

第三章

随机变量的数字特征



1

数学期望

2

方差

3

几种常见分布的数学期望与方差

4

随机变量矩、协方差与相关系数

5

本章小结



3.1

数学期望

(一) 离散型随机变量的数学期望

(二) 连续型随机变量的数学期望

(三) 随机变量函数的数学期望

(四) 数学期望的性质



(一) 离散型随机变量的数学期望

为了给出数学期望这个特征数的定义,我们先引入加权平均的概念

检查一批圆形零件的直径,任意抽测10件,其结果如下

直径(mm)	98	99	100	102
件数	1	4	2	3



(一) 离散型随机变量的数学期望

显然,我们不能用

$$\frac{98 + 99 + 100 + 102}{4} = 99.75(\text{mm})$$

作为这 10 个零件的平均值,因为 99.75 只是 98,99,100,102 这 4 个数的算术平均,不是 10 个零件直径的平均值.
正确的做法是

$$\begin{aligned} & \frac{98 \times 1 + 99 \times 4 + 100 \times 2 + 102 \times 3}{10} \\ &= 98 \times \frac{1}{10} + 99 \times \frac{4}{10} + 100 \times \frac{2}{10} + 102 \times \frac{3}{10} \\ &= 100(\text{mm}). \end{aligned}$$

我们称这种平均为**依频率的加权平均**,其中 $1/10, 4/10, 2/10, 3/10$ 分别是 98,99,100,102 出现的频率.



(一) 离散型随机变量的数学期望

一般地,对于一组给定的数值 x_1, x_2, \dots, x_m , 知道了它们在 n 次观测中出现的频率分别为 $f_1 = \mu_1/n, f_2 = \mu_2/n, \dots, f_m = \mu_m/n$, 则它们的依频率的加权平均为

$$x_1 \frac{\mu_1}{n} + x_2 \frac{\mu_2}{n} + \dots + x_m \frac{\mu_m}{n} \stackrel{\text{def}}{=} \sum_{i=1}^m x_i f_i$$

同样地,借助于加权平均的概念也可以表示随机变量取值的平均,其权数是随机变量 X 取值 x_i 出现的概率 p_i .



(一) 离散型随机变量的数学期望

定义3.1

设离散型随机变量 X 的分布律为

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

若级数 $\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$ 绝对收敛, 则称级数 $\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$ 为随机变量 X 的数学期望, 记为 $E(X)$. 即

$$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k.$$



(一) 离散型随机变量的数学期望

例 1 设袋中装有 2 个白球和 3 个红球. 从中无放回地抽取, 直到出现两个红球为止, 用 X 表示第 2 次取得红球时的取球次数, 求 $E(X)$.

解 X 为离散型随机变量, 且有

$$P(X=2) = \frac{C_3^2}{C_5^2} = 0.3, P(X=3) = \frac{C_2^1 C_3^1}{C_5^2} \cdot \frac{2}{3} = 0.4, P(X=4) = \frac{C_2^2 C_3^1}{C_5^3} \cdot \frac{2}{2} = 0.3,$$

即 X 的分布列为

X	2	3	4
p_i	0.3	0.4	0.3

$E(X) = 2 \times 0.3 + 3 \times 0.4 + 4 \times 0.3 = 3$, 即第 2 次取得红球时平均取球次数为 3 次.



(一) 离散型随机变量的数学期望

例 2 对某一目标连续射击, 直到击中目标为止. 设每次射击的命中率为 p . 求射击次数的数学期望 (或平均射击次数).

解 设 X 表示直到击中目标为止所需的射击次数, 则 X 的概率分布为

$$P(X = k) = pq^{k-1} \quad (q = 1-p, k = 1, 2, \dots).$$

所以

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{k=1}^{\infty} k p q^{k-1} = p \sum_{k=1}^{\infty} k q^{k-1} \\ &= p \sum_{k=1}^{\infty} (q^k)' = p \left(\sum_{k=1}^{\infty} q^k \right)' = p \left(\frac{q}{1-q} \right)' \\ &= p \frac{1}{(1-q)^2} = \frac{1}{p}. \end{aligned}$$



(一) 离散型随机变量的数学期望

例 3 设随机变量 X 的概率分布为

$$P(X = k) = \frac{AB^k}{k!}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

若已知 $E(X) = a$, 求常数 A, B .

解 因为 $\sum_{k=0}^{\infty} P(X=k) = 1$, 所以

$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{AB^k}{k!} = A \sum_{k=0}^{\infty} \frac{B^k}{k!} = Ae^B = 1, \quad \text{即 } A = e^{-B}.$$

又因为

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

所以 $B = a$, $A = e^{-a}$.



(二) 连续型随机变量的数学期望

定义3.2

设连续型随机变量 X 的密度函数为 $p(x)$, 若

积分 $\int_{-\infty}^{+\infty} x p(x) dx$ 收敛, 则称 $\int_{-\infty}^{+\infty} x p(x) dx$ 为

X 的数学期望, 记为 $E(X)$, 即

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



(二) 连续型随机变量的数学期望

例 4 设随机变量 X 的概率密度函数为

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

求 $E(X)$.

解 由定义,有

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx = \int_0^1 x^2 dx + \int_1^2 x(2-x)dx \\ &= \frac{1}{3} x^3 \Big|_0^1 + \left[2x - \frac{1}{2}x^2 \right] \Big|_1^2 = 1. \end{aligned}$$



(三) 随机变量函数的数学期望

定理3.1 若随机变量 X 的概率分布已知, 则随机变量函数 $Y=f(X)$ 的数学期望为

$$E(Y) = E[f(X)]$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} f(x_k) p_k, \quad \text{当 } X \text{ 为离散型时,}$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) p(x) dx, \quad \text{当 } X \text{ 为连续型时,}$$

这里要求上述级数与积分都是绝对收敛的.

上述定理称为**一维表示性定理**.



(三) 随机变量函数的数学期望

例 5 设随机变量 X 的分布列为

X	-2	0	2
p_i	0.4	0.3	0.3

试求 $Y=X^2$ 的数学期望.

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



(三) 随机变量函数的数学期望

例 6 设 $X \sim P(\lambda)$, 求 $E(X^2)$.

解 考虑到 X 的分布律为

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

函数 $f(X) = X^2$, 由定义有

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



(三) 随机变量函数的数学期望

例 7 设 $X \sim U(a, b)$, 求 $E(X^2)$.

解 由定义有

$$\begin{aligned} E(X^2) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 p(x) dx = \int_a^b \frac{x^2}{b-a} dx \\ &= \frac{a^2 + ab + b^2}{3}. \end{aligned}$$



(三) 随机变量函数的数学期望

例 8 地铁到达一站的时间为每个整点的第 5 分钟、第 25 分钟、第 55 分钟, 设一乘客在早 8 点~9 点之间随时到达, 求候车时间的数学期望.

解 设 X 表示乘客到站的时刻, 已知 X 在 $[0, 60]$ 上服从均匀分布, 其概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{60}, & 0 \leq x \leq 60, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

设 Y 是乘客等候地铁的时间(单位:分), 则

$$f_Y(y) = f(x) = \begin{cases} 5-y, & 0 < y \leq 5, \\ 25-y, & 5 < y \leq 25, \\ 55-y, & 25 < y \leq 55, \\ 60-y+5, & 55 < y \leq 60. \end{cases}$$



(三) 随机变量函数的数学期望

因此

$$\begin{aligned} E(X) &= E(g(X)) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) \cdot p(x) dx = \frac{1}{60} \int_0^{60} g(x) dx \\ &= \frac{1}{60} \left[\int_0^5 (5-x) dx + \int_5^{25} (25-x) dx \right. \\ &\quad \left. + \int_{25}^{55} (55-x) dx + \int_{55}^{60} (65-x) dx \right] \\ &= \frac{1}{60} [12.5 + 200 + 450 + 37.5] \approx 11.67. \end{aligned}$$



(三) 随机变量函数的数学期望

定理3.2 若 $\xi = (X, Y)$ 的分布已知, 则随机向量的函数 $Z=f(X, Y)$ 的数学期望为

$$E(Z) = E[f(X, Y)] =$$

$$\sum_{i,j} f(x_i, y_j) p_{ij},$$

ξ 为离散型随

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) p(x, y) dx dy,$$

ξ 为连续型随

这里要求上述的级数和积分都是绝对收敛的.

上述定理称为 **二维表示性定理**.



(三) 随机变量函数的数学期望

例 9 设二维随机变量 (X, Y) 的联合概率分布为

	Y	0	1
X	0	1/8	1/2
1	1/4	1/8	

求 $E(X^2Y)$.

解 设 $Z=f(X, Y)=X^2Y$, 则

$$\begin{aligned} E(Z) &= \sum_{i,j} f(x_i, y_j) p_{ij} \\ &= f(0,0) \times \frac{1}{8} + f(0,1) \times \frac{1}{2} + f(1,0) \times \frac{1}{4} + f(1,1) \times \frac{1}{8} \\ &= 0 \times \frac{1}{8} + 0 \times \frac{1}{2} + 0 \times \frac{1}{4} + 1 \times \frac{1}{8} = \frac{1}{8}. \end{aligned}$$



(三) 随机变量函数的数学期望

例 10 设随机变量 X, Y 相互独立, 且均服从 $N(0, 1)$, 求 $E(\sqrt{X^2 + Y^2})$.

解 因 X 与 Y 相互独立, 且均服从 $N(0, 1)$, 所以 (X, Y) 的联合概率密度为

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

故

$$\begin{aligned} E(\sqrt{X^2 + Y^2}) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \sqrt{x^2 + y^2} \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx dy \\ &= \int_0^{+\infty} \int_0^{+\infty} \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{\rho^2}{2}} \rho d\rho d\theta = 2\pi \frac{1}{2\pi} \int_0^{+\infty} \rho^2 e^{-\frac{\rho^2}{2}} d\rho \\ &= -\int_0^{+\infty} \rho d(e^{-\frac{\rho^2}{2}}) = [-\rho e^{-\frac{\rho^2}{2}}] \Big|_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-\frac{\rho^2}{2}} d\rho \\ &= \frac{\sqrt{2\pi}}{2} = \frac{\sqrt{\pi}}{2}. \end{aligned}$$



(四) 数学期望的性质

性质1 $E(C) = C$

性质2 $E(CX) = CE(X)$

性质3 $E(X + Y) = E(X) + E(Y)$

推论1
$$E\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n E(X_i)$$

性质4 设随机变量 X 与 Y 相互独立, $E(X \cdot Y) = E(X) \cdot E(Y)$.

推论2 x_i 相互独立
$$E\left(\prod_{i=1}^n X_i\right) = \prod_{i=1}^n E(X_i)$$



(四) 数学期望的性质

例 11 一辆送客汽车, 载有 m 位乘客从起点站开出, 沿途有 n 个车站可以下车, 若到达一个车站, 没有乘客下车就不停车. 设每位乘客在每一个车站下车是等可能的, 试求汽车平均停车次数.

解 由于所求的是汽车平均停车的次数, 因此, 我们从每一个车站有没有人下车来考虑, 而不要着眼于每一个乘客在哪一站下车. 这里, 设

$$X_i = \begin{cases} 1, & \text{第 } i \text{ 站有人下车,} \\ 0, & \text{第 } i \text{ 站没有人下车,} \end{cases} \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

于是, 有 $P(X_i = 0) = \left(\frac{n-1}{n}\right)^m$, $P(X_i = 1) = 1 - \left(\frac{n-1}{n}\right)^m$,

因此, 随机变量 $X_i \sim B\left(1, 1 - \left(\frac{n-1}{n}\right)^m\right)$,



(四) 数学期望的性质

其均值

$$E(X_i) = 1 - \left(\frac{n-1}{n}\right)^m.$$

又设停车次数为 S , 于是有

$$S = \sum_{i=1}^n X_i,$$

其均值

$$E(S) = n \left(1 - \left(\frac{n-1}{n}\right)^m \right).$$

可见, 汽车平均停车次数为 $n \left(1 - \left(\frac{n-1}{n}\right)^m \right)$.



3.2

方差

(一)

方差的定义

(二)

方差的性质



(一)

方差的定义

定义3.3

设 X 为随机变量, 若 $E\{[X-E(X)]^2\}$ 存在, 则称 $E\{[X-E(X)]^2\}$ 为 X 的方差, 记为 $D(X)$, 即

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

同时称 $\sqrt{D(X)}$ 为 X 的**标准差**或**均方差**, 记为 $\sigma(X)$, 即

$$\sigma(X) = \sqrt{D(X)}.$$

注: $D(X)$ 与 $\sigma(X)$ 均度量了 X 与 $E(X)$ 的偏离程度, 但 $D(X)$ 与 X 的量纲不一致, 而 $\sigma(X)$ 与 X 有相同的量纲, 故在实际应用中常采用标准差 $\sigma(X)$.



随机变量 X 的方差的计算

① 利用定义 $D(X) = E\{[X - E(X)]^2\}$

(1) 若 X 为离散型随机变量, 其分布律为

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

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

(2) 若 X 为连续型随机变量, 其概率密度为 $p(x)$, 则

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



(一)

方差的定义

随机变量 X 的方差的计算

② 利用公式 $D(X) = D(X^2) - (E(X))^2$.

由方差的定义和数学期望的性质, 有

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



(一)

方差的定义

例 1 设随机变量 X 的概率分布为

X	2	3	4
p_i	0.3	0.4	0.3

求 X 的方差 $D(X)$.

解 因为

$$E(X) = 2 \times 0.3 + 3 \times 0.4 + 4 \times 0.3 = 3,$$

$$E(X^2) = 2^2 \times 0.3 + 3^2 \times 0.4 + 4^2 \times 0.3 = 9.6,$$

所以

$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = 9.6 - 3^2 = 0.6.$$



(一)

方差的定义

例 2 设连续型随机变量 X 的分布函数为

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < -1, \\ \frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \arcsin x, & -1 \leq x < 1, \\ 1, & x \geq 1. \end{cases}$$

试求 $D(X)$.

解 由题设知随机变量 X 的概率密度为

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

于是



(一)

方差的定义

$$E(X) = \int_{-1}^1 x p(x) dx = \int_{-1}^1 \frac{x}{\pi\sqrt{1-x^2}} dx = 0,$$

$$E(X^2) = \int_{-1}^1 x^2 p(x) dx = \int_{-1}^1 \frac{x^2}{\pi\sqrt{1-x^2}} dx$$

$$= \frac{2}{\pi} \int_0^1 \frac{x^2}{\sqrt{1-x^2}} dx \quad \text{令 } x = \sin \theta = \frac{2}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \frac{\sin^2 \theta}{\sqrt{1-\sin^2 \theta}} \cos \theta d\theta$$

$$= \frac{2}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \sin^2 \theta d\theta = \frac{2}{\pi} \int_0^{\frac{\pi}{2}} \frac{1}{2} (1 - \cos 2\theta) d\theta$$

$$= \frac{2}{\pi} \cdot \frac{1}{2} \left[\theta - \frac{1}{2} \sin 2\theta \right]_0^{\frac{\pi}{2}} = \frac{1}{2},$$

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



(二)

方差的性质

性质1 $D(C) = 0$

性质2 $E(CX) = C^2 E(X)$

性质3 $D(X + C) = D(X)$

性质4 设随机变量 X 与 Y 相互独立, $D(X + Y) = D(X) + D(Y)$

推论3 x_i 相互独立 $D\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n D(X_i)$

性质5

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



(二)

方差的性质

例 3 设二维随机变量 (X, Y) 的联合概率密度为

$$f(x, y) = \begin{cases} 2xy e^{-x^2-y}, & x > 0, y > 0, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

(1) 试求 X, Y 的边缘概率密度, 并验证 X 与 Y 是否相互独立.

(2) 求 $E(2X \pm 3Y), D(2X \pm 3Y)$.

解 (1) X 的边缘概率密度为

$$\begin{aligned} f_X(x) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy \\ &= \int_0^{+\infty} 2xy e^{-x^2-y} dy = 2x e^{-x^2}, \quad x > 0, \\ &0, \quad x \leq 0; \end{aligned}$$



(二)

方差的性质

同理可求得 Y 的边缘概率密度为

$$f_Y(y) = \begin{cases} e^{-y}, & y > 0, \\ 0, & y \leq 0. \end{cases}$$

因为 $p(x, y) = p_X(x) p_Y(y)$ ($-\infty < x, y < +\infty$), 所以 X 与 Y 相互独立.

(2) 因为

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx = \int_0^{+\infty} 2x^2 e^{-x^2} dx \\ &= [-x e^{-x^2}] \Big|_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-x^2} dx = \frac{\sqrt{\pi}}{2}, \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} E(X^2) &= \int_0^{+\infty} x^2 \cdot 2x e^{-x^2} dx = [-x^2 e^{-x^2}] \Big|_0^{+\infty} \\ &\quad + \int_0^{+\infty} 2e^{-x^2} dx = [-e^{-x^2}] \Big|_0^{+\infty} = 1, \end{aligned}$$

$$\text{所以 } D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = 1 - \frac{\pi}{4}.$$



(二)

方差的性质

类似地, $E(Y) = 2$, $E(Y^2) = 6$, 所以

$$D(Y) = E(Y^2) - [E(Y)]^2 = 6 - 4 = 2.$$

所以

$$E(2Y \pm 3Z) = 2E(Y) \pm 3E(Z) = 2 \pm 6,$$

$$\begin{aligned} D(2Y \pm 3Z) &= 4D(Y) + 9D(Z) \\ &= 4\left(1 - \frac{\pi}{4}\right) + 18 = 22 - \pi. \end{aligned}$$



(二)

方差的性质

在概率统计中,经常需要对随机变量做“标准化”,
 对任何随机变量 X ,若它的数学期望 $E(X)$,方差 $D(X)$ 都存在,
 且 $D(X) > 0$,则称

$$X^* = \frac{X - E(X)}{\sqrt{D(X)}}$$

为 X 的**标准化随机变量**.易见 X^* 是一无量纲的随机变量,
 且 $E(X^*) = 0, D(X^*) = 1$.这正是标准化随机变量所具有的特征.
 特别地,若 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$,则 X 的标准化随机变量为

$$X^* = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1).$$



3.3

几种常见分布的数学期望和方差

(一)

0-1分布

(二)

二项分布

(三)

泊松分布

(四)

均匀分布

(五)

指数分布

(六)

正态分布



(一)

0-1分布

已知随机变量 X 的分布律为

X	1	0
p	p	$1-p$

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

$$\begin{aligned} D(X) &= E(X^2) - [E(X)]^2 \\ &= 1^2 \cdot p + 0^2 \cdot (1-p) - p^2 \\ &= pq. \end{aligned}$$



(二)

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

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

$$0 < p < 1.$$

则有

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



(二)

二项分布

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



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



(二)

二项分布

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

$$+ np$$

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

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

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

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

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



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

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



(三)

泊松分布

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

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

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

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

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 .



(四)

均匀分布

设 $X \sim U(a, b)$, 其概率密度为

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

$$\begin{aligned} \text{则有 } E(X) &= \int_{-\infty}^{\infty} xf(x) dx = \int_a^b \frac{1}{b-a} x dx \\ &= \frac{1}{2}(a+b). \end{aligned}$$

结论 均匀分布的数学期望位于区间的中点.



(四)

均匀分布

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



(五)

指数分布

设随机变量 X 服从指数分布, 其概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-x/\theta}, & x > 0, \\ 0, & x \leq 0. \end{cases} \quad \text{其中 } \theta > 0.$$

则有

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x) dx = \int_0^{+\infty} x \cdot \frac{1}{\theta} e^{-x/\theta} dx \\ &= -xe^{-x/\theta} \Big|_0^{+\infty} + \int_0^{+\infty} e^{-x/\theta} dx = \theta. \end{aligned}$$



(五)

指数分布

$$\begin{aligned} D(X) &= E(X^2) - [E(X)]^2 \\ &= \int_0^{+\infty} x^2 \cdot \frac{1}{\theta} e^{-x/\theta} dx - \theta^2 \\ &= 2\theta^2 - \theta^2 \\ &= \theta^2. \end{aligned}$$

指数分布的期望和方差分别为 θ 和 θ^2 .



(六)

正态分布

设 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 其概率密度为

$$p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \quad \sigma > 0, \quad -\infty < x < +\infty.$$

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

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

$$\text{令 } \frac{x-\mu}{\sigma} = t \Rightarrow x = \mu + \sigma t,$$



(六)

正态分布

$$\begin{aligned} \text{所以 } E(X) &= \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} (\mu + \sigma t) e^{-\frac{t^2}{2}} dt \\ &= \mu \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt + \frac{\sigma}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} t e^{-\frac{t^2}{2}} dt \\ &= \mu. \end{aligned}$$



(六)

正态分布

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

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

令 $\frac{x - \mu}{\sigma} = t$, 得

$$D(X) = \frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} t^2 e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi}} \left(-te^{-\frac{t^2}{2}} \Big|_{-\infty}^{+\infty} + \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2}} dt \right)$$

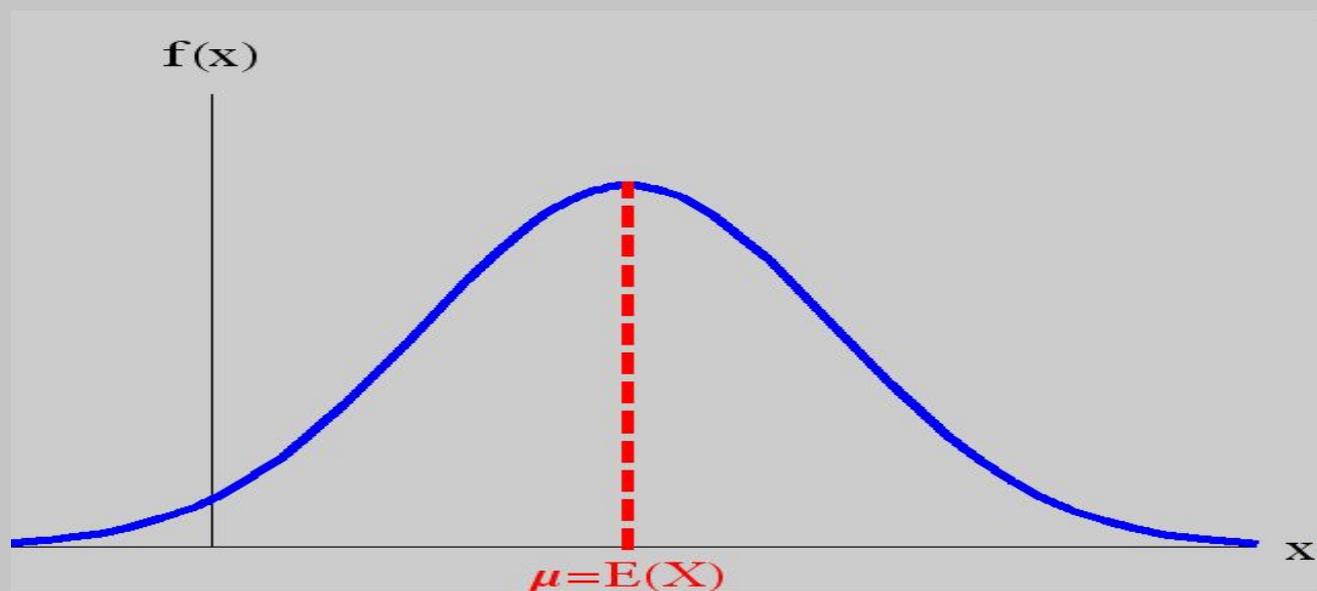
$$= 0 + \frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi}} \sqrt{2\pi} = \sigma^2.$$



(六)

正态分布

正态分布的期望和方差分别为两个参数 μ 和 σ^2 .



分 布	参 数	数学期望	方 差
0-1分布	$0 < p < 1$	p	$p(1-p)$
二项分布	$n \geq 1,$ $0 < p < 1$	np	$np(1-p)$
泊松分布	$\lambda > 0$	λ	λ
均匀分布	$a < b$	$(a+b)/2$	$(b-a)^2/12$
指数分布	$\theta > 0$	θ	θ^2
正态分布	$\mu, \sigma > 0$	μ	σ^2



第三章

随机变量的数字特征



1

数学期望

2

方差

3

几种常见分布的数学期望与方差

4

随机变量矩、协方差与相关系数

5

本章小结



3.4

随机变量矩、协方差、相关系数

(一) 原点矩与中心矩

(二) 协方差

(三) 相关系数



(一) 原点矩与中心矩

定义3.4

对于正整数 k , 随机变量 X 的 k 次幂的数学期望称为 X 的 **k 阶原点矩**, 记为 ν_k , 即

$$\nu_k = E(X^k), \quad k = 1, 2, \dots.$$

于是, 我们有

$$\nu_k = \sum_{x} x^k p(x), \quad \text{当 } X \text{ 为离散型时,}$$
$$\nu_k = \int_{-\infty}^{+\infty} x^k p(x) dx, \quad \text{当 } X \text{ 为连续型时.}$$

注: 随机变量 X 的 1 阶原点矩就是 X 的数学期望.



(一) 原点矩与中心矩

定义3.4

对于正整数 k , 随机变量 X 与 $E(X)$ 差的 k 次幂的数学期望称为 X 的 **k 阶中心矩**, 记为 μ_k , 即

$$\mu_k = E(X - E(X))^k, \quad k = 1, 2, \dots$$

于是, 我们有

$$\mu_k = \sum_{-\infty}^{+\infty} (x - E(X))^k p(x), \quad \text{当 } X \text{ 为离散型时,}$$
$$\int_{-\infty}^{+\infty} (x - E(X))^k p(x) dx, \quad \text{当 } X \text{ 为连续型时.}$$

注: X 的 1 阶中心矩为 0; X 的 2 阶中心矩为 X 的方差.



(一) 原点矩与中心矩

定义3.6

对于随机变量 X 与 Y , 如果有 $E(X^k Y^l)$ 存在, 则称之为 X 与 Y 的 $k+1$ 阶混合原点矩, 记为 v_{kl} , 即

$$v_{kl} = E(X^k Y^l);$$

如果有 $E[(X-E(X))^k (Y-E(Y))^l]$ 存在, 则称之为 X 与 Y 的 $k+1$ 阶混合中心矩, 记为 μ_{kl} , 即

$$\mu_{kl} = E[(X-E(X))^k (Y-E(Y))^l].$$



(二)

协方差

1. 协方差定义

定义3.7 对于随机变量 X 与 Y , 称它们的二阶混合中心矩 μ_{11} 为 X 与 Y 的**协方差**或**相关矩**, 记为 σ_{XY} 或 $\text{cov}(X, Y)$, 即

$$\sigma_{XY} = \mu_{11} = E[(X-E(X))(Y-E(Y))].$$

与记号 σ_{XY} 相对应, X 与 Y 的方差 $D(X)$ 与 $D(Y)$ 也可分别记为 σ_{XX} 与 σ_{YY} .

特别地, 当 $X=Y$ 时, 有

$$\text{cov}(X, X) = D(X).$$



(二)

协方差

2. 协方差计算

协方差的基本计算公式:

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

事实上,

$$\begin{aligned}\text{cov}(X, Y) &= E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\} \\ &= E(XY) - 2E(X)E(Y) + E(X)E(Y) \\ &= E(XY) - E(X)E(Y).\end{aligned}$$



(二)

协方差

3. 协方差性质

由协方差的定义, 可得下面关于协方差的性质.

性质1 $\text{cov}(X, Y) = \text{cov}(Y, X)$

性质2 $\text{cov}(aX, bY) = ab \text{cov}(Y, X)$

性质3 $\text{cov}(X_1 + X_2, Y) = \text{cov}(X_1, Y) + \text{cov}(X_2, Y)$



(三)

相关系数

1. 相关系数定义

定义3.8

对于随机变量 X 与 Y , 若 $D(X) > 0, D(Y) > 0$, 则称

$$\frac{\text{cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)D(Y)}}$$

为 X 与 Y 的**相关系数**, 记为 ρ 或 ρ_{XY} , 即

$$\rho = \rho_{XY} = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)D(Y)}} = \frac{E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}}{\sqrt{D(X)D(Y)}}.$$



2. 相关系数性质

定理3.3 随机变量 X 与 Y 的相关系数 ρ_{XY} 具有如下

性质:

(1) $|\rho_{XY}| \leq 1$;

(2) $|\rho_{XY}| = 1$ 的充要条件是存在常数 $a \neq 0, b$, 使 $P(Y = aX + b) = 1$, 即 $\rho_{XY} = 1$ 或 $\rho_{XY} = -1$ 的充要条件是随机变量 X 与 Y 以概率 1 存在线性关系.



(三)

相关系数

2. 相关系数性质

定义3.8

若 $\rho = 0$, 则称随机变量 X 与 Y 不相相关. 否则, 称 X 与 Y 相关, 其中,

若 $\rho > 0$, 则称 X 与 Y 正相关;

若 $\rho < 0$, 则称 X 与 Y 负相关;

若 $|\rho| = 1$, 则称 X 与 Y 完全相关.



(三)

相关系数

2. 相关系数性质

定理3.4

若随机变量 X 与 Y 相互独立, 则 X 与 Y 不相关.

证明

由于 X 与 Y 相互独立, 所以 $\text{cov}(X, Y) = 0$, 从而 $\rho_{XY} = 0$, 即 X 与 Y 不相关.

需要指出的是上述定理的逆定理不成立, 即 $\rho_{XY} = 0$ 时, X 与 Y 不相关, 但 X 与 Y 不一定相互独立.



(三)

相关系数

例 1 设随机变量 $\theta \sim U[-\pi, \pi]$, $X = \sin \theta$, $Y = \cos \theta$, 求 ρ_{XY} 并讨论 X 与 Y 的相互独立性.

解

$$E(X) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \sin \theta d\theta = 0,$$

$$E(Y) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \cos \theta d\theta = 0,$$

$$E(X^2) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \sin^2 \theta d\theta = \frac{1}{2},$$

$$E(Y^2) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \cos^2 \theta d\theta = \frac{1}{2},$$

$$E(XY) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} \sin \theta \cos \theta d\theta = 0,$$

$$\text{cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y) = 0,$$

$$\text{因此 } \rho = \rho_{XY} = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sqrt{E(X^2)E(Y^2)}} = 0.$$



(三)

相关系数

例 2 将一枚均匀硬币重复掷 n 次, 并以 X 和 Y 分别表示正面向上和反面向上的次数. 求 X 和 Y 的相关系数 ρ_{XY} .

解 由条件知 $X \sim B(n, \frac{1}{2})$, $Y \sim B(n, \frac{1}{2})$, 且 $X+Y=n$, 于是

$$E(X+Y) = E(X) + E(Y) = n.$$

由于 $D(X+Y) = D(X) + D(Y) + 2\rho_{XY} \sqrt{D(X)D(Y)}$, 而 $D(X) = D(Y) = \frac{n}{4}$, 因此解得 $\rho_{XY} = -1$.

注意, 本题也可根据完全相关的定义, 由 $X+Y=n$, 导出 $Y=-X+n$, 可见 $\rho = -1$.



例 3 设 A, B 为随机事件, 且

$$P(A) = \frac{1}{4}, P(B|A) = \frac{1}{3}, P(A|B) = \frac{1}{2}, \text{ 令}$$

$$X = \begin{cases} 1, & \text{发生,} \\ 0, & \text{不发生,} \end{cases} \quad Y = \begin{cases} 1, & \text{发生,} \\ 0, & \text{不发生.} \end{cases}$$

求: (1) 二维随机变量 (X, Y) 的概率分布;

(2) X 与 Y 的相关系数 ρ_{XY} .



(三)

相关系数

解 (1) 由于

$$P(AB) = P(A)P(B|A) = \frac{1}{12}, \quad P(A) = \frac{P(AB)}{P(B|A)} = \frac{1}{6},$$

所以

$$\begin{aligned} P\{\bar{A} = 1, \bar{B} = 1\} &= P(\bar{A}\bar{B}) = \frac{1}{12}, \\ P\{\bar{A} = 1, \bar{B} = 0\} &= P(\bar{A}\bar{B}) = P(A) - P(AB) = \frac{1}{6}, \\ P\{\bar{A} = 0, \bar{B} = 1\} &= P(\bar{A}\bar{B}) = P(B) - P(AB) = \frac{1}{12}, \\ P\{\bar{A} = 0, \bar{B} = 0\} &= P(\bar{A}\bar{B}) = P(\overline{A \cup B}) \\ &= 1 - P(A \cup B) = 1 - [P(A) + P(B) - P(AB)] = \frac{2}{3} \\ \text{或 } P\{\bar{A} = 0, \bar{B} = 0\} &= 1 - \frac{1}{12} - \frac{1}{6} - \frac{1}{12} = \frac{2}{3} \end{aligned}$$



(三)

相关系数

故 (X, Y) 的概率分布为

	Y	0	1
X			
0		$\frac{\square}{\square}$	$\frac{\square}{\square\square}$
1		$\frac{\square}{\square}$	$\frac{\square}{\square\square}$

(2) X, Y 的概率分布分别为

X	0	1
p_i	$\frac{\square}{\square}$	$\frac{\square}{\square}$

Y	0	1
p_i	$\frac{\square}{\square}$	$\frac{\square}{\square}$

则 $E(X)=\frac{1}{4}$, $E(Y)=\frac{1}{6}$, $D(X)=\frac{3}{16}$, $D(Y)=\frac{5}{36}$, $E(XY)=\frac{1}{12}$, 故

$$\text{cov}(\square, \square) = \square(\square\square) - \square(\square)\square(\square) = \frac{1}{24},$$

$$\text{从而 } \square_{\square\square} = \frac{\text{cov}(\square, \square)}{\square\square(\square)\square\square(\square)} = \frac{\frac{1}{24}}{\frac{3}{16} \cdot \frac{5}{36}} = \frac{\sqrt{5}}{15}.$$

