# 第二节 方差

- **一** 方差的定义
- 方差的计算
- 方差的性质
- 切比雪夫不等式
- 课堂练习
- 小结 布置作业



上一节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.

但是在一些场合,仅仅知道平均值是不够的.



例如,某零件的真实长度为a,现用甲、乙两台仪器各测量10次,将测量结果X用坐标上的点表示如图:

测量结果的 均值都是 a

甲仪器测量结果

 $\boldsymbol{a}$ 

乙仪器测量结果

较好

若让你就上述结果评价一下两台仪器的优 劣,你认为哪台仪器好一些呢?

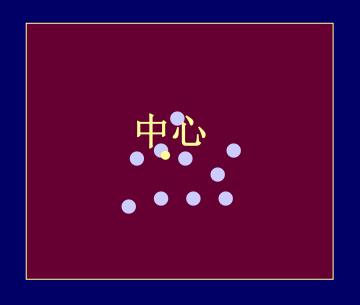
因为乙仪器的测量结果集中在均值附近



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

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.



乙炮





由此可见,研究随机变量与其均值的偏离程度是十分必要的.那么,用怎样的量去度量这个偏离程度呢?容易看到

$$E\{|X-E(X)|\}$$

能度量随机变量与其均值E(X)的偏离程度.但由于 上式带有绝对值,运算不方便,通常用量

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

来度量随机变量X与其均值E(X)的偏离程度.

这个数字特征就是我们这一讲要介绍的

方差



### 一、方差的定义

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

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

方差的算术平方根 $\sqrt{D(X)}$ 称为X的标准差或均方差记为 $\sigma(X)$ ,它与X具有相同的量纲。



方差刻划了随机变量的取值对于其数学期望的 离散程度.

若X的取值比较集中,则方差D(X)较小;

若X的取值比较分散,则方差D(X)较大.

因此,D(X)是刻画X取值分散程度的一个量,它是衡量X取值分散程度的一个尺度。



## 二、方差的计算

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.

$$D(X) = \begin{cases} \sum_{k=1}^{\infty} [x_k - E(X)]^2 p_k, \\ \int_{-\infty}^{\infty} [x - E(X)]^2 f(x) dx, \end{cases}$$

X为连续型,X概率密度f(x)





#### 计算方差的一个简化公式

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

证:  $D(X)=E[X-E(X)]^2$ 

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

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

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

展开

利用期望 性质





例1 设随机变量X具有(0—1)分布,其分布率为

$$P{X = 0} = 1 - p, P{X = 1} = p$$

求D(X).

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

由公式

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

因此,0-1分布

$$E(X) = p, D(X) = p(1-p)$$



例2 设 $X \sim \pi(\lambda)$ , 求D(X)。

X的分布率为

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

上节已算得  $E(X) = \lambda$ ,而

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

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

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





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

因此,泊松分布

$$E(X) = \lambda, D(X) = \lambda$$

由此可知,泊松分布的数学期望与方差相等,等于 λ。泊松分布的分布率中只含一个参数λ,只要知道λ, 泊松分布就被确定了.



例3 设 $X \sim U(a,b)$ , 求D(X)。

解 X的概率密度为 
$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & a < x < b \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

上节已求得
$$E(X) = \frac{a+b}{2}$$
。方差为

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

$$= \int_{a}^{b} x^{2} \frac{1}{b-a} dx - \left(\frac{a+b}{2}\right)^{2} = \frac{(b-a)^{2}}{12}$$

因此,均匀分布

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







例4 设随机变量X服从指数分布,其概率密度为

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

其中 $\theta > 0$ ,求E(X),D(X)

解 
$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx = \int_{0}^{+\infty} x\frac{1}{\theta}e^{-\frac{x}{\theta}}dx = \theta$$

$$E(X^{2}) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^{2}f(x)dx = \int_{0}^{+\infty} x^{2}\frac{1}{\theta}e^{-\frac{x}{\theta}}dx = 2\theta^{2}$$

因此 $D(X) = \theta^2$ 

由此可知,指数分布

$$E(X) = \theta, D(X) = \theta^2$$







## 三、方差的性质

- 1. 设C 是常数,则 D(C)=0;
- 2. 若 C 是常数,则  $D(CX)=C^2D(X)$ ;
- 3. 设X 与Y 是两个随机变量,则

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

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



#### 下面我们证明性质3

证明

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

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

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

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

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

若 X,Y 相互独立,由数学期望的性质4得

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

此性质可以推广到有限多个相互独立的随机变量之和的情况.

下面我们举例说明方差性质的应用.

例6 设 $X\sim B(n,p)$ , 求E(X)和D(X).

解  $X\sim B(n,p)$ ,则X表示n重努里试验中的"成功"次数。

若设 
$$X_i = \begin{cases} 1 & \text{如第}i$$
次试验成功  $i=1,2, ..., n \end{cases}$  如第 $i$ 次试验失败

则  $X = \sum_{i=1}^{n} X 是 n 次试验中"成功"的次数$ 



可知 $X_i$ 是0-1分布,所以

$$E(X_i) = p, D(X_i) = p(1-p), i=1,2, ..., n$$

由于 $X_1, X_2, \ldots, X_n$ 相互独立

于是 
$$E(X) = \sum_{i=1}^{n} E(X_i) = np$$
 
$$D(X) = \sum_{i=1}^{n} D(X_i) = np(1-p)$$
 若 $X \sim B(n,p)$ ,则

$$E(X) = np, D(X) = np(1-p)$$



设 $X \sim N(0,1)$ ,求E(X)和D(X). 例7

解 X的概率密度为

$$\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{x^2}{2}} - \infty < x < +\infty$$

于是 
$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x \varphi(x) dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} x e^{-\frac{x^2}{2}} dx = 0$$

$$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - E(X))^2 \varphi(x) dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 e^{-\frac{x^2}{2}} dx = 1$$

$$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - E(X))^2 \varphi(x) dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 e^{-\frac{x^2}{2}} dx = 1$$

若 $X \sim N(0,1)$ ,则 E(X) = 0, D(X) = 1



若
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
,则 $Z = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N$  (0.1) 
$$E(Z) = 0, D(Z) = 1$$

而 $X = \sigma Z + \mu$ ,由数学期望和方差的性质得

$$E(X) = E(\sigma Z + \mu) = \sigma E(Z) + E(\mu) = \mu$$

$$D(X) = D(\sigma Z + \mu) = \sigma^2 D(Z) + D(\mu) = \sigma^2$$

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

这就是说,正态分布的概率密度中的两个参数 $\mu$ 和 $\sigma^2$ 分别是该分布的数学期望和方差,因而正态分布完全可由它的数学期望和方差所确定。

例如,  $若X \sim N(1,3), Y \sim N(2,4), 且X和Y相互独立,$ 

则Z = 2X - 3Y也服从正态分布,而E(Z) = -4,D(X) = 48,故有 $Z \sim N(-4,48)$ 

 $若X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2), i = 1, 2, \dots n$ ,且它们相互独立,则

它们的线性组合: $C_1X_1 + C_2X_2 + \cdots + C_nX_n$ ( $C_1, C_2, \cdots C_n$ 是不全为0的常数)仍然服从正态分布.



例8 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和Y相互独立.任取一支活塞,任取一只气缸,求活塞能装入气缸的概率.

解 按题意需求 $P\{X < Y\}$ ,即求 $P\{X - Y < 0\}$ .

由于 
$$X - Y \sim N(-0.10, 0.0025)$$

故有 
$$P\{X < Y\} = P\{X - Y < 0\}$$

$$= P\{\frac{(X - Y) - (-0.10)}{\sqrt{0.0025}} < \frac{0 - (-0.10)}{\sqrt{0.0025}}\}$$

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



## 四、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 $\varepsilon$ ,有不等式

$$P\{|X - E(X)| \ge \varepsilon\} \le \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$$
取 
$$P\{|X - E(X)| < \varepsilon\} \ge 1 - \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$$

由切比雪夫不等式可以看出,若 $\sigma^2$ 越小,则事件{ $|X-E(X)|<\varepsilon$ }的概率越大,即随机变量X集中在期望附近的可能性越大.

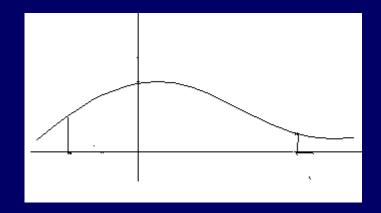
#### 我们只就连续型随机变量的情况来证明.

# 证 设X的概率密度为f(x),则有

$$P\{|X - \mu| \ge \varepsilon\} = \int_{|X - \mu| \ge \varepsilon} f(x) dx$$

$$\le \int_{|X - \mu| \ge \varepsilon} \frac{|x - \mu|^2}{\varepsilon^2} f(x) dx$$

$$\le \frac{1}{\varepsilon^2} \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 f(x) dx = \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$$







$$P\{|X-E(X)| \geq \varepsilon\} \leq \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$$

当方差已知时,切比雪夫不等式给出了r.vX与它的期望的偏差不小于 $\varepsilon$ 的概率的估计式.

如取  $\varepsilon = 3\sigma$ 

$$P\{|X - E(X)| \ge 3\sigma\} \le \frac{\sigma^2}{9\sigma^2} \approx 0.111$$

可见,对任给的分布,只要期望和方差  $\sigma^2$ 存在,则 r.v X取值偏离E(X)超过  $3\sigma$  的概率小于0.111.



例9 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

依题意, $E(X)=7300,D(X)=700^2$ 

所求为  $P(5200 \le X \le 9400)$ 

 $P(5200 \le X \le 9400)$ 

- $= P(-2100 \le X E(X) \le 2100)$
- $= P\{ |X-E(X)| \leq 2100 \}$



#### 由切比雪夫不等式

$$P\{ |X-E(X)| \le 2100 \} \ge 1 - \frac{D(X)}{(2100)^2}$$

$$= 1 - (\frac{700}{2100})^2 = 1 - \frac{1}{9} = \frac{8}{9}$$

即估计每毫升白细胞数在5200~9400之间的概率不小于8/9.



例10 在每次试验中,事件A发生的概率为 0.75, 利用切比雪夫不等式求: n需要多么大时,才能使得在n次独立重复试验中,事件A出现的频率在0.74~0.76之间的概率至少为0.90?

解:设X为n次试验中,事件A出现的次数,

则  $X \sim B(n, 0.75)$ 

$$E(X)=0.75n$$
,  $D(X)=0.75\times0.25n=0.1875n$ 

所求为满足

$$P(0.74 < \frac{X}{n} < 0.76) \ge 0.90$$

的最小的n.



$$P(0.74 < \frac{X}{n} < 0.76)$$
 可改写为  $P(0.74n < X < 0.76n)$ 

$$=P(-0.01n < X-0.75n < 0.01n)$$

$$= P\{ |X-E(X)| < 0.01n \}$$

在切比雪夫不等式中取  $\varepsilon = 0.01 n$ ,则

$$P(0.74 < \frac{X}{n} < 0.76) = P\{ |X-E(X)| < 0.01n \}$$

$$\geq 1 - \frac{D(X)}{(0.01n)^2} = 1 - \frac{0.1875n}{0.0001n^2} = 1 - \frac{1875}{n}$$



依题意,取 
$$1-\frac{1875}{n} \ge 0.9$$

解得

$$n \ge \frac{1875}{1 - 0.9} = 18750$$

即n 取18750时,可以使得在n次独立重复试验中,事件A出现的频率在0.74~0.76之间的概率至少为0.90.



## 五、课堂练习

1、设随机变量X服从几何分布,概率分布为

$$P{X=k}=p(1-p)^{k-1}, k=1,2,...$$

其中0 ,求E(X),<math>D(X)

2、设随机变量X服从瑞利分布,其概率密度为:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x}{\sigma^2} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} & x > 0\\ 0 & x \le 0 \end{cases}$$

其中 $\sigma > 0$ 是常数,求E(X),D(X).



1、解: 
$$idq=1-p$$

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

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

$$=\frac{1}{p}$$

无穷递缩等比

级数求和公式





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

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

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

$$= q p \frac{2}{(1-q)^{3}} + \frac{1}{p} = \frac{2q}{p^{2}} + \frac{1}{p} = \frac{2-p}{p^{2}}$$

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

$$=\frac{2-\boldsymbol{p}}{\boldsymbol{p}^2}-\frac{1}{\boldsymbol{p}^2}=\frac{1-\boldsymbol{p}}{\boldsymbol{p}^2}$$







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

$$= \int_{0}^{+\infty} x \frac{x}{\sigma^{2}} e^{-\frac{x^{2}}{2\sigma^{2}}} dx = \sqrt{\frac{\pi}{2}} \sigma$$

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

$$= \int_{0}^{+\infty} x^{2} f(x) dx - \frac{\pi}{2} \sigma^{2}$$

$$= \frac{4 - \pi}{2} \sigma^{2}$$





## 六、小结

这一讲,我们介绍了随机变量的方差.

它是刻划随机变量取值在其中心附近离散程度的一个数字特征.

下一讲,我们将介绍刻划两r.v间线性相关程度的一个重要的数字特征:

协方差、相关系数



# 七、布置作业

《概率论与数理统计》作业(四)

- 一、填空题第2、3小题
- 二、选择题第3小题
- 三、解答题第1、5小题

