概率论主要知识点

ch 1

- 1. 事件之间的关系与运算,掌握事件的表述;
- 2. 概率的公理化定义,灵活应用概率的性质;
- 3. 古典概型的定义和概率的计算;

$$P(A) = \frac{r}{n} = \frac{A$$
中包含的基本事件个数
基本事件总数

- 4. 条件概率和三大公式应用;
 - (1) 乘法公式P(AB) = P(B)P(A|B);

$$P(A_1 \cdots A_n) = P(A_1)P(A_2 \mid A_1) \cdots P(A_n \mid A_1 \cdots A_{n-1})$$

(2) 全概率公式
$$P(A) = \sum_{i=1}^{n} P(B_i) P(A | B_i)$$
;

(3) 贝叶斯公式
$$P(B_j|A) = \frac{P(AB_j)}{P(A)} = \frac{P(B_j)P(A|B_j)}{\sum\limits_{i=1}^{n} P(B_i)P(A|B_i)}$$
;

- 5. 独立性
- 6. 贝努利试验和二项概率。

$$P_n(k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$$

Ch2

- 1. 随机变量;
- 2. 离散型随机变量及其分布律;

$$P(X = x_k) = p_k \quad k = 0,1,2,\dots$$

分布律的性质: a. $0 \le p_i \le 1$

b.
$$\sum p_i = 1$$

3. 分布函数及其性质

$$F(x) = P(X \le x) \quad (x \in R)$$

$$P(a < X \le b) = F(b) - F(a)$$

4. 连续型随机变量的密度函数及其性质:

$$(1) f(x) \ge 0; (2) \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$$

3)
$$F'(x) = f(x)$$
; $F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(x) dx$

4)
$$P(a < X < b) = \int_{a}^{b} f(x) dx$$

- 5. 常用分布:
 - 1) 二项分布 B(n, p):

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

- =1 时即为(0-1)分布
- 2) 泊松分布 π(λ):

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

(3)均匀分布 U(a,b):
$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & a < x < b \\ 0 & 其它 \end{cases}$$

(4)指数分布:
$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x > 0 \\ 0 & x \le 0 \end{cases}$$

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x} & x > 0 \\ 0 & x \le 0 \end{cases}$$

(5)正态分布N(
$$\mu$$
, σ^2): $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$ $(x \in R)$

标准正态分布N(0,1):
$$\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$$
 $(x \in R)$

图形特点

关于标准正态分布的结论:

(1)
$$\int_{-\infty}^{+\infty} \varphi(x) dx = 1$$
 (2) $\Phi(0) = \frac{1}{2}$

(3)
$$\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$$
 $(x > 0)$

(4)
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
 $P(X \le x) = \Phi(\frac{x - \mu}{\sigma})$

$$P(a < X < b) = \Phi(\frac{b - \mu}{\sigma}) - \Phi(\frac{a - \mu}{\sigma})$$

- 6. 一维随机变量的函数的分布Y = g(X)
 - (1) 分布函数法:

1°
$$F(y) = P(Y \le y) = P(g(X) \le y)$$
,

$$2^{\circ}$$
 $f(y) = F'(y)$

(2) 公式法: $X \sim f_X(x)$, 设 g(x) 处处可导且 g'(x) > 0 或 g'(x) < 0, 则 Y = g(X) 的密度函数 为:

$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X[h(y)]|h'(y)| & \alpha < y < \beta \\ 0 & 其它$$

Ch3

- 1. 二维随机变量、联合分布函数
- 2. 二维离散型随机变量及其分布律、分布函数;
- 3. 二维连续型随机变量、概率密度函数及其性质;

$$F(x,y) = \int_{-\infty}^{x} \int_{-\infty}^{y} f(u,v) du dv$$
$$P\{(x,y) \in D\} = \iint_{D} f(x,y) dx dy$$

其中:

1) 二维均匀分布(会求密度函数)

2) 二维正态分布

$$(X,Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$$

- 4. 边缘分布
- 1) 离散型

关于 X 的边缘分布: $P\{X = x_i\} = \sum_{j=1}^{\infty} P_{ij} = P_{i\bullet}$;

关于 Y 的边缘分布为 $P{Y = y_j} = \sum_{i=1}^{\infty} P_{ij} = P_{\bullet j}$

2) 连续型

关于 X 的边缘密度函数: $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dy$

关于 Y 的边缘密度函数: $f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dx$ (主要是含参变量分段函数的积分)

5. 条件分布

文章:
$$P(X = x_i | Y = y_j) = \frac{p_{ij}}{p_{\square j}}$$
 $P(Y = y_j | X = x_i) = \frac{p_{ij}}{p_{i\square}}$

连续:
$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x,y)}{f_Y(y)}$$
 $f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x,y)}{f_X(x)}$

6. 独立性:

设(X,Y)是二维离散型随机变量,则X和Y相互独立的充分必要条件是 $p_{ij} = p_{i\bullet} \times p_{\bullet j}$

设(X, Y)的概率密度函数为 f(x,y), X和 Y 的边缘密度函数分别为 $f_x(x)$, $f_y(y)$, 则 X 与 Y 相互独立的充分必要条件是

$$f(x,y) = f_x(x) \cdot f_y(y)$$

- 7. 二维随机变量函数的分布
- 1) 二维连续型随机变量函数和 X+Y 的分布

$$f_{Z}(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, z - x) dx$$
密度函数为
$$= \int_{-\infty}^{+\infty} f(z - y, y) dy$$

当 X, Y 相互独立时,卷积公式 $f_X * f_Y$

- 2) 泊松分布和二项分布的可加性
- 3) $M = \max(X, Y)$ 及 $N = \min(X, Y)$ 的分布 (X, Y) 相互独立)

$$F_{\text{max}}(z) = F_X(z) \cdot F_Y(z)$$

$$F_{\text{min}}(z) = 1 - [1 - F_X(z)][1 - F_Y(z)]$$

ch4

- 1. 数学期望的定义: $E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$ $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$
- 2. 数学期望的性质:
 - (1) EC = C (2) E(CX) = CE(X)
 - (3) $E(X_1 + X_2) = EX_1 + EX_2$
 - (4) X与Y独立时, $E(XY) = E(X) \times E(Y)$
- 3. 二维随机变量的数学期望:

$$E(X) = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} x_i p_{ij} \qquad E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x, y) dx dy$$

- 4. 随机变量函数的数学期望:
 - 一维离散型随机变量函数的期望:

$$Eg(X) = \sum_{k=1}^{\infty} g(x_k) p_k$$

一维连续型随机变量函数的期望:

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

二维离散型随机变量函数的期望:

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

二维连续型随机变量函数的期望:

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

5. 方差的定义:
$$DX = E\{[X - E(X)]^2\}$$

计算方法:
$$D(X) = EX^2 - (EX)^2$$

6. 方差的性质:

(1)
$$D(kX + a) = k^2 DX$$

(2)
$$D(X \pm Y) = DX + DY \pm 2 \operatorname{cov}(X, Y)$$

当
$$X$$
与 Y 独立时, $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y)$

7. 几种常见分布的期望和方差:

随机变量	分布	期望	方差
二项分布	$C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$	np	npq
泊松分布	$\frac{\lambda^k}{k!}e^{-\lambda}$	λ	λ
均匀分布	$f(x) = \begin{cases} 1/(b-a) & x \in (a,b) \\ 0 & 其它 \end{cases}$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$
指数分布	$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x > 0 \\ 0 & x \le 0 \end{cases}$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$
正态分布	$N(\mu,\sigma^2)$	μ	σ^2

8. 会求相互独立的正态随机变量线性组合的期望、方差

9. 协方差: $cov(X,Y) = E(XY) - E(X) \cdot E(Y)$ 相关系数: $\rho_{XY} = \frac{cov(X,Y)}{\sqrt{DX}\sqrt{DY}}$

- 10. 协方差的性质
 - (1) Cov(X,Y) = Cov(Y,X):
 - (2) Cov(ax,bY) = abCov(X,Y)式中 a, b 为常数
 - (3) $Cov(X_1 + X_2, Y) = Cov(X_1, Y) + Cov(X_2, Y)$
- 11. 相关系数的性质
- $|\rho_{XY}| \leq 1$
- 2) $\rho_{XY} = \mathbf{0} \Leftrightarrow Cov(X,Y) = \mathbf{0} \Leftrightarrow E(XY) = E(X) \cdot E(Y) \Leftrightarrow D(X \pm Y) = D(X) + D(Y)$
- 12. 协方差矩阵

$$C = \begin{pmatrix} D(X) & Cov(X,Y) \\ Cov(X,Y) & D(Y) \end{pmatrix}$$

ch5

1. 切比雪夫不等式

设随机变量 X 存在数学期望 $EX=\mu$ 和方差 $DX=\sigma^2$,则对于任意正数 ϵ ,有如下不等式:

$$P\{\mid X - \mu \mid \geq \varepsilon\} \leq \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$$

- 2. 依概率收敛的定义: $\lim_{n\to\infty} P\{|X_n-a|<\varepsilon\}=1$
- 3. 切比雪夫大数定律、贝努利大数定律和辛钦大数定律;

大数定律

切比雪夫 $\lim_{n\to\infty} P\{|\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{n}\sum_{i=1}^n EX_i|<\varepsilon\} = 1$ 独立方差一致有界 大数定律

伯努利
$$\lim_{n\to\infty} P\{|\frac{n_A}{n} - p| < \varepsilon\} = 1 \qquad n_A \sim B(n, p)$$

大数定律

辛钦
$$\lim_{n\to\infty} P\{|\frac{1}{n}\sum_{i=1}^n X_i - \mu| < \varepsilon\} = 1$$
 独立同分布
$$E(X_k) = \mu$$

大数定律

4. 中心极限定理

中心极限定理

独立同分布 中心极限定理

$$\begin{cases} E(X_k) = \mu, & D(X_k) = \sigma^2 \\ \sum_{n=1}^{n} X_i - n\mu \\ \lim_{n \to \infty} P\{\frac{i-1}{\sqrt{n\sigma}} \le x\} = \Phi(x) \end{cases}$$

德莫弗 – 拉普拉斯 中心极限定理

$$N_A \sim b(n, p)$$

$$\lim_{n \to \infty} P \left\{ a < \frac{N_A - np}{\sqrt{np(1-p)}} \le b \right\} = \Phi(b) - \Phi(a)$$

$$\lim_{n\to\infty} P\{a < N_A \le b\} = \Phi(\frac{b-np}{\sqrt{np(1-p)}}) - \Phi(\frac{a-np}{\sqrt{np(1-p)}})$$

$$P\{a < N_A \le b\} \approx \Phi(\frac{b - np}{\sqrt{np(1 - p)}}) - \Phi(\frac{a - np}{\sqrt{np(1 - p)}})$$