

第四章 随机变量的数字特征

第二节 随机变量的方差与矩

- 方差的定义
- 离散型随机变量的方差
- 连续型随机变量的方差
- 方差的性质
- 切比雪夫不等式
- 矩



一. 方差的定义

定义. 设 X 是一个随机变量, 若 $E[X - E(X)]^2$ 存在, 则称 $D(X) = E[X - E(X)]^2$ 为 X 的方差。

注 ▲ $\sqrt{D(X)}$ 称为标准差或均方差。

记为: $\sigma(X) = \sqrt{D(X)}$

▲ $D(X)$ 实际上是 X 的函数 $g(X) = (X - E(X))^2$ 的数学期望。



二. 离散型随机变量的方差

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

1. 定义. 设离散型随机变量 X 的分布律为:

X	x_0	x_1	x_2	\cdots	\cdots	x_n	\cdots	\cdots
P_k	p_0	p_1	p_2	\cdots	\cdots	p_n	\cdots	\cdots

如果级数 $\sum_{k=1}^{\infty} [x_k - E(X)]^2 p_k$ 绝对收敛, 则称此级数为 X 的方差, 记为:

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

注 如果 $\sum_{k=1}^{\infty} [x_k - E(X)]^2 p_k$ 不绝对收敛, 则称

$D(X)$ 不存在.



2. 几种常见分布的方差

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

(1) (0-1) 分布 $E(X) = p$

$$P(X=k) = p^k q^{(1-k)} \quad k=0,1. \quad 0 < p < 1$$

$$D(X) = (0-p)^2 \cdot q + (1-p)^2 \cdot p = pq$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} (x_k - E(X))^2 p_k$$

X	0	1
P	q	p

(2) 二项分布 $X \sim B(n, p)$, $E(X) = np$

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

$$D(X) = \sum_{k=0}^n (k - np)^2 C_n^k p^k (1-p)^{n-k} = npq$$

(3) 泊松分布 $X \sim P(\lambda)$ $E(X) = \lambda$

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

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



重要公式

这是一个重要的经常使用的计算公式

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

由数学期望的性质

证明: $\because D(X) = E[X - E(X)]^2$

因为数学期望 $E(X)$ 是数

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

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

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

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

注: 这个公式给出了计算随机变量 X 的方差的公式, 同时也给出了数学期望与方差之间的关系。



例1 设 $X \sim P(\lambda)$, 求 $D(X)$.

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

解

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

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

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

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

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



例2. 设随机变量 X 服从几何分布, 其分布律为:

$$P(X=k) = p(1-p)^{k-1}, k=1,2,\dots \quad \text{其中 } \text{无穷递缩等比}$$

$$\text{求: } D(X) \quad \text{级数收敛求和与式}$$

解: 记 $q = (1-p)$ $p \sum_{k=1}^{\infty} (k^2 - k + k) q^{k-1}$ **求导交换次序**

$$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} k p q^{k-1} = p \sum_{k=1}^{\infty} (q^k)' = p \left(\sum_{k=1}^{\infty} q^k \right)' = p \left(\frac{q}{1-q} \right)' = \frac{1}{p}$$

$$E(X^2) = \sum_{k=1}^{\infty} k^2 p q^{k-1} = p \left[\sum_{k=1}^{\infty} k(k-1) q^{k-1} + \sum_{k=1}^{\infty} k q^{k-1} \right]$$

$$= q p \left(\sum_{k=1}^{\infty} q^k \right)'' + E(X) = q p \left(\frac{q}{1-q} \right)'' + \frac{1}{p} = q p \frac{2}{(1-q)^3} + \frac{1}{p}$$

$$= \frac{2}{p^2} - \frac{1}{p} \quad \text{故: } D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = \frac{1}{p^2} - \frac{1}{p}$$



三. 连续型随机变量的方差

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

1. 定义. 设连续型随机变量 X 的概率密度为 $f(x)$

如果 $\int_{-\infty}^{+\infty} [x - E(X)]^2 f(x) dx$ 绝对收敛,

则称此积分为 X 的方差, 记为:

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



2. 几种常见分布的方差

(1). 均匀分布 $E(X) = \frac{a+b}{2}$

$$\text{设 } X \sim U[a, b] \quad f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & a < x < b \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

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

$$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} \left[x - \frac{a+b}{2} \right]^2 f(x) dx = \int_a^b \left[x - \frac{a+b}{2} \right]^2 \frac{1}{b-a} dx$$

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

$$D(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f(x) dx - [E(X)]^2 = \int_a^b x^2 \frac{1}{b-a} dx - \left(\frac{a+b}{2} \right)^2$$

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

(2). 指数分布 $E(X) = \theta$

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

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} & x > 0 \\ 0 & \text{其它} \end{cases} \quad \text{其中 } \theta > 0 \text{ 为常数}$$

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

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

$$= \int_0^{+\infty} (x - \theta)^2 \cdot \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} dx = \theta^2$$



(3). 正态分布 设: $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

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

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

$$E(X) = \mu$$

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

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

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

$$= \frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi}} \left[-z e^{-\frac{z^2}{2}} \Big|_{-\infty}^{+\infty} + \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{z^2}{2}} dz \right] = \frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi}} \cdot \sqrt{2\pi} = \sigma^2$$



四. 方差的性质 $D(X) = E[X - E(X)]^2 = E(X^2) - [E(X)]^2$

1. 若 c 是常数, 则: $D(c) = 0$

2. 若 c 是常数, X 是随机变量, 则: $D(cX) = c^2 D(X)$

证明:
$$\begin{aligned} D(cX) &= E[(cX)^2] - [E(cX)]^2 \\ &= E(c^2 X^2) - [cE(X)]^2 \\ &= c^2 E(X^2) - c^2 [E(X)]^2 \\ &= c^2 [E(X^2) - (E(X))^2] = c^2 D(X) \end{aligned}$$

3. 若 X, Y 是相互独立的随机变量, 则:

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

证明: $D(X + Y) = E[(X + Y) - E(X + Y)]^2$

由方差定义

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

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

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

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

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

$$+ 2E[X - E(X)] \cdot E[Y - E(Y)]$$

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

$$+ 2[E(X) - E(X)] \cdot [E(Y) - E(Y)]$$

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

刻画两个随机变量之间相互关系

协方差

因为X,Y相互独立，所以X-E(X)与Y-E(Y)也相互独立

注：此性质可推广到任意有限多个相互独立的随机变量之和的情形。



4. $D(X) = 0$ 的充分必要条件是: $P(X = c) = 1$

可用切比雪夫不等式证明, 略。

方差的性质

1. $D(c) = 0$

2. $D(cX) = c^2 D(X)$

3. 若 X, Y 相互独立, 则:

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

4. $D(X) = 0 \iff P(X = c) = 1$

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

期望的性质

$$E(c) = c$$

$$E(cX) = cE(X)$$

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

X, Y 独立, 则

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



例3 设 $X \sim B(n, p)$, 求 $D(X)$.

解 引入随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n

$$X_i = \begin{cases} 1, & \text{第 } i \text{ 次试验事件 } A \text{ 发生} \\ 0, & \text{第 } i \text{ 次试验事件 } \bar{A} \text{ 发生} \end{cases}$$

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

X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, $X = \sum_{i=1}^n X_i$

$$\text{故 } D(X) = \sum_{i=1}^n D(X_i) = np(1-p) = npq$$



例4 X, Y 独立, $X \sim N(1, 2), Y \sim N(-1, 1) \rightarrow P\{2X > Y\}$

解 $P\{2X > Y\} = P\{2X - Y > 0\}$ $2X - Y$ 服从什么分布?

$$\because E(2X - Y) = 2E(X) - E(Y) = 3 \quad \therefore Z = 2X - Y \sim N(3, 9)$$

$$D(2X - Y) = 2^2 D(X) + D(Y) = 9$$

$$\begin{aligned} \therefore P(2X - Y > 0) &= 1 - P\{2X - Y \leq 0\} = 1 - P\left(\frac{Z-3}{3} \leq \frac{0-3}{3}\right) \\ &= 1 - \Phi\left(\frac{0-3}{3}\right) = 1 - \Phi(-1) = 1 - (1 - \Phi(1)) = \Phi(1) \end{aligned}$$

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

$$X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2) \quad i = 1, 2, 3, \dots, n$$

$$k_1 X_1 + k_2 X_2 + \dots + k_n X_n$$

$$\sim N(k_1 \mu_1 + k_2 \mu_2 + \dots + k_n \mu_n, k_1^2 \sigma_1^2 + k_2^2 \sigma_2^2 + \dots + k_n^2 \sigma_n^2)$$

例5 X_1, X_2, \dots, X_9 独立同 $N(2, (0.05)^2)$ 分布

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_9$$

若使 $P\{|X - 18| < a\} \geq 0.99$, a 至少为多少?

解 易知 $X \sim N(18, (0.15)^2)$

$$\begin{aligned} P\{|X - 18| < a\} &= P\left\{-\frac{a}{0.15} < \frac{X - 18}{0.15} < \frac{a}{0.15}\right\} \\ &= 2\Phi\left(\frac{a}{0.15}\right) - 1 \geq 0.99 \end{aligned}$$

$$\longrightarrow \Phi\left(\frac{a}{0.15}\right) \geq 0.995 \longrightarrow a \geq 0.387$$



例6 X, Y 独立同 $N\left(0, \frac{1}{2}\right)$ 分布 $\rightarrow D(|X-Y|)$ $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$
 $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$
解 记 $Z = X - Y$ $Z = X + Y \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$

则 $Z \sim N(0, 1) \rightarrow E(|Z|), E(|Z|^2)$

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

$$E(|Z|) = \int_{-\infty}^{+\infty} |x| f_Z(x) dx$$

$$D(|Z|) = E(|Z|^2) - (E(|Z|))^2$$

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

$$= \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} x e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} e^{-\frac{x^2}{2}} d\left(\frac{x^2}{2}\right) = \sqrt{\frac{2}{\pi}}$$

$$E(|Z|^2) = E(Z^2) = D(Z) + [E(Z)]^2 = 1$$

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



五. 切比雪夫不等式

设随机变量 X 具有数学期望 $E(X) = \mu$,
方差 $D(X) = \sigma^2$.

则对任意正数 $\varepsilon > 0$

不等式: $P\{|X - \mu| \geq \varepsilon\} \leq \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$ 成立。

称其为切比雪夫不等式

切比雪夫不等式(chebysev)的另一形式:

$$P(|X - \mu| < \varepsilon) \geq 1 - \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$$



例7 已知正常男性成人血液中，每一毫升白细胞数平均是7300，均方差是700. 利用切比雪夫不等式估计每毫升白细胞数在5200 ~ 9400之间的概率.

解： 设每毫升白细胞数为 X

$$P(|X - \mu| < \varepsilon) \geq 1 - \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$$

依题意, $E(X) = 7300$, $D(X) = 700^2$

现求: $P(5200 \leq X \leq 9400) = ?$

$$P(5200 - 7300 \leq X - 7300 \leq 9400 - 7300)$$

$$= P(-2100 \leq X - E(X) \leq 2100)$$

$$= P(|X - E(X)| \leq 2100) \geq 1 - \frac{700^2}{2100^2} = 1 - \frac{1}{9} = \frac{8}{9}$$

每毫升白细胞数在5200 ~ 9400之间的概率不小于8/9.



六. 矩

矩是随机变量的更为广泛的一种数字特征，前面介绍的数学期望及方差都是某种矩。

定义：设 X 和 Y 是随机变量

- (1). 若 $E(X^k)$ 存在，则称它为 X 的 k 阶原点矩，简称 k 阶矩。 $k = 1, 2, \dots$
- (2). 若 $E\{[X - E(X)]^k\}$ 存在， $k = 1, 2, \dots$ 则称它为 X 的 k 阶中心矩。
- (3). 若 $E(X^k Y^l)$ 存在， $k, l = 1, 2, \dots$ 则称它为 X 和 Y 的 $k + l$ 阶混合矩。



(1). 若 $E(X^k)$ 存在, 则称它为 X 的 k 阶原点矩,

(2). 若 $E\{[X - E(X)]^k\}$ 存在, $k = 1, 2, \dots$

则称它为 X 的 k 阶中心矩。

(3). 若 $E(X^k Y^l)$ 存在, $k, l = 1, 2, \dots$ 则称它为
 X 和 Y 的 $k + l$ 阶混合矩。

(4). 若 $E\{[X - E(X)]^k [Y - E(Y)]^l\}$ 存在, $k, l = 1, 2, \dots$
则称它为 X 和 Y 的 $k + l$ 阶混合中心矩。

注: $E(X)$ 是随机变量 X 的一阶原点矩;

$D(X)$ 是随机变量 X 的二阶中心矩;

$\text{cov}(X, Y)$ 是 X 和 Y 的二阶混合中心矩。



复习

随机变量的数字特征

	离散型随机变量	连续型随机变量
X	$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$	$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$
$D(X)$ $= E[X - E(X)]^2$	$D(X) = \sum_{k=1}^{\infty} (x_k - E(X))^2 p_k$	$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - E(X))^2 f(x) dx$
$Y = g(X)$ g 连续	$\begin{aligned} E(Y) &= E[g(X)] \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} g(x_k) p_k \end{aligned}$	$\begin{aligned} E(Y) &= E[g(X)] \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx \end{aligned}$
$Z = g(X, Y)$ g 连续	$\begin{aligned} E(Z) &= E[g(X, Y)] \\ &= \sum_{j=1}^{\infty} \sum_{i=1}^{\infty} g(x_i, y_j) p_{ij} \end{aligned}$	$\begin{aligned} E(Z) &= E[g(X, Y)] \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f(x, y) dx dy \end{aligned}$
$E(X)$ 性质	$E(c) = c \quad E(cX) = cE(X) \quad E(X+Y) = E(X) + E(Y)$ X, Y 独立 $E(XY) = E(X)E(Y)$	



总结

几种常见分布的数学期望和方差

	概率分布		$E(X)$	$D(X)$
离散型	(0-1)分布	$X \sim B(1, p)$	p	pq
	二项分布	$X \sim B(n, p)$	np	npq
	泊松分布	$X \sim P(\lambda)$	λ	λ
连续型	均匀分布	$X \sim U(a, b)$	$(a + b)/2$	$(b - a)^2 / 12$
	指数分布	$X \sim \text{Exp}(\theta)$	θ	θ^2
	正态分布	$X \sim N(\mu, \sigma^2)$	μ	σ^2



小结

随机变量的数字特征

$E(X)$ 性质

$$E(c) = c \quad E(cX) = cE(X) \quad E(X+Y) = E(X) + E(Y) \\ X, Y \text{ 独立} \quad E(XY) = E(X)E(Y)$$

$D(X)$ 性质

$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 \quad D(c) = 0 \quad D(cX) = c^2 D(X) \\ X, Y \text{ 独立}, D(X+Y) = D(X) + D(Y) \quad D(X) = 0 \iff P(X=c) = 1$$

