

§ 2.5 方差的定义和性质

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、方差 (Variance)

前面我们介绍了随机变量的数学期望，它体现了随机变量取值的平均水平，是随机变量的一个重要的数字特征。

但对有些实际问题，仅仅知道平均值是不够的。

例1 甲、乙两人射击，射击水平由下表给出： X ：甲击中的环数 Y ：乙击中的环数

X	8	9	10	Y	8	9	10
P	0.3	0.2	0.5	P	0.2	0.4	0.4

试问哪一个人的射击水平较高？

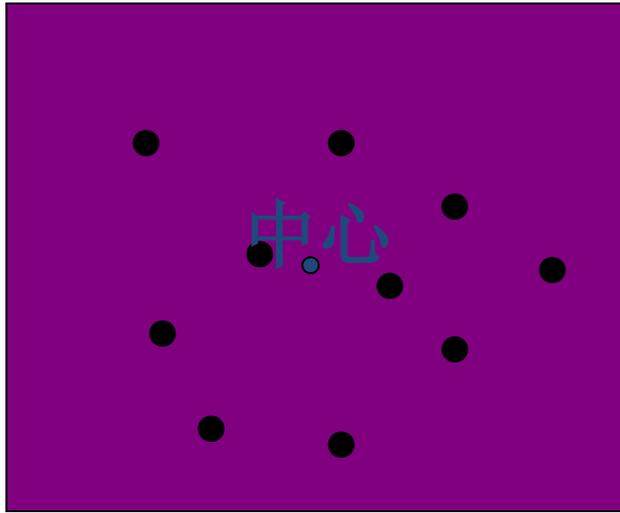
解：比较两人的平均环数

$$E(X) = 8 \times 0.3 + 9 \times 0.2 + 10 \times 0.5 = 9.2 \text{ (环)}$$

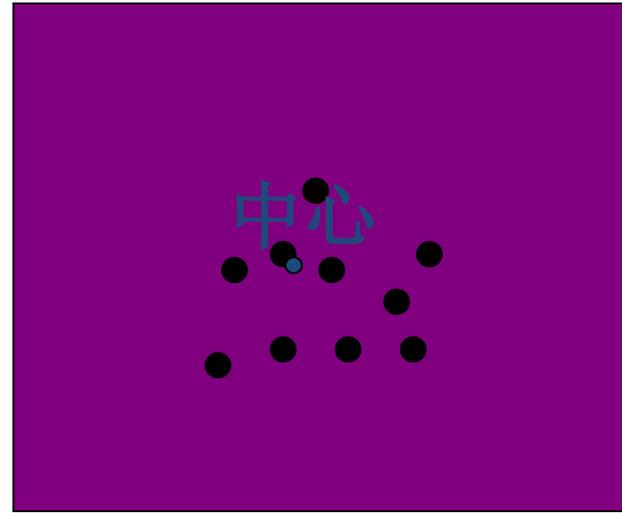
$$E(Y) = 8 \times 0.2 + 9 \times 0.4 + 10 \times 0.4 = 9.2 \text{ (环)}$$

从平均环数上看，不分上下。

又如,甲、乙两门炮同时向一目标射击10发炮弹,其落点距目标的位置如图:



甲炮射击结果



乙炮射击结果

乙炮



你认为哪门炮射击效果好一些呢?

因为乙炮的弹着点较集中在中心附近.

在实际问题中，我们常关心随机变量与其均值的偏离程度，可用 $E\{|X - E(X)|\}$ 表示，但带有绝对值符号时，计算不方便。所以，通常用 $E\{[X - E(X)]^2\}$ 表示随机变量 X 与其均值的偏离程度。

从而得到随机变量的另一个数字特征
—— 方差

定义【5.1】 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 $Var(X)$ 。 即

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

$\sqrt{D(X)}$ 称为**标准差**或**均方差**。

说明:方差描述了随机变量的取值与其均值的平均偏离程度。

方差刻画了随机变量的取值对于其数学期望的离散程度 .

若 ξ 的取值比较集中, 则方差 $D\xi$ 较小;

若 ξ 的取值比较分散, 则方差 $D\xi$ 较大.

因此, $D\xi$ 是刻画 X 取值分散程度的一个量,
它是衡量 ξ 取值分散程度的一个尺度。

由定义知，方差是随机变量 X 的函数 $g(X) = [X - E(X)]^2$ 的数学期望。

当 X 是离散型随机变量，且分布列为

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

有

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

随机变量 X 的方差可由下面公式计算

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

证明 $D(X) = E\{[X - E(X)]^2\}$

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

即

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

例1 甲、乙两人射击，射击水平由下表给出：

X ：甲击中的环数 Y ：乙击中的环数

X	8	9	10
P	0.3	0.2	0.5

Y	8	9	10
P	0.2	0.4	0.4

试问哪一个人的射击水平较高？

解： 比较两人的平均环数

$$E(X) = 8 \times 0.3 + 9 \times 0.2 + 10 \times 0.5 = 9.2 \text{ (环)}$$

$$E(Y) = 8 \times 0.2 + 9 \times 0.4 + 10 \times 0.4 = 9.2 \text{ (环)}$$

从平均环数上看，不分上下。再比较方差

$$D(X) = (8 - 9.2)^2 \times 0.3 + (9 - 9.2)^2 \times 0.2 \\ + (10 - 9.2)^2 \times 0.5 = 0.76$$

$$D(Y) = (8 - 9.2)^2 \times 0.2 + (9 - 9.2)^2 \times 0.4 \\ + (10 - 9.2)^2 \times 0.4 = 0.624$$

由于 $D(X) > D(Y)$ ，则乙的射击水平比甲稳定。

例2 设随机变量 $X \sim b(1, p)$, 求 $D(X)$

解 X 的分布律为

X	0	1
P	$1-p$	p

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

$$E(X^2) = 0^2 \times (1-p) + 1^2 \times p = p$$

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

$$X \sim b(1, p) \Rightarrow E(X) = p; D(X) = p(1-p)$$

例3 设随机变量 $X \sim P(\lambda)$, 求 $D(X)$

解 X 的分布列为 $P\{X = k\} = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$

由上面知 $E(X) = \lambda$ ($k = 0, 1, 2, \dots$)

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

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

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

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

$$X \sim P(\lambda) \Rightarrow E(X) = D(X) = \lambda$$

方差的性质

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

(1) 设 C 是常数, 则 $D(C) = 0$

(2) 设 C 是常数, X 是随机变量, 则

$$D(CX) = C^2 D(X) \quad D(X + C) = D(X)$$

(3) 设 a, b 是常数, X, Y 是随机变量, 则

$$\begin{aligned}D(aX + bY) &= a^2 D(X) + b^2 D(Y) \\ &\quad + 2abE[X - E(X)][Y - E(Y)]\end{aligned}$$

(4) $D(X) = 0$ 的充要条件是 X 以概率 1 取常数 C , 即 $P\{X = C\} = 1$.

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

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

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

证 (3) $D(aX + bY) = E[aX + bY - E(aX + bY)]^2$

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

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

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

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

特别地, 若 X, Y 相互独立, 有

$$D(aX + bY) = a^2 D(X) + b^2 D(Y)$$

推广 若 a_1, a_2, \dots, a_n 是任意常数,
 X_1, X_2, \dots, X_n 是相互独立的随机变量, 有

$$\begin{aligned} D(a_1 X_1 + a_2 X_2 + \dots + a_n X_n) \\ = a_1^2 D(X_1) + a_2^2 D(X_2) + \dots + a_n^2 D(X_n) \end{aligned}$$

例4 设随机变量 $X \sim b(n, p)$, 求 $E(X)$, $D(X)$

解 令 $X_k = \begin{cases} 1 & A \text{ 在第 } k \text{ 次试验发生} \\ 0 & A \text{ 在第 } k \text{ 次试验不发生} \end{cases}$
($k = 1, 2, \dots, n$)

由二项分布的定义知 $X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$

X_k 服从两点分布, 分布律为

X_k	0	1
P_k	$1-p$	p

$$E(X_k) = p, \quad D(X_k) = p(1-p)$$

$$E(X) = E\left(\sum_{k=1}^n X_k\right) = \sum_{k=1}^n E(X_k) = np$$

又因为 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, 则

$$D(X) = D\left(\sum_{k=1}^n X_k\right) = \sum_{k=1}^n D(X_k) = np(1-p)$$

$$X \sim b(n, p) \Rightarrow E(X) = np, D(X) = np(1-p)$$

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

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

$$= 1^2 \cdot p + 0^2 \cdot (1-p) - p^2 = pq.$$

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

$$0 < p < 1.$$

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

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

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

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

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

$$= np.$$

$$\begin{aligned} E(X^2) &= E[X(X-1) + X] \\ &= E[X(X-1)] + E(X) \\ &= \sum_{k=0}^n k(k-1) \binom{k}{n} p^k (1-p)^{n-k} + np \\ &= \sum_{k=0}^n \frac{k(k-1)n!}{k!(n-k)!} p^k (1-p)^{n-k} + np \end{aligned}$$

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

$$+ np$$

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

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

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

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

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

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

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

$$\begin{aligned} E(X^2) &= E[X(X-1) + X] \\ &= E[X(X-1)] + E(X) \\ &= \sum_{k=0}^{+\infty} k(k-1) \cdot \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} + \lambda \\ &= \lambda^2 e^{-\lambda} \sum_{k=2}^{+\infty} \frac{\lambda^{k-2}}{(k-2)!} + \lambda = \lambda^2 e^{-\lambda} e^{\lambda} + \lambda = \lambda^2 + \lambda. \end{aligned}$$

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 λ .