



哈爾濱工程大學

HARBIN ENGINEERING UNIVERSITY



随机过程

第1部分 概率论基础



1.3 随机变量的数字特征

● 常见的离散随机变量的期望和方差

分布	分布律	期望	方差
0-1分布	$P(X=1)=p, P(X=0)=q,$ $0 < p < 1, p+q=1$	p	pq
二项分布	$P(X=k) = C_n^k p^k q^{n-k},$ $0 < p < 1, p+q=1, k=0,1,\dots,n$	np	npq
泊松分布	$P(X=k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, \quad \lambda > 0, k=0,1,\dots$	λ	λ
几何分布	$P(X=k) = pq^{k-1},$ $0 < p < 1, p+q=1, k=0,1,\dots$	$1/p$	q/p^2
负二项分布	$P(X=j) = C_{j-1}^{k-1} p^k q^{n-k},$ $0 < p < 1, p+q=1, j \geq k$	k/p	kq/p^2
离散均匀分布	$P\left(X=a+i\frac{b-a}{n}\right) = \frac{1}{n+1}, \quad i=0,1,\dots,n$	$(a+b)/2$	$\frac{(n+2)(b-a)^2}{12n}$

1.3 随机变量的数字特征

● 常见的连续型随机变量的期望和方差

分布	概率密度	期望	方差
均匀分布	$f(x) = \begin{cases} 1/(b-a), & a < x < b \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$	$(a+b)/2$	$(b-a)^2/12$
正态分布	$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-(x-\mu)^2/2\sigma^2}$	μ	σ^2
指数分布	$f(x) = \lambda e^{-\lambda x}, \quad \lambda > 0$	$1/\lambda$	$1/\lambda^2$
瑞利分布	$f(x) = \frac{x}{\sigma^2} \exp\left(-\frac{x^2}{2\sigma^2}\right), \quad \sigma > 0$	$\sqrt{\pi/2}\sigma$	$(2 - \pi/2)\sigma^2$
Γ 分布	$f(x) = \frac{x^{\alpha-1}}{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)} \exp\left(-\frac{x}{\beta}\right), \quad \alpha, \beta > 0$	$\beta\alpha$	$\beta^2\alpha$
χ^2 分布	$f(x) = \frac{x^{(N/2)-1}}{2^{N/2} \Gamma(N/2)} \exp\left(-\frac{x}{2}\right), \quad N > 0$	N	$2N$
β 分布	$f(x) = \begin{cases} \frac{\Gamma(\alpha+\beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}, \quad \alpha, \beta > 0$	$\frac{\alpha}{\alpha+\beta}$	$\frac{\alpha\beta}{(\alpha+\beta)^2(\alpha+\beta+1)}$

1.4 随机变量的特征函数

- **例1.4.1** 设 X 服从单点分布，即 $P(X=c)=1$, 其中 c 为常数，则 X 的特征函数

$$\varphi(t) = E[e^{jtX}] = e^{jtc}$$

- **例1.4.2** 设 $X \sim B(n,p)$ (二项分布, Binomial), 即

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

则 X 的特征函数

$$\varphi(t) = E[e^{jtX}] = \sum_{k=0}^n e^{jtk} C_n^k p^k q^{n-k} = \sum_{k=0}^n C_n^k (pe^{jt})^k q^{n-k} = (pe^{jt} + q)^n$$

特别地, 当 $n=1$ 时, X 服从0-1分布, 其特征函数为

$$\varphi(t) = pe^{jt} + q$$

1.4 随机变量的特征函数

- 例1.4.3 设 X 服从泊松分布 (Poisson) , 即

$$P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, \quad k=0,1,2,\dots, \quad \lambda > 0, \text{ 则 } X \text{ 的特征函数}$$

$$\varphi(t) = E[e^{jtX}] = \sum_{k=0}^{\infty} e^{jtk} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(\lambda e^{jt})^k}{k!} = e^{-\lambda} \underline{e^{\lambda e^{jt}}} = e^{\lambda(e^{jt}-1)}$$

- 例1.4.4 设 X 服从区间 $[a,b]$ 上的均匀分布 (Uniform) , 即

X 的概率密度函数为

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

则 X 的特征函数

$$\varphi(t) = E[e^{jtX}] = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{jtx} f(x) dx = \int_a^b e^{jtx} \frac{1}{b-a} dx = \frac{1}{jt(b-a)} (e^{jtb} - e^{jta})$$

1.4 随机变量的特征函数

- 例1.4.5 设 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ (正态分布, Normal) , 即 X 的概率密度函数为

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

则 X 的特征函数

$$\begin{aligned}\varphi(t) &= E[e^{jtX}] = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{jtx} f(x) dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{jtx} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} dx \\ &\stackrel{u=\frac{x-\mu}{\sigma}}{=} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{jt(\sigma u + \mu)} e^{-\frac{u^2}{2}} du = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{j\mu t - \frac{1}{2}\sigma^2 t^2} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(u-j\sigma t)^2}{2}} du = e^{j\mu t - \frac{1}{2}\sigma^2 t^2}\end{aligned}$$

$$U = \frac{X - \mu}{\sigma}, \quad U \sim N(j\sigma t, 1), \quad f_U(u) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(u-j\sigma t)^2}{2}}, \quad \int_{-\infty}^{+\infty} f_U(u) du = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{(u-j\sigma t)^2}{2}} du = 1$$

1.4 随机变量的特征函数

- 特别地，若 $X \sim N(0,1)$ (**标准正态分布**, Standard Normal)，则其特征函数

$$\varphi(t) = e^{-\frac{t^2}{2}}$$

- 例1.4.6** 设 X 服从参数为 $\lambda(\lambda > 0)$ 的**指数分布** (Exponential)，即 X 的概率密度函数为

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

则 X 的特征函数

$$\varphi(t) = E[e^{jtX}] = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{jtx} f(x) dx = \int_0^{+\infty} e^{jtx} \lambda e^{-\lambda x} dx = \int_0^{+\infty} \lambda e^{(jt-\lambda)x} dx = \frac{\lambda}{\lambda - jt} = (1 - \frac{jt}{\lambda})^{-1}$$

$$\frac{\lambda}{\lambda - jt} \left. e^{(jt-\lambda)x} \right|_0^{+\infty}$$

1.4 随机变量的特征函数

(7) 设随机变量 X 的 n 阶原点矩存在, 则 $\varphi(t)$ 存在 $k(k \leq n)$ 阶导数, 且

$$\underline{\varphi^{(k)}(0) = j^k EX^k, k \leq n}$$

- 例1.4.7 设 $X \sim \pi(\lambda)$ (Poisson分布), 求 EX, EX^2, DX .

解 由于 $X \sim \pi(\lambda)$, 因而

$$\varphi(t) = e^{\lambda(e^{jt}-1)}, \varphi'(t) = j\lambda e^{jt} e^{\lambda(e^{jt}-1)}, \varphi''(t) = -(\lambda e^{jt} + \lambda^2 e^{2jt}) e^{\lambda(e^{jt}-1)}$$

故

$$EX = \frac{\varphi'(0)}{j} = \lambda, \quad EX^2 = \frac{\varphi''(0)}{j^2} = \lambda + \lambda^2$$

$$DX = EX^2 - (EX)^2 = \lambda + \lambda^2 - \lambda^2 = \lambda$$

1.4 随机变量的特征函数

- 例1.4.8 设 $X \sim N(0, \sigma^2)$, 求 EX^n

解 因为

$$\varphi(t) = e^{-\frac{1}{2}\sigma^2 t^2} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-\frac{1}{2}\sigma^2 t^2)^k}{k!} = \sum_{k=0}^{\infty} \left(-\frac{\sigma^2}{2}\right)^k \frac{t^{2k}}{k!}$$

所以

$$\varphi^{(2k)}(0) = \left(-\frac{\sigma^2}{2}\right)^k \frac{(2k)!}{k!} = (-1)^k \sigma^{2k} (2k-1)!! , k = 1, 2, \dots$$

$$\varphi^{(2k-1)}(0) = 0, k = 1, 2, \dots$$

从而

$$EX^n = \begin{cases} \sigma^{2k} (2k-1)!! , & n = 2k, k = 1, 2, \dots \\ 0, & n = 2k-1, k = 1, 2, \dots \end{cases}$$

1.4 随机变量的特征函数

- 例1.4.9 设 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, 且 $X_k \sim \pi(\lambda_k)$, $k=1, 2, \dots, n$

试用特征函数证明 $\sum_{k=1}^n X_k \sim \pi\left(\sum_{k=1}^n \lambda_k\right)$.

证明 由于 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, $X_k \sim \pi(\lambda_k)$, $k=1, 2, \dots, n$

故

$$\varphi_{X_k}(t) = e^{\lambda_k(e^{jt}-1)}, k=1, 2, \dots, n$$

从而

$$\varphi_{\sum_{k=1}^n X_k}(t) = \prod_{k=1}^n \varphi_{X_k}(t) = \exp\left[\sum_{k=1}^n \lambda_k(e^{jt}-1)\right]$$

所以

$$\sum_{k=1}^n X_k \sim \pi\left(\sum_{k=1}^n \lambda_k\right)$$

独立泊松分布的和还是泊松分布, 且参数为各参数的和.

1.4 随机变量的特征函数

- 例1.4.10 设 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立，且 $X_k \sim N(\mu_k, \sigma_k^2)$, $k=1, 2, \dots, n$,
试用特征函数求随机变量 $\sum_{k=1}^n X_k$ 的概率分布.

解 由于 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, 且 $X_k \sim N(\mu_k, \sigma_k^2)$, $k=1, 2, \dots, n$

故

$$\varphi_{X_k}(t) = e^{j\mu_k t - \frac{1}{2}\sigma_k^2 t^2}, k = 1, 2, \dots, n$$

从而

$$\varphi_{\sum_{k=1}^n X_k}(t) = \prod_{k=1}^n \varphi_{X_k}(t) = \prod_{k=1}^n [\exp(j\mu_k t - \frac{1}{2}\sigma_k^2 t^2)] = \exp[j(\sum_{k=1}^n \mu_k)t - \frac{1}{2}(\sum_{k=1}^n \sigma_k^2)t^2]$$

所以

$$\sum_{k=1}^n X_k \sim N(\sum_{k=1}^n \mu_k, \sum_{k=1}^n \sigma_k^2)$$

独立正态分布的和还是正态分布, 且参数为对应各参数的和.

1.6 条件数学期望

- 例1.6.2 设某日进入某商店的顾客人数是随机变量 N , X_i 表示第*i*个顾客所花的钱数, X_1, X_2, \dots 是相互独立同分布的随机变量, 且与 N 相互独立, 是求该日商店一天营业额的均值.

解

$$\begin{aligned} E\left(\sum_{i=1}^N X_i\right) &= E(E(\sum_{i=1}^N X_i) | N) = \sum_{n=1}^{\infty} E(\sum_{i=1}^N X_i | N = n)P(N = n) \\ &= \sum_{n=1}^{\infty} E(\sum_{i=1}^n X_i | N = n)P(N = n) = \sum_{n=1}^{\infty} E(\sum_{i=1}^n X_i)P(N = n) \\ &= \sum_{n=1}^{\infty} nEX_1P(N = n) = (EX_1)\sum_{n=1}^{\infty} nP(N = n) \\ &= EX_1EN \end{aligned}$$

习题课-习题1

- 1. 甲、乙两个盒子都存放长、短两种规格的螺栓，甲盒有60个长螺栓、40个短螺栓，乙盒有20个长螺栓、10个短螺栓。现从中任取一盒，再从此盒中任取一个螺栓，求此螺栓是长螺栓的概率；若发现是长螺栓，求此螺栓是从甲盒中取出的概率。

解 设 B_1 和 B_2 分别表示“取出的是甲盒中的螺栓”和“取出的是乙盒中的螺栓”， A 表示“取出的是长螺栓”，则

$$P(B_1) = P(B_2) = \frac{1}{2}, \quad P(A|B_1) = \frac{3}{5}, \quad P(A|B_2) = \frac{2}{3}$$

由全概率公式，得

$$P(A) = P(B_1)P(A|B_1) + P(B_2)P(A|B_2) = \frac{1}{2} \times \frac{3}{5} + \frac{1}{2} \times \frac{2}{3} = \frac{19}{30}$$

由 Bayes 公式，得

$$P(B_1|A) = \frac{P(B_1)P(A|B_1)}{P(A)} = \frac{\frac{1}{2} \times \frac{3}{5}}{\frac{19}{30}} = \frac{9}{19}$$

习题课-习题2

- 已知随机变量X和Y的联合概率密度函数为

$$f(x, y) = \begin{cases} Ae^{-(2x+y)}, & x \geq 0, y \geq 0 \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

- (1) 求常数A;
- (2) 求边缘分布函数 $F_X(x)$ 和 $F_Y(y)$;
- (3) 求 $P(X + Y \leq 2)$ 。

解 (1) 由

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy = 1$$

得

$$\begin{aligned} 1 &= \int_0^{+\infty} \int_0^{+\infty} A e^{-(2x+y)} dx dy = A \int_0^{+\infty} e^{-2x} dx \int_0^{+\infty} e^{-y} dy \\ &= A \cdot \frac{1}{2} \cdot 1 = \frac{A}{2} \end{aligned}$$

故 $A=2$.

(2) 由于

$$F(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f(u, v) du dv$$

因此当 $x < 0$ 或 $y < 0$ 时,

$$F(x, y) = 0$$

当 $x \geq 0, y \geq 0$ 时,

$$\begin{aligned} F(x, y) &= \int_0^x \int_0^y 2e^{-(2u+v)} du dv \\ &= \int_0^x 2e^{-2u} du \int_0^y e^{-v} dv \\ &= (1 - e^{-2x})(1 - e^{-y}) \\ &= 1 - e^{-2x} - e^{-y} + e^{-(2x+y)} \end{aligned}$$

即

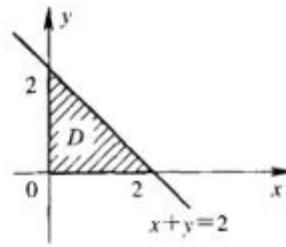
$$F(x, y) = \begin{cases} 1 - e^{-2x} - e^{-y} + e^{-(2x+y)}, & x \geq 0, y \geq 0 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

从而

$$F_x(x) = F(x, +\infty) = \begin{cases} 1 - e^{-2x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

$$F_y(y) = F(+\infty, y) = \begin{cases} 1 - e^{-y}, & y \geq 0 \\ 0, & y < 0 \end{cases}$$

$$\begin{aligned}
 (3) P(X + Y \leq 2) &= \iint_D f(x, y) \, dx \, dy \\
 &= \iint_D 2e^{-(2x+y)} \, dx \, dy \\
 &= 2 \int_0^2 e^{-2x} \left[\int_0^{2-x} e^{-y} \, dy \right] \, dx \\
 &\quad (\text{积分区域见题 3 解图}) \\
 &= 2 \int_0^2 e^{-2x} (1 - e^{-(2-x)}) \, dx \\
 &= (1 - e^{-2})^2
 \end{aligned}$$



题 3 解图

习题课-习题3

- 设二维随机变量 (X, Y) 的联合概率密度函数为

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{2}e^{-y}, & y > |x|, -\infty < x < +\infty \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

- (1) 证明 X 和 Y 不相关，不独立；
- (2) 求 EY 和 $E(Y|X)$.

证明 (1) $EX = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x, y) dx dy = \int_0^{+\infty} dy \int_{-y}^y x \frac{1}{2} e^{-y} dx = 0$

$$EY = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} yf(x, y) dx dy = \int_0^{+\infty} dy \int_{-y}^y y \frac{1}{2} e^{-y} dx$$

$$= \int_0^{+\infty} y^2 e^{-y} dy = - \int_0^{+\infty} y^2 de^{-y}$$

$$= - y^2 e^{-y} \Big|_0^{+\infty} + 2 \int_0^{+\infty} y e^{-y} dy = - 2 \int_0^{+\infty} y de^{-y}$$

$$= - 2 y e^{-y} \Big|_0^{+\infty} + 2 \int_0^{+\infty} e^{-y} dy$$

$$= 2$$

$$EXY = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xyf(x, y) dx dy = \int_0^{+\infty} dy \int_{-y}^y xy \frac{1}{2} e^{-y} dx = 0$$

所以

$$\text{cov}(X, Y) = EXY - EXEY = 0 - 0 \times 2 = 0$$

从而 X, Y 不相关.

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = \begin{cases} \int_{-x}^{+\infty} \frac{1}{2} e^{-y} dy = \frac{1}{2} e^x, & x < 0 \\ \int_x^{+\infty} \frac{1}{2} e^{-y} dy = \frac{1}{2} e^{-x}, & x \geq 0 \end{cases}$$

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx = \begin{cases} \int_{-y}^y \frac{1}{2} e^{-x} dx = y e^{-y}, & y \geq 0 \\ 0, & y < 0 \end{cases}$$

因为

$$f\left(\frac{1}{2}, 1\right) = \frac{1}{2} e^{-1} \neq \frac{1}{2} e^{-\frac{1}{2}} \cdot e^{-1} = f_X\left(\frac{1}{2}\right) f_Y(1)$$

所以 X, Y 不独立.

(2) 由(1) 知 $EY=2$.

当 $x < 0$ 时, $f_x(x) = \frac{1}{2}e^{-x} \neq 0$, 则

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x,y)}{f_x(x)} = \frac{\frac{1}{2}e^{-y}}{\frac{1}{2}e^{-x}} = e^{-(x+y)}, \quad y > -x$$

当 $x \geq 0$ 时, $f_x(x) = \frac{1}{2}e^{-x} \neq 0$, 则

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x,y)}{f_x(x)} = \frac{\frac{1}{2}e^{-y}}{\frac{1}{2}e^{-x}} = e^{-(y-x)}, \quad y > x$$

从而当 $x < 0$ 时,

$$E(Y|x) = \int_{-\infty}^{+\infty} y f_{Y|X}(y|x) dy = \int_{-x}^{+\infty} y e^{-(x+y)} dy = -x + 1$$

当 $x \geq 0$ 时,

$$E(Y|x) = \int_{-\infty}^{+\infty} y f_{Y|X}(y|x) dy = \int_x^{+\infty} y e^{-(y-x)} dy = x + 1$$

所以 $E(Y|X) = |X| + 1$.