# 第5章 随机变量的数字特征

• 引子: 通过三、四章的学习, 我们对 $r \cdot v$ 的分布——这一完整描述  $r \cdot v$  统计规律的 概率特征概念有了较全面的认识。事实上, 随着我们对概率论知识的加深会逐渐明确 这一事实:  $r \cdot v$  的概率分布完全决定了 的概率性质和其它一切概率论特征。

- Question:  $r \cdot v(X,Y)$  ,  $r \cdot vX$  的数字特征讨论的必要性是什么?  $d \cdot fF(x)$ , F(x,y) 局限性(理论与实际)
- (1) 怎样表现 $r \cdot v$  取值的集中位置,取值的集中程度(或分散程度)? 两个 $r \cdot vX$ ,Y相依程度(除了独立,函数关系外)如何?

- (2) 实际应用中,有时人们不需要知道或不知道  $r \cdot v$ 的 df ,只需了解  $r \cdot v$  的其它概率特征(如  $r \cdot v$  取值的集中位置,取值的集中程度、金融收益与风险等)即可;这样省时省力。
- (3) 三、四章知道并掌握了一些在理论与实际中具有重要意义的特殊分布,例  $X \sim P(\lambda), X \sim B(n, p), X \sim E(\lambda),$

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

若我们知道了 r·v 分布已完全确定, 求一个事件的概率亦十分容易,这些参数 有何明确的概率特征与意义呢?怎样求 之?

综上所述,研究 $r \cdot v$  的概率特征即数字特征具有十分重要意义。它构成概率论

和数理统计的主要研究对象。本书即将讨论的数字特征有:数学期望(概率平均值)、方差、相关系数、协方差、矩。

### · § 5.1 数学期望

这一数字特征描述了  $r \cdot v$ 取值的集中位置,它是一种概率平均值。

一、离散型  $r \cdot vX$ :

例1 有甲、乙两射手,他们的射击技术用 下表表出:

$X_{ ota\! ota\! ota\! ota ota ota ota ota ota ota ota ota ota$	8	9	10
$\overline{P}$	0.25	0.25	0.5

$$\begin{array}{|c|c|c|c|c|c|} \hline X_{\mathbb{Z}} & 8 & 9 & 10 \\ \hline P & 0.2 & 0.4 & 0.4 \\ \hline \end{array}$$

若他们两个各射N发子弹,问那个射击手本领好?

解:甲、乙两人射N发子弹,各自击中环数为

甲:  $8 \times 0.25N + 9 \times 0.25N + 10 \times 0.5N = 9.25N$ 

 $\angle : 8 \times 0.2N + 9 \times 0.4N + 10 \times 0.4N = 9.2N$ 

于是平均来说, 9.25环/发(甲) >9.2环/发(乙) 因此, 甲本领好!

定义1 设离散型  $r \cdot vX$ 的分布列为:

$$P(X = x_i) = p_i, i = 1, 2, \cdots$$

若级数  $\sum_{i=1}^{\infty} x_i p_i$ 绝对收敛 即  $\sum_{i=1}^{\infty} |x_i| p_i < +\infty$ 

则称  $\sum_{i=1}^{\infty} x_i p_i$  为 rvX数学期望或均值

id 
$$EX$$
 or  $E(X) = \sum_{i=1}^{\infty} x_i p_i$ 

#### Remark:

- (1) 当  $\sum_{i=1}^{\infty} |x_i| p_i$  发散时,则称X的数学期望不存在;
- (2)绝对收敛条件保证了求和次序改变而不影响求值;
  - (3) EX表征离散质点系的重心坐标!

例2  $X\sim(0,1)$ 求EX,特别  $X=\chi_A,A\subset S$ 则EX=P(A)

$$EX = 0(1-p) + 1 \times p = p$$

$$E\chi_A = 0 \times (1 - P(A)) + 1 \times P(A) = P(A),$$

任意事件的概率等于它的示性函数数学期望。

## 例3 X~B(n,p) 求EX

$$EX = \sum_{k=0}^{n} k C_{n}^{k} p^{k} q^{n-k}$$

$$= \sum_{k=1}^{n} k \frac{n(n-1)(n-2)\cdots[n-(k-1)]}{k!} \cdot p^{k} q^{n-k}$$

$$= np \sum_{k=1}^{n} \frac{(n-1)(n-2)\cdots[n-(k-1)]}{(k-1)!} \cdot p^{k-1}q^{n-1-(k-1)}$$

$$= np \sum_{k-1=0}^{n-1} C_{n-1}^{k-1} p^{k-1} q^{n-1-(k-1)}$$

$$= np(p+q)^{n-1} = np$$

$$P(X = [(n+1)p]) = \max$$

例4 
$$X \sim P(\lambda)$$
 求 $EX(\lambda)$ 

$$EX = \sum_{k=0}^{\infty} k \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!}$$

$$= \lambda e^{-\lambda} \cdot e^{\lambda} = \lambda$$

$$P(X = [\lambda]) = \max$$

对于稀有事件  $P \le 0.10$  和较大  $n(n \ge 10)$ , 我们可用Poisson分布来近似二项分布。

二、连续型  $r \cdot v$  的数学期望:

定义2 设X为连续型 
$$r \cdot v P(x)$$
为 $pdf$ ,若积分  $\int_{-\infty}^{+\infty} xp(x) dx$ 为绝对收敛  $\left(\int_{-\infty}^{+\infty} |x| P(x) dx < +\infty\right)$  则称  $\int_{-\infty}^{+\infty} xp(x) dx$  为  $r \cdot vX$  的数学期望或均值,记为

$$EX = \int_{-\infty}^{+\infty} x P(x) dx$$

EX——连续质点系的重心坐标位置。

## 例5 $X\sim U[a,b]$ ,求EX

$$EX = \int_{-\infty}^{+\infty} xp(x)dx$$

$$= \int_{-\infty}^{a} x \times 0 dx + \int_{a}^{b} x \times \frac{1}{b-a} dx + \int_{b}^{+\infty} x \times 0 dx$$

$$= \frac{1}{b-a} \times \frac{x^{2}}{2} \Big|_{a}^{b} = \frac{a+b}{2}$$

例6  $X \sim E(\lambda)$ , 求 EX

实际背景,若用X表示寿命,对  $\lambda$  具体要求!解:

$$EX = \int_{-\infty}^{+\infty} xp(x)dx = \int_{-\infty}^{0} x \times 0 dx + \int_{0}^{+\infty} x\lambda e^{-\lambda x} dx$$
$$= -\int_{0}^{+\infty} x de^{-\lambda x} = -xe^{-\lambda x} \Big|_{0}^{+\infty} + \int_{0}^{+\infty} e^{-\lambda x} dx$$
$$= -\frac{1}{\lambda} e^{-\lambda x} \Big|_{0}^{+\infty} = \frac{1}{\lambda}$$

例7  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 求 $EX(\mu)$  对称中心)

解:

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

$$\Rightarrow t = \frac{x - \mu}{\sigma}$$

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

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

$$= \mu$$

例8 柯西分布:设X的pdf为

$$P(x) = \frac{1}{\pi} \cdot \frac{1}{1+x^2}, -\infty < x < +\infty$$

求EX(不存在)

解:

$$\int_{-\infty}^{+\infty} |x| \frac{dx}{\pi(1+x^2)} = \int_{-\infty}^{0} \frac{-x dx}{\pi(1+x^2)} + \int_{0}^{+\infty} \frac{x dx}{\pi(1+x^2)}$$

$$= 2\int_0^{+\infty} \frac{x dx}{\pi (1+x^2)}$$

$$= \frac{1}{\pi} \ln(1+x^2)|_0^{+\infty}$$

$$= +\infty$$
故 EX不存在.

三、 $r \cdot vX$ ,(X,Y)函数的数学期望与性质:

基于  $r \cdot v$  函数复杂性和我们知识的局限性,我们只给出 $r \cdot v$  连续函数的数学期望计算公式。

Theorem1 设Y=f(X),f(x)是连续函数。

(1) 当X为离散型  $r \cdot v$ ,分布列为

$$P(X = x_i) = p_i (i = 1, 2, \cdots)$$

$$\sum_{i=1}^{\infty} |f(x_i)| p_i < +\infty 则有$$

$$EY = Ef(X) = \sum_{i=1}^{\infty} f(x_i) P_i$$

(2) 当X是连续型  $r \cdot v$ , pdf为  $P_X(x)$ 

且 
$$\int_{-\infty}^{+\infty} |f(x)| P_X(x) dx < +\infty$$
,则有

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

Theorem2 设Z=f(X,Y),f(x,y)为二元连续函数。

(1) 当(X,Y)为二维离散型 
$$r \cdot v$$
 ,分布列为  $P_{ij} = P(X = x_i, Y = y_i)$   $i, j = 1, 2, \cdots$  且当  $\sum_{i,j=1}^{\infty} |f(x_i, y_i)| P_{ij} < +\infty$  时,则有  $EZ = Ef(X,Y) = \sum_{i,j=1}^{\infty} f(x_i, y_i) P_{ij}$ 

(2) 当(x,y)为二维连续型  $r \cdot v$ ,其pdf为 P(x,y)且当

则有:  $\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} |f(x,y)| P(x,y) dxdy < +\infty$ 

$$EZ = Ef(x,y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) P(x,y) dx dy$$
  
特别若  $f(X,Y) = X$  or  $Y$ , 则有:

$$EX = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xp(x,y) dx dy = \int_{-\infty}^{+\infty} xP_X(x) dx$$

$$EY = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} yp(x, y) dx dy = \int_{-\infty}^{+\infty} yP_Y(y) dy$$

例9 己知 
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
 求 
$$E \mid X - \mu \mid, Ea^{X} (a > 0)$$

解: 由Th5.1知

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

$$=\int_{-\infty}^{\infty} \sigma |v| \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{\frac{v^2}{2}} dv$$

$$= 2\sigma \int_0^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{v^2}{2}} d\frac{v^2}{2}$$

$$= 2\sigma \frac{-e^{-\frac{v^2}{2}}}{\sqrt{2\pi}} \Big|_0^{+\infty} = \sqrt{\frac{2}{\pi}} \sigma$$

$$E |X - \mu| = \sqrt{\frac{2}{\pi}} \sigma$$

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

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} a^{\mu+\sigma v} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{\frac{v^{2}}{2}} dv = a^{\mu} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{\frac{v^{2}}{2} + (\sigma \ln a)v} dv$$

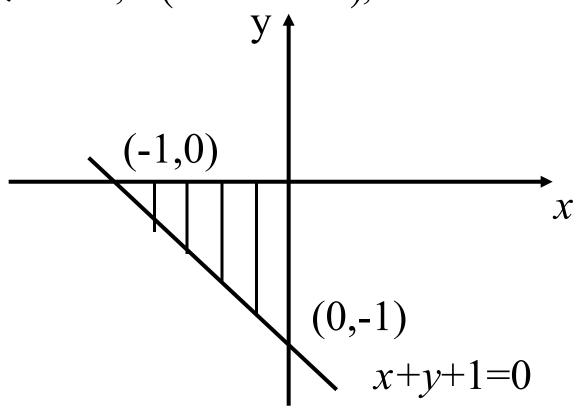
$$= a^{\mu} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{\frac{1}{2} (v^{2} - 2(\sigma \ln a)v + (\sigma \ln a)^{2}) + \frac{1}{2} (\sigma \ln a)^{2}} dv$$

$$= a^{\mu} \cdot e^{\frac{1}{2} (\sigma \ln a)^{2}} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{\frac{1}{2} (v - \sigma \ln a)^{2}} dv$$

$$= a^{\mu} \cdot e^{\frac{1}{2} (\sigma \ln a)^{2}}$$

$$= a^{\mu} \cdot e^{\frac{1}{2} (\sigma \ln a)^{2}}$$

例10 设(X,Y)在区域A上服从二维均匀分布,求 EX, E(-3X+2Y), EXY



解: 由己知  $r \cdot v(X,Y)$  的pdf为

$$P(x,y) = \begin{cases} 2, & (x,y) \in A \\ 0, & \sharp \succeq \end{cases}$$

于是
$$EX = \iint_{A} 2x dx dy = \int_{-1}^{0} dx \int_{-x-1}^{0} 2x dy = -\frac{1}{3}$$

$$E(-3X+2Y) = \int_{-1}^{0} dx \int_{-x-1}^{0} 2(-3x+2y) dy = \frac{1}{12}$$

$$EXY = \int_{-1}^{0} x dx \int_{-x-1}^{0} 2y dy = \frac{1}{12}$$

例11 设X,Y独立同分布  $r,v X \sim U[0,2]$ ,

 $E \max(X,Y), E \min(X,Y)$ 

"." X与Y独立同分布,令其pdf分别为(两种方法)

分别为 
$$P_X(x), P_Y(y)$$

分别为 
$$P_X(x), P_Y(y)$$
  
  $P(x,y) = P_X(x)P_Y(y)$ 

$$= \begin{cases} \frac{1}{4}, 0 < x < 2, 0 < y < 2 \\ 0, & \text{ } \exists \Xi \end{cases}$$

$$\therefore E \max (X, Y)$$

$$= \int_0^2 \int_0^2 \max (x, y) \frac{1}{4} dx dy$$

$$= \frac{1}{4} \int_0^2 \left[ \int_0^x x \, dy + \int_x^2 y \, dy \right] dx$$

$$= \frac{1}{4} \int_0^2 \left( xy \mid_0^x + \frac{1}{2} y^2 \mid_x^2 \right) dx$$

$$= \frac{1}{4} \int_0^2 \left( x^2 + 2 - \frac{1}{2} x^2 \right) dx$$

$$= \frac{1}{4} \int_0^2 \left( \frac{1}{2} x^2 + 2 \right) dx$$

$$= \frac{1}{4} \left( \frac{1}{6} x^3 + 2x \right) \Big|_0^2$$

$$= \frac{1}{4} \left( \frac{8}{6} + 4 \right)$$

$$= \frac{4}{3}$$

$$\exists \mathbb{E} \min(X, Y) = \frac{2}{3}$$

另一种方法:分布函数法及利用公式。

数学期望的性质(假设等式两边数学期望 存在)

- (1)EC=C C为常数
- (2)E(CX)=CEX, C为常数

(3)E(X<sub>1</sub> +X<sub>2</sub>+...+X<sub>n</sub>)= 
$$\sum_{i=1}^{n} EX_{i}$$

(4) 若X<sub>1</sub>,...,X<sub>n</sub> 相互独立,则有:

$$E(X_1, \dots X_n) = EX_1 EX_2 \dots EX_n$$
poof時

例11.X~B(n,p),求X的数学期望EX

解: 令 $X_i$ 表示第i次贝努里E成功次数  $(i=\overline{1,n})$ 

$$X = \sum_{i=1}^{n} X_i$$
  $EX_i = 0 \times (1-p) + 1 \times p = p$ 

$$EX = \sum_{i=1}^{n} EX_{i} = np$$

 例12.r个人在楼的底层进入电梯,楼上有 n层,每个乘客在任一层下电梯概率是相 同的。若到某层无乘客下,电梯不停, 求直到乘客都下完时电梯停车次数X的数 学期望!

解:设X<sub>i</sub>表示在第i层电梯停车次数

$$X_i = \begin{cases} 0, 第i 层 无人下 \\ 1, 第i 层 至少有一个下 \end{cases}$$

易得: 
$$X = \sum_{i=1}^{n} X_i$$
 且  $EX = \sum_{i=1}^{n} X_i$ 

$$\forall i = \overline{1,n}$$
 $\Diamond A_i^j$   $(j = 1,2,...,r)$  表示第j人在第i层下事件。
$$(X_i = 1) = A_i^1 \bigcup A_i^2 \bigcup \cdots \bigcup A_i^r$$

$$A_i^1, \cdots, A_i^r 相互独立。$$

$$(X_i = 0) = \overline{A_i^1} \overline{A_i^2} \cdots \overline{A_i^r} \quad \text{于是有:}$$

$$(X_i = 0) = \overline{A_i^1} \overline{A_i^2} \cdots \overline{A_i^r}$$
 于是有:

## Remark:

r = 10, n = 10, EX = 6.5 与经验相符合。

例13.将n只球(编号1,2,...,n)随机地放进n 只盒子中去,一只盒放一只球,将一只球 放入与球同号的盒子中算一个配对,记X 表示配对个数。求EX 解:设 $X_i$ 表示第i个盒子与第i个球配对的个数(i=1,2,...,n)

$$X_i = \begin{cases} 1, & \text{第}i \land \text{盒子与第}i \land \text{球配对} \\ 0, & \text{第}i \land \text{盒子与第}i \land \text{球不配对} \end{cases}$$

$X_i$	0	1
P	$1-\frac{1}{-}$	1_
	n	n

$$EX_{i} = 0 \times (1 - \frac{1}{n}) + 1 \times \frac{1}{n} = \frac{1}{n}, (i = 1, 2, \dots, n)$$

$$X = \sum_{i=1}^{n} X_{i},$$

$$EX = \sum_{i=1}^{n} EX_{i}$$

$$= n \times \frac{1}{n}$$

$$= 1$$

例14.设在国际市场上每年对我国某种 出口商品的需求量是r.vX X~[J[2000,4000] 又设每售出这种商品一吨, 可为国家挣得 外汇3万元,但假如销售不出而囤积于仓库, 则每吨需浪费保养费一万元,问需组织多 少货源,才能使国家收益最大。(平均收 益最大)

解: 令v为预备组织货源量

$$y \in [2000,4000]$$

z表示国家收益(万元),则由题设知:

$$Z = f(X) = \begin{cases} 3y, & \exists X \ge y \text{时} \\ 3X - (y - X), & \exists X < y \text{时} \end{cases}$$

下面求EZ,并求使EZ达到最大值

$$EZ = \int_{-\infty}^{+\infty} f(X) P_X(X) dx$$

$$= \int_{2000}^{y} \left[ 3x - (y - x) \right] \frac{1}{2000} dx$$

$$+ \int_{y}^{4000} 3y \cdot \frac{1}{2000} dx$$

$$= -\frac{1}{1000} \left[ y^2 - 7000y + 4 \times 10^6 \right]$$

$$= -\frac{1}{1000} \left[ (y - 3500)^2 - \left( 3500^2 - 4 \times 10^6 \right) \right]$$

故当y=3500时,EZ达到最大值8250,因此组织3500吨此种商品是最佳决策!

Note: 此题条件可改为更一般化条件!  $r \cdot v X$ 的 $d \cdot f F(x)$ ,p d f p(x),  $p(x) A E[0,+\infty]$ 上连续, x < 0时p(x) = 0; 每售出一吨,挣a美元;

积压一吨,损失b美元,为获取最大期望收益,组织货源量s满足:

$$P(X \le S) = \frac{a}{a+b}$$

$$P(X > S) = \frac{b}{a+b}$$

补充3个例子

例15设 X与Y独立同分布, $X \sim U(0,2), Z = |X-Y|, 求EZ$ 

例16设

X与Y独立同分布, $X \sim N(0,1)$ , $M = \max(X,Y)$ , $N = \min(X,Y)$ ,求EM和EN

例17独立和极坐标变换例子。

§ 5.2 方差

• 例1 甲乙二人对同一物理量测量得到如下数据:

	X	99.9	100	100.1	
	P	1/3	1/3	1/3	
	$X_{Z}$	90	100	110	
	P	1/3	1/3	1/3	
$EX_{\parallel}=EX_{\perp}=100$					

但直观而言,甲测量E比较好,因为 测量值偏离数学期望较小。这实际要求我们考 察  $r \cdot vX$  所有可能值与EX偏差大小程度。工程 上,考察E精度,技术稳定性,金融风险等! 自然想法:偏差大小程度用E[X-EX],但带着 绝对值符号不利于运算。人们常采用E(X-EX)2 表征 $r \cdot vX$  与 EX的平均偏差程度,称之为方 差。

但基于实际需要,还有其它表述偏差程度的方法,如哈工大黄牌警告中筛选法! (个体偏差程度)

定义:设X是一个 $r\cdot v$ ,若 $E(X-EX)^2$ 存在,则称 $E(X-EX)^2$ 是 $r\cdot vX$  的方差。记作DX或D(X)。

同时称  $\sqrt{DX}$  为  $r \cdot vX$  的标准差或均方

差,记作 $\sigma_X = \sqrt{DX}$  ( $\sigma_X$ 与X具有相同的量纲!) 由§5·1,Th5·1 $f(X) = (X - EX)^2$ 为连续函数 (设Th5-1条件满足)

(1) 离散型  $r \cdot vX$ :

$$DX = \sum_{i=1}^{\infty} (X_i - EX)^2 P_i, \{P_i\}$$
为 $r.vX$ 的分布列。

(2) 连续型  $r \cdot vX$ :

$$DX = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - EX)^2 P_X(x) dx$$

方差具有下列性质: (假设等式两边方差 存在)

- (1) DC=0, C为常数
- (2) D(CX)=C2DX,C为常数
- (3)  $DX = EX^2 (EX)^2$

(4) 若  $X_1, \dots, X_n$ 相互独立,则

$$D(X_1,+\cdots,X_n) = \sum_{i=1}^n DX_i$$

 $(n \uparrow r \cdot vX_1, \dots, X_n$ 独立  $\Leftrightarrow \forall \forall x_1, \dots, x_n \in R$  有:

$$F_{X_1\cdots X_n}(x_1,\cdots,x_n) = \prod_{i=1}^n F_{X_i}(x_i)$$

- (4) 之条件可减弱为  $X_1, \dots, X_n$ 两两相互独立。)
- (5) DX=0  $\Leftrightarrow r \cdot vX$  取某一常数值a的概率为1,即

$$P(X=a)=1$$

Proof:

$$D(X_1 + X_2) = E[(X_1 + X_2) - E(X_1 + X_2)]^2$$

$$= E[(X_1 - EX_1) + (X_2 - EX_2)]^2$$

$$= DX_1 + DX_2 + 2E(X_1 - EX_1)(X_2 - EX_2)$$
由己知  $r \cdot vX_1, X_2$ 独立,故由数学期望性质:

$$E(X_{1} - EX_{1})(X_{2} - EX_{2})$$

$$= EX_{1}X_{2} - EX_{2}EX_{1} - EX_{1}EX_{2} + EX_{1}EX_{2}$$

$$= EX_{1}X_{2} - EX_{1}EX_{2} = 0$$

$$\therefore D(X_1 + X_2) = DX_1 + DX_2$$

利用性质(4),求  $r \cdot vX$ 的方差:

例1  $X \sim U[a,b]$ ,求DZ

解: EX = (a+b)/2,而

$$EX^{2} = \int_{a}^{b} x^{2} \frac{dx}{b-a} = \frac{1}{b-a} \times \frac{1}{3} x^{3} \Big|_{a}^{b} = \frac{a^{2} + ab + b^{2}}{3}$$

$$DX = EX^{2} - (EX)^{2} = \frac{a^{2} + ab + b^{2}}{3} - (\frac{a+b}{2})^{2} = \frac{(b-a)^{2}}{12}$$

注记: 若X仅在 [a,b]内取值且方差 DX 存在,则有:

$$DX \leq \frac{(b-a)^2}{4}$$

• 例2 
$$X \sim E(\lambda)$$
, 求 $DX$ 

$$EX = 1 / \lambda , \overline{m}$$

$$EX^{2} = \int_{-\infty}^{0} 0x^{2} dx + \int_{0}^{+\infty} x^{2} \lambda e^{-\lambda x} dx = -\int_{0}^{+\infty} x^{2} de^{-\lambda x}$$

$$= -x^{2} e^{-\lambda x} \Big|_{0}^{+\infty} + \int_{0}^{+\infty} 2x e^{-\lambda x} dx = \frac{2}{\lambda} \int_{0}^{+\infty} x \lambda e^{-\lambda x} dx$$

$$= \frac{2}{\lambda} \times \frac{1}{\lambda} = \frac{2}{\lambda^{2}}$$
故  $DX = \frac{2}{\lambda^{2}} - \left(\frac{1}{\lambda}\right)^{2} = \frac{1}{\lambda^{2}}$ 

• 例3  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,求DX

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

$$\Rightarrow \frac{x-\mu}{\sigma} = t$$
,则得

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

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

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

• 例4  $X \sim (0,1)$ ,求DX

解: 
$$EX = 0 \times q + 1 \times p = p$$

$$EX^{2} = 0^{2} \times q + 1^{2} \times p = p$$

$$DX = p - p^{2} = p(1 - p) = pq$$

$$p + q = 1$$

• 
$$\mathfrak{P} = \mathfrak{I}_{i=1}^n X \sim B(n,p) \mathfrak{R} DX(npq)$$
  $X = \sum_{i=1}^n X_i$ 

Xi	0	1
$\overline{P}$	$\overline{q}$	p

$$q = 1 - p;$$

$$DX_i = pq, i = 1, 2, \dots, n$$

显然,X可用 $X_i$ ( $i = 1, 2, \dots, n$ )表示如下:

$$X = \sum_{i=1}^{n} X_{i}$$

由于 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 相互独立,故由方差性质 (iii),得

$$DX = \sum_{i=1}^{n} DX_{i} = npq$$

• 例6 
$$X \sim P(\lambda)$$
 求 $DX$ 

解: 
$$EX = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = \lambda$$

$$EX^{2} = \sum_{k=0}^{\infty} k^{2} \frac{\lambda^{k}}{k!} e^{-\lambda}$$

$$=\sum_{k=0}^{\infty} (k^2 - k) \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} + \sum_{k=0}^{\infty} k \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

$$= \sum_{k=0}^{\infty} k(k-1) \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} + \lambda e^{-\lambda} \sum_{k-1=0}^{\infty} \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!}$$

$$= \sum_{k=0}^{\infty} k(k-1) \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} + \lambda$$

$$= \lambda^2 \sum_{k-2=0}^{\infty} \frac{\lambda^{k-2}}{(k-2)!} e^{-\lambda} + \lambda$$

$$= \lambda^2 + \lambda$$

$$DX = EX^2 - (EX)^2 = \lambda$$

## § 5.3 协方差和相关系数

引子:对于二维 $r \cdot v(X,Y)$ ,我们在第四章已经讨论了如下事实:

- (1)  $r \cdot vX, Y$  相互独立关系;
- (2)二维  $r \cdot v(X,Y)$  函数分布(函数关系),而相互独立是一种重要而基本关系,下面我们能找到一种刻划两个不独立 $r \cdot vX,Y$ 的数字特征!

原命题: 若  $r \cdot vX, Y$  相互独立,则有:

$$E(X - EX)(Y - EY) = EXY - EXEY = 0$$

(方差性质(4))

其逆否命题: 若

$$E(X - EX)(Y - EY) \neq 0$$

则  $r \cdot vX, Y$  不相互独立,这一结论说明:

$$E(X-EX)(Y-EY)$$
 数字特征刻划了

 $r \cdot vX, Y$ 是不相互独立的一种依赖关系, 它是二维  $r \cdot v(X,Y)$  的一个重要数字特征, 利用它可以引入  $r \cdot vX, Y$  线性相关系数数 字特征,刻划  $r \cdot vX, Y$  一种特殊随机相依 关系——  $r \cdot vX, Y$  线性相关程度一类重要 数字特征!

定义:设(X,Y)为二维  $r \cdot v$ ,若

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

存在,则称之为  $r \cdot vX$ 与Y的协方差,记作 cov(X,Y)

由定义直接得到:

$$D(X+Y) = DX + DY + 2\operatorname{cov}(X,Y)$$

$$\operatorname{cov}(X,Y) = EXY - EXEY$$

## 协方差性质:

$$(1) \quad \operatorname{cov}(X,Y) = \operatorname{cov}(Y,X)$$

(2) 
$$\operatorname{cov}(aX,bY) = ab\operatorname{cov}(X,Y)$$

(3) 
$$\operatorname{cov}(X_1 + X_2, Y) = \operatorname{cov}(X_1, Y) + \operatorname{cov}(X_2, Y)$$

Proof:(1).cov
$$(X,Y) = E(X - EX)(EY - EY)$$
  

$$= E(Y - EY)(X - EX) = \text{cov}(Y,X)$$

$$(2).\text{cov}(aX,bY) = E(aX - EaX)(bY - EbY)$$

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

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

(3).cov
$$(X_1 + X_2, Y) = E(X_1 + X_2 - E(X_1 + X_2))(Y - EY)$$
  
= $E(X_1 - EX_1 + X_2 - EX_2)(Y - EY)$ 

 $=\operatorname{cov}(X_1,Y)+\operatorname{cov}(X_2,Y)$ 

定义2 设(X,Y)为二维的 $r\cdot v$ ,若cov(X,Y)存在,且 DX > 0,DY > 0,则称

$$cov(X,Y)/\sqrt{DX}\sqrt{DY}$$

为  $r \cdot vX$ 与Y的(线性)相关系数,记为 $\rho$ 

定义3 若  $r \cdot vX$ 与Y的相关系数  $\rho = 0$ ,则称 X与Y 不相关。

关于相关系数的二个结论:

Theorem1 设  $\rho$  为 r.vX与Y 的相关系数(线性相关系数),则有:

$$(1) \mid \rho \mid \leq 1$$

(2) |  $\rho$  |=1  $\Leftrightarrow P(Y=bX+a)=1,a,b$ 为二常数。

Proof:(1) 
$$\forall t \in R$$
有(线性关系入手)
$$0 \le D(Y - tX) = E[(Y - tX) - E(Y - tX)]^{2}$$

$$= DY - 2t \operatorname{cov}(X, Y) + t^{2} DX(DX, DY > 0)$$

$$= DX \left( t^2 - 2t \frac{\text{cov}(X,Y)}{DX} + \left( \frac{\text{cov}(X,Y)}{DX} \right)^2 \right)$$
$$+ DY - \frac{\text{cov}^2(X,Y)}{DX}$$

$$= DX \left(t - \frac{\operatorname{cov}(X, Y)}{DX}\right)^{2} + DY \left(1 - \frac{\operatorname{cov}^{2}(X, Y)}{DXDY}\right)$$

当
$$t = \frac{\text{cov}(X,Y)}{DX}$$
  $= b$ 时,  $D(Y-bX)$ 最小.
$$D(Y-bX) = DY(1-\rho^2) \ge 0$$
又  $DY > 0, D(Y-bX) \ge 1$ 

$$1 - \rho^2 \ge 0 \Leftrightarrow |\rho| \le 1$$

(2) 若

$$|\rho|=1\Leftrightarrow D(Y-bX)=0\Leftrightarrow \exists$$
常数*a*  $P(Y-bX=a)=1\Leftrightarrow P(Y=a+bX)=1,$  其中 $a,b$ 均为常数.

Remark:

(1) 当 
$$|\rho|=1$$
时 $P(Y=a+bX)=1$ 即  $r \cdot vY$ 与 $X$ 之间存在线性关系事件的概率为1;

(2) 由Th1证明过程: |ρ|愈接近于1,

D(Y-bX)愈接近于0,即  $r \cdot vX$ 与Y

具有线性关系的可能性愈大(或

 $r \cdot vX$  与Y愈近似地有线性关系),于是 $\rho$ 刻 划了 $r \cdot vX$  ,Y之间线性关系程度的一个数字特征!

Theorem2  $r \cdot vX, Y$  不相关与下面的每

## 一条件等价

$$(1) \quad \operatorname{cov}(X,Y) = 0$$

$$(2) D(X+Y) = DX + DY$$

$$(3)$$
  $EXY = EXEY$ 

Proof:  $r \cdot vX, Y$  不相关,

$$\rho = 0 \Leftrightarrow \text{cov}(X, Y) = 0$$
$$\Leftrightarrow D(X + Y) = DX + DY$$
$$\Leftrightarrow EXY = EXEY$$

Question:  $r \cdot vX$ , Y独立与  $r \cdot vX$ , Y 不相关 之间关系如何?

$$(\sqrt{DX}, \sqrt{DY} > 0)$$

 $r \cdot vX, Y$ 独立  $\Rightarrow EXY = EXEY \Leftrightarrow r \cdot vX, Y$ 

不相关,但是

 $r \cdot vX, Y$ 不相关  $\Rightarrow r \cdot vX, Y$ 相互独立.

Theorem: 设F,G为一维分布,其方差非零有限,则存在一对  $r \cdot vX$ ,Y 满足

- (1) X, Y的分布函数分别为F, G;
- (2) *X, Y*不独立;
- $(3) \rho = 0$
- 三条件成立的充要条件是: F、G中至少有一个不是两点分布。

陈希孺(应用概率统计)

例1 设  $X \sim N(0,1), Y = X^2$  求X, Y相关系数。

解: 因

故  $X \sim N(0,1), \quad EX = 0$   $COV(X,Y) = EX^3 - EXEY = EX^3$   $= \int_{-\infty}^{+\infty} x^3 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx$  = 0

$$\overrightarrow{IM} DX = 1 \qquad DY = EX^4 - (EX^2)^2$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} x^4 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx - 1$$

$$= 3 - 1$$

$$= 2 > 0$$

故DX,DY>0, $r\cdot vX,Y$ 不相关。

但是  $r \cdot vX, Y$  不相互独立。

(因  $Y = X^2$  是  $r \cdot vX$  函数非线性函数)

取
$$x=2, y=4$$

$$F(2,4) = P(X \le 2, Y \le 4) = P(X \le 2, -2 \le X \le 2)$$

$$= P(-2 \le X \le 2) = 2\Phi(2) - 1$$

$$\neq P(X \le 2)P(-2 \le X \le 2)$$

$$= [\Phi(2)](2\Phi(2) - 1)$$
即 $F(2,4) \neq F_{Y}(2)F_{Y}(4), \quad r \cdot vX, Y$ 不独立.

例2 设 
$$(X,Y) \sim N(\mu_1, \sigma_1^2; \mu_2, \sigma_2^2; \rho)$$
  
求  $r \cdot vX, Y$ 相关系数 $\rho$  。  
解:  $cov(X,Y) = E(X - EX)(Y - EY)$   

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu_1)(y - \mu_2) \rho(x, y) dx dy$$

$$= \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu_1)(x - \mu_2)$$

$$\exp\left\{-\frac{1}{2(1-\rho^{2})}\right\}$$

$$\left[\frac{(x-\mu_{1})^{2}}{\sigma_{1}^{2}} - 2\rho \frac{(x-\mu_{1})(y-\mu_{2})}{\sigma_{1}\sigma_{2}} + \frac{(y-\mu_{2})^{2}}{\sigma_{2}^{2}}\right]\right\} dxdy$$

$$u = \frac{1}{\sqrt{1-\rho^{2}}} \left(\frac{x-\mu_{1}}{\sigma_{1}} - \rho \frac{y-\mu_{2}}{\sigma_{2}}\right)$$

$$v = \frac{y - \mu_2}{\sigma_2}$$

$$\frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1 - \rho^2}} \int \int (x - \mu_1)(x - \mu_2)$$

$$e^{\left\{-\frac{1}{2(1 - \rho^2)} \left(\frac{x - \mu_1}{\sigma_1} \frac{y - \mu_2}{\sigma_2}\right)^2 - \frac{1}{2} \left(\frac{y - \mu_2}{\sigma_2}\right)^2\right\} dx dy}$$

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

于是二维正态变量的pdf p(x,y)参数的概论 意义全部弄清。 Remark: 若  $(X,Y) \sim N(\mu_1,\sigma_1^2;\mu_2,\sigma_2^2;\rho)$ 

则  $r \cdot vX, Y$  相互独立  $\Leftrightarrow \rho = 0$ ,对于二 维正态变量(X,Y)而言,  $r \cdot vX, Y$ 不相关

- $\Leftrightarrow r \cdot vX, Y$ 相互独立!
- (一个应用的例子及反例(E45))
- 一般: X,Y独立推不出X,Y不相关(反例)

例3 设 $X_1, X_2, X_3$ 为两两不相关的 $r \cdot v$ 各有数学期望0及方差1,则  $X_1 + X_2$ 与 $X_2 + X_3$ 的相关系数  $\rho = ?$ 

解: 因为  $D(X_1 + X_2) = DX_1 + DX_2 + 2\operatorname{cov}(X_1, X_2) = 2$   $D(X_2 + X_3) = DX_2 + DX_3 = 2(X_2 - X_3 - X_4)$ 

$$cov(X_1, X_2) = E(X_1 - EX_1)(X_2 - EX_2)$$

$$= EX_1X_2 - EX_1EX_2 = 0$$

$$cov(X_2, X_3) = E(X_2 - EX_2)(X_3 - EX_3)$$

$$= EX_2X_3 - EX_2EX_3 = 0$$

$$cov(X_1 + X_2, X_2 + X_3) = E(X_1 + X_2)(X_2 + X_3)$$

$$= EX_1X_2 + EX_1X_3 + EX_2^2 + EX_2X_3$$

$$= EX_2^2 = DX_2 = 1$$

$$# Q = \frac{cov(X_1 + X_2, X_2 + X_3)}{cov(X_1 + X_2, X_2 + X_3)}$$

故
$$\rho = \frac{\text{cov}(X_1 + X_2, X_2 + X_3)}{\sqrt{DX_1 + DX_2}\sqrt{D(X_2 + X_3)}}$$

$$= \frac{1}{(\sqrt{2})^2} = \frac{1}{2}$$
Remark:

$$X_1 - X_2 与 X_2 - X_3$$
相关系数 $\rho = -\frac{1}{2}$ 

例4 设 
$$X \sim B(n,p)$$
且 $p = \frac{2}{3}, DX = \frac{4}{3}, 求EX$ 

解: 由题设

$$npq = DX = \frac{4}{3} = np \left(1 - \frac{2}{3}\right)$$
  
故  $np = 4$   
故  $EX = 4$ 

or 
$$\begin{cases} p = \frac{2}{3} \\ n = 6 \end{cases}$$
故  $X \sim B \left( 6, \frac{2}{3} \right)$ 

$$EX = np = 6 \times \frac{2}{3} = 4$$

例5 设 
$$X \sim N(3,\sigma^2)$$
且  $P(X > 6) = 0.4$ ,则

$$P(0 < X < 3) = ?$$

P(0 < X < 3) = ? (数形结合与标准化的思想方法)

解: 由题设 
$$X \sim N(3, \sigma^2)$$

$$P(X > 6) = 1 - \Phi\left(\frac{6-3}{\sigma}\right) = 0.4$$

$$\Phi \left( \frac{3}{\sigma} \right) = 0.6$$

$$\overrightarrow{m} \quad P(0 < X < 3) = \Phi\left(\frac{3-3}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{0-3}{\sigma}\right)$$

$$= \frac{1}{2} - \left(1 - \Phi\left(\frac{3}{\sigma}\right)\right)$$

$$= \Phi\left(\frac{3}{\sigma}\right) - \frac{1}{2}$$

$$= 0.6 - 0.5$$

$$= 0.1$$

例6 设  $X_1, \dots, X_n$ 为相互独立且具有同分布的  $r \cdot v$ ,方差有限,记  $\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$  试证明  $X_i - \overline{X} = \overline{X} = \overline{X} = \overline{X} = \overline{X}$  的相关系数  $i \neq j$ .

Proof: (1) 
$$D(X_i - \overline{X}) = E(X_i - \overline{X})^2$$
  

$$= E(X_i - \mu + \mu - \overline{X})^2$$

$$= \frac{n-1}{n}\sigma^2$$

$$=\sigma^{2} + E(\mu - \overline{X})^{2} + 2E(X_{i} - \mu)(\mu - \overline{X})$$

$$=\sigma^{2} + \frac{1}{n^{2}}n\sigma^{2} - \frac{2}{n}\sigma^{2} = (1 - \frac{1}{n})\sigma^{2}$$

$$EX_{i} = \mu, DX_{i} = \sigma^{2},$$

$$D\overline{X} = \frac{1}{n^{2}}D\left(\sum_{i=1}^{n}X_{i}\right) = \frac{1}{n}\sigma^{2} > 0$$

$$\overrightarrow{\text{mi}}\operatorname{cov}\left(X_{i} - \overline{X}, \overline{X}\right) = E(X_{i} - \overline{X})(\overline{X} - \mu)$$

$$= E(X_{i} - \mu + \mu - \overline{X})(\overline{X} - \mu)$$

$$= E(X_{i} - \mu)(\overline{X} - \mu) - E(\overline{X} - \mu)^{2}$$

$$= \frac{1}{n}E(X_{i} - \mu)\left(\sum_{j=1}^{n}(X_{j} - \mu)\right) - \frac{1}{n^{2}}E\left[\sum_{i=1}^{n}(X_{i} - \mu)\right]^{2}$$

$$= \frac{1}{n}\sigma^{2} - \frac{1}{n^{2}}\left[n\sigma^{2}\right] = 0$$
故  $r \cdot vX_{i} - \overline{X} = \overline{X}$ 木相关.

(2) 求  $X_i - \overline{X} = X_j - \overline{X}$  之间相关系数。

$$D(X_{i} - \overline{X}) = D(X_{j} - \overline{X}) = \frac{n-1}{n}\sigma^{2}$$

$$cov(X_{i} - \overline{X}, X_{j} - \overline{X})$$

$$= E(X_{i} - \mu + \mu - \overline{X})(X_{j} - \mu + \mu - \overline{X})$$

$$= E(X_{i} - \mu)(\mu - \overline{X}) + E(X_{i} - \mu)(\mu - \overline{X})$$

$$+ E(\mu - \overline{X})^{2}$$

$$= \frac{1}{n} E(X_i - \mu) \left( \sum_{j=1}^n (\mu - X_i) \right) + \frac{1}{n} E(X_j - \mu)$$

$$\left( \sum_{i=1}^n (\mu - X_i) \right) + \frac{1}{n^2} E\left( \sum_{i=1}^n (X_i - \mu) \right)^2$$

$$= -\frac{2}{n} \sigma^2 + \frac{1}{n^2} \left[ n \sigma^2 \right]$$

$$= -\frac{1}{n} \sigma^2$$

$$\rho = \frac{\text{cov}(X_i - \overline{X}, X_j - \overline{X})}{\sqrt{D(X_i - \overline{X})}\sqrt{D(X_j - \overline{X})}}$$

$$= \frac{-\frac{1}{\sigma^2}}{\frac{n-1}{n}\sigma^2}$$
$$= -\frac{1}{n-1}$$

例7 设 $r \cdot vX$ 与Y 都取两个数值,则当X与Y 不相关,X与Y必独立。

Proof: 由题设我们只须令·vX,Y 不妨均取0,1值,欲证  $r\cdot vX$ ,Y独立,只须证:

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

$$P(X=1,Y=0)=P(X=1)P(Y=0)$$
 (2)

$$P(X=0,Y=1)=P(X=0)P(Y=1)$$
 (3)  
 $P(X=0,Y=0)=P(X=0)P(Y=0)$  (4)  
 $Y=1$  为事件A (V=1) 为事件B

若令(X=1)为事件A, (Y=1)为事件B,则(1)—(4)可变化为

$$(1)' - (4)'$$

$$(1)' P(AB) = P(A)P(B)$$

$$(2)' P(A\overline{B}) = P(A)P(\overline{B})$$

(3)' 
$$P(\overline{A}B) = P(\overline{A})P(B)$$

$$(4)' P(\overline{A}\overline{B}) = P(\overline{A})P(\overline{B})$$

但我们只需证明 P(AB) = P(A)P(B)

因为  $r \cdot vX, Y$  不相关,故有:

$$EXY = EXEY$$

故 
$$EXY = P(X = 1, Y = 1) = P(AB)$$

$$X EX = P(A), EY = P(B)$$

故 
$$P(AB) = P(A)P(B)$$

数学期望的补充性质(假设数学期望存 在)

- (1) 若  $r \cdot vX$  满足  $X \ge 0$ ,则  $EX \ge 0$

Proof: (1) 设X为离散型  $r \cdot v$ ,其分布列为  $p_i$ ,  $i = 1, 2, \cdots$ 

于是 
$$EX = \sum_{i=1}^{\infty} x_i p_i \ge 0$$
,  $x_i \ge 0$ ,  $i = 1, 2, \cdots$ 

(2) 令 
$$Z=X-Y$$
,由题设  $X \ge Y, X-Y \ge 0$ 

$$EX - EY = E(X - Y) = \sum_{i=1}^{\infty} (x_i - y_j) p_{ij} \ge 0$$

设(X,Y)为二维离散型  $r \cdot v$ 分布列为

$$P_{ij}(i,j=1,2,\cdots)$$

故

$$EX \ge EY$$

例8 设  $r \cdot vX$  仅在 (a,b) 内取值,求证:

$$DX \le \left(\frac{b-a}{2}\right)^2$$

Proof:  $\forall c \in R$ 

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

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

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

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

$$\mathbb{R}C = \frac{a + b}{2}, \mathbb{R}E$$

$$DX = E(X - EX)^{2} \le E\left(X - \frac{a + b}{2}\right)^{2}$$

由题设  $r \cdot vX$  仅在(a,b)内取值,于是有:

$$\left(X - \frac{a+b}{2}\right)^2 \le \left(a - \frac{a+b}{2}\right)^2$$

$$or \qquad \left(X - \frac{a+b}{2}\right)^2 \le \left(b - \frac{a+b}{2}\right)^2$$

亦即 
$$\left( X - \frac{a+b}{2} \right)^2 \le \left( \frac{b-a}{2} \right)^2$$

# 利用数学期望性质:

$$E\left(X - \frac{a+b}{2}\right)^2 \le E\left(\frac{b-a}{2}\right)^2 = \left(\frac{b-a}{2}\right)^2$$

故 
$$E(X - EX)^2 = DX \le \left(\frac{b-a}{2}\right)^2$$

# 利用数学期望性质:

$$E\left(X - \frac{a+b}{2}\right)^2 \le E\left(\frac{b-a}{2}\right)^2 = \left(\frac{b-a}{2}\right)^2$$

故 
$$E(X - EX)^2 = DX \le \left(\frac{b-a}{2}\right)^2$$

例9 设X, Y是相互独立的  $r \cdot v$ , 证明:

$$D(XY) = DXDY + (EX)^2DY + (EY)^2DX$$

(**补充th**: 设X, Y相互独立, f(x), g(x)为连续函数,则f(x)与g(x)亦相互独立。

Proof:  $r \cdot vX$ , Y独立,则 $r \cdot vX^2$ ,  $Y^2$ 亦独立.

$$D(XY) = EX^{2}Y^{2} - E(EX)^{2}(EY)^{2}$$
$$= EX^{2}EY^{2} - (EXEY)^{2}$$

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

$$-(EX)^{2}(EY)^{2}$$

$$= (DX + (EX)^{2})(DY + (EY)^{2})$$

$$-(EX)^{2}(EY)^{2}$$

$$= DXDY + (EX)^{2}DY + (EY)^{2}DX$$

故有

 $D(XY) = DXDY + (EX)^2 DY + (EY)^2 DX$  例 10. 设X,Y 为两个具有有限方差的 $r \cdot v$  试证明不等式

$$E^2(XY) \le EX^2EY^2$$

并证明上式等号成立充要条件: 存在数 a 使 P(aX + Y = 1) = 1

Proof:

$$\forall t \in R \quad E(tX+Y)^2 \ge 0$$

$$= t^2 E X^2 + 2t E X Y + E Y^2$$

$$E X^2 > 0,$$

$$\Delta = 4(E X Y)^2 - 4(E X)^2 (E Y^2) \le 0$$
故
$$E^2(XY) \le E X^2 \cdot E Y^2$$

等式成立

$$\Leftrightarrow E(tX + Y)^{2} = 0 \Leftrightarrow t^{2}EX^{2} + 2tEXY + EY^{2} = 0$$

$$\Leftrightarrow \Delta = 4(EXY)^{2} - 4(EX^{2})(EY^{2}) = 0$$

$$\exists t = -\frac{EXY}{EX^{2}} = a$$

$$\Leftrightarrow$$
 存在  $a = -(EXY)/EX^2$ 

使得 
$$P(aX + Y = 0) = 1$$

# 例11.设X与Y为具有二阶矩的r·v,且设

$$Q(a,b) = E[Y - (a+bX)]^{2}$$

Proof: 
$$E[Y - (a+bX)]^2 = EY^2 - 2aEY - 2bEXY$$

$$+a^2+2abEX+b^2EX^2$$



$$\begin{cases} \frac{2Q}{2a} = 0 \\ \frac{2Q}{2b} = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} a + bEX = EY \\ aEX + bEX^2 = EXY \end{cases}$$

$$\begin{cases} a = EY - bEX \\ b = \frac{\text{cov}(X, Y)}{DX} \end{cases}$$

故

$$\begin{cases} a = EY - \frac{\text{cov}(X, Y)}{DX} EX \\ b = \frac{\text{cov}(X, Y)}{DX} \end{cases}$$

而Qmin(a,b)存在,故取上述a,b使Q(a,b)达最小值期望与方差。

例12 在长为 *l* 的线段上任取两点,求两点间的距离的数学期望与方差。

解:设X,Y分别表示两点坐标。(线段左端为原点,右端坐标为Q)

由题设, $r \cdot v X, Y$ ,独立同分布, $X \sim \bigcup (0, l)$  两点距离为:

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

$$= \int_{0}^{l} \int_{0}^{l} |x-y| \frac{1}{l^{2}} dx dy$$

$$= \int_0^l dx \left[ \int_0^x (x - y) \frac{1}{l^2} dy + \int_x^l (y - x) \frac{1}{l^2} dy \right]$$

$$= \frac{1}{l^2} \int_0^l \left| (xy - \frac{1}{2}y^2) \right|_0^x + (\frac{1}{2}y^2 - xy) \Big|_x^l dx$$

$$= \frac{1}{l^2} \int_0^l \left( \frac{1}{3} x^3 - lx + \frac{1}{2} l^2 \right) dx = \frac{l}{3}$$

$$E|X-Y|^2 = \int_0^l \int_0^l \frac{1}{l^2} (x-y)^2 dx dy = \frac{l^2}{6}$$

$$D(|X-Y|) = E|X-Y|^2 - (E|X-Y|)^2$$

$$= \frac{l^2}{6} - \frac{l^2}{9} = \frac{l^2}{18}$$

另两种方法(分布函数法和公式法) 例13补充例子

- (1)两个独立正态随机变量差的绝对值的期望与方差的计算; E32
- (2)两个独立正态随机变量极大极小随机变数的期望与方差的计算; E33',E33
- (3)利用随机变数的函数的独立性相关计算; E29

# 例14补充例子

- (4) 交叉随机变数的期望; E39
- (5) 与二维正态随机向量相关计算的例子; E45

### 例15补充例子

- (6)超几何分布的期望和方差的计算; E14
  - (7) 几何分布的期望和方差的计算。E5