

גליון 1

פתרון לשאלה 1

X_4 הוא מ"א דיסקרטי פואסוני, כלומר $X_4 \sim Pois(\lambda)$.
ולכן פונקציית הפילוג:

$$F_{X_4}(k) = \sum_{n=0}^k e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!}, \quad k \geq 0$$

עבור X_5 :

$$P\{X_5 = k\} = \begin{cases} \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}, & 0 \leq k \leq n \\ 0, & \text{else} \end{cases}$$

$$F_{X_5} = P\{X_5 \leq k\} = \begin{cases} \sum_{i=0}^k \binom{n}{i} p^i (1-p)^{n-i}, & k \leq n \\ 1, & k > n \end{cases}$$

עבור X_6 :

$$X_6 = \begin{cases} X_1, & q \\ X_5, & 1-q \end{cases}$$

ולכן פונקציית הצפיפות של

$$\begin{aligned} F_{X_6}(x) &= P\{X_6 \leq x\} = P\{X_1 \leq x \mid \text{head}\} P\{\text{head}\} + P\{X_5 \leq x \mid \text{tail}\} P\{\text{tail}\} \\ &= qP\{X_1 \leq x \mid \text{head}\} + (1-q)P\{X_5 \leq x \mid \text{tail}\} \\ &= q\Phi(x) + (1-q) \sum_{n=0}^{\lfloor x \rfloor} e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!} \end{aligned}$$

עבור X_7 :

$$\begin{aligned} F_{X_7}(x) &= P\{X_7 \leq x\} = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ P\{X_1^2 \leq x\}, & x \geq 0 \end{cases} = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ P\{-\sqrt{x} \leq X_1 \leq \sqrt{x}\}, & x \geq 0 \end{cases} \\ &= \begin{cases} 0, & x < 0 \\ \Phi\left(\frac{\sqrt{x}-\eta}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{-\sqrt{x}-\eta}{\sigma}\right), & x \geq 0 \end{cases} \\ &= \left[2\Phi\left(\frac{\sqrt{x}-\eta}{\sigma}\right) - 1 \right] u(x) \end{aligned}$$

ולכן

$$f_{X_7}(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ \frac{1}{\sqrt{x}\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{\sqrt{x}-\eta}{\sigma}\right)^2}, & x \geq 0 \end{cases} = \frac{1}{\sqrt{x}\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{\sqrt{x}-\eta}{\sigma}\right)^2} u(x)$$

עבור X_8 :

$$h(x) = 3x + 4$$

$$h^{-1}(y) = \frac{y-4}{3} \Rightarrow \frac{d}{dy} h^{-1}(y) = \frac{1}{3}$$

$$f_{X_8}(x) = \left| (h^{-1}(y))' \right| f_{X_1}(h^{-1}(y)) = \frac{1}{3} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{1}{2}\frac{(x-\eta)^2}{\sigma^2}} \Bigg|_{x=\frac{y-4}{3}} = \frac{1}{3} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{1}{2}\frac{(y-4-3\eta)^2}{9\sigma^2}}$$

. כלומר $X_8 \sim N(4+3\eta, 9\sigma^2)$

פתרון לשאלה 2

עבור X_1 :

התוחלת של משתנה גאומי זה היא

$$EX_1 = \eta$$

עבור X_2 :

התוחלת של משתנה מפולג באחידות היא אמצע הקטע, כלומר

$$EX_2 = \frac{b+a}{2}$$

עבור X_3 :

התוחלת של משתנה מעריכי זה היא

$$EX_3 = \frac{1}{c}$$

עבור X_4 :

תוחלת של משתנה פואסוני היא

$$EX_4 = \lambda$$

עבור X_5 :

תוחלת של משתנה בינומי היא

$$EX_5 = np$$

עבור X_6 :

נחשב ע"פ נוסחת התוחלת השלמה:

$$EX_6 = qE[X_1] + (1-q)E[X_5] = q\eta + (1-q)np$$

עבור X_7 :

$$EX_7 = EX_1^2 = \sigma_{X_1}^2 + (EX_1)^2 = \sigma^2 + \eta^2$$

עבור X_8 :

קיבלנו ש

$$f_{X_8}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi(3\sigma)^2}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-(4+3\eta)}{3\sigma}\right)^2}$$

ולכן

$$EX_8 = 4 + 3\eta$$

פתרון לשאלה 3

עבור X_1 :

זהו משתנה גאוסי ולכן

$$\sigma_{X_1}^2 = \sigma^2, \quad EX_1^2 = \sigma_{X_1}^2 + (EX_1)^2 = \sigma^2 + \eta^2$$

עבור X_2 :זהו משתנה שמפולג באחידות בקטע $[a, b]$, ולכן

$$\sigma_{X_2}^2 = \frac{(b-a)^2}{12} \Rightarrow EX_2^2 = \sigma_{X_2}^2 + (EX_2)^2 = \frac{(b-a)^2}{12} + \left(\frac{b+a}{2}\right)^2$$

עבור X_3 :

זהו משתנה מעריכי, ולכן

$$\sigma_{X_3}^2 = \frac{1}{c^2} \Rightarrow EX_3^2 = \sigma_{X_3}^2 + (EX_3)^2 = \frac{1}{c^2} + \frac{1}{c^2} = \frac{2}{c^2}$$

עבור X_4 :

זהו משתנה פואסוני, ולכן

$$\sigma_{X_4}^2 = \lambda \Rightarrow EX_4^2 = \sigma_{X_4}^2 + (EX_4)^2 = \lambda + \lambda^2$$

עבור X_5 :

$$\sigma_{X_5}^2 = np(1-p)$$

$$EX_5^2 = \sigma_{X_5}^2 + (EX_5)^2 = np(1-p) + n^2 p^2$$

עבור X_6 :

$$EX_6^2 = qEX_1^2 + (1-q)EX_5^2 = q(\sigma^2 + \eta^2) + (1-q)[np(1-p) + n^2 p^2]$$

$$\sigma_{X_6}^2 = EX_6^2 - (EX_6)^2 = q(\sigma^2 + \eta^2) + (1-q)[np(1-p) + n^2 p^2] - qn - (1-q)np$$

עבור X_7 :

$$\varphi_{X_1}(t) = e^{m - \frac{1}{2}\sigma^2 t^2}$$

$$\Rightarrow EX_7^2 = EX_1^4 = \left. \frac{d\varphi_{X_1}^4(t)}{dt^4} \right|_{t=0} = \dots = \eta^4 + 6\eta^2\sigma^2 + 3\sigma^4$$

$$\Rightarrow EX_7 = EX_1^2 = \eta^2 + \sigma^2$$

$$\sigma_{X_7}^2 = \text{var}(X_1^2) = EX_1^4 - (EX_1^2)^2 = \eta^4 + 6\eta^2\sigma^2 + 3\sigma^4 - (\eta^2 + \sigma^2)^2 = 4\eta^2\sigma^2 + \sigma^4$$

עבור X_8 :

$$EX_8^2 = E(3X_1 + 4)^2 = E(9X_1^2 + 24X_1 + 16) = 9EX_1^2 + 24EX_1 + 16 = 9(\sigma^2 + \eta^2) + 24\eta + 16$$

$$\sigma_{X_8}^2 = EX_8^2 - (EX_8)^2 = 9(\sigma^2 + \eta^2) + 24\eta + 16 - 3\eta - 4 = 9(\sigma^2 + \eta^2) + 21\eta + 12$$

פתרון לשאלה 4

$$EX_2^3 = \int_{-\infty}^{\infty} x^3 f_X(x) dx = \int_a^b x^3 \frac{1}{b-a} dx = \frac{1}{4} \left[\frac{x^4}{b-a} \right]_a^b = \frac{b^4 - a^4}{4(b-a)}$$

פתרון לשאלה 5

$$\varphi_{X_1}(\theta) = E[e^{i\theta X_1}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{i\theta x} f_{X_1}(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} e^{i\theta x} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\eta}{\sigma}\right)^2} dx = e^{i\eta\theta - \frac{1}{2}\theta^2\sigma}$$

$$\varphi_{X_2}(\theta) = E[e^{i\theta X_2}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{i\theta x} f_{X_2}(x) dx = \int_a^b e^{i\theta x} \frac{1}{b-a} dx = \frac{1}{b-a} \left[\frac{e^{i\theta x}}{i\theta} \right]_a^b = \frac{e^{i\theta b} - e^{i\theta a}}{i\theta(b-a)}$$

$$\varphi_{X_3}(\theta) = E[e^{i\theta X_3}] = \int_{-\infty}^{\infty} e^{i\theta x} f_{X_3}(x) dx = \int_0^{\infty} e^{i\theta x} c e^{-cx} dx = c \int_0^{\infty} e^{(i\theta-c)x} dx = c \left[\frac{e^{(i\theta-c)x}}{i\theta-c} \right]_0^{\infty} = -\frac{c}{i\theta-c}$$

$$\varphi_{X_4}(\theta) = E[e^{i\theta X_4}] = \sum_{x=-\infty}^{\infty} e^{i\theta x} P_X(X=x) = \sum_{x=0}^{\infty} e^{i\theta x} e^{-\lambda} \frac{\lambda^x}{x!} = e^{-\lambda} \sum_{x=0}^{\infty} e^{i\theta x} \frac{\lambda^x}{x!} = e^{-\lambda} \sum_{x=0}^{\infty} \frac{(e^{i\theta} \lambda)^x}{x!} = e^{-\lambda + \lambda e^{i\theta}}$$

$$\begin{aligned} \varphi_{X_5}(\theta) &= E[e^{i\theta X_5}] = \sum_{x=-\infty}^{\infty} e^{i\theta x} P_X(X=x) = \sum_{k=0}^n e^{i\theta k} \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \\ &= (1-p)^n \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} \left(\frac{pe^{i\theta}}{1-p} \right)^k 1^{n-k} = (1-p)^n \left(\frac{pe^{i\theta}}{1-p} + 1 \right)^n = (pe^{i\theta} + 1 - p)^n \end{aligned}$$

פתרון לשאלה 6:

$$\begin{aligned} F_{X_1}(x) &= P\{X_1 \leq x\} = \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{t-\eta}{\sigma}\right)^2} dt \\ &= 1 - \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} \int_x^{\infty} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{t-\eta}{\sigma}\right)^2} dt = 1 - \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} \int_{\frac{x-\eta}{\sigma}}^{\infty} e^{-\frac{1}{2}y^2} \sigma dy = 1 - \sqrt{\sigma} Q\left(\frac{x-\eta}{\sigma}\right) \end{aligned}$$

$$F_{X_2}(x) = P\{X_2 \leq x\} = \begin{cases} 0, & x < a \\ \int_a^x \frac{1}{b-a} dt, & a \leq x \leq b \\ 1, & x > b \end{cases} = \begin{cases} 0, & x < a \\ \frac{x-a}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 1, & x > b \end{cases}$$

$$F_{X_3}(x) = P\{X_3 \leq x\} = \int_{-\infty}^x c e^{-ct} dt = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ 1 - e^{-cx}, & x \geq 0 \end{cases}$$

פתרון לשאלה 7

ראינו כי

$$EX_6 = qE[X_1] + (1-q)E[X_5]$$

ולכן בהנתן $X_1 = \beta$ נקבל

$$E[X_6 | X_1 = \beta] = q\beta + (1-q)np$$

ומכיוון ש

$$X_7 = X_1^2$$

נקבל

$$E[X_7 | X_1] = X_1^2$$

פתרון לשאלה 8

מתקיים

$$f_{X,Y}(x,y) = f_X(x)f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x}{\sigma}\right)^2} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{y}{\sigma}\right)^2} = \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{1}{2}\frac{x^2+y^2}{\sigma^2}}$$

$$F_Z(z) = P\{Z \leq z\} = P\{\sqrt{X^2+Y^2} \leq z\} = \int_{\sqrt{x^2+y^2} \leq z} f_{X,Y}(x,y) dx dy = \int_{r=0}^z \int_{\theta=0}^{2\pi} \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{1}{2}\frac{r^2}{\sigma^2}} r dr d\theta$$

$$= \frac{2\pi}{2\pi\sigma^2} \int_{r=0}^z r e^{-\frac{1}{2}\frac{r^2}{\sigma^2}} dr = - \left[e^{-\frac{1}{2}\frac{r^2}{\sigma^2}} \right]_0^z = 1 - e^{-\frac{1}{2}\frac{z^2}{\sigma^2}}$$

ולכן

$$f_Z(z) = \frac{d}{dz} F_Z(z) = \frac{d}{dz} \left(1 - e^{-\frac{1}{2}\frac{z^2}{\sigma^2}} \right) = \begin{cases} \frac{z}{\sigma^2} e^{-\frac{1}{2}\frac{z^2}{\sigma^2}}, & z > 0 \\ 0, & z \leq 0 \end{cases}$$

עבור $k=2$, המומנט השני הוא:

$$m_2 = E[Z^2] = \int_0^\infty z^2 \cdot \frac{z}{\sigma^2} e^{-\frac{1}{2}\frac{z^2}{\sigma^2}} dz = \dots = 2\sigma^2$$

ועבור מומנט זוגי כלשהו, $k=2n$:

$$m_k = E[Z^k] = \int_0^\infty z^k \cdot \frac{z}{\sigma^2} e^{-\frac{1}{2}\frac{z^2}{\sigma^2}} dz = \left[-z^k e^{-\frac{1}{2}\frac{z^2}{\sigma^2}} \right]_0^\infty + \int_0^\infty k z^{k-1} e^{-\frac{1}{2}\frac{z^2}{\sigma^2}} dz = \sigma^2 \int_0^\infty k z^{k-2} \frac{z}{\sigma^2} e^{-\frac{1}{2}\frac{z^2}{\sigma^2}} dz$$

$$= \sigma^2 k E[Z^{k-2}] = \sigma^2 k m_{k-2}$$

ולכן קיבלנו נוסחא רקורסיבית למומנטים הזוגיים:

$$m_2 = \sigma^2, \quad m_k = \sigma^2 k m_{k-2}$$

כעת, עבור מומנט אי-זוגי כלשהו, $k=2n+1$:

$$m_k = E[Z^k] = \int_0^\infty z^k \frac{z}{\sigma^2} e^{-\frac{1}{2}\frac{z^2}{\sigma^2}} dz = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^\infty z^k \frac{z}{\sigma^2} e^{-\frac{1}{2}\frac{z^2}{\sigma^2}} dz = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^\infty z^k \frac{z}{\sigma^2} e^{-\frac{1}{2}\frac{z^2}{\sigma^2}} dz = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^\infty z^k \frac{z}{\sigma^2} e^{-\frac{1}{2}\frac{z^2}{\sigma^2}} dz$$

ואם נביט ב $X \sim N(0, \sigma^2)$, הרי שהמומנטים שלו הם

$$m_k \{X\} = \int_{-\infty}^\infty x^k \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{1}{2}\frac{x^2}{\sigma^2}} dx = \begin{cases} 0, & k = 2n+1 \\ \sigma^2 (k-1)!!, & k = 2n \end{cases}$$

ולכן

$$m_k = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^\infty z^k \frac{z}{\sigma^2} e^{-\frac{1}{2}\frac{z^2}{\sigma^2}} dz = \frac{1}{2} \frac{\sqrt{2\pi\sigma^2}}{\sigma^2} \int_{-\infty}^\infty z^{k+1} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{1}{2}\frac{z^2}{\sigma^2}} dz = \frac{1}{2} \frac{\sqrt{2\pi\sigma^2}}{\sigma^2} \sigma^2 (k+1-1)!!$$

$$= \sqrt{\frac{\pi\sigma^2}{2}} (k!!)$$

$$B_1 = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ 4 & 0 & -4 \\ 3 & -3 & -1 \end{pmatrix}$$

נחפש עי"ע ורי"ע:

$$\begin{aligned} |B_1 - \lambda I| = 0 &\Rightarrow \left| \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ 4 & 0 & -4 \\ 3 & -3 & -1 \end{pmatrix} - \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 4\lambda & 0 & 0 \\ 0 & 4\lambda & 0 \\ 0 & 0 & 4\lambda \end{pmatrix} \right| = 0 \\ &\Rightarrow \begin{vmatrix} 3-4\lambda & 1 & -1 \\ 4 & -4\lambda & -4 \\ 3 & -3 & -1-4\lambda \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 4-4\lambda & 1 & -1 \\ 4-4\lambda & -4\lambda & -4 \\ 0 & -3 & -1-4\lambda \end{vmatrix} = (4-4\lambda) \begin{vmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & -4\lambda & -4 \\ 0 & -3 & -1-4\lambda \end{vmatrix} = 0 \\ &\Rightarrow (4-4\lambda) \left(\begin{vmatrix} 4\lambda & 4 \\ 3 & 1+4\lambda \end{vmatrix} - 1 \begin{vmatrix} 1 & -1 \\ -4\lambda & -4 \end{vmatrix} \right) = (1-\lambda)(4\lambda(1+4\lambda) - 12 + (4+4\lambda)) = 0 \\ &\Rightarrow (1-\lambda)(2\lambda^2 + \lambda - 1) = (1-\lambda)(\lambda+1)(\lambda - \frac{1}{2}) = 0 \\ &\Rightarrow \lambda_1 = 1, \quad \lambda_2 = -1, \quad \lambda_3 = \frac{1}{2} \end{aligned}$$

וי"ע עבור $\lambda_1 = 1$:

$$\begin{aligned} \left[\frac{1}{4} \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ 4 & 0 & -4 \\ 3 & -3 & 1 \end{pmatrix} - \lambda_1 \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \right] \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = 0 &\Rightarrow \begin{pmatrix} -1 & 1 & -1 \\ 4 & -4 & -4 \\ 3 & -3 & -3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = 0 \Rightarrow \\ \begin{pmatrix} -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = 0 &\Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = 0 \Rightarrow \begin{cases} a-b+c=0 \\ c=0 \end{cases} \Rightarrow a=b \Rightarrow (1,1,0) \end{aligned}$$

וי"ע עבור $\lambda_2 = -1$:

$$\begin{aligned} \left[\frac{1}{4} \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ 4 & 0 & -4 \\ 3 & -3 & -1 \end{pmatrix} - \lambda_2 \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} \right] \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = 0 &\Rightarrow \begin{pmatrix} 7 & 1 & -1 \\ 4 & 4 & -4 \\ 3 & -3 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = 0 \Rightarrow \\ \begin{pmatrix} 7 & 1 & -1 \\ 7 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = 0 &\Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = 0 \Rightarrow \begin{cases} a=0 \\ b=c \end{cases} \Rightarrow (0,1,1) \end{aligned}$$

וי"ע עבור $\lambda_3 = \frac{1}{2}$:

$$\begin{aligned} \left[\frac{1}{4} \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ 4 & 0 & -4 \\ 3 & -3 & -1 \end{pmatrix} - \lambda_3 \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} \right] \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = 0 &\Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 4 & -2 & -4 \\ 3 & -3 & -3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = 0 \Rightarrow \\ \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 2 & -1 & -2 \\ 1 & -1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = 0 &\Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} = 0 \Rightarrow \begin{cases} a=c \\ b=0 \end{cases} \Rightarrow (1,0,1) \end{aligned}$$

לכן המטריצה האלכסונית המתאימה B_1^* והמטריצה המלכסנת P הן

$$B_1^* = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}, \quad P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \Rightarrow P^{-1} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

ולכן

$$\begin{aligned}
 B_1^n &= (PB_1^*P^{-1})^n = PB_1^*P^{-1} \cdot PB_1^*P^{-1} \cdot \dots \cdot PB_1^*P^{-1} = P(B_1^*)^n P^{-1} \\
 &= \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}^n \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & (-1)^n & 0 \\ 0 & 0 & (\frac{1}{2})^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \\
 &= \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ (-1)^{n+1} & (-1)^n & (-1)^n \\ (\frac{1}{2})^n & -(\frac{1}{2})^n & (\frac{1}{2})^n \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1+(\frac{1}{2})^n & 1-(\frac{1}{2})^n & -1+(\frac{1}{2})^n \\ 1+(-1)^{n+1} & 1+(-1)^n & -1+(-1)^n \\ (-1)^{n+1}+(\frac{1}{2})^n & (-1)^n-(\frac{1}{2})^n & (-1)^n+(\frac{1}{2})^n \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

ולכן הגבול $\lim_{n \rightarrow \infty} B_1^n$ לא קיים, כי הוא אינו קיים עבור כל איברי המטריצה.

עבור המטריצה השנייה:

$$B_2 = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ 3 & 1 & -3 \\ 2 & -2 & 0 \end{pmatrix}$$

נחפש עי"ע ווי"ע:

$$\begin{aligned}
 |B_2 - \lambda I| = 0 &\Rightarrow \left| \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ 3 & 1 & -3 \\ 2 & -2 & 0 \end{pmatrix} - \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 4\lambda & 0 & 0 \\ 0 & 4\lambda & 0 \\ 0 & 0 & 4\lambda \end{pmatrix} \right| = 0 \\
 \Rightarrow \begin{vmatrix} 3-4\lambda & 1 & -1 \\ 3 & 1-4\lambda & -3 \\ 2 & -2 & -4\lambda \end{vmatrix} &= \begin{vmatrix} 4-4\lambda & 1 & -1 \\ 4-4\lambda & 1-4\lambda & -3 \\ 0 & -2 & -4\lambda \end{vmatrix} = (4-4\lambda) \begin{vmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1-4\lambda & -3 \\ 0 & -2 & -4\lambda \end{vmatrix} = 0 \\
 \Rightarrow (4-4\lambda) \left(\begin{vmatrix} 1-4\lambda & -3 \\ -2 & -4\lambda \end{vmatrix} - 1 \begin{vmatrix} 1 & -1 \\ -2 & -4\lambda \end{vmatrix} \right) &= (1-\lambda)(-4\lambda(1-4\lambda) - 6 + (4\lambda+2)) = 0 \\
 \Rightarrow (1-\lambda)(4\lambda^2 - 1) &= 0 \\
 \Rightarrow \lambda_1 = 1, \quad \lambda_2 = \frac{1}{2}, \quad \lambda_3 = -\frac{1}{2}
 \end{aligned}$$

לאחר מעט חישובים זהים לחישובים עבור המטריצה הקודמת, מקבלים את המטריצה האלכסונית המתאימה B_2^* והמטריצה המלכסנת P , והן

$$B_2^* = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & -\frac{1}{2} \end{pmatrix}, \quad P = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \Rightarrow P^{-1} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

ולכן

$$\begin{aligned}
 B_2^n &= (PB_2^*P^{-1})^n = PB_2^*P^{-1} \cdot PB_2^*P^{-1} \cdot \dots \cdot PB_2^*P^{-1} = P(B_2^*)^n P^{-1} \\
 &= \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & -\frac{1}{2} \end{pmatrix}^n \cdot \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & (\frac{1}{2})^n & 0 \\ 0 & 0 & (-\frac{1}{2})^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

ולכן:

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} B_1^n &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & (\frac{1}{2})^n & 0 \\ 0 & 0 & (-\frac{1}{2})^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

פתרון לשאלה 10

ראשית, מתקיים

$$\begin{aligned} f_X(x) &= \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & x \in [a,b] \\ 0, & \text{else} \end{cases}, \quad f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & y \in [a,b] \\ 0, & \text{else} \end{cases} \\ \Rightarrow f_{X,Y}(x,y) &= f_X(x)f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{(b-a)^2}, & (x,y) \in [a,b] \times [a,b] \\ 0, & \text{else} \end{cases} \end{aligned}$$

ואז

$$F_V(\alpha) = P\{V \leq \alpha\} = P\{X \leq \alpha, Y \leq \alpha\} = \int_{x=a}^{\alpha} \int_{y=a}^{\alpha} f_{X,Y}(x,y) dx dy = \begin{cases} 1, & \alpha > b \\ \left(\frac{\alpha-a}{b-a}\right)^2, & a \leq \alpha \leq b \\ 0, & \alpha < a \end{cases}$$

$$F_U(\alpha) = P\{U \leq \alpha\} = 1 - P\{U > \alpha\} = 1 - P\{X > \alpha, Y > \alpha\} =$$

$$= 1 - \int_{x=\alpha}^b \int_{y=\alpha}^b f_{X,Y}(x,y) dx dy = 1 - \begin{cases} 0, & \alpha > b \\ \frac{(b-\alpha)^2}{(b-a)^2}, & a \leq \alpha \leq b \\ 1, & \alpha < a \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 1, & \alpha > b \\ \frac{(b-a)^2 - (b-\alpha)^2}{(b-a)^2}, & a \leq \alpha \leq b \\ 0, & \alpha < a \end{cases} = \begin{cases} 1, & \alpha > b \\ \frac{a^2 + 2b\alpha - 2ba - \alpha^2}{(b-a)^2}, & a \leq \alpha \leq b \\ 0, & \alpha < a \end{cases}$$

$$\Rightarrow f_V(\alpha) = \frac{\partial}{\partial \alpha} F_V(\alpha) = \begin{cases} 0, & \alpha > b \\ 2 \frac{\alpha-a}{(b-a)^2}, & a \leq \alpha \leq b \\ 0, & \alpha < a \end{cases}$$

$$\Rightarrow f_U(\alpha) = \frac{\partial}{\partial \alpha} F_U(\alpha) = \begin{cases} 0, & \alpha > b \\ 2 \frac{b-\alpha}{(b-a)^2}, & a \leq \alpha \leq b \\ 0, & \alpha < a \end{cases}$$

ולכן

$$EV = \int_{-\infty}^{\infty} \alpha f_V(\alpha) d\alpha = \int_a^b \alpha \frac{2(\alpha-a)}{(b-a)^2} d\alpha = \frac{2}{(b-a)^2} \int_a^b (\alpha^2 - a\alpha) d\alpha = \frac{2}{(b-a)^2} \left[\frac{\alpha^3}{3} - \frac{a\alpha^2}{2} \right]_a^b$$

$$= \frac{2}{(b-a)^2} \left(\frac{b^3}{3} - \frac{ab^2}{2} - \frac{a^3}{3} + \frac{a^3}{2} \right) = \frac{2}{(b-a)^2} \left(\frac{b^3 - a^3}{3} + \frac{a^3 - ab^2}{2} \right)$$

$$EU = \int_{-\infty}^{\infty} \alpha f_U(\alpha) d\alpha = 2 \int_a^b \alpha \frac{b-\alpha}{(b-a)^2} d\alpha = \frac{2}{(b-a)^2} \int_a^b (\alpha b - \alpha^2) d\alpha = \frac{2}{(b-a)^2} \left[\frac{\alpha^2 b}{2} - \frac{\alpha^3}{3} \right]_a^b$$

$$= \frac{2}{(b-a)^2} \left(\frac{b^3 - a^2 b}{2} + \frac{a^3 - b^3}{3} \right)$$

פתרון לשאלה 11
ראשית, מתקיים

$$f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{4a^2}, & (x,y) \in [-a,a] \times [-a,a] \\ 0, & \text{else} \end{cases}$$

ולכן

$$F_Z(z) = P\{Z \leq z\} = P\{X+Y \leq z\} = P\{Y \leq -X+z\} = \begin{cases} 1, & z > 2a \\ \frac{4a^2 - \frac{1}{2}(2a-z)^2}{4a^2}, & 2a < z < 0 \\ \frac{\frac{1}{2}(2a+z)^2}{4a^2}, & -2a \leq z < 0 \\ 0, & z < -2a \end{cases}$$

$$\Rightarrow f_Z(z) = \frac{\partial}{\partial z} F_Z(z) = \begin{cases} 0, & z > 2a \\ \frac{2a-z}{4a^2}, & 2a < z < 0 \\ \frac{2a+z}{4a^2}, & -2a \leq z < 0 \\ 0, & z < -2a \end{cases}$$

$$F_{Z|X}(z|x) = P\{Z \leq z | X=x\} = P\{x+Y \leq z\} = P\{Y \leq z-x\} = \begin{cases} 1, & z-x > a \\ \int_{-a}^{z-x} f_Y(y) dy, & -a < z-x < a \\ 0, & z-x < -a \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 1, & z-x > a \\ \frac{z-x+a}{2a}, & -a < z-x < a \\ 0, & z-x < -a \end{cases}$$

$$\Rightarrow f_{Z|X}(z|x) = \frac{\partial}{\partial z} F_{Z|X}(z|x) = \begin{cases} 0, & z > x+a \\ \frac{1}{2a}, & x-a < z < x+a \\ 0, & z < x-a \end{cases}$$

ראשית נחשב את הפונקציה האופיינית של משתנה אקראי X פואסוני עם פרמטר λ : $(P(X = n) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!})$

$$\varphi_X(t) = E[e^{jXt}] = \sum_{n=0}^{\infty} e^{jnt} e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!} = e^{-\lambda} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(\lambda e^{jt})^n}{n!} = e^{-\lambda} e^{\lambda e^{jt}}$$

וכעת נחשב את הפונקציה האופיינית של $Z = X + Y$ כאשר $X \sim Pois(\lambda_x), Y \sim Pois(\lambda_y)$

$$\varphi_Z(t) = E[e^{jZt}] = E[e^{j(X+Y)t}] = E[e^{jXt} e^{jYt}] = E[e^{jXt}] E[e^{jYt}] = e^{-\lambda_x} e^{\lambda_x e^{jt}} e^{-\lambda_y} e^{\lambda_y e^{jt}} = e^{-(\lambda_x + \lambda_y)} e^{(\lambda_x + \lambda_y) e^{jt}}$$

ולכן

$$Z \sim Pois(\lambda_x + \lambda_y)$$

לכן

$$\begin{aligned} EZ &= (-j)^1 \frac{d\varphi_Z(t)}{dt} \Big|_{t=0} = -j \frac{d}{dt} \left(e^{-(\lambda_x + \lambda_y)} e^{(\lambda_x + \lambda_y) e^{jt}} \right) \Big|_{t=0} = -j e^{-(\lambda_x + \lambda_y)} \left(e^{(\lambda_x + \lambda_y) e^{jt}} \cdot (\lambda_x + \lambda_y) j e^{jt} \right) \Big|_{t=0} \\ &= -j e^{-(\lambda_x + \lambda_y)} e^{(\lambda_x + \lambda_y)} (\lambda_x + \lambda_y) j = \lambda_x + \lambda_y \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} EZ^2 &= (-j)^2 \frac{d^2\varphi_Z(t)}{dt^2} \Big|_{t=0} = -j(\lambda_x + \lambda_y) e^{-(\lambda_x + \lambda_y)} \frac{d}{dt} \left(e^{(\lambda_x + \lambda_y) e^{jt}} e^{jt} \right) \Big|_{t=0} \\ &= -j(\lambda_x + \lambda_y) e^{-(\lambda_x + \lambda_y)} \left(j e^{jt} e^{(\lambda_x + \lambda_y) e^{jt}} + (\lambda_x + \lambda_y) j e^{jt} e^{(\lambda_x + \lambda_y) e^{jt}} \right) \Big|_{t=0} \\ &= -j(\lambda_x + \lambda_y) e^{-(\lambda_x + \lambda_y)} \left(j e^{(\lambda_x + \lambda_y)} + (\lambda_x + \lambda_y) j e^{(\lambda_x + \lambda_y)} \right) \\ &= (\lambda_x + \lambda_y) (1 + (\lambda_x + \lambda_y)) = \lambda_x + \lambda_y + (\lambda_x + \lambda_y)^2 \\ \Rightarrow \text{var } Z &= EZ^2 - (EZ)^2 = \lambda_x + \lambda_y + (\lambda_x + \lambda_y)^2 - (\lambda_x + \lambda_y)^2 = \lambda_x + \lambda_y \end{aligned}$$

פתרון לשאלה 13

סעיף א

הטענה נכונה. הוכחה:

$$E[XY] = E[E[XY|Y]] = E[YE[X|Y]] \stackrel{\text{given}}{=} E[YE[X]] = EYEX$$

$$\Rightarrow \text{cov}(X, Y) = 0$$

סעיף ב

הטענה לא נכונה. דוגמניית:

נבחר (X, Y) מפולגים באופן אחיד במעגל היחידה:

$$f_{X,Y}(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi}, & x^2 + y^2 < 1 \\ 0, & \text{else} \end{cases}$$

מכיוון שהצפיפות המשותפת אינה מוגדרת בקטע מלבני, X, Y בהכרח תלויים. כעת,

$$f_X(x) = \int_{y=-\sqrt{1-x^2}}^{\sqrt{1-x^2}} f_{X,Y}(x, y) dy = \frac{2}{\pi} \sqrt{1-x^2} \Rightarrow EX = 0$$

$$f_Y(y) = \int_{x=-\sqrt{1-y^2}}^{\sqrt{1-y^2}} f_{X,Y}(x, y) dx = \frac{2}{\pi} \sqrt{1-y^2}, \quad -1 < y < 1$$

ומתקיים

$$E[X|Y] = \int_{-\infty}^{\infty} x f_{X|Y}(x|y) dx = \int_{-\infty}^{\infty} x \frac{f_{X,Y}(x, y)}{f_Y(y)} dx = \int_{-1}^1 x \frac{\frac{1}{\pi}}{\frac{2}{\pi} \sqrt{1-y^2}} dx = \frac{1}{2\sqrt{1-y^2}} \int_{-1}^1 x dx = 0$$

כלומר מתקיימת הדרישה

$$E[X|Y] = E[X]$$

אך X, Y אינם בת"ס.

גליון 2

פתרון לשאלה 1

סעיף א

נסמן $\underline{C} = \Lambda_x = \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}$. ע"פ משפט, מתקיים $\underline{C} = \underline{U}\underline{\Lambda}\underline{U}^T$, כאשר $\underline{\Lambda}$ המטריצה האלכסונית של \underline{C} , \underline{U} ו $\underline{C} = \text{cov}(\underline{X}) \geq 0$.

\underline{Y} הוא וא"ג מכיוון שהוא טרנספורמציה ליניארית של וא"ג \underline{X} . אם נמצא טרנספורמציה \underline{A} כך שאברי $\underline{Y} = \underline{A}\underline{X}$ יהיו חסרי קורלציה, מכיוון שבוקטור גאומטרי עסקי, אברי \underline{Y} יהיו בת"ס.

באופן כללי, כדי להבין ו"א \underline{X} , יש לכפול אותו במטריצה $\underline{A} = \underline{\Lambda}^{-\frac{1}{2}}\underline{U}^T$, כאשר $\underline{\Lambda}$ המטריצה האלכסונית של $\underline{C} = \text{cov}(\underline{X}) \geq 0$, ו \underline{U} המטריצה האוניטרית המלכסנת את \underline{C} . זאת מכיוון שיתקיים:

$$\text{cov}(\underline{Y}) = \underline{A} \text{cov}(\underline{X}) \underline{A}^T = \underline{\Lambda}^{-\frac{1}{2}} \underline{U}^T \underline{C} (\underline{\Lambda}^{-\frac{1}{2}} \underline{U}^T)^T = \underline{\Lambda}^{-\frac{1}{2}} \underline{U}^T \underline{U} \underline{\Lambda} \underline{U}^T \underline{U} (\underline{\Lambda}^{-\frac{1}{2}})^T = \underline{\Lambda}^{-\frac{1}{2}} \underline{\Lambda} \underline{\Lambda}^{-\frac{1}{2}} = \underline{I}$$

נחשב את $\underline{\Lambda}$ ו \underline{U} ע"י מציאת הע"ע והו"ע של $\underline{C} = \Lambda_x = \text{cov}(\underline{X})$

$$\left| \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ 1 & 3 \end{pmatrix} - \lambda \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \right| = 0 \Rightarrow \begin{vmatrix} 3-\lambda & 1 \\ 1 & 3-\lambda \end{vmatrix} = (3-\lambda)^2 - 1 = 8 - 6\lambda + \lambda^2 = (\lambda-4)(\lambda-2) = 0$$

$$\Rightarrow \lambda_1 = 2, \quad \lambda_2 = 4$$

עבור $\lambda_1 = 2$:

$$\begin{pmatrix} 3-2 & 1 \\ 1 & 3-2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = 0 \Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = 0 \Rightarrow a = -b \Rightarrow v_1 = (1, -1)$$

עבור $\lambda_2 = 4$:

$$\begin{pmatrix} 3-4 & 1 \\ 1 & 3-4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = 0 \Rightarrow \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = 0 \Rightarrow a = b \Rightarrow v_2 = (1, 1)$$

לכן

$$\underline{\Lambda} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 4 \end{pmatrix}, \quad \underline{U} = a \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}, \quad \underline{U}^T = a \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

נדרוש

$$\underline{U}\underline{U}^T = a \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} a \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = I$$

$$\Rightarrow a^2 \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} = 2a^2 I = I \Rightarrow 2a^2 = 1 \Rightarrow a = \frac{1}{\sqrt{2}}$$

כלומר

$$\underline{\Lambda} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 4 \end{pmatrix}, \quad \underline{U} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}, \quad \underline{U}^T = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

נוודא:

$$\underline{U}\underline{\Lambda}\underline{U}^T = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 4 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 2 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}$$

כלומר נבחר

$$\underline{A} = \underline{\Lambda}^{-\frac{1}{2}} \underline{U}^T = \begin{pmatrix} 2^{-\frac{1}{2}} & 0 \\ 0 & 4^{-\frac{1}{2}} \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{1}{2\sqrt{2}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2\sqrt{2}} & \frac{1}{2\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

הוקטור \underline{b} לא השפיע על בחירת \underline{A} מכיוון שאינו משפיע על הקווריאנס. נבחר את \underline{b} כך ש:

$$E\mathbf{Y} = E[\mathbf{A}\mathbf{X} + \mathbf{b}] = \mathbf{A}E\mathbf{X} + \mathbf{b} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2\sqrt{2}} & \frac{1}{2\sqrt{2}} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} + \mathbf{b} = \begin{pmatrix} -\frac{1}{2} \\ \frac{3}{2\sqrt{2}} \end{pmatrix} + \mathbf{b} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \Rightarrow \mathbf{b} = \begin{pmatrix} \frac{3}{2} \\ 1 - \frac{3}{2\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

לסיכום:

$$\mathbf{Y} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2\sqrt{2}} & \frac{1}{2\sqrt{2}} \end{pmatrix} \mathbf{X} + \begin{pmatrix} \frac{3}{2} \\ 1 - \frac{3}{2\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

סעיף ב

$$f_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^2 |\underline{\Lambda}_{\mathbf{x}}|}} \exp\left\{-\frac{1}{2}(\mathbf{x} - E\mathbf{x})^T \underline{\Lambda}_{\mathbf{x}}^{-1}(\mathbf{x} - E\mathbf{x})\right\}$$

$$= \frac{1}{2\pi\sqrt{8}} \exp\left\{-\frac{1}{16}(x_1 - 1, x_2 - 2) \begin{pmatrix} 3 & -1 \\ -1 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 - 1 \\ x_2 - 2 \end{pmatrix}\right\}$$

$$f_{\mathbf{Y}}(\mathbf{y}) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^2 |I|}} \exp\left\{-\frac{1}{2}(\mathbf{y} - E\mathbf{y})^T I^{-1}(\mathbf{y} - E\mathbf{y})\right\}$$

$$= \frac{1}{2\pi} \exp\left\{-\frac{1}{2}(y_1 - 1, y_2 - 1) \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 - 1 \\ y_2 - 1 \end{pmatrix}\right\} = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{(y_1-1)^2 + (y_2-1)^2}{2}}$$

סעיף ג

לא. $\Lambda_Y = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}$ אינה מטריצה אי-שלילית (כי הערכים העצמיים הם $-2, 4$) ולכן אינה יכולה להיות מטריצת קווריאנס.

פתרון לשאלה 2

סעיף א
מכיוון ש

$$f_{X_n|X_{n-1}, \dots, X_0}(x_n | x_{n-1}, \dots, x_0) \cdot f_{X_{n-1}|X_{n-2}, \dots, X_0}(x_{n-1} | x_{n-2}, \dots, x_0) \cdot \dots \cdot f_{X_1|X_0}(x_1 | x_0) \cdot f_{X_0}(x_0) =$$

$$= \frac{f_{X_n, X_{n-1}, \dots, X_0}(x_n, x_{n-1}, \dots, x_0)}{f_{X_{n-1}, \dots, X_0}(x_{n-1}, \dots, x_0)} \cdot \frac{f_{X_{n-1}, X_{n-2}, \dots, X_0}(x_{n-1}, x_{n-2}, \dots, x_0)}{f_{X_{n-2}, \dots, X_0}(x_{n-2}, \dots, x_0)} \cdot \dots \cdot \frac{f_{X_1, X_0}(x_1, x_0)}{f_{X_0}(x_0)} \cdot f_{X_0}(x_0) =$$

$$= f_{X_n, X_{n-1}, \dots, X_0}(x_n, x_{n-1}, \dots, x_0)$$

ומצד שני

$$f_{X_n|X_{n-1}, \dots, X_0}(x_n | x_{n-1}, \dots, x_0) \cdot f_{X_{n-1}|X_{n-2}, \dots, X_0}(x_{n-1} | x_{n-2}, \dots, x_0) \cdot \dots \cdot f_{X_1|X_0}(x_1 | x_0) \cdot f_{X_0}(x_0) =$$

$$= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(x_n - x_{n-1})^2} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(x_{n-1} - x_{n-2})^2} \cdot \dots \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(x_1 - x_0)^2} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(x_0)^2}$$

$$= \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^n}} e^{-\frac{1}{2}\{(x_n - x_{n-1})^2 + (x_{n-1} - x_{n-2})^2 + \dots + (x_0)^2\}}$$

הרי ש

$$f_{X_n, X_{n-1}, \dots, X_0}(x_n, x_{n-1}, \dots, x_0) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^n}} e^{-\frac{1}{2}\{(x_n - x_{n-1})^2 + (x_{n-1} - x_{n-2})^2 + \dots + (x_0)^2\}}$$

ואז

$$\begin{aligned}
 f_{X_n|X_{n-1}}(x_n | x_{n-1}) &= \frac{f_{X_n, X_{n-1}}(x_n, x_{n-1})}{f_{X_{n-1}}(x_{n-1})} = \frac{\int \cdots \int f_{X_n, X_{n-1}, \dots, X_0}(x_n, x_{n-1}, \dots, x_0) dx_{n-2} dx_{n-3} \cdots dx_0}{\int \cdots \int f_{X_{n-1}, X_{n-2}, \dots, X_0}(x_{n-1}, x_{n-2}, \dots, x_0) dx_{n-2} dx_{n-3} \cdots dx_0} \\
 &= \frac{\int \cdots \int \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^n}} e^{-\frac{1}{2}((x_n - x_{n-1})^2 + (x_{n-1} - x_{n-2})^2 + \dots + (x_0)^2)} dx_{n-2} dx_{n-3} \cdots dx_0}{\int \cdots \int \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^{n-1}}} e^{-\frac{1}{2}((x_{n-1} - x_{n-2})^2 + (x_{n-2} - x_{n-3})^2 + \dots + (x_0)^2)} dx_{n-2} dx_{n-3} \cdots dx_0} \\
 &= \frac{\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(x_n - x_{n-1})^2} \int \cdots \int \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^{n-1}}} e^{-\frac{1}{2}((x_{n-1} - x_{n-2})^2 + \dots + (x_0)^2)} dx_{n-2} dx_{n-3} \cdots dx_0}{\int \cdots \int \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^{n-1}}} e^{-\frac{1}{2}((x_{n-1} - x_{n-2})^2 + (x_{n-2} - x_{n-3})^2 + \dots + (x_0)^2)} dx_{n-2} dx_{n-3} \cdots dx_0} = \\
 &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}(x_n - x_{n-1})^2}
 \end{aligned}$$

מהנתון :

$$X_n | X_{n-1}, \dots, X_0 \sim N(X_{n-1}, 0)$$

קיבלנו ש

$$f_{X_n|X_{n-1}}(x_n | x_{n-1}) = f_{X_n|X_{n-1}, \dots, X_0}(x_n | x_{n-1}, \dots, x_0)$$

מ.ש.ל

סעיף ב

$$E[X_n] = E[E[X_n | X_{n-1}]] = E[X_{n-1}] \Rightarrow E[X_i] = E[X_{i-1}] = \dots = E[X_0] = 0 \Rightarrow E[X_n] = 0$$

$$\text{var}(X_n) = EX_n^2 - (EX_n)^2 = EX_n^2 = E[E[X_n^2 | X_{n-1}, \dots, X_0]] = E[1 + (X_{n-1})^2] = 1 + E[X_{n-1}^2]$$

ולכן

$$EX_n^2 = 1 + E(X_{n-1}^2) = 2 + E(X_{n-2}^2) \Rightarrow EX_n^2 = n + (EX_0)^2 = n + 1$$

$$\begin{aligned}
 E[X_n | X_0] &= E[E[X_n | X_{n-1}, X_0] | X_0] = E[X_{n-1} | X_0] \Rightarrow E[X_i | X_0] = E[X_{i-1} | X_0] = E[X_0 | X_0] = X_0 \\
 &\Rightarrow E[X_n | X_0] = X_0
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \text{var}(X_n | X_0) &= E[X_n^2 | X_0] - (E[X_n | X_0])^2 = E[X_n^2 | X_0] - X_0^2 \\
 &= E[E[X_n^2 | X_{n-1}, X_0] | X_0] - X_0^2 = \\
 &= E[1 + X_{n-1}^2 | X_0] - X_0^2 = E[X_{n-1}^2 | X_0] + 1 - X_0^2 = (E[X_{n-2}^2 | X_0] + 1) + 1 - X_0^2 \\
 &= ((E[X_{n-3}^2 | X_0] + 1) + 1) + 1 - X_0^2 \\
 &\Rightarrow \text{var}(X_n | X_0) = n
 \end{aligned}$$

סעיף ג

מהגדרת הצפיפות המותנית :

$$f_{X_1|X_0} = \frac{f_{X_0, X_1}(x_0, x_1)}{f_{X_0}(x_0)} \Rightarrow f_{X_0, X_1}(x_0, x_1) = f_{X_1|X_0} \cdot f_{X_0}(x_0)$$

פילוג X_0 ידוע וכמו גם פילוג $X_1 | X_0$ ולכן

$$f_{x_0, x_1}(x_0, x_1) = f_{x_1|x_0} \cdot f_{x_0}(x_0) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{(x_1 - x_0)^2}{2}\right\} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{x_0^2}{2}\right\} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left\{-\frac{x_0^2 + (x_1 - x_0)^2}{2}\right\}$$

$$= \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^2}} \exp\left\{-\frac{2x_0^2 + x_1^2 - x_1x_0}{2}\right\} = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2}(x_0 \quad x_1) \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_0 \\ x_1 \end{pmatrix}\right\}$$

לכן x_0, x_1 מ"א גאוסיים במשותף, עם מטריצת קוריאנס

$$\underline{\Sigma} = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$$

סעיף ד

$$E[X_n X_{n-\ell}] = E[E[X_n X_{n-\ell} | X_{n-1}, X_{n-\ell}]] = E[X_{n-\ell} \cdot E[X_n | X_{n-1}, X_{n-\ell}]] = E[X_{n-1} X_{n-\ell}]$$

ולכן באינדוקציה

$$E[X_n X_{n-\ell}] = E[X_{n-1} X_{n-\ell}] = \dots = E[X_{n-\ell} X_{n-\ell}] = E(X_{n-\ell}^2)$$

ואת המומנט השני חישבנו בסעיף ב:

$$E[X_n X_{n-\ell}] = E(X_{n-\ell}^2) = n - \ell + 1$$

פתרון לשאלה 3

ראשית נוכיח עבור $n = 3$, ונסמן את המשתנים X, Y, Z . נשתמש בתוצאה האומרת כי המשעריך $E[X_1 | X_2]$ הוא פונקציה ליניארית ב X_2 , כאשר (X_1, X_2) וא"ג.

$$\begin{aligned} E[XYZ] &= E[E[XYZ | Y, Z]] = E[YZ \cdot E[X | Y, Z]] = E[YZ(aY + bZ)] \\ &= aE[Y^2 Z] + bE[YZ^2] = aE[E[Y^2 Z | Y]] + bE[E[YZ^2 | Z]] \\ &= aE[Y^2 E[Z | Y]] + bE[Z^2 E[Y | Z]] = \\ &= aE[Y^2 \cdot cY] + bE[Z^2 \cdot dZ] = acEY^3 + bdEZ^3 = 0 + 0 = 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} E[X_1 X_2 \dots X_n] &= E[E[X_1 X_2 \dots X_n | X_2, X_3, \dots, X_n]] = E[X_2 \dots X_n E[X_1 | X_2, X_3, \dots, X_n]] \\ &= E[X_2 \dots X_n (a_2 X_2 + a_3 X_3 + \dots + a_n X_n)] \\ &= a_2 E[X_2 \dots X_n \cdot X_2] + a_3 E[X_2 \dots X_n \cdot X_3] + \dots + a_n E[X_2 \dots X_n \cdot X_n] \end{aligned}$$

קיבלנו שכיום תוחלות של כפולות של המשתנים X_2, \dots, X_n , כל פעם כפולות מסדר אי-זוגי.

אם נמשיך להשתמש במשפט ההחלקה n פעמים, ובנוסף נשתמש בעובדה כי המשעריך $E[X_1 | X_2]$ הוא פונקציה ליניארית ב X_2 , כאשר (X_1, X_2) וא"ג. נגיע לסכום תוחלות כ"א במשתנה אחד בחזקת n . מכיוון שכל מומנט אי-זוגי של משתנה גאוס ממורכז הוא 0, נקבל שהסכום הכולל הוא 0.

פתרון לשאלה 4

סעיף א

$Y_1 = aX_1 + b$ מ"א גאוסית מכיוון שהוא ק"ל של מ"א גאוסית $Y_1 \sim N(b, a^2)$. עבור Y_2 :

$$\begin{aligned} F_{Y_2}(\alpha) &= P(Y_2 \leq \alpha) = P(Y_2 \leq \alpha | B=1)P(B=1) + P(Y_2 \leq \alpha | B=-1)P(B=-1) \\ &= pP(aX_1 + b \leq \alpha | B=1) + (1-p)P(aX_2 + b \leq \alpha | B=-1) \\ &= pP(aX_1 + b \leq \alpha) + (1-p)P(aX_2 + b \leq \alpha) = pP\left(X_1 \leq \frac{\alpha - b}{a}\right) + (1-p)P\left(X_2 \leq \frac{\alpha - b}{a}\right) \\ &= p\Phi\left(\frac{\alpha - b}{a}\right) + (1-p)\Phi\left(\frac{\alpha - b}{a}\right) = \Phi\left(\frac{\alpha - b}{a}\right) \end{aligned}$$

ולכן $Y_2 \sim N(b, a^2)$ מ"א גאוסית.

סעיף ב

אם Y_1, Y_2 היו גאוסים במשותף, אזי כל ק"ל שלהם היתה מ"א גאוסית.

נביט במשתנה $Z = Y_2 - Y_1$:

$$Z = \begin{cases} aX_1 + b - (aX_1 + b), WP & p \\ aX_2 + b - (aX_1 + b), WP & 1-p \end{cases} = \begin{cases} 0, & WP & p \\ a(X_2 - X_1), & WP & 1-p \end{cases}$$

משתנה זה מקבל ערך בדיד, 0, בהסתברות $p > 0$, ולכן אינו מ"א רציף, ולכן בפרט אינו גאוסית. מכאן ש Y_1, Y_2 לא יכולים להיות גאוסים במשותף.

פתרון לשאלה 5

סעיף א
נתון כי

$$\Sigma_{XY} = \begin{pmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{pmatrix} \Rightarrow \Sigma_{XY}^{-1} = \frac{1}{1-\rho^2} \begin{pmatrix} 1 & -\rho \\ -\rho & 1 \end{pmatrix}$$

X, Y גאוסים במשותף, ולכן $U = X + Y$ גאוסית, וגם $V = X - Y$ גאוסית (הם ק"ל של מ"א גאוסיים). כעת

$$EU = E(X + Y) = EX + EY = 0$$

$$EV = E(X - Y) = EX - EY = 0$$

$$\text{var} U = \text{var}(X + Y) = \text{var} X + 2\text{cov}(X, Y) + \text{var} Y = 1 + 2(\rho \cdot 1 \cdot 1) + 1 = 2(1 + \rho)$$

$$\text{var} V = \text{var}(X - Y) = \text{var} X - 2\text{cov}(X, Y) + \text{var} Y = 1 - 2(\rho \cdot 1 \cdot 1) + 1 = 2(1 - \rho)$$

$$\begin{aligned} \text{cov}(U, V) &= \text{cov}(X + Y, X - Y) = \text{cov}(X, X) - \text{cov}(X, Y) + \text{cov}(Y, X) - \text{cov}(Y, Y) \\ &= \text{var} X - \text{var} Y = 0 \end{aligned}$$

כלומר U, V בלתי מתואמים, ולכן בת"ס ולכן (U, V) וא"ג, עם מטריצת הקוריאנס

$$\underline{\Lambda} = 2 \begin{pmatrix} 1 + \rho & 0 \\ 0 & 1 - \rho \end{pmatrix}$$

ולכן פונקציית הצפיפות היא

$$f_{U,V}(u, v) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^2 \frac{4}{1-\rho^2}}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \frac{4}{1-\rho^2} \left((u, v) \begin{pmatrix} 1-\rho & 0 \\ 0 & 1+\rho \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u \\ v \end{pmatrix} \right) \right\}$$

סעיף ב

כבר אמרנו כי $U \sim N(0, 2(1+\rho))$, $V \sim N(0, 2(1-\rho))$ ולכן

$$f_U(u) = \frac{1}{\sqrt{4\pi(1+\rho)}} e^{-\frac{1}{4(1+\rho)} u^2}, \quad f_V(v) = \frac{1}{\sqrt{4\pi(1-\rho)}} e^{-\frac{1}{4(1-\rho)} v^2}$$

גליון 2 – חלק שני: תרגיל מחשב

פתרון לשאלה 1

סעיף א

טעות זו תגרום לקלט אקראי (סדרת קלט) זהה בכל ריצה וריצה, במקום ליצור סדרות קלט אקראיות שונה בין ריצות שונות.

סעיף ב

לא – יש לדאוג לתעד את ה $State$ לכל ריצה, ויש להתשמש ב $State$ המתאים כדי לשחזר את סט המספרים האקראיים.

סעיף ג

מכיוון שמספר אקראי מסופק לפי המצב של המחולל, הרי שאורך הסדרה האקראית המכסימלית הוא מספר המצבים שקיימים לכן, אם נקבל מהמחולל סדרה אינסופית של מספרים אקראיים, נוכל למצוא את מספר המספרים האקראיים השונים, c , ולכן מספר הביטים של מצב המחולל הוא $n = \log_2 c$.

פתרון לשאלה 2

סעיף א

ראשית

$$f_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} 1, & (x,y) \in [0,1] \times [0,1] \\ 0, & \text{else} \end{cases}$$

במקרה שלנו:

$$Z = 9X - Y$$

ולכן

$$F_Z(z) = P(Z \leq z) = P(9X - Y \leq z) = P(Y \geq 9X - z)$$

$$= \begin{cases} 1, & z \geq 9 \\ 1 - \frac{\left(1 - \frac{z}{9}\right)(9-z)}{2}, & 8 < z < 9 \\ \frac{\frac{1+z}{9} + \frac{z}{9}}{2} \cdot 1, & 0 < z < 8 \\ \frac{(1+z)\left(\frac{1+z}{9}\right)}{2}, & -1 < z < 0 \\ 0, & z \leq -1 \end{cases} = \begin{cases} 1, & z \geq 9 \\ \frac{18z - z^2 - 63}{18}, & 8 < z < 9 \\ \frac{1+2z}{18}, & 0 \leq z \leq 8 \\ \frac{(1+z)^2}{18}, & -1 < z < 0 \\ 0, & z \leq -1 \end{cases}$$

$$\Rightarrow f_Z(z) = \begin{cases} 0, & z \geq 9 \\ 1 - \frac{z}{9}, & 8 < z < 9 \\ \frac{1}{9}, & 0 \leq z \leq 8 \\ \frac{1+z}{9}, & -1 < z < 0 \\ 0, & z \leq -1 \end{cases}$$

```

s0 = 8; % Last digit in my ID
s1 = 0; % Last-1 digit in my ID

interval = 9 - (-1); % The size of our relevant interval

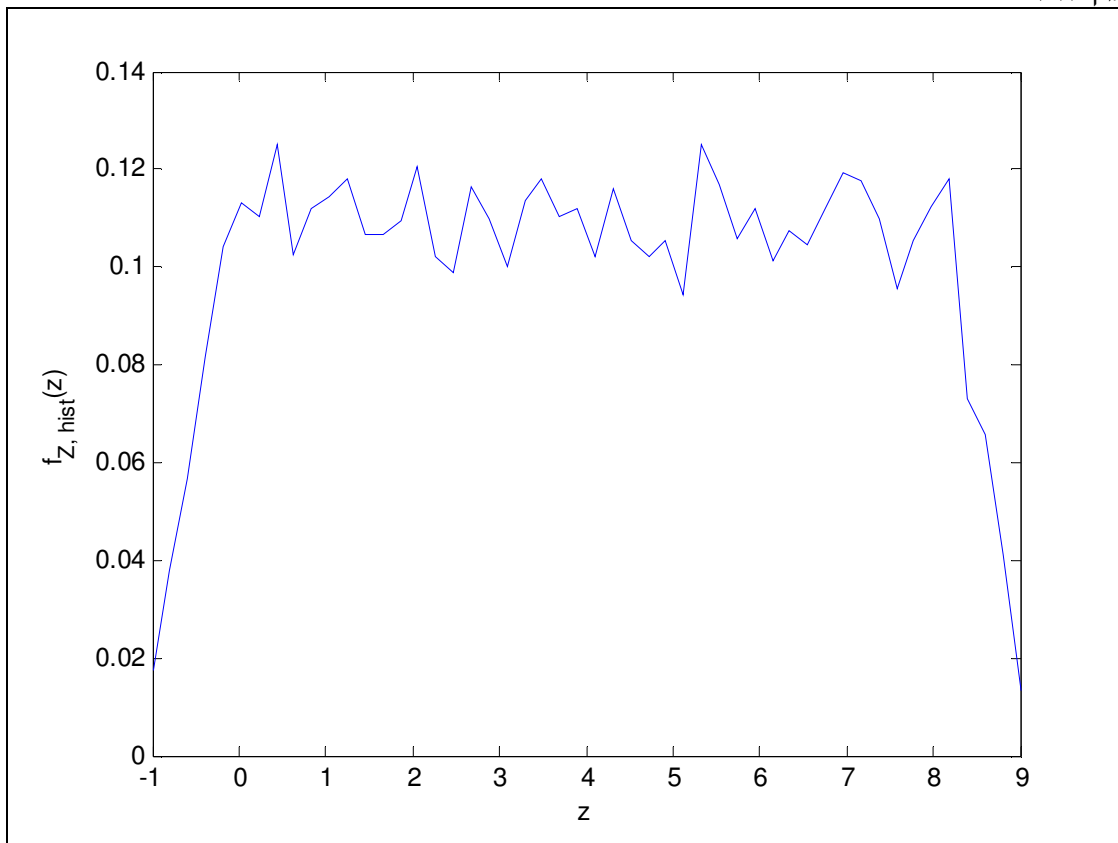
size=50; % Size of the vectors.
count=10^4; % Number of measurements
P=linspace (-1,9,size); % Probability values
X=linspace(-1,9,size); % The X axis

x = rand(1,count);
y = rand(1,count);

Z=(1+s0)*x - (1+s1)*y;
P = hist(Z,size) / (interval/size) / count;
plot (X, P, 'b-');

```

מתקבל הגרף הבא :



```

s0 = 8; % Last digit in my ID
s1 = 0; % Last-1 digit in my ID

interval = 9 - (-1); % The size of our relevant interval

size=50; % Size of the vectors.
count=10^4; % Number of measurements
P=linspace (-1,9,size); % Probability values
x=linspace(-1,9,size); % The X axis
one=ones(size);
P_actual = (x>8) .* (x<9) .* (1-x / 9) + (x>0) .* (x<8) .* 1/9 + (x>-1) .*
(x<0) .* (1+x)/9;

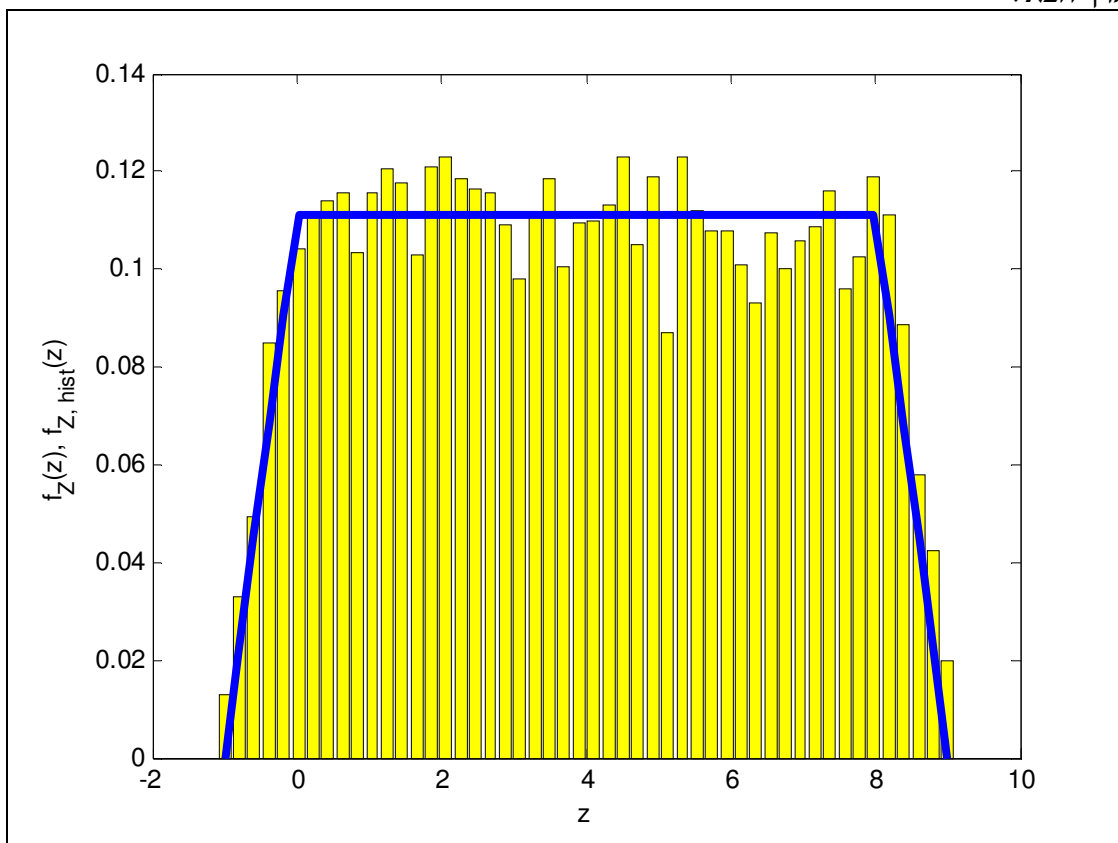
X = rand(1,count);
Y = rand(1,count);

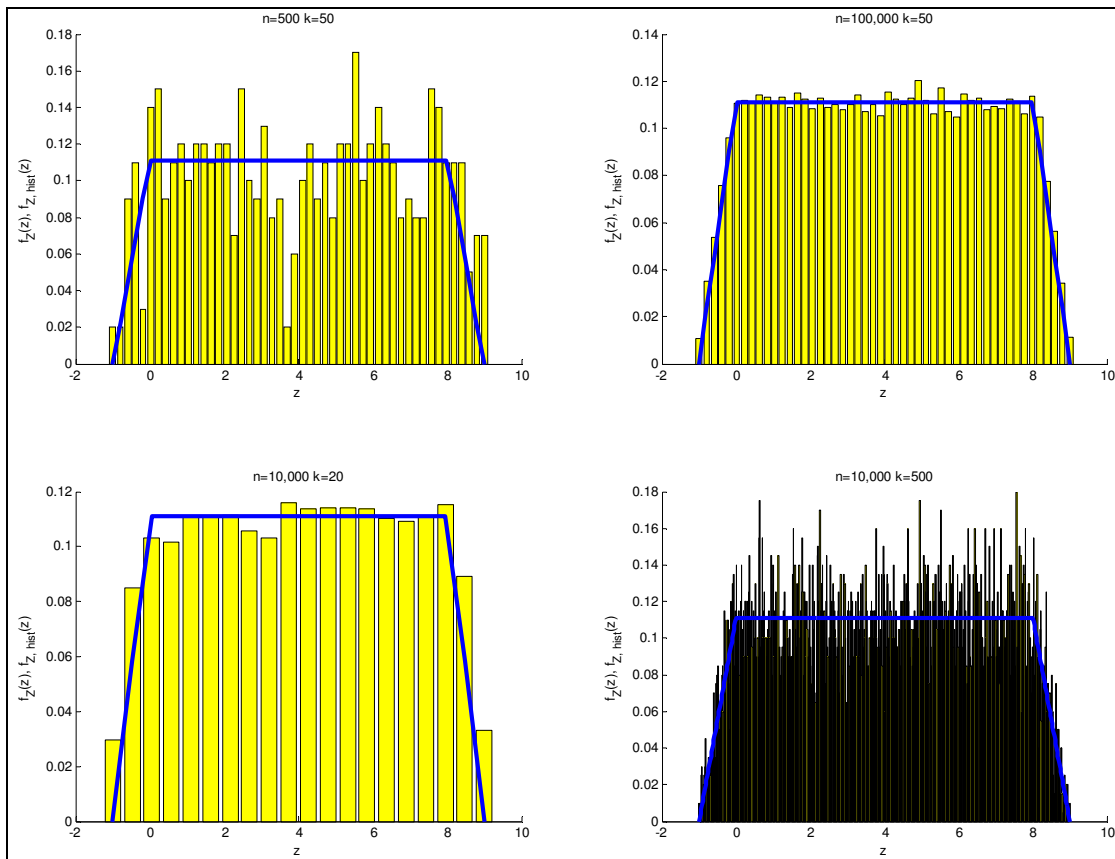
Z=(1+s0)*X - (1+s1)*Y;
P = hist(Z,size) / (interval/size) / count;

bar (x, P,'y');
hold on;
plot (x, P_actual, 'b','Linewidth',3);
hold off;

```

מתקבל הגרף הבא:





סעיף ו

פרמטרים k ו n הם בעצם הגורמים של המכנה בהערכת פונקציית הצפיפות:

$$f_x(\alpha) \approx \frac{N_{[\alpha, \beta]}}{n(\beta - \alpha)} \triangleq \frac{N_{[\alpha, \beta]}}{n \cdot k}$$

ולכן הגדלתם תגרוור חישוב טוב יותר של פונקציית הצפיפות.

הגדלת k גורמת לחילוק לאינטרוולים $(\beta - \alpha)$ קטנים יותר, וכך חישוב קרוס יותר לפונקציית הצפיפות. הגדלת n גורמת להגדלת יותר מספרים, כלומר קבלת יותר תוצאות ניסוי, ובכך חישוב קרוב יותר לפונקציית הצפיפות.

פתרון לשאלה 3

סעיף א

קוד הפונקציה:

```
function X = mybinom(n,p);
Y=rand(1,n);
x=zeros(1,n);
ind = find(Y<p);
x(ind)=1;
X=sum(x);
end
```

```

% Seif Bet
S2=7;
S3=7;

% The binomial parameters
p=(S2+1)/20;
n=10+S3;

Count=500; % number of experiments
x=1:1:n+1;
y=zeros(1,n+1);

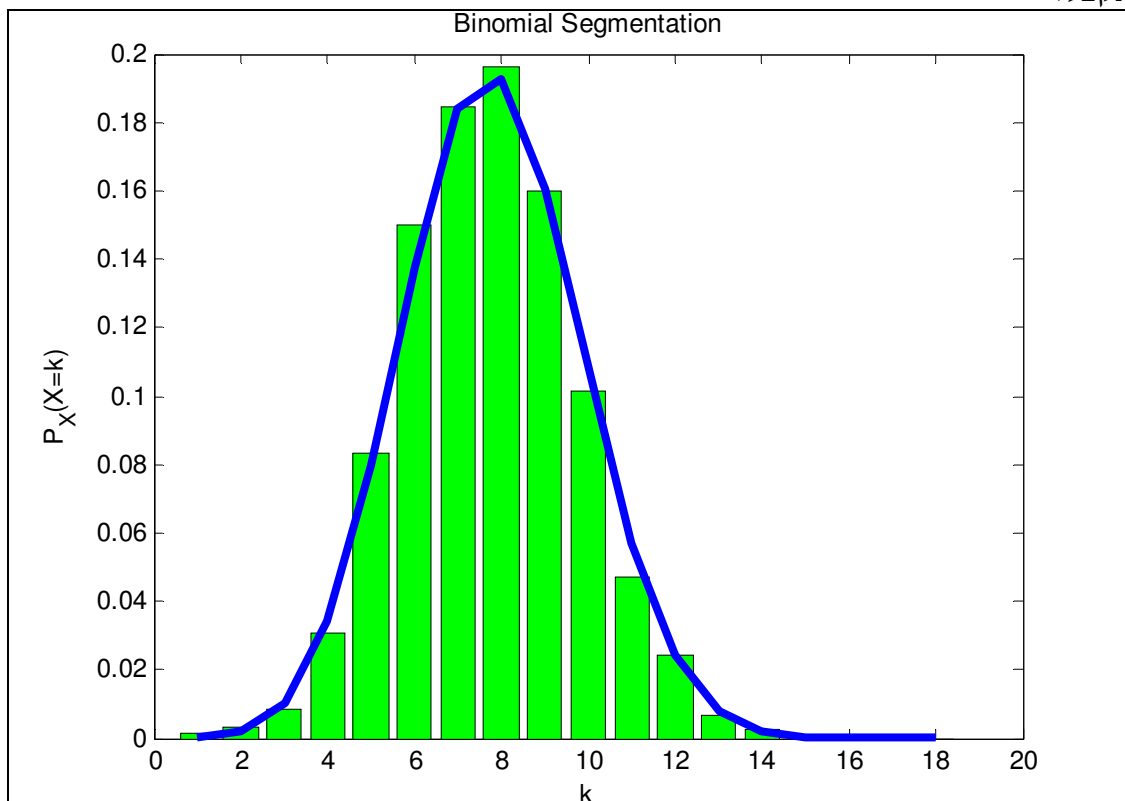
for k=0:n
    Re(k+1)=factorial(n) / (factorial(k) * factorial(n-k)) * p^k * (1-p)^(n-k);
end

for i=1 : Count
    z(i) = mybinom(n,p);
    y(z(i)+1)=y(z(i)+1)+1;
end

y=y ./ Count;
bar(x,Y,'g')
hold
plot(x,Re,'b-', 'linewidth',3)
xlabel('k');
ylabel('P_{X}(X=k)');

```

הגרף המתקבל:



פתרון לשאלה 4

סעיף א

בתרגיל 1, מצאנו טרנספורמציה המעבירה וא"ג \underline{X} בעל תוחלת $E\underline{X} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ ומטריצת קווראינס $\underline{\Lambda}_X = \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}$

לוא"ג גאוסי \underline{Y} שתוחלתו $E\underline{Y} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ ומטריצת קווראינס יחידתית $\underline{\Lambda}_Y = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$. נסמן טרנספורמציה זו:

$$\underline{Y} = \underline{A}\underline{X} + \underline{b}$$

כאשר

$$\underline{A} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{1}{2\sqrt{2}} & \frac{1}{2\sqrt{2}} \end{pmatrix}, \quad \underline{b} = \begin{pmatrix} \frac{3}{2} \\ 1 - \frac{3}{2\sqrt{2}} \end{pmatrix}$$

ולכן, כדי לקבל וא"ג \underline{X} בעל תוחלת $E\underline{X} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ ומטריצת קווראינס $\underline{\Lambda}_X = \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}$ מתוך וא"ג גאוסי \underline{Y} שתוחלתו

$E\underline{Y} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ ומטריצת קווראינס יחידתית $\underline{\Lambda}_Y = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$, נבצע טרנספורמציה הפוכה:

$$\underline{X} = \underline{A}^{-1}(\underline{Y} - \underline{b})$$

בשאלה שלנו, אנו מתעסקים עם וא"ג ממורכז, כלומר תוחלתו $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$, ולכן יש תחילה להזיז את \underline{Y} :

$$\underline{X} = \underline{A}^{-1} \left(\underline{Y} + \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} - \underline{b} \right)$$

סעיף ב

הקוד:

```
% Seif Alef
Z = randn(2,1); % Standard normal gaussian vector
A = [ 1/2, -1/2 ; 1/sqrt(8) , 1/sqrt(8) ];
b = [ 3/2 ; 1 - 1.5 / sqrt(2) ];
Ainv = inv(A);

% Seif Beit
N = 10^5;
Ex = zeros(2,1);
Exact_Ex = [1;2]; % The exact E, as we know it
Cov = zeros(2,2);
for i=1:N
    Z=randn(2,1)+ones(2,1);
    X = Ainv * (Z - b);
    Ex = Ex + X;
    Cov = Cov + ( X - Exact_Ex ) * ( X - Exact_Ex )';
end
Ex = Ex / N
Cov = Cov / N
```

והתוצאה:

```
Ex=
0.9972
1.9978

Cov=
1.0027 2.9987
2.9849 1.0027
```

גליון 3

פתרון לשאלה 1

סעיף א

מכיוון ש (\underline{X}, Y) וא"ג, הרי ש

$$\hat{Y}_{opt} = E[Y | \underline{X}]$$

הוא ק"ל של \underline{X} (המשערך האופטימלי הוא המשערך הליניארי).
כעת:

$$E[\varepsilon] = E[Y - \hat{Y}_{opt}] = E[Y - E[Y | \underline{X}]] = E[Y] - E[E[Y | \underline{X}]] = E[Y] - E[Y] = 0$$

עיקרון ההשלכה אומר כי שגיאת השיעורך ניצבת לכל פונקציה של המדידות, ולכן:

$$E[\varepsilon \cdot \underline{X}] = E[(Y - \hat{Y}_{opt}) \cdot \underline{X}] = 0$$

ולכן $\varepsilon, \underline{X}$ חסרי קורלציה:

$$\text{cov}(\varepsilon, \underline{X}) = E[\varepsilon \cdot \underline{X}] - E\varepsilon \cdot E\underline{X} = 0$$

מכיוון ש \hat{Y}_{opt} הוא ק"ל של \underline{X} , אזי הוקטור $(\varepsilon, \underline{X}) = (Y - \hat{Y}_{opt}, \underline{X})$ הוא וקטור אקראי גאוס, ולכן חוסר הקורלציה גורר חוסר תלות סטטיסטית.

סעיף ב

אם (X, Y) ו"א, אזי המשערך הליניארי של Y מתוך X הוא

$$\hat{Y}_{opt}^{lin} = EY + \frac{\text{cov}(X, Y)}{\text{var } X} (X - EX)$$

מהנתון ש $\hat{Y}_{opt}^{lin} = aX$, הרי ש $EY = EX = 0$, ואז

$$\hat{Y}_{opt}^{lin} = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\text{var } X} X$$

מצד שני, המשערך הליניארי של X מתוך Y הוא

$$\hat{X}_{opt}^{lin} = EX + \frac{\text{cov}(X, Y)}{\text{var } Y} (Y - EY) = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\text{var } Y} Y \neq \frac{\text{var } X}{\text{cov}(X, Y)} Y$$

ולכן הטענה אינה נכונה.

פתרון לשאלה 2

הטענה אינה נכונה – נראה דוגמה נגדית לפי ההנחיה:

נבחר $X \sim N(0, 1)$ בת"ס ב- $Y \sim N(0, 1)$ ונגדיר $Z = X + Y$.

מהגדרתנו, X ו- Z גאוסים במשותף ולכן המשערך האופטימלי הוא גם המשערך הליניארי, כלומר

$$E[X | Z] = EX + \frac{\text{cov}(X, Z)}{\text{var } Z} (Z - EZ) = \frac{\text{cov}(X, X + Y)}{\text{var}(X + Y)} Z = \frac{\text{var } X}{\text{var } X + \text{var } Y} Z = \frac{1}{2} Z$$

ומצד שני

$$E[X | Y = y, Z = z] = E[X | Y = y, X + y = z] = E[X | Y, X = z - y] = z - y$$

כלומר

$$E[X | Z] = Z - Y \neq \frac{1}{2} Z = E[X | Z]$$

פתרון לשאלה 3

סעיף א

X_2^{lin} הוא המשערך מהצורה aY שיביא את הביטוי $E[(X - X_2^{lin})^2]$ למינימום.
 (X, Y) וא"ג ולכן המשערך האופטימלי של X בהינתן Y הוא המשערך הלינארי:

$$E[X|Y] = \hat{X}_{opt}^{lin}(Y) = EX + \frac{\text{cov}(X, Y)}{\text{var } Y}(Y - EY) = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\text{var } Y}Y = aY$$

כלומר

$$X_2^{lin} = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\text{var } Y}Y = E[X|Y]$$

סעיף ב

X_4^{lin} הוא המשערך מהצורה aY שיביא את הביטוי $E[(X - X_4^{lin})^4]$ למינימום.
 (X, Y) וא"ג ולכן $Z = X - aY$ הוא מ"א גאוסית עם תוחלת 0 ועבורו מתקיים

$$e_4 = E[Z^4] = 3E[Z^2]^2 = 3E[(X - aY)^2]^2$$

לכן, בכדי להביא את הביטוי $E[(e_4)^4]$ למינימום, עלינו להביא את $E[(X - aY)^2]$ למינימום.

בסעיף א' ראינו כי $X_2^{lin} = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\text{var } Y}Y$ מביא ביטוי זה למינימום ולכן אכן מתקיים

$$e_4 = X_4^{lin} = X_2^{lin} = E[X|Y]$$

סעיף ג

(X, Y) וא"ג ולכן $Z = X - aY$ הוא מ"א גאוסית עם תוחלת 0 ועבורו מתקיים

$$\forall n = 2k + 1: E[Z^n] = E[(X - aY)^n] = 0$$

קריטריון זה לא הגיוני משום שהקריטריון שלנו יתן טעות אפס גם אם השערוך לא מדויק.
 נוכל לבחור קריטריון הגיוני יותר ע"י הפיכת החזקות לזוגיות, כלומר לקיחת

$$e_n^{\min} = E\left[\left((X - aY)^2\right)^n\right] = E[(X - aY)^{2n}] = 0$$

פתרון לשאלה 4

סעיף א

נחשב את $f_{X|Y}(x|y)$:

$$\begin{aligned}
 f_Y(y) &= \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x,y) dx = \int_{-\infty}^{\infty} \left(u(y) [pu(x) + (1-p)u(-x)] + u(-y) [(1-p)u(x) + pu(-x)] \right) dx \\
 &= u(y) \left(p \int_{y-1}^{1-y} u(x) dx + (1-p) \int_{y-1}^{1-y} u(-x) dx \right) + u(-y) \left((1-p) \int_{-y-1}^{y+1} u(x) dx + p \int_{-y-1}^{y+1} u(-x) dx \right) \\
 &= u(y) \left(p \int_0^{1-y} dx + (1-p) \int_{y-1}^0 dx \right) + u(-y) \left((1-p) \int_0^{y+1} dx + p \int_{-y-1}^0 dx \right) \\
 &= u(y) (p(1-y) + (1-p)(1-y)) + u(-y) ((1-p)(y+1) + p(y+1)) \\
 &= u(y)(1-y) + u(-y)(y+1) \\
 &= 1 - |y|, \quad |y| \leq 1
 \end{aligned}$$

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{\int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x,y) dx} = \frac{u(y) [pu(x) + (1-p)u(-x)] + u(-y) [(1-p)u(x) + pu(-x)]}{u(y)(1-y) + u(-y)(y+1)}$$

ולכן

$$\begin{aligned}
 E[X|Y] &= \int_{-\infty}^{\infty} x f_{X|Y}(x|y) dx \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} x \frac{u(y)[pu(x)+(1-p)u(-x)]+u(-y)[(1-p)u(x)+pu(-x)]}{u(y)(1-y)+u(-y)(y+1)} dx \\
 &= \frac{u(y) \left(p \int_{y-1}^{1-y} xu(x) dx + (1-p) \int_{y-1}^{1-y} xu(-x) dx \right) + u(-y) \left((1-p) \int_{-y-1}^{y+1} xu(x) dx + p \int_{-y-1}^{y+1} xu(-x) dx \right)}{u(y)(1-y)+u(-y)(y+1)} \\
 &= \frac{u(y) \left(p \int_0^{1-y} x dx + (1-p) \int_{y-1}^0 x dx \right) + u(-y) \left((1-p) \int_0^{y+1} x dx + p \int_{-y-1}^0 x dx \right)}{u(y)(1-y)+u(-y)(y+1)} \\
 &= \frac{u(y) \left(p \frac{(1-y)^2}{2} - (1-p) \frac{(y-1)^2}{2} \right) + u(-y) \left((1-p) \frac{(y+1)^2}{2} - p \frac{(-y-1)^2}{2} \right)}{u(y)(1-y)+u(-y)(y+1)} \\
 &= \frac{\frac{1}{2} u(y)(2p-1)(1-y)^2 + u(-y)(y+1)^2(1-2p)}{u(y)(1-y)+u(-y)(y+1)} \\
 &= \frac{\frac{1}{2} (2p-1) \left((1-y)^2 u(y) - (y+1)^2 u(-y) \right)}{u(y)(1-y)+u(-y)(y+1)} \\
 &= \frac{\frac{1}{2} (2p-1) \left(((1-y)u(y))^2 - ((y+1)u(-y))^2 \right)}{u(y)(1-y)+u(-y)(y+1)} \\
 &= \frac{\frac{1}{2} (2p-1) \left((1-y)u(y) - (y+1)u(-y) \right) \left((1-y)u(y) + (y+1)u(-y) \right)}{u(y)(1-y)+u(-y)(y+1)} \\
 &= \frac{1}{2} (2p-1) \left((1-y)u(y) - (1+y)u(-y) \right) = \frac{1}{2} (2p-1)(1-|y|)
 \end{aligned}$$

שגיאת השערוך היא כמובן :

$$\begin{aligned}
 \varepsilon &= X - \hat{X}_{opt} = X - E[X|Y] = X - \frac{1}{2} (2p-1) \left((1-Y)u(Y) - (Y+1)u(-Y) \right) \\
 &= X - \frac{1}{2} (2p-1) (1-|Y|) \text{sign}(Y)
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
f_X(x) &= \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x,y) dy = \int_{-\infty}^{\infty} (u(y)[pu(x) + (1-p)u(-x)] + u(-y)[(1-p)u(x) + pu(-x)]) dy \\
&= (pu(x) + (1-p)u(-x)) \int_0^{\infty} dy + ((1-p)u(x) + pu(-x)) \int_{-\infty}^0 dy \\
&= (pu(x) + (1-p)u(-x)) \begin{cases} \int_0^{1-x} dy, & x > 0 \\ \int_{1+x}^0 dy, & x < 0 \end{cases} + ((1-p)u(x) + pu(-x)) \begin{cases} \int_0^{x-1} dy, & x > 0 \\ \int_{-x-1}^0 dy, & x < 0 \end{cases} \\
&= (p(1-x)u(x) + (1-p)(1+x)u(-x)) + ((1-p)(1-x)u(x) + p(x+1)u(-x)) \\
&= u(x)[p(1-x) + (1-p)(1-x)] + u(-x)[(1-p)(1+x) + p(1+x)] \\
&= u(x)[p - px + 1 - x - p + px] + u(-x)[1 + x - p - px + px + p] \\
&= u(x)[1-x] + u(-x)[1+x] \\
&= 1 - |x|, \quad \forall |x| \leq 1
\end{aligned}$$

נשתמש בנוסחה

$$\hat{X}_{opt}^{lin}(Y) = EX + \frac{\text{cov}(X,Y)}{\text{var} Y} (Y - EY)$$

קצת חישובים:

$$EX = EY = 0$$

$$\begin{aligned} \text{cov}(X, Y) &= EXY - EXEY = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xyf_{X,Y}(x, y) dx dy - 0 \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xy(u(y)[pu(x) + (1-p)u(-x)] + u(-y)[(1-p)u(x) + pu(-x)]) dx dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} pu(x)xyu(y) dx dy + \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (1-p)u(-x)xyu(y) dx dy \\ &\quad + \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xyu(-y)(1-p)u(x) dx dy + \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xyu(-y)pu(-x) dx dy \\ &= \int_{x=0}^1 \int_{y=0}^{1-x} pxy dx dy + \int_{x=-1}^0 \int_{y=0}^{x+1} (1-p)xy dx dy + \int_{x=0}^1 \int_{y=x-1}^0 xy(1-p) dx dy + \int_{x=-1}^0 \int_{y=-x-1}^0 xyp dx dy \\ &= p \int_{x=0}^1 x \frac{(1-x)^2}{2} dx + (1-p) \int_{x=-1}^0 x \frac{(x+1)^2}{2} dx + (1-p) \int_{x=0}^1 x \frac{-(x-1)^2}{2} dx + p \int_{x=-1}^0 x \frac{-(-x-1)^2}{2} dx \\ &= \frac{1}{2} \left(p \int_{x=0}^1 x(1-2x+x^2) dx + (1-p) \int_{x=-1}^0 x(x^2+2x+1) dx \right. \\ &\quad \left. + (1-p) \int_{x=0}^1 x(2x-x^2-1) dx + p \int_{x=-1}^0 x(-x^2-2x-1) dx \right) \\ &= \frac{1}{2} \left(p \int_{x=0}^1 (x-2x^2+x^3) dx + (1-p) \int_{x=-1}^0 (x^3+2x^2+x) dx \right. \\ &\quad \left. + (1-p) \int_{x=0}^1 (2x^2-x^3-x) dx + p \int_{x=-1}^0 (-x^3-2x^2-x) dx \right) \\ &= \frac{1}{2} \left(p \left[\frac{x^2}{2} - \frac{2}{3}x^3 + \frac{1}{4}x^4 \right]_0^1 + (1-p) \left[\frac{1}{4}x^4 + \frac{2}{3}x^3 + \frac{x^2}{2} \right]_{-1}^0 \right. \\ &\quad \left. + (1-p) \left[\frac{2}{3}x^3 - \frac{1}{4}x^4 - \frac{x^2}{2} \right]_0^1 + p \left[-\frac{1}{4}x^4 - \frac{2}{3}x^3 - \frac{x^2}{2} \right]_{-1}^0 \right) \\ &= \frac{1}{2} \left(p \left(\frac{1}{2} - \frac{2}{3} + \frac{1}{4} \right) + (1-p) \left(-\frac{1}{4} + \frac{2}{3} - \frac{1}{2} \right) + (1-p) \left(\frac{2}{3} - \frac{1}{4} - \frac{1}{2} \right) + p \left(\frac{1}{4} - \frac{2}{3} + \frac{1}{2} \right) \right) \\ &= \frac{1}{2} \left(p \left(1 + \frac{1}{2} - \frac{4}{3} \right) + (1-p) \left(\frac{4}{3} - \frac{1}{2} - 1 \right) \right) = \frac{1}{2} \left(\frac{1}{6}p - \frac{1}{6}(1-p) \right) = \frac{2p-1}{12} \end{aligned}$$

וגם

$$\begin{aligned} \text{var } Y &= EY^2 - (EY)^2 = EY^2 = \int_{-1}^1 y^2(1-|y|) dy \\ &= 2 \int_0^1 y^2(1-y) dy = 2 \left[\frac{1}{3}y^3 - \frac{1}{4}y^4 \right]_0^1 = 2 \left(\frac{1}{3} - \frac{1}{4} \right) = \frac{1}{6} \end{aligned}$$

ואז נקבל

$$\hat{X}_{opt}^{lin}(Y) = EX + \frac{\text{cov}(X, Y)}{\text{var } Y} (Y - EY) = \frac{2p-1}{2} Y$$

ושגיאת השערוך הליניארי

$$\varepsilon = X - \frac{2p-1}{2} Y$$

סעיף ג

לא ברור לנו איך לצייר את השגיאה, מכיוון שהיא פונקציה של X, Y בדיוק כמו שהיא פונקציה של p (אולי רציתם שנצייר את תוחלת ריבוע השגיאה?). בנוסף שגיאת השערוך הליניארית תהיה גדולה ביותר כאשר יוגרל $X = Y = 1$ ו $p = 0$, ואז $\varepsilon = 1.5$.

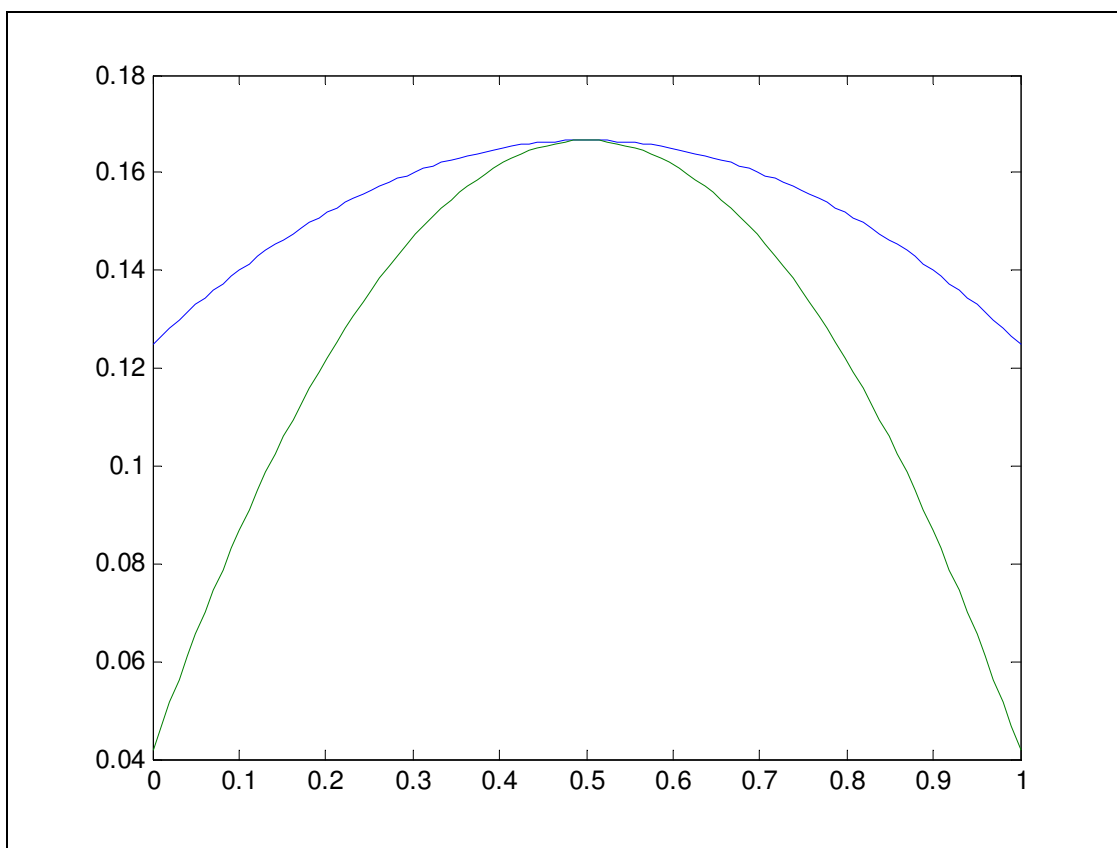
אם המשורר התכוון שנשרטט את תוחלת ריבוע השגיאה, אזי בעזרנו בחישובים קודמים, נמשיך:

- עבור השערוך האופטימלי מקבלים (גרף ירוק):

$$E\left[\left(X - \hat{X}_{opt}(Y)\right)^2\right] = E\left[X^2\right] - E\left[\left(\hat{X}_{opt}(Y)\right)^2\right] = \frac{1}{6} - \frac{1}{2}\left(p - \frac{1}{2}\right)^2$$

- עבור השערוך הליניארי האופטימלי מקבלים (גרף כחול):

$$\begin{aligned} E\left[\left(X - \hat{X}_{opt}^{lin}\right)^2\right] &= E\left[\left(X - \left(p - \frac{1}{2}\right)Y\right)^2\right] = E\left[X^2\right] - \left(p - \frac{1}{2}\right)^2 E\left[Y^2\right] = \text{var } X - \left(p - \frac{1}{2}\right)^2 \text{var } Y \\ &= \frac{1}{6} - \frac{1}{6}\left(p - \frac{1}{2}\right)^2 \end{aligned}$$



כמוכן שעבור $p = \frac{1}{2}$, תוחלת השגיאה הריבועית מקסימלית וערכה $\frac{1}{6}$, ובמצב זה מקבלים כי

$$\hat{X}_{opt} = \hat{X}_{opt}^{lin} = 0$$

וגם $\text{cov}(X, Y) = 0$ כלומר X, Y חסרי קורלציה, אך הם אינם בת"ס כי התמך של $f_{X,Y}(x, y)$ אינו מלבני.

$$Z \sim \text{Pois}(\lambda) \Rightarrow P_Z\{Z=k\} = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$$

$$\begin{aligned} E[Z|W] &= \sum_{k=0}^{\infty} zP\{Z=k|W=w\} = P\{Z=1|W=w\} + \sum_{k=2}^{\infty} zP\{Z=k|W=w\} \\ &= \begin{cases} 0 + wP\{Z=w|W=w\}, & w > 1 \\ P\{W=1|Z=1\} \frac{P\{Z=1\}}{P\{W=1\}}, & w = 1 \end{cases} \\ &= \begin{cases} w, & w > 1 \\ 1 \cdot \frac{\lambda e^{-\lambda}}{e^{-\lambda} + \lambda e^{-\lambda}}, & w = 1 \end{cases} = \begin{cases} w, & w > 1 \\ \frac{\lambda}{1+\lambda}, & w = 1 \end{cases} \end{aligned}$$

תוחלת ריבוע שגיאת השערוך :

$$\begin{aligned} E[\varepsilon^2] &= E\left[(Z - E[Z|W])^2\right] = \sum \left(kP\left\{(Z - \hat{Z})^2 = k\right\} \right) \\ &= 0 \cdot P\left\{(Z - \hat{Z})^2 = 0\right\} + \left(\frac{1}{1+\lambda}\right)^2 P\left\{(Z - \hat{Z})^2 = \frac{1}{1+\lambda}\right\} + \left(\frac{\lambda}{1+\lambda}\right)^2 P\left\{(Z - \hat{Z})^2 = \frac{\lambda}{1+\lambda}\right\} \\ &= 0 + \left(\frac{1}{1+\lambda}\right)^2 P\{Z=1\} + \left(\frac{\lambda}{1+\lambda}\right)^2 P\{Z=0\} \\ &= \frac{(\lambda^2 + \lambda)e^{-\lambda}}{(1+\lambda)^2} = \frac{\lambda e^{-\lambda}}{1+\lambda} \end{aligned}$$

פתרון לשאלה 6

סעיף א

$$\begin{aligned}\hat{X}(z) &= E[X|Z] = E[X|X+A=z] = E[X|X+a=z]P(A=a) + E[X|X-a=z]P(A=-a) \\ &= \frac{1}{2}E[X|X=z-a] + \frac{1}{2}E[X|X=z+a] = \frac{1}{2}(z-a) + \frac{1}{2}(z+a) = z\end{aligned}$$

סעיף ב

מכיוון ש (X, Y) וא"ג, המשערך האופטימלי של Y באמצעות X הוא המשערך הליניארי:

$$\hat{Y}_1(x) = E[Y|X=x] = EY + \frac{\text{cov}(X, Y)}{\text{var } X}(x - EX) = \frac{EXY - EXEY}{EX^2 - (EX)^2}x = \frac{\rho\sigma^2}{\sigma^2}x = \rho x$$

סעיף ג

$$\begin{aligned}\hat{Y}_2(z) &= E[Y|Z] = E[Y|X+A=z] = E[Y|X+a=z]P(A=a) + E[Y|X-a=z]P(A=-a) \\ &= \frac{1}{2}E[Y|X=z-a] + \frac{1}{2}E[Y|X=z+a] = \frac{1}{2}\hat{Y}_1(X=z-a) + \frac{1}{2}\hat{Y}_1(X=z+a) \\ &= \frac{1}{2}\rho(z-a) + \frac{1}{2}\rho(z+a) = \rho z\end{aligned}$$

סעיף ד

הטענה לא נכונה. נבחר מ"א Z כלשהו ו Y המקיים $Y = Z^2$ ו $X \equiv 0$. ואז:

$$\hat{Y}_1(Z) = E[Y|Z] = E[Z^2|Z] = Z^2$$

$$\hat{X}(Z) = E[X|Z] = 0$$

$$\hat{Y}_2(X) = E[Y|X] = E[Y] = E[Z^2]$$

וכמובן ש

$$\hat{Y}_1(\hat{X}(Z)) = 0 \neq E[Z^2] = \hat{Y}_2(X)$$

$$\begin{aligned}
 F_X(x) &= P\{X \leq x\} = \sum_{v=0}^{\infty} P\{X \leq x | V = v\} P\{V = v\} \\
 &= \sum_{v=0}^{\infty} F_{X|V}(x|v) e^{-\lambda} \frac{\lambda^v}{v!} = \sum_{v=0}^{\infty} (1 - e^{-(v+1)x}) e^{-\lambda} \frac{\lambda^v}{v!} = e^{-\lambda} \sum_{v=0}^{\infty} \left(\frac{\lambda^v}{v!} - e^{-(v+1)x} \frac{\lambda^v}{v!} \right) \\
 &= e^{-\lambda} \left(\sum_{v=0}^{\infty} \frac{\lambda^v}{v!} - \sum_{v=0}^{\infty} (e^{-x})^{(v+1)} \frac{\lambda^v}{v!} \right) = e^{-\lambda} \left(e^\lambda - e^{-x} \sum_{v=0}^{\infty} (e^{-x})^v \frac{\lambda^v}{v!} \right) \\
 &= e^{-\lambda} \left(e^\lambda - e^{-x} \sum_{v=0}^{\infty} \frac{(\lambda e^{-x})^v}{v!} \right) = e^{-\lambda} (e^\lambda - e^{-x} e^{\lambda e^{-x}}) = 1 - e^{-\lambda - x + \lambda e^{-x}}
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 E[V|X] &= \sum_{v=0}^{\infty} v P(V = v | X = x) = \sum_{v=0}^{\infty} v f_{X|V}(x|v) \frac{P(V = v)}{f_X(x)} = \frac{1}{f_X(x)} \sum_{v=0}^{\infty} v(v+1) e^{-(v+1)x} e^{-\lambda} \frac{\lambda^v}{v!} \\
 &= \frac{e^{-\lambda}}{(1 + \lambda e^{-x}) e^{-\lambda - x + \lambda e^{-x}}} \left(\sum_{v=0}^{\infty} v(v+1) (e^{-x})^{(v+1)} \frac{\lambda^v}{v!} \right) = \\
 &= \frac{e^{-\lambda} e^{-x}}{(1 + \lambda e^{-x}) e^{-\lambda - x + \lambda e^{-x}}} \left(\sum_{v=0}^{\infty} v(v+1) \frac{(\lambda e^{-x})^v}{v!} \right) = \\
 &= \boxed{z = \lambda e^{-x}} = \frac{e^{-\lambda} e^{-x} z}{(1+z) e^{-\lambda - x + z}} \left(\sum_{v=0}^{\infty} v(v+1) \frac{z^{v-1}}{v!} \right) = \frac{z}{(1+z) e^z} \sum_{v=0}^{\infty} \left(\frac{z^{v+1}}{v!} \right)' \\
 &= \frac{z}{(1+z) e^z} \left(z \sum_{v=0}^{\infty} \frac{z^v}{v!} \right)' = \frac{z}{(1+z) e^z} (ze^z)' \\
 &= \frac{z}{(1+z) e^z} (e^z + ze^z)' = \frac{z}{(1+z) e^z} (e^z + e^z + ze^z) = \frac{ze^z(2+z)}{(1+z)e^z} = \frac{2+z}{1+z} z \\
 &= \boxed{z = \lambda e^{-x}} = \frac{2 + \lambda e^{-x}}{1 + \lambda e^{-x}} \lambda e^{-x}
 \end{aligned}$$

עבור $k \leq \ell$

$$\begin{aligned}
 E[Z_\ell | Z_k] &= E \left[\sum_{i=1}^{\ell} V_i \mid \sum_{i=1}^k V_i \right] = E \left[\sum_{i=1}^k V_i + \sum_{i=k+1}^{\ell} V_i \mid \sum_{i=1}^k V_i \right] = E \left[\sum_{i=1}^k V_i \mid \sum_{i=1}^k V_i \right] + E \left[\sum_{i=k+1}^{\ell} V_i \mid \sum_{i=1}^k V_i \right] \\
 &= \sum_{i=1}^k V_i + E \left[\sum_{i=k+1}^{\ell} V_i \right] = Z_k + \sum_{i=k+1}^{\ell} E[V_i] = Z_k + (\ell - k) \lambda
 \end{aligned}$$

עבור $k > \ell$

$$\begin{aligned}
 E[Z_\ell | Z_k = t] &= E \left[\sum_{i=1}^{\ell} V_i \mid \sum_{i=1}^k V_i = t \right] = \sum_{i=1}^{\ell} \left(E \left[V_i \mid \sum_{i=1}^k V_i = t \right] \right) \\
 &= \sum_{i=1}^{\ell} \left(\frac{t}{k} \right) = \frac{\ell}{k} t = \frac{\ell}{k} Z_k
 \end{aligned}$$

קיבלנו כי המשעריך האופטימלי הינו ליניארי, ולכן הוא גם המשעריך הליניארי האופטימלי.

גליון 4

פתרון לשאלה 1

סעיף א

$$EX_n = E[A \cos \omega_0 n + B \sin \omega_0 n] = E[A] \cos \omega_0 n + E[B] \sin \omega_0 n = 0$$

$$\begin{aligned} R_X(n_1, n_2) &= E[X_{n_1} X_{n_2}] = E[(A \cos \omega_0 n_1 + B \sin \omega_0 n_1)(A \cos \omega_0 n_2 + B \sin \omega_0 n_2)] \\ &= E[A^2 \cos \omega_0 n_2 \cos \omega_0 n_1 + AB \cos \omega_0 n_1 \cos \omega_0 n_2 + BA \sin \omega_0 n_1 \cos \omega_0 n_2 + B^2 \sin \omega_0 n_2 \sin \omega_0 n_1] \\ &= E[A^2] \cos \omega_0 n_2 \cos \omega_0 n_1 + E[B^2] \sin \omega_0 n_2 \sin \omega_0 n_1 \\ &= \sigma^2 (\cos \omega_0 n_2 \cos \omega_0 n_1 + \sin \omega_0 n_2 \sin \omega_0 n_1) = \sigma^2 \cos(\omega_0 (n_2 - n_1)) \\ &= \sigma^2 \cos(\omega_0 |n_2 - n_1|) \\ \Rightarrow R_X(\tau) &= \sigma^2 \cos(\omega_0 |\tau|) \end{aligned}$$

סעיף ב

אם $k \in \mathbb{N}$, אזי $\omega_0 = 2\pi k$

$$E\left[\frac{1}{2N+1} \sum_{n=-N}^N A\right]^2 = \left(\frac{2N}{2N+1}\right)^2 E[A^2] = \left(\frac{2N}{2N+1}\right)^2 \sigma^2 \xrightarrow{N \rightarrow \infty} \sigma^2$$

ולכן התהליך אינו ארגודי בממוצע ריבועי במומנט הראשון. אבל לכל ω_0 אחר:

$$\begin{aligned} E[\hat{\mu}_N - \mu]^2 &= E\left[\frac{1}{2N+1} \sum_{n=-N}^N X_n - 0\right]^2 = \frac{1}{(2N+1)^2} E\left[\sum_{n=-N}^N X_n\right]^2 = \frac{1}{(2N+1)^2} E\left[\sum_{n=-N}^N A \cos(\omega_0 n) + B \sin(\omega_0 n)\right]^2 \\ &= \frac{1}{(2N+1)^2} E\left[A \sum_{n=-N}^N \cos(\omega_0 n) + B \sum_{n=-N}^N \sin(\omega_0 n)\right]^2 \\ &= \frac{1}{(2N+1)^2} E\left[A \sum_{n=-N}^N \operatorname{Re}\{e^{j\omega_0 n}\} + B \sum_{n=-N}^N \operatorname{Im}\{e^{j\omega_0 n}\}\right]^2 \\ &= \frac{1}{(2N+1)^2} E\left[A \operatorname{Re}\left\{\sum_{n=-N}^N e^{j\omega_0 n}\right\} + B \operatorname{Im}\left\{\sum_{n=-N}^N e^{j\omega_0 n}\right\}\right]^2 \\ &= \frac{1}{(2N+1)^2} E\left[A \operatorname{Re}\left\{e^{-j\omega_0 N} \frac{e^{j\omega_0 2N} - 1}{e^{j\omega_0} - 1}\right\} + B \operatorname{Im}\left\{e^{-j\omega_0 N} \frac{e^{j\omega_0 2N} - 1}{e^{j\omega_0} - 1}\right\}\right]^2 \\ &= \frac{1}{(2N+1)^2} \left(E[A^2] \operatorname{Re}^2\left\{\frac{e^{j\omega_0 N} - e^{-j\omega_0 N}}{e^{j\omega_0} - 1}\right\} + E[B^2] \operatorname{Im}^2\left\{\frac{e^{j\omega_0 N} - e^{-j\omega_0 N}}{e^{j\omega_0} - 1}\right\}\right) \\ &= \frac{\sigma^2}{(2N+1)^2} \left(\operatorname{Re}^2\left\{\frac{e^{j\omega_0 N} - e^{-j\omega_0 N}}{e^{j\omega_0} - 1}\right\} + \operatorname{Im}^2\left\{\frac{e^{j\omega_0 N} - e^{-j\omega_0 N}}{e^{j\omega_0} - 1}\right\}\right) \\ &= \frac{\sigma^2}{(2N+1)^2} \left|\frac{e^{j\omega_0 N} - e^{-j\omega_0 N}}{e^{j\omega_0} - 1}\right|^2 = \frac{\sigma^2}{(2N+1)^2} \left|e^{-j\omega_0 N} \frac{e^{j\omega_0 2N} - 1}{e^{j\omega_0} - 1}\right|^2 = \frac{\sigma^2}{(2N+1)^2} \left|\frac{e^{j\omega_0 2N} - 1}{e^{j\omega_0} - 1}\right|^2 \\ &= \frac{\sigma^2}{(2N+1)^2} \frac{|e^{j\omega_0 2N} - 1|^2}{|e^{j\omega_0} - 1|^2} = \frac{\sigma^2}{(2N+1)^2} \frac{(\cos 2N\omega_0 - 1)^2 + \sin^2 2N\omega_0}{(\cos \omega_0 - 1)^2 + \sin^2 \omega_0} \\ &= \frac{\sigma^2}{(2N+1)^2} \frac{2 - 2\cos 2N\omega_0}{2 - 2\cos \omega_0} = \frac{\sigma^2}{(2N+1)^2} \frac{1 - \cos 2N\omega_0}{1 - \cos \omega_0} \xrightarrow{N \rightarrow \infty} 0 \end{aligned}$$

התהליך כן ארגודי בממוצע ריבועי במומנט הראשון.

פתרון לשאלה 2

נראה כי X_n סמ"ר. ע"פ משפט, ת"א גאוסי שהוא סמ"ר, הוא סטציונרי. כעת

$$EX_n = \mu$$

$$R_X(n, m) = EX_n X_m - EX_n EX_m + EX_n EX_m = \text{cov}(n, m) + \mu^2 = \tilde{g}(|n - m|)$$

ולכן מש"ל.

פתרון לשאלה 3

סעיף א

עבור מטריצה סטוכסטית A , כלומר כזו המקיימת:

$$(1 \quad \dots \quad 1)A^n = (1 \quad \dots \quad 1), \quad A^n \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

מתקיים:

$$(1 \quad \dots \quad 1)A^n = (1 \quad \dots \quad 1)AA^{n-1} = (1 \quad \dots \quad 1)A^{n-1} = (1 \quad \dots \quad 1)A^{n-2} = \dots = (1 \quad \dots \quad 1)$$

$$A^n \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = A^{n-1}A \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = A^{n-1} \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = A^{n-2}A \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = A^{n-2} \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = \dots = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

סעיף ב

ניקח מטריצה P סטוכסטית. מסעיף קודם, גם P^n סטוכסטית, ולכן אם נתחיל מפילוג אחיד:

$$v_0 = \left(\frac{1}{n} \quad \dots \quad \frac{1}{n}\right) = \frac{1}{n}(1 \quad \dots \quad 1)$$

נקבל כי

$$v_n = v_0 P^n = \frac{1}{n}(1 \quad \dots \quad 1)P^n = \frac{1}{n}(1 \quad \dots \quad 1) = v_0$$

ולכן פילוג זה סטציונרי.

סעיף ג

ראשית, מטריצת מעברים של שרשרת מרקוב הומוגנית היא סטוכסטית (אך לא בהכרח סטוכסטית כפולה).

אם מטריצת המעברים P הינה סימטרית אזי $P^T = P$, ואז

$$P \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \Rightarrow \left[P \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \right]^T = \left[\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \right]^T$$

$$\left(P \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \right)^T = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}^T P^T = (1 \quad 1 \quad \dots \quad 1)P = (1 \quad 1 \quad \dots \quad 1)$$

ולכן P סטוכסטית כפולה, ולכן לפי סעיף קודם, מש"ל.

סעיף ד

נכתוב באופן כללי:

$$(\pi_1, \pi_2, \dots, \pi_n)P = v_n = (v_1, v_2, \dots, v_n)$$

ואז, מכיוון שמטריצת המעבר של תהליך מקרובי היא סטוכסטית:

$$v_i = \sum_{j=1}^n \pi_j p_{ji} = \sum_{j=1}^n \pi_i p_{ij} = \pi_i \sum_{j=1}^n p_{ij} = \pi_i$$

ולכן נוכל לכתוב כי

$$\pi P^n = \pi P P^{n-1} = \pi P^{n-1} = \dots = \pi$$

$$v_n = \pi$$

פתרון לשאלה 4

סעיף א

ראשית נכתוב:

$$\begin{aligned}
 Y_k &= \alpha Y_{k-1} + n_k = \alpha(\alpha Y_{k-2} + n_{k-1}) + n_k = \alpha(\alpha(\alpha Y_{k-3} + n_{k-2}) + n_{k-1}) + n_k = \dots \\
 &= \alpha^k Y_0 + \sum_{i=1}^{k-1} \alpha^{k-i} n_i
 \end{aligned}$$

ולכן, מכיוון ש Y_0 בת"ס ב n_i ומכיוון ש n_i סדרה בת"ס עם תוחלת 0:

$$\begin{aligned}
 R_Y(k, k+\tau) &= E[Y_k Y_{k+\tau}] = E\left[\left(\alpha^k Y_0 + \sum_{i=1}^{k-1} \alpha^{k-i} n_i\right)\left(\alpha^{k+\tau} Y_0 + \sum_{i=1}^{k+\tau-1} \alpha^{k+\tau-i} n_i\right)\right] \\
 &= E\left[\alpha^{k+k+\tau} Y_0^2 + \alpha^k Y_0 \sum_{i=1}^{k+\tau-1} \alpha^{k+\tau-i} n_i + \alpha^{k+\tau} Y_0 \sum_{i=1}^{k-1} \alpha^{k-i} n_i + \sum_{i=1}^{k-1} \alpha^{k-i} n_i \sum_{i=1}^{k+\tau-1} \alpha^{k+\tau-i} n_i\right] = \\
 &= \alpha^{2k+\tau} \sigma_0^2 + E\left[\sum_{i=1}^{k-1} \alpha^{k-i} n_i \sum_{i=1}^{k+\tau-1} \alpha^{k+\tau-i} n_i\right] \\
 &= \alpha^{2k+\tau} \sigma_0^2 + \begin{cases} E\left[\sum_{i=1}^{k-1} \alpha^{k-i} \alpha^{k+\tau-i} n_i^2\right], & \tau \geq 0 \\ E\left[\sum_{i=1}^{k+\tau-1} \alpha^{k-i} \alpha^{k+\tau-i} n_i^2\right], & \tau < 0 \end{cases} = \alpha^{2k+\tau} \sigma_0^2 + \alpha^{\tau-2i} \begin{cases} E\left[\sum_{i=1}^{k-1} \alpha^{2k} n_i^2\right], & \tau \geq 0 \\ E\left[\sum_{i=1}^{k+\tau-1} \alpha^{2k} n_i^2\right], & \tau < 0 \end{cases} \\
 &= \alpha^{2k+\tau} \sigma_0^2 + \alpha^{\tau-2i} \begin{cases} \sigma^2 \sum_{i=1}^{k-1} \alpha^{2k}, & \tau \geq 0 \\ \sigma^2 \sum_{i=1}^{k+\tau-1} \alpha^{2k}, & \tau < 0 \end{cases} = \alpha^{2k+\tau} \sigma_0^2 + \alpha^{\tau-2i} \begin{cases} \sigma^2 \alpha^2 \frac{\alpha^{2(k-1)} - 1}{\alpha^2 - 1}, & \tau \geq 0 \\ \sigma^2 \alpha^2 \frac{\alpha^{2(k+\tau-1)} - 1}{\alpha^2 - 1}, & \tau < 0 \end{cases} \\
 &= \alpha^{2k+\tau} \sigma_0^2 + \frac{\sigma^2 \alpha^{\tau-2i+2}}{\alpha^2 - 1} \begin{cases} \alpha^{2(k-1)} - 1, & \tau \geq 0 \\ \alpha^{2(k-1)+2\tau} - 1, & \tau < 0 \end{cases}
 \end{aligned}$$

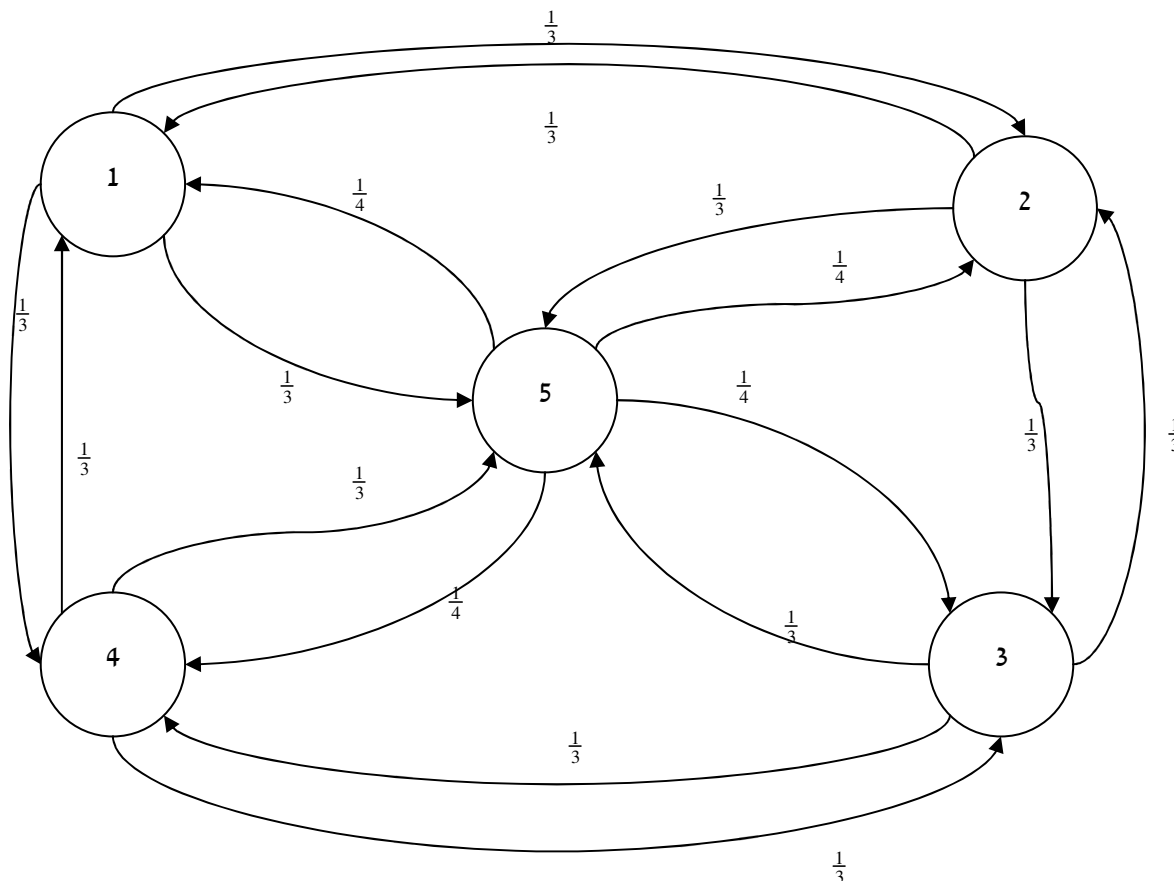
עבור $\tau > 0$ קיבלנו

$$R_Y(k, k+\tau) = \alpha^{2k+\tau} \sigma_0^2 + \frac{\sigma^2 \alpha^{\tau-2i+2}}{\alpha^2 - 1} (\alpha^{2(k-1)} - 1)$$

סעיף ב

עבור $\alpha = 0$, התהליך Y_k הוא תהליך iid ולכן סטציונרי, לכל σ, σ_0 .

פתרון לשאלה 5
 סעיף א



סעיף ב

בשרשרת שלהלן כל המצבים נשנים, ולכן השרשרת אינה חולפת.

סעיף ג

נכתוב את מטריצת המעבר:

$$P = \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{\alpha_1} & 0 & \frac{1}{\alpha_1} & \frac{1}{\alpha_1} \\ \frac{1}{\alpha_2} & 0 & \frac{1}{\alpha_2} & 0 & \frac{1}{\alpha_2} \\ 0 & \frac{1}{\alpha_3} & 0 & \frac{1}{\alpha_3} & \frac{1}{\alpha_3} \\ \frac{1}{\alpha_4} & 0 & \frac{1}{\alpha_4} & 0 & \frac{1}{\alpha_4} \\ \frac{1}{\alpha_5} & \frac{1}{\alpha_5} & \frac{1}{\alpha_5} & \frac{1}{\alpha_5} & 0 \end{pmatrix}$$

מכיוון שקיים פילוג סטציונרי ומכיוון שהתהליך ההומוגני אינו פריק, הפילוג הסטציונרי הוא יחיד. יש להראות כי הפילוג הנתון הינו הפילוג הסטציונרי. ואכן:

$$v_n = v_0 P = \frac{1}{2\beta} (\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \alpha_3 \quad \alpha_4 \quad \alpha_5) \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{\alpha_1} & 0 & \frac{1}{\alpha_1} & \frac{1}{\alpha_1} \\ \frac{1}{\alpha_2} & 0 & \frac{1}{\alpha_2} & 0 & \frac{1}{\alpha_2} \\ 0 & \frac{1}{\alpha_3} & 0 & \frac{1}{\alpha_3} & \frac{1}{\alpha_3} \\ \frac{1}{\alpha_4} & 0 & \frac{1}{\alpha_4} & 0 & \frac{1}{\alpha_4} \\ \frac{1}{\alpha_5} & \frac{1}{\alpha_5} & \frac{1}{\alpha_5} & \frac{1}{\alpha_5} & 0 \end{pmatrix}$$

$$= \frac{1}{16} (3 \quad 3 \quad 3 \quad 3 \quad 4) \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} \\ 0 & \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} & 0 \end{pmatrix} = \frac{1}{16} (3 \quad 3 \quad 3 \quad 3 \quad 4)$$

סעיף ד

נסמן ב u_i את ההסברות שהתחלנו ממצב i והגענו למצב 3, מבלי לעבור במצב 5. ולכן מתקיים

$$\begin{cases} u_1 = \frac{1}{3}u_2 + \frac{1}{3}u_4 \\ u_2 = \frac{1}{3}u_1 + \frac{1}{3} \\ u_4 = \frac{1}{3}u_1 + \frac{1}{3} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} 3u_1 = 2u_2 \\ 3u_2 = u_1 + 1 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} 3(3u_2 - 1) = 2u_2 \\ 3u_2 - 1 = u_1 \end{cases} \Rightarrow 9u_2 - 3 = 2u_2 \Rightarrow u_2 = \frac{3}{7} \Rightarrow u_1 = \frac{2}{7}$$

סעיף ה

נגדיר u_i תוחלת מספר הביקורים במצב 5 לפני הגעה למצב 3, כאשר מתחילים ממצב i . ולכן מתקיים

$$\begin{cases} u_1 = \frac{1}{3}u_2 + \frac{1}{3}(u_5 + 1) + \frac{1}{3}u_4 \\ u_2 = \frac{1}{3}u_1 + \frac{1}{3}(u_5 + 1) \\ u_4 = \frac{1}{3}u_1 + \frac{1}{3}(u_5 + 1) \\ u_5 = \frac{1}{4}u_2 + \frac{1}{4}u_4 + \frac{1}{4}u_1 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} 3u_1 = u_2 + u_5 + 1 + u_4 \\ 3u_2 = u_1 + u_5 + 1 \\ 3u_4 = u_1 + u_5 + 1 \\ 5u_5 = u_1 + u_2 + u_4 \end{cases}$$

מפתרון המשוואות נקבל

$$u_1 = \frac{4}{3}$$

פתרון לשאלה 6

סעיף א

סיווג	מצב
נשנה	1
חולף	2
נשנה	3
חולף	4
נשנה	5
נשנה	6
חולף	7

מחלקות שקילות:

$$\{1, 3, 5\}, \{7\}, \{2, 4\}, \{6\}$$

קבוצות סגורות:

$$\{1, 3, 5\}, \{6\}$$

השרשרת פריקה מכיוון שיש יותר מקבוצה סגורה אחת.

סעיף ב

ע"פ משפט, מכיוון שזוהי שרשרת הומוגנית סופית, אזי קיים עבורה פילוג סטציונרי. בנוסף, מכיוון ששרשרת זו היא אי פריקה, אזי פילוג זה אינו יחיד. פילוג סטציונרי:

$$v_0 = (0, 0, 0, 0, 0, 1, 0)$$

גליון 5

פתרון לשאלה 1

סעיף א

מהצגת הבעיה, אנו למדים כי מספר המכוניות בבוקר תלוי רק במספר המכוניות שלפני ומשני משתנים אקראיים:

1. A : החניון אותו בוחר ביל גייטס בבוקר.

2. B : החניון בו בוחר ביל גייטס בערב אליו יחזיר את מכוניתו.

כלומר,

$$X_{n+1} = f(X_n, A, B)$$

כאשר A, B בת"ס ובת"ס ב X_n .

ולכן

$$\begin{aligned} & P\{X_{n+1} = j \mid X_n = i_n, X_{n-1} = i_{n-1}, \dots, X_0 = i_0\} \\ &= P\{f(X_n, A, B) = j \mid X_n = i_n, X_{n-1} = i_{n-1}, \dots, X_0 = i_0\} \\ &= P\{f(i_n, A, B) = j \mid X_n = i_n, X_{n-1} = i_{n-1}, \dots, X_0 = i_0\} \\ &= P\{f(i_n, A, B) = j \mid X_n = i_n\} \\ &= P\{X_{n+1} = j \mid X_n = i_n\} \end{aligned}$$

ולכן התהליך מרקובי.

סעיף ב

ראשית, מקרה הקצה:

$$P\{X_n = j \mid X_{n-1} = 0\} = \begin{cases} \frac{1}{2}, & j = K \\ \frac{1}{2}, & j = 0 \end{cases}$$

ואז

$$P\{X_n = j \mid X_{n-1} = i\} = \begin{cases} \frac{1}{2}p, & j = i \\ \frac{1}{2}p, & j = K - i \\ \frac{1}{2}(1-p), & j = i - 1 \\ \frac{1}{2}(1-p), & j = K - (i - 1) \end{cases} = \frac{1}{2} \begin{cases} p, & j = i, K - i \\ (1-p), & j = i - 1, K - (i - 1) \end{cases}$$

הסתברויות אלו לא תלויות בזמן ולכן התהליך המרקובי הומוגני.

מטריצת המעברים, ממימד $(k+1) \times (k+1)$:

$$P = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1 \\ 1-p & p & 0 & 0 & \dots & 0 & p & 1-p \\ 0 & 1-p & p & 0 & 0 & p & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & 1-p & p & p & 1-p & 0 & 0 \\ \vdots & 0 & 0 & \ddots & \ddots & 0 & 0 & \vdots \\ 0 & 0 & p & 1-p & 1-p & p & 0 & 0 \\ 0 & \ddots & 1-p & 0 & 0 & 1-p & p & 0 \\ p & 1-p & 0 & 0 & \dots & 0 & 1-p & p \end{pmatrix}$$

סעיף ג

עבור $0 < p < 1$ השרשרת אינה פריקה, מכיוון שכל המצבים מקושרים לכל המצבים. כלומר, קבוצת הקשירות היחידה היא

$$\{0, 1, 2, \dots, K\}$$

כל המצבים נשנים, ומכיוון שהשרשרת אינה פריקה קיים פילוג סטציונרי יחיד. ננחש אותו:

$$v_0 = (\alpha \ \dots \ \alpha \ \alpha)$$

כאשר $\alpha = \frac{1}{K+1}$. נוודא שפילוג זה סטציונרי:

$$v_0 P =$$

$$= \frac{1}{2} \alpha (1 \ 1 \ \dots \ 1) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1 \\ 1-p & p & 0 & 0 & \dots & 0 & p & 1-p \\ 0 & 1-p & p & 0 & 0 & p & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1-p & p & p & 1-p & 0 & 0 \\ \vdots & 0 & 0 & \ddots & \ddots & 0 & 0 & \vdots \\ 0 & 0 & p & 1-p & 1-p & p & 0 & 0 \\ 0 & \dots & 1-p & 0 & 0 & 1-p & p & 0 \\ p & 1-p & 0 & 0 & \dots & 0 & 1-p & p \end{pmatrix} =$$

$$= \frac{1}{2} \alpha (1+(1-p)+p \quad p+(1-p)+p+(1-p) \quad \dots \quad p+(1-p)+p+(1-p) \quad 1+(1-p)+p)$$

$$= \frac{1}{2} \alpha (2 \ 2 \ 2 \ 2 \ \dots \ 2 \ 2 \ 2) = \alpha (1 \ 1 \ \dots \ 1) = v_0$$

ומכיוון שאמרנו כבר כי הפילוג הסטציונרי יחיד, אז זהו הפילוג הסטציונרי.

עבור $p = 1$, ביל גייטס יחזיר את מכונית תמיד לחניון שממנו היא נלקחה. נקבל

$$P = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & 0 & 0 & \ddots & \ddots & 0 & 0 & \vdots \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \dots & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

ואנו רואים כי ישנן $\frac{K}{2} + 1$ קבוצות קשירות סגורות מהצורה $\{i, K-i\}$ עבור $i = 0, 1, \dots, \frac{K}{2}$ (כאשר הקבוצה

$\left\{ \frac{K}{2}, \frac{K}{2} \right\}$ היא הקבוצה $\left\{ \frac{K}{2} \right\}$, כלומר בעלת מצב יחיד. לכן שרשרת זו פריקה.

כל המצבים נשנים.

כל פילוג $v_0 = (v_0, v_1, \dots, v_k)$ המקיים

$$v_j = 0 \vee 0 \leq i \leq K, \quad v_i = v_{K-i} = \frac{1}{2}$$

יהיה סטציונרי.

עבור $p = 0$, ביל גייטס יחזיר את מכונית תמיד לחניון שממנו היא לא נלקחה. נקבל

$$P = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ \vdots & 0 & 0 & \ddots & \ddots & 0 & 0 & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \dots & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

ממבנה המטריצה ניתן לראות כי ניתן להגיע מכל מצב לכל מצב אחר. לכן נסיק כי קבוצת הקשירות היחידה כוללת את כל המצבים, והשרשרת אי פריקה. כל המצבים נשנים. לכן ישנו פילוג סטציוני יחיד, והוא

$$v_0 = (\alpha \quad \dots \quad \alpha \quad \alpha)$$

כאשר $\alpha = \frac{1}{K+1}$. נוודא שפילוג זה סטציונרי:

$$v_0 P =$$

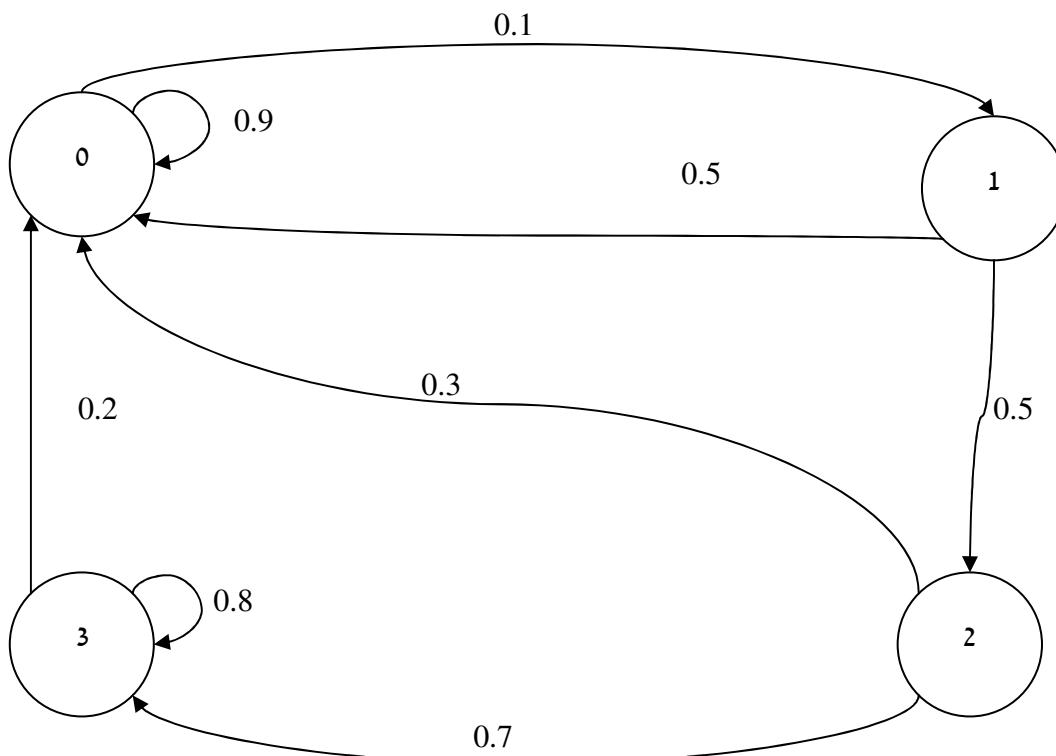
$$= \frac{1}{2} \alpha (1 \quad 1 \quad \dots \quad 1) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ \vdots & 0 & 0 & \ddots & \ddots & 0 & 0 & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \dots & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} =$$

$$= \frac{1}{2} \alpha (1+1 \quad 1+1 \quad \dots \quad 1+1 \quad 1+1) = \alpha (1 \quad 1 \quad \dots \quad 1) = v_0$$

סעיף ד

$$P\{X_3 = K \mid X_1 = K\} = \{P^2\}_{(k+1, k+1)} = \frac{1}{4} (p \quad 1-p \quad 0 \quad \dots \quad 0 \quad 0 \quad 1-p \quad p) \begin{pmatrix} 1 \\ 1-p \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ p \end{pmatrix}$$

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



סעיף ב

ישנה כאן קבוצת קשירות בודדת, ולכן השרשרת אי פריקה. כל המצבים בשרשרת נשנים.

סעיף ג

$$\begin{aligned}
 P\{X_2 = 0, X_1 = 3 | X_0 = 2\} &= P\{X_2 = 0 | X_1 = 3, X_0 = 2\} P\{X_1 = 3 | X_0 = 2\} \\
 &= P\{X_2 = 0 | X_1 = 3\} P\{X_1 = 3 | X_0 = 2\} \\
 &= p_{30} p_{23} = 0.2 \cdot 0.7 = 0.14
 \end{aligned}$$

סעיף ד

זו בעצם הסתברות המעבר ממצב 0 למצב 2 בשני צעדים:

$$\begin{aligned}
 P\{X_2 = 0 | X_0 = 2\} &= \{P^2\}_{2,0} = \left\{ \begin{pmatrix} 0.9 & 0.1 & 0 & 0 \\ 0.5 & 0 & 0.5 & 0 \\ 0.3 & 0 & 0 & 0.7 \\ 0.2 & 0 & 0 & 0.8 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0.9 & 0.1 & 0 & 0 \\ 0.5 & 0 & 0.5 & 0 \\ 0.3 & 0 & 0 & 0.7 \\ 0.2 & 0 & 0 & 0.8 \end{pmatrix} \right\}_{2,0} \\
 &= (0.3 \ 0 \ 0 \ 0.7) \begin{pmatrix} 0.9 \\ 0.5 \\ 0.3 \\ 0.2 \end{pmatrix} = 0.3 \cdot 0.9 + 0.7 \cdot 0.2 = 0.27 + 0.14 = 0.41
 \end{aligned}$$

סעיף ה

$$P\{S = n\} = \begin{cases} 0.1, & n = 1 \\ 0.9 \cdot 0.1, & n = 2 \\ 0.9^2 \cdot 0.1, & n = 3 \end{cases}$$

ובאופן כללי, זהו משתנה אקראי גיאומטרי כאשר $p = 0.1$

$$P\{S = n\} = (0.9)^{n-1} (0.1)$$

ולכן

$$ES = \frac{1}{p} = 10$$

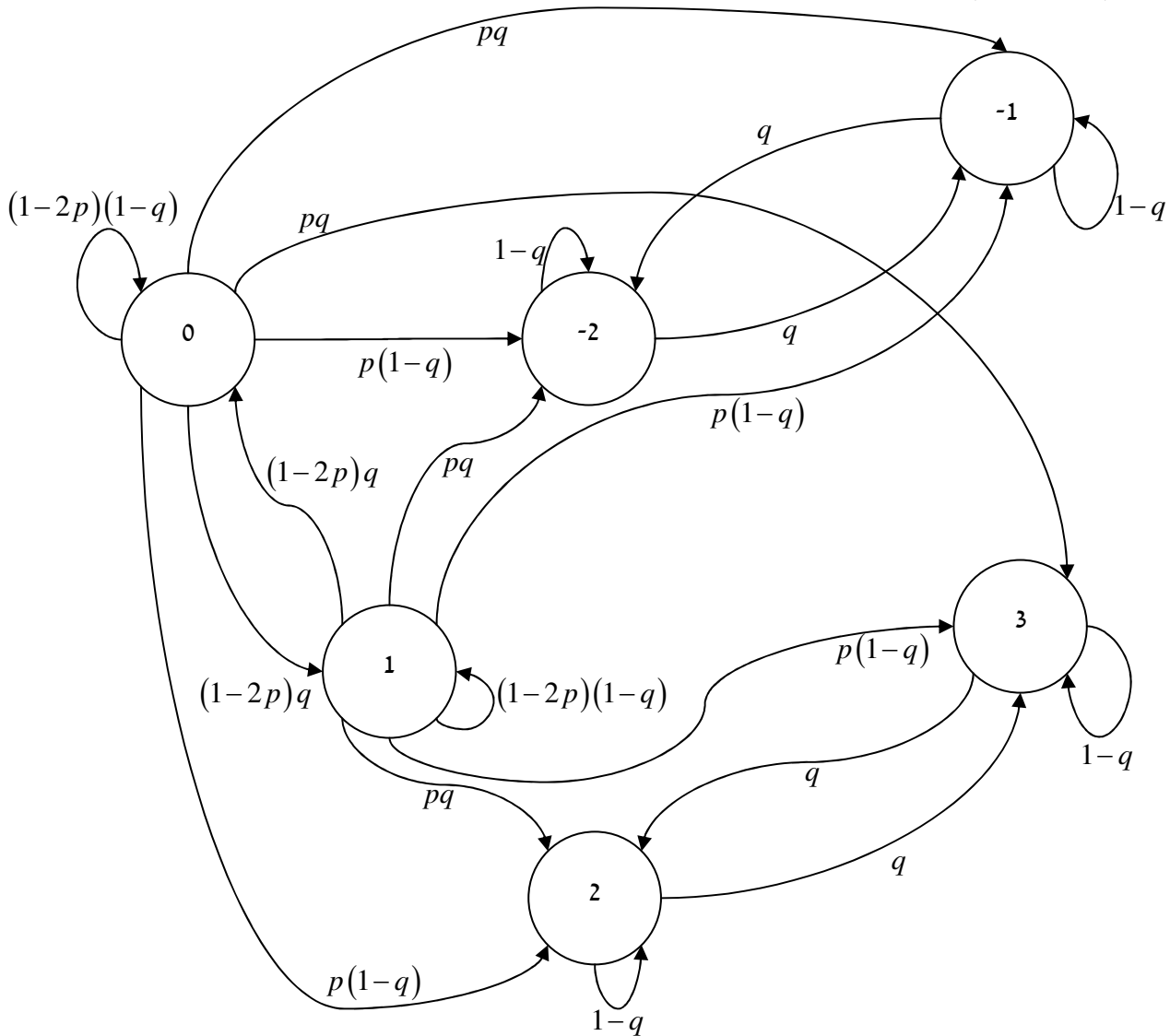
פתרון לשאלה 3

סעיף א

מטריצת המעברים:

$$P = \begin{pmatrix} 1-q & q & 0 & 0 & 0 & 0 \\ q & 1-q & 0 & 0 & 0 & 0 \\ p(1-q) & pq & (1-2p)(1-q) & (1-2p)q & p(1-q) & pq \\ pq & p(1-q) & (1-2p)q & (1-2p)(1-q) & pq & p(1-q) \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1-q & q \\ 0 & 0 & 0 & 0 & q & 1-q \end{pmatrix}$$

וממנה שרטוט הדיאגרמה:



ולכן

$$P\{Z_n = 0 | Z_{n-1} = 0\} = p_{00} = (1-2p)(1-q)$$

$$P\{Z_n = -1 | Z_{n-1} = 0\} = p_{0,-1} = pq$$

$$P\{Z_n = -1 | Z_{n-1} = -2\} = p_{-2,-1} = q$$

קבוצות קשירות:

$$\{-2, -1\}, \{0, 1\}, \{2, 3\}$$

ומתוכן, $\{-2, -1\}$ ו $\{2, 3\}$ סגורות.

סעיף ב

Z_n שרשרת הומוגנית סופית, ולכן יש לה פילוג סטציונרי. פילוג זה אינו יחיד מכיוון ששרשרת זו פריקה. מטריצה המעברים:

$$P = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

נחפש פילוגים

$$v = (v_1 \quad v_2 \quad v_3 \quad v_4 \quad v_5 \quad v_6)$$

שיקיימו

$$vP = v$$

$$(v_1 \quad v_2 \quad v_3 \quad v_4 \quad v_5 \quad v_6) \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & 0 & 0 & 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} = (v_1 \quad v_2 \quad v_3 \quad v_4 \quad v_5 \quad v_6)$$

$$(v_2 + \frac{1}{2}v_4 \quad v_1 + \frac{1}{2}v_3 \quad 0 \quad 0 \quad v_6 + \frac{1}{2}v_4 \quad v_5 + \frac{1}{2}v_3) = (v_1 \quad v_2 \quad v_3 \quad v_4 \quad v_5 \quad v_6)$$

$$\Rightarrow \begin{cases} v_2 + \frac{1}{2}v_4 = v_1 \\ v_1 + \frac{1}{2}v_3 = v_2 \\ 0 = v_3 \\ 0 = v_4 \\ v_6 + \frac{1}{2}v_4 = v_5 \\ v_5 + \frac{1}{2}v_3 = v_6 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} v_2 = v_1 \\ v_6 = v_5 \\ v_3 = v_4 = 0 \end{cases}$$

כלומר הפילוגים הסטציונרים הם מהצורה

$$(\alpha \quad \alpha \quad 0 \quad 0 \quad \frac{1}{2} - \alpha \quad \frac{1}{2} - \alpha)$$

כאשר $0 \leq \alpha \leq \frac{1}{2}$.סעיף גמכיוון ש -1 הוא מצב נשנה, אזי

$$E[N_{-1} | Z(0) = -1] = \infty$$

כאשר N_{-1} מספר הביקורים במצב -1 .

מכיוון ש

$$P\{Z(n) = -1 | Z(0) = 0\} = (P^n)_{0,-1} > 0$$

כלומר ישנה הסתברות חיובית ממש להגיע ממצב 0 למצב -1 , הרי שגם

$$E[N_{-1} | Z(0) = 0] = \infty$$

גליון 5 – חלק שניסעיף א

```

function X = markov(x0, P, n)
X(1) = x0;
for i=2 : n+1
    X(i) = markov_next_state(X(i-1),P);
end
end

function X = markov_next_state(x0, P)
vec = P(x0,:);
temp(1) = 0;

for i=2 : length(vec) + 1
    temp(i) = temp(i-1) + vec(i-1);
end

r = rand;

for i=1 : length(temp) - 1
    if r > temp(i) && r < temp(i+1)
        X = i;
    end
end
end

```

סעיף ב

מצב	סיווג
1	חולף
2	נשנה
3	נשנה

סעיף ג

מטריצת המעברים:

$$P = \begin{pmatrix} 0.95 & 0.05 & 0 \\ 0 & 0.6 & 0.4 \\ 0 & 0.2 & 0.8 \end{pmatrix}$$

חישוב ההתפלגות באופן כללי:

$$P\{X(k) = n\} = \begin{cases} \{P^k\}_{11}, & n = 1 \\ \{P^k\}_{12}, & n = 2 \\ \{P^k\}_{13}, & n = 3 \end{cases}$$

ובעזרת *Matlab* מקבלים

$$P\{X(5) = n\} = \begin{cases} \{P^5\}_{11}, & n = 1 \\ \{P^5\}_{12}, & n = 2 \\ \{P^5\}_{13}, & n = 3 \end{cases} = \begin{cases} 0.7738, n = 1 \\ 0.1217, n = 2 \\ 0.1045, n = 3 \end{cases}$$

$$P\{X(50) = n\} = \begin{cases} \{P^{50}\}_{11}, & n = 1 \\ \{P^{50}\}_{12}, & n = 2 \\ \{P^{50}\}_{13}, & n = 3 \end{cases} = \begin{cases} 0.0769, n = 1 \\ 0.3123, n = 2 \\ 0.6107, n = 3 \end{cases}$$

$$P\{X(100) = n\} = \begin{cases} \{P^{100}\}_{11}, & n = 1 \\ \{P^{100}\}_{12}, & n = 2 \\ \{P^{100}\}_{13}, & n = 3 \end{cases} = \begin{cases} 0.0059, n = 1 \\ 0.3317, n = 2 \\ 0.6624, n = 3 \end{cases}$$

$$P\{X(999) = n\} = \begin{cases} \{P^{999}\}_{11}, & n = 1 \\ \{P^{999}\}_{12}, & n = 2 \\ \{P^{999}\}_{13}, & n = 3 \end{cases} = \begin{cases} 0, n = 1 \\ 0.3333, n = 2 \\ 0.6667, n = 3 \end{cases}$$

$$P\{X(1000) = n\} = \begin{cases} \{P^{1000}\}_{11}, & n = 1 \\ \{P^{1000}\}_{12}, & n = 2 \\ \{P^{1000}\}_{13}, & n = 3 \end{cases} = \begin{cases} 0, n = 1 \\ 0.3333, n = 2 \\ 0.6667, n = 3 \end{cases}$$

סעיף ד
חישוב הפילוג הסטציונרי:

$$vP = v$$

$$(\alpha, \beta, \gamma) \begin{pmatrix} 0.95 & 0.05 & 0 \\ 0 & 0.6 & 0.4 \\ 0 & 0.2 & 0.8 \end{pmatrix} = (\alpha, \beta, \gamma)$$

$$(0.95\alpha, 0.05\alpha + 0.6\beta + 0.2\gamma, 0.4\beta + 0.8\gamma) = (\alpha, \beta, \gamma)$$

$$\begin{cases} 0.95\alpha = \alpha \\ 0.05\alpha + 0.6\beta + 0.2\gamma = \beta \\ 0.4\beta + 0.8\gamma = \gamma \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \alpha = 0 \\ 0.6\beta + 0.2\gamma = \beta \\ 0.4\beta + 0.8\gamma = \gamma \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \alpha = 0 \\ \gamma = \frac{0.4}{0.2}\beta = 2\beta \\ \alpha + \beta + \gamma = 1 \end{cases}$$

ולכן הפילוג הסטציונרי היחיד הוא

$$v_0 = \left(0, \frac{1}{3}, \frac{2}{3}\right)$$

נבדוק האם ישנה התכנסות:

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} v_n &= \lim_{n \rightarrow \infty} v_0 P^n = v_0 \lim_{n \rightarrow \infty} \left[\begin{pmatrix} 1 & 0.081 & -0.5774 \\ 0 & -0.8915 & -0.5774 \\ 0 & 0.4457 & -0.5774 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0.95 & 0 & 0 \\ 0 & 0.4 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -0.2727 & -0.7273 \\ 0 & -0.7478 & 0.7478 \\ 0 & -0.5774 & -1.1547 \end{pmatrix} \right]^n \\ &= v_0 \lim_{n \rightarrow \infty} \begin{pmatrix} 1 & 0.081 & -0.5774 \\ 0 & -0.8915 & -0.5774 \\ 0 & 0.4457 & -0.5774 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0.95 & 0 & 0 \\ 0 & 0.4 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}^n \begin{pmatrix} 1 & -0.2727 & -0.7273 \\ 0 & -0.7478 & 0.7478 \\ 0 & -0.5774 & -1.1547 \end{pmatrix} \\ &= (\alpha, \beta, \gamma) \begin{pmatrix} 1 & 0.081 & -0.5774 \\ 0 & -0.8915 & -0.5774 \\ 0 & 0.4457 & -0.5774 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -0.2727 & -0.7273 \\ 0 & -0.7478 & 0.7478 \\ 0 & -0.5774 & -1.1547 \end{pmatrix} \\ &= \frac{1}{3} (\alpha, \beta, \gamma) \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} = \frac{1}{3} (0, \alpha + \beta + \gamma, 2(\alpha + \beta + \gamma)) \Big|_{\alpha + \beta + \gamma = 1} = \left(0, \frac{1}{3}, \frac{2}{3} \right) \end{aligned}$$

כלומר אכן ישנה התכנסות לפילוג הסטציונרי $\left(0, \frac{1}{3}, \frac{2}{3} \right)$.

סעיף ה

בעזרת הקוד הבא:

```
P = [ 0.95 , 0.05 , 0 ; 0 , 0.6 , 0.4 ; 0 , 0.2 , 0.8 ];
for i = 1 : 500
    X (i,:) = markov (1, P, 1000);
end

N=hist (X(:,50),3);
N=N/sum(N);
subplot(2,3,1);
bar(N);
title('n=50');

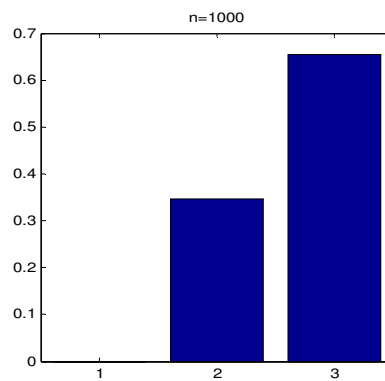
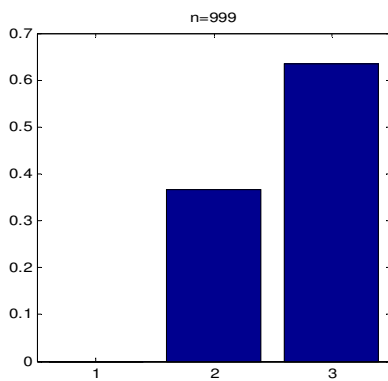
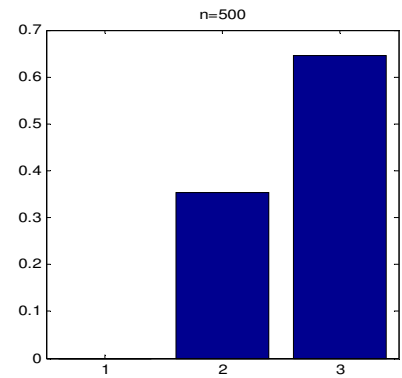
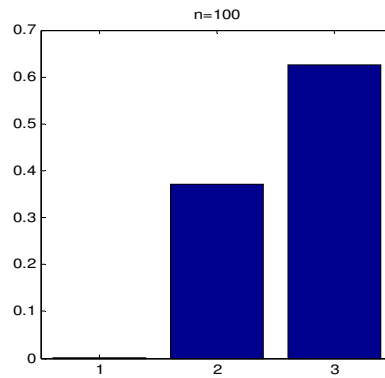
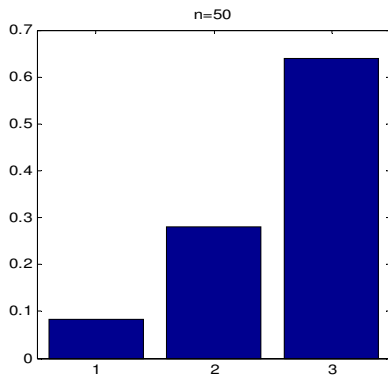
N=hist (X(:,100),3);
N=N/sum(N);
subplot(2,3,2);
bar(N);
title('n=100');

N=hist (X(:,500),2);
N=N/sum(N);
N= [0,N];
subplot(2,3,3);
bar(N);
title('n=500');

N=hist (X(:,999),2);
N=N/sum(N);
N= [0,N];
subplot(2,3,4);
bar(N);
title('n=999');

N=hist (X(:,101),2);
N=N/sum(N);
N= [0,N];
subplot(2,3,5);
bar(N);
title('n=1000');
```

קיבלנו את הפילוגים :



אנו רואים תוצאות אמפיריות המאשרות את החישובים האנליטיים של הסעיפים הקודמים :
קיים פילוג סטציונרי $(0 \quad \frac{1}{3} \quad \frac{2}{3})$, וישנה התכנסות אליו.

סעיף 1

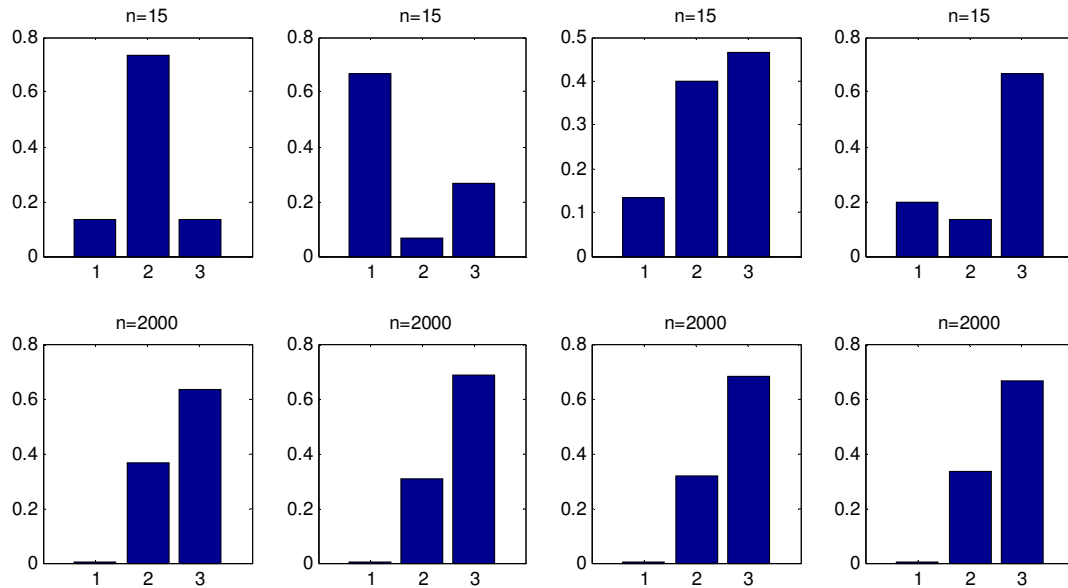
בעזרת הקוד הבא :

```
P = [ 0.95 , 0.05 , 0 ; 0 , 0.6 , 0.4 ; 0 , 0.2 , 0.8 ];
for i = 1 : 4
    X (i,:) = markov (1, P, 2000);

    X(i,1:15)
    N=hist (X(i,1:15),[1,2,3]);
    N;
    N=N/sum(N);
    subplot(2,4,i);
    bar(N);
    title('n=15');

    N=hist (X(i,:),[1,2,3]);
    N=N/sum(N);
    subplot(2,4,i+4);
    bar(N);
    title('n=2000');
end
```

קיבלנו את הפילוגים :



עבור $n = 1, 2, \dots, 2000$ אנו עוברים על הרבה מאוד שלבים בשרשרת, ולכן הפילוגים המתקבלים בכל ניסוי קרובים מאוד לפילוג הסטציונרי שחושב בסעיפים הקודמים.
 עבור $n = 1, 2, \dots, 15$ אנו עוברים על מעט מדי מצבים כדי לקבל תאור מדוייק של פילוג השרשרת, ולכן בכל ניסוי קיבלנו פילוג שונה מאוד.

סעיף ז
 כעת, מטריצת מעברים היא

$$P = \begin{pmatrix} 0.95 & 0.05 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

חישוב ההתפלגות באופן כללי :

$$P\{X(k) = n\} = \begin{cases} \{P^k\}_{11}, & n = 1 \\ \{P^k\}_{12}, & n = 2 \\ \{P^k\}_{13}, & n = 3 \end{cases}$$

$$P\{X(1) = n\} = \begin{cases} \{P\}_{11}, & n = 1 \\ \{P\}_{12}, & n = 2 \\ 0, & n = 3 \end{cases} = \begin{cases} 0.95, & n = 1 \\ 0.05, & n = 2 \\ 0, & n = 3 \end{cases}$$

$$P\{X(2) = n\} = \begin{cases} \{P^2\}_{11}, & n = 1 \\ \{P^2\}_{12}, & n = 2 \\ \{P^2\}_{13}, & n = 2 \end{cases} = \begin{cases} 0.9025, & n = 1 \\ 0.0475, & n = 2 \\ 0.05, & n = 3 \end{cases}$$

$$P\{X(3) = n\} = \begin{cases} \{P^3\}_{11}, & n = 1 \\ \{P^3\}_{12}, & n = 2 \\ \{P^3\}_{13}, & n = 2 \end{cases} = \begin{cases} 0.8574, & n = 1 \\ 0.0951, & n = 2 \\ 0.0475, & n = 3 \end{cases}$$

$$P\{X(999) = n\} = \begin{cases} \{P^3\}_{11}, & n = 1 \\ \{P^3\}_{12}, & n = 2 \\ \{P^3\}_{13}, & n = 2 \end{cases} = \begin{cases} 0, & n = 1 \\ 0.5128, & n = 2 \\ 0.4872, & n = 3 \end{cases}$$

$$P\{X(1000) = n\} = \begin{cases} \{P^3\}_{11}, & n = 1 \\ \{P^3\}_{12}, & n = 2 \\ \{P^3\}_{13}, & n = 2 \end{cases} = \begin{cases} 0, & n = 1 \\ 0.4872, & n = 2 \\ 0.5128, & n = 3 \end{cases}$$

בסעיף ג' ראינו כי הפילוג מתכנס לפילוג סטציונרי, אך כאן, מכיוון שהשרשרת עוברת תמיד בין מצבים 2 ו 3, לא קיים פילוג סטציונרי.

סעיף ח

מטריצת המעברים:

$$P = \begin{pmatrix} 0 & 0.5 & 0 & 0.5 \\ 0 & 0.6 & 0.4 & 0 \\ 0 & 0.8 & 0.2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

חישוב ההתפלגות:

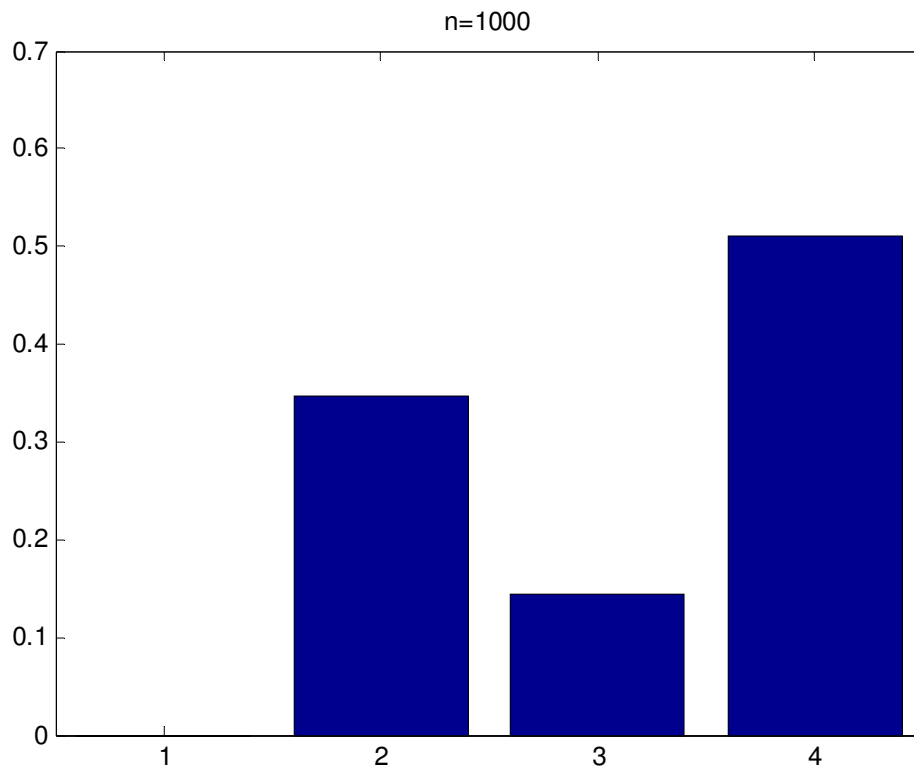
$$P\{X(1000) = n\} = \begin{cases} \{P^{1000}\}_{11}, & n = 1 \\ \{P^{1000}\}_{12}, & n = 2 \\ \{P^{1000}\}_{13}, & n = 3 \\ \{P^{1000}\}_{14}, & n = 3 \end{cases} = \begin{cases} 0, & n = 1 \\ \frac{1}{3}, & n = 2 \\ \frac{1}{6}, & n = 3 \\ \frac{1}{2}, & n = 3 \end{cases}$$

בעזרת הקוד הבא:

```
P = [ 0,0.5,0,0.5 ; 0,0.6,0.4,0 ; 0,0.8,0.2,0 ; 0,0,0,1 ];
for i = 1 : 500
    X(i,:) = markov(1, P, 1000);
end

N=hist(X(:,1000),[1,2,3,4]);
N=N/sum(N);
bar(N);
title('n=1000');
```

קיבלנו את הפילוג :



הפילוג האמפירי מאמת את תוצאות החישוב האנליטיות, כלומר הפילוג אושש להיות $\begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$

סעיף ט' ואחרון

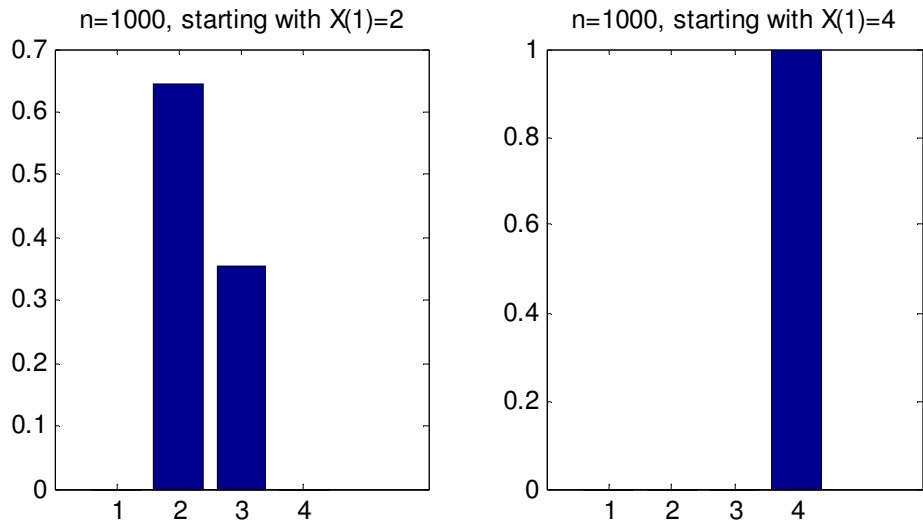
בעזרת הקוד הבא :

```
P = [ 0,0.5,0,0.5 ; 0,0.6,0.4,0 ; 0,0.8,0.2,0 ; 0,0,0,1 ];
X = markov (2, P, 1000);

N=hist (X,[1,2,3,4]);
N=N/sum(N);
subplot(1,2,1);
bar(N);
title('n=1000, starting with X(1)=2');

Y = markov (4, P, 1000);
N=hist (Y,[1,2,3,4]);
N=N/sum(N);
subplot(1,2,2);
bar(N);
title('n=1000, starting with X(1)=4');
```

קיבלנו את הפילוגים:



כצפוי, אם אנו מתחילים ממצב 4, לא ניתן לצאת ממנו, ואם אנו מתחילים במצב 2 (או 3), לא ניתן לצאת מהקבוצה $\{2,3\}$, מכיוון ש $\{2,3\}$, $\{4\}$, קבוצות סגורות. מה שמצאנו בסעיף זה את שני הפילוגים הסטציונרים של השרשרת.

ראינו שפילוג התחלתי כלשהו יתכנס לאחד משני פילוגים אלו. בסעיף הקודם חישבנו פילוג אמפירי של הרבה ניסויים, כאשר נקודת ההתחלה היא מצב 1.

גליון 6

פתרון לשאלה 1

אם N_t הוא מספר המאורעות שקרו באיטרול הזמן t , אזי מכיוון שהתהליך פואסוני, מתקיים

$$P\{N_t = k\} = \frac{(\lambda t)^k}{k!} e^{-\lambda t}$$

לכן,

$$F_{\Delta t_i}(\alpha) = P\{\Delta t_i \leq \alpha\} = 1 - P\{\Delta t_i > \alpha\} = 1 - P\{N_\alpha = 0\} = 1 - \frac{(\lambda \alpha)^0}{0!} e^{-\lambda \alpha} = 1 - e^{-\lambda \alpha}$$

ואז

$$f_{\Delta t_i}(\alpha) = \lambda e^{-\lambda \alpha}$$

מש"ל.

פתרון לשאלה 2

$$F_\tau(\alpha | X_{t_0} = 1) = P\{\tau \leq \alpha | X_{t_0} = 1\} = \begin{cases} 1, & \alpha > t_0 \\ \frac{P\{N_\alpha = 1, N_{t_0-\alpha} = 0\}}{P\{N_{t_0} = 1\}}, & 0 \leq \alpha \leq t_0 \\ 0, & \alpha < 0 \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 1, & \alpha > t_0 \\ \frac{P\{N_\alpha = 1\} P\{N_{t_0-\alpha} = 0\}}{P\{N_{t_0} = 1\}}, & 0 \leq \alpha \leq t_0 \\ 0, & \alpha < 0 \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 1, & \alpha > t_0 \\ \frac{(\lambda \alpha)^1 e^{-\lambda \alpha} (\lambda(t_0 - \alpha))^0 e^{-\lambda(t_0 - \alpha)}}{(\lambda t_0)^1 e^{-\lambda t_0}}, & 0 \leq \alpha \leq t_0 \\ 0, & \alpha < 0 \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 1, & \alpha > t_0 \\ \frac{\lambda \alpha e^{-\lambda \alpha} e^{-\lambda(t_0 - \alpha)}}{\lambda t_0 e^{-\lambda t_0}}, & 0 \leq \alpha \leq t_0 \\ 0, & \alpha < 0 \end{cases} = \begin{cases} 1, & \alpha > t_0 \\ \frac{\alpha}{t_0}, & 0 \leq \alpha \leq t_0 \\ 0, & \alpha < 0 \end{cases}$$

ולכן מש"ל.

$$\begin{aligned}
 R_Y(k) &= E[Y(n)Y(n+k)] = E\left[\sum_{s=-\infty}^{\infty} X(n-s)h(s) \cdot \sum_{t=-\infty}^{\infty} X((n+k)-t)h(t)\right] \\
 &= E\left[\sum_{s=-\infty}^{\infty} \sum_{t=-\infty}^{\infty} X(n-s)X((n+k)-t)h(s)h(t)\right] \\
 &= \sum_{s=-\infty}^{\infty} \sum_{t=-\infty}^{\infty} E[X(n-s)X(n+k-t)]h(s)h(t) \\
 &= \sum_{s=-\infty}^{\infty} \sum_{t=-\infty}^{\infty} R_X(k+s-t)h(s)h(t) \\
 S_Y(z) &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} R_Y(k)z^{-k} = \sum_{k=-\infty}^{\infty} \left(\sum_{s=-\infty}^{\infty} \sum_{t=-\infty}^{\infty} R_X(k+s-t)h(s)h(t)\right)z^{-k} \\
 &= \sum_{t=-\infty}^{\infty} \sum_{s=-\infty}^{\infty} \left(\sum_{k=-\infty}^{\infty} R_X(k+s-t)z^{-k}\right)h(s)h(t) \\
 &= \sum_{t=-\infty}^{\infty} \sum_{s=-\infty}^{\infty} z^{s-t} S_X(z)h(s)h(t) \\
 &= S_X(z) \sum_{t=-\infty}^{\infty} h(t)z^{-t} \sum_{s=-\infty}^{\infty} h(s)z^{-(-s)} = S_X(z)H(z)H\left(\frac{1}{z}\right)
 \end{aligned}$$

אם נביט לרגע בסעיף א' נוכל לומר ש

$$S_Y(z) = \frac{\sigma^2}{\left(z - \sum_{i=0}^{N-1} \alpha_i z^{-i}\right)\left(z^{-1} - \sum_{i=0}^{N-1} \alpha_i z^i\right)} = S_X(z)H(z)H(z^{-1})$$

כאשר

$$H(z) = \frac{1}{z - \sum_{i=0}^{N-1} \alpha_i z^{-i}}, \quad S_X(z) = \sigma^2$$

לכן, נביט במערכת LTI בזמן בדיד, אשר פונקציית התמסורת שלה היא

$$H(z) = \frac{1}{z - \sum_{i=0}^{N-1} \alpha_i z^{-i}}$$

כלומר, כאשר כניסת המערכת היא $x[n]$ ויציאתה $y[n]$, אזי

$$\frac{Y(z)}{X(z)} = H(z) = \frac{1}{z - \sum_{i=0}^{N-1} \alpha_i z^{-i}}$$

$$\Rightarrow Y(z) \left(z - \sum_{i=0}^{N-1} \alpha_i z^{-i} \right) = X(z)$$

$$\Rightarrow Y(z) z - \sum_{i=0}^{N-1} \alpha_i z^{-i} Y(z) = X(z)$$

ובמישור הזמן:

$$y[n+1] - \sum_{i=0}^{N-1} \alpha_i y[n-i] = x[n]$$

$$y[n+1] = \alpha_0 y[n] + \alpha_1 y[n-1] + \dots + \alpha_{N-1} y[n-(N-1)] + x[n]$$

נמשיך ונקבל :

$$y[n+1] = \alpha_0 y[n] + \alpha_1 y[n-1] + \dots + \alpha_{N-1} y[n-(N-1)] + x[n]$$

$$\underline{X}[n+1] = \begin{pmatrix} \alpha_0 & \alpha_1 & \alpha_2 & \alpha_3 & \dots & \alpha_{N-1} \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \underline{X} + \begin{pmatrix} v[n] \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$y[n+1] = (\alpha_0 \ \alpha_1 \ \alpha_2 \ \alpha_3 \ \dots \ \alpha_{N-1}) \underline{X}[n+1]$$

כאשר $w[n] \equiv 0$, כלומר קיבלנו

$$A = \begin{pmatrix} \alpha_0 & \alpha_1 & \alpha_2 & \alpha_3 & \dots & \alpha_{N-1} \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & 0 & 0 & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\underline{v}[n] = \begin{pmatrix} v[n] \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$R_v = \sigma^2$$

$$R_w = 0$$

פתרון לשאלה 4

סעיף א

נביט במקרה שבו $k = 2$, ואז

$$E[X(t)] = 1 \cdot P\{X(t) = 1\} + 0 \cdot P\{X(t) = 0\} = P\{X(t) = 1\} = \frac{1}{2}(1 - e^{-2\lambda t}) = f(t)$$

כלומר התהליך אינו סמייר.

סעיף ב

כאשר $k = 1$ אזי X_t מקבל את הערכים 0 או 1. בעזרתנו ברמז :

$$p_{01} = P\{X_{nT} = 1 | X_{(n-1)T} = 0\} = 1 - \frac{1}{2}(1 + e^{-2\lambda T})$$

$$p_{11} = P\{X_{nT} = 1 | X_{(n-1)T} = 1\} = \frac{1}{2}(1 + e^{-2\lambda T})$$

$$p_{10} = P\{X_{nT} = 0 | X_{(n-1)T} = 1\} = 1 - \frac{1}{2}(1 + e^{-2\lambda T})$$

$$p_{00} = P\{X_{nT} = 0 | X_{(n-1)T} = 0\} = \frac{1}{2}(1 + e^{-2\lambda T})$$

כלומר

$$P \equiv \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 + e^{-2\lambda T} & 1 - e^{-2\lambda T} \\ 1 - e^{-2\lambda T} & 1 + e^{-2\lambda T} \end{pmatrix}$$

סעיף ג

$$\begin{aligned}
 & P\{Y(t_1) = i, Y(t_2) = j\} \\
 &= P\{Y(t_1) = i | Y(t_2) = j\} P\{Y(t_2) = j\} \\
 &= \begin{cases} P\{Y(t_1) = 0 | Y(t_2) = 0\} P\{Y(t_2) = 0\}, & i = 0, j = 0 \\ P\{Y(t_1) = 1 | Y(t_2) = 0\} P\{Y(t_2) = 0\}, & i = 1, j = 0 \\ P\{Y(t_1) = 0 | Y(t_2) = 1\} P\{Y(t_2) = 1\}, & i = 0, j = 1 \\ P\{Y(t_1) = 1 | Y(t_2) = 1\} P\{Y(t_2) = 1\}, & i = 1, j = 1 \end{cases} \\
 &= \begin{cases} P\{Y(t_1) = 0 | Y(t_2) = 0, A = 0\} P\{A = 0\} P\{Y(t_2) = 0\} + P\{Y(t_1) = 0 | Y(t_2) = 0, A = 1\} P\{A = 1\} P\{Y(t_2) = 0\}, & i = 0, j = 0 \\ P\{Y(t_1) = 1 | Y(t_2) = 0, A = 0\} P\{A = 0\} P\{Y(t_2) = 0\} + P\{Y(t_1) = 1 | Y(t_2) = 0, A = 1\} P\{A = 1\} P\{Y(t_2) = 0\}, & i = 1, j = 0 \\ P\{Y(t_1) = 0 | Y(t_2) = 1, A = 0\} P\{A = 0\} P\{Y(t_2) = 1\} + P\{Y(t_1) = 0 | Y(t_2) = 1, A = 1\} P\{A = 1\} P\{Y(t_2) = 1\}, & i = 0, j = 1 \\ P\{Y(t_1) = 1 | Y(t_2) = 1, A = 0\} P\{A = 0\} P\{Y(t_2) = 1\} + P\{Y(t_1) = 1 | Y(t_2) = 1, A = 1\} P\{A = 1\} P\{Y(t_2) = 1\}, & i = 1, j = 1 \end{cases} \\
 &= \frac{1}{2} \begin{cases} P\{Y(t_1) = 0 | Y(t_2) = 0\} P\{Y(t_2) = 0\} + P\{Y(t_1) = 1 | Y(t_2) = 1\} P\{Y(t_2) = 0\}, & i = 0, j = 0 \\ P\{Y(t_1) = 1 | Y(t_2) = 0\} P\{Y(t_2) = 0\} + P\{Y(t_1) = 0 | Y(t_2) = 1\} P\{Y(t_2) = 0\}, & i = 1, j = 0 \\ P\{Y(t_1) = 0 | Y(t_2) = 1\} P\{Y(t_2) = 1\} + P\{Y(t_1) = 1 | Y(t_2) = 0\} P\{Y(t_2) = 1\}, & i = 0, j = 1 \\ P\{Y(t_1) = 1 | Y(t_2) = 1\} P\{Y(t_2) = 1\} + P\{Y(t_1) = 0 | Y(t_2) = 0\} P\{Y(t_2) = 1\}, & i = 1, j = 1 \end{cases}
 \end{aligned}$$

ואז

$$\begin{aligned}
 P\{Y(t_1) = i, Y(t_2) = j\} &= \frac{1}{8} \begin{cases} (1 + e^{-2\lambda(t_2-t_1)})(1 - e^{-2\lambda t_2}) + (1 + e^{-2\lambda(t_2-t_1)})(1 - e^{-2\lambda t_2}), & i = 0, j = 0 \\ (1 - e^{-2\lambda(t_2-t_1)})(1 - e^{-2\lambda t_2}) + (1 - e^{-2\lambda(t_2-t_1)})(1 - e^{-2\lambda t_2}), & i = 1, j = 0 \\ (1 - e^{-2\lambda(t_2-t_1)})(1 + e^{-2\lambda t_2}) + (1 - e^{-2\lambda(t_2-t_1)})(1 + e^{-2\lambda t_2}), & i = 0, j = 1 \\ (1 + e^{-2\lambda(t_2-t_1)})(1 + e^{-2\lambda t_2}) + (1 + e^{-2\lambda(t_2-t_1)})(1 + e^{-2\lambda t_2}), & i = 1, j = 1 \end{cases} \\
 &= \frac{1}{4} \begin{cases} (1 + e^{-2\lambda(t_2-t_1)})(1 - e^{-2\lambda t_2}), & i = 0, j = 0 \\ (1 - e^{-2\lambda(t_2-t_1)})(1 - e^{-2\lambda t_2}), & i = 1, j = 0 \\ (1 - e^{-2\lambda(t_2-t_1)})(1 + e^{-2\lambda t_2}), & i = 0, j = 1 \\ (1 + e^{-2\lambda(t_2-t_1)})(1 + e^{-2\lambda t_2}), & i = 1, j = 1 \end{cases}
 \end{aligned}$$

(תכליס יכלנו להגיע לתוצאה זו יותר מוקדם, בגלל הסימטריה של \underline{P} שקיבלנו בסעיף ב')

סעיף ד

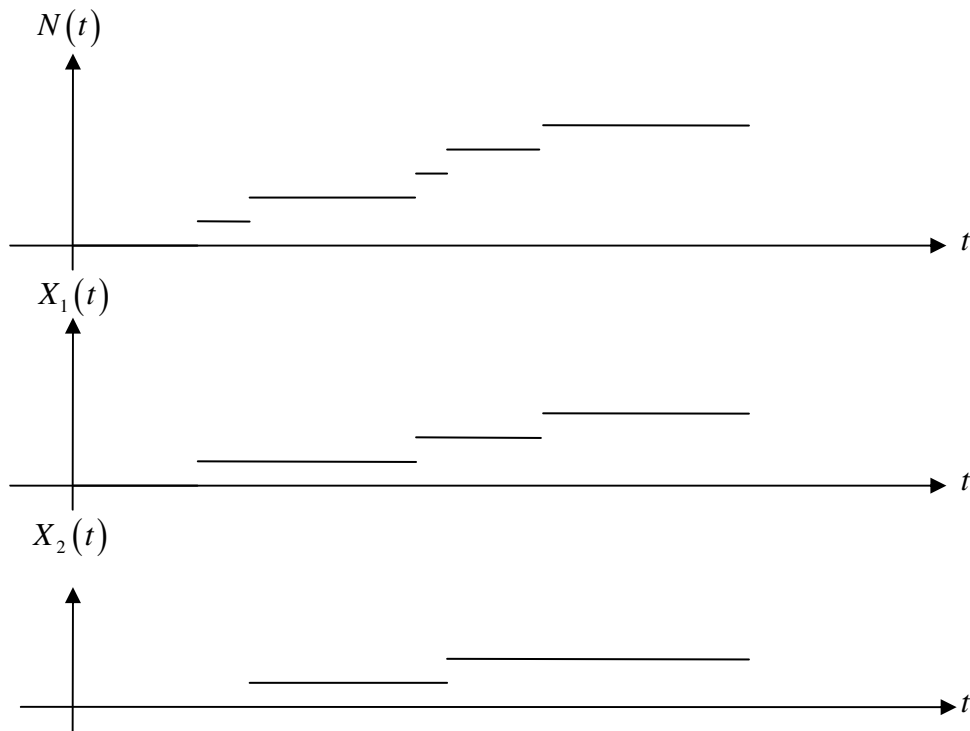
$$\begin{aligned}
 E[Y(t)] &= 1 \cdot P\{Y(t) = 1\} + 0 \cdot P\{Y(t) = 0\} = P\{Y(t) = 1\} \\
 &= P\{A = 0\} P\{N \text{ is even}\} + P\{A = 1\} P\{N \text{ is odd}\} \\
 &= \frac{1}{2} \left(\frac{1}{2}(1 - e^{-2\lambda t}) + \frac{1}{2}(1 + e^{-2\lambda t}) \right) = \frac{1}{2} \\
 E[Y(t)Y(t+\tau)] &= 1 \cdot P\{Y(t)Y(t+\tau) = 1\} + 0 \cdot P\{Y(t)Y(t+\tau) = 0\} \\
 &= P\{Y(t)Y(t+\tau) = 1\} \\
 &= P\{Y(t) = 1, Y(t+\tau) = 1\} = \frac{1}{4} (1 + e^{-2\lambda(t+\tau-t)})(1 + e^{-2\lambda(t+\tau)}) \\
 &= \frac{1}{4} (1 + e^{-2\lambda\tau})(1 + e^{-2\lambda(t+\tau)})
 \end{aligned}$$

לכן התהליך אינו סמ"ר.

פתרון לשאלה 5

סעיף א

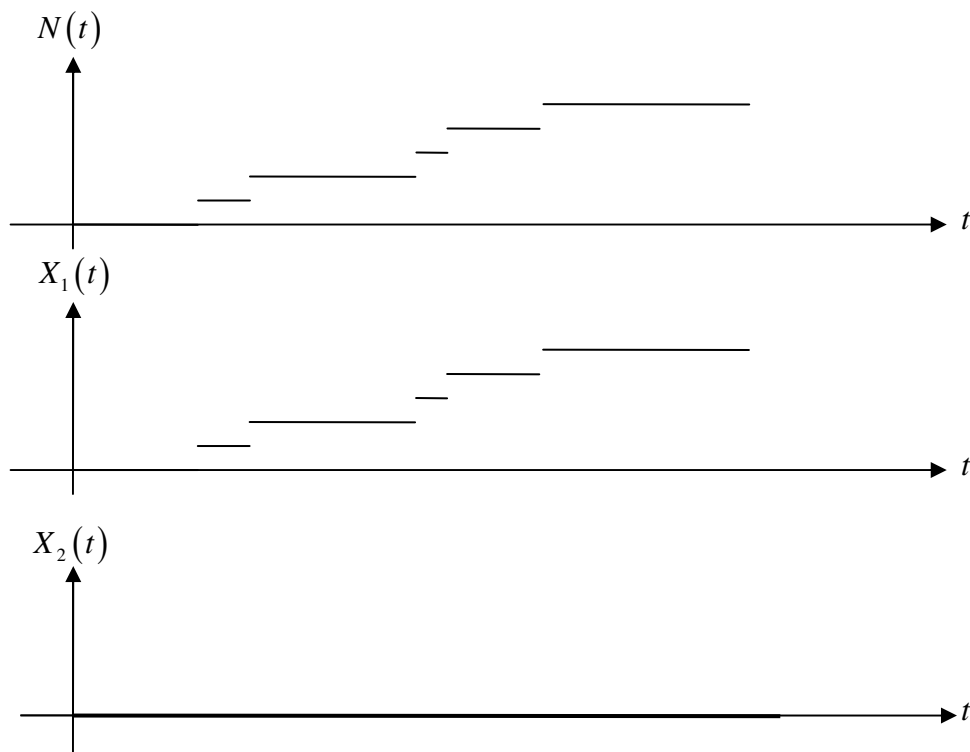
פונקציות מדגם ל $N(t)$, $X_1(t)$ ו $X_2(t)$:



סעיף ב

המרחק בין כל קפיצה של $N(t)$ מפולג מעריכי עם פרמטר λ . המרחק בין כל קפיצה של $X_1(t)$ הוא סכום של שני מרחקי קפיצה של $N(t)$, כלומר הוא מפולג כמו סכום של שני מ"א המפולגים מעריכית עם פרמטר λ . מכיוון שסכום של שני מ"א המפולגים מעריכית עם פרמטר λ הוא אינו מ"א מעריכי, המרחק בין הקפיצות של תהליך $X_1(t)$ אינו מפולג מעריכית, ולכן התהליך לא יכול להיות פואסוני.

סעיף ג



כאן ישנה הסתברות שכל המהנדסים יועברו למחלקה מסויימת, בעוד שבסעיף א' מהנדסים מופנים באופן דטרמיניסטי למחלקות לסרוגין.

סעיף ד

ראשית, מכיוון ש $N(t)$ פואסוני, אז $N(0) = 0$, ולכן $X_1(0) = 0$.
שנית, מכיוון ש $N(t)$ פואסוני אזי גם תוספות בזמנים שונים ל $X_1(t)$ אינן תלויות.
שלישית:

$$\begin{aligned} P\{X_1(t) - X_1(s) = n\} &= \sum_{k=n}^{\infty} P\{X_1(t) - X_1(s) = n \mid N(t) = k\} P\{N(t) = k\} \\ &= \sum_{k=n}^{\infty} \binom{k}{n} \left(\frac{1}{3}\right)^n \left(\frac{2}{3}\right)^{k-n} P\{N(t) = k\} \\ &= \sum_{k=n}^{\infty} \binom{k}{n} \left(\frac{1}{3}\right)^n \left(\frac{2}{3}\right)^{k-n} e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^k}{k!} = \left(\frac{2}{3}\right)^{-n} \left(\frac{1}{3}\right)^n e^{-\lambda t} \sum_{k=n}^{\infty} \frac{k!}{n!(k-n)!} \left(\frac{2}{3}\right)^k \frac{(\lambda t)^k}{k!} \\ &= \frac{1}{n!} \left(\frac{1}{2}\right)^n e^{-\lambda t} \sum_{k=n}^{\infty} \frac{\left(\frac{2}{3}\lambda t\right)^k}{(k-n)!} = \frac{1}{n!} \left(\frac{1}{2}\right)^n e^{-\lambda t} \sum_{m=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{2}{3}\lambda t\right)^m \left(\frac{2}{3}\lambda t\right)^n}{m!} \\ &= \frac{1}{n!} \left(\frac{1}{2}\right)^n \left(\frac{2}{3}\lambda t\right)^n e^{-\lambda t} \sum_{m=0}^{\infty} \frac{\left(\frac{2}{3}\lambda t\right)^m}{m!} = \frac{1}{n!} \left(\frac{1}{2}\right)^n \left(\frac{2}{3}\lambda t\right)^n e^{-\lambda t} e^{\frac{2}{3}\lambda t} \\ &= \frac{\left(\frac{1}{3}\lambda t\right)^n}{n!} e^{-\frac{1}{3}\lambda t} \end{aligned}$$

ולכן $X_1(t)$ פואסוני עם פרמטר $\frac{1}{3}\lambda$.

סעיף ה

באותו אופן שקיבלנו ש $X_1(t)$ פואסוני עם פרמטר $\frac{1}{3}\lambda$, ניתן לקבל בקלות כי $X_2(t)$ פואסוני עם פרמטר $\frac{2}{3}\lambda$, ואז

$$\begin{aligned} P\{X_2(t) = 1\} &= P\{X_2(t) - X_2(0) = 1 - 0\} = P\{X_2(t) - X_2(0) = 1\} = \frac{\left(\frac{2}{3}\lambda(t-0)\right)^1}{1!} e^{-\frac{2}{3}\lambda(t-0)} \\ &= \frac{2}{3}\lambda t e^{-\frac{2}{3}\lambda t} \end{aligned}$$