

השאלה מהרצאה קודמת - מאי רציל
משפט גבול המרכזי

$$E[X_n] = \mu$$

$$Var[X_n] = \sigma^2$$

X_n, X_m בעל אותה התפלגות
(רציפה או דיסקרטית) בלתי תלויים

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \sim N(\mu, \sigma^2)$$

שני משפטים

משפט 1: נסמי ברא 2 תוצאות

CDF (הגדרה 4.1):

$$F_{XY}(x, y) = p(X \leq x, Y \leq y)$$

PDF (הגדרה 4.2):

$$f_{XY}(x, y) = \frac{\partial^2 F_{XY}(x, y)}{\partial x \partial y}$$

קשר בין PDF ל-CDF (תכונה 4.1):

$$F_{XY}(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f_{XY}(s, p) dp ds$$

תכונות PDF (תכונה 4.2): תחום ערכים ו"סכום" ערכים

$$f_{XY}(x, y) \geq 0$$

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

דוגמה 4.1: נתון מלבן $B = (a, b] \times (c, d]$. בהינתן $F_{XY}(x, y)$ חשב הסתברות $p(X, Y \in B)$.

פתרון:



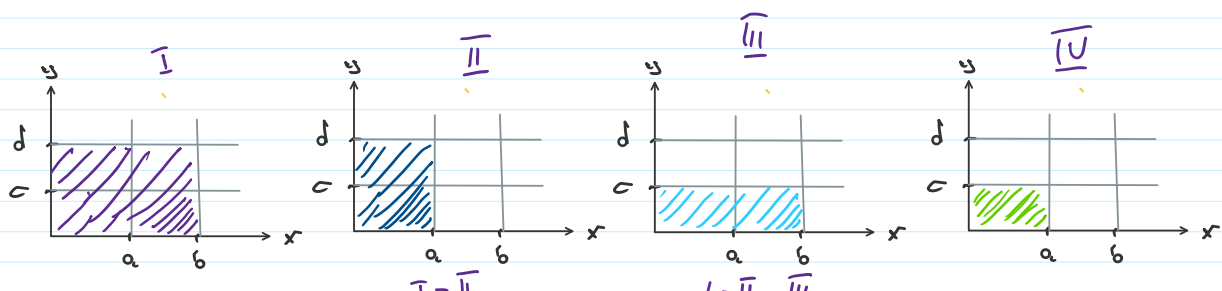
$$p(X, Y \in B) = p(a < X \leq b, c < Y \leq d)$$

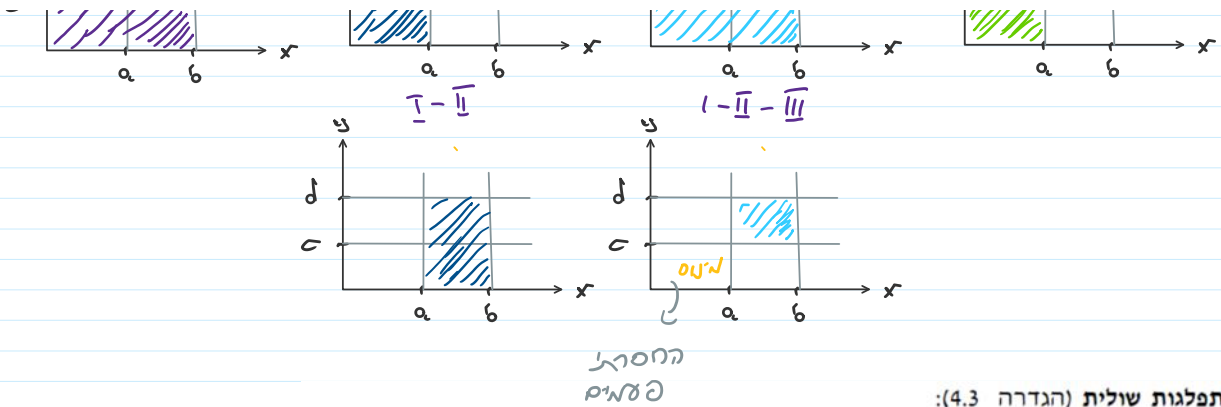
$$= F_{XY}(b, d) - F_{XY}(a, d) - F_{XY}(b, c) + F_{XY}(a, c)$$

מציאה: סכום ע"י
ביטוי CDF בלבד

$$\int_a^b \int_c^d f_{XY}(s, p) dp ds \rightarrow$$

מלבן B





$$(N4.7) \quad f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{XY}(x,y) dy$$

$$(B4.7) \quad f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{XY}(x,y) dx$$

$$(ג4.7) \quad F_X(x) = F_{XY}(x, \infty)$$

$$(ד4.7) \quad F_Y(y) = F_{XY}(\infty, y)$$

משתנים בלתי תלויים סטטיסטית (הגדרה 4.4): משתנים נקראים בלתי תלויים סטטיסטית אם ורק אם מתקיים

$$(N4.8) \quad f_{XY}(x,y) = f_X(x)f_Y(y)$$

$$(B4.8) \quad F_{XY}(x,y) = F_X(x)F_Y(y)$$

התפלגות גאוסית רב-משתנית (משתנים גאוסיים במשותף)

הקצנה - נוסחה:

$$\forall a_i \in \mathbb{R} \quad a_1 X_1 + a_2 X_2 + \dots + a_n X_n \sim N(\cdot)$$

אם ורק אם הקשר המשותף X_1, \dots, X_n גאוסיים במשותף (יחד עם התפלגות נורמלית)

מישור: סדר גבוה התפלגות גאוסית נורמלית:

$$\begin{aligned} E[W_1] = E[W_2] = 0 \\ \text{Var}[W_1] = \text{Var}[W_2] = 1 \end{aligned} \Leftrightarrow \begin{aligned} W_1 &\sim N(0,1) \\ W_2 &\sim N(0,1) \end{aligned}$$

תיאור הנצרים:

$$E[X_1], \text{Var}[X_1], \text{Cov}[X_1, X_2]$$

$$E[X_2], \text{Var}[X_2], \rho_{X_1, X_2}$$

=?

\Leftrightarrow

$$X_1 = \mu_1 + \sigma_{11}W_1 + \sigma_{12}W_2$$

$$X_2 = \mu_2 + \sigma_{21}W_1 + \sigma_{22}W_2$$

μ_i, σ_{ij}

קבועים משותפים

$$E[X_1] = E[\mu_1] + \sigma_{11}E[W_1] + \sigma_{12}E[W_2] = \mu_1$$

$$E[X_2] = \mu_2$$

$$\text{Var}[aX + bY] = a^2 \text{Var}[X] + b^2 \text{Var}[Y]$$

$$E[X_2] = \mu_2$$

$$\text{Var}[aX + bY] = a^2 \text{Var}[X] + b^2 \text{Var}[Y]$$

$$\text{Var}[X_1] = \sigma_{11}^2 \text{Var}[W_1] + \sigma_{12}^2 \text{Var}[W_2] = \underbrace{\sigma_1^2}_{\text{NO}} = \sigma_{11}^2 + \sigma_{12}^2$$

$$\text{Var}[X_2] = \sigma_2^2 = \sigma_{21}^2 + \sigma_{22}^2$$

בהתאם למשפט:

$$\sigma_{11}W_1 + \sigma_{12}W_2 \sim N\left(\underbrace{\mu_1}_{\text{ממוצע}}, \underbrace{\sigma_1^2}_{\text{שונות}}\right)$$

$$\text{Cov} \Rightarrow X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2) \quad X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$$

התפלגויות שונות של X_1, X_2

$$\rho_{X_1, X_2} = \frac{\text{Cov}[X_1, X_2]}{\sqrt{\text{Var}[X_1] \text{Var}[X_2]}} = ?$$

$$\text{Cov}[X_1, X_2] = E[X_1 X_2] - E[X_1]E[X_2]$$

$$E[X_1, X_2] = E[(\mu_1 + \sigma_{11}W_1 + \sigma_{12}W_2)(\mu_2 + \sigma_{21}W_1 + \sigma_{22}W_2)]$$

$$= E[\mu_1\mu_2 + \mu_1\sigma_{21}W_1 + \mu_1\sigma_{22}W_2$$

$$+ \mu_2\sigma_{11}W_1 + \sigma_{11}\sigma_{21}W_1^2 + \sigma_{11}\sigma_{22}W_1W_2$$

$$+ \mu_2\sigma_{12}W_2 + \sigma_{12}\sigma_{21}W_1W_2 + \sigma_{12}\sigma_{22}W_2^2]$$

$$= \mu_1\mu_2 + \sigma_{11}\sigma_{21} + \sigma_{12}\sigma_{22}$$

$$\text{Cov}[X_1, X_2] = \sigma_{11}\sigma_{21} + \sigma_{12}\sigma_{22}$$

$$E[W_1] = E[W_2] = 0$$

$$E[W_1 W_2] = E[W_1]E[W_2] = 0$$

$$\text{Var}[W_1] = E[W_1^2] - E^2[W_1]$$

$$\Rightarrow E[W_1^2] = 1$$

$$\rho_{X_1, X_2} = \frac{\sigma_{11}\sigma_{21} + \sigma_{12}\sigma_{22}}{\sigma_1\sigma_2} \Rightarrow \text{Cov}[X_1, X_2] = \rho \cdot \sigma_1 \sigma_2$$

סיכום: התפלגות -19 ממזגת משמרת היא להצורה:

$$\begin{bmatrix} X_1 \\ X_2 \end{bmatrix} \sim N\left(\underbrace{\begin{bmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{bmatrix}}_{\text{ממוצע (וקטור)}}, \underbrace{\begin{bmatrix} \sigma_1^2 & \rho\sigma_1\sigma_2 \\ \rho\sigma_1\sigma_2 & \sigma_2^2 \end{bmatrix}}_{\text{Covariance (מטריצה)}}\right)$$

הערך: כמובן, X_1, X_2 מתפלגים באופן (גנרלי)

כאשר **מטריצת covariance** (הגדרה 4.6): מטריצה מהצורה

$$C_X = \begin{bmatrix} \text{Cov}[X_1, X_1] & \text{Cov}[X_1, X_2] \\ \text{Cov}[X_2, X_1] & \text{Cov}[X_2, X_2] \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \text{Var}[X_1] & \text{Cov}[X_1, X_2] \\ \text{Cov}[X_1, X_2] & \text{Var}[X_2] \end{bmatrix}$$

נתונים זוג משתנים אקראיים, $X \sim N(0, \sigma^2)$, $Y = 3X$

(א) הראה שמשתנים X, Y הם גאוסיים במשותף.

(ב) מהי מטריצת covariance? מהי התפלגות המשותפת שלהם?

.6

משפט של קוואנטיזציה
המשפט של קוואנטיזציה

$$a_1 X + a_2 Y = a_1 X + 3a_2 X = (a_1 + 3a_2)X \sim N(0, (a_1 + 3a_2)^2 \sigma^2)$$

$$a_1 X_1 + a_2 X_2 + \dots + a_N X_N \sim N(\cdot)$$

$$\text{Var}[aX] = a^2 \text{Var}[X]$$

$$\text{Var}[X] = E[X^2] = \sigma^2 \quad \leftarrow \quad E[X] = E[Y] = 0$$

$$\text{Var}[Y] = E[Y^2]$$

$$\text{Cov}[X, Y] = E[XY]$$

$$E[XY] = E[3X^2] = 3E[X^2] = \text{Cov}[X, Y] = 3\sigma^2$$

$$E[Y^2] = 3^2 E[X^2] = \text{Var}[Y] = 9\sigma^2$$

$$C_X = \begin{bmatrix} \text{Cov}[X_1, X_1] & \text{Cov}[X_1, X_2] \\ \text{Cov}[X_2, X_1] & \text{Cov}[X_2, X_2] \end{bmatrix} = \sigma^2 \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 3 & 9 \end{bmatrix}$$

סכום:

$$\begin{bmatrix} X \\ Y \end{bmatrix} \sim N\left(\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}, C_X\right)$$

$$E[X] = 0 \quad \text{Var}[X] = 1$$

שאלה: מהי התפלגות של Y ?

מהי $\text{Cov}[X, Y]$?

מהי התפלגות משותפת של X, Y ?

$X \sim N(0, 1)$: נניח : נניח

$$W \Rightarrow P(W=1) = \frac{1}{2}$$

$$P(W=-1) = \frac{1}{2}$$

X, W גז'ר

$$Y = WX$$

תלות סטטיסטית

$$|X| = |Y|$$

סתרון:

$Y \sim N(0, 1)$ שני סימן אקראי על משך אחד

התפלגות גאוסית

חסרי קורלציה

$$\begin{aligned} \text{Cov}[X, Y] &= E[XY] - E[X]E[Y] \\ &= E[X^2 W] = E[X^2]E[W] = 0 \end{aligned}$$

$$E[W] = 1 \cdot \frac{1}{2} + (-1) \cdot \frac{1}{2} = 0$$

$$a=1$$

$$b=1$$

$$N \sim aX + bY \leftarrow \text{הפלט באוסף}$$

מה? דצוגה, כי

$$p(X+Y=0) = \frac{1}{2}$$

סיכום: שום מ"א בעל

$$Z = X+Y \quad p(Z=a)=0$$

התפלגות שולית באוסף כל אחד

הפלט באוסף לשמור

תכונה חשובה של משתנים באוסף במשול

* קשר בין המשתנים:

$$E[W] = E[X]E[Y] \Leftrightarrow \text{חסרי קורלציה} \Leftrightarrow \text{בלתי תלויים}$$

משתנים באוסף במשול

17-כיווני

חסרי קורלציה \Leftrightarrow בלתי תלויים

* חיזוי לינארי (הגדרה 4.10): עבור משתנים גאומיים במשותף, החיזוי לינארי הוא חיזוי אופטימלי (אין חיזוי יותר טוב ממנו).

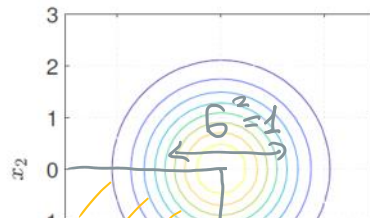
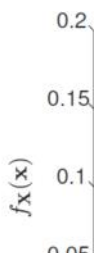
באופן כללי, אין שום "הכחה" שחיזוי לינארי הוא חיזוי הטוב ביותר האפשרי - פרט למקרה מיוחד של מ"א באוסף במשול

זוג משתנים גאומיים במשותף PDF (הגדרה 4.8): ה-PDF המשותף של זוג משתנים גאומיים X_1, X_2 נתון ע"י

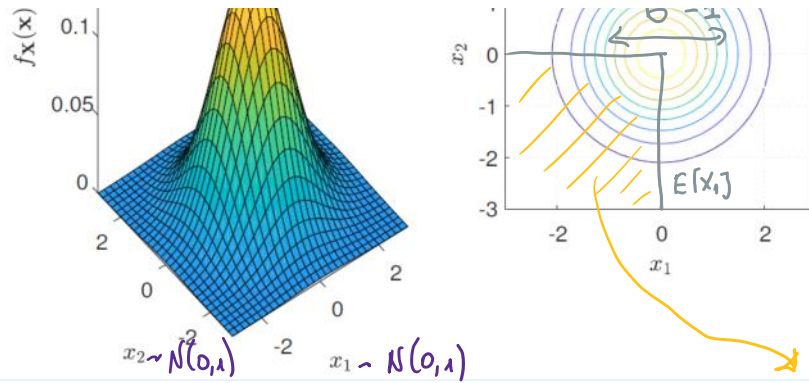
$$(4.16) \quad f_{X_1 X_2}(x_1, x_2) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp \left(-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \times \right. \\ \left. \times \left[\frac{(x_1 - \mu_1)^2}{\sigma_1^2} + \frac{(x_2 - \mu_2)^2}{\sigma_2^2} - \frac{2\rho(x_1 - \mu_1)(x_2 - \mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} \right] \right)$$

$= C^2$
משוואה של אליפסה

$\rho=0$ משתנים חסרי קורלציה \Leftrightarrow הכורה היא משול



$$f_{X_1 X_2}(x_1, x_2) = f_{X_1}(x_1) \cdot f_{X_2}(x_2)$$



$$f_{X_1, X_2}(0,0) = \frac{1}{4}$$

→ נוהל → $\mu = [0; 0];$

$\sigma_1 = 1;$

$\sigma_2 = 1;$

$\rho = 0;$

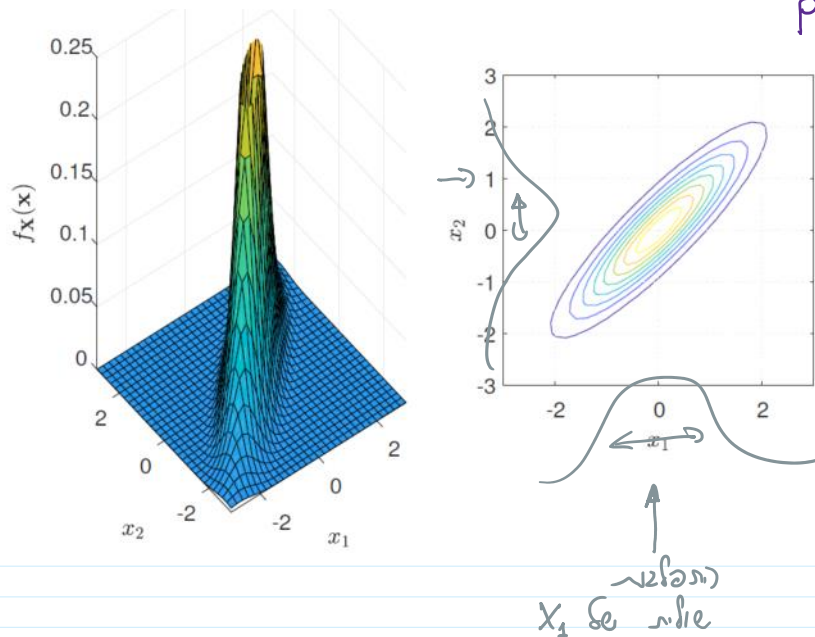
Cov → $Cv = [\sigma_1^2 \rho \sigma_1 \sigma_2; \rho \sigma_1 \sigma_2 \sigma_2^2];$

CDF → $\text{mvncdf}([0; 0], \mu, Cv) \% \text{mvn} = \text{multivariate normal}$

צולאה לחישוב CDF ב Matlab
באופן מספר

$\rho = \pm 1$ משואה של קו ישר - תלם עגולה

$\rho = 0.9$



צולאה מספרית : ומינים X, Y

$$[X, Y]^T \sim N\left(\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 7 & 3 \\ 3 & 5 \end{bmatrix}\right)$$

$$p(X \leq 3, Y \leq 3) = ?$$

$\mu = [0; 1];$

$Cv = \begin{bmatrix} 7 & 3 \\ 3 & 5 \end{bmatrix};$

$\text{mvncdf}([3; 3], \mu, Cv) \% \text{mvn} = \text{multivariate normal}$

תכונת של מטריצת קוורנציה

* סימטריה : $C_X = C_X^T \quad \text{Cov}[X_i, X_j] = \text{Cov}[X_j, X_i]$

* השתנים הם קורלציה :

$$C_X = \begin{bmatrix} \text{Var}[X_1] & 0 \\ 0 & \text{Var}[X_2] \end{bmatrix} \quad \leftarrow \text{Cov}[X_i, X_j] = 0, \quad i \neq j$$