

# 第四章

## 随机变量的数字特征

# 概率论

离散型随机变量

分布律

分布函数

连续型随机变量

概率密度

分布函数

全面的描述

片面

某高中的高考成绩：  
最高分、平均分、方差

随机变量的数字特征

# 第一节 数学期望

---

一、数学期望的概念

二、数学期望的性质

三、随机变量函数的数学期望

四、小结

# 一、数学期望的概念

---

## 引例1 分赌本问题(产生背景)

$A, B$  两人赌技相同, 各出赌金100元, 并约定先胜三局者为胜, 取得全部 200 元. 由于出现意外情况, 在  $A$  胜 2 局  $B$  胜1 局时, 不得不终止赌博, 如果要分赌金, 该如何分配才算公平?

分析 假设继续赌,则结果有以下3种情况:

1.  $A$



$A$ 胜 $B$ 负

2.  $B A$



$A$ 胜 $B$ 负

3.  $B B$



$B$ 胜 $A$ 负

$A$  应获得赌金的  $\frac{3}{4}$ , 而  $B$  只能获得赌金的  $\frac{1}{4}$ .

因此,  $A$  能“期望”得到的数目应为

$$200 \times \frac{3}{4} + 0 \times \frac{1}{4} = 150(\text{元}),$$

而  $B$  能“期望”得到的数目, 则为

$$200 \times \frac{1}{4} + 0 \times \frac{3}{4} = 50(\text{元}).$$

若设随机变量  $X$  为:在  $A$  胜2局 $B$  胜1局的前提下,继续赌下去  $A$  最终所得的赌金.

则 $X$  所取可能值为:                      **200**                      **0**

其概率分别为:                       $\frac{3}{4}$                        $\frac{1}{4}$

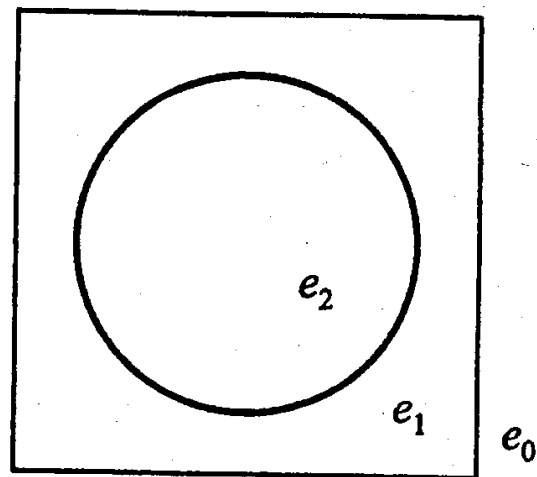
因而 $A$ 期望所得的赌金即为 $X$ 的 “**期望**” 值,

等于                       $200 \times \frac{3}{4} + 0 \times \frac{1}{4} = 150(\text{元}).$

即为                       $X$  的可能值与其概率之积的累加.

数学期望（随机变量的期望值）  
例子：射手练习射击的得分期望

- 靶被分为三个区域（如图）：
  - 落入区域  $e_2$ ：得 2 分
  - 落入区域  $e_1$ ：得 1 分
  - 落入区域  $e_0$ ：脱靶，得 0 分
- 定义随机变量  $X$  = 本次射击的得分



随机变量  $X$  的分布为：

$$P\{X = k\} = p_k, \quad k = 0, 1, 2$$

得分	次数
0 分	$a_0$ 次
1 分	$a_1$ 次
2 分	$a_2$ 次

$$\frac{a_0 \times 0 + a_1 \times 1 + a_2 \times 2}{N} = \sum_{k=0}^2 k \frac{a_k}{N}$$

当射击次数  $N$  很大时： $\frac{a_k}{N} \rightarrow p_k$

随机变量  $X$  的数学期望  
（或均值）定义为：

$$E(X) = \sum_{k=0}^2 k p_k$$



## 1. 离散型随机变量的数学期望

**定义** 设离散型随机变量  $X$  的分布律为

$$P\{X = x_k\} = p_k, \quad k = 1, 2, \dots.$$

若级数  $\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$  绝对收敛, 则称级数  $\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$

为随机变量  $X$  的数学期望, 记为  $E(X)$ . 即

$$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k.$$

## 关于定义的几点说明

(1)  $E(X)$  是一个实数,而非变量,它是一种加权平均,与一般的平均值不同,它从本质上体现了随机变量  $X$  取可能值的真正的平均值,也称均值.

(2) 级数的绝对收敛性保证了级数的和不随级数各项次序的改变而改变,之所以这样要求是因为数学期望是反映随机变量  $X$  取可能值的平均值,它不应随可能值的排列次序而改变.

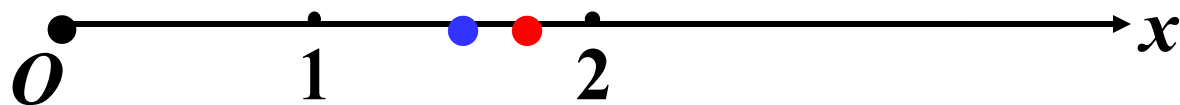
(3) 随机变量的数学期望与一般变量的算术平均值不同.

假设

$X$	1	2
$p$	0.02	0.98

随机变量  $x$  的算术平均值为  $\frac{1+2}{2} = 1.5,$

$$E(X) = 1 \times 0.02 + 2 \times 0.98 = 1.98.$$



它从本质上体现了随机变量  $x$  取可能值的平均值.

当随机变量  $x$  取各个可能值是等概率分布时,  $x$  的期望值与算术平均值相等.

实例1 谁的技术比较好?



甲、乙两个射手,他们射击的分布律分别为

甲射手

击中环数	8	9	10
概率	0.3	0.1	0.6

乙射手

击中环数	8	9	10
概率	0.2	0.5	0.3

试问哪个射手技术较好?

解 设甲、乙射手击中的环数分别为  $X_1, X_2$  .

$$E(X_1) = 8 \times 0.3 + 9 \times 0.1 + 10 \times 0.6 = 9.3(\text{环}),$$

$$E(X_2) = 8 \times 0.2 + 9 \times 0.5 + 10 \times 0.3 = 9.1(\text{环}),$$

故甲射手的技术比较好.

## 实例2 发行彩票的创收利润

某一彩票中心发行彩票 10万张, 每张2元. 设头等奖1个, 奖金 1万元, 二等奖2个, 奖金各 5 千元; 三等奖 10个, 奖金各1千元; 四等奖100个, 奖金各100元; 五等奖1000个, 奖金各10 元. 每张彩票的成本费为 0.3 元, 请计算彩票发行单位的创收利润.

解 设每张彩票中奖的数额为随机变量 $X$ , 则

<b><math>X</math></b>	<b>10000</b>	<b>5000</b>	<b>1000</b>	<b>100</b>	<b>10</b>	<b>0</b>
<b><math>p</math></b>	<b><math>1/10^5</math></b>	<b><math>2/10^5</math></b>	<b><math>10/10^5</math></b>	<b><math>100/10^5</math></b>	<b><math>1000/10^5</math></b>	<b><math>p_0</math></b>

每张彩票平均能得到奖金

$$\begin{aligned} E(X) &= 10000 \times \frac{1}{10^5} + 5000 \times \frac{2}{10^5} + \cdots + 0 \times p_0 \\ &= 0.5(\text{元}), \end{aligned}$$

每张彩票平均可赚

$$2 - 0.5 - 0.3 = 1.2(\text{元}),$$

因此彩票发行单位发行 10 万张彩票的创收利润为

$$100000 \times 1.2 = 120000(\text{元}).$$

### 实例3 如何确定投资决策方向?

某人有10万元现金，想投资于某项目，预估成功的机会为 30%，可得利润8万元，失败的机会为70%，将损失 2 万元。若存入银行，同期间的利率为5%，问是否作此项投资？



解 设  $X$  为投资利润，则

$X$	8	-2
$p$	0.3	0.7

$E(X) = 8 \times 0.3 - 2 \times 0.7 = 1(\text{万元})$ , 存入银行的利息:

$10 \times 5\% = 0.5(\text{万元})$ , 故应选择投资.



#### 实例4 商店的销售策略

某商店对某种家用电器的销售采用先使用后付款的方式,记使用寿命为 $X$ (以年计),规定:  
 $X \leq 1$ ,一台付款1500元; $1 < X \leq 2$ ,一台付款2000元;  
 $2 < X \leq 3$ ,一台付款2500元; $X > 3$ ,一台付款3000元.

设寿命  $X$  服从指数分布,概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{10} e^{-x/10}, & x > 0, \\ 0, & x \leq 0. \end{cases}$$

试求该商店一台家用电器收费  $Y$  的数学期望.

解

$$P\{X \leq 1\} = \int_0^1 \frac{1}{10} e^{-x/10} dx = 1 - e^{-0.1} = 0.0952,$$

$$\begin{aligned} P\{1 < X \leq 2\} &= \int_1^2 \frac{1}{10} e^{-x/10} dx \\ &= e^{-0.1} - e^{-0.2} = 0.0861, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P\{2 < X \leq 3\} &= \int_2^3 \frac{1}{10} e^{-x/10} dx \\ &= e^{-0.2} - e^{-0.3} = 0.0779, \end{aligned}$$

$$P\{X > 3\} = \int_3^{+\infty} \frac{1}{10} e^{-x/10} dx$$

$$= e^{-0.3} = 0.7408.$$

因而一台收费  $Y$  的分布律为

$Y$	1500	2000	2500	3000
$p_k$	0.0952	0.0861	0.0779	0.7408

得  $E(Y) = 2732.15$ ,

即平均一台家用电器收费 2732.15 元.

### 实例5 分组验血

在一个人数很多的团体中普查某种疾病,为此要抽验  $N$  个人的血,可以用两种方法进行.

(i) 将每个人的血分别去化验,这就需化验  $N$  次.

(ii) 按  $k$  个人一组进行分组,把从  $k$  个人抽来的血混合在一起进行化验,如果这混合血液呈阴性反应,就说明  $k$  个人的血都呈阴性反应,这样,这  $k$  个人的血就只需验一次.若呈阳性,则再对这  $k$  个人的血液分别进行化验,这样,  $k$  个人的血共最多需化验  $k + 1$  次.

假设每个人化验呈阳性的概率为  $p$ , 且这些人的化验反应是相互独立的. 试说明当  $p$  较小时, 选取适当的  $k$ , 按第二种方法可以减少化验的次数. 并说明  $k$  取什么值时最适宜.

解 由于血液呈阳性反应的概率为  $p$ ,

所以血液呈阴性反应的概率为  $q = 1 - p$ ,

因而  $k$  个人的混合血呈阴性反应的概率为  $q^k$ ,

$k$  个人的混合血呈阳性反应的概率为  $1 - q^k$ .

设以  $k$  个人为一组时, 组内每人的血化验的次数为  $X$ , 则  $X$  为一随机变量, 且其分布律为

$X$	$\frac{1}{k}$	$\frac{k+1}{k}$
$p_k$	$q^k$	$1 - q^k$

$X$  的数学期望为

$$E(X) = \frac{1}{k}q^k + (1 + \frac{1}{k})(1 - q^k) = 1 - q^k + \frac{1}{k}.$$

$N$  个人平均需化验的次数为  $N(1 - q^k + \frac{1}{k})$ .

因此,只要选择  $k$  使

$$1 - q^k + \frac{1}{k} < 1,$$



则  $N$  个人平均需化验的次数  $< N$ .

当  $p$  固定时,选取  $k$  使得

$L = 1 - q^k + \frac{1}{k}$  小于1且取到最小值,

此时可得到最好的分组方法.

**实例6** 按规定,某车站每天 8:00 ~ 9:00, 9:00 ~ 10:00 都恰有一辆客车到站,但到站的时刻是随机的,且两者到站的时间相互独立.其规律为

到站时刻	8:10	8:30	8:50
	9:10	9:30	9:50
概率	$\frac{1}{6}$	$\frac{3}{6}$	$\frac{2}{6}$



- (i) 一旅客8:00到车站,求他候车时间的数学期望.
- (ii) 一旅客8:20到车站,求他候车时间的数学期望.



解 设旅客的候车时间为  $X$ (以分计).

(i)  $X$ 的分布律为

$X$	10	30	50
$p_k$	$\frac{1}{6}$	$\frac{3}{6}$	$\frac{2}{6}$

候车时间的数学期望为

$$\begin{aligned} E(X) &= 10 \times \frac{1}{6} + 30 \times \frac{3}{6} + 50 \times \frac{2}{6} \\ &= 33.33(\text{分}). \end{aligned}$$

(ii)  $X$  的分布律为

$X$	10	30	50	70	90
$p_k$	$\frac{3}{6}$	$\frac{2}{6}$	$\frac{1}{6} \times \frac{1}{6}$	$\frac{1}{6} \times \frac{3}{6}$	$\frac{1}{6} \times \frac{2}{6}$

候车时间的数学期望为

$$E(X) =$$

$$10 \times \frac{3}{6} + 30 \times \frac{2}{6} + 50 \times \frac{1}{6} \times \frac{1}{6} + 70 \times \frac{1}{6} \times \frac{3}{6} + 90 \times \frac{1}{6} \times \frac{2}{6}$$

$$= 27.22(\text{分}).$$

## 2.连续型随机变量数学期望的定义

设连续型随机变量  $X$  的概率密度为  $f(x)$ ,  
若积分

$$\int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) \mathrm{d} x$$

绝对收敛,则称积分  $\int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) \mathrm{d} x$  的值为随机  
变量  $X$  的数学期望,记为  $E(X)$ .即

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

### 实例7 顾客平均等待多长时间?

设顾客在某银行的窗口等待服务的时间  $x$ (以分计)服从指数分布,其概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{5}e^{-x/5}, & x > 0, \\ 0, & x \leq 0. \end{cases}$$

试求顾客等待服务的平均时间?

解 
$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = \int_0^{+\infty} x \cdot \frac{1}{5}e^{-x/5} dx = 5(\text{分钟}).$$

因此, 顾客平均等待5分钟就可得到服务.

## 二、数学期望的性质

---

1. 设  $C$  是常数, 则有  $E(C) = C$ .

证明  $E(X) = E(C) = 1 \times C = C$ .

2. 设  $X$  是一个随机变量,  $C$  是常数, 则有

$$E(CX) = CE(X).$$

证明  $E(CX) = \sum_k Cx_k p_k = C \sum_k x_k p_k = CE(X)$ .

例如  $E(X) = 5$ , 则  $E(3X) = 3E(X) = 3 \times 5 = 15$ .

3. 设  $X, Y$  是两个随机变量, 则有

$$E(X + Y) = E(X) + E(Y).$$

证明

$$\begin{aligned} E(X + Y) &= \sum_k (x_k + y_k) p_k \\ &= \sum_k x_k p_k + \sum_k y_k p_k = E(X) + E(Y). \end{aligned}$$

4. 设  $X, Y$  是相互独立的随机变量, 则有

$$E(XY) = E(X)E(Y).$$

**说明** 连续型随机变量  $X$  的数学期望与离散型随机变量数学期望的性质类似.

**实例8** 一机场班车载有 20 位旅客自机场开出, 旅客有 10 个车站可以下车. 如到达一个车站没有旅客下车就不停车, 以  $X$  表示停车的次数, 求  $E(X)$  (设每位旅客在各个车站下车是等可能的, 并设各旅客是否下车相互独立).

解 引入随机变量  $X_i$ ,

$$X_i = \begin{cases} 0, & \text{在第 } i \text{ 站没有人下车,} \\ 1, & \text{在第 } i \text{ 站有人下车,} \end{cases} \quad i = 1, 2, \dots, 10.$$

则  $X = X_1 + X_2 + \dots + X_{10}$ .



则有  $P\{X_i = 0\} = \left(\frac{9}{10}\right)^{20}$ ,  $P\{X_i = 1\} = 1 - \left(\frac{9}{10}\right)^{20}$ ,

$$i = 1, 2, \dots, 10.$$

由此  $E(X_i) = 1 - \left(\frac{9}{10}\right)^{20}$ ,  $i = 1, 2, \dots$ .

得  $E(X) = E(X_1 + X_2 + \dots + X_{10})$

$$= E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_{10})$$
$$= 10 \left[ 1 - \left(\frac{9}{10}\right)^{20} \right] = 8.784(\text{次}).$$



**实例9** 设一电路中电流 $I$  (A)与电阻 $R$  ( $\Omega$ )是两个相互独立的随机变量，其概率密度函数分别为

$$g(i) = \begin{cases} 2i, & 0 \leq x \leq 1 \\ 0, & \text{其他,} \end{cases} \quad h(r) = \begin{cases} \frac{r^2}{9}, & 0 \leq r \leq 3 \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$$

试求电压 $V=IR$ 的均值。

# 三、随机变量函数的数学期望

## 1. 离散型随机变量函数的数学期望

设随机变量  $X$  的分布律为

$X = x_k$	-1	0	1	2
$P\{X = x_k\} = p_k$	$p_1$	$p_2$	$p_3$	$p_4$

若  $Y = g(X) = X^2$ , 求  $E(Y)$ .

解 先求  $Y = X^2$  的分布律

$Y = X^2$	0	1	4
$p$	$p_2$	$p_1 + p_3$	$p_4$

则有

$$\begin{aligned} E(Y) &= E(g(X)) = E(X^2) \\ &= 0 \cdot p_2 + 1 \cdot (p_1 + p_2) + 4 \cdot p_4 \\ &= 0 \cdot p_2 + (-1)^2 \cdot p_1 + 1^2 \cdot p_2 + 2^2 \cdot p_4 \\ &= \sum_{k=1}^4 g(x_k) P\{X = x_k\}. \end{aligned}$$

因此离散型随机变量函数的数学期望为

若  $Y=g(X)$ , 且  $P\{X = x_k\} = p_k, \quad k = 1, 2, \dots,$

则有

$$E(g(X)) = \sum_{k=1}^{\infty} g(x_k) p_k.$$

## 2. 连续型随机变量函数的数学期望

若  $X$  是连续型的, 它的概率密度为  $f(x)$ , 则

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

## 3. 二维随机变量函数的数学期望

(1) 设  $X, Y$  为离散型随机变量,  $g(x, y)$  为二元函数, 则  $E[g(X, Y)] = \sum_i \sum_j g(x_i, y_j) p_{ij}.$

其中  $(X, Y)$  的联合概率分布为  $p_{ij}.$

(2) 设  $X, Y$  为连续型随机变量,  $g(x, y)$  为二元函数, 则

$$E[g(X, Y)] = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f(x, y) \mathrm{d} x \mathrm{d} y.$$

其中  $(X, Y)$  的联合概率密度为  $f(x, y)$ .

实例10 设  $(X, Y)$  的分布律为

$Y \backslash X$	1	2	3
-1	0.2	0.1	0
0	0.1	0	0.3
1	0.1	0.1	0.1

求： $E(X)$ ,  $E(Y)$ ,  $E(Y/X)$ ,  $E[(X - Y)^2]$ .

解  $X$  的分布律为

$X$	1	2	3
$p$	0.4	0.2	0.4

得  $E(X) = 1 \times 0.4 + 2 \times 0.2 + 3 \times 0.4 = 2.$

$Y$  的分布律为

$Y$	$-1$	$0$	$1$
$p$	$0.3$	$0.4$	$0.3$

得  $E(Y) = -1 \times 0.3 + 0 \times 0.4 + 1 \times 0.3 = 0.$

由于

$p$	$0.2$	$0.1$	$0.1$	$0.1$	$0.1$	$0.3$	$0.1$
$(X, Y)$	$(1, -1)$	$(1, 0)$	$(1, 1)$	$(2, -1)$	$(2, 1)$	$(3, 0)$	$(3, 1)$
$Y/X$	$-1$	$0$	$1$	$-1/2$	$1/2$	$0$	$1/3$

于是

$$\begin{aligned} E\left(\frac{Y}{X}\right) &= -1 \times 0.2 + 0 \times 0.1 + 1 \times 0.1 - \frac{1}{2} \times 0.1 + \frac{1}{2} \times 0.1 + 0 \times 0.3 + \frac{1}{3} \times 0.1 \\ &= -\frac{1}{15}. \end{aligned}$$

$p$	0.2	0.1	0.1	0.1	0.1	0.3	0.1
$(X, Y)$	(1, -1)	(1, 0)	(1, 1)	(2, -1)	(2, 1)	(3, 0)	(3, 1)
$(X - Y)^2$	4	1	0	9	1	9	4

$$\begin{aligned} \text{得 } E[(X - Y)^2] &= 4 \times 0.3 + 1 \times 0.2 + 0 \times 0.1 + 9 \times 0.4 \\ &= 5. \end{aligned}$$



例11 设风速 $V$ 在  $(0, a)$  上服从均匀分布，又设飞机机翼受到的正压力 $W$ 是 $V$ 的函数：  
 $W=kV^2(k>0, \text{常数})$ ，求 $W$ 的数学期望。

例12 设随机变量(X, Y)的概率密度

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{3}{2x^3y^2}, & \frac{1}{x} < y < x, x > 1 \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$$

求数学期望 $E(Y)$ ,  $E(\frac{1}{XY})$

**实例13** 某公司计划开发一种新产品市场,并试图确定该产品的产量.他们估计出售一件产品可获利  $m$  元,而积压一件产品导致  $n$  元的损失.再者,他们预测销售量  $Y$ (件)服从指数分布其概率密度为

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-y/\theta}, & y > 0, \\ 0, & y \leq 0. \end{cases} \quad \theta > 0,$$

问若要获得利润的数学期望最大,应生产多少件产品( $m, n, \theta$  均为已知)?

解 设生产  $x$  件, 则获利  $Q$  是  $x$  的函数:

$$Q = Q(x) = \begin{cases} mY - n(x - Y), & \text{若 } Y < x, \\ mx, & \text{若 } Y \geq x. \end{cases}$$

$$\begin{aligned} E(Q) &= \int_0^{+\infty} Q f_Y(y) \mathrm{d} y \\ &= \int_0^x [my - n(x - y)] \frac{1}{\theta} e^{-y/\theta} \mathrm{d} y + \int_x^{+\infty} mx \frac{1}{\theta} e^{-y/\theta} \mathrm{d} y \\ &= (m + n)\theta - (m + n)\theta e^{-x/\theta} - nx, \end{aligned}$$

$$\text{令 } \frac{\mathrm{d}}{\mathrm{d} x} E(Q) = (m + n)e^{-x/\theta} - n = 0,$$

得  $x = -\theta \ln\left(\frac{n}{m+n}\right).$

又  $\frac{\mathrm{d}^2}{\mathrm{d}x^2}E(Q) = \frac{-(m+n)}{\theta} \mathrm{e}^{-x/\theta} < 0,$

因此, 当  $x = -\theta \ln\left(\frac{n}{m+n}\right)$  时,  $E(Q)$  取得最大值.

## 四、小结

---

1. 数学期望是一个实数, 而非变量, 它是一种**加权平均**, 与一般的平均值不同, 它从本质上体现了随机变量  $X$  取可能值的**真正的平均值**.

2. 数学期望的性质

$$1^{\circ} \quad E(C) = C;$$

$$2^{\circ} \quad E(CX) = CE(X);$$

$$3^{\circ} \quad E(X + Y) = E(X) + E(Y);$$

$$4^{\circ} \quad X, Y \text{ 独立} \Rightarrow E(XY) = E(X)E(Y).$$

## 第二节 方 差

---

一、随机变量方差的概念及性质

二、重要概率分布的方差

三、例题讲解

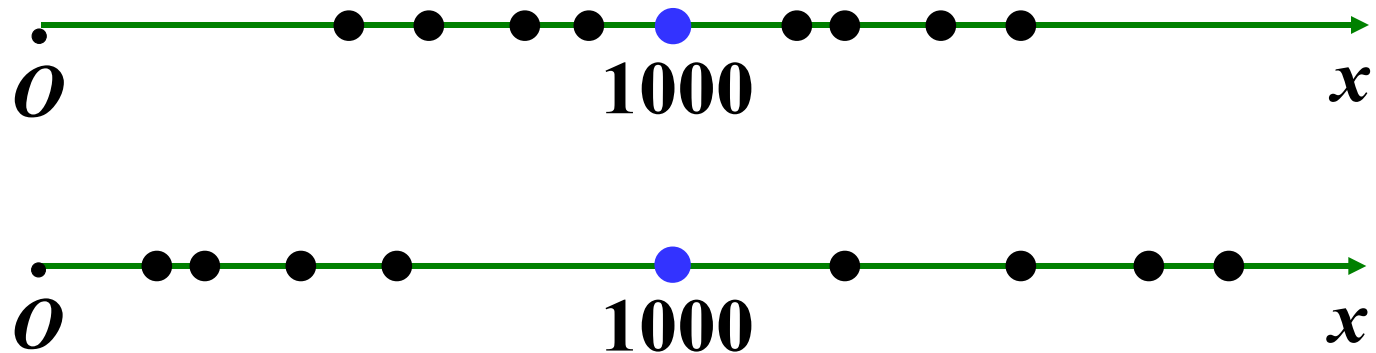
四、小结

# 一、随机变量方差的概念及性质

## 1. 概念的引入

方差是一个常用来体现随机变量取值分散程度的量.

**实例** 有两批灯泡,其平均寿命都是  $E(X)=1000$ 小时.





## 2. 方差的定义

设  $X$  是一个随机变量, 若  $E\{[X - E(X)]^2\}$  存在, 则称  $E\{[X - E(X)]^2\}$  为  $X$  的方差, 记为  $D(X)$  或  $\text{Var}(X)$ , 即...

$$D(X) = \text{Var}(X) = E\{[X - E(X)]^2\}.$$

称  $\sqrt{D(X)}$  为标准差或均方差, 记为  $\sigma(X)$ .

### 3. 方差的意义

方差是一个常用来体现随机变量  $X$  取值分散程度的量. 如果  $D(X)$  值大, 表示  $X$  取值分散程度大,  $E(X)$  的代表性差; 而如果  $D(X)$  值小, 则表示  $X$  的取值比较集中, 以  $E(X)$  作为随机变量的代表性好.

## 4. 随机变量方差的计算

### (1) 利用定义计算

离散型随机变量的方差

$$D(X) = \sum_{k=1}^{+\infty} [x_k - E(X)]^2 p_k,$$

其中  $P\{X = x_k\} = p_k, k = 1, 2, \dots$  是  $X$  的分布律.

连续型随机变量的方差

$$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} [x - E(X)]^2 f(x) dx,$$

其中  $f(x)$  为  $X$  的概率密度.

## (2) 利用公式计算

$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2.$$

证明

$$\begin{aligned} D(X) &= E\{[X - E(X)]^2\} \\ &= E\{X^2 - 2XE(X) + [E(X)]^2\} \\ &= E(X^2) - 2E(X)E(X) + [E(X)]^2 \\ &= E(X^2) - [E(X)]^2 \\ &= E(X^2) - E^2(X). \end{aligned}$$

## 5. 方差的性质

(1) 设  $c$  是常数, 则有  $D(C) = 0$ .

证明  $D(C) = E(C^2) - [E(C)]^2 = C^2 - C^2 = 0$ .

(2) 设  $X$  是一个随机变量,  $c$  是常数, 则有

$$D(CX) = C^2 D(X).$$

证明  $D(CX) = E\{[CX - E(CX)]^2\}$

$$= C^2 E\{[X - E(X)]^2\}$$

$$= C^2 D(X).$$

**(3) 设  $X, Y$  相互独立,  $D(X), D(Y)$  存在, 则**

$$\mathbf{D(X \pm Y) = D(X) + D(Y).}$$

**证明**

$$\begin{aligned}\mathbf{D(X \pm Y)} &= \mathbf{E\{[(X \pm Y) - E(X \pm Y)]^2\}} \\ &= \mathbf{E\{[X - E(X)] \pm [Y - E(Y)]\}^2} \\ &= \mathbf{E[X - E(X)]^2 + E[Y - E(Y)]^2} \\ &\quad \mathbf{\pm 2E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}} \\ &= \mathbf{D(X) + D(Y).}\end{aligned}$$

推广 若  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立, 则有

$$D(X_1 \pm X_2 \pm \dots \pm X_n) = D(X_1) + D(X_2) + \dots + D(X_n).$$

(4)  $D(X) = 0$  的充要条件是  $X$  以概率 1 取常数  $E(X)$ , 即

$$P\{X = E(X)\} = 1.$$

## 二、重要概率分布的方差

---

### 1. 两点分布

已知随机变量  $X$  的分布律为

$X$	1	0
$p$	$p$	$1-p$

则有  $E(X) = 1 \cdot p + 0 \cdot q = p,$

$$\begin{aligned} D(X) &= E(X^2) - [E(X)]^2 \\ &= 1^2 \cdot p + 0^2 \cdot (1-p) - p^2 = pq. \end{aligned}$$



## 2. 二项分布

设随机变量  $X$  服从参数为  $n, p$  二项分布,  
其分布律为

$$P\{X = k\} = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}, (k = 0, 1, 2, \dots, n),$$

则有

$$0 < p < 1.$$

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{k=0}^n k \cdot P\{X = k\} \\ &= \sum_{k=0}^n k \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \end{aligned}$$

$$= \sum_{k=0}^n \frac{kn!}{k!(n-k)!} p^k (1-p)^{n-k}$$

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

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

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

$$= np.$$

$$E(X^2) = E[X(X-1) + X]$$

$$= E[X(X-1)] + E(X)$$

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

$$= \sum_{k=0}^n \frac{k(k-1)n!}{k!(n-k)!} p^k (1-p)^{n-k} + np$$

$$= n(n-1)p^2 \sum_{k=2}^n \frac{(n-2)!}{(n-k)!(k-2)!} p^{k-2} (1-p)^{(n-2)-(k-2)} \\ + np$$

$$= n(n-1)p^2 [p + (1-p)]^{n-2} + np$$

$$= (n^2 - n)p^2 + np.$$

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

$$= (n^2 - n)p^2 + np - (np)^2$$

$$= np(1-p).$$

### 3. 泊松分布

设  $X \sim \pi(\lambda)$ , 且分布律为

$$P\{X = k\} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, \quad k = 0, 1, 2, \dots, \quad \lambda > 0.$$

则有

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} \cdot \lambda \\ &= \lambda e^{-\lambda} \cdot e^{\lambda} = \lambda. \end{aligned}$$

$$E(X^2) = E[X(X-1) + X]$$

$$= E[X(X-1)] + E(X)$$

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

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

所以  $D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = \lambda^2 + \lambda - \lambda^2 = \lambda.$

泊松分布的期望和方差都等于参数 $\lambda$ .

## 4. 均匀分布

设  $X \sim U(a, b)$ , 其概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a < x < b, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \text{则有 } E(X) &= \int_{-\infty}^{\infty} xf(x) \mathrm{d}x = \int_a^b \frac{1}{b-a} x \mathrm{d}x \\ &= \frac{1}{2}(a+b). \end{aligned}$$

**结论** 均匀分布的数学期望位于区间的中点.

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

$$= \int_a^b x^2 \frac{1}{b-a} dx - \left( \frac{a+b}{2} \right)^2$$

$$= \frac{(b-a)^2}{12}.$$



## 5. 指数分布

设随机变量  $X$  服从指数分布, 其概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-x/\theta}, & x > 0, \\ 0, & x \leq 0. \end{cases} \quad \text{其中 } \theta > 0.$$

则有

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x) \mathrm{d}x = \int_0^{+\infty} x \cdot \frac{1}{\theta} e^{-x/\theta} \mathrm{d}x \\ &= -xe^{-x/\theta} \Big|_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-x/\theta} \mathrm{d}x = \theta. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 D(X) &= E(X^2) - [E(X)]^2 \\
 &= \int_0^{+\infty} x^2 \cdot \frac{1}{\theta} e^{-x/\theta} \mathrm{d} x - \theta^2 \\
 &= 2\theta^2 - \theta^2 \\
 &= \theta^2.
 \end{aligned}$$

指数分布的期望和方差分别为  $\theta$  和  $\theta^2$ .

## 6. 正态分布

设  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 其概率密度为

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \quad \sigma > 0, \quad -\infty < x < +\infty.$$

则有

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

$$\text{令 } \frac{x-\mu}{\sigma} = t \Rightarrow x = \mu + \sigma t,$$

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

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

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

$$= \mu.$$

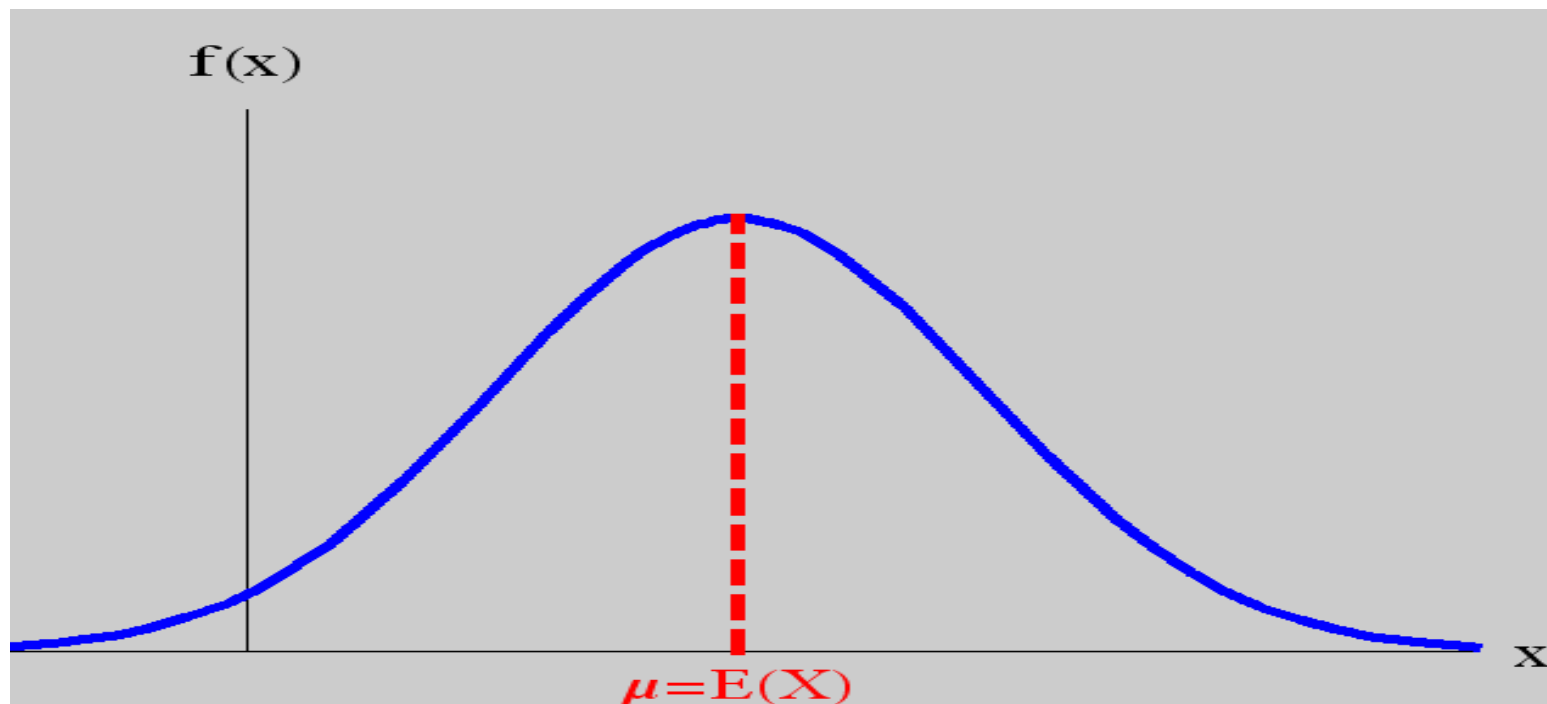
$$\begin{aligned}
 D(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 f(x) \mathrm{d} x \\
 &= \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \mathrm{e}^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \mathrm{d} x.
 \end{aligned}$$

令  $\frac{x - \mu}{\sigma} = t$ , 得

$$\begin{aligned}
 D(X) &= \frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} t^2 \mathrm{e}^{-\frac{t^2}{2}} \mathrm{d} t \\
 &= \frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi}} \left( -t \mathrm{e}^{-\frac{t^2}{2}} \Big|_{-\infty}^{+\infty} + \int_{-\infty}^{+\infty} \mathrm{e}^{-\frac{t^2}{2}} \mathrm{d} t \right)
 \end{aligned}$$

$$= 0 + \frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi}} \sqrt{2\pi} = \sigma^2.$$

正态分布的期望和方差分别为两个参数  $\mu$  和  $\sigma^2$ .



## 几何分布

若随机变量  $X$  的分布律为

$$\begin{array}{c|cccccc} X & \mathbf{1} & \mathbf{2} & \cdots & \mathbf{k} & \cdots \\ \hline p_k & p & qp & \cdots & q^{k-1}p & \cdots \end{array}, p+q=1,$$

则称  $X$  服从**几何分布**.

几何分布可作为描述某个试验 “**首次成功**” 的概率模型.

$$E(X)=1/p$$

$$D(X)=(1-p)/p^2$$

分 布	参 数	数学期望	方差
两点分布	$0 < p < 1$	$p$	$p(1 - p)$
二项分布	$n \geq 1,$ $0 < p < 1$	$np$	$np(1 - p)$
泊松分布	$\lambda > 0$	$\lambda$	$\lambda$
均匀分布	$a < b$	$(a + b)/2$	$(b - a)^2 / 12$
指数分布	$\theta > 0$	$\theta$	$\theta^2$
正态分布	$\mu, \sigma > 0$	$\mu$	$\sigma^2$

几何分布  $E(X)=1/p$        $D(X)=(1-p)/p^2$



### 三、例题讲解

---

**例1** 设随机变量  $X$  具有概率密度

$$f(x) = \begin{cases} 1+x, & -1 \leq x < 0, \\ 1-x, & 0 \leq x < 1, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

求  $D(X)$ .

**解**

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-1}^0 x(1+x) \mathrm{d}x + \int_0^1 x(1-x) \mathrm{d}x \\ &= 0, \end{aligned}$$

$$E(X^2) = \int_{-1}^0 x^2(1+x) \mathrm{d}x + \int_0^1 x^2(1-x) \mathrm{d}x$$

$$= \frac{1}{6},$$

于是

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

$$= \frac{1}{6} - 0^2 = \frac{1}{6}.$$

**例2** 设活塞的直径 (以cm计)  $X \sim N(22.40, 0.03^2)$ ,  
气缸的直径  $Y \sim N(22.50, 0.04^2)$ ,  $X, Y$  相互独立.  
任取一只活塞,任取一只气缸,求活塞能装入气缸  
的概率.

**解** 因为  $X \sim N(22.40, 0.03^2)$ ,  $Y \sim N(22.50, 0.04^2)$ ,  
所以  $X - Y \sim N(-0.10, 0.0025)$ ,

故有  $P\{X < Y\} = P\{X - Y < 0\}$

$$= P\left\{\frac{(X - Y) - (-0.10)}{\sqrt{0.0025}} < \frac{0 - (-0.10)}{\sqrt{0.0025}}\right\} = \Phi(2) = 0.9772.$$

**例3** 设连续型随机变量  $X$  的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \cos x, & 0 \leq x \leq \frac{\pi}{2}, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

求随机变量  $Y = X^2$  的方差  $D(Y)$ .

解  $E(X^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x) dx$

$$= \int_0^{\frac{\pi}{2}} x^2 \cos x dx = \frac{\pi^2}{4} - 2,$$

$$E(X^4) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^4 f(x) dx = \int_0^{\frac{\pi}{2}} x^4 \cos x dx$$

$$= \frac{\pi^4}{16} - 3\pi^2 + 24,$$

因为  $D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$ ,

所以  $D(X^2) = E(X^4) - [E(X^2)]^2$

$$= \frac{\pi^4}{16} - 3\pi^2 + 24 - \left( \frac{\pi^2}{4} - 2 \right)^2$$

$$= 20 - 2\pi^2.$$

## 切比雪夫不等式

**定理** 设随机变量  $X$  具有数学期望  $E(X) = \mu$ , 方差  $D(X) = \sigma^2$ , 则对于任意正数  $\varepsilon$ , 不等式

$$P\{|X - \mu| \geq \varepsilon\} \leq \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$$

成立.

切比雪夫不等式

**证明** 取连续型随机变量的情况来证明.

设  $X$  的概率密度为  $f(x)$ , 则有

$$P\{|X - \mu| \geq \varepsilon\} = \int_{|x - \mu| \geq \varepsilon} f(x) \mathrm{d} x$$

$$\leq \int_{|x - \mu| \geq \varepsilon} \frac{|x - \mu|^2}{\varepsilon^2} f(x) \mathrm{d} x$$

$$\leq \frac{1}{\varepsilon^2} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 f(x) \mathrm{d} x = \frac{1}{\varepsilon^2} \sigma^2.$$

$$\text{得} \quad P\{|X - \mu| \geq \varepsilon\} \leq \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}.$$

$$P\{|X - \mu| \geq \varepsilon\} \leq \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2} \Leftrightarrow P\{|X - \mu| < \varepsilon\} \geq 1 - \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}.$$

## 四、小结

1. 方差是一个常用来体现随机变量  $X$  取值分散程度的量. 如果  $D(X)$  值大, 表示  $X$  取值分散程度大,  $E(X)$  的代表性差; 而如果  $D(X)$  值小, 则表示  $X$  的取值比较集中, 以  $E(X)$  作为随机变量的代表性好.

2. 方差的计算公式

$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2,$$

$$D(X) = \sum_{k=1}^{+\infty} [x_k - E(X)]^2 p_k,$$

$$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} [x - E(X)]^2 f(x) dx.$$



### 3. 方差的性质

$$1^{\circ} D(C) = 0;$$

$$2^{\circ} D(CX) = C^2 D(X);$$

$$3^{\circ} D(X \pm Y) = D(X) + D(Y).$$

### 4. 契比雪夫不等式

$$P\{|X - \mu| \geq \varepsilon\} \leq \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2} \Leftrightarrow P\{|X - \mu| < \varepsilon\} \geq 1 - \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}.$$

# 第三节 协方差及相关系数

---

一、协方差与相关系数的概念及性质

二、相关系数的意义

三、小结

# 一、协方差与相关系数的概念及性质

---

## 1. 问题的提出

若随机变量  $X$  和  $Y$  相互独立,那么

$$D(X + Y) = D(X) + D(Y).$$

若随机变量  $X$  和  $Y$  不相互独立

$$D(X + Y) = ?$$

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

协方差

## 2. 定义

量  $E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}$  称为随机变量  $X$  与  $Y$  的协方差. 记为  $\text{Cov}(X, Y)$ , 即

$$\text{Cov}(X, Y) = E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}.$$

而

$$\rho_{XY} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)} \cdot \sqrt{D(Y)}}$$

称为随机变量  $X$  与  $Y$  的相关系数.

### 3. 说明

(1)  $X$  和  $Y$  的相关系数又称为标准协方差,它是一个无量纲的量.

(2) 若随机变量  $X$  和  $Y$  相互独立

$$\Rightarrow \text{Cov}(X, Y) = E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} \\ = 0.$$

(3) 若随机变量  $X$  和  $Y$  相互独立

$$\Rightarrow D(X + Y) = D(X) + D(Y) \\ + 2E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} \\ = D(X) + D(Y) + 2\text{Cov}(X, Y) = D(X) + D(Y).$$

## 4. 协方差的计算公式

$$(1) \operatorname{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y);$$

$$(2) D(X + Y) = D(X) + D(Y) + 2\operatorname{Cov}(X, Y).$$

$$\text{证明 } (1) \operatorname{Cov}(X, Y) = E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}$$

$$= E[XY - YE(X) - XE(Y) + E(X)E(Y)]$$

$$= E(XY) - 2E(X)E(Y) + E(X)E(Y)$$

$$= E(XY) - E(X)E(Y).$$

$$\begin{aligned}(2) D(X + Y) &= E\{[(X + Y) - E(X + Y)]^2\} \\&= E\{[(X - E(X)) + (Y - E(Y))]^2\} \\&= E\{[X - E(X)]^2\} + E\{[Y - E(Y)]^2\} \\&\quad + 2E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} \\&= D(X) + D(Y) + 2\text{Cov}(X, Y).\end{aligned}$$

## 5. 性质

$$(1) \operatorname{Cov}(X, Y) = \operatorname{Cov}(Y, X);$$

$$(2) \operatorname{Cov}(aX, bY) = ab \operatorname{Cov}(X, Y), \quad a, b \text{ 为常数};$$

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



例1 设 $(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$ , 试求  $X$  与  $Y$  的相关系数.

解 由  $f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{\frac{-1}{2(1-\rho^2)}\left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho\frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2}\right]\right\}$

$$\Rightarrow f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} e^{-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2}}, -\infty < x < +\infty,$$
$$f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_2} e^{-\frac{(y-\mu_2)^2}{2\sigma_2^2}}, -\infty < y < +\infty.$$

$$\Rightarrow E(X) = \mu_1, E(Y) = \mu_2, D(X) = \sigma_1^2, D(Y) = \sigma_2^2.$$

而

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X, Y) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu_1)(y - \mu_2) f(x, y) \mathrm{d}x \mathrm{d}y \\ &= \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu_1)(y - \mu_2) \\ &\quad \cdot e^{-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2}} e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)}\left[\frac{y-\mu_2}{\sigma_2} - \rho\frac{x-\mu_1}{\sigma_1}\right]^2} \mathrm{d}y \mathrm{d}x. \end{aligned}$$

$$\text{令 } t = \frac{1}{\sqrt{1-\rho^2}} \left( \frac{y-\mu_2}{\sigma_2} - \rho\frac{x-\mu_1}{\sigma_1} \right), \quad u = \frac{x-\mu_1}{\sigma_1},$$

$$\mathbf{Cov}(X, Y)$$

$$= \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (\sigma_1 \sigma_2 \sqrt{1 - \rho^2} tu + \rho \sigma_1 \sigma_2 u^2) e^{-\frac{u^2}{2} - \frac{t^2}{2}} \mathrm{d}t \mathrm{d}u$$

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

$$= \frac{\rho \sigma_1 \sigma_2}{2\pi} \sqrt{2\pi} \cdot \sqrt{2\pi},$$

$$\text{故有 } \mathbf{Cov}(X, Y) = \rho \sigma_1 \sigma_2.$$

于是

$$\rho_{XY} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}} = \rho.$$

## 结论

(1) 二维正态分布密度函数中, 参数  $\rho$  代表了  $X$  与  $Y$  的相关系数;

(2) 二维正态随机变量  $X$  与  $Y$  相关系数为零等价于  $X$  与  $Y$  相互独立.

**例2** 已知随机变量 $X, Y$ 分别服从 $N(1, 3^2), N(0, 4^2)$ ,  
 $\rho_{XY} = -1/2$ , 设  $Z = X/3 + Y/2$ .

(1) 求  $Z$  的数学期望和方差.

(2) 求  $X$  与  $Z$  的相关系数.

(3) 问  $X$  与  $Z$  是否相互独立?为什么?

**解** (1)由 $E(X) = 1, D(X) = 9, E(Y) = 0, D(Y) = 16$ .

得 
$$E(Z) = E\left(\frac{X}{3} + \frac{Y}{2}\right) = \frac{1}{3}E(X) + \frac{1}{2}E(Y)$$
$$= \frac{1}{3}.$$

$$D(Z) = D\left(\frac{X}{3}\right) + D\left(\frac{Y}{2}\right) + 2\text{Cov}\left(\frac{X}{3}, \frac{Y}{2}\right)$$

$$= \frac{1}{9}D(X) + \frac{1}{4}D(Y) + \frac{1}{3}\text{Cov}(X, Y)$$

$$= \frac{1}{9}D(X) + \frac{1}{4}D(Y) + \frac{1}{3}\rho_{XY}\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}$$

$$= 1 + 4 - 2 = 3.$$

$$\begin{aligned}
(2) \quad \text{Cov}(X, Z) &= \text{Cov}\left(X, \frac{X}{3} + \frac{Y}{2}\right) \\
&= \frac{1}{3} \text{Cov}(X, X) + \frac{1}{2} \text{Cov}(X, Y) \\
&= \frac{1}{3} D(X) + \frac{1}{2} \rho_{XY} \sqrt{D(X)} \sqrt{D(Y)} = 3 - 3 = 0.
\end{aligned}$$

$$\text{故 } \rho_{XY} = \text{Cov}(X, Z) / (\sqrt{D(X)} \sqrt{D(Z)}) = 0.$$

(3) 由二维正态随机变量相关系数为零和相互独立两者是等价的结论, 可知:  $X$  与  $Z$  是相互独立的.

## 二、相关系数的意义

---

### 1. 问题的提出

问  $a, b$  应如何选择, 可使  $aX + b$  最接近  $Y$ ?  
接近的程度又应如何来衡量?

$$\text{设 } e = E[(Y - (a + bX))^2]$$

则  $e$  可用来衡量  $a + bX$  近似表达  $Y$  的好坏程度.  
当  $e$  的值越小, 表示  $a + bX$  与  $Y$  的近似程度越好.

确定  $a, b$  的值, 使  $e$  达到最小.



$$\begin{aligned}
 e &= E[(Y - (a + bX))^2] \\
 &= E(Y^2) + b^2 E(X^2) + a^2 - 2bE(XY) + 2abE(X) \\
 &\quad - 2aE(Y).
 \end{aligned}$$

将  $e$  分别关于  $a, b$  求偏导数, 并令它们等于零, 得

$$\begin{cases} \frac{\partial e}{\partial a} = 2a + 2bE(X) - 2E(Y) = 0, \\ \frac{\partial e}{\partial b} = 2bE(X^2) - 2E(XY) + 2aE(X) = 0. \end{cases}$$

$$\text{解得 } b_0 = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{D(X)}, a_0 = E(Y) - E(X) \frac{\text{Cov}(X, Y)}{D(X)}.$$

将  $a_0, b_0$  代入  $e = E[(Y - (a + bX))^2]$  中,得

$$\begin{aligned}\min_{a,b} e &= E[(Y - (a + bX))^2] \\ &= E[(Y - (a_0 + b_0X))^2] \\ &= (1 - \rho_{XY}^2)D(Y).\end{aligned}$$

## 2. 相关系数的意义

当  $|\rho_{XY}|$  较大时  $e$  较小, 表明  $X, Y$  的线性关系联系较紧密.

当  $|\rho_{XY}|$  较小时,  $X, Y$  线性相关的程度较差.

当  $\rho_{XY} = 0$  时, 称  $X$  和  $Y$  不相关.

**例3** 设  $\theta$  服从  $[0, 2\pi]$  的均匀分布,  $\xi = \cos \theta$ ,  $\eta = \cos(\theta + a)$ , 这里  $a$  是常数, 求  $\xi$  和  $\eta$  的相关系数?

**解** 
$$E(\xi) = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \cos x \, dx = 0,$$

$$E(\eta) = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \cos(x + a) \, dx = 0,$$

$$E(\xi^2) = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \cos^2 x \, dx = \frac{1}{2},$$

$$E(\eta^2) = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \cos^2(x + a) \, dx = \frac{1}{2},$$

$$E(\xi\eta) = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \cos x \cdot \cos(x+a) dx = \frac{1}{2} \cos a,$$

由以上数据可得相关系数为  $\rho = \cos a$ .

当  $a = 0$  时,  $\rho = 1, \xi = \eta$ ,  
当  $a = \pi$  时,  $\rho = -1, \xi = -\eta$ ,  $\left. \vphantom{\begin{matrix} \text{当 } a = 0 \text{ 时, } \rho = 1, \xi = \eta, \\ \text{当 } a = \pi \text{ 时, } \rho = -1, \xi = -\eta, \end{matrix}} \right\}$  存在线性关系.

当  $a = \frac{\pi}{2}$  或  $a = \frac{3\pi}{2}$  时,  $\rho = 0$ ,  $\xi$  与  $\eta$  不相关.

但  $\xi^2 + \eta^2 = 1$ , 因此  $\xi$  与  $\eta$  不独立.

### 3. 注意

#### (1) 不相关与相互独立的关系

相互独立  $\xrightarrow{\text{green}} \rightarrow$  不相关  
 $\xleftarrow{\text{red}} \leftarrow$

#### (2) 不相关的充要条件

1°  $X, Y$  不相关  $\Leftrightarrow \rho_{XY} = 0$ ;

2°  $X, Y$  不相关  $\Leftrightarrow \text{Cov}(X, Y) = 0$ ;

3°  $X, Y$  不相关  $\Leftrightarrow E(XY) = E(X)E(Y)$ .

## 4. 相关系数的性质

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

(2)  $|\rho_{XY}| = 1$  的充要条件是：存在常数  $a, b$  使

$$P\{Y = a + bX\} = 1.$$

证明 (1)  $\min_{a,b} e = E[(Y - (a + bX))^2]$

$$= (1 - \rho_{XY}^2) D(Y) \geq 0$$

$$\Rightarrow 1 - \rho_{XY}^2 \geq 0$$

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

(2)  $|\rho_{XY}| = 1$  的充要条件是, 存在常数  $a, b$  使

$$P\{Y = a + bX\} = 1.$$

事实上,  $|\rho_{XY}| = 1 \Rightarrow E[(Y - (a_0 + b_0X))^2] = 0$

$$\Rightarrow 0 = E[(Y - (a_0 + b_0X))^2]$$

$$= D[Y - (a_0 + b_0X)] + [E(Y - (a_0 + b_0X))]^2$$

$$\Rightarrow D[Y - (a_0 + b_0X)] = 0,$$

$$E[Y - (a_0 + b_0X)] = 0.$$

由方差性质知

$$P\{Y - (a_0 + b_0X) = 0\} = 1, \text{ 或 } P\{Y = a_0 + b_0X\} = 1.$$

反之,若存在常数  $a^*, b^*$  使

$$P\{Y = a^* + b^* X\} = 1 \Leftrightarrow P\{Y - (a^* + b^* X) = 0\} = 1,$$

$$\Rightarrow P\{[Y - (a^* + b^* X)]^2 = 0\} = 1,$$

$$\Rightarrow E\{[Y - (a^* + b^* X)]^2\} = 0.$$

故有

$$0 = E\{[Y - (a^* + b^* X)]^2\} \geq \min_{a,b} E[(Y - (a + bX))^2]$$

$$= E\{[Y - (a_0 + b_0 X)]^2\} = (1 - \rho_{XY}^2) D(Y)$$

$$\Rightarrow |\rho_{XY}| = 1.$$



# 三、小结

---

## 相关系数的意义

当  $|\rho_{XY}|$  较大时,  $X, Y$  的线性相关程度较高.

当  $|\rho_{XY}|$  较小时,  $X, Y$  的线性相关程度较差.

当  $\rho_{XY} = 0$  时,  $X$  和  $Y$  不相关.

## 第4节 矩

---

定义：设 $X$ 和 $Y$ 是随机变量，

若  $E(X^k), k=1, 2, \dots$

存在，称它为 $X$ 的 $k$ 阶原点矩，简称 $k$ 阶矩.

若  $E\{[X-E(X)]^k\}, k=1, 2, \dots$

存在，称它为 $X$ 的 $k$ 阶中心矩

## 课堂练习

甲、乙两人相约于某地在12:00-13:00会面，设X，Y分别是甲、乙到达的时间，且设X和Y相互独立，已知X，Y的概率密度分别为

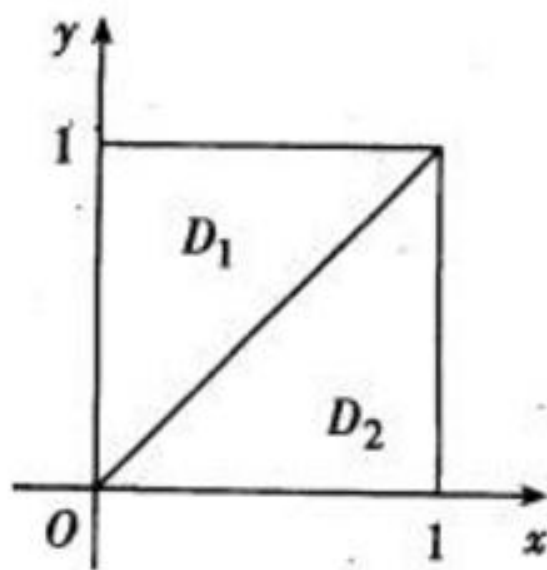
$$f_X(x) = \begin{cases} 3x^2, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases} \quad f_Y(y) = \begin{cases} 2y, & 0 < y < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

求先到达者需要等待的时间（以小时h计）的数学期望。

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

$$= \iint_{D_1} -(x - y) 6x^2 y dx dy + \iint_{D_2} (x - y) 6x^2 y dx dy$$

$$= \frac{1}{12} + \frac{1}{6} = \frac{1}{4} (\text{小时}).$$



## 课堂练习

面包店为了促进销售，增加购买量，开展了一个促销活动。在部分面包包装盒内放了奖券，凭借奖券可以免费获得额外3盒面包。假定每个面包内含奖券的概率为 $p=0.05$ . 求出中奖所需购买面包个数的均值和方差。

---

解：假设中奖所需购买面包数为随机变量 $X$ ，则 $X$ 为中奖首次发生时所需购买的面包数量，因此 $X$ 服从参数为  $p = 0.05$  的几何分布，得

$$E(X) = \frac{1}{p} = \frac{1}{0.05} = 20$$

$$D(X) = \frac{1-p}{p^2} = \frac{1-0.05}{0.05^2} = 380$$

通过上述生活中的实际例子，让学生更直观的理解均值和方差的求解和应用，即平均购买**20**个会有一次中奖机会，购买个数和中奖所需平均购买个数的差异程度可以通过**380**衡量。

子问题1：给你一个骰子，你扔到几，机器将会给你相应的金钱。比如，你扔到6，机器会返回你6块钱，你扔到1，机器会返回你1块钱。请问，你愿意最多花多少钱玩一次？

---

子问题2：在子问题1里，你只能扔一次，现在呢，可以给你两次机会，但是你自己也可以选择只扔一次。但返回的钱以最后一次为准。比如，第一次你扔了6，你把第二次机会就放弃了，这样机器会返给你6块钱。但是，假设你第一次扔了3，你如果对这一次不满意，打算再扔一次，如果你第二次扔到了2，那么你最后只能得到2块钱，如果第二次扔到5，你最后会得到5块钱。请问，在这种条件下，你愿意最多花多少钱玩一次？

分析：

对于子问题1，非常简单，本质上是求数学期望。因为骰子每一面被扔到的概率是一样的，即  $1/6$ 。所以，最后期望值是  $1 * 1/6 + 2 * 1/6 + \dots + 6 * 1/6 = 3.5$ 。也就是说，假设你玩无穷次，平均下来，机器会返回给你的钱是 3.5。所以，如果你头脑清醒的话，你应该不会花超过3.5去玩一次。

对于子问题2，解答起来是有困难的。因为这题里面有一个选择的问题：你可以只扔一次，或者选择扔两次。所以不容易去获得每个值的概率（因为我们不知道到底扔不扔第二次）。但是，如果有了子问题1的答案，其实对于决定是否扔第二次还是有根据的，原因如下：

如果你第一次扔到了1，或者2，或者3，你一定会扔第二次。为什么（问题的关键）？因为我们在扔第二次的时候，它的期望收益是 3.5。同理，如果你第一次扔到了4,5,6，你不会选择扔第二次，因为你知道下一次的期望收益是 3.5，比你目前的收益会小。有了这样的分析，问题就可以迎刃而解了。

解答：

因为骰子总共6面。第一次扔到4, 5, 6 其中之一的概率是  $1/2$ ，那么选择扔第二次的概率也是  $1/2$ 。在第一次扔到4,5,6其中之一这个事件里，平均收益是  $4 * 1/3 + 5 * 1/3 + 6 * 1/3 = 5$ 。在第二次扔的时候，平均收益是 3.5(子问题1的答案)。所以最后总的收益是  $5 * 1/2 + 3.5 * 1/2 = 4.25$ 。