

## 4.1-4.2 数学期望，

Expected value, mean value, mathematical expectation

方差, variance;

标准差, standard deviation

1. 离散型随机变量的数学期望与方差.
2. 连续型随机变量的数学期望与方差.
3. 随机变量函数的数学期望与方差
4. 常用分布的期望与方差

# 1. 数学期望的定义

简略地说,数学期望就是随机变量取值的平均数.

要评判一个射手的射击水平,需要知道射手平均命中环数. 设射手  $A$  在同样条件下进行射击,命中的环数  $X$  是随机变量,其分布律如表 4-1 所示.

表 4-1

$X$	10	9	8	7	6	5	0
$p_k$	0.1	0.1	0.2	0.3	0.1	0.1	0.1

若射手  $A$  共射击  $N$  次, 击中10 环大约多少次?  $0.1 \times N$  次

击中9 环大约多少次?  $0.1 \times N$  次

击中8 环大约多少次?  $0.2 \times N$  次

击中7 环大约多少次?  $0.3 \times N$  次

....

....

于是在这  $N$  次射击中, 射手 A 击中的环数之和为

$$\begin{aligned} &10 \times 0.1N + 9 \times 0.1N + 8 \times 0.2N \\ &+ 7 \times 0.3N + 6 \times 0.1N + 5 \times 0.1N + 0 \times 0.1N. \end{aligned}$$

平均每次击中的环数约为

$$\begin{aligned} &\frac{1}{N}(10 \times 0.1N + 9 \times 0.1N + 8 \times 0.2N \\ &+ 7 \times 0.3N + 6 \times 0.1N + 5 \times 0.1N + 0 \times 0.1N) \\ &= 10 \times 0.1 + 9 \times 0.1 + 8 \times 0.2 \\ &+ 7 \times 0.3 + 6 \times 0.1 + 5 \times 0.1 + 0 \times 0.1 = 6.7(\text{环}). \end{aligned}$$

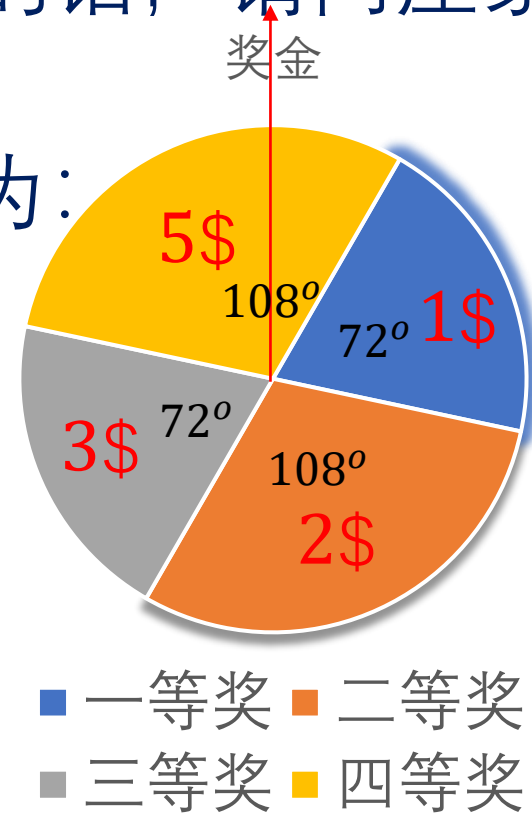
随机变量所有可能取值与其相应的概率乘积之和,

以概率为权数的加权平均值 “数学期望”

**例:** 某抽奖转盘设四个奖区，玩家用力发动转盘转动，假设细指针落到每个奖区的概率与其面积成正比。每个分区大小及中奖金额如图所示。假设每次抽奖花费3\$。如果玩的人比较多的话，请问庄家是否盈利？

**解:** 玩家奖项金额 $X$ 取值为1, 2, 3, 5. 相应概率分布为:

$X$	1	2	3	5
$p_k$	1/5	3/10	1/5	3/10



玩家收益:  $1 \times \frac{1}{5} + 2 \times \frac{3}{10} + 3 \times \frac{1}{5} + 4 \times \frac{3}{10} = 2.9 < 3$

长期来看，庄家会赢

## 2. 离散型随机变量的期望 (expected value, mean, mathematical expectation)

### 情形1: 有限个可能的取值

**定义:** 离散型随机变量  $X$  只有有限个取值  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , 概率分布律为

$$P(X = x_k) = p_k, \quad k = 1, 2, 3, \dots, n$$

有期望值或者均值

$$E(X) = x_1 p_1 + x_2 p_2 + \cdots + x_n p_n.$$

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

**例:** 计算如下具有两点分布的  $X$  和  $Y$  的期望

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

$$E(X) = p$$

$Y$	-2	1
$p_k$	$1 - p$	$p$

$$E(Y) = -2 + 3p$$

**例:** 随机变量  $X$  的概率分布律如下, 求其期望值.

$X$	0	1	2	3	4	5	6
$p_k$	0.05	0.10	0.15	0.25	0.20	0.15	0.10

$$\begin{aligned} E(X) &= 0 \times 0.05 + 1 \times 0.10 + 2 \times 0.15 + 3 \times 0.25 + 4 \times 0.20 \\ &\quad + 5 \times 0.15 + 6 \times 0.10 \\ &= 3.3 \end{aligned}$$

**注:**  $X$  的期望值又称为其所有可能取值的**加权平均** (weighted average), 这里的权重即为该值出现的概率

算术平均:  $\frac{x_1 + x_2 + \cdots + x_n}{n} = \frac{1}{n}x_1 + \frac{1}{n}x_2 + \cdots + \frac{1}{n}x_n$ , 其权重皆为  $\frac{1}{n}$ .

## 情形2: 离散型随机变量(可能的取值有可数无穷个)

**定义:** 如果离散型随机变量  $X$  在一个可数无穷集合中取值, 相应的概率分布律为

$$P(X = x_k) = p_k, \quad k = 1, 2, 3, \dots,$$

则  $X$  的期望值为

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

如果级数  $\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$  是绝对收敛的, 或者  $\sum_{k=1}^{\infty} |x_k| p_k$  收敛



**例:** 计算泊松分布  $X \sim P(\lambda)$  的数学期望 (均值) .

$$P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, k = 0, 1, 2, \dots$$

$$E(X) = (0 \times \frac{\lambda^0}{0!} + 1 \times \frac{\lambda^1}{1!} + 2 \times \frac{\lambda^2}{2!} + 3 \times \frac{\lambda^3}{3!} + \dots + n \times \frac{\lambda^n}{n!} + \dots) e^{-\lambda},$$

$$= (1 \times \frac{\lambda^1}{1!} + 2 \times \frac{\lambda^2}{2!} + 3 \times \frac{\lambda^3}{3!} + \dots + n \times \frac{\lambda^n}{n!} + \dots) e^{-\lambda},$$

$$= \lambda (1 + \frac{\lambda}{1!} + \frac{\lambda^2}{2!} + \dots + \frac{\lambda^{n-1}}{(n-1)!} + \dots) e^{-\lambda},$$

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

$$= \lambda$$

$\lambda$  又称为单位时间、或面积上的平均数, 即为均值, 期望值

**例：**设随机变量  $X$  的概率分布律如下  $P(X = k) = \frac{a}{k^2}, k = 1, 2, 3, \dots$

(1) 求  $a$  的值, (2)  $X$  的期望是否存在? .

$$\text{已知 } \frac{\pi^2}{6} = 1 + \frac{1}{2^2} + \frac{1}{3^2} + \dots + \frac{1}{n^2} + \dots,$$

$$\text{解: } 1 = a \left( 1 + \frac{1}{2^2} + \frac{1}{3^2} + \dots + \frac{1}{n^2} + \dots \right) = \frac{a\pi^2}{6}, \quad \text{故 } a = \frac{6}{\pi^2}.$$

$$E(X) = \frac{6}{\pi^2} \left( 1 \times 1 + 2 \times \frac{1}{2^2} + 3 \times \frac{1}{3^2} + \dots + n \times \frac{1}{n^2} + \dots \right),$$

$$= \frac{6}{\pi^2} \left( 1 + \frac{1}{2} + \frac{1}{3} + \dots + \frac{1}{n} + \dots \right) = \infty$$

$X$  的期望不存在.

**注1:** 期望值是测量数据分布中心 (center) 的一种方法

**注2:** 无穷级数  $\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$  的绝对收敛性保证了改变或者重排级数的项之后, 其和不变, 即期望值存在且唯一.

**注3:** 随机变量具有概率分布, 但不一定有期望 (中心)

## 2. 连续型随机变量的期望

定义: 设 $f_X(x)$ 为连续型随机变量 $X$ 的概率密度, 若积分

$$\int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx$$

绝对收敛, 则称该积分值 $X$ 的数学期望。即

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx$$

注: 与离散型随机变量 $X$ 的期望值公式  $E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$ ,

(级数  $\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$  是绝对收敛的) 进行比较

**例：**当常数  $c$  取何值时，实函数  $f_X(x) = \frac{c}{1+x^2}, -\infty < x < \infty$

为某连续型随机变量  $X$  的概率密度？期望是否存在？

**解** 由  $1 = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{c}{1+x^2} dx = c \arctan x \Big|_{x=-\infty}^{x=\infty} = \pi c$   
得  $c = \frac{1}{\pi}$

$X$  的期望若存在，仅当积分  $\frac{1}{\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{x}{1+x^2} dx$  绝对收敛。然而，

$$\begin{aligned} \frac{1}{\pi} \int_{-\infty}^{\infty} \left| \frac{x}{1+x^2} \right| dx &= \frac{2}{\pi} \int_0^{\infty} \frac{x}{1+x^2} dx = \frac{1}{\pi} \int_0^{\infty} \frac{1}{1+x^2} d(1+x^2) \\ &= \frac{1}{\pi} \ln(1+x^2) \Big|_0^{\infty} = \infty \end{aligned}$$

因此，该随机变量的期望不存在

**注：**该分布称为柯西分布(Cauchy distribution)。

例: 已知随机变量  $X$  的概率密度  $f_X(x) = \begin{cases} x, & 0 \leq x < 1, \\ 2 - x, & 1 \leq x \leq 2, \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$   
求  $E(X)$

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

$$= \int_{-\infty}^0 x \cdot 0 dx + \int_0^1 x \cdot x dx + \int_1^2 x \cdot (2 - x) dx + \int_2^{\infty} x \cdot 0 dx$$

$$= \int_{-\infty}^0 x \cdot 0 dx + \int_0^1 x \cdot x dx + \int_1^2 x \cdot (2 - x) dx + \int_2^{\infty} x \cdot 0 dx$$

$$= \frac{1}{3} x^3 \Big|_{x=0}^{x=1} + \left( x^2 - \frac{1}{3} x^3 \right) \Big|_{x=1}^{x=2}$$

$$= 1$$

# 随机变量函数的数学期望 教材P92

在实际问题与理论研究中，我们对随机变量  $X$  的函数  $h(X)$  的期望值更感兴趣，而不仅仅是  $E(X)$ .

**例：**设随机变量  $X$  的概率分布如下。求  $X^2$  及  $3X$  的概率分布律及期望。

$X$	-2	-1	0	1	2	3	4
$p_k$	0.05	0.10	0.15	0.25	0.20	0.15	0.10

解:

$X^2$	0	1	4	9	16
$p_k$	0.15	0.35	0.25	0.15	0.10

$$P(X^2 = 16) = P(X = 4) = 0.10$$

$$P(X^2 = 9) = P(X = 3) = 0.15$$

$$P(X^2 = 4) = P(X = 2) + P(X = -2) = 0.25$$

$$P(X^2 = 1) = P(X = 1) + P(X = -1) = 0.35$$

$$P(X^2 = 0) = P(X = 0) = 0.15$$

故  $X^2$  的期望为

$$\begin{aligned} E(X^2) &= 0 \times 0.15 + 1 \times 0.35 + 4 \times 0.25 + 9 \times 0.15 + 16 \times 0.10 \\ &= 4.3 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &= 0^2 \times 0.15 + (-1)^2 \times 0.1 + 1^2 \times 0.25 + 2^2 \times 0.20 + \\ &(-2)^2 \times 0.05 + 3^2 \times 0.15 + 4^2 \times 0.10. \end{aligned}$$



$X$	-2	-1	0	1	2	3	4
$p_k$	0.05	0.10	0.15	0.25	0.20	0.15	0.10

$$E(X) = (-2) \times 0.05 + (-1) \times 0.10 + 0 \times 0.15 + 1 \times 0.25 + 2 \times 0.20 + 3 \times 0.15 + 4 \times 0.10 = 1.3$$

$3X$	-6	-3	0	3	6	9	12
$p_k$	0.05	0.10	0.15	0.25	0.20	0.15	0.10

$$\begin{aligned}
 E(3X) &= (-6) \times 0.05 + (-3) \times 0.10 + 0 \times 0.15 + 3 \times 0.25 + 6 \times 0.20 + 9 \times 0.15 + 12 \times 0.10 \\
 &= 3 \times (-2) \times 0.05 + 3 \times (-1) \times 0.10 + 3 \times 0 \times 0.15 + 3 \times 1 \times 0.25 + 3 \times 2 \times 0.20 + 3 \times 3 \times 0.15 + 3 \times 4 \times 0.10 \\
 &= 3E(X) = 3.9
 \end{aligned}$$

$X + b$	$-2+b$	$-1+b$	$0+b$	$1+b$	$2+b$	$3+b$	$4+b$
$p_k$	0.05	0.10	0.15	0.25	0.20	0.15	0.10

$$E(X + b) = (-2 + b) \times 0.05 + (-1 + b) \times 0.10 + (0 + b) \times 0.15 + (1 + b) \times 0.25 + (2 + b) \times 0.20 + (3 + b) \times 0.15 + (4 + b) \times 0.10$$

$$= 1.3 + b$$

$$= E(X) + b$$

$$E(aX + b) = aE(X) + b$$

线性运算

**定理 4.1** 设  $Y$  是随机变量  $X$  的函数  $Y = g(X)$  ( $g$  是连续函数).

问题:  $Y$  是不是随机变量? 是。

1°  $X$  是离散型随机变量, 它的分布律为  $P\{X = x_k\} = p_k$ ,

$k = 1, 2, \dots$ , 若  $\sum_{k=1}^{\infty} g(x_k) p_k$  绝对收敛, 则有 注: 此处也有教材要求  $E(X)$  存在

$$E(Y) = E[g(X)] = \sum_{k=1}^{\infty} g(x_k) p_k. \quad (4-3)$$

2°  $X$  是连续型随机变量, 它的概率密度为  $f(x)$ , 若

$\int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx$  绝对收敛, 则有

$$E(Y) = E[g(X)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx. \quad (4-4)$$

注: 该定理求  $E(Y)$  时, 并不需要知道  $Y$  的分布

推广到两个或两个以上随机变量的函数情形

设  $Z$  是随机变量  $X, Y$  的函数  $Z = g(X, Y)$  ( $g$  是连续函数),  $Z$  也是随机变量. 当  $(X, Y)$  是二维离散型随机变量, 其分布律为

$$P\{X = x_i, Y = y_j\} = p_{ij} (i, j = 1, 2, \dots)$$

若  $\sum_i \sum_j g(x_i, y_j) p_{ij}$  绝对收敛, 则有

$$E(Z) = E[g(X, Y)] = \sum_i \sum_j g(x_i, y_j) p_{ij}; \quad (4-5)$$

当  $(X, Y)$  是二维连续型随机变量, 其概率密度为  $f(x, y)$  时, 若

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) \cdot f(x, y) dx dy \text{ 绝对收敛, 则有}$$

$$E(Z) = E[g(X, Y)] = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f(x, y) dx dy. \quad (4-6)$$

特别地, 有

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

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

**例:** 某电器设备由5个相互独立且分布相同的电子元件组成. 电子元件的寿命 $X_i'$ 服从如下指数分布

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}}, & x > 0, \theta > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

1. 在元件**串联**的情况下, 求该设备的期望寿命.

2. 在元件**并联**的情况下, 求该设备的期望寿命

累积函数 (或分布函数)  $F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\frac{x}{\theta}}, & x > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$

解

(1) 串联  $N = \min\{X_1, X_2, \dots, X_5\}$  分布函数为

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\frac{x}{\theta}}, & x > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

$$\begin{aligned} F_N(x) &= P(N \leq x) = 1 - P(N > x) \\ &= 1 - P(X_1 > x, X_2 > x, \dots, X_5 > x) \\ &= 1 - (1 - F(x))(1 - F(x)) \cdots (1 - F(x)) = \begin{cases} 1 - e^{-\frac{5x}{\theta}}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases} \end{aligned}$$

所以  $N$  的期望值为

$$E(N) = \int_{-\infty}^{\infty} x dF_N(x) = \int_0^{\infty} \frac{5x}{\theta} e^{-\frac{5x}{\theta}} dx = \frac{\theta}{5}.$$

(2) 并联  $M = \max\{X_1, X_2, \dots, X_5\}$  分布函数为

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\frac{x}{\theta}}, & x > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

$$F_M(x) = P(M \leq x)$$

$$= P(X_1 \leq x, X_2 \leq x, \dots, X_5 \leq x)$$

$$= F(x) \cdot F(x) \cdot F(x) \cdot F(x) \cdot F(x) = \begin{cases} \left(1 - e^{-\frac{x}{\theta}}\right)^5, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$$

$M$  的期望值

$$E(M) = \int_{-\infty}^{\infty} x dF_M(x) = \int_0^{\infty} x d(1 - e^{-\frac{x}{\theta}})^5 = \frac{137}{60} \theta.$$

**例 4.6**

对球的直径作近似测量, 设其值均匀分布在区间  $[a, b]$  内, 求球体积的数学期望.

**解** 设随机变量  $X$  表示球的直径,  $Y$  表示球的体积, 依题意,  $X$  的概率密度为

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

球体积  $Y = \frac{1}{6}\pi X^3$ , 由 (4-6) 式, 得

$$\begin{aligned} E(Y) &= E\left(\frac{1}{6}\pi X^3\right) = \int_a^b \frac{1}{6}\pi x^3 \frac{1}{b-a} dx \\ &= \frac{\pi}{6(b-a)} \int_a^b x^3 dx = \frac{\pi}{24}(a+b)(a^2+b^2). \end{aligned}$$



**例 4.7**

设国际市场每年对我国某种出口商品的需求量  $X$  (单位: t) 服从区间  $[2\,000, 4\,000]$  上的均匀分布. 若售出这种商品 1 t, 可挣得外汇 3 万元, 但如果销售不出而囤积于仓库, 则每吨需保管费 1 万元. 问应预备多少吨这种商品, 才能使国家的收益最大?

**解** 设预备这种商品  $y$  t ( $2\,000 \leq y \leq 4\,000$ ), 则收益(万元)为

$$g(X) = \begin{cases} 3y, & X \geq y, \\ 3X - (y - X), & X < y, \end{cases}$$

于是

$$\begin{aligned} E[g(X)] &= \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx = \int_{2\,000}^{4\,000} g(x) \cdot \frac{1}{4\,000 - 2\,000} dx \\ &= \frac{1}{2\,000} \int_{2\,000}^y [3x - (y - x)] dx + \frac{1}{2\,000} \int_y^{4\,000} 3y dx \\ &= \frac{1}{1\,000} (-y^2 + 7\,000y - 4 \times 10^6). \end{aligned}$$

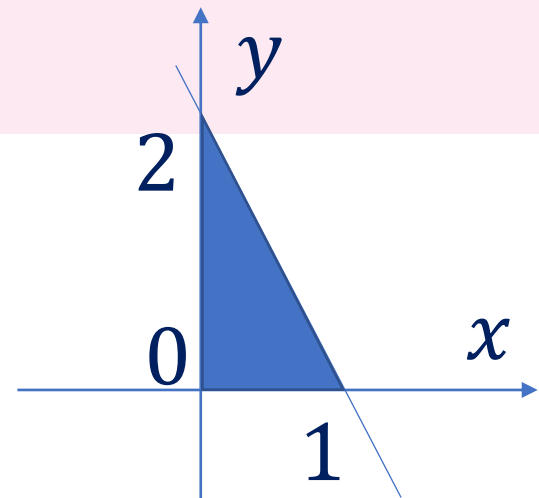
当  $y = 3\,500$  t 时, 上式达到最大值. 所以预备 3 500 t 此种商品能使国家的收益最大, 最大收益为 8 250 万元.

**例 4.8**

设二维随机变量 $(X, Y)$ 在区域 $A$ 上服从均匀分布, 其中 $A$ 为 $x$ 轴,  $y$ 轴及直线 $x + \frac{y}{2} = 1$ 所围成的三角区域, 求 $E(X), E(Y), E(XY)$ .

解: 区域 $A$ 的面积为1,  $(X, Y)$ 的联合密度函数为

$$f(x, y) = \begin{cases} 1, & (x, y) \in A \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$



$X$ 和 $Y$ 的边缘密度函数分别为

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dy = \begin{cases} \int_0^{2(1-x)} 1 dy, & 0 \leq x \leq 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases} = \begin{cases} 2(1-x), & 0 \leq x \leq 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx = \begin{cases} \int_0^{1-y/2} 1 dx, & 0 \leq y \leq 2 \\ 0, & \text{其他} \end{cases} = \begin{cases} 1 - y/2, & 0 \leq y \leq 2 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

$X$ 和 $Y$ 独立? 不独立

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx = \int_0^1 x \cdot 2(1-x) dx = \frac{1}{3}$$

$$E(Y) = \int_{-\infty}^{\infty} y f_Y(y) dy = \int_0^2 y \cdot \left(1 - \frac{y}{2}\right) dy = \frac{2}{3}$$

$$E(XY) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xy f(x, y) dx dy = \int_0^1 \left( \int_0^{2(1-x)} xy dy \right) dx$$

$$= \int_0^1 \left( \int_0^{2(1-x)} xy dy \right) dx = \int_0^1 2x(1-x)^2 dx = \frac{1}{6}$$

### 3. 数学期望的性质

**定理 4.2** 设随机变量  $X, Y$  的数学期望  $E(X), E(Y)$  存在.

- 1°  $E(c) = c$ , 其中  $c$  是常数;
- 2°  $E(cX) = cE(X)$ ;
- 3°  $E(X + Y) = E(X) + E(Y)$ ; 对任意的  $X$  和  $Y$  皆成立
- 4° 若  $X, Y$  是相互独立的, 则有  $E(XY) = E(X)E(Y)$ .

反之不成立。即, 若  $E(XY) = E(X)E(Y)$ , 推不出  $X$  和  $Y$  的独立性

**证** 3° 设二维随机变量  $(X, Y)$  的概率密度为  $f(x, y)$ , 边缘密度  $f_X(x), f_Y(y)$ ,

$$\begin{aligned} E(X + Y) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x + y) f(x, y) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x, y) dx dy + \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} y f(x, y) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx + \int_{-\infty}^{+\infty} y f_Y(y) dy = E(X) + E(Y). \end{aligned}$$

4° 若  $X$  和  $Y$  相互独立,  $f(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$ ,

故 
$$\begin{aligned} E(XY) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xy f(x, y) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xy f_X(x) f_Y(y) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx \cdot \int_{-\infty}^{+\infty} y f_Y(y) dy \\ &= E(X)E(Y). \end{aligned}$$

性质 3° 可推广到任意有限个随机变量之和的情形;

$$E(X_1 + X_2 + \cdots + X_n) = E(X_1) + E(X_2) + \cdots + E(X_n)$$

性质 4° 可推广到任意有限个相互独立的随机变量之积的情形.

**例 4.9**

设一电路中电流  $I(\text{A})$  与电阻  $R(\Omega)$  是两个相互独立的随机变量, 其概率密度分别为

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

试求电压  $V = IR$  的均值.

**解** 
$$\begin{aligned} E(V) &= E(IR) = E(I)E(R) = \left[ \int_{-\infty}^{+\infty} ig(i) \mathrm{d}i \right] \left[ \int_{-\infty}^{+\infty} rh(r) \mathrm{d}r \right] \\ &= \left( \int_0^1 2i^2 \mathrm{d}i \right) \left( \int_0^3 \frac{r^3}{9} \mathrm{d}r \right) = \frac{3}{2} (\text{V}). \end{aligned}$$

**例 4.10** 设对某一目标进行射击,命中  $n$  次才能彻底摧毁该目标,假定各次射击是独立的,并且每次射击命中的概率为  $p$ ,试求彻底摧毁这一目标平均消耗的炮弹数.

**解** 设  $X$  为  $n$  次击中目标所消耗的炮弹数,  
 $X_k$  表示第  $k-1$  次击中后至第  $k$  次击中目标之间所消耗的炮弹数,  
 取值  $1, 2, 3, \dots$ , 其分布律 其中  $q = 1 - p$ .

$X_k$	1	2	3	...	$m$	...
$P\{X_k = m\}$	$p$	$pq$	$pq^2$	...	$pq^{m-1}$	...

$X_1$  为第一次击中目标所消耗的炮弹数,则  $n$  次击中目标所消耗的炮弹数为

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

$$E(X) = E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n) \quad E(X_1) = \sum_{k=1}^{\infty} kpq^{k-1} = \frac{1}{p},$$

故  $E(X) = \frac{n}{p}$  注: 命中1次消耗的炮弹数的期望是一样的。

## 4. 常用分布的数学期望

(1) (0—1) 分布. 设  $X$  的分布律如表 4-7 所示,

表 4-7

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

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



(2) 二项分布. 设  $X$  服从二项分布, 其分布律为

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

令  $X_i$  为 0-1 分布, 且相互独立

$$E(X_i) = p, \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

$n$  重伯努利试验中, 事件  $A$  出现的次数  $X$ :

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

$$E(X) = E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n) = np$$

$X_i$	0	1
$p_k$	$1 - p$	$p$

(3) 泊松分布. 设  $X$  服从泊松分布, 其分布律为

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

则  $X$  的数学期望为

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

(4) 均匀分布. 设  $X$  服从  $[a, b]$  上的均匀分布, 其概率密度函数为

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

则  $X$  的数学期望为

注意, 该公式不能写成

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = \int_a^b x f(x) dx \quad \times$$

$$= \int_a^b x \frac{1}{b-a} dx \quad \checkmark$$

$$= \frac{b+a}{2}$$

(5) 指数分布. 设  $X$  服从指数分布, 其密度函数为

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \geq 0, \\ 0, & x < 0, \end{cases}$$

则  $X$  的数学期望为

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = \int_0^{+\infty} x \lambda e^{-\lambda x} dx \\ &= - \int_0^{+\infty} x de^{-\lambda x} = - \left( x e^{-\lambda x} \right) \Big|_{x=0}^{x=\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} dx \\ &= \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} dx = - \frac{1}{\lambda} e^{-\lambda x} \Big|_{x=0}^{x=\infty} = \frac{1}{\lambda} \end{aligned}$$

(6) 正态分布. 设  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 其密度函数为

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}},$$

则  $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{+\infty} xe^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx.$

令  $\frac{x-\mu}{\sigma} = t$ , 则  $E(X) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} (\mu + \sigma t) e^{-\frac{t^2}{2}} dt.$

注意到  $\frac{\mu}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \mu, \quad \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} \sigma t e^{-\frac{t^2}{2}} dt = 0,$

故有  $E(X) = \mu.$

# 第二节 方差

## 1. 方差的定义

$X$	85	82.5	86	83.5	83
$p_k$	0.2	0.2	0.2	0.2	0.20

$$E(X)=84$$

$Y$	76	83	89	82	90
$p_k$	0.2	0.2	0.2	0.2	0.20

$$E(Y)=84$$

$[X - E(X)]^2$  的期望

$X$	85	82.5	86	83.5	83
$[X - E(X)]^2$	1	2.25	4	2.25	1

$E([X - E(X)]^2) = 2.1$

$Y$	76	83	89	82	90
$[Y - E(Y)]^2$	64	1	25	4	36

$E([Y - E(Y)]^2) = 26$

**定义:** 设随机变量  $X$  的数学期望为  $E(X)$ , 若随机变量  $[X - E(X)]^2$  的期望存在。则称  $E([X - E(X)]^2)$  为  $X$  的方差。

记为  $\sigma_X^2$ ,  $Var(X)$ ,  $D(X)$ .

**注1:** 方差是随机变量的取值偏离其期望值程度的一种测量。

若  $X$  比较集中, 则  $D(X)$  较小;

若  $X$  比较分散, 则  $D(X)$  较大

**注2:** 方差总是非负的.

**定义:** 标准差 (standard deviation)  $\sigma_X = \sqrt{Var(X)}$ .



## 方差的计算

由于方差是随机变量  $X$  的函数  $g(X) = [X - E(X)]^2$  的数学期望, 因此若离散型随机变量  $X$  的分布律为  $P\{X = x_k\} = p_k, k = 1, 2, \dots$ , 则

$$D(X) = \sum_{k=1}^{\infty} [x_k - E(X)]^2 p_k. \quad (4-8)$$

若连续型随机变量  $X$  的概率密度为  $f(x)$ , 则

$$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} [x - E(X)]^2 f(x) dx. \quad (4-9)$$

由此可见, 方差  $D(X)$  是一个常数, 它由随机变量的分布唯一确定.

# 方差的重要公式

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

## 证明

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

$X$  的方差等于  $X$  平方的期望减去期望的平方

**例:** 一枚硬币抛三次. 令  $X$  表示正面出现的次数. 求  $X$  的方差.

$$C_3^k \left(\frac{1}{2}\right)^k \left(\frac{1}{2}\right)^{3-k} = C_3^k \left(\frac{1}{2}\right)^3$$

**解:**  $X$  的概率分布律如下

$X$	0	1	2	3
$p_k$	$\left(\frac{1}{2}\right)^3$	$3\left(\frac{1}{2}\right)^3$	$3\left(\frac{1}{2}\right)^3$	$\left(\frac{1}{2}\right)^3$

$$E(X) = 1 \times 3 \left(\frac{1}{2}\right)^3 + 2 \times 3 \left(\frac{1}{2}\right)^3 + 3 \times \left(\frac{1}{2}\right)^3 = \frac{3}{2}.$$

$$E(X^2) = 1^2 \times 3 \left(\frac{1}{2}\right)^3 + 2^2 \times 3 \left(\frac{1}{2}\right)^3 + 3^2 \times \left(\frac{1}{2}\right)^3 = 3.$$

$$D(X) = 3 - \left(\frac{3}{2}\right)^2 = \frac{3}{4}.$$

**例 4.11**

设有甲、乙两个品种的棉花,从中各抽取等量的样品进行检验,结果如表 4-11 和表 4-12 所示,其中  $X, Y$  分别表示甲、乙两个品种的棉花的纤维长度(单位: mm),求  $D(X)$  与  $D(Y)$ ,并评定它们的质量.

表 4-11

$X$	28	29	30	31	32
$p_k$	0.1	0.15	0.5	0.15	0.1

表 4-12

$Y$	28	29	30	31	32
$p_k$	0.13	0.17	0.4	0.17	0.13

**解** 由于

$$E(X) = 28 \times 0.1 + 29 \times 0.15 + 30 \times 0.5 + 31 \times 0.15 + 32 \times 0.1 = 30,$$

$$E(Y) = 28 \times 0.13 + 29 \times 0.17 + 30 \times 0.4 + 31 \times 0.17 + 32 \times 0.13 = 30,$$

因此得

$$\begin{aligned} D(X) &= (28 - 30)^2 \times 0.1 + (29 - 30)^2 \times 0.15 + (30 - 30)^2 \times 0.5 \\ &\quad + (31 - 30)^2 \times 0.15 + (32 - 30)^2 \times 0.1 = 1.1, \end{aligned}$$

$$D(Y) = 1.38.$$

因  $D(X) < D(Y)$ ,即甲种棉花纤维长度的方差小些,说明其纤维比较均匀,故甲种棉花质量较好.

**例 4.12**

设随机变量  $X$  的概率密度为  $f(x) = \begin{cases} 1+x, & -1 \leq x < 0, \\ 1-x, & 0 \leq x < 1, \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$  求  $D(X)$ .

**解**  $E(X) = \int_{-1}^0 x(1+x)dx + \int_0^1 x(1-x)dx = 0,$

$$E(X^2) = \int_{-1}^0 x^2(1+x)dx + \int_0^1 x^2(1-x)dx = \frac{1}{6},$$

于是

$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = \frac{1}{6}.$$

## 2. 方差的性质

**定理 4.3** 设随机变量  $X$  与  $Y$  的方差存在, 则

- 1° 设  $c$  为常数, 则  $D(c) = 0$ ;
- 2° 设  $c$  为常数, 则  $D(cX) = c^2 D(X)$ ;
- 3°  $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y) \pm 2E[(X - E(X))(Y - E(Y))]$ ;
- 4° 若  $X, Y$  相互独立, 则  $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y)$ ;
- 5° 对任意的常数  $c \neq E(X)$ , 有  $D(X) < E[(X - c)^2]$ .

证 仅证性质 4°、性质 5°.

$$\begin{aligned} 4^\circ \quad D(X \pm Y) &= E[(X \pm Y) - E(X \pm Y)]^2 \\ &= E[(X - E(X)) \pm (Y - E(Y))]^2 \\ &= E[X - E(X)]^2 \pm 2E[(X - E(X))(Y \\ &\quad - E(Y))] + E[Y - E(Y)]^2 \\ &= D(X) + D(Y) \\ &\quad \pm 2E[(X - E(X))(Y - E(Y))]. \end{aligned}$$

注1  $D(X) = E[(X - E(X))(X - E(X))]$ , 称为  $X$  的方差

注2  $E[(X - E(X))(Y - E(Y))]$ , 称为  $X$  和  $Y$  之间的协方差  
记作  $\text{cov}(X, Y) = E[(X - E(X))(Y - E(Y))]$

$$\begin{aligned}
\text{cov}(X, Y) &= E[(X - E(X))(Y - E(Y))] \\
&= E[XY - E(Y)X - YE(X) + E(X)E(Y)] \\
&= E[XY - E(Y)X - YE(X) + E(X)E(Y)] \\
&= E(XY) - E(E(Y)X) - E(YE(X)) + E(E(X)E(Y)) \\
&= E(XY) - E(Y)E(X) - E(Y)E(X) + E(X)E(Y) \\
&= E(XY) - E(X)E(Y)
\end{aligned}$$

$X, Y$ 的协方差等于其乘积的期望减去其期望的乘积,

特别地, 当  $X, Y$  相互独立时, 有  $E(XY) = E(X)E(Y)$

故有  $\text{cov}(X, Y) = 0$ , and,  $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y)$



5° 对任意常数  $c$ , 有

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

故对任意常数  $c \neq E(X)$ , 有  $D(X) < E[(X - c)^2]$ .

**例 4.13**

设随机变量  $X$  的数学期望为  $E(X)$ , 方差  $D(X) = \sigma^2$

$\sigma > 0$ , 令  $Y = \frac{X - E(X)}{\sigma}$ , 求  $E(Y), D(Y)$ .

**解**

$$E(Y) = E\left[\frac{X - E(X)}{\sigma}\right] = \frac{1}{\sigma}E[X - E(X)]$$

$$= \frac{1}{\sigma}[E(X) - E(X)] = 0.$$

$$D(Y) = D\left[\frac{X - E(X)}{\sigma}\right] = \frac{1}{\sigma^2}D[X - E(X)]$$

$$= \frac{1}{\sigma^2}D(X) = \frac{\sigma^2}{\sigma^2} = 1.$$

称  $Y$  为  $X$  的标准化随机变量.

### 3. 常用分布的方差 (1) (0-1) 分布 (2) 二项分布.

例: 求二项分布  $X \sim b(n, p)$  的期望及方差

$$E(X) = np$$

令  $X_i$  为 0-1 分布, 且相互独立

$$E(X_i) = p, \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

$$E(X_i^2) = 0^2(1-p) + 1^2p = p, \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

$$D(X_i) = E(X_i^2) - E^2(X_i) = p - p^2, \quad i = 1, 2, \dots, n,$$

$n$  重伯努利试验中, 事件  $A$  出现的次数  $X$ :

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

$$D(X) = D(X_1) + D(X_2) + \dots + D(X_n) = np(1-p)$$

$X_i$	0	1
$p_k$	$1-p$	$p$

(3) 泊松分布.

$$X \sim P(\lambda).$$

$$E(X) \sim \lambda$$

$$\text{分布律 } P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, k = 0, 1, 2, \dots$$

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

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

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

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

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

(4) 均匀分布. 设  $X$  服从  $[a, b]$  上的均匀分布

$$\text{概率密度 } f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx = \int_a^b \frac{x}{b-a} dx = \frac{b+a}{2}$$

$$E(X^2) = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f_X(x) dx = \int_a^b \frac{x^2}{b-a} dx = \frac{x^3}{3(b-a)} \Big|_a^b = \frac{a^2+ab+b^2}{3}$$

$$\text{Var}(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = \frac{(b-a)^2}{12}$$

(5) 指数分布. 设  $X$  服从参数为  $\lambda$  的指数分布,

$$f_X(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases} \quad E(X) = \frac{1}{\lambda}$$

$$\begin{aligned} E(X^2) &= \int_0^{+\infty} x^2 \lambda e^{-\lambda x} dx = - \int_0^{+\infty} x^2 de^{-\lambda x} = - \left( x^2 e^{-\lambda x} \right) \Big|_{x=0}^{x=\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} dx^2 \\ &= \int_0^{+\infty} 2x e^{-\lambda x} dx = - \frac{2}{\lambda} \int_0^{+\infty} x de^{-\lambda x} = \frac{2}{\lambda^2} \end{aligned}$$

所以

$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = \frac{2}{\lambda^2} - \left( \frac{1}{\lambda} \right)^2 = \frac{1}{\lambda^2}.$$

(6) 正态分布. 设  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$       $E(X) = \mu$

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} \frac{x}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx. \quad \text{Let } t = \frac{x-\mu}{\sigma}, \text{ then}$$

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

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

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} (\sqrt{2\pi}\mu + 0)$$

$$= \mu$$

$$\begin{aligned}
Var(X) &= E([X - E(X)]^2) = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 f_X(x) dx \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{(x - \mu)^2}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx \quad \text{Let } t = \frac{x-\mu}{\sigma} \\
&= \frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} t^2 e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} (-t) de^{-\frac{t^2}{2}} \\
&= \frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi}} \left( -te^{-\frac{t^2}{2}} \Big|_0^{\infty} + \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt \right) \\
&= \frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi}} (0 + \sqrt{2\pi}) = \sigma^2.
\end{aligned}$$



由此可知,正态分布的概率密度中的两个参数  $\mu$  和  $\sigma$  分别是该分布的数学期望和均方差,因此正态分布完全可由它的数学期望和方差所确定.

若  $X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ , 且它们相互独立,  
则它们的线性组合  $c_1 X_1 + c_2 X_2 + \dots + c_n X_n$  仍然服从正态分布.  
( $c_1, c_2, \dots, c_n$  是不全为零的常数)

即

$$c_1 X_1 + c_2 X_2 + \dots + c_n X_n \sim N\left(\sum_{i=1}^n c_i \mu_i, \sum_{i=1}^n c_i^2 \sigma_i^2\right),$$

**例 4.15**

设活塞的直径(单位:cm)  $X \sim N(22.40, 0.03^2)$ , 汽缸的直径  $Y \sim N(22.50, 0.04^2)$ ,  $X, Y$  相互独立, 任取一只活塞和一只汽缸, 求活塞能装入汽缸的概率.

**解** 按题意, 需求  $P\{X < Y\} = P\{X - Y < 0\}$ . 令  $Z = X - Y$ , 则

$$E(Z) = E(X) - E(Y) = 22.40 - 22.50 = -0.10,$$

$$D(Z) = D(X) + D(Y) = 0.03^2 + 0.04^2 = 0.05^2,$$

即  $Z \sim N(-0.10, 0.05^2)$ ,

故有  $P\{X < Y\} = P\{Z < 0\}$  将 $Z$ 单位化, 标准化, 得到标准正态分布

$$= P\left\{\frac{Z - (-0.10)}{0.05} < \frac{0 - (-0.10)}{0.05}\right\}$$

$$= \Phi\left(\frac{0.10}{0.05}\right) = \Phi(2) = 0.9772.$$

**练习**：假设  $X$  的概率分布律如下。

(1) 求  $a$  的值, (2) 求  $E(X)$ ,  $D(X)$  (3) 求  $X^2$ 、 $3X$  的概率分布律与期望。

$X$	-1	0	1	2
$p_k$	0.1	0.3	0.2	$a$