§4.2 随机变量的方差

数学期望作为数字特征,仅说明了随机变量平均特征。

平均值不能反映随机变量的其它特点,例如取值的范围、集中程度等。

本节引进随机变量的方差描述随机变量取值的离散程度。 ______

引例



定义4.2.1 设X是随机变量,若 $E\{[X-E(X)]^2\}$ 存在,称

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

为X 的方差. $\sigma(X) = \sqrt{D(X)}$ 称为X的标准差或均方差.

- 注 1) $D(X) \ge 0$.
 - 2) D(X) 是随机变量<math>X 的函数的数学期望; 当X 为离散型或连续型时,分别有

$$D(X) = \sum_{i=1}^{+\infty} [x_i - E(X)]^2 P\{X = x_i\},$$



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

常用计算公式:

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

证明

重要分布的方差计算

1. $X \sim B(n, p)$, M = E(X) = np;

$$D(X) = np(1 - p)$$
 [5]4.2.5

 $2.X \sim P(\lambda)$, $\mathbb{N} E(X) = \lambda$, $D(X) = \lambda$;

证明



3.
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
,则 $E(X) = \mu$;
$$D(X) = \sigma^2$$

证明

典型分布的数学期望与方差:

- 1. $X \sim B(n, p)$, M = E(X) = np; D(X) = np(1 p)
- 2. $X \sim P(\lambda)$, $\bigcup E(X) = D(X) = \lambda$;
- 3.均匀分布 E(X)=(b+a)/2 , $D(X)=(b-a)^2/12$
- 4.指数分布 $E(X) = \sqrt{D(X)} = \frac{1}{\lambda}$
- 5. $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, $M = E(X) = \mu$; $D(X) = \sigma^2$



例 4.2.1

例 4.2.2

例 4.2.3

练习

三. 随机变量的方差的性质

 $\mathbf{\mathcal{G}}X, X_1, X_2, \dots, X_n$ 是随机变量, c, b 是常数

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

2)
$$E(c X) = cE(X)$$
, $D(c X) = c^2 D(X)$;

3)
$$E(\sum_{i=1}^{n} X_i) = \sum_{i=1}^{n} E(X_i);$$

$$D(\sum_{i=1}^{n} X_i) = \sum_{i=1}^{n} D(X_i) + 2\sum_{i=1}^{n} E\{[X_i - E(X_i)][X_j - E(X_j)]\}$$

$$\sum_{i=1}^{n} \sum_{j>i} E\{[X_i - E(X_i)][X_j - E(X_j)]\}$$

若 $X_1, X_2, ..., X_n$ 相互独立,则

$$E(\prod_{i=1}^{n} X_i) = \prod_{i=1}^{n} E(X_i)$$

$$D(\sum_{i=1}^{n} X_i) = \sum_{i=1}^{n} D(X_i)$$



证明3)

$$D(\sum_{i=1}^{n} X_{i}) = E\{ [\sum_{i=1}^{n} X_{i} - \sum_{i=1}^{n} E(X_{i})]^{2} \}$$

$$= E\{ [\sum_{i=1}^{n} (X_{i} - E(X_{i}))]^{2} \}$$

$$= \sum_{i=1}^{n} E\{ [X_{i} - E(X_{i})]^{2} \} + 2 \sum_{i=1}^{n} E\{ [X_{i} - E(X_{i})][X_{j} - E(X_{j})] \}$$

若 X_i , i=1,2,...n 相互独立,则

$$E(X_i X_j) = E(X_i) E(X_j)$$



$$E\{[X_i - E(X_i)][X_j - E(X_j)]\}$$

$$= E(X_i X_j) - E(X_i)E(X_j) = 0$$

$$D(\sum_{i=1}^{n} X_i) = \sum_{i=1}^{n} D(X_i).$$

4)
$$D(X) = 0 \iff P\{X = E(X)\} = 1.$$

例 4.2.4

例 4.2.5

例 4.2.6

方 差 24.4.29

方差刻划了随机变量 X 围绕其 数学期望的偏离程度!

方差是随机变量 X 关于任何值的 偏离程度的最小值!



谁的技术水平发挥的更高?

已知甲乙两名射击运动员的历史记录为:

甲

Z

X	10	9	8	7	6	5	0
$P(X=x_i)$	0.5	0.2	0.1	0.1	0.05	0.05	0
Y	10	9	8	7	6	5	0
$P(Y=y_k)$	0.7	0.05	0.02	0.03	0.1	0.1	0

$$E(X)=10\times0.5+9\times0.2+8\times0.1+7\times0.1+6$$

$$\times 0.05 + 5 \times 0.05 = 8.85$$
(环)

$$E(Y)=10\times0.7+9\times0.05+8\times0.02+7\times0.03+6$$

$$\times 0.1 + 5 \times 0.1 = 8.92$$
(环)



从平均水平来看,乙的技术水平略高些. 考虑其平方偏差值的平均值

#:
$$10$$

$$\sum_{i=5}^{\infty} (i - E(X))^2 P\{X = i\}$$

$$= E\{[X - E(X)]^2\} = 2.2275$$

说明甲的技术水平发挥的更稳定一些.



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

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

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

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

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

1. $X \sim P(\lambda)$, $\bigcup E(X) = \lambda$, $D(X) = \lambda$;

$$E(X^{2}) = \sum_{k=0}^{+\infty} e^{-\lambda} \frac{\lambda^{k}}{k!} k^{2} = e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^{k} (k-1+1)}{(k-1)!}$$

$$= e^{-\lambda} \sum_{k=2}^{+\infty} \frac{\lambda^k}{(k-2)!} + e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^k}{(k-1)!}$$

$$= e^{-\lambda} \lambda^2 \cdot e^{\lambda} + e^{-\lambda} \lambda \cdot e^{\lambda}$$
$$= \lambda^2 + \lambda$$

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



3. $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, $M = E(X) = \mu$, $D(X) = \sigma^2$

证明:
$$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 f(x) dx$$

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

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

$$= -\frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} t de^{-\frac{t^2}{2}} \underline{\hat{\beta}} \hat{n} \hat{n} \hat{n} \hat{\sigma}^2$$

例4.2.1 证明 函数 $\varphi(x) = E[(X-x)^2], x \in R$,

当x = E(X)时达到最小

证明
$$\varphi(x) = E[(X-x)^2] = E(X^2) - 2xE(X) + x^2$$

$$\phi'(x) = -2E(X) + 2x = 0$$
, 得到 $x = E(X)$.

$$\left. \mathbf{X} :: \mathbf{\varphi}''(x) \right|_{x=E(X)} = 2 > 0,$$

故 $\varphi(x)$ 在x = E(X)处取到最小值.

随机变量X关于自身数学期望的偏离程度比相对其它任何值的偏离程度都小.

例4.2.2 设随机变量X的分布律为

\boldsymbol{X}	-1	0	1
P	1/2	1/3	1/6

$$1)$$
求 $D(X)$.

1)
$$RD(X)$$
. 2) $Y=X^2+1$, $RD(Y)$.

解 1)
$$E(X)=(-1)\times 1/2+0\times 1/3+1\times 1/6=-1/3$$
,

$$E(X^2)=(-1)^2\times 1/2+0^2\times 1/3+1^2\times 1/6=2/3$$

$$D(X)=E(X^2) - [E(X)]^2=5/9.$$

2)
$$E(Y)=[(-1)^2+1]\times 1/2+[0^2+1]\times 1/3$$

+ $[1^2+1]\times 1/6=5/3$,

$$E(Y^2)=E(X^4+2X^2+1)=3$$
,

$$D(Y)=E(Y^2)-[E(Y)]^2=2/9.$$



例4.2.3 设随机变量X与Y相互独立,且

$$X,Y \sim N(0,\frac{1}{2})$$
, 求 $|X-Y|$ 的方差.

$$egin{align*} & X,Y$$
相互独立 \\ & -Y ~ $N(0,\frac{1}{2}) \end{array}$ \\ \frac{\text{E.S.} \pi \pi}{\text{A} \text{T.D.}} \text{T.S.} \\ & X - Y ~ $N(0,1)$

令
$$Z = X - Y$$
 则 $Z \sim N(0,1)$

则
$$E(Z) = 0$$
, $D(Z) = 1$, $E(|Z|) = \sqrt{2/\pi}$, $E(|Z|^2) = E(Z^2) = D(Z) + [E(Z)]^2 = 1$,

$$D(|X-Y|) = E(|Z|^2) - [E(|Z|)]^2 = 1 - \frac{2}{\pi}$$



练习设一次试验成功的概率为p,进行100次独立重复试验,当p = 1/2 时,成功次数的标准差的值最大,其值为 5

解 设成功次数为X,则 $X \sim B(100, p)$

$$\sigma(X) = \sqrt{D(X)} = \sqrt{100p(1-p)} = 10\sqrt{p(1-p)},$$

引入函数
$$\varphi(p) = p(1-p), 0$$

$$\Leftrightarrow \varphi'(p) = 1 - 2p = 0 \Rightarrow p = \frac{1}{2},$$

又因
$$\varphi''(p)|_{p=0.5}=-2,$$

$$\Rightarrow \varphi(p)$$
在 $p = \frac{1}{2}$ 取最大值,

故
$$\sigma(X) = 10\sqrt{p(1-p)} = 5.$$

例4.2.4

随机变量X的E(X),D(X)存在,且D(X) > 0

令
$$X^* = \frac{X - E(X)}{\sqrt{D(X)}}$$
证明
$$E(X^*) = 0, \quad D(X^*) = 1.$$

if
$$E(X^*) = \frac{1}{\sqrt{D(X)}} E[X - E(X)] = 0,$$

$$D(X^*) = \frac{1}{D(X)}D[X - E(X)] = \frac{D(X)}{D(X)} = 1,$$

称X*为X的标准化随机变量.

特别地

$$X \sim N(\mu, \sigma^2), \quad \mathbb{M} \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$$



例4.2.5设 $X,Y \sim N(0,1)$ 且X,Y相互独立, 求 $E(X^2+Y^2),D(X^2+Y^2)$.

解
$$:: X,Y \sim N(0,1),$$

同理
$$E(Y^2) = 1$$
, ∴ $E(X^2 + Y^2) = 2$,

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

$$=\frac{1}{\sqrt{2\pi}}\int_{-\infty}^{+\infty}x^4e^{\frac{-x^2}{2}}dx-1=3-1=2.$$



又:X,Y相互独立

$$\therefore D(X^2 + Y^2) = D(X^2) + D(Y^2) = 4.$$

 $X^2 + Y^2$ 服从自由度为 2的 χ^2 分布.



例 4.2.6

证明:(Chebyshev不等式)

若随机变量X的方差D(X)存在,则 $\forall \varepsilon > 0$ 有

$$P\{|X - E(X)| \ge \varepsilon\} \le \frac{D(X)}{\varepsilon^2}$$

证

$$P\{|X - E(X)| \ge \varepsilon\} = \int_{\{x \mid [x - E(X)] \ge \varepsilon\}} f(x) dx$$

$$\leq \int_{\{x \mid [x-E(X)] \geq \varepsilon\}} \frac{|x-E(X)|^2}{\varepsilon^2} f(x) dx$$



$$\leq \frac{1}{\varepsilon^2} \int_{-\infty}^{+\infty} [x - E(X)]^2 f(x) dx = \frac{D(X)}{\varepsilon^2}$$

$$P\{|X - E(X)| \ge \varepsilon\} \le \frac{D(X)}{\varepsilon^2}$$

方差刻划了随机变量 X 相对数学期望的偏离程度!



