \sqrt{DY}}$$

$$= E\left[\left(\frac{X - EX}{\sqrt{DX}}\right)\left(\frac{Y - EY}{\sqrt{DY}}\right)\right] = Cov\left(\frac{X - EX}{\sqrt{DX}}, \frac{Y - EY}{\sqrt{DY}}\right)$$

为随机变量X与Y的相关系数

(coefficient of correlation).

易见,对 $k \neq 0$,有

$$\rho(kX,kY) = \rho(X,Y) \circ$$

例5-25:设 $(X,Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$, 则 $\rho_{XY} = \rho \quad \circ$

证明:由第四章性质4-4可知,

$$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2),$$

从而
$$EX = \mu_1, DX = \sigma_1^2, EY = \mu_2, DY = \sigma_2^2$$
,

$$\Rightarrow u = \frac{x - \mu_1}{\sigma_1}, v = \frac{y - \mu_2}{\sigma_2}, dx = \sigma_1 du, dy = \sigma_2 dv,$$

$$Cov(X,Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu_1)(y - \mu_2)p(x,y)dxdy$$

$$= \frac{\sigma_1 \sigma_2}{2\pi \sqrt{1-\rho^2}} \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} uv e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} (u^2 - 2\rho uv + v^2)} du dv$$

$$=\frac{\sigma_{1}\sigma_{2}}{2\pi\sqrt{1-\rho^{2}}}\int_{-\infty}^{+\infty}\int_{-\infty}^{+\infty}uve^{-\frac{1}{2(1-\rho^{2})}\left[(u-\rho v)^{2}+(1-\rho^{2})v^{2}\right]}dudv$$

$$= \frac{\sigma_1 \sigma_2}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \left\{ v e^{-\frac{v^2}{2}} \left[\frac{1}{\sqrt{2\pi} \sqrt{1 - \rho^2}} \int_{-\infty}^{+\infty} u e^{-\frac{(u - \rho v)^2}{2(1 - \rho^2)}} du \right] \right\} dv ,$$

其中p(x,y)为 $N(\mu_1,\mu_2,\sigma_1^2,\sigma_2^2,\rho)$ 的联合密度函数。

设 $U \sim N(\rho v, 1-\rho^2)$,则

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{1-\rho^2}} \int_{-\infty}^{+\infty} u e^{-\frac{(u-\rho v)^2}{2(1-\rho^2)}} du = EU = \rho v,$$

所以,
$$Cov(X,Y) = \frac{\sigma_1 \sigma_2}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} v e^{-\frac{v^2}{2}} \rho v dv$$

$$= \rho \sigma_1 \sigma_2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} v^2 e^{-\frac{v^2}{2}} dv ,$$

再设 $V \sim N(0,1)$,则

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} v^2 e^{-\frac{v^2}{2}} dv = E(V^2) = DV = 1,$$

从而, $Cov(X,Y) = \rho \sigma_1 \sigma_2$,

最后,由相关系数的定义知,

$$\rho_{XY} = \frac{Cov(X,Y)}{\sqrt{DX}\sqrt{DY}} = \rho \circ$$

由此可知,二维正态分布中的五个参数都有了它们自己明确的含意。

- 定理5-5:设随机变量X与Y的方差存在,相关系数为 ρ_{xy} ,则有
- (1) $|\rho_{XY}| \leq 1$;
- (2) $|\rho_{XY}| = 1$ 的充分必要条件是X = Y以概率1线性相关,即存在常数a = b,使有P(Y = aX + b) = 1。

证明:(1)令 $X_1 = X - EX, Y_1 = Y - EY, 对X_1$ 与 Y_1 运用定理5-3(柯西一施瓦茨不等式)可得

$$\rho_{XY}^{2} = \frac{[E(X - EX)(Y - EY)]^{2}}{E(X - EX)^{2} \cdot E(Y - EY)^{2}}$$
$$= \frac{[E(X_{1}Y_{1})]^{2}}{EX_{1}^{2} \cdot EY_{1}^{2}} \le 1,$$

即 $|\rho_{XY}| \leq 1$,由此知(1)成立。

(2)由上述(1)的证明过程可知:

$$|\rho_{XY}| = 1$$
等价于 $[E(X_1Y_1)]^2 - EX_1^2 \cdot EY_1^2 = 0$,

这等价于二次方程(见定理5-3):

$$E(tX_1 + Y_1)^2 = t^2 EX_1^2 + 2tE(X_1Y_1) + EY_1^2$$

仅有一个重根 t_0 ,即

$$E(t_0 X_1 + Y_1)^2 = 0 ,$$

又因为

$$E(t_0X_1 + Y_1) = t_0EX_1 + EY_1 = 0$$
,

所以, $D(t_0X_1+Y_1)=0$ 。

而由性质5-6知,

$$D(t_0X_1+Y_1)=0$$
的充分必要条件是 $P(t_0X_1+Y_1=0)=1$,

即有
$$P(Y = aX + b) = 1$$
。

注: $t_0X_1 + Y_1$ 等于常数,又数学期望为0,所以, $t_0X_1 + Y_1 = 0$ 。

注:
$$a \neq 0$$
,

$$f(x) = ax^2 + bx + c$$

$$= a\left(x^2 + \frac{b}{a}x + \frac{c}{a}\right)$$

$$= a \left(\left(x + \frac{b}{2a} \right)^2 - \frac{b^2}{4a^2} + \frac{c}{a} \right)$$

$$= a\left(x + \frac{b}{2a}\right)^2 - \frac{b^2 - 4ac}{4a}$$

$$= a\left(x + \frac{b}{2a}\right)^2 - \frac{\Delta}{4a}$$

当 Δ ≤ 0 时,

$$a > 0, f(x) \ge 0;$$

$$a < 0, f(x) \le 0;$$

当
$$\Delta = 0$$
时,

$$x = -\frac{b}{2a}, f(x) = 0;$$

当
$$\Delta > 0$$
时,

$$f(x) = 0$$
,

$$x_{1,2} = \frac{-b \pm \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a} \, .$$

我们研究一下:

$$\Delta = E[Y - (aX + b)]^2$$

$$= E[(Y-EY)-a(X-EX)+(EY-aEX-b)]^{2}$$

$$= E[(Y - EY) - a(X - EX)]^{2} + (EY - aEX - b)^{2}$$

$$= DY + a^2DX - 2aCov(X,Y) + (EY - aEX - b)^2$$

$$=DY - \frac{(Cov(X,Y))^2}{DX} + \left(a\sqrt{DX} - \frac{Cov(X,Y)}{\sqrt{DX}}\right)^2 + (EY - aEX - b)^2$$

$$\stackrel{\text{def}}{=} a = \frac{Cov(X,Y)}{DX}, b = EY - aEX \text{ in,}$$

Δ取得最小值。

此时
$$\Delta = DY - \frac{\left(Cov(X,Y)\right)^2}{DX} = DY(1-\rho_{XY}^2),$$

因此
$$\rho_{XY} = \pm 1$$
的充要条件是 $\Delta = E[Y - (aX + b)]^2 = 0$,

所以
$$D(Y-(aX+b))=0$$
。

从而 P(Y=aX+b)=1。

 $\rho_{XY}=0$,即X,Y不相关,此时a=0,

就是说X和Y没有线性关系。

 $\Delta = E[Y - (aX + b)]^2$ 表示用aX + b作为Y的近似值的精确程度,也表示X,Y之间线性关系的强弱。而 Δ 又依赖于 ρ_{XY} ,因此 ρ_{XY} 表示X,Y之间线性关系强弱的程度。

 $|
ho_{XY}|$ 越靠近1, Δ 越小,线性程度越好; $|
ho_{XY}|$ 越靠近0, Δ 越大,线性程度越差。

定理5-5表明:当 $|\rho_{XY}|$ =1时,在X与Y之间存在着线性关系的事件概率为1,即X与Y之间线性关系不成立的事件的概率为零。

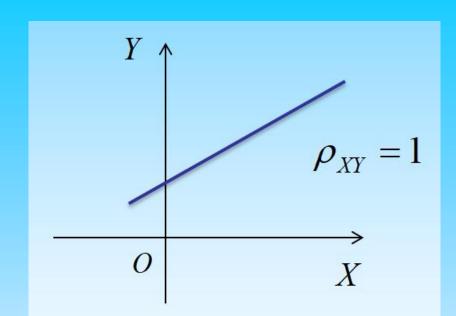
当 ρ_{XY} = 1时,a > 0,称X 与 Y正线性相关; 当 ρ_{XY} = -1时,a < 0,称X 与 Y负线性相关;

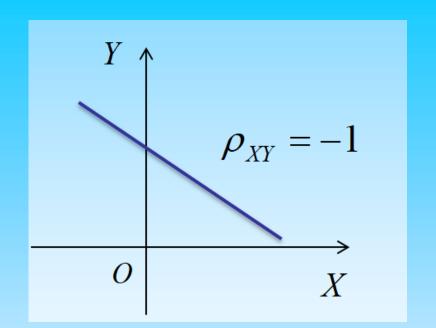
当 $|\rho_{XY}|<1$ 时,这种线性相关的程度随着 $|\rho_{XY}|$ 的减小而减弱。

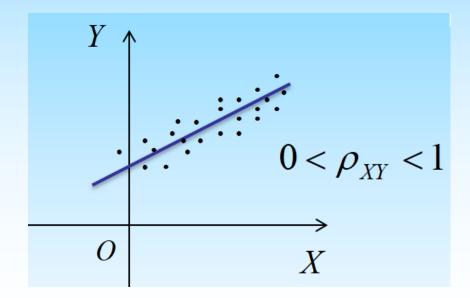
当 ρ_{XY} = 0时,称X与Y是不相关的,即它们是不线性相关的。

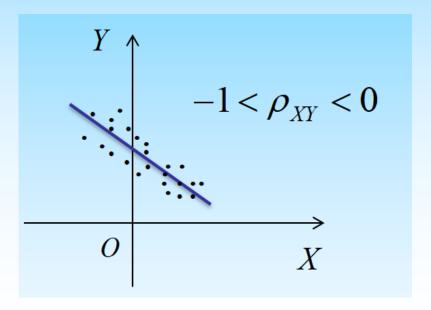
由此可知,相关系数 ρ_{XY} :

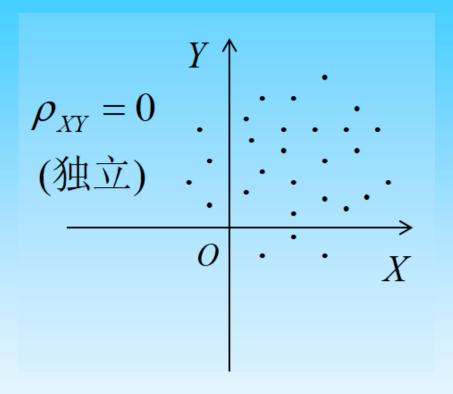
- (1) 描述随机变量之间线性关系强弱程度的一个数字特征。
- (2) 这种线性相关的程度随着 $|\rho_{XY}|$ 的减小(变大)而减弱(变强)。

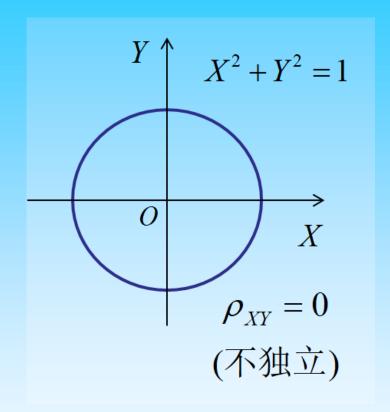












定理5-6:若随机变量X与Y相互独立,则X与Y不相关;反之不然。

证明:由于X与Y独立,即知

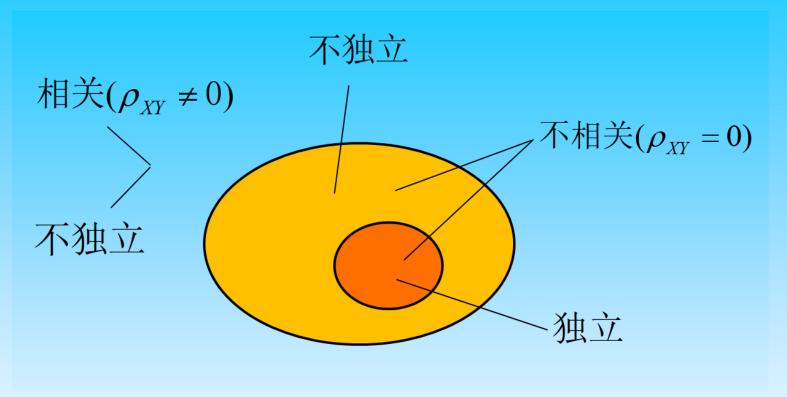
$$E(XY) = EX \cdot EY$$
,

所以,

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

从而可知, $\rho_{xy}=0$,

即X与Y不相关。



但当X与Y不相关时, X与Y却不一 定独立。反例参见下面的例5-26。

例5-26:设随机变量Θ的密度函数为

$$p_{\Theta}(\theta) = \begin{cases} \frac{1}{\pi}, -\frac{\pi}{2} < \theta < \frac{\pi}{2}, \\ 0, 其它$$

且令 $X = \sin \Theta, Y = \cos \Theta$,

证明:(1) X与Y不相关;

(2) X与Y不独立。

证明:(1)由随机变量函数的期望公式知,

$$EX = \int_{-\frac{\pi}{2}}^{\frac{\pi}{2}} \sin \theta \cdot \frac{1}{\pi} d\theta = 0,$$

$$EY = \int_{-\frac{\pi}{2}}^{\frac{\pi}{2}} \cos \theta \cdot \frac{1}{\pi} d\theta = \frac{2}{\pi},$$

$$E(XY) = E(\sin \Theta \cos \Theta)$$
$$= \frac{1}{2}E(\sin 2\Theta)$$

$$=\frac{1}{2}\int_{-\frac{\pi}{2}}^{\frac{\pi}{2}}\sin 2\theta \cdot \frac{1}{\pi}d\theta = 0,$$

于是, Cov(X,Y) = E(XY) - EXEY = 0, 又显然 DX > 0, DY > 0, 即知 $\rho_{XY} = 0$, 可见 X = 0 与 Y 是 不相关的。

(2)设(X,Y)的联合分布函数为F(x,y),则

$$F\left(\frac{1}{2},\frac{1}{2}\right) = P\left(X \le \frac{1}{2}, Y \le \frac{1}{2}\right)$$

$$=P\left(\sin\Theta\leq\frac{1}{2},\cos\Theta\leq\frac{1}{2}\right)$$

$$=P\left(-\frac{\pi}{2}\leq\Theta\leq-\frac{\pi}{3}\right)$$

$$=\int_{-\frac{\pi}{2}}^{-\frac{\pi}{3}}p_{\Theta}(\theta)d\theta$$

$$=\frac{1}{\pi}\cdot\left[-\frac{\pi}{3}-\left(-\frac{\pi}{2}\right)\right]=\frac{1}{6},$$

其中由
$$\sin \Theta \le \frac{1}{2}$$
可得 $-\frac{\pi}{2} \le \Theta \le \frac{\pi}{6}$,

由
$$\cos \Theta \le \frac{1}{2}$$
可得 $-\frac{\pi}{2} \le \Theta \le -\frac{\pi}{3}$ 或

$$\frac{\pi}{3} \le \Theta \le \frac{\pi}{2}$$
,再由第三章例3—21知,

$$F_{X}\left(\frac{1}{2}\right) = \int_{-1}^{\frac{1}{2}} \frac{1}{\pi\sqrt{1-x^{2}}} dx$$
$$= \frac{1}{\pi} \arcsin x \Big|_{-1}^{\frac{1}{2}}$$

$$=\frac{1}{\pi}\left(\frac{\pi}{6}-\left(-\frac{\pi}{2}\right)\right)=\frac{2}{3},$$

$$F_{Y}\left(\frac{1}{2}\right) = \int_{0}^{\frac{1}{2}} \frac{2}{\pi\sqrt{1-y^{2}}} dy$$

$$= \frac{2}{\pi} \arcsin y \begin{vmatrix} \frac{1}{2} \\ 0 \end{vmatrix}$$

$$= \frac{2}{\pi} \cdot \frac{\pi}{6} = \frac{1}{3},$$

从而可知,

$$F\left(\frac{1}{2},\frac{1}{2}\right) \neq F_X\left(\frac{1}{2}\right)F_Y\left(\frac{1}{2}\right),$$

即知X与Y不独立。

注:此时X与Y存在函数关系: $X^2 + Y^2 = 1$ 。

定理5-6和例5-26说明:二个随机变量 之间的独立与不相关是二个不同的概念。 "不相关"只说明二个随机变量之间没有 线性关系,但可能存在其它函数关系,也可 能相互独立,而"独立"说明二个随机变 量之间既无线性关系,也无非线性关系,所 以"独立"必导致"不相关"反之不然。

概率论试卷

2018-2019学年第1学期

2019年1月3日

计算题4

- 4.对二维随机向量(X,Y),设X服从区间[-1,1] 上均匀分布, $Y = X^2$,
- (1)试求X与Y的相关系数Corr(X,Y),并说明两者之间有无线性相关关系;
- (2)X与Y相互独立吗?证明你的结论。

解: (1)
$$p_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}, -1 \le x \le 1\\ 0, otherwise \end{cases}$$

$$EX = \frac{-1+1}{2} = 0,$$

$$E(X^{2}) = \int_{-1}^{1} x^{2} \frac{1}{2} dx = \frac{x^{3}}{6} \Big|_{-1}^{1} = \frac{1}{3},$$

$$E(X^{3}) = \int_{-1}^{1} x^{3} \frac{1}{2} dx = \frac{x^{4}}{8} \Big|_{-1}^{1} = 0,$$

$$E(X^{4}) = \int_{-1}^{1} x^{4} \frac{1}{2} dx = \frac{x^{5}}{10} \Big|_{-1}^{1} = \frac{1}{5},$$

$$Cov(X, Y) = Cov(X, X^{2})$$

$$= E(X - EX)(X^{2} - E(X^{2}))$$

$$= E\left(X \Big(X^{2} - \frac{1}{3}\Big)\right) = E\left(X^{3} - \frac{X}{3}\right) = 0,$$

$$DX = \frac{(1+1)^2}{12} = \frac{1}{3},$$

$$D(X^{2}) = E(X^{4}) - (E(X^{2}))^{2}$$

$$=\frac{1}{5}-\left(\frac{1}{3}\right)^2=\frac{4}{45}$$

$$\rho_{XY} = Corr(X, Y) = \frac{Cov(X, Y)}{\sqrt{DX}\sqrt{DY}} = 0,$$

即X与Y不相关,也即X与Y无线性相关关系。

(2)

$$F\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{4}\right) = P\left(X \le \frac{1}{2}, Y \le \frac{1}{4}\right) = P\left(X \le \frac{1}{2}, X^2 \le \frac{1}{4}\right)$$
$$= P\left(-1 \le X \le \frac{1}{2}, -\frac{1}{2} \le X \le \frac{1}{2}\right)$$
$$= P\left(-\frac{1}{2} \le X \le \frac{1}{2}\right) = \frac{1}{2},$$

$$F_X\left(\frac{1}{2}\right) = P\left(X \le \frac{1}{2}\right) = \frac{3}{4},$$

$$F_Y\left(\frac{1}{4}\right) = P\left(X^2 \le \frac{1}{4}\right) = P\left(-\frac{1}{2} \le X \le \frac{1}{2}\right) = \frac{1}{2},$$

$$P\left(X \le \frac{1}{2}, Y \le \frac{1}{4}\right) \ne P\left(X \le \frac{1}{2}\right) P\left(Y \le \frac{1}{4}\right),$$

$$\mathbb{P} F\left(\frac{1}{2},\frac{1}{4}\right) \neq F_X\left(\frac{1}{2}\right)F_Y\left(\frac{1}{4}\right),$$

所以,X和Y不独立。

例5-27:若(X,Y) ~ $N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$,则 X与Y相互独立的充分必要条件是X与Y不相关。

证明:显然只要证明充分性即可。

设X与Y不相关,由二维正态分布

的性质可知, $\rho_{XY} = \rho = 0$,且

$$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2),$$

则当 $\rho = 0$ 时的二维正态分布的联合密度函数为

$$p(x,y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} e^{-\frac{1}{2}\left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2}\right]}$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_1}} e^{-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_2}} e^{-\frac{(y-\mu_2)^2}{2\sigma_2^2}}$$

$$= p_{X}(x)p_{Y}(y),$$

这说明X与Y相互独立。

我们知道,在一般情况下,*X*与*Y*相互独立可以推得*X*与*Y*不相关,反之不成立。但是,对于二维正态随机向量(*X*,*Y*)而言,"*X*与*Y*相互独立"和"*X*与*Y*不相关"是等价的。

性质: 设 $(X,Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$,则

(1)
$$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2);$$

- (2) $\rho_{xy} = \rho$;
- (3) "X与Y不相关"和 "X与Y独立"等价。

例5-28:设随机向量(X,Y)的联合密度函数为

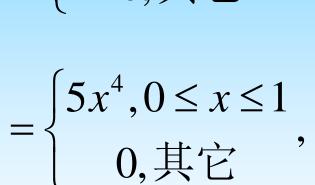
$$p(x,y) = \begin{cases} 15xy^2, 0 \le y \le x \le 1 \\ 0, 其它 \end{cases},$$

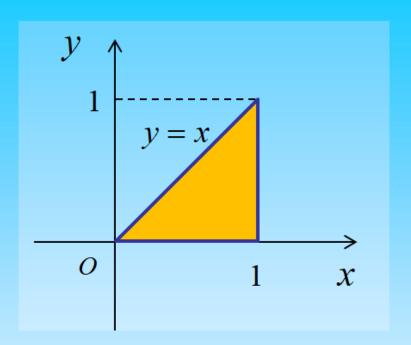
求
$$(1)\rho_{XY};(2)D(2X-3Y+7)$$
。

解:(1)由于相关系数 ρ_{XY} 由DX,DY和 Cov(X,Y)确定,所以,先计算DX,DY 和Cov(X,Y)。

$$p_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dy$$

$$= \begin{cases} \int_0^x 15xy^2 dy, 0 \le x \le 1\\ 0, \sharp \ \ \ \ \ \end{cases}$$

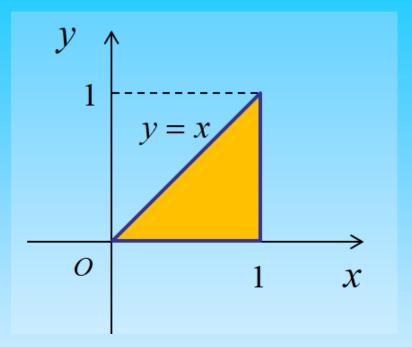




$$p_{Y}(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dx$$

$$= \begin{cases} \int_{y}^{1} 15xy^{2} dx, 0 \le y \le 1 \\ 0, \sharp \ \ \ \ \end{cases}$$

$$= \begin{cases} \frac{15}{2} y^2 (1 - y^2), 0 \le y \le 1 \\ 0, \cancel{\sharp} \stackrel{\sim}{\vdash} \end{cases},$$



$$EX = \int_{-\infty}^{+\infty} x p_X(x) dx = \int_{0}^{1} x \cdot 5x^4 dx = \frac{5}{6},$$

$$EY = \int_{-\infty}^{+\infty} y p_Y(y) dy = \int_0^1 y \cdot \frac{15}{2} y^2 (1 - y^2) dy = \frac{5}{8},$$

$$EX^{2} = \int_{-\infty}^{+\infty} x^{2} p_{X}(x) dx = \int_{0}^{1} x^{2} \cdot 5x^{4} dx = \frac{5}{7},$$

$$EY^{2} = \int_{-\infty}^{+\infty} y^{2} p_{Y}(y) dy = \int_{0}^{1} y^{2} \cdot \frac{15}{2} y^{2} (1 - y^{2}) dy = \frac{3}{7},$$

所以,
$$DX = EX^2 - (EX)^2 = \frac{5}{252}$$
,

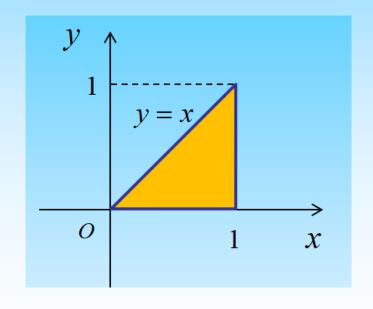
$$DY = EY^2 - (EY)^2 = \frac{17}{448} \, \circ$$

又

$$E(XY) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xyp(x, y) dxdy$$

$$= \int_0^1 dx \int_0^x xy \cdot 15xy^2 dy$$

$$=\frac{15}{28}$$
 .



从而
$$Cov(X,Y) = E(XY) - EX \cdot EY$$

$$= \frac{5}{336},$$

现再来计算相关系数 ρ_{xy} ,得

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

$$= \frac{\frac{5}{336}}{\sqrt{\frac{5}{252}\sqrt{\frac{17}{448}}}}$$

$$=\sqrt{\frac{5}{17}}\approx 0.542 \circ$$

(2) 由性质5-8和性质5-9知,

$$D(2X - 3Y + 7) = D(2X - 3Y)$$

$$= D(2X) + D(-3Y) + 2Cov(2X, -3Y)$$

$$=4DX+9DY-12Cov(X,Y)$$

$$=4\times\frac{5}{252}+9\times\frac{17}{448}-12\times\frac{5}{336}\approx0.2423$$

注:若X和Y不相关,则D(X+Y)=DX+DY。 反之也成立。

2016-2017年第1学期试题

设随机向量(X,Y)服从 $G = \{(x,y) | y \ge 0, x^2 + y^2 \le 1\}$ 上的均匀分布。定义随机变量U,V如下:

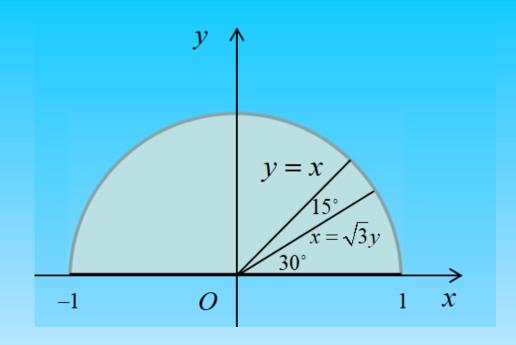
$$U = \begin{cases} 0, X \le 0 \\ 1, 0 < X \le Y, V = \begin{cases} 0, X > \sqrt{3}Y \\ 1, X \le \sqrt{3}Y \end{cases},$$

$$2, X > Y$$

求(1)(U,V)的联合概率分布;(2)相关系数 ρ_{UV} 。

解:

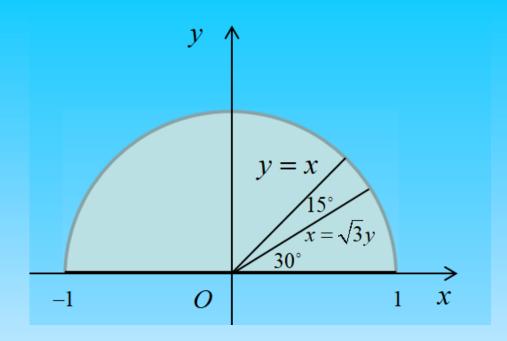
(1)



$$P(U = 0, V = 0) = P(X \le 0, X > \sqrt{3}Y) = 0,$$

$$P(U = 0, V = 1) = P(X \le 0, X \le \sqrt{3}Y) = \frac{1}{2},$$

$$P(U = 1, V = 0) = P(0 < X \le Y, X > \sqrt{3}Y) = 0,$$



$$P(U = 1, V = 1) = P(0 < X \le Y, X \le \sqrt{3}Y) = \frac{1}{4},$$

$$P(U = 2, V = 0) = P(X > Y, X > \sqrt{3}Y) = \frac{1}{6},$$

$$P(U = 2, V = 1) = P(X > Y, X \le \sqrt{3}Y) = \frac{1}{12},$$

(2)

V^U	0	1	2	p_{i} .
0	0	0	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$
1	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{12}$	$\frac{5}{6}$
$p_{\boldsymbol{\cdot} j}$	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{4}$	1

$$EU = \frac{3}{4}, EU^2 = \frac{5}{4}, DU = \frac{11}{16};$$

$$EV = \frac{5}{6}, DV = \frac{5}{36};$$

$$E(UV) = (0 \times 0) \times 0 + (0 \times 1) \times 0 + (0 \times 2) \times \frac{1}{6}$$

$$+(1\times0)\times\frac{1}{2}+(1\times1)\times\frac{1}{4}+(1\times2)\times\frac{1}{12}=\frac{5}{12}$$

$$\rho_{UV} = \frac{Cov(U,V)}{\sqrt{DU}\sqrt{DV}} = \frac{E(UV) - EU \cdot EV}{\sqrt{DU}\sqrt{DV}} = -\frac{5}{\sqrt{55}} \circ$$

类似习题,习题集96页28题



