probability probability

# 第四章

## 随机变量的数字特征

probability probability



- §4.1 随机变量的数学期望
- §4.2 随机变量的方差
- §4.3 协方差、相关系数与矩
- §4.4 n 维正态随机变量



用概率分布描述随机变量的全面情况, 但常常遇到无法完整确定随机变量取值规 律的情况,或者根据实际问题的需要,只须 给出随机变量的某些特征。

在本章,从数值的角度定义随机变量的统计特征,称为随机变量的数字特征。



## §4.1 数学期望

## 一. 随机变量的数学期望

引例

## 定义4.1.1设X是离散型随机变量,其分布律为

$$P\{X = x_i\} = p_i, i = 1,2,3....$$

若 
$$\sum_{i=1}^{+\infty} |x_i| p_i < + \infty$$
 则称

$$E(X) = \sum_{i=1}^{+\infty} x_i p_i$$
 为 $X$ 的数学期望(均值).



## 设连续型随机变量X的概率密度为f(x),

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

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

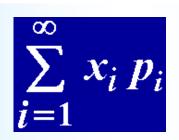
为X 的数学期望(均值).

注1 随机变量的数学期望是它所有可能取值的加权平均值,是一个数.

注2 部分随机变量X 的数学期望不存在.

定义中要求条件无穷级数





绝对收敛,保证数学期望有唯一的数值. 同样,对连续型随机变量的无穷广义积分 要求绝对收敛也出于相同的考虑。

如果绝对收敛不能得到满足,称随机变量的数学期望不存在.

教材例4.1.2, 例 4.1.4



## 1.两点分布 E(X)=p

2.  $X \sim B(n, p)$ , QI E(X) = np;

证明

 $3.X\sim P(\lambda)$ ,则  $E(X)=\lambda$ ;

证明

4. 均匀分布 E(X)=(b+a)/2

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & x \in [a,b]; \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$$

## 5.指数分布

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

**6.** 
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
,  $M = E(X) = \mu$ ;

## $E(X) = \lambda^{-1}$

证明

证明

## 二. 随机变量的函数的数学期望

设X 是随机变量,Y=g(X) 也是随机变量, 如何计算E[g(X)]?

## 思路

先确定g(X)的分布  $\to$  E[g(X)]=?





## 定理4.1.1\* 设 Y 是随机变量X的函数Y=g(X),

g(x)为连续函数

## 本章核心定理

## 1) X 是离散型随机变量,分布律为

$$P\{X = x_i\} = p_i, i = 1,2,3...$$

若: 
$$\sum_{i=1}^{+\infty} g(x_i) p_i$$
 绝对收敛,则有

$$E(Y) = E[g(X)] = \sum_{i=1}^{+\infty} g(x_i) p_i$$



2) X是连续型随机变量,其概率密度为 $f_X(x)$ .

若 
$$\int_{-\infty}^{+\infty} |g(x)| f(x) < +\infty$$
 则

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

例 4.1.1

例 4.1.2

例 4.1.3

思考 如何将定理推广到二维甚至更多维的情况?



包括科技大学

定理4.1.2 设 (X, Y) 是二维随机变量,如果 Z = G(X, Y) 也是同类型随机变量并且数学期望存在,则有

(1) 当(X, Y) 是离散型随机变量时

$$E(Z) = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} G(x_i, y_j) p_{ij}$$

(2) 当(X, Y) 是连续型随机变量时

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



例 4.1.4

例 4.1.5

练习 设随机变量X与Y相互独立,且X,Y

$$\sim N(0,\frac{1}{2}), \text{ } \mathcal{M} \quad E(|X-Y|) =$$

解答

三. 随机变量的数学期望的性质

 $\mathbf{\mathcal{U}}X, X_1, X_2, \ldots, X_n$ 是随机变量, c, b 是常数

1) 
$$E(c) = c$$
;



2) 
$$E(c X) = cE(X);$$

证明

1)与2) 
$$\leftarrow$$
  $E(cX+b)=cE(X)+b$ .

3) 
$$E(\sum_{i=1}^{n} X_i) = \sum_{i=1}^{n} E(X_i);$$

4)  $若X_1, X_2, ..., X_n$  相互独立,则

$$E(\prod_{i=1}^{n} X_i) = \prod_{i=1}^{n} E(X_i)$$

例 4.1.6

例 4.1.7

例 4.1.8





Ex. 摸彩赌博问题

一个庄家在一个签袋中放有8个白、8个黑 的围棋子.规定: 每个摸彩者交一角钱作 "手续费",然后一个从袋中摸出五个棋子, 按下面"摸子中彩表"给"彩金"。

摸到	五个白	四个白	三个白	其它
彩金	2元	2角	5分	共乐一次

庄家付出的彩金Y的分布律为



Y	0	0.05	0.2	2
$P\{Y=y_i\}$	0.5001	0.3589	0.1282	0.0128

## 假设进行了100人次的赌博,则他可能需付 出的彩金为:

$$0 \times 0.5001 \times 100 + 0.05 \times 0.3589 \times 100$$

$$+0.2\times0.1282\times100+2\times0.0128\times100$$

$$=1.7945+2.564+2.56=6.9185(元)$$

## 平均每人次付出的彩金为



$$0.06919(元)=0\times0.5001+0.05\times0.3589+0.2$$
  
× $0.1282+2\times0.0128$ 

$$= \sum_{i=1}^{4} y_i P\{Y = y_i\}$$
 加权平均

是随机变量的所有可能取值按概率大小的 加权平均值.

与彩金的算术平均

$$(0+0.05+0.2+2)/4=0.5625(\overline{\pi})$$

比较,哪个更合理?





$$1.X\sim P(\lambda)$$
 , 则  $E(X)=\lambda$ ;

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

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

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

$$=\lambda e^{-\lambda} \cdot e^{\lambda} = \lambda$$

2.  $X \sim B(n, p)$  , 则 E(X) = np; 证明

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

$$E(X) = \sum_{i=0}^n i C_n^i (1-p)^{n-i} p^i$$

$$= np \sum_{i=1}^n C_{n-1}^{i-1} (1-p)^{n-1-(i-1)} p^{i-1}$$

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

可利用二项分布的可加性证明,见例4.1.12



## 3. $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , $M = E(X) = \mu$ ;

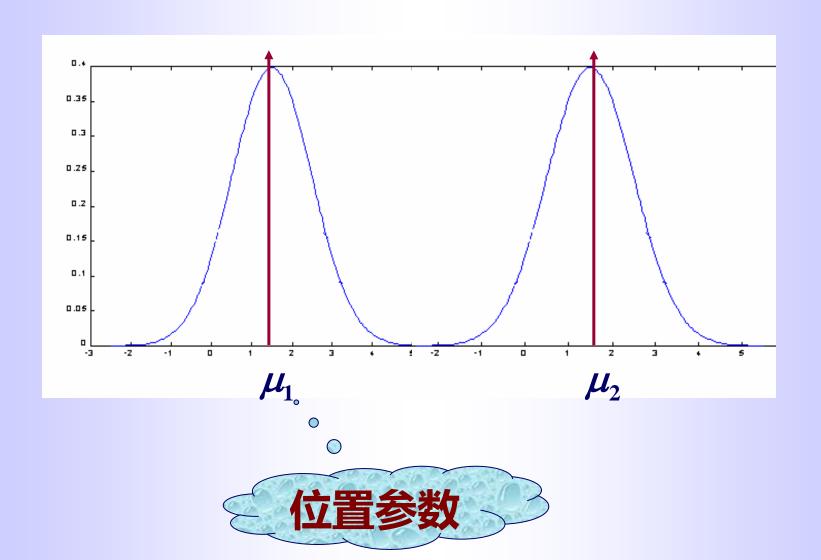
$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} x e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx$$

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

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

$$=\frac{\mu}{\sqrt{2\pi}}\int_{-\infty}^{+\infty}e^{-\frac{t^2}{2}}dt=\mu$$





## 6 指数分布

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

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = \int_{0}^{+\infty} x \lambda e^{-\lambda x} dx$$

$$=\frac{1}{\lambda}\int_0^{+\infty}ue^{-u}du=\frac{1}{\lambda}$$

## 例4.1.1 设随机变量X 的数学期望存在.

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

设随机变量X的概率密度为

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

试求  $E\{[X-E(X)]^2\}$ .

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



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

$$:: E(X) = 0$$
 (参见例4.1.3)

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

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x) dx = \int_{-1}^{0} x^2 (1+x) dx + \int_{0}^{1} x^2 (1-x) dx$$
$$= 1/6.$$

# 例4.1.2 设球的直径 $X \sim U(a, b)$ , 求球的体积的数学期望E(V).

解 体积 $V=(\pi/6)X^3$ ,可得

$$f_{V}(y) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} \sqrt[3]{\frac{2}{9\pi}} y^{-\frac{2}{3}}, & \frac{\pi}{6} a^{3} \le y \le \frac{\pi}{6} b^{3}; \\ 0, & \text{$\sharp$ $\dot{\mathbb{C}}$.} \end{cases}$$

则 
$$E(V) = \int_{-\infty}^{+\infty} y f_V(y) dy = \frac{\pi}{24} (a+b)(a^2+b^2).$$

## 另解

$$E(V) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f_X(x) dx = \frac{1}{b-a} \int_a^b \frac{\pi}{6} x^3 dx$$
$$= \frac{\pi}{24} (a+b)(a^2+b^2)$$

例4.1.3 过半径为R的圆周上的已知点,与圆周上的任意点相连,求这样得到的弦的平均长度.

解以已知点为原点,过已知点的直径为来

轴正向, 如图所示.

设弦与直径的夹角为  $\theta$ 

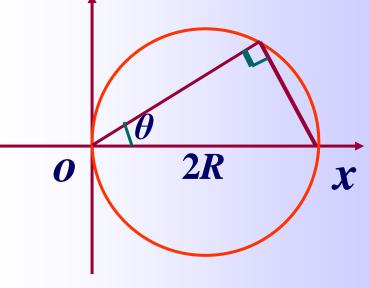
则 θ均匀分布于区间

$$\left(-\frac{\pi}{2}\,,\,\frac{\pi}{2}\right)$$

设弦长为L,则有

$$L = 2R \cos \theta$$

(如图所示)



## 所以,平均弦长为

$$E(L) = \int_{-\infty}^{+\infty} (2R\cos x) f_{\theta}(x) dx$$

## 由于

$$f_{\theta}(x) = \begin{cases} \frac{1}{\pi} & -\frac{\pi}{2} < x < \frac{\pi}{2} \\ 0 & \text{#$\dot{\Sigma}$} \end{cases}$$

### 因此

$$E(L) = \int_{-\frac{\pi}{2}}^{\frac{\pi}{2}} (2R\cos x) \frac{1}{\pi} dx = \frac{4R}{\pi}$$

总结 若先求出 L 的概率密度, 再计算数学期 望, 将是很繁杂的过程.





## 例4.1.4 设随机变量X,Y相互独立,且

$$P{X=x_i}=p_i, i=1,2,...$$

$$P{Y=y_j}=p_{,j}$$
  $j=1,2,...$ 

E(X), E(Y)存在, 求E(XY)

解 
$$E(XY) = \sum_{i} \sum_{j} x_{i} y_{j} P\{X = x_{i}, Y = y_{j}\}$$

$$= \sum_{i} \sum_{j} x_{i} y_{j} p_{i} p_{.j} = \sum_{i} x_{i} p_{i} \sum_{j} y_{j} p_{.j}$$

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

# 例4.1.5 设随机变量(X, Y)在以(0,1),(1,0), (1,1)为顶点的三角形区域上服从均匀分布, (1,1)为顶点的三角形区域上服从均匀分布,

试求E(X+Y)、 $E[(X+Y)^2]$ 、E(2X+1).

解

$$f(x,y) = \begin{cases} 2, & (x,y) \in G; \\ 0, & (x,y) \notin G. \end{cases}$$

$$E(X+Y) = \iint_{R_2} (x+y)f(x,y)d\sigma$$

$$=2\iint_G (x+y)d\sigma = 2\int_0^1 dx \int_{1-x}^1 (x+y)dy = \frac{4}{3}.$$

(1,1)

$$E[(X+Y)^{2}] = \iint_{R_{2}} (x+y)^{2} f(x,y) d\sigma$$

$$= 2 \iint_{G} (x+y)^{2} d\sigma = 2 \int_{0}^{1} dx \int_{1-x}^{1} (x+y)^{2} dy$$

$$= \frac{2}{3} \int_{0}^{1} [(x+1)^{3} - 1] dx = \frac{11}{6}.$$

$$E(2X+1) = \iint_{R_2} (2x+1)f(x,y)d\sigma$$

$$= \iint_{R_2} 2(2x+1)d\sigma = \int_{0}^{1} dx \int_{1-x}^{1} 2(2x+1)dy = \frac{7}{3}.$$

练习设随机变量X与Y相互独立,且 $X,Y \sim N(0,\frac{1}{2})$ 

则 
$$E(|X-Y|) =$$
\_\_\_\_\_.

**AP** 
$$f(x,y) = f_X(x)f_Y(y) = \frac{1}{\pi}e^{-(x^2+y^2)}, \quad (x,y) \in \mathbb{R}^2$$

$$E(|X-Y|) = \iint_{R^2} |x-y| f(x,y) d\sigma = \dots = \sqrt{\frac{2}{\pi}}$$

## 另解

$$X,Y$$
相互独立 
$$-Y \sim N(0,\frac{1}{2})$$
  $\longrightarrow X - Y \sim N(0,1)$ 



$$E(|X-Y|) = \int_{-\infty}^{+\infty} |y| \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}} dy$$

$$=\sqrt{\frac{2}{\pi}}\int_0^{+\infty}ye^{-\frac{y^2}{2}}dy$$

$$=\sqrt{\frac{2}{\pi}}[-e^{-\frac{y^2}{2}}]_0^{+\infty}=\sqrt{\frac{2}{\pi}}$$

证明 
$$E(cX+b)=cE(X)+b$$

## (仅就X为连续型的情况给出证明)

$$E(cX + b) = \int_{-\infty}^{+\infty} (cx + b) f(x) dx$$
$$= c \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx + b \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx$$
$$= cE(X) + b$$

## 例 4.1.6 证明

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

左边 = 
$$E\{XY - YE(X) - XE(Y) + E(X)E(Y)\}$$
  
=  $E(XY) - E(X)E(Y) - E(X)E(Y) + E(X)E(Y)$   
=  $E(XY) - E(X)E(Y)$ 



## 例4.1.7 随机变量X 的分布为

 $P\{X = m\} = C_M^m C_{N-M}^{n-m} / C_N^n \quad m = 0,1,2,...,n \quad n \le M \le N$ 试求 E(X).

原始模型 N个球中有M个红球,余下为白球, 从中任取n个球,n个球中的红球数为X

- 分析: 1) 直接求解很困难, 应利用数学期望的 性质求解.
  - 2) 设想这n个球是逐个不放回抽取的, 共取了n次.



## $令 X_i$ 表示第i次取到红球的个数,有

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$$

且 
$$X_i \sim B(1,p)$$
,  $i=1,2,...,n$ 

3) 由抽签的公平性有  $p = P\{X_i=1\}=M/N$ .

从而 
$$E(X_i)=1 \times M/N+0 \times (1 - M/N)=M/N$$

$$E(X) = \sum_{i=1}^{n} E(X_i) = \frac{nM}{N}$$

#### 随机变量 X 是否服从二项分布? 问题

为什么?





例4.1.8 向某一目标进行射击,直至命中k次为止. 已知命中率为p > 0.求射击次数X的数学期望.

## 分析 X的分布律为

$$P\{X=j\}=C_{j-1}^{k-1}p^{k}(1-p)^{j-k}, \quad j=k,k+1,\cdots$$

$$E(X) = \sum_{j=k}^{+\infty} jC_{j-1}^{k-1} p^{k} (1-p)^{j-k}$$

## 用数学期望和的性质进行求解.





## $X_i$ 表示第i - 1次命中以后, 到第i 次命中的

## 射击次数,则

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_k$$

## $X_i$ 的分布律为

$X_i$	1	2	• • • • •	m	••••
$P\{X_i=m\}$	p	(1-p)p	• • • • •	$(1-p)^{m-1}p$	••••



$$E(X_{i}) = \sum_{m=1}^{+\infty} m(1-p)^{m-1} p$$

$$= p \left[ \sum_{m=1}^{+\infty} mx^{m-1} \right]_{x=1-p} = p \left[ \sum_{m=1}^{+\infty} x^{m} \right]_{x=1-p}^{\prime}$$

$$= p \left[ \frac{x}{1-x} \right] = p \left[ \frac{1}{(1-x)^{2}} \right]_{x=1-p} = \frac{1}{p}$$

从而 
$$E(X) = E(X_1) + E(X_2) + ... + E(X_k) = \frac{1}{p}k$$
.