

$$f_X(x) = \int_0^{1-x} 6x \, dy = 6x(1-x) \quad 0 < x < 1 \implies$$

$$f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} \frac{1}{1-x} & y \in (0, 1-x) \\ 0 & y \notin (0, 1-x) \end{cases} \quad 0 < x < 1 \implies$$

$$g(X) = E(Y|X) = \boxed{\frac{1-X}{2}} \quad (\text{תוחלת של צפיפות אחידה})$$

$$h(X) = \boxed{\frac{1-X}{2}} \quad \text{החזאי הכללי (במקרה) לינארי ולכן הוא גם החזאי הלינארי}$$

$$f_X(x) = \int_0^{x^2} 10y \, dy = 5x^4 \quad 0 < x < 1$$

$$g(x) = E(Y|X=x) = \int_0^{x^2} y \frac{10y}{5x^4} \, dy = \frac{2}{3} \frac{x^6}{x^4} \implies E(Y|X) = g(X) = \boxed{\frac{2}{3} X^2}$$

הפעם החזאי הכללי אינו לינארי. נשתמש בנוסחה  $h(x) = \mu_y + \frac{\sigma_{X,Y}}{\sigma_X^2}(x - \mu_X)$

$$EX = \frac{5}{6}, \quad EX^2 = \frac{5}{7}, \quad \sigma_X^2 = \frac{5}{252}$$

$$EY = 10 \int_0^1 \left( \int_0^{x^2} y^2 \, dy \right) dx = \frac{10}{3} \int_0^1 x^6 \, dx = \frac{10}{21}$$

$$EXY = 10 \int_0^1 x \left( \int_0^{x^2} y^2 \, dy \right) dx = \frac{10}{3} \int_0^1 x^7 \, dx = \frac{5}{12} \implies \sigma_{X,Y} = \frac{5}{252}$$

$$h(x) = \frac{10}{21} + 1 \left( x - \frac{5}{6} \right) = x - \frac{5}{14}$$

$$h(X) = \boxed{X - \frac{5}{14}}$$

10.1\*

10.2

10.3

10.6

10.8

10.9

10.10

10.11

10.12

10.13

10.14

\* - éi ní à óáñá

סעיף ו': כדי לחשב את החזאי הכללי  $E(Y|X)$  נמצא תחילה את הצפיפות המותנית  $f_{Y|X}(y|x)$  לכל  $x > 0$ .

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f_{X|Y}(x|y)f_Y(y)}{f_X(x)} = \begin{cases} \frac{\frac{1}{2}\lambda e^{-\lambda y}}{f_X(x)} & (x-2)_+ < y < x \\ 0 & \text{אחרת} \end{cases}$$

כאן  $(x-2)_+ = \begin{cases} x-2 & x \geq 2 \\ 0 & x < 2 \end{cases}$ . הגבלה זו קיימת כי המונה מתאפס אלא אם כן  $y > 0$  (וב)  $y < x < y+2$  המתורגם ל-  $x-2 < y < x$ . המכנה  $f_X(x)$  מתקבל מ"נוסחת הצפיפות הכוללת", שהיא אינטגרל המונה לפי  $y$ :

$$f_X(x) = \frac{1}{2} \int_{(x-2)_+}^x \lambda e^{-\lambda y} dy = \frac{1}{2} (e^{-\lambda(x-2)_+} - e^{-\lambda x}).$$

מכאן

$$\begin{aligned} E(Y|X=x) &= \frac{1}{2f_X(x)} \int_{(x-2)_+}^x y \lambda e^{-\lambda y} dy = \dots \\ &= \frac{1}{2\lambda f_X(x)} ((\lambda(x-2)_+ + 1)e^{-\lambda(x-2)_+} - (\lambda x + 1)e^{-\lambda x}) \end{aligned}$$

וכאשר נציב את הבטוי ל-  $f_X(x)$  ונפשט, נקבל

$$E(Y|X) = \begin{cases} \frac{e^{\lambda X} - 1 - \lambda X}{\lambda(e^{\lambda X} - 1)} & 0 < X < 2 \\ X + \left(\frac{1}{\lambda} - \frac{2}{1-e^{-2\lambda X}}\right) & 2 \leq X \end{cases}$$

לגבי החזאי הלינארי  $\hat{Y}_L = \mu_y + \frac{\sigma_{XY}}{\sigma_X^2} X$

$$\begin{aligned} \mu_X &= \frac{1}{\lambda} + 1 = \frac{\lambda+1}{\lambda} & \mu_Y &= \frac{1}{\lambda} \\ \sigma_X^2 &= \sigma_Y^2 + \sigma_Z^2 = \frac{\lambda^2+3}{3\lambda^2} & \sigma_{XY} &= \text{cov}(Y+Z, Y) = \sigma_Y^2 + 0 = \frac{1}{\lambda^2} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \hat{Y}_L = \frac{1}{\lambda} + \frac{1/\lambda^2}{(\lambda^2+3)/3\lambda^2} \left(X - \frac{\lambda+1}{\lambda}\right) = \dots = \frac{1}{\lambda^2+3}(3X + (\lambda-3)).$$

סעיף ז':

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f_{X|Y}(x|y)f_Y(y)}{f_X(x)} = -\frac{1}{y \ln x} \quad 0 < x < y < 1$$

$$(f_X(x) = \int_x^1 \frac{1}{y} 1 dy = -\ln x)$$

$$E(Y|X=x) = -\int_x^1 y \frac{1}{y \ln x} dy = \frac{x-1}{\ln x} \Rightarrow g(X) = E(Y|X) = \boxed{\frac{X-1}{\ln X}}.$$

כהכנה למציאת החזאי הלינארי, נחשב לכל  $j, k \geq 0$

$$EX^k Y^j = E(Y^j E(X^k|Y)) = E\left(Y^j E\left(\frac{Y^k}{k+1}\right)\right) = \frac{1}{(k+1)(k+j+1)}$$

$$EX = \frac{1}{4} \quad EX^2 = \frac{1}{9} \quad \sigma_X^2 = \frac{7}{144} \quad EY = \frac{1}{2} \quad EXY = \frac{1}{6} \quad \sigma_{X,Y} = \frac{1}{24}$$

$$\Rightarrow h(X) = \frac{1}{2} + \frac{\frac{1}{24}}{\frac{7}{144}} \left(X - \frac{1}{4}\right) = \boxed{\frac{6}{7}X + \frac{2}{7}}$$

$$\begin{aligned}
f_X(x) &= \int_0^x 8xy \, dy = 4x^3 \quad (0 < x < 1) \\
f_Y(y) &= \int_y^1 8xy \, dx = 4y(1 - y^2) \quad (0 < y < 1) \\
f_{Y|X}(y|x) &= \frac{2y}{x^2} \quad (0 < y < x) \\
f_{X|Y}(x|y) &= \frac{2x}{1 - y^2} \quad (y < x < 1) \\
E(Y|X = x) &= \frac{1}{x^2} \int_0^x 2y^2 \, dy = \frac{2x}{3} & \boxed{E(Y|X) = \frac{2}{3}X} \\
E(X|Y = y) &= \frac{2}{1 - y^2} \int_y^1 x^2 \, dx = \frac{2(1 - y^3)}{3(1 - y^2)} & \boxed{E(X|Y) = \frac{2}{3} \frac{1+Y+Y^2}{1+Y}}
\end{aligned}$$

כמו כן

$$\begin{aligned}
EX &= \int_0^1 4x^4 \, dx = \frac{4}{5} & EX^2 &= \int_0^1 4x^5 \, dx = \frac{2}{3} \\
EY &= \int_0^1 4y^2(1 - y^2) \, dy = \frac{8}{15} & EY^2 &= \int_0^1 4y^3(1 - y^2) \, dy = \frac{1}{3} \\
\sigma_X^2 &= \frac{2}{3} - \frac{16}{25} = \frac{2}{75} & \sigma_Y^2 &= \frac{1}{3} - \frac{64}{225} = \frac{11}{225} \\
EXY &= 8 \int_0^1 x^2 \left( \int_0^x y^2 \, dy \right) dx = \frac{4}{9} \\
&\Rightarrow \rho_{X,Y} = \frac{\frac{4}{9} - \frac{4}{5} \cdot \frac{8}{15}}{\sqrt{\frac{2}{75}} \sqrt{\frac{11}{225}}} = \boxed{\frac{4}{\sqrt{66}}}
\end{aligned}$$

## פתרון לתרגיל 10.6

עבור  $i = 1, 2$  נסמן:

$n_i$  = מספר הכדורים שהוצאו מהקופסה ה- $i$   
 $W_i$  = מספר הכדורים הלבנים שהוצאו מהקופסה ה- $i$   
 $B_i$  = מספר הכדורים הכחולים שהוצאו מהקופסה ה- $i$

( ברור ש-  $W_i + B_i = n_i$  שימו לב ש-  $W_i$  ו-  $B_i$  אקראיים, אבל  $n_i$  לא )

$$\rho_{W_1, W_2} = \rho_{n_1 - B_1, n_2 - B_2} \stackrel{(*)}{=} \rho_{B_1, B_2} \stackrel{\text{נתון}}{=} 0.2 \quad \text{א.}$$

$$(*) \quad \rho_{aX+b, cY+d} = \text{sgn}(a) \text{sgn}(c) \rho_{X,Y}$$

$$\text{ב.} \quad \rho_{B_1, W_2} = \rho_{B_1, n_2 - B_2} = -0.2 \quad \text{גם כאן על פי } (*).$$

ג. נוסיף את הסימון:

$m_i$  = המספר ההתחלתי של כדורים כחולים בקופסה ה- $i$  (לא אקראי),  
 ולצורך העניין נניח שהכדורים הכחולים חוזרים לקופסה מס' 1 והלבנים לקופסה מס' 2. פרוש הדבר הוא ש-  $B_2$  כדורים כחולים עברו מהקופסה 2 לקופסה 1, כך שבסופו של דבר יהיו, בהתאמה,  $m_1 + B_2$  ו-  $m_2 - B_2$  כדורים כחולים בשתי הקופסאות. שוב על פי (\*) נקבל

$$\rho_{m_1 + B_2, m_2 - B_2} = -1$$

$$\begin{aligned}
EX &= E E(X|N) = ENp = p\mu_N \\
EX^2 &= E E(X^2|N) = E(Npq + N^2p^2) = pq\mu_N + p^2(\sigma_N^2 + \mu_N^2) \\
\Rightarrow \sigma_X^2 &= (pq\mu_N + p^2\sigma_N^2 + p^2\mu_N^2) - (p\mu_N)^2 = pq\mu_N + p^2\sigma_N^2
\end{aligned}$$

ב.

$$\begin{aligned}
ENX &= E[NE(X|N)] = EN(Np) = pEN^2 = p(\sigma_N^2 + \mu_N^2) \\
\Rightarrow \rho_{N,X} &= \frac{p(\sigma_N^2 + \mu_N^2) - \mu_N p\mu_N}{\sigma_N \sqrt{pq\mu_N + p^2\sigma_N^2}} = \frac{\sqrt{p}}{\sqrt{q\frac{\mu_N}{\sigma_N^2} + p}}.
\end{aligned}$$

ג. אם  $N$  פואסוני,  $\mu_N = \sigma_N^2 = \lambda$  ולכן  $\rho_{N,X} = \sqrt{p}$ .

ד. אם נסתכל על כשלון כהצלחה (של היריב!!), אז נקבל אותה בעיה כמו

$$\rho_{N,Y} = \frac{\sqrt{q}}{\sqrt{p\frac{\mu_N}{\sigma_N^2} + q}} \text{ כאשר } p \text{ ו-} q \text{ מחליפים תפקידים, ולכן}$$

ה. אם  $N \sim \text{Pois}(\lambda)$ :  $EX = p\lambda$ ,  $EX^2 = p\lambda + p^2\lambda^2$ ,  $ENX = p(\lambda + \lambda^2)$  ולכן

$$\begin{aligned}
EXY &= EX(N - EX) = p(\lambda + \lambda^2) - (p\lambda + p^2\lambda^2) = pq\lambda^2 \\
\Rightarrow \text{cov}(X, Y) &= EXY - EX EY = pq\lambda^2 - (p\lambda)(q\lambda) = 0 \\
\Rightarrow \rho_{X,Y} &= 0.
\end{aligned}$$

## פתרון לתרגיל 10.9

נסמן ב- $X$  וב- $Y$  את מספרי הכדורים המוכנסים לשני התאים הנתונים, בהתאמה, וב- $Z$  את מספר הכדורים המוכנסים לשאר התאים:  $Z = n - X - Y$ .נשים לב ש-  $X \sim \text{Bin}(n, \frac{1}{k})$ ,  $Y \sim \text{Bin}(n, \frac{1}{k})$ ,  $Z \sim \text{Bin}(n, \frac{k-2}{k})$  כמו כן

$$\text{var } Z = \text{var}(n - X - Y) = \text{var}(X + Y) = \text{var } X + \text{var } Y + 2\text{cov}(X, Y)$$

ולכן

$$\begin{aligned}
\text{covar}(X, Y) &= \frac{1}{2}(\text{var } Z - \text{var } X - \text{var } Y) \\
&= \frac{n}{2k^2}((k-2)2 - 1(k-1) - 1(k-1)) = -\frac{n}{k^2} \\
\Rightarrow \rho_{X,Y} &= \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sigma_X \sigma_Y} = -\frac{\frac{n}{k^2}}{\left(\sqrt{n\frac{1}{k}\frac{k-1}{k}}\right)^2} = \boxed{-\frac{1}{k-1}}.
\end{aligned}$$

## פתרון לתרגיל 10.10

$$\text{cov}(X+Y, Y+Z) = \text{cov}(X, Y) + \text{cov}(X, Z) + \text{cov}(Y, Y) + \text{cov}(Y, Z) = 0 + 0 + 144 + 0$$

$$\text{var}(X + Y) = \text{var } X + \text{var } Y + 2\text{cov}(X, Y) = 25 + 144 + 0 = 169$$

$$\text{var}(Y + Z) = \text{var } Y + \text{var } Z + 2\text{cov}(Y, Z) = 144 + 81 + 0 = 225$$

$$\rho_{X,Y} = \frac{144}{13 \times 15} = \boxed{\frac{48}{65}}$$

א. לכל  $1 \leq k \leq n$  מתקיים ש-  $ES_k = k\mu$  ו-  $\text{var } S_k \stackrel{\text{אי תלות}}{=} k\sigma^2$  , כמו כן

$$\begin{aligned} ES_l S_m &= ES_l(S_l + (S_m - S_l)) = ES_l^2 + ES_l E(S_m - S_l) \\ &= (l\sigma^2 + (l\mu)^2) + (l\mu)((m-l)\mu) = l\sigma^2 + lm\mu^2 \\ \Rightarrow \rho_{S_l, S_m} &= \frac{(l\sigma^2 + lm\mu^2) - (l\mu)(m\mu)}{\sqrt{l\sigma^2} \sqrt{m\sigma^2}} = \sqrt{\frac{l}{m}} \end{aligned}$$

ב. אם נסמן  $X_k = \begin{cases} 1 & \text{בת בלידה ה- } k \\ 0 & \text{בן בלידה ה- } k \end{cases}$  אז אלה משתנים מקריים בלתי תלויים מפולגים זהה, ושני המשתנים המקריים בשאלה הם  $S_4$  ו-  $S_9$ . מסעיף א' נובע אם כן, מקדם המתאם ביניהם הוא  $\sqrt{\frac{4}{9}} = \frac{2}{3}$ .

## פתרון לתרגיל 10.12

א. החזאי האופטימלי הוא  $E(T_3|T_1)$ , ונרשום

$$\begin{aligned} E(T_3|T_1) &= E(T_1 + (T_3 - T_1)|T_1) = T_1 + E(T_3 - T_1|T_1) \\ &= T_1 + E(T_3 - T_1) = \boxed{T_1 + \frac{2}{\lambda}}. \end{aligned}$$

השוויון לפני האחרון נובע מכך ש-  $T_3 - T_1$  בלתי תלוי ב-  $T_1$ , והשוויון האחרון מכך ש-  $T_3 - T_1$  הוא סכום של שני משתנים  $\text{Exp}(\lambda)$ .

לקראת הסעיפים הבאים נזכיר של-  $T_n$  צפיפות גאמא  $\Gamma(n, \lambda)$  (א.2)  $f_{T_n}(t) = \frac{\lambda^n}{(n-1)!} t^{n-1} e^{-\lambda t}$ , וזאת כי  $T_n$  הוא סכום של  $n$  משתנים אקספוננציאליים. מאותה סיבה, הצפיפות המותנית של  $T_n$  מותנית ב-  $T_m = s$  ( $m < n$ ) היא  $\Gamma(n-m, \lambda)$  מוזאת ימינה ב-  $s$  יחידות.

ב. נחשב תחילה את  $f_{T_1|T_3}(t_1|t_3)$  עבור  $0 < t_1 < t_3$

$$\begin{aligned} f_{T_1|T_3}(t_1|t_3) &= \frac{f_{T_3|T_1}(t_3|t_1)f_{T_1}(t_1)}{f_{T_3}(t_3)} = \frac{\lambda^2 (t_3 - t_1) e^{-\lambda(t_3-t_1)} \lambda e^{-\lambda t_1}}{\frac{\lambda^3 t_3^2 e^{-\lambda t_3}}{2}} \\ &= \frac{2}{t_3^2} (t_3 - t_1) \\ \Rightarrow E(T_1|T_3 = t_3) &= \frac{2}{t_3^2} \int_0^{t_3} t_1 (t_3 - t_1) dt_1 = \frac{t_3}{3} \Rightarrow E(T_1|T_3) = \frac{T_3}{3} \end{aligned}$$

ג. מאותם השקולים כמו קודם  $E(T_n|T_k) = T_k + \frac{n-k}{\lambda}$  עבור  $0 < s < t$

$$\begin{aligned} f_{T_k|T_n}(s|t) &= \frac{f_{T_n|T_k}(t|s)f_{T_k}(s)}{f_{T_n}(t)} \\ &= \frac{\frac{\lambda^{n-k}}{(n-k-1)!} (t-s)^{n-k-1} e^{-\lambda(t-s)} \frac{\lambda^k}{(k-1)!} s^{k-1} e^{-\lambda s}}{\frac{\lambda^n}{(n-1)!} t^{n-1} e^{-\lambda t}} \\ &= \frac{(n-1)!}{(k-1)!(n-k-1)!} s^{k-1} (t-s)^{n-k-1} \\ \Rightarrow E(T_k|T_n = t) &= \frac{(n-1)!}{(k-1)!(n-k-1)! t^{n-1}} \overbrace{\int_0^t s^k (t-s)^{n-k-1} ds}^{I_k} \end{aligned}$$

$$\left( \begin{aligned} I_k &= - \overbrace{\frac{s^k(t-s)^{n-k}}{n-k}}^0 \bigg|_0^t + \frac{k}{n-k} \overbrace{\int_0^t s^{k-1}(t-s)^{n-k} ds}^{I_{k-1}} = \dots \dots \dots \\ &= \frac{k!}{(n-1) \cdots (n-k)} \int_0^t (t-s)^{n-1} ds = \frac{k!(n-k-1)!}{n!} t^n \end{aligned} \right)$$

$$= \frac{k}{n} t \implies \boxed{E(T_k|T_n) = \frac{k}{n} T_n}$$

דיון: התוצאה הזאת היתה צפויה משיקולי סימטריה. אכן, אם, עבור  $i < n$ , נרשום  $E(X_i|T_n) = h_i(T_n)$  כאשר  $h_i(\cdot)$  פונקציות מתאימות, אז ברור שכל ה-  $h_i$  שווים ביניהם (נסמן  $h_i = h$ ) כי כל ה-  $X_i$  הם בלתי תלויים ומפולגים זהה, ולכן משחקים אותו תפקיד. אם כן

$$\begin{aligned} T_n = E(T_n|T_n) &= E(X_1 + \cdots + X_n|T_n) = nh(T_n) \\ \implies E(X_i|T_n) &= \frac{1}{n} T_n \implies E(T_k|T_n) = \frac{k}{n} T_n. \end{aligned}$$

שימו לב שתוצאה זו נכונה בלי קשר להתפלגות של ה-  $X_i$ ים, רק הנחנו שהם בלתי תלויים ומפולגים זהה (גם את ההנחה הזו ניתן קצת להחליש).

ד. למעשה, כל החזאים שחושבו בסעיפים הקודמים לינאריים, ולכן הם עצמם גם החזאים הלינאריים האופטימליים.

#### פתרון לתרגיל 10.13

נסמן ב-  $D$  את התחום שבין ציר  $x$  לעקום הנתון. שחזו  $\sqrt{2\pi}$ .

א. לכל  $k$

$$\begin{aligned} m_k := EY^k &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_D y^k dx dy = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} \left( \int_0^{e^{-\frac{x^2}{2}}} y^k dy \right) dx \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}(k+1)} \int_{-\infty}^{\infty} y^{k+1} \bigg|_0^{e^{-\frac{x^2}{2}}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}(k+1)} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{k+1}{2}x^2} dx \\ &= \frac{1}{(k+1)^{\frac{3}{2}}} \implies \\ EY &= \boxed{\frac{1}{2\sqrt{2}}} \quad \text{Var}Y = \frac{1}{3\sqrt{3}} - \frac{1}{8} = \boxed{\frac{8\sqrt{3}-9}{72}} \end{aligned}$$

ב. כמו בחשבון למעלה, לכל  $k$  ו- $j$

$$m_{k,j} := EX^j Y^k = \dots = \frac{1}{\sqrt{2\pi}(k+1)} \int_{-\infty}^{\infty} x^j e^{-\frac{k+1}{2}x^2} dx$$

$$= \dots = \begin{cases} 0 & j \text{ זוגי} \\ \frac{(j-1)(j-3)\dots 3 \cdot 1}{(k+1)^{\frac{j+1}{2}}} & j \text{ זוגי} \end{cases}$$

מכאן  $\rho_{X,Y} = 0$  (כי  $EXY = EX = 0$ ) ו- (שימו לב ש-  $X \sim N(0,1)$ )

$$\rho_{X^2,Y} = \frac{EX^2Y - EX^2EY}{\sigma_{X^2}\sigma_Y} = \frac{\frac{1}{2} - 1 \cdot \frac{1}{2\sqrt{2}}}{\sqrt{2} \sqrt{\frac{8\sqrt{3}-9}{72}}} = \boxed{\frac{3\sqrt{2}}{4\sqrt{8\sqrt{3}-9}}}$$

ג.  $X$  ו-  $Y$  אינם בלתי תלויים כי  $D$  איננו מלבן שצלעותיו מקבילים לצירים.

באופן מפורש, לכל  $(x,y)$  המקיים  $e^{-\frac{x^2}{2}} < y < 1$  מתקיים  $f_{X,Y}(x,y) = 0$  אבל  $f_X(x) \neq 0$  ו-  $f_Y(y) \neq 0$ .

#### פתרון לתרגיל 10.14

כדי לשמור על אחידות, נסמן ב- $\hat{Y}_L$  את החזאי הלינארי (ולא  $\hat{Y}$  כבשאלה).

א.  $E(Y - E(Y|X))^2$  היא תוחלת השגיאה הריבועית של החזאי האופטימלי אשר על פי ההגדרה אינה גדולה מ-  $E(Y - \hat{Y}_L)^2$ , שהיא תוחלת השגיאה הריבועית רק של החזאי הלינארי. מצד שני  $\text{var } Y = E(Y - \mu_Y)^2$  היות וזו תוחלת השגיאה הריבועית ע"י המועמד הלינארי  $g(x) \equiv \mu_Y$  שגיאה זו אינה קטנה מהשגיאה של החזאי הלינארי האופטימלי. הראנו ש-

$$E(Y - E(Y|X))^2 \leq E(Y - \hat{Y}_L)^2 \leq \text{var } Y.$$

ב. אם  $\hat{Y}_L = aX + b$  החזאי הלינארי האופטימלי, אז  $-\hat{Y}_L = -aX - b$  גם הוא "מועמד" לינארי, אבל תוחלת שגיאתו הריבועית לא תהיה קטנה מזו של  $\hat{Y}_L$  עצמו, ולכן

$$E(Y - \hat{Y}_L)^2 \leq E(Y - (-\hat{Y}_L))^2 = E(Y + \hat{Y}_L)^2.$$

ג. כדי לפשט את הכתיב, נשתמש בסימון  $\hat{Y} = E(Y|X)$ . יש לנו

$$E(Y - \hat{Y})^2 = EY^2 - 2E\hat{Y}Y + E\hat{Y}^2$$

אם נזכור שאת התוחלת המותנית  $\hat{Y}$  ניתן לבטא כפונקציה  $h(X)$  של  $X$ , נוכל לפתח את האיבר השני למעלה

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

כדי לקבל  $E(Y - \hat{Y})^2 = EY^2 - E\hat{Y}^2$  או, בכתיב מלא,

$$E(Y - E(Y|X))^2 = EY^2 - EE(Y|X)^2.$$

במילים אחרות, בסעיף זה יש שוויון בין שני הביטויים.

שאלה 10.1 :

א. יהי ו"א  $(X, Y)$  - קואורדינטות קרטזיות של נקודה  $Q$ . אזי

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

מנוסחת הטרנספורמציה של ו"א נובע

$$f_{R,\Theta}(r,\theta) = \begin{cases} \frac{r}{\pi}, & 0 < r < 1, 0 < \theta < 2\pi \\ 0, & \text{else} \end{cases}.$$

הצפיפויות השוליות הן

$$f_R(r) = \begin{cases} 2r, & 0 < r < 1 \\ 0, & \text{else} \end{cases}, \quad f_\Theta(\theta) = \begin{cases} \frac{1}{2\pi}, & 0 < \theta < 2\pi \\ 0, & \text{else} \end{cases}.$$

מתקיים  $f_{R,\Theta}(r,\theta) = f_R(r) \cdot f_\Theta(\theta)$  מכאן  $R, Q$  ב"ת, ולכן גם בלתי מתואמים.

ב.  $R, Q$  ב"ת, לכן

$$E(R|\Theta) = ER = \int_0^1 r \int_0^{2\pi} \frac{r}{\pi} d\theta dr = \int_0^1 2r^2 dr = \frac{2}{3}.$$