

Basdel

1] Eftersom X_1, X_2, X_3 är oberoende och normalfördelade så kommer $X = (X_1, X_2, X_3)$, enligt sats, att vara multivariat normal med

$$\mu = E[X] = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$\Delta = \text{Cov}(X) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}.$$

2p

VP har $Y = BX$, där

$$B = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Enligt sats är därmed $Y \sim N(B\mu, B\Delta B')$.

$$B\mu = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$B\Delta B' = \begin{pmatrix} -1 & 2 & 0 \\ -1 & 0 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 & -1 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ 1 & 4 \end{pmatrix}$$

2p

2] En kort beräkning ger att de marginala täthetsfunktionerna för X och Y ges av

$$f_X(x) = \int_0^2 \frac{1}{2} e^{-x} dy = e^{-x} \quad \text{för } x \geq 0$$

$$f_Y(y) = \int_0^y \frac{1}{2} e^{-x} dx = \frac{1}{2} \quad \text{för } y \in [0, 2].$$

Dessa känner vi igen som exponentiell- och likformig fördelning. Eftersom $f_{X,Y}(x,y) = f_X(x)f_Y(y)$ för alla x och y så är X och Y oberoende.

2p

Ur tabell, eller genom beräkning, finner vi MGF:

$$\varphi_X(t) = \mathbb{E}[e^{tX}] = \int_0^{\infty} e^{tx} \cdot e^{-x} dx = \frac{1}{1-t}$$

$t < 1$

$$\varphi_Y(t) = \int_0^2 \frac{1}{2} e^{ty} dy = \frac{1}{2t} [e^{ty}]_0^2 = \frac{1}{2t} (e^{2t} - 1)$$

$t \neq 0$

Enligt sats för MGF följer det att

$$\varphi_{X+Y}(1/2) = \varphi_X(1/2) \cdot \varphi_Y(1/2) = 2 \cdot (e-1).$$

2p

3) Vi har att $Y \sim N(0,1)$ samt $X|Y=y \sim \exp(y^2)$.

Kovariansen ges av

$$\text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}[XY] - \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y].$$

Enligt uppgift är $\mathbb{E}[Y] = 0$, så vi beräknar $\mathbb{E}[XY]$. 1p

Enligt ovan är

$$\mathbb{E}[X|Y=y] = y^2.$$

Räkne regler för betingat väntevärde ger

$$\mathbb{E}[XY] \stackrel{\text{sats}}{=} \mathbb{E}[\mathbb{E}[XY|Y]]$$

$$= \mathbb{E}[Y \mathbb{E}[X|Y]]$$

$$= \mathbb{E}[Y^3]$$

2p

Tredjearmomentet $\mathbb{E}[Y^3]$ av en standard normalfördelning är noll på grund av symmetri. 1p

- 4) Låt X_k ange avstånd från origo till punkt k .
Då punkter placeras likformigt på $[0,1]$ gäller

$$F_{X_k}(x) = P(X_k \leq x) = x \quad \text{för } x \in [0,1].$$

(Observera att en punkts position sammanfaller med dess avstånd till origo.) 2p

Då $M_n \geq 0$ och punkter placeras oberoende får vi för $\varepsilon > 0$

$$\begin{aligned} P(|M_n| > \varepsilon) &= P(M_n > \varepsilon) \\ &\stackrel{\text{oberoende}}{=} P(X_n > \varepsilon)^n \\ &= (1-\varepsilon)^n \rightarrow 0 \quad \text{då } n \rightarrow \infty. \end{aligned}$$

Därmed gäller $M_n \xrightarrow{P} 0$. 2p

- 5) En kovariansmatris är alltid symmetrisk och positivt semidefinit. Det senare implicerar att determinanten är icke-negativ. A_4 är ej symmetrisk och kan därför inte vara en kovariansmatris. Determinanten av A_3 är 2p

$$\det(A_3) = 1 - 4 = -3$$

så A_3 kan ej vara en kovariansmatris. 2p

(Däremot kan en kontrollera att A_1 och A_2 är symmetriska och positivt semidefinita, tex genom att kontrollera att alla subdeterminanter är icke-negativa.)

Betygsgrundande del

6 @ För ett avgörande beroende beräknas f de marginella täthetsfunktionerna.

$$\begin{aligned} f_x(x) &= \int_0^2 \int_0^2 \frac{1}{24} (xy + 2y) dy dz \\ &= \frac{1}{24} (x+2) \int_0^2 y dy \int_0^2 dz \\ &= \frac{1}{6} (x+2) \quad \text{för } x \in [0,2] \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} f_y(y) &= \int_0^2 \int_0^2 \frac{1}{24} (xy + 2y) dx dz \\ &= \frac{1}{24} y \int_0^2 (x+2) dx \int_0^2 dz \\ &= \frac{1}{2} y \quad \text{för } y \in [0,2] \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} f_z(z) &= \frac{1}{24} \int_0^2 (x+2) dx \int_0^2 y dy \\ &= \frac{1}{2} \quad \text{för } z \in [0,2] \end{aligned}$$

Därmed gäller

$$f_x(x) f_y(y) f_z(z) = f_{x,y,z}(x,y,z)$$

för alla $x, y, z \in [0,2]$, samt båda uttryck är noll \varnothing övrigt. Därmed gäller oberoendet.

⑥ Vi beräknar MGF för Y med partiell integration:

$$\begin{aligned}\psi_Y(t) &= \mathbb{E}[e^{tY}] = \int_0^2 e^{ty} \cdot \frac{1}{2} y \, dy \\ &= \left[\frac{1}{2t} y e^{ty} \right]_0^2 - \int_0^2 \frac{1}{2t} e^{ty} \, dy \\ &= \frac{1}{t} e^{2t} - \left[\frac{1}{2t^2} e^{ty} \right]_0^2 \\ &= \left(\frac{1}{t} - \frac{1}{2t^2} \right) e^{2t} + \frac{1}{2t^2}.\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\psi_Z(t) &= \mathbb{E}[e^{tZ}] = \int_0^2 \frac{1}{2} e^{tz} \, dz \\ &= \left[\frac{1}{2t} e^{tz} \right]_0^2 \\ &= \frac{1}{2t} (e^{2t} - 1).\end{aligned}$$

4p

Da Y och Z är oberoende för vi enligt sats MGF av $Y+Z$ via multiplikation:

$$\begin{aligned}\psi_{Y+Z}(t) &= \psi_Y(t) \cdot \psi_Z(t) \\ &= \left[\left(\frac{1}{t} - \frac{1}{2t^2} \right) e^{2t} + \frac{1}{2t^2} \right] \frac{1}{2t} (e^{2t} - 1)\end{aligned}$$

2p

⑦ a) Vi har $U = AX$ och $V = BX$ där

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$B = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Enligt sats är $U \sim N(A\mu, A\Delta A')$ och $V \sim N(B\mu, B\Delta B')$ där

2p

$$A\mu = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \quad B\mu = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$A\Delta A' = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 0 & 0 \\ 1 & 3 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$B\Delta B' = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \\ 1 & 0 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

2p

- ⓑ En multivariat normalfördelad slumpvektor har en täthet om och endast om kovariansmatrisen är Φ -inverterbar.

$$\det(A\Delta A') = 4 - 1 = 3$$

$$\det(B\Delta B') = 1 - 1 = 0$$

Därmed har U en täthet men inte V .

2p

- ⓒ Från kovariansmatrisen för X kan vi utläsa, enligt sats, att $(X_1, X_2)'$ är oberoende av $(X_3, X_4)'$.

Därmed gäller

$$\mathbb{E}[X_1(X_2 - X_1)(X_3 - X_4)X_4]$$

$$\stackrel{\text{oberoende}}{=} \mathbb{E}[X_1(X_2 - X_1)] \mathbb{E}[(X_3 - X_4)X_4]$$

2p

$$= \mathbb{E}[U_1 U_2] \mathbb{E}[V_1 V_2]$$

$$= \text{Cov}(U_1, U_2) \text{Cov}(V_1, V_2)$$

$$\stackrel{\text{ur kovarians}}{=} 1 \cdot 1 = 1$$

2p

8 a

VP har $T_n = \sum_{k=1}^n X_k^2$. Termerna i denna summa är iid med ändligt väntevärde $\mathbb{E}[X_k^2] = \text{Var}(X_k) = 1$. Enligt stora talens lag gäller, då $n \rightarrow \infty$,

$$\frac{1}{n} T_n \xrightarrow{P} \mathbb{E}[X_k^2] = 1. \quad 4p$$

b) Termerna i $S_n = \sum_{k=1}^n Y_k$ är oberoende, men inte (nödvändigtvis) likefördelade. Däremot har alla termer med udda index lika fördelning, och alla termer med jämna index har samma fördelning.

Sätt

$$A_n = \sum_{k=1}^n Y_{2k} = \sum_{k=1}^n X_{2k}$$

$$B_n = \sum_{k=1}^n Y_{2k-1} = \sum_{k=1}^n -X_{2k-1}$$

Centrals gränsvärdesatsen ger därmed, då $n \rightarrow \infty$,

$$\frac{1}{\sqrt{n}} A_n \xrightarrow{d} A \sim N(0,1)$$

$$\frac{1}{\sqrt{n}} B_n \xrightarrow{d} B \sim N(0,1) \quad 2p$$

Eftersom oberoende får vi enligt sats

$$\frac{1}{\sqrt{n}} S_{2n} = \frac{1}{\sqrt{n}} (A_n + B_n) \xrightarrow{d} A + B,$$

vilket är $N(0,2)$ -fördelat. 2p

9 a) Eftersom X är heltalsvärd så är fördelningsfunktionen för X konstant på intervallet $[k, k+1)$ för varje heltal k . Därmed gäller

$$F_{X_n}(x) \rightarrow F_X(x) \quad \text{då } n \rightarrow \infty$$

för varje x som ej är ett heltal. 2p

Eftersom X är heltalsvärd gäller

$$\begin{aligned} P(X \leq M) &= P(X \leq M + \frac{1}{2}) \\ &= F_X(M + \frac{1}{2}) \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} F_{X_n}(M + \frac{1}{2}) \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} P(X_n \leq M + \frac{1}{2}) \\ &= 1. \end{aligned}$$

2p

b) På nytt för n , då variabler heltalsvärda, att för varje heltal k

$$\begin{aligned} P_{X_n}(k) &= P(X_n = k) \\ &= P(k - \frac{1}{2} < X_n \leq k + \frac{1}{2}) \\ &= F_{X_n}(k + \frac{1}{2}) - F_{X_n}(k - \frac{1}{2}) \\ &\rightarrow F_X(k + \frac{1}{2}) - F_X(k - \frac{1}{2}) \\ &= P(k - \frac{1}{2} < X \leq k + \frac{1}{2}) \\ &= P(X = k) = P_X(k). \end{aligned}$$

2p