第四章 随机变量的数字特征

数学期望

方差

协方差

相关系数

在前面的课程中,我们讨论了RV及其分布,如果知道了随机变量X的概率分布,那么X的全部概率特征也就知道了。

然而,在实际问题中,概率分布一般是较难确定的。但在一些实际应用中,人们并不需要知道RV的一切概率性质,只要知道它的某些数字特征就够了。

例如:

- 在评定某地区粮食产量的水平时,最关心的是平均产量。
- 产 在检查一批电视机的质量时,既要了解电视机的平均寿命,又要研究电视机寿命与平均寿命的偏离程度。
- 考察西安市居民的家庭收入情况,既要了解家庭的年平均收入,又要研究贫富之间的差异程度。

因此,在对RV的研究中,确定某些数字特征是 重要的。

所谓的数字特征:

就是用数字表示随机变量的分布特点。

最常用的数字特征是:

数学期望、方差、协方差、矩

§1 数学期望

一、引例: 分赌金问题

甲乙二人赌博,两人获胜的机率相同,比赛规则是先胜3局者为赢家,赢家可获得\$100赌金。比赛进行至第3局时,甲胜2局,乙胜1局。这时,由于某些原因终止了比赛,那么应该如何分配这\$100?

引例: 分赌金问题

分法1: 甲胜2局, 乙胜1局,将钱分3份,甲拿2份, 乙拿1份。

分法2: 比赛规则是先胜3局者赢,但甲、乙二人都 未达到,所以一人分一半。

上述这两种分法都不对。

正确分法:

假定比赛继续,来看甲、乙二人获胜的概率是 多少,再根据各人获胜概率来分钱。

由此而来

P{甲胜}=P{第4局甲胜 U 第4局甲输∩第5局甲胜}
=P{第4局甲胜} +P{第4局甲输∩第5局甲胜}

P{第5局甲胜 | 第4局甲输}·P{第4局甲输}
=1/2 +1/2 ×1/2 = 3/4

数学期望

P{乙胜}=P{第4局乙胜∩第5局乙胜}

=P{第5局乙胜|第4局乙胜}·P{第4局乙胜}=1/2×1/2=1/4

甲所能期望得到的赌金为 100×3/4+0×1/4=75\$

乙所能期望得到的赌金为 100×1/4+0×3/4 = 25\$

二、数学期望的定义

1. 设离散型RV X 的分布律为

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

若级数 $\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$ 绝对收敛,则称级数 $\sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$ 的和为 RV X 的数学期望 (Expectation/Mean),记为E(X)。

$$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} \mathbf{x}_k p_k$$

$$\sum_{k=1}^{\infty} |x_k| p_k < \infty$$

2. 设连续型RV X 的PDF为 f(x),若积分

$$\int_{-\infty}^{+\infty} xf(x) \, \mathrm{d}x$$

绝对收敛,则称此积分值为RVX的数学期望,

记为
$$E(X)$$
。

$$\int_{-\infty}^{+\infty} |x| f(x) dx < \infty$$

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) \, \mathrm{d}x$$

数学期望简称期望,又称均值。

$$E(X) = \begin{cases} \sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k, & \text{离散}RV \\ \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx, & \text{连续}RV \end{cases}$$

说明

- 离散型RV的数学期望是一个绝对收敛的级数的和; 连续型RV的数学期望是一个绝对收敛的积分值。
- 愛 数学期望不是随机的,是一个实数。
- 罗 数学期望的本质:它是RV观察值的加权平均。
- 学 并非所有的RV都有数学期望,如:柯西分布。

例1 5个独立工作的电子元件,它们的寿命 $X_k \sim Exp(\theta)$, (k = 1, ..., 5), 试求:

- (1)单个元件寿命的期望;
- (2)5个元件串联成系统的寿命N的期望;
- (3)5个元件并联成系统的寿命M的期望。

解:已知
$$X_k$$
的PDF为 $f_{X_k}(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta}e^{-x/\theta}, & x > 0\\ 0, & else \end{cases}$

求期望,利用其定义 $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x) dx$

关键 求 X_k , N和M的PDF

$$X_k \sim Exp(\theta)$$

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

$$\frac{\text{分部积分}}{\text{--}\int_0^{+\infty} x d\left(e^{-x/\theta}\right)}$$

$$=-xe^{-x/\theta}\Big|_0^{+\infty}+\int_0^{+\infty}e^{-x/\theta}dx$$

$$=-\theta e^{-x/\theta}\Big|_0^{+\infty}=\theta$$

$$X_k \sim Exp(\theta)$$

 $F_{X_k}(x) = \begin{cases} 1 - e^{-x/v}, & x > 0 \\ 0, & x \le 0 \end{cases}$

(2) 串联系统寿命N的期望,需知N的PDF。

易知 $N = Min(X_1,...,X_5)$,故N的分布函数为:

$$F_N(x) = 1 - \left[1 - F_{X_k}(x)\right]^5$$
代入整理
$$\begin{cases} 1 - e^{-5x/\theta}, & x > 0 \\ 0, & x \le 0 \end{cases}$$

$$f_N(x) = F_N'(x) = \begin{cases} \frac{5}{\theta} e^{-\frac{5x}{\theta}}, & x > 0 \\ 0, & x \le 0 \end{cases} \Rightarrow N \sim Exp\left(\frac{\theta}{5}\right)$$

$$\therefore E(N) = \frac{\theta}{5}$$

(3) 并联系统寿命M的期望,需知M的PDF。

易知 $M = \text{Max}(X_1,...,X_5)$,故M的分布函数为:

$$F_{M}(x) = \left[F_{X_{k}}(x)\right]^{5} \underbrace{\mathbb{C}^{5}}_{0, x \leq 0} \begin{cases} \left(1 - e^{-x/\theta}\right)^{5}, x > 0 \\ 0, x \leq 0 \end{cases}$$

$$f_{M}(x) = F'_{M}(x) = \begin{cases} \frac{5}{\theta} (1 - e^{-x/\theta})^{4} e^{-x/\theta}, & x > 0 \\ 0, & x \le 0 \end{cases}$$

$$\therefore E(M) = \int_0^{+\infty} x \frac{5}{\theta} \left(1 - e^{-x/\theta} \right)^4 e^{-x/\theta} dx \xrightarrow{\text{β in θ}} \frac{137}{60} \theta$$

比较上述3个期望值:

单个元件
$$E_{X_k}(X) = \theta$$

串联系统
$$E(N) = \frac{\theta}{5}$$

并联系统
$$E(M) = \frac{137}{60}\theta$$

并联工作的 平均寿命是 串联工作的 11.4倍

三、RV函数的数学期望

$$1. Y = g(X)$$

方法1: (定义法)

将Y = g(X)的分布代入数学期望的定义来求E[g(X)].

说明使用这种方法必须先求出RVg(X)的分布,可以利用第2章 § 5中方法来求解,但一般是比较复杂的。

那么是否可以不先求g(X)的分布,而只根据X的分布来求E[g(X)]?下面的定理给出答案。

定理

设Y = g(X), g是连续函数,

I 离散型RV X 的分布律为P $\{X = x_k\} = p_k, k=1,2,...$

若级数 $\sum_{k=1}^{\infty} g(x_k) p_k$ 绝对收敛,则

$$E(Y) = E[g(X)] = \sum_{k=1}^{\infty} g(x_k) p_k$$

II 连续型RV X 的PDF为f(x), 若积分

$$\int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx$$
 绝对收敛,则

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

该定理的重要性在于: 当我们求E[g(X)]时,不必知道g(X)的分布,而只需知道X的分布即可。这就给求RV函数的数学期望带来很大方便,也即给出了如下的方法2: (公式法)

$$E(Y) = E[g(X)] = \begin{cases} \sum_{k=1}^{\infty} g(x_k) p_k, & X 为 离散RV \\ \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx, X 为 连续RV \end{cases}$$

$$2. Z = g(X,Y)$$

方法1: (定义法)

先求出Z = g(X,Y)的分布,再对RVZ(一维RV) 利用数学期望的定义来求E(Z)。

说明使用这种方法必须先求出RVg(X,Y)的分布,可以利用第3章§5中方法来求解,一般是比较复杂的,故该方法使用起来非常不方便。

方法2: (公式法)

定理 设Z = g(X,Y), g是连续函数,

I 离散型RV (X,Y) 的分布律为P $\{X=x_i, Y=y_j\}=p_{ij}$ (i,j=1,2,...),则

$$E(Z) = E[g(X,Y)] = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} g(x_i, y_j) p_{ij}$$

II 连续型RV (X,Y) 的PDF为f(x,y),则

$$E(Z) = E[g(X,Y)] = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x,y) f(x,y) dxdy$$

注意 这里假定上两式右边的级数或积分都绝对收敛

补充

条件分布的数学期望称为条件(数学)期望,可由条件分布来计算:

$$E(X|Y) = \begin{cases} \sum_{i=1}^{\infty} x_i P\{X = x_i | Y = y\}, & X 为 离 散 RV \\ \int_{-\infty}^{+\infty} x f_{X|Y}(x|y) dx, & X 为 连续 RV \end{cases}$$

例2 设某商品的需求量X~U(10,30),而商店进货数量为区间[10,30]上某一整数,商店每卖出一个商品可获利¥500。若供大于求则降价处理,每处理一个商品亏损¥100;若供不应求,商店从外部调剂供应,此时每一个商品仅获利¥300。为使商品所获利润期望值不少于¥9280,试确定进货量。

思路:

求满足期望利润的进货量 —— 需知道期望利润

写出利润表达式



解:已知需求量 $X \sim U(10,30)$,设进货量为a,利润为H(X),则

$$f_X(x) = \begin{cases} 1/20, & 10 \le x \le 30 \\ 0, & else \end{cases}$$

利润
$$H(X) =$$

$$\begin{cases} 500a + (X - a) \times 300, & a < X \le 30 \\ 500X - (a - X) \times 100, & 10 \le X \le a \end{cases}$$

$$\frac{2}{300X + 200a}, \ a < X \le 30$$

$$600X - 100a, \ 10 \le X \le a$$

$$f_X(x) = \begin{cases} 1/20, & 10 \le x \le 30 \\ 0, & else \end{cases} \quad H(X) = \begin{cases} 300X + 200a, & a < X \le 30 \\ 600X - 100a, & 10 \le X \le a \end{cases}$$

期望利润
$$E[H(X)] \xrightarrow{\text{公式法}} \int_{-\infty}^{+\infty} H(x) \cdot f_X(x) dx$$

$$= \int_{10}^{a} \left(600x - 100a\right) \cdot \frac{1}{20} dx + \int_{a}^{30} \left(300x + 200a\right) \cdot \frac{1}{20} dx$$

$$\frac{\text{$\underline{\mathbf{x}}}}{\text{==}}$$
 -7.5 a^2 +350 a +5250 ≥9280

解得 $20\frac{2}{3} \le a \le 26$, 故最少进货量为 21

四、数学期望的性质

- 1. 设C是常数,则E(C)=C;
- 2. 若C是常数,则E(CX) = CE(X);
- 3. $E(X \pm Y) = E(X) \pm E(Y)$;



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

$$E\left(\sum_{i=1}^{n} a_i X_i + C\right) = \sum_{i=1}^{n} a_i E(X_i) + C, 其中a_i, C为常数.$$

$$3. E(X \pm Y) = E(X) \pm E(Y)$$

以连续型RV为例

$$iE: E(X+Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (x+y) f(x,y) dx dy$$

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

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} x \left[\int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dy \right] dx + \int_{-\infty}^{+\infty} y \left[\int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dx \right] dy$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx + \int_{-\infty}^{+\infty} y f_Y(x) dy$$

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

$$+ \Rightarrow -$$
得证

四、数学期望的性质

4. 设X与Y独立,则 E(XY) = E(X)E(Y)



若g与h连续,
$$E[g(X)h(Y)]=E[g(X)]E[h(Y)]$$

推广: 当 $X_1, X_2, ..., X_n$ 相互独立, 且 $g_i(x)$ 是x的连续函数

$$E\left(\prod_{i=1}^{n} X_{i}\right) = \prod_{i=1}^{n} E\left(X_{i}\right), E\left[\prod_{i=1}^{n} g_{i}\left(X_{i}\right)\right] = \prod_{i=1}^{n} E\left[g_{i}\left(X_{i}\right)\right]$$

注意 E(XY)=E(X) E(Y) × X与Y独立

一般,
$$E(X^2) \neq [E(X)]^2 \triangleq E^2(X)$$



$$4. X$$
与Y独立,则 $E(XY) = E(X)E(Y)$

以连续型RV为例

i.
$$E(XY) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} (xy) f(x, y) dxdy$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xy \, f_X(x) f_Y(y) dxdy$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx \times \int_{-\infty}^{+\infty} y f_Y(x) dy$$

$$=E(X)E(Y)$$
 得证



例3 $X \sim b(n, p)$, 求E(X)。

解:由二项分布可知,若每次试验中P(A)=p,则 X 表示n 重伯努利试验中A 发生的次数,设

$$X_i = \begin{cases} 1, & \text{第}i$$
次试验中A发生
$$0, & \text{第}i$$
次试验中A不发生
$$i = 1, 2, ..., n \end{cases}$$

可知 $X_i \sim (0-1)$ 分布,且 X_i 间相互独立,则 $X = \sum_{i=1}^n X_i$

$$E(X) = E\left(\sum_{i=1}^{n} X_{i}\right) = \sum_{i=1}^{n} E(X_{i}) = \sum_{i=1}^{n} \left[1 \times p + 0 \times (1-p)\right] = np$$

结论 若 $X \sim b(n, p)$,则E(X) = np。

说明

- ⊮ 服从二项分布的RV可以分解为若干个独立的且服 从(0-1)分布的RV之和。
- 本题是将X分解成若干RV之和,然后利用RV之和的数学期望等于RV数学期望的和来求数学期望的,此方法具有一定的普遍意义,能够简化数字特征的计算。

例4(P99 例12) 一民航送客车载有20名旅客,旅客有10个车站可以下车,如果到站无人下车则不停,以X表示停车次数,设每位旅客在各个车站下车的可能性相同,并且旅客是否下车相互独立,求E(X)。

解:引入
$$X_i = \begin{cases} 1, \ \text{第}i \ \text{站有人下车} \\ 0, \ \text{第}i \ \text{站无人下车} \end{cases}$$
 $i = 1, 2, ..., 10$

可知
$$X_i$$
 ~ (0-1)分布,则 $X = \sum_{i=1}^{10} X_i$

故
$$E(X) = E\left(\sum_{i=1}^{10} X_i\right)$$
 关键: 求 X_i 的分布律

又设 $A_j^{(i)} = \{ \hat{\mathbf{x}} j \hat{\mathbf{x}} \},$ i = 1, 2, ..., 10, j = 1, 2, ..., 20

$$X_i = \begin{cases} 1, \ \text{第}i \ \text{站有人下车} \\ 0, \ \text{第}i \ \text{站无人下车} \end{cases}$$

$$\text{IIP}\left\{A_{j}^{(i)}\right\} = \frac{1}{10}, \quad P\left\{\overline{A_{j}^{(i)}}\right\} = 1 - \frac{1}{10} = \left(\frac{9}{10}\right).$$

$$P\{X_i=0\} = P\left\{\bigcap_{j=1}^{20} \overline{A_j^{(i)}}\right\} \stackrel{\text{Mix}}{=\!=\!=\!=} \prod_{j=1}^{20} P\left\{\overline{A_j^{(i)}}\right\} = \left(\frac{9}{10}\right)^{20}$$

$$P\{X_i=1\}=1-P\{X_i=0\}=1-\left(\frac{9}{10}\right)^{20}$$

$$\therefore E(X) = E\left(\sum_{i=1}^{10} X_i\right) = \sum_{i=1}^{10} E(X_i) = 10 \left[1 - \left(\frac{9}{10}\right)^{20}\right]$$

小结

▶ 本节介绍了RV的数学期望,它反映了RV取值的平均水平,是RV的一个重要的数字特征。

作业

Pages 113-115: 第3, 5, 8, 9, 14题 例5 从10双不同的鞋子中任取8只,记8只鞋中配对的个数为X,求E(X)。

可知
$$X_i$$
 ~ (0-1)分布,则 $X = \sum_{i=1}^{10} X_i$

故
$$E(X) = E\left(\sum_{i=1}^{10} X_i\right) = \sum_{i=1}^{10} E(X_i) = 10 \times \frac{14}{95} = \frac{28}{19}$$

关键: $求X_i$ 的分布律

$$P\{X_i = 1\} = \frac{C_2^2 C_{18}^6}{C_{20}^8} = \frac{14}{95}$$

X_i	0	1
P	81/95	14/95

例6设随机变量 X_1, X_2, X_3, X_4 相互独立, $X_i \sim U(0, 2i)$,求行列式 $Y = \begin{vmatrix} X_1 & X_2 \\ X_3 & X_4 \end{vmatrix}$ 的数学期望E(Y)。

解:
$$Y = X_1 X_4 - X_2 X_3$$

$$E(Y) = E(X_1 X_4 - X_2 X_3) = E(X_1 X_4) - E(X_2 X_3)$$

$$= E(X_1)E(X_4) - E(X_2)E(X_3) = 1 \times 4 - 2 \times 3 = -2$$

$$E(X_i) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = \int_0^{2i} \frac{x}{2i} dx = i, i = 1, 2, 3, 4$$