4. 14 16 23 25 29 31 33 34 40

14. 设随机变量 X 服从参数为  $\mu$  和  $\sigma^2$  的对数正态分布, 即  $\ln X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 其密度函数 见例 4.15. 试求 X 的密度函数 p(x) 期望 E(X) 和方差 Var(X)

$$= e^{2M+2\delta^2}$$

$$= e^{2M+2\delta^2} - (EX)^2 = e^{2M+2\delta^2} - e^{2M+\delta^2}$$

Pmk: 虽然让求P(X)、但用P(X)算EX. Var(X)很繁,应须使用已态标准化

16. 设 X 为一随机变量, 它的符号函数定义为

$$sgn(X) = \begin{cases} 1, & X > 0, \\ 0, & X = 0, \\ -1, & X < 0. \end{cases}$$

- (1) 若  $X \sim U(-2,1)$ , 试求 Var(sgn(X));
- (2) 若 X 服从标准正态分布, 试求  $E[\operatorname{sgn}(X) \cdot X]$ .

23. 某投资者希望投资两个金融产品,设两个金融产品在一年后的价值 (X,Y) 服从二元正 态分布  $N(\mu, 2\mu, \sigma^2, 3\sigma^2, 0.5)$ , 其中负值表示损失, 正值表示收益. 试求最优的投资组合, 即找  $\omega \in [0,1]$  使得  $\omega X + (1-\omega)Y$  的夏普比率 (Sharpe ratio)

$$R(\omega) = \frac{E[\omega X + (1-\omega)Y]}{\sqrt{\mathrm{Var}(\omega X + (1-\omega)Y)}}$$

达到最大.

25. 设  $X_1, X_2$  是相互独立的随机变量, 服从参数为 2 的指数分布, 求  $E(\min\{X_1, X_2\})$ 

29. 设  $X_1$  和  $X_2$  是相互独立的指数分布随机变量, 期望分别为 1 和 2. 定义  $Y = \min\{X_1, X_2\} \ \ \text{和} \ \ Z = \max\{X_1, X_2\}. \ \lambda = 2$ 

求 (1) E(Y) 和 E(Z); (2) Var(Y) 和 Var(Z).

Sol: (1).  $P(X_1 \land X_2 > \chi) = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{1}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} \quad (\chi_{>0})$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{1}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} \quad (\chi_{>0})$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{1}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} \quad (\chi_{>0})$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{1}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} \quad (\chi_{>0})$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{1}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} \quad (\chi_{>0})$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{1}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} \quad (\chi_{>0})$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{1}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} \quad (\chi_{>0})$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{1}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} \quad (\chi_{>0})$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{1}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} \quad (\chi_{>0})$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{1}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} \quad (\chi_{>0})$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{1}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} \quad (\chi_{>0})$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{3}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} \quad (\chi_{>0})$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{3}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} \quad (\chi_{>0})$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{3}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} \quad (\chi_{>0})$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{3}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} \quad (\chi_{>0})$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{3}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi} = e^{-\frac{3}{2}\chi}$  Shafe.  $I_{(X_1 \land X_2 > \chi)} = e^{-\chi} \cdot e^{-\frac{3}{2}\chi} = e$ 

 $\begin{aligned} &\text{Var}(Y) = \frac{1}{9} & \text{P(} X_1 \vee X_2 \leqslant \chi) = (1 - e^{-\chi}) \left( 1 - e^{-\frac{1}{2}\chi} \right) \\ &\text{P(} X_1 \vee X_2 \leqslant \chi) = (1 - e^{-\frac{1}{2}\chi}) \times e^{-\frac{1}{2}\chi} - \frac{1}{2}e^{-\frac{1}{2}\chi} (xxy) \\ &\text{P(} Z_1 = (1 + e^{-\frac{1}{2}\chi} - e^{-\chi} - e^{-\frac{1}{2}\chi}) \times e^{-\frac{1}{2}\chi}) \times e^{-\frac{1}{2}\chi} \\ &\text{P(} Z_2 = \int_0^{+\infty} \chi^2 \left( e^{-\chi} + \frac{1}{2}e^{-\frac{1}{2}\chi} - \frac{1}{2}e^{-\frac{1}{2}\chi} \right) \times e^{-\frac{1}{2}\chi} \\ &= \int_0^{+\infty} \left( \frac{1}{|\zeta|^2} \right)^3 \chi^{3-1} e^{-\frac{1}{2}\chi} \times e^{-\frac{1}{2}\chi} \int_0^{+\infty} \left( \frac{1}{|z|^3} \right)^2 \cdot \int_0^{+\infty} \left( \frac{1}{|z$ 

 $= \Gamma(3) + 4\Gamma(3) - \frac{4}{9}\Gamma(3) = \frac{41}{9}\Gamma(3) = \frac{82}{9}$   $V_{\text{ar}}(Z) = EZ^2 - (EZ)^2 = \frac{82}{9} - \frac{49}{9} = \frac{33}{9} = \frac{11}{3}$ 

31. 掷两颗均匀骰子, 以 X 表示第一颗骰子掷出的点数, Y 表示两颗骰子所掷出的点数中的最大值.

(1) 求 X, Y 的数学期望与方差; (2) 求 Cov(X,Y).

$$\frac{1}{2^{n}} = \frac{n^{2}(n+1)^{2}}{4}$$

$$\frac{1}{2^{n}} = \frac{n^{2}(n+1)^{2}}{4}$$

$$\frac{1}{2^{n}} = \frac{n(n+1)(2n+1)}{6}$$

$$\frac{1}{2^{n}} = \frac{n(n+1)}{2}$$

$$\frac{1}{2^{n}} = \frac{n(n+1)}{2}$$

$$EXY = \sum_{k=1}^{6} E[XY|X=k]P(X=k)$$

$$=\frac{1}{6}\sum_{k=1}^{6} k \mathbb{E}[Y|X=k]$$

$$Y \mid X = k \sim \frac{k \mid k+1 \mid \dots \mid 6}{k \mid 1 \mid 1 \mid \dots \mid 1}$$

$$= \frac{1}{72} \sum_{k=1}^{6} k^{3} - k^{2} + 42k$$

$$= \frac{154}{9}$$

$$E[Y|X=k] = \frac{k^{2} + \sum_{\ell=k+1}^{6} \frac{t}{6}}{k^{2} + k^{2} + k^{2}}$$

$$= \frac{k^{2} + k^{2} + k^{2}}{12} \qquad k=1,2,...,6$$

$$Cor(X',X) = EXX - EX EX = \frac{54}{32}$$

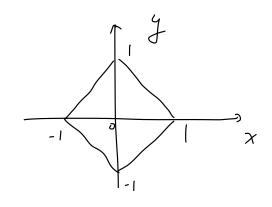
33. 设随机变量  $(X,Y) \sim N(\mu,\mu,\sigma^2,\sigma^2,\rho)$ , 其中  $\rho > 0$ . 问是否存在两个常数  $\alpha,\beta$  使 得  $Cov(\alpha X + \beta Y,\alpha X - \beta Y) = 0$ ? 如果存在请求出, 否则请说明原因.

$$dX+BY\sim N((\alpha+B)M, \alpha^2+2\alpha\beta\beta+\beta^2)$$
  
 $dX-\betaY\sim N((\alpha-\beta)M, \alpha^2-2\alpha\beta\beta+\beta^2)$ 

$$= \mathcal{N} \left( \begin{pmatrix} \alpha + \beta \\ \alpha - \beta \end{pmatrix} \mathcal{N} \right) = \mathcal{N} \left( \begin{pmatrix} \alpha^2 + 2 \alpha \beta \beta + \beta^2 \\ \alpha^2 - \beta^2 \end{pmatrix} \right)$$

会 而者不相关

34. 设随机变量 (X,Y) 服从区域  $G = \{(x,y): |x|+|y| \le 1\}$  中的均匀分布. (1) 求 Cov(X,Y); (2) X 与 Y 是否相互独立?



(1). 
$$Cov(XY) = EXY - EXEY$$

$$EXY = 0 \quad \text{in } XXXXE$$

$$EX = EY = 0 \quad \text{in } Cov(X,Y) = 0$$

(2) 不独色 因为 
$$f(x,y) = \frac{1}{2} \cdot I_{\{[x]+[y]\} \leq 1}$$
 不可分离变量

40. 设 N(t) 是一个依赖于变量 t 的随机变量, 对 t > 0, N(t) 的分布律为

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

设 T 是一个期望为 a, 方差为 b > 0 的非负随机变量.

求 (1) Cov(T, N(T)); (2) Var(N(T)).

## (N(+1)) ~ HPP(A) Pinn过程中系成 Poisson 过程 不用知道这个

其中 N(+)~ Poi(A+)

$$E[TN(T)|T] = TE[N(T)|T] = \lambda T^{2}$$

$$\mathbb{E}[N(T)] = \mathbb{E}[\lambda T^2] = \lambda \Big(\mathbb{E}[T] + Var(T)\Big) = \lambda \Big(\alpha^2 + b\Big)$$

$$Var(N(T)) = Var(E[N(T)|T]) + E[Var(N(T)|T)]$$
 (\*)

$$Var(N(T)) = Var(E[N(T)])$$

$$Var(E[N(T)]) = Var(\lambda T) = \lambda^2 b$$

$$Var(E[N(T)]) = Var(\lambda T) = \lambda^2 b$$

$$\mathbb{E}\left[Var(N(T)|T)\right] = \lambda \alpha$$

$$tX Var(MT)) = \lambda^2 b + \lambda \alpha$$

## pf of (A)

$$Var(X) = \mathbb{E}[Var(X|Y)] + Var(\mathbb{E}(X|Y))$$

of: 
$$2 \psi(Y) = E[X'|Y] \qquad \varphi(Y) = E[X|Y]$$

$$E[Var(X|Y)] = E[\psi(Y) - \varphi(Y)] = Ex^2 - E\varphi(Y)$$

$$V_{av}(\mathbb{E}(X|Y)) = \mathbb{E}\varphi(Y) - \mathbb{E}^2\varphi(Y) = \mathbb{E}\varphi(Y) - \mathbb{E}X = \mathbb{E}$$