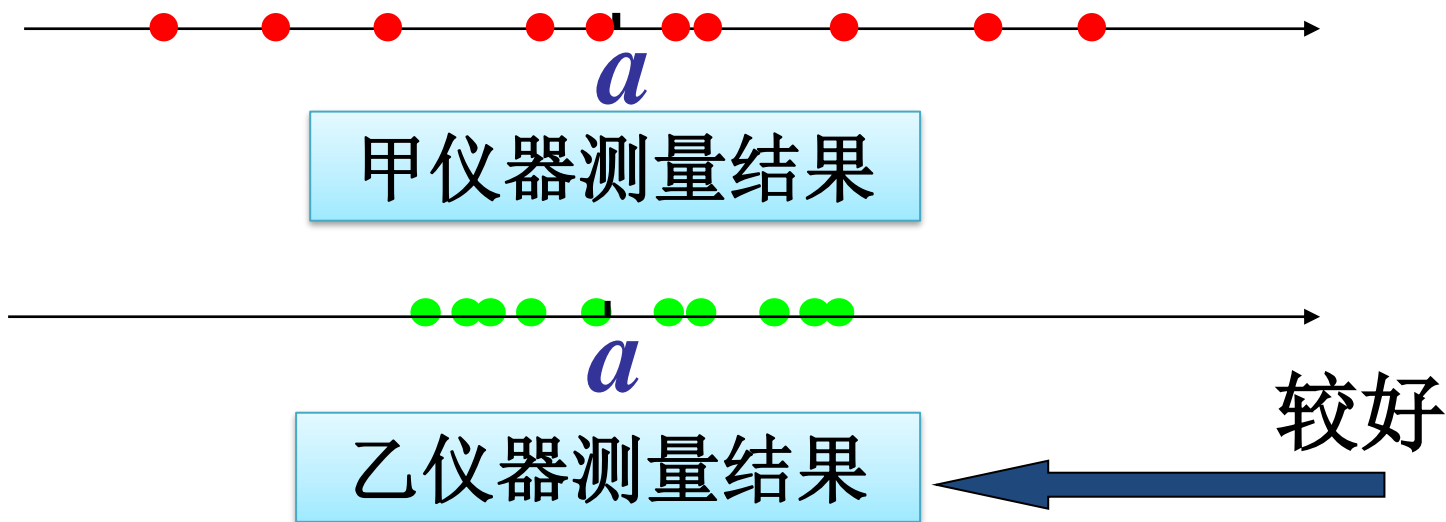


§ 4.2 方差Variance

我们已经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。

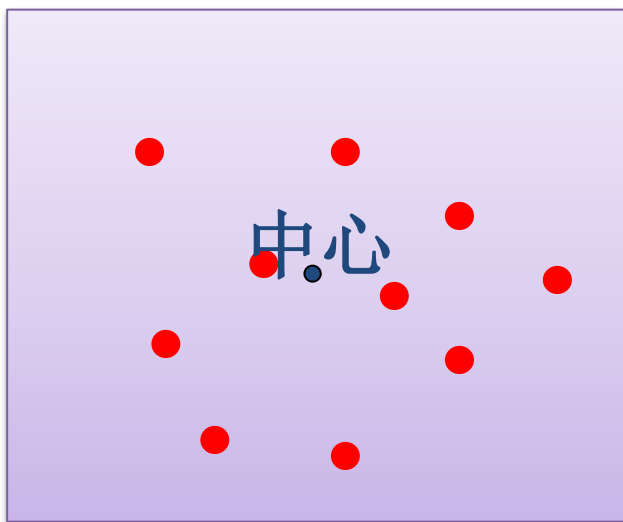
例如，某零件的真实长度为 a ，现用甲、乙两台仪器各测量10次，将测量结果 X 用坐标上的点表示如图：



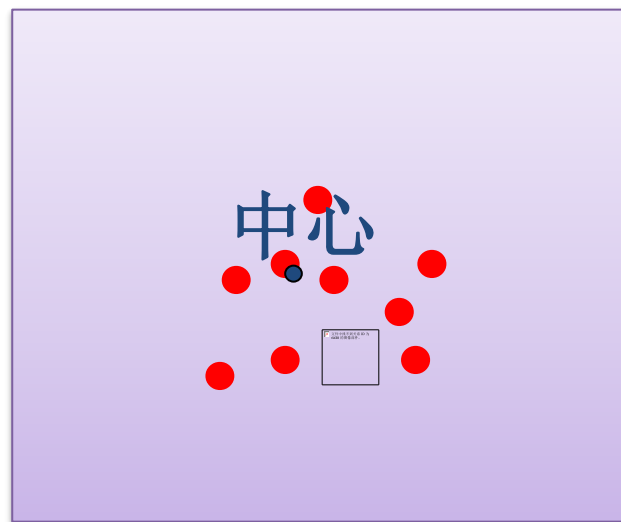
若让你就上述结果评价一下两台仪器的优劣，你认为哪台仪器好一些呢？

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

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.

为此需要引进另一个数字特征,用它来度量随机变量取值在其中的中心附近的离散Spread程度.

这个数字特征就是我们要介绍的

方差Variance

1. 方差概念

定义 若 $E [X - E(X)]^2$ 存在, 则称其为随机变量 X 的**方差**, 记为 $D(X)$, $Var(X)$, $V(X)$, σ^2

即 $D(X) = E[X - E(X)]^2 = \int [X - E(X)]^2 dF(X)$

称 $\sqrt{D(X)}$ 为 X 的**均方差或标准差**Standard Variation.

$D(X)$ —— 描述 r.v. X 的取值偏离平均值的平均偏离程度

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。

若 X 为离散型 **r.v.**，分布律为

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

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

若 X 为连续型**r.v.**，概率密度为 $f(x)$

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

计算方差的一个简化公式

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

证： $D(X) = E[X - E(X)]^2$ 展开

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

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

期望性质

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

例

X	-1	0	1
P	0.1	0.8	0.1

求 $D(X)$.

$$E(X) = 0,$$

$$E(X^2) = (-1)^2 \cdot 0.1 + 1^2 \cdot 0.1 = 0.2,$$

$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = 0.2.$$

例 设随机变量 X 的密度函数为

$$f(x) = \begin{cases} 1+x, & -1 \leq x \leq 0 \\ 1-x, & 0 < x \leq 1 \end{cases}$$

求 $D(X)$.

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

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

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

例 设 $X \sim P(\lambda)$, 求 $D(X)$.

解 $E(X) = \lambda$

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

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

例 设 $X \sim U[a, b]$, 求 DX .

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

$$E(X) = \int_a^b x \cdot \frac{1}{b-a} dx = \frac{a+b}{2}$$

$$\begin{aligned} D(X) &= E(X^2) - [E(X)]^2 \\ &= \int_a^b x^2 \cdot \frac{1}{b-a} dx - \left(\frac{a+b}{2}\right)^2 = \frac{(b-a)^2}{12}. \end{aligned}$$

例 $X \sim E(\lambda)$, 求 $D(X)$.

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

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

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

$$= \frac{2}{\lambda^2} - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{1}{\lambda^2}.$$

例 设 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 求 $D(X)$

解 $E(X) = \mu$

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

注意方式

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

$$\begin{aligned} & \text{令 } \frac{x-\mu}{\sigma} = t \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \sigma^2 t^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt \\ &= \sigma^2 \end{aligned}$$

常见随机变量的方差

分布	概率分布	期望	方差
参数为 p 的0-1分布	$P(X = 1) = p$ $P(X = 0) = 1 - p$	p	$p(1-p)$
$B(n, p)$	$P(X = k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$ $k = 0, 1, 2, \dots, n$	np	$np(1-p)$
$P(\lambda)$	$P(X = k) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$ $k = 0, 1, 2, \dots$	λ	λ

分布	概率密度	期望	方差
区间 (a, b) 上的均匀分布	$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a < x < b, \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$
$E(\lambda)$	$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0, \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$
$N(\mu, \sigma^2)$	$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$	μ	σ^2

2. 方差的性质

(1) 设 C 是常数,则 $D(C)=0$;

(2) 若 C 是常数,则 $D(CX)=C^2 D(X)$;

(3) 若 X 与 Y 独立, 则
 $D(X+Y)=D(X)+D(Y)$.

X 与 Y 不一定独立时,
 $D(X+Y)=?$
 $D(X-Y)?$

推广: 若 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立,则

$$D\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \sum_{i=1}^n D(X_i)$$

$$D\left[\sum_{i=1}^n C_i X_i\right] = \sum_{i=1}^n C_i^2 D(X_i)$$

例 设 $X \sim B(n, p)$, 求 $D(X)$.

解一 利用定义 $D(X) = E([X - E(X)]^2)$

解二 利用简化公式求 $D(X) = E(X^2) - E^2(X)$.

解三 利用性质求 $D(X)$.

引入随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n

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

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

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

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

Summary

1方差定义



2方差的简化公式



3常见分布的方差



4方差性质



5 利用1、2、4进行计算