概率论与数理统计

4.2 方差

北京化工大学数学系

苏贵福

有两批钢筋, 每批各10根, 它们的抗拉强度指标如下:

- (I) 115, 120, 120, 120, 120, 125, 130, 130, 135, 135.
- (II) 90, 100, 105, 120, 125, 135, 135, 135, 145, 160.

它们的平均值都是125. 但是第II批钢筋的抗拉强度指标较差. 这是因为第II批 钢筋的抗拉强度指标值比较分散, 与其均值的偏差较大.

研究随机变量与其均值的偏离程度是十分必要的. 容易看到

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

能够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,尤其引入方差的概念。



一. 方差的定义

定义1 设X是一随机变量,若 $E\{[X - E(X)]^2\}$ 存在,则称它为X的<u>方差</u>,记作

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

并将 $\sigma(X) = \sqrt{D(X)}$ 为X的标准差.

- ♠ D(X)表达了X的取值与其数学期望的偏离程度.
- ♠ D(X)是衡量X取值分散程度的一个尺度.
- ♠ D(X)是随机变量X的函数 $g(X) = [X E(X)]^2$ 的数学期望.



♣ 对于离散型随机变量X有

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

其中 $P{X = x_k} = p_k, k = 1, 2, \cdots$ 是X的分布律.

♣ 对于连续型随机变量X有

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

其中f(x)是X的概率密度.

定理1 设X是随机变量,则有

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

证明 由数学期望的性质

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

例1 设随机变量X具有数学期望 $E(X) = \mu$, 方差 $D(X) = \sigma^2 \neq 0$. 试 $\bar{x}X^* = \frac{X-\mu}{\sigma}$ 的期望与方差.

解 根据期望的定义

$$E(X^*) = \frac{1}{\sigma}E(X - \mu) = \frac{1}{\sigma}[E(X) - \mu] = 0.$$

从而由定理1

$$D(X^*) = E(X^{*2}) - [E(X^*)]^2$$
$$= E\left[\left(\frac{X - \mu}{\sigma}\right)^2\right] - 0^2$$
$$= \frac{1}{\sigma^2} E[(X - \mu)^2] = 1.$$

一般地将X*称为X的标准化变量。



二. 几类特殊的方差

例2 设随机变量 $X \sim \pi(\lambda)$, 求X的方差.

解 随机变量X的分布律为 $P\{X=k\}=\frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!},\ k=0,1,\cdots,\lambda>0.$

解 已知 $E(X) = \lambda$, 下面只需计算 $E(X^2)$:

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

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

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

故所求方差为 $D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = \lambda$.



例3 设随机变量 $X \sim U(a, b)$, 求X的方差.

解 易知随机变量X的密度函数为:

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

已知
$$E(X) = \frac{a+b}{2}$$
. 所以方差

$$D(X) = E(X^{2}) - [E(X)]^{2}$$
$$= \int_{a}^{b} x^{2} \frac{1}{b-a} dx - \left(\frac{a+b}{2}\right)^{2} = \frac{(b-a)^{2}}{12}.$$

例4 设随机变量X服从指数分布, 其概率密度为

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

其中 $\theta > 0$, 求E(X)和D(X).

解 根据期望定义

$$E(X) = \int_0^\infty x \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} dx = -x e^{-\frac{x}{\theta}} \Big|_0^\infty + \int_0^\infty e^{-\frac{x}{\theta}} dx = \theta$$

$$E(X^2) = \int_0^\infty x^2 \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}} dx = -x^2 e^{-\frac{x}{\theta}} \Big|_0^\infty + \int_0^\infty 2x e^{-\frac{x}{\theta}} dx = 2\theta^2.$$

于是
$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = 2\theta^2 - \theta^2 = \theta^2$$
.

三. 方差的性质

定理2 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 ϵ , 有不等式

$$P\{|X - \mu| \ge \epsilon\} \le \frac{\sigma^2}{\epsilon^2}.$$

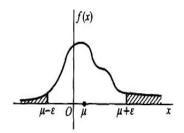
这一不等式称为切比雪夫不等式.

证明 我们只考虑连续型随机变量的情形. 设X的概率密度为f(x), 则

$$P\{|X - \mu| \ge \epsilon\} = \int_{|x - \mu| \ge \epsilon} f(x) dx \le \int_{|x - \mu| \ge \epsilon} \frac{|x - \mu|^2}{\epsilon^2} f(x) dx$$
$$\le \frac{1}{\epsilon^2} \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 f(x) dx = \frac{\sigma^2}{\epsilon^2}.$$

切比雪夫不等式也可以写成如下形式

$$P\{|X - \mu| < \epsilon\} \ge 1 - \frac{\sigma^2}{\epsilon^2}.$$



切比雪夫不等式给出了在随机变量的分布未知, 而只知道E(X)和

D(X)的情况下估计概率 $P\{|X-E(X)|<\epsilon\}$ 的界限.

定理3 设X,Y是随机变量,C为常数,则有

- (1) D(C) = 0.
- (2) $D(CX) = C^2D(X) \coprod D(X+C) = D(X)$.
- (3) $D(X + Y) = D(X) + D(Y) + 2E\{[X E(X)][Y E(Y)]\}.$
- (4) 当X, Y相互独立时D(X + Y) = D(X) + D(Y).
- (5) D(X) = 0的充要条件是 $P\{X = E(X)\} = 1$.

证明 我们只证明(4)和(5).

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

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

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

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

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

上式右端第三项

$$2E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} = 2E\{XY - XE(Y) - YE(X) + E(X)E(Y)\}$$
$$= 2\{E(XY) - 2E(Y)E(X) + E(X)E(Y)\}$$
$$= 2\{E(XY) - E(X)E(Y)\}.$$

当X与Y相互独立时,有D(X+Y)=D(X)+D(Y).

(⇐) 设
$$P{X = E(X)} = 1$$
, 则有 $P{X^2 = [E(X)]^2} = 1$. 于是

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

(⇒) 设
$$D(X) = 0$$
, 要证 $P\{X = E(X)\} = 1$. 采用反证法. 假设 $P\{X = E(X)\} < 1$, 则对于某一个数 $\epsilon > 0$, 有

$$P\{|X - E(X)| \ge \epsilon\} > 0.$$

对于任意 $\epsilon > 0$, 在切比雪夫不等式中取 $\sigma^2 = 0$ 时, 有

$$P\{|X - E(X)| \ge \epsilon\} = 0.$$

得到矛盾! 因此 $P\{X = E(X)\} = 1$.



四. 小节

分布	参数	数学期望	方差
两点分布	0	р	pq
二项分布	$n \ge 1, 0$	np	npq
泊松分布	$\lambda > 0$	λ	λ
均匀分布	a < b	<u>a+b</u> 2	$\frac{(b-a)^2}{12}$
指数分布	$\lambda > 0$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$
正态分布	$\mu,\sigma>0$	μ	σ^2