

第3章 随机变量的数字特征



- 理解数学期望的概念，会求一些随机变量的数学期望
- 理解方差的概念，会求一些随机变量的方差
- 掌握常见的随机变量的数学期望与方差
- 了解随机变量的矩、协方差与相关系数

随机变量的分布函数是对随机变量概率性质的完整的刻画，描述了随机变量的统计规律性，但在实际问题中，有时不容易确定随机变量的分布；有时则并不需要完全知道随机变量的分布，而只需要知道它的某些特征就够了，因此不要求出它的分布函数。这些特征就是随机变量的数字特征，它们是由随机变量的分布所决定的常数，刻画了随机变量某一方面的性质。

例如，考察某种大批量生产的产品的使用寿命，它可以用随机变量来描述，如果知道了这个随机变量的分布函数，就可以计算产品寿命落在任一指定界限内的产品的百分比，这是对产品寿命状况的完整刻画。如果不知道随机变量的分布函数，而知道产品的平均使用寿命，虽然不能对产品寿命状况提供一个完整的刻画，但却在一个重要方面刻画了产品寿命的状况，这往往也是我们最为关心的一个方面。类似的情况很多，例如评定某地区粮食产量的水平时，经常考虑平均亩产量；对某一射手进行技术评估时，经常考察射击命中环数的平均值；检查一批棉花的质量时，所关心的是棉花纤维的平均长度等。这个重要的数字特征就是数学期望，简称为期望，常常也称为均值。

另一个重要的数字特征用以衡量一个随机变量的取值的分散程度。例如对一射手进行技术评定时，除考察射击命中环数的平均值以外，还要了解命中点是分散还是比较集中。在检查一批棉花的质量时，除关心棉花纤维的平均程度以外，还要考虑纤维的长度与平均长度的偏离程度。如果两批棉花的平均长度相同，而一批棉花纤维的长度与平均长度接近，另一批棉花则相差较大，显然，前者显得整齐，也便于使用，而后者显得参差不齐，不便于使用。描述随机变量取值分散程度的数字特征就是方差。

期望和方差是刻画随机变量性质的两个最重要的数字特征。数字特征能够比较容易地估算出来，在理论上和实践上都具有重要的意义。其他的数字特征还有矩和协方差、相关系数等。

3.1 随机变量的数学期望

3.1.1 离散型随机变量的数学期望

例 1 假设对一个零件的某个特征进行的 n 次测量中，有 n_1 次测得结果为 x_1 ， n_2 次测得

结果为 x_2, \dots, n_k 次测得结果为 x_k , 试求随机变量 X 的 n 次观测值的平均值.

解 设测量结果的平均值为 \bar{x} , 则

$$\begin{aligned}\bar{x} &= \frac{1}{n}(x_1 n_1 + x_2 n_2 + \dots + x_k n_k) = x_1 \frac{n_1}{n} + x_2 \frac{n_2}{n} + \dots + x_k \frac{n_k}{n} \\ &= x_1 f_n(x_1) + x_2 f_n(x_2) + \dots + x_k f_n(x_k) = \sum_{i=1}^k x_i f_n(x_i),\end{aligned}$$

其中 $\sum_{i=1}^k x_i = n$; $f_n(x_i) = \frac{n_i}{n}$ 是测量结果 x_i 的频率, 且 $\sum_{i=1}^k f_n(x_i) = 1$.

由此可见, 测量结果的平均值 \bar{x} 是以频率 $f_n(x_i)$ 为权的加权平均值.

由于频率具有稳定性, 即当试验次数 n 很大时, 事件 $\{X = x_i\}$ 的频率 $f_n(x_i)$ 将在概率 p_i 的附近摆动 ($i=1, 2, \dots, k$), 因此, 可用概率 p_i 代替频率 $f_n(x_i)$, 产生和式 $\sum_{i=1}^k x_i p_i$. 由此引出离散型随机变量 X 的数学期望 (或均值).

一、离散型随机变量的数学期望的定义

定义 1 设离散型随机变量 X 的概率分布为 $P\{X = x_i\} = p_i$ ($i=1, 2, \dots$), 若级数 $\sum_i x_i p_i$ 绝对收敛, 即 $\sum_i |x_i| p_i$ 收敛, 则称 $\sum_i x_i p_i$ 为离散型随机变量 X 的数学期望 (或均值), 简称期望, 记作 $E(X)$, 即

$$E(X) = \sum_i x_i p_i.$$

期望的定义表明, 期望就是随机变量 X 的取值 x_i 以它们的概率为权的加权平均, 从这个意义上说, 把 $E(X)$ 称为 X 的均值更能反映这个概念的本质.

例 2 盒中有 5 个球, 其中 3 个黑球, 2 个白球, 现从中任取 2 个球, 求取得黑球数的期望.

解 用 X 表示取到的黑球数, 则 X 所有可能取的值为 0, 1, 2, 其分布列为

X	0	1	2
p	0.1	0.6	0.3

于是

$$E(X) = 0 \times 0.1 + 1 \times 0.6 + 2 \times 0.3 = 1.2.$$

例 3 甲、乙两人进行打靶, 所得分数分别记为 X_1, X_2 , 它们的分布列分别为

X_1	0	1	2
p	0.1	0.2	0.7
X_2	0	1	2
p	0.6	0.3	0.1

试评定他们的成绩的好坏.

$$\text{解 } E(X_1) = 0 \times 0.1 + 1 \times 0.2 + 2 \times 0.7 = 1.6 \text{ (分)},$$

$$E(X_2) = 0 \times 0.6 + 1 \times 0.3 + 2 \times 0.1 = 0.5 \text{ (分)}.$$

这意味着, 如果进行很多次射击, 那么, 甲所得分数的平均值接近 1.6 分, 而乙的接近 0.5 分, 很明显, 乙的成绩远远不如甲的成绩.

例 4 某人每次射击命中目标的概率为 0.8, 现连续向一个目标射击, 直到第一次命中目标为止, 求射击次数的期望.

解 用 X 表示直到第一次命中目标为止时的射击次数, 则 X 所有可能取值为 $1, 2, 3, \dots$.

$X=1$ 意味着第一次射击命中目标, 则 $P\{X=1\} = 0.8$,

$X=2$ 意味着第一次未命中目标, 第二次射击命中目标, 则 $P\{X=2\} = 0.2 \times 0.8$.

一般地, $X=k$ 意味着前 $k-1$ 次未命中目标, 第 k 次命中目标, 则 $P\{X=k\} = 0.2^{k-1} \times 0.8$,

于是

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{k=1}^{\infty} k \times P\{X=k\} = \sum_{k=1}^{\infty} k \times 0.2^{k-1} \times 0.8 \\ &= 0.8 \times (1 + 2 \times 0.2 + 3 \times 0.2^2 + \dots + k \times 0.2^{k-1} + \dots), \end{aligned}$$

记

$$A = 1 + 2 \times 0.2 + 3 \times 0.2^2 + \dots + k \times 0.2^{k-1} + \dots,$$

则

$$0.2A = 0.2 + 2 \times 0.2^2 + 3 \times 0.2^3 + \dots + k \times 0.2^k + \dots,$$

$$A - 0.2A = 1 + 0.2 + 0.2^2 + 0.2^3 + \dots + 0.2^k + \dots,$$

右端是公比为 0.2 的等比级数, 于是

$$A - 0.2A = 0.8A = \frac{1}{1-0.2} = 1.25,$$

从而

$$A = 1.25^2.$$

$$E(X) = 0.8 \times 1.25^2 = 1.25.$$

注: 若每次射击命中目标的概率为 p , 则

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

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

二、几种常见的离散型随机变量的期望

1. 两点分布

设 X 服从参数为 $p(0 < p < 1)$ 的两点分布, 即

X	0	1
p	$1-p$	p

则

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

2. 二项分布

设 $X \sim B(n, p)$, 其概率分布为

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

则

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

令 $m = k - 1$, 则

$$\sum_{k=1}^n C_{n-1}^{k-1} p^{k-1} (1-p)^{(n-1)-(k-1)} = \sum_{m=0}^{n-1} C_{n-1}^m p^m (1-p)^{n-1-m} = [p + (1-p)]^{n-1} = 1.$$

从而

$$E(X) = np.$$

二项分布的期望是 np , 直观上也比较容易理解这个结果. 因为 X 是 n 次试验中某事件 A 出现的次数, 它在每次试验时出现的概率为 p , 那么 n 次试验中当然平均出现 np 次了.

3. 泊松分布

设 $X \sim P(\lambda)$, 概率分布为

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

则

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

令 $m = k - 1$, 则

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

从而

$$E(X) = \lambda.$$

这表明, 在泊松分布中, 参数 λ 是它的数学期望.

3.1.2 连续型随机变量的数学期望

一、连续型随机变量的数学期望的定义

定义 2 设连续型随机变量 X 的概率密度为 $f(x)$, 若积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx$ 绝对收敛, 则称积

分 $\int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx$ 的值为随机变量 X 的期望, 记为 $E(X)$,

即

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

例 5 设在规定时间段内, 某电气设备用于最大负荷的时间 X (单位: min) 是一个随机变量, 其概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{1500^2}x, & 0 \leq x \leq 1500, \\ \frac{-1}{1500^2}(x-3000), & 1500 < x \leq 3000, \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$$

试求最大负荷的平均时间.

解 最大负荷的平均时间即为 X 的数学期望, 故

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx \\ &= \int_0^{1500} x \frac{x}{1500^2} dx + \int_{1500}^{3000} x \frac{-1}{1500^2} (x-3000) dx \\ &= 1500 \text{ (min)}. \end{aligned}$$

所以, 最大负荷的平均时间为 1500min.

例 6 设随机变量 X 的概率密度为 $f(x) = \frac{1}{2}e^{-|x|} (-\infty < x < +\infty)$, 求 $E(X)$.

$$\text{解 } E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{2}xe^{-|x|}dx = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^0 xe^x dx + \frac{1}{2} \int_0^{+\infty} xe^{-x} dx,$$

使用分部积分法, 可得 $E(X) = 0$.

二、常见的连续型随机变量的数学期望

1. 均匀分布

设 $X \sim U[a, b]$, 其概率密度为

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

则

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

2. 指数分布

设 X 服从参数为 λ 的指数分布 $E(\lambda)$, 概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \geq 0, \\ 0, & x < 0 \end{cases} (\lambda > 0),$$

则

$$E(X) = \int_0^{+\infty} x \lambda e^{-\lambda x} dx = \frac{1}{\lambda}.$$

3. 正态分布

设 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 其概率密度为

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

则

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

作变量代换, 令 $t = \frac{x-\mu}{\sigma}$,

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

从而

$$E(X) = \mu.$$

这说明, 在正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$ 中, 参数 μ 是该分布的期望.

3.1.3 随机变量函数的数学期望

在实际问题中, 有时我们所面临的问题涉及一个或多个随机变量的函数. 例如, 在一个系统中装有 3 个电子元件, 每个电子元件的使用寿命是一个随机变量, 该系统的使用寿命就是这些随机变量的函数. 如果我们要求电子系统的平均使用寿命, 就归结为计算随机变量函数的期望.

定理 3.1 设 $g(x)$ 是连续函数, Y 是随机变量 X 的函数: $Y = g(X)$.

(1) X 是离散型随机变量, 概率分布为 $P\{X = x_i\} = p_i (i = 1, 2, \dots)$, 若 $\sum_i |g(x_i)| p_i$ 收敛,

则有

$$E(Y) = E[g(X)] = \sum_i g(x_i) p_i;$$

(2) X 是连续型随机变量, 概率密度为 $f(x)$, 若积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} |g(x)| f(x) dx$ 收敛, 则有

$$E(Y) = E[g(X)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx.$$

定理 3.1 的证明从略, 但从期望的定义不难理解这个定理的正确性.

定理 3.1 的重要性在于它提供了计算随机变量 X 的函数 $g(X)$ 的期望的一个简便方法: 不需要先求 $g(X)$ 的分布, 而直接利用 X 的分布. 因为有时候, 求 $g(X)$ 的分布并不容易.

例 7 设 X 的分布列为

X	-2	0	2
p	0.4	0.3	0.3

求 $E(X)$, $E(X^2)$.

解 $E(X) = (-2) \times 0.4 + 0 \times 0.3 + 2 \times 0.3 = -0.2$,

$$E(X^2) = (-2)^2 \times 0.4 + 0^2 \times 0.3 + 2^2 \times 0.3 = 2.8.$$

例 8 已知 X 服从 $[0, 2\pi]$ 上的均匀分布, 求 $E(X^2)$, $E(\sin X)$.

解 X 的概率密度 $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2\pi}, & 0 \leq x \leq 2\pi, \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$

$$E(X^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x) dx = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} x^2 dx = \frac{1}{2\pi} \left(\frac{x^3}{3} \right) \Big|_0^{2\pi} = \frac{4\pi^2}{3},$$

$$E(\sin X) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) \sin x dx = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \sin x dx = \frac{1}{2\pi} (-\cos x) \Big|_0^{2\pi} = 0.$$

例 9 设 X 服从参数为 1 的指数分布 $E(1)$, 求 $E(X^2)$, $E\left(e^{\frac{2}{3}X}\right)$.

解 X 的概率密度为 $f(x) = \begin{cases} e^{-x}, & x \geq 0, \\ 0, & x < 0, \end{cases}$

$$E(X^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x) dx = \int_0^{+\infty} x^2 e^{-x} dx = 2,$$

$$E\left(e^{\frac{2}{3}X}\right) = \int_0^{+\infty} e^{\frac{2}{3}x} e^{-x} dx = \int_0^{+\infty} e^{-\frac{1}{3}x} dx = 3.$$

3.1.4 数学期望的性质

数学期望具有下列性质 (设所涉及到的随机变量的数学期望都存在):

性质 1 设 C 为常数, 则 $E(C) = C$;

性质 2 设 k 为常数, 则 $E(kX) = kE(X)$;

性质 3 设 X, Y 均为随机变量, 则 $E(X+Y) = E(X) + E(Y)$;

对于任意 n 个随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n , 也有

$$E(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n).$$

性质 4 设 X, Y 均为随机变量且相互独立, 则 $E(XY) = E(X)E(Y)$.

对于 n 个相互独立的随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n , 也有

$$E(X_1 X_2 \cdots X_n) = E(X_1) E(X_2) \cdots E(X_n).$$

例 10 将一枚均匀的骰子连掷 10 次, 求所得点数之和的数学期望.

解 设 X_i 是第 i 次掷骰子时所得的点数 ($i = 1, 2, \dots, 10$), 则掷 10 次骰子所得点数之

和为

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_{10},$$

$$E(X) = E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_{10}).$$

对每个 X_i , 所有可能取的值为 1, 2, 3, 4, 5, 6, 由于骰子是均匀的, 因此取每个可能

值的概率均为 $\frac{1}{6}$ ，于是对 $i = 1, 2, \dots, 10$,

$$E(X_i) = 1 \times \frac{1}{6} + 2 \times \frac{1}{6} + 3 \times \frac{1}{6} + 4 \times \frac{1}{6} + 5 \times \frac{1}{6} + 6 \times \frac{1}{6} = 3.5,$$

$$E(X) = 10 \times 3.5 = 35.$$

例 11 证明：若 X, Y 均为随机变量且相互独立，则 $E[(X - E(X))(Y - E(Y))] = 0$.

证 因为 X, Y 相互独立，所以 $E(XY) = E(X)E(Y)$,

从而

$$\begin{aligned} & E[(X - E(X))(Y - E(Y))] \\ &= E[XY - YE(X) - XE(Y) + E(X)E(Y)] \\ &= E(XY) - E(X)E(Y) - E(Y)E(X) + E(X)E(Y) \\ &= E(XY) - E(X)E(Y) \\ &= 0. \end{aligned}$$

证毕.

3.2 随机变量的方差

3.2.1 方差的概念

方差是随机变量的另一数字特征，它刻画了随机变量的取值在其中心位置附近的分散程度，也就是随机变量与平均值的偏离程度。设随机变量 X 的数学期望是 $E(X)$ ，偏离量 $X - E(X)$ 本身也是随机的，为刻画偏离程度的大小，不能使用 $X - E(X)$ ，因为其值为零，即正负偏离彼此抵消了。为避免正负偏离彼此抵消，可以使用 $E\{|X - E(X)|\}$ 作为描述 X 取值分散程度的数字特征，称之为 X 的平均绝对差，由于在数学上绝对值的处理不方便，因此常用 $[X - E(X)]^2$ 的平均值 $E\{[X - E(X)]^2\}$ 度量 X 与 $E(X)$ 的偏离程度，这个平均值就是方差。

一、方差的定义

定义 1 设 X 为一随机变量，如果 $E\{[X - E(X)]^2\}$ 存在，则称之为 X 的方差，记为 $D(X)$ 或 $\text{var}(X)$ ，即

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

并称 $\sqrt{D(X)}$ 为 X 的标准差或均方差。

注意到 $D(X)$ 是 X 的函数 $[X - E(X)]^2$ 的期望，令 $g(X) = [X - E(X)]^2$ ，利用定理 3.1 就可以方便地计算 $D(X)$ 。

例如，对离散型随机变量 X ，若其概率分布为 $P\{X = x_i\} = p_i (i = 1, 2, \dots)$ ，

则

$$D(X) = \sum_i [x_i - E(X)]^2 p_i;$$

对连续型随机变量 X , 若其概率密度为 $f(x)$,

则

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

二、计算方差的重要公式

利用期望的性质, 有

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

即

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

因此可以按下列步骤计算方差:

- (1) 计算 $E(X)$: $E(X) = \begin{cases} \sum_i x_i p_i, & X \text{ 为离散型随机变量,} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx, & X \text{ 为连续型随机变量,} \end{cases}$
- (2) 计算 $E(X^2)$: $E(X^2) = \begin{cases} \sum_i x_i^2 p_i, & X \text{ 为离散型随机变量,} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x) dx, & X \text{ 为连续型随机变量,} \end{cases}$
- (3) 计算 $D(X)$: $D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2.$

例 1 设离散型随机变量 X 的分布列为

X	0	1	2
p	0.2	0.5	0.3

求 $D(X)$.

$$\begin{aligned} \text{解 } E(X) &= 0 \times 0.2 + 1 \times 0.5 + 2 \times 0.3 = 1.1, \\ E(X^2) &= 0^2 \times 0.2 + 1^2 \times 0.5 + 2^2 \times 0.3 = 1.7, \\ D(X) &= E(X^2) - [E(X)]^2 = 1.7 - 1.1^2 = 0.49. \end{aligned}$$

例 2 设随机变量 X 的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} 2x, & 0 \leq x \leq 1, \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$$

求 $D(X)$.

$$\text{解 } E(X) = \int_0^1 2x^2 dx = \frac{2}{3},$$

$$E(X^2) = \int_0^1 2x^3 dx = \frac{1}{2},$$

$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = \frac{1}{2} - \left(\frac{2}{3}\right)^2 = \frac{1}{18}.$$

例 3 在规定的时间内，某电气设备用于最大负荷的时间 X (单位: min) 是一个随机变量，其概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{150^2}x, & 0 \leq x \leq 150, \\ \frac{-1}{150^2}(x-300), & 150 < x \leq 300, \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$$

试求最大负荷的方差 $D(X)$ 。

$$\begin{aligned} \text{解 } E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx \\ &= \int_0^{150} x \frac{x}{150^2} dx + \int_{150}^{300} x \frac{-1}{150^2}(x-300) dx \\ &= 150, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} E(X^2) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x) dx \\ &= \int_0^{150} x^2 \frac{x}{150^2} dx + \int_{150}^{300} x^2 \frac{-1}{150^2}(x-300) dx \\ &= 262\,500, \end{aligned}$$

$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = 262\,500 - 150^2 = 26\,100.$$

例 4 设随机变量 X 的概率密度为 $f(x) = \frac{1}{2}e^{-|x|} (-\infty < x < +\infty)$ ，求 $D(X)$ 。

$$\text{解 } E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{2}xe^{-|x|} dx = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^0 xe^x dx + \frac{1}{2} \int_0^{+\infty} xe^{-x} dx,$$

利用分部积分法，可得 $E(X) = 0$ 。

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

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

三、几种常见的随机变量的方差

1. 两点分布

设 X 服从参数为 p ($0 < p < 1$) 的两点分布 $B(1, p)$ ，即

X	0	1
p	$1-p$	p

则

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

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

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

2. 二项分布

设 $X \sim B(n, p)$, 其概率分布为

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

从而

$$E(X) = np,$$

$$E(X^2) = \sum_{k=0}^n k^2 C_n^k p^k (1-p)^{n-k} = n(n-1)p^2 + np \quad (\text{过程略}),$$

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

3. 泊松分布

设 $X \sim P(\lambda)$, 概率分布为

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

则

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

$$E(X^2) = \sum_{k=0}^{\infty} k^2 \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = \lambda^2 + \lambda \quad (\text{过程略}),$$

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

这表明, 在泊松分布中, 它的唯一参数 λ 既是它的数学期望又是它的方差.

4. 均匀分布

设 $X \sim U[a, b]$, 其概率密度为

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

则

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

$$E(X^2) = \int_a^b \frac{x^2}{b-a} dx = \frac{1}{3}(a^2 + ab + b^2),$$

$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = \frac{1}{12}(b-a)^2.$$

5. 指数分布

设 X 服从参数为 λ 的指数分布 $E(\lambda)$, 其概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \geq 0, \\ 0, & x < 0 \end{cases} \quad (\lambda > 0),$$

则

$$E(X) = \int_0^{+\infty} x\lambda e^{-\lambda x} dx = \frac{1}{\lambda},$$

$$E(X^2) = \int_0^{+\infty} x^2\lambda e^{-\lambda x} dx = \frac{2}{\lambda^2},$$

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

6. 正态分布

设 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 其概率密度为

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

则

$$E(X) = \mu,$$

$$E(X^2) = \mu^2 + \sigma^2,$$

$$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{(x-\mu)^2}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx = \sigma^2 \quad (\text{过程略}).$$

3.2.2 方差的性质

方差具有以下重要性质:

性质 1 设 C 为常数, 则 $D(C) = 0$;

$$\text{证} \quad D(C) = E\{[C - E(C)]^2\} = 0.$$

性质 2 设 C 为常数, 则 $D(X + C) = D(X)$;

$$\text{证} \quad D(X + C) = E\{[(X + C) - E(X + C)]^2\}$$

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

$$= D(X).$$

性质 3 设 k 为常数, 则 $D(kX) = k^2 D(X)$;

$$\text{证} \quad D(kX) = E\{[kX - E(kX)]^2\}$$

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

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

性质 4 设随机变量 X, Y 相互独立且方差 $D(X), D(Y)$ 都存在, 则有

$$D(X \pm Y) = D(X) + D(Y).$$

证 因为 X, Y 相互独立, 所以 $E(XY) = E(X)E(Y)$, 而

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

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

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

$$\begin{aligned}
&= D(X) + D(Y) + 2E\{(XY + E(X)E(Y) - XE(Y) - YE(X))\} \\
&= D(X) + D(Y) + 2\{E(XY) - E(X)E(Y)\} \\
&= D(X) + D(Y).
\end{aligned}$$

又因为

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

所以

$$D(X \pm Y) = D(X) + D(Y). \text{ 证毕.}$$

对于 n 个相互独立的随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n , 也有

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

例 5 设随机变量 $X \sim B(10, 0.1)$, $Y = 3X - 5$, 求 $E(Y)$, $D(Y)$.

解 $n = 10$, $p = 0.1$, $1 - p = 0.9$,

$$E(X) = np = 10 \times 0.1 = 1,$$

$$D(X) = np(1 - p) = 10 \times 0.1 \times 0.9 = 0.9,$$

所以

$$E(Y) = E(3X - 5) = 3E(X) - 5 = 3 \times 1 - 5 = -2,$$

$$D(Y) = D(3X - 5) = 3^2 D(X) = 9 \times 0.9 = 8.1.$$

例 6 已知随机变量 X 的数学期望 $E(X)$ 和方差 $D(X)$ 都存在, 且 $D(X) > 0$, 设随机变量 $X^* = \frac{X - E(X)}{\sqrt{D(X)}}$, 试证明 $E(X^*) = 0$, $D(X^*) = 1$.

证 利用数学期望和方差的性质,

$$E(kX + C) = kE(X) + C,$$

$$D(kX + C) = k^2 D(X),$$

并注意到 $E(X)$, $D(X)$ 均为常数,

$$E(X^*) = E\left[\frac{X - E(X)}{\sqrt{D(X)}}\right] = \frac{E(X) - E(X)}{\sqrt{D(X)}} = 0,$$

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

例 7 已知随机变量 X, Y 相互独立且分别服从 $B(10, 0.1)$ 和 $N(-1, 2^2)$, 求 $Z = 3X - 2Y$ 的方差.

解 $D(X) = 10 \times 0.1 \times 0.9 = 0.9$, $D(Y) = 2^2 = 4$,

所以

$$\begin{aligned}
D(Z) &= D(3X) + D(-2Y) \\
&= 9D(X) + 4D(Y) \\
&= 9 \times 0.9 + 4 \times 4 \\
&= 24.1.
\end{aligned}$$

例 8 运用随机变量的数学期望与方差的性质, 求二项分布 $B(n, p)$ 的数学期望与方差.

解 设事件 A 在一重伯努利试验中发生的概率为 $p(0 < p < 1)$ ，于是它在 n 重伯努利试验中发生的次数 X 服从 $B(n, p)$ 。

另设 A 在第 i 重伯努利试验中发生的次数为 $X_i (i=1, 2, \dots, n)$ ，则 X_i 服从以 p 为参数的两点分布。故 $E(X_i) = p$ ， $D(X_i) = p(1-p)$ 。

$$\text{又} \quad X = \sum_{i=1}^n X_i,$$

$$\text{于是} \quad E(X) = E\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n E(X_i) = np.$$

注意到 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立，

所以

$$D(X) = D\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n D(X_i) = np(1-p).$$

本例所采用的解法，其巧妙之处在于借助了随机变量分解的手段化繁为简，这是概率论独特思维方式的体现。

3.3* 矩、协方差和相关系数

3.3.1 矩的概念

矩是具有广泛意义的数字特征，是随机变量某种特殊函数的数学期望。在数理统计等领域具有多方面的应用。

1. 原点矩

定义 1 设 X 为随机变量，对于正整数 k ，若 $E(X^k)$ 存在，则称它为 X 的 k 阶原点矩。

显然当 $k=1$ 时，一阶原点矩就是数学期望 $E(X)$ ；当 $k=2$ 时，二阶原点矩就是 $E(X^2)$ 。

设 $E(X^k)$ 存在，由定理 3.1 得：

(1) 若 X 为离散型随机变量，其概率分布为 $P\{X = x_i\} = p_i (i=1, 2, \dots)$ ，

$$\text{则} \quad E(X^k) = \sum_i x_i^k p_i;$$

(2) 若 X 为连续型随机变量，其概率密度为 $f(x)$ ，

$$\text{则} \quad E(X^k) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^k f(x) dx.$$

2. 中心矩

定义 2 设 X 为随机变量，对于正整数 k ，若 $E[X - E(X)]^k$ 存在，则称它为 X 的 k 阶中心矩。

显然，一阶中心矩为 $E[X - E(X)]$ 恒为零；二阶中心矩为 $E\{[X - E(X)]^2\}$ ，即方差 $D(X)$ 。

3.3.2 协方差和相关系数

1. 协方差

对于随机变量 X, Y , 除了讨论 X 与 Y 的数学期望和方差外, 还要讨论 X 与 Y 之间的关系.

若 X 与 Y 独立, 则

$$E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} = E(XY) - E(X)E(Y) = 0.$$

这意味着 $E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} = E(XY) - E(X)E(Y) \neq 0$ 时, X, Y 不独立, 由此可以用 $E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} = E(XY) - E(X)E(Y)$ 来刻画 X 与 Y 之间的关系.

定义 3 设 X 与 Y 为随机变量, 若 $E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}$ 存在, 则称它为随机变量 X 与 Y 的协方差, 记为 $\text{Cov}(X, Y)$, 即

$$\text{Cov}(X, Y) = E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}.$$

协方差的计算常采用下面的公式

$$\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y).$$

协方差具有下列性质:

- (1) $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$;
- (2) $\text{Cov}(aX, bY) = ab \text{Cov}(X, Y)$, 其中 a, b 为常数;
- (3) $\text{Cov}(X_1 + X_2, Y) = \text{Cov}(X_1, Y) + \text{Cov}(X_2, Y)$;
- (4) $\text{Cov}(X, X) = D(X)$;
- (5) $E(XY) = E(X)E(Y) + \text{Cov}(X, Y)$;
- (6) $D(X + Y) = D(X) + D(Y) + 2\text{Cov}(X, Y)$.

例 1 已知 X, Y 为随机变量, 且 $D(X) = 5, D(Y) = 3, \text{Cov}(X, Y) = 1$, 试求 $D(-2X + 4Y - 3)$.

解

$$\begin{aligned} D(-2X + 4Y - 3) &= D(-2X + 4Y) \\ &= D(-2X) + D(4Y) + 2\text{Cov}(-2X, 4Y) \\ &= (-2)^2 D(X) + 4^2 D(Y) + 2 \times (-2) \times 4 \text{Cov}(X, Y) \\ &= 20 + 48 - 16 = 52. \end{aligned}$$

2. 相关系数

定义 4 若 $\text{Cov}(X, Y) = 0$, 则称随机变量 X 与 Y 不相关.

若 X 与 Y 相互独立, 则 X 与 Y 不相关. 但不相关的随机变量却不一定是相互独立的.

定义 5 设 X 与 Y 为随机变量, 协方差 $\text{Cov}(X, Y)$ 存在, 且 $D(X) > 0, D(Y) > 0$, 则

$$\rho_{xy} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}}$$

称为随机变量 X 与 Y 的相关系数或标准协方差.

显然, 相关系数为一个无量纲的量. 它反映了随机变量 X 与 Y 之间的相关程度.

相关系数 ρ_{xy} 具有如下的重要性质:

- (1) $|\rho_{xy}| \leq 1$;

(2) $|\rho_{xy}|=1$ 的充要条件是 $P\{Y=aX+b\}=1$, a, b 为常数;

(3) $\rho_{xy}=\rho_{yx}$.

相关系数 ρ_{xy} 反映了随机变量 X 与 Y 的线性相依程度, 如果 $\rho_{xy} \neq 0$, 则 X 与 Y 相关; 如果 $\rho_{xy}=0$, 则 X 与 Y 不相关; 若 $\rho_{xy}=\pm 1$, 则 X 与 Y 有线性关系.

(4) 对随机变量 X 与 Y , 下面的事实是等价的:

- ① X 与 Y 不相关;
- ② $\text{Cov}(X, Y)=0$;
- ③ $\rho_{xy}=0$;
- ④ $E(XY)=E(X)E(Y)$;
- ⑤ $D(X+Y)=D(X)+D(Y)$.

例 2 设 X 与 Y 为随机变量, 已知 $E(X)=1, D(X)=9; E(Y)=0, D(Y)=16, \rho_{xy}=-\frac{1}{2}$. 另设 $Z=\frac{X}{3}+\frac{Y}{2}$, 试求: (1) 随机变量 Z 的数学期望 $E(Z)$ 与方差 $D(Z)$; (2) 随机变量 X 与 Z 的相关系数 ρ_{xz} .

解 (1) $E(Z)=\frac{1}{3}E(X)+\frac{1}{2}E(Y)=\frac{1}{3}$,

$$\begin{aligned} D(Z) &= D\left(\frac{X}{3}+\frac{Y}{2}\right) \\ &= D\left(\frac{X}{3}\right)+D\left(\frac{Y}{2}\right)+2\text{Cov}\left(\frac{X}{3}, \frac{Y}{2}\right) \\ &= \left(\frac{1}{3}\right)^2 D(X)+\left(\frac{1}{2}\right)^2 D(Y)+2\times\frac{1}{3}\times\frac{1}{2}\text{Cov}(X, Y) \\ &= \frac{1}{9}D(X)+\frac{1}{4}D(Y)+\frac{1}{3}\rho_{xy}\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)} \\ &= \frac{1}{9}\times 9+\frac{1}{4}\times 16+\frac{1}{3}\left(-\frac{1}{2}\right)\times 3\times 4=3. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (2) \text{Cov}(X, Z) &= \text{Cov}\left(X, \frac{1}{3}X+\frac{1}{2}Y\right) \\ &= \frac{1}{3}\text{Cov}(X, X)+\frac{1}{2}\text{Cov}(X, Y) \\ &= \frac{1}{3}\times 9+\frac{1}{2}\times (-6)=0, \end{aligned}$$

又 $D(X)=9>0, D(Y)=16>0$, 所以, 随机变量 X 与 Z 的相关系数 $\rho_{xz}=0$.



本章小结

一、常见随机变量的数学期望与方差(见下表)

常见分布的数学期望与方差

分布名称	简略记法	分布列或概率密度	数学期望 $E(X)$	方差 $D(X)$
两点分布	$B(1, p)$	$P\{X=k\} = p^k(1-p)^{1-k}$ $k=0, 1; 0 < p < 1$	p	$p(1-p)$
二项分布	$B(n, p)$	$P\{X=k\} = C_n^k p^k(1-p)^{n-k}$ $k=0, 1, 2, \dots, n;$ $0 < p < 1, n$ (自然数) 为参数	np	$np(1-p)$
泊松分布	$P(\lambda)$	$P\{X=k\} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$ $k=0, 1, 2, \dots; \lambda > 0$ 为参数	λ	λ
均匀分布	$U[a, b]$	$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$ $b > a$ 为参数	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$
指数分布	$E(\lambda)$	$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$ $\lambda > 0$ 为参数	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$
正态分布	$N(\mu, \sigma^2)$	$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$ $-\infty < x < +\infty;$ $-\infty < \mu < +\infty, \sigma > 0$ 为参数	μ	σ^2

二、随机变量的数学期望

1. 离散型随机变量的数学期望

若随机变量 X 的分布列为 $P\{X=x_i\} = p_i (i=1, 2, \dots)$, 且 $\sum_i x_i p_i, \sum_i x_i^2 p_i, \sum_i g(x_i) p_i$

绝对收敛, 又 $Y = g(X)$, 则

$$E(X) = \sum_i x_i p_i;$$

$$E(Y) = E[g(X)] = \sum_i g(x_i) p_i;$$

$$E(X^2) = \sum_i x_i^2 p_i.$$

2. 连续型随机变量的数学期望

若随机变量 X 的概率密度为 $f(x)$ ，且 $\int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx$ ， $\int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x)dx$ ， $\int_{-\infty}^{+\infty} g(x)f(x)dx$ 绝对收敛，又 $Y = g(X)$ ，则

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

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

$$E(Y) = E[g(X)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x)f(x)dx.$$

3. 数学期望的性质（设所涉及到的随机变量的数学期望都存在）

性质 1 C 为常数，则 $E(C) = C$ ；

性质 2 设 k 为常数，则 $E(kX) = kE(X)$ ；

性质 3 设 X, Y 均为随机变量，则 $E(X+Y) = E(X) + E(Y)$ ；

性质 4 设 X, Y 均为随机变量且相互独立，则 $E(XY) = E(X)E(Y)$ 。

三、随机变量的方差

1. 方差的计算公式

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

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

2. 方差的一般计算步骤

$$(1) \text{ 计算 } E(X): E(X) = \begin{cases} \sum_i x_i p_i, & X \text{ 为离散型随机变量,} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx, & X \text{ 为连续型随机变量;} \end{cases}$$

$$(2) \text{ 计算 } E(X^2): E(X^2) = \begin{cases} \sum_i x_i^2 p_i, & X \text{ 为离散型随机变量,} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x)dx, & X \text{ 为连续型随机变量;} \end{cases}$$

$$(3) \text{ 计算 } D(X): D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2.$$

3. 方差的性质

性质 1 设 C 为常数，则 $D(C) = 0$ ；

性质 2 设 C 为常数，则 $D(X+C) = D(X)$ ；

性质 3 设 k 为常数，则 $D(kX) = k^2 D(X)$ ；

性质 4 设随机变量 X, Y 相互独立且方差 $D(X), D(Y)$ 都存在，则有

$$D(X \pm Y) = D(X) + D(Y).$$

四、矩、协方差与相关系数

1. 矩

原点矩 对于正整数 k ，若 $E(X^k)$ 存在，则称它为 X 的 k 阶原点矩。

(1) 若 X 为离散型随机变量，概率分布为 $P\{X = x_i\} = p_i (i = 1, 2, \dots)$ ，则 $E(X^k) =$

$$\sum_i x_i^k p_i;$$

(2) 若 X 为连续型随机变量, 概率密度为 $f(x)$, 则 $E(X^k) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^k f(x) dx$.

中心矩 设 X 是随机变量, 对于正整数 k , 若 $E[X - E(X)]^k$ 存在, 则称它为 X 的 k 阶中心矩. 一阶中心矩为 $E[X - E(X)]$ 恒为零; 二阶中心矩为 $E\{[X - E(X)]^2\}$, 即方差 $D(X)$.

2. 协方差

设 X 与 Y 为随机变量, $E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}$ 存在, 则称它为随机变量 X 与 Y 的协方差, 记为 $\text{Cov}(X, Y)$, 即 $\text{Cov}(X, Y) = E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}$.

协方差的计算常采用下面的公式

$$\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y).$$

协方差具有下列性质:

- (1) $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$;
- (2) $\text{Cov}(aX, bY) = ab \text{Cov}(X, Y)$, 其中 a, b 为常数;
- (3) $\text{Cov}(X_1 + X_2, Y) = \text{Cov}(X_1, Y) + \text{Cov}(X_2, Y)$;
- (4) $\text{Cov}(X, X) = D(X)$;
- (5) $E(XY) = E(X)E(Y) + \text{Cov}(X, Y)$;
- (6) $D(X + Y) = D(X) + D(Y) + 2\text{Cov}(X, Y)$.

3. 相关系数

若 X 与 Y 为随机变量, 协方差 $\text{Cov}(X, Y)$ 存在, 且 $D(X) > 0, D(Y) > 0$, 则

$\rho_{xy} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}}$ 称为随机变量 X 与 Y 的相关系数或标准协方差.

相关系数 ρ_{xy} 具有如下的重要性质:

- (1) $|\rho_{xy}| \leq 1$;
- (2) $|\rho_{xy}| = 1$ 的充要条件是 $P\{Y = aX + b\} = 1$, a, b 为常数;
- (3) $\rho_{xy} = \rho_{yx}$.

相关系数 ρ_{xy} 反映了随机变量 X 与 Y 的线性相依程度, 如果 $\rho_{xy} \neq 0$, 则 X 与 Y 相关; 如果 $\rho_{xy} = 0$, 则 X 与 Y 不相关; 若 $\rho_{xy} = \pm 1$, 则 X 与 Y 有线性关系.

(4) 对随机变量 X 与 Y , 下面事实是等价的:

- ① X 与 Y 不相关;
- ② $\text{Cov}(X, Y) = 0$;
- ③ $\rho_{xy} = 0$;
- ④ $E(XY) = E(X)E(Y)$;
- ⑤ $D(X + Y) = D(X) + D(Y)$.



习题三

1. 已知随机变量 X 的概率分布为

$$P\{X=k\} = \frac{1}{10} \quad (k=2, 4, \dots, 18, 20)$$

求 $E(X)$.

2. 袋中有 5 个乒乓球, 编号为 1, 2, 3, 4, 5, 现从中任取 3 个, 用 X 表示取出的 3 个球中的最大编号, 求 $E(X)$, $D(X)$.

3. 一批零件中有 9 个合格品与 3 个废品, 安装机器时, 从这批零件中任取一个. 如果取出的是废品就不再放回去, 求在取得合格品之前已取出的废品数的数学期望.

4. 射击比赛, 每人射 3 次 (每次一发), 约定全部不中得 0 分, 只中一弹得 15 分, 中两弹得 55 分, 中三弹得 100 分. 甲每次射击命中率为 $\frac{3}{5}$, 问他期望能得多少分?

5. 某人有 5 发子弹, 射击一次 (每次一发), 命中率为 0.9, 现连续向同一目标射击, 直到击中目标或子弹用尽为止, 求其耗用子弹数 X 的数学期望 $E(X)$.

6. 设随机变量 X 的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\pi\sqrt{1-x^2}}, & |x| < 1, \\ 0, & |x| \geq 1, \end{cases}$$

求 $E(X)$.

7. 设随机变量 X 的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} x, & 0 < x \leq 1, \\ 2-x, & 1 < x < 2, \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$$

求 $E(X)$, $D(X)$.

8. 设随机变量 X 的分布列为

X	0	a	4	5
p	0.4	0.2	0.1	b

已知 $E(X^2)=10.9$, $a > 0$, 求 a 和 b .

9. 设随机变量 X 的分布列为

X	-1	0	1	2
p	0.4	0.2	0.1	0.3

求 $E(X)$, $E(2-3X)$, $E(X^2)$, $E(3X^2 - X + 5)$.

10. 设随机变量 X 的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} e^{-x}, & x \geq 0, \\ 0, & x < 0, \end{cases}$$

求 $E(2X)$, $E(e^{-2X})$.

11. 某车间生产的圆盘其直径在区间 $[a, b]$ 上服从均匀分布, 试求圆盘面积的数学期望.

12. 一工厂生产的某种设备的寿命 X (以年计) 服从指数分布, 概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{4}e^{-\frac{1}{4}x}, & x \geq 0, \\ 0, & x < 0, \end{cases}$$

工厂规定, 出售的设备若在售出一年内损坏可予以调换. 若工厂售出一台设备盈利 100 元, 调换一台设备厂方需花费 300 元. 试求厂方出售一台设备净盈利的数学期望.

13. 设随机变量 X 的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{3x^2}{8}, & 0 < x < 2, \\ 0, & \text{其他}, \end{cases}$$

求 $E(X)$, $D(X)$, $E\left(\frac{1}{X^2}\right)$.

14. 盒中共有 5 个球, 3 个白色的, 2 个黑色的. 从中任取两个, 求抽得的白球数 X 的方差 $D(X)$.

15. 设随机变量 X 服从 $\left[-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right]$ 上的均匀分布, 又 $Y = \sin X$, 求 $E(Y)$, $D(Y)$.

16. 设 $X \sim N(1, 2^2)$, $Y = -2X + 3$, 求 $E(X^2)$, $D(Y)$.

17. 已知 $E(X) = 30$, $D(X) = 11$, $Y = \frac{1-X}{3}$, 求 $E(X^2)$, $E(Y)$, $D(Y)$.

18. 设随机变量 $X \sim P(\lambda)$, 且已知 $E[(X-2)(X-3)] = 2$, 求 λ 的值.

19. 已知 $X \sim B(100, 0.1)$, $Y \sim N(-1, 2^2)$, $D(X+Y) = 15$, 求 $\text{Cov}(X, Y)$, ρ_{xy} 及 $\text{Cov}(2X, -3Y)$, $E(XY)$.



一、填空题

1. 设随机变量 X 的概率密度为 $f(x) = \frac{1}{\sqrt{\pi}}e^{-x^2+4x-4}$ ($-\infty < x < +\infty$), 则 $E(X) =$ _____, $D(X) =$ _____.

2. 设 $E(X) = 5$, $D(X) = 3$, 则 $E(2X+1) =$ _____, $D(-2X+10) =$ _____.

3. 若 $X \sim B(50, 0.2)$, 则 $E(X) =$ _____, $D(X) =$ _____.

4. 若 $X \sim P(5)$, 则 $E(X) =$ _____, $D(X) =$ _____.

5. 已知 X 的概率密度为 $f(x) = \frac{1}{2\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-1)^2}{8}}$ ($-\infty < x < +\infty$), 则 $E(X) =$ _____, $D(X) =$ _____.
6. 已知随机变量 X 与 Y 的相关系数为 0.5, $E(X) = E(Y) = 0$, $E(X^2) = E(Y^2) = 2$, 则 $E[(X+Y)^2] =$ _____.
7. 设随机变量 X 服从参数为 λ 的泊松分布, 则 $\frac{E(X)}{D(X)} =$ _____.
8. 设随机变量 $X \sim N(a, 1^2)$, 若 $E(X^2) = 1$, 则 $a =$ _____.
9. X 服从 $[a, b]$ 上的均匀分布, 则 $E(X) =$ _____, $D(X) =$ _____.
10. 设 $X \sim N(3, 2^2)$, 则 $D(2-3X) =$ _____, $E(2+3X^2) =$ _____.

二、单选题

1. 已知 $X \sim B(n, p)$, 且 $E(X) = 2.4$, $D(X) = 1.44$, 则 n, p 的值为 ()
- A. $n=4, p=0.6$; B. $n=6, p=0.4$;
C. $n=3, p=0.8$; D. $n=8, p=0.3$.
2. 已知 $X \sim B(100, 0.1)$, 则 $D(X)$ 为 ()
- A. 9; B. 10; C. 90; D. 120.
3. 已知 $X \sim N(10, 2^2)$, 则 $D(3X+1) =$ ()
- A. 9; B. 4; C. 36; D. 37.
4. 若随机变量 X 的 $E(X) = 3$, $D(X) = 4$, 则 $E(X^2) =$ ()
- A. 7; B. 1; C. 13; D. 5.
5. 设随机变量 X 的方差 $D(X)$ 存在, $Y = aX + b$ (a, b 为常数), 则 ()
- A. $D(X) = D(Y)$; B. $D(Y) = aD(X)$;
C. $D(Y) = a^2D(X)$; D. $D(Y) = a^2D(X) + b$.
6. 设 $X \sim N(3, 2^2)$, $Y \sim E(0.2)$, 则下列式子错误的是 ()
- A. $E(X+Y) = 8$; B. $D(X+Y) = 29$;
C. $E(X^2 + Y^2) = 63$; D. $E\left(\frac{X}{2} + \frac{Y}{5} - \frac{5}{2}\right) = 0$.
7. 如果随机变量 X 服从 () 上的均匀分布, 则 $E(X) = 3$, $D(X) = \frac{4}{3}$
- A. $[0, 6]$; B. $[1, 5]$; C. $[-3, 3]$; D. $[2, 4]$.

三、计算题

1. 已知随机变量 X 的分布列为

X	-1	0	1	5
p	0.2	0.3	0.1	0.4

求: $E(X)$, $E(2-3X)$, $E(X^2)$, $D(X)$.

2. 一口袋中有红球 3 个, 白球 4 个, 从中任取 5 个, 求取出的 5 个球中所含白球数 X 的数学期望与方差.

3. 已知某人射击的命中率为 0.8, 试求: (1) 此人射击一次的平均命中次数; (2) 此人独立射击四次的平均命中次数.

4. 设 X 为连续型随机变量, 且概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} 2x, & 0 \leq x \leq 1, \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$$

求 $E(X)$, $E(X^2)$, $D(X)$.

5. 设随机变量 X 的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} \cos \frac{x}{2}, & 0 \leq x \leq \pi, \\ 0, & \text{其他,} \end{cases}$$

对 X 独立重复观察 4 次, 用 Y 表示观察值大于 $\frac{\pi}{3}$ 的次数, 求 Y^2 的数学期望.