

**פרק 6: התפלגות משותפת של משתנים מקריים (סיכום) (20416 / 20.2.10)**

אם  $X$  ו- $Y$  הם משתנים מקריים בדידים, אז **פונקציית ההסתברות המשותפת** שלהם מוגדרת, לכל  $x$  ו- $y$  ממשיים, על-ידי  $p_{X,Y}(x,y) = P\{X=x, Y=y\}$ , כאשר  $\sum_{x,y} p_{X,Y}(x,y) = 1$ .

את פונקציות ההסתברות השולית של  $X$  ושל  $Y$ ,  $p_X$  ו- $p_Y$  בהתאמה, אפשר לקבל מפונקציית ההסתברות המשותפת של  $X$  ו- $Y$  על-ידי:

$$p_X(x) = \sum_y P\{X=x, Y=y\} = \sum_y p_{X,Y}(x,y)$$

$$p_Y(y) = \sum_x P\{X=x, Y=y\} = \sum_x p_{X,Y}(x,y)$$

כאשר  $p_X$  ו- $p_Y$  נקראות פונקציות ההסתברות השולית של  $X$  ושל  $Y$ , בהתאמה.

אם  $X$  ו- $Y$  הם משתנים מקריים רציפים, **פונקציית הצפיפות המשותפת** שלהם  $f_{X,Y}(x,y)$  היא פונקציה אי-שלילית, המוגדרת לכל  $x$  ו- $y$  ממשיים ומקיימת לכל  $C$ , שהיא קבוצה במישור הדו-מימדי, את התכונה

$$P\{(X,Y) \in C\} = \iint_{(x,y) \in C} f_{X,Y}(x,y) dx dy, \quad \text{לכן,} \quad \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x,y) dx dy = 1$$

את פונקציות הצפיפות השולית של  $X$  ושל  $Y$ ,  $f_X$  ו- $f_Y$  בהתאמה, אפשר לקבל מפונקציית הצפיפות המשותפת של  $X$  ו- $Y$  על-ידי:

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x,y) dy \quad ; \quad f_Y(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x,y) dx$$

**פונקציית ההתפלגות המצטברת המשותפת** של משתנים מקריים  $X$  ו- $Y$  (בדידים או רציפים) מוגדרת, לכל

$$F_{X,Y}(a,b) = P\{X \leq a, Y \leq b\} \quad \text{א-ו-} b \text{ ממשיים, על-ידי:}$$

$$F_{X,Y}(a,b) = \sum_{y:y \leq b} \sum_{x:x \leq a} p_{X,Y}(x,y) \quad \text{אם } X \text{ ו-} Y \text{ משתנים מקריים בדידים אז} -$$

$$F_{X,Y}(a,b) = \int_{-\infty}^b \int_{-\infty}^a f_{X,Y}(x,y) dx dy \quad \text{אם } X \text{ ו-} Y \text{ משתנים מקריים רציפים אז} -$$

$$f_{X,Y}(a,b) = \frac{\partial^2}{\partial a \partial b} F_{X,Y}(a,b) \quad \text{ואפשר להראות כי:}$$

$$F_Y(b) = P\{X < \infty, Y \leq b\} = F_{X,Y}(\infty, b) \quad ; \quad F_X(a) = P\{X \leq a, Y < \infty\} = F_{X,Y}(a, \infty) \quad \text{כמו כן:}$$

כאשר  $F_X$  ו- $F_Y$  נקראות פונקציות ההתפלגות המצטברת השולית של  $X$  ושל  $Y$ , בהתאמה.

את כל האמור לעיל אפשר להכליל להתפלגות משותפת של  $n$  משתנים מקריים.

**ההתפלגות המולטינומית:** (התפלגות משותפת בדידה)

נאמר שלמשתנים המקריים הבדידים  $X_1, X_2, \dots, X_r$  יש התפלגות משותפת מולטינומית, אם פונקציית

$$P\{X_1 = n_1, \dots, X_r = n_r\} = \frac{n!}{n_1! \cdot \dots \cdot n_r!} \cdot p_1^{n_1} \cdot \dots \cdot p_r^{n_r} \quad \text{ההסתברות המשותפת שלהם היא:}$$

כאשר,  $p_1, p_2, \dots, p_r$  מסמנים הסתברויות שסכומן 1, וכן  $\sum_{i=1}^r n_i = n$  עבור  $n$  שלם וחיובי.

**ניסוי מקרי מולטינומי:** ניסוי מקרי המורכב מ- $n$  חזרות בלתי-תלויות על ניסוי, בעל  $r$  תוצאות אפשריות שונות, המתקבלות בהסתברויות  $p_1, p_2, \dots, p_r$ .

המשתנה המקרי  $X_i$ , לכל  $i = 1, \dots, r$ , מוגדר כמספר החזרות בניסוי המולטינומי שבהן מתקבלת התוצאה  $i$ . המאורע  $\{X_1 = n_1, \dots, X_r = n_r\}$  מתאר את מספר הפעמים שכל אחת מ- $r$  התוצאות מתקבלת בניסוי המולטינומי.

1. **הערות:** אם לווקטור המשתנים המקריים  $\underline{X}$  יש התפלגות מולטינומית, מסמנים  $\underline{X} \sim \text{Mult}(n, \underline{p})$ .
2. אם  $r = 2$  ההתפלגות המולטינומית אינה אלא התפלגות בינומית עם הפרמטרים  $(n, p_1)$ .
3. ההתפלגות השולית של כל  $X_i$  היא התפלגות בינומית עם הפרמטרים  $(n, p_i)$ , כאשר  $i = 1, \dots, r$ .
4. ההתפלגות של כל סכום  $X_i + X_j$  היא התפלגות בינומית עם הפרמטרים  $(n, p_i + p_j)$ , כאשר  $i \neq j$ .
5. המשתנים המקריים  $X_1, X_2, \dots, X_r$  תלויים זה בזה.
6. ההתפלגות המותנית של  $X_i | X_j = k$ , לכל  $k = 0, \dots, n$ , היא בינומית עם הפרמטרים  $(n - k, \frac{p_i}{1 - p_j})$ .
7. לכל  $i \neq j$  מתקיים  $\text{Cov}(X_i, X_j) = -np_i p_j$ . (פרק 7)

## משתנים מקריים בלתי-תלויים

המשתנים המקריים  $X$  ו- $Y$  נקראים בלתי-תלויים אם לכל  $x$  ו- $y$  ממשיים מתקיים:

$$F_{X,Y}(x, y) = F_X(x) F_Y(y)$$

אם  $X$  ו- $Y$  הם משתנים מקריים בדידים, תנאי אי-תלות שקול הוא:

$$p_{X,Y}(x, y) = p_X(x) p_Y(y)$$

ואם  $X$  ו- $Y$  הם משתנים מקריים רציפים, תנאי אי-תלות שקול הוא:

$$f_{X,Y}(x, y) = f_X(x) f_Y(y)$$

המשתנים המקריים הבדידים  $X_1, X_2, \dots, X_n$  נקראים **בלתי-תלויים** אם לכל תת-קבוצה של  $r$  משתנים מקריים מתוכם ( $r = 2, \dots, n$ ) ולכל  $r$  מספרים ממשיים  $x_1, x_2, \dots, x_r$  מתקיים:

$$P\{X_{i_1} = x_{i_1}, \dots, X_{i_r} = x_{i_r}\} = P\{X_{i_1} = x_{i_1}\} \cdot \dots \cdot P\{X_{i_r} = x_{i_r}\}$$

ותנאי אי-תלות שקול הוא:

$$P\{X_{i_1} \leq x_{i_1}, \dots, X_{i_r} \leq x_{i_r}\} = P\{X_{i_1} \leq x_{i_1}\} \cdot \dots \cdot P\{X_{i_r} \leq x_{i_r}\}$$

**הערה:** יחס האי-תלות הוא יחס סימטרי. כלומר, אם  $X$  בלתי-תלוי ב- $Y$ , אז כמובן  $Y$  בלתי-תלוי ב- $X$ .

**טענה (2.1):** המשתנים המקריים הבדידים (הרציפים)  $X$  ו- $Y$  בלתי-תלויים אם ורק אם ניתן לרשום את פונקציית ההסתברות המשותפת שלהם  $p_{X,Y}$  (פונקציית הצפיפות המשותפת שלהם  $f_{X,Y}$ ) בצורה –

$$p_{X,Y}(x, y) = h(x) g(y), \quad \text{לכל } x \text{ ו-} y \text{ ממשיים}$$

**טענה (דוגמה 2ב):** אם מספר המופעים שמתרחשים במרווח-זמן נתון הוא משתנה מקרי פואסוני עם הפרמטר  $\lambda$ , ואם תכונה מסוימת מתקיימת בכל אחד מהמופעים המתרחשים בהסתברות  $p$ , אז – מספר המופעים שמתקיימת בהם התכונה במרווח-הזמן הנתון הוא משתנה מקרי פואסוני עם הפרמטר  $\lambda p$ ; מספר המופעים שלא מתקיימת בהם התכונה במרווח-זמן זה הוא משתנה מקרי פואסוני עם הפרמטר  $\lambda(1-p)$ ; ושני המשתנים המקריים הפואסוניים האלו בלתי-תלויים זה בזה.

## סכום של משתנים מקריים

יהיו  $X$  ו- $Y$  משתנים מקריים בדידים. ההתפלגות של המשתנה המקרי  $X+Y$  מתקבלת מאחת מן המשוואות

$$P\{X+Y=a\} = \sum_x P\{X=x, Y=a-x\} \quad \text{או} \quad P\{X+Y=a\} = \sum_y P\{X=a-y, Y=y\}$$

לכל  $a$  ממשי.

ואם  $X$  ו- $Y$  בלתי-תלויים מקבלים כי

$$P\{X+Y=a\} = \sum_x P\{X=x\}P\{Y=a-x\} = \sum_y P\{X=a-y\}P\{Y=y\}$$

לכל  $a$  ממשי.

יהיו  $X$  ו- $Y$  משתנים מקריים רציפים בלתי-תלויים. ההתפלגות של המשתנה המקרי  $X+Y$  מתקבלת מן המשוואות

$$F_{X+Y}(a) = \int_{-\infty}^{\infty} F_X(a-y) f_Y(y) dy \quad \text{ו-} \quad f_{X+Y}(a) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(a-y) f_Y(y) dy$$

לכל  $a$  ממשי.

## טענות (סכום של משתנים מקריים בלתי-תלויים)

**1. דוגמה 3ד:** אם  $X_i$  הוא משתנה מקרי פואסוני עם הפרמטר  $\lambda_i$  לכל  $i = 1, 2, \dots, n$ , ואם  $X_1, X_2, \dots, X_n$  בלתי-תלויים זה בזה, אז  $\sum_{i=1}^n X_i$  הוא משתנה מקרי פואסוני עם הפרמטר  $\sum_{i=1}^n \lambda_i$ .

**2. דוגמה 3ה:** אם  $X_i$  הוא משתנה מקרי בינומי עם הפרמטרים  $(n_i, p)$  לכל  $i = 1, 2, \dots, n$ , ואם  $X_1, X_2, \dots, X_n$  בלתי-תלויים זה בזה, אז  $\sum_{i=1}^n X_i$  הוא משתנה מקרי בינומי עם הפרמטרים  $(\sum_{i=1}^n n_i, p)$ .

**3. תרגיל 6ת:** אם  $X_i$  הוא משתנה מקרי גיאומטרי עם הפרמטר  $p$  לכל  $i = 1, 2, \dots, n$ , ואם  $X_1, X_2, \dots, X_n$  בלתי-תלויים זה בזה, אז  $\sum_{i=1}^n X_i$  הוא משתנה מקרי בינומי שלילי עם הפרמטרים  $n$  ו- $p$ .

**4. טענה 3.2:** אם  $X_i$  הוא משתנה מקרי נורמלי עם הפרמטרים  $\mu_i$  ו- $\sigma_i^2$  לכל  $i = 1, 2, \dots, n$ , ואם  $X_1, X_2, \dots, X_n$  בלתי-תלויים זה בזה, אז  $\sum_{i=1}^n X_i$  הוא משתנה מקרי נורמלי עם הפרמטרים  $\sum_{i=1}^n \mu_i$  ו- $\sum_{i=1}^n \sigma_i^2$ .

**5. טענה 3.1:** אם  $X_i$  הוא משתנה מקרי גמא עם הפרמטרים  $t_i$  ו- $\lambda$  לכל  $i = 1, 2, \dots, n$ , ואם  $X_1, X_2, \dots, X_n$  בלתי-תלויים זה בזה, אז  $\sum_{i=1}^n X_i$  הוא משתנה מקרי גמא עם הפרמטרים  $\sum_{i=1}^n t_i$  ו- $\lambda$ .

מכאן מקבלים, כי אם  $X_1, X_2, \dots, X_n$  הם משתנים מקריים מעריכיים בלתי-תלויים שלכולם הפרמטר  $\lambda$ , אז  $\sum_{i=1}^n X_i$  הוא משתנה מקרי גמא עם הפרמטרים  $(n, \lambda)$ . (דוגמה 3ב)

**6.** אם  $Z_1, Z_2, \dots, Z_n$  הם משתנים מקריים נורמליים סטנדרטיים בלתי-תלויים, אז  $\sum_{i=1}^n Z_i^2$  הוא משתנה מקרי חי-בריבוע עם  $n$  דרגות-חופש. כלומר, משתנה מקרי גמא עם הפרמטרים  $(\frac{n}{2}, \frac{1}{2})$ . (עמודים 295 - 294)

בכל הטענות שלעיל, מוכיחים ישירות את הטענה עבור  $n = 2$  ואחר-כך מכלילים אותה באינדוקציה ל- $n$  כללי.

## התפלגויות מותנות

אם  $X$  ו- $Y$  הם משתנים מקריים בדידים, פונקציית ההסתברות המותנית של  $X$  בתנאי  $Y=y$  מוגדרת לכל  $y$  שעבורו  $P\{Y=y\} > 0$  ולכל  $x$  ממשי על-ידי:

$$p_{X|Y}(x|y) = P\{X=x|Y=y\} = \frac{P\{X=x, Y=y\}}{P\{Y=y\}} \quad ; \quad \sum_x p_{X|Y}(x|y) = 1$$

**פונקציית ההתפלגות המצטברת של  $X$  בתנאי  $Y=y$  היא :**

$$F_{X|Y}(a|y) = P\{X \leq a | Y = y\} = \sum_{x: x \leq a} P\{X = x | Y = y\}$$

אם  $X$  ו- $Y$  הם משתנים מקריים רציפים, פונקציית הצפיפות המותנית של  $X$  בתנאי  $Y=y$  מוגדרת לכל  $y$

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_Y(y)} \quad ; \quad \int_{-\infty}^{\infty} f_{X|Y}(x|y) dx = 1 \quad \text{שעבורו } f_Y(y) > 0 \text{ ולכל } x \text{ ממשי על-ידי:}$$

**פונקציית ההתפלגות המצטברת של  $X$  בתנאי  $Y=y$  היא :**

$$F_{X|Y}(a|y) = P\{X \leq a | Y = y\} = \int_{-\infty}^a f_{X|Y}(x|y) dx$$

**הערה:** אם  $X$  ו- $Y$  בדידים ובלתי-תלויים זה בזה מקבלים כי:

$$P\{X = x | Y = y\} = P\{X = x\}$$

$$P\{Y = y | X = x\} = P\{Y = y\}$$

אם  $X$  ו- $Y$  רציפים ובלתי-תלויים זה בזה מקבלים כי:

$$f_{X|Y}(x|y) = f_X(x)$$

$$f_{Y|X}(y|x) = f_Y(y)$$

כלומר, אם המשתנים המקריים  $X$  ו- $Y$  בלתי-תלויים זה בזה, ההתפלגות המותנית של  $X$  בהינתן  $Y=y$  אינה תלויה ב- $y$  ושווה להתפלגות השולית של  $X$ , ולהיפך. ובמילים אחרות, לערך הידוע של משתנה מקרי אחד אין השפעה על ההתפלגות של המשתנה המקרי השני.

אם  $X$  הוא משתנה מקרי רציף ואם  $Y$  הוא משתנה מקרי בדיד, אז –

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{P\{Y = y | X = x\} \cdot f_X(x)}{P\{Y = y\}} \quad \text{לכל } y \text{ שעבורו } P\{Y = y\} > 0 \text{ ולכל } x \text{ ממשי מתקיים:}$$

$$p_{Y|X}(y|x) = \frac{f_{X|Y}(x|y) \cdot P\{Y = y\}}{f_X(x)} \quad \text{ולכל } x \text{ שעבורו } f_X(x) > 0 \text{ ולכל } y \text{ ממשי מתקיים:}$$

**טענה (דוגמה 34):** אם  $X$  ו- $Y$  הם משתנים מקריים פואסוניים בלתי-תלויים עם הפרמטרים  $\lambda_1$  ו- $\lambda_2$ , בהתאמה, אז ההתפלגות של המשתנה המקרי המותנה  $X$  בהינתן  $X+Y=n$  היא בינומית עם הפרמטרים

$$n \text{ ו- } \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}.$$

**הכללת הטענה האחרונה:** אם  $X_1, X_2$  ו- $X_3$  הם משתנים מקריים פואסוניים בלתי-תלויים עם הפרמטרים  $\lambda_1, \lambda_2$  ו- $\lambda_3$ , בהתאמה, אז ההתפלגות המשותפת המותנית של המשתנים המקריים  $X_1, X_2$  ו- $X_3$  בהינתן

$$\sum_{i=1}^3 X_i = n \text{ היא מולטינומית עם הפרמטרים } n \text{ ו- } \left( \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3}, \frac{\lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3}, \frac{\lambda_3}{\lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3} \right).$$

**טענה:** אם  $X$  ו- $Y$  הם משתנים מקריים בינומיים בלתי-תלויים עם הפרמטרים  $(n_X, p)$  ו- $(n_Y, p)$ , בהתאמה, אז ההתפלגות של המשתנה המקרי המותנה  $X$  בהינתן  $X+Y=n$  היא היפרגיאומטרית עם הפרמטרים

$$N = n_X + n_Y \text{ ו- } m = n_X, n = n.$$

## סטטיסטי סדר

נניח כי  $X_1, X_2, \dots, X_n$  הם משתנים מקריים רציפים בלתי-תלויים שלכולם אותה פונקציית צפיפות  $f$  ואותה פונקציית התפלגות מצטברת  $F$ . סטטיסטי הסדר הם המשתנים המקריים המוגדרים על-ידי –

$$\begin{aligned} X_{(1)} &= \text{הקטן מבין } X_1, X_2, \dots, X_n \\ X_{(2)} &= \text{השני בקטנותו מבין } X_1, X_2, \dots, X_n \\ &\vdots \\ X_{(n)} &= \text{הגדול מבין } X_1, X_2, \dots, X_n \end{aligned}$$

ההתפלגות המשותפת של  $n$  סטטיסטי הסדר, ההתפלגויות המשותפות של כל שניים מהם וההתפלגויות השוליות של כל אחד מהם נתונות על-ידי פונקציות הצפיפות שלהלן:

$$f_{X_{(1)}, \dots, X_{(n)}}(x_1, \dots, x_n) = n! \cdot f(x_1) \cdot \dots \cdot f(x_n) \quad , \quad \text{לכל } x_1 < x_2 < \dots < x_n \text{ ממשיים}$$

$$f_{X_{(i)}}(x) = \frac{n!}{(i-1)!(n-i)!} \cdot [F(x)]^{i-1} [1-F(x)]^{n-i} f(x) \quad , \quad \text{לכל } x \text{ ממשי}$$

$$F_{X_{(i)}}(x) = \frac{n!}{(i-1)!(n-i)!} \int_{-\infty}^x [F(y)]^{i-1} [1-F(y)]^{n-i} f(y) dy \quad , \quad \text{לכל } x \text{ ממשי}$$

$$f_{X_{(i)}, X_{(j)}}(x_i, x_j) = \frac{n!}{(i-1)!(j-i-1)!(n-j)!} \cdot [F(x_i)]^{i-1} [F(x_j) - F(x_i)]^{j-i-1} [1-F(x_j)]^{n-j} f(x_i) f(x_j) \quad , \quad \text{לכל } x_i < x_j \text{ ממשיים.}$$

לסדרת משתנים מקריים בלתי-תלויים  $X_1, X_2, \dots, X_n$ , שלכל אחד מהם פונקציית התפלגות מצטברת  $F$ , קוראים **מדגם מקרי** של התפלגות  $F$ .

**הטווח** של מדגם מקרי מוגדר על-ידי המשתנה המקרי  $R = X_{(n)} - X_{(1)}$ .

**החציון** של מדגם מקרי מוגדר על-ידי המשתנה המקרי  $Md = X_{(m)}$  כאשר  $n = 2m+1$ ;

וכאשר  $n = 2m$ , אז חציון-המדגם מוגדר על-ידי  $Md = \frac{X_{(m)} + X_{(m+1)}}{2}$ .

**אמצע הטווח** של מדגם מקרי מוגדר על-ידי המשתנה המקרי  $M = \frac{X_{(1)} + X_{(n)}}{2}$ .

## התפלגות משותפת של פונקציות של משתנים מקריים

אם  $X_1$  ו- $X_2$  הם משתנים מקריים רציפים, ואם  $Y_1 = g_1(X_1, X_2)$  ו- $Y_2 = g_2(X_1, X_2)$  הם משתנים מקריים המוגדרים כפונקציות של  $X_1$  ו- $X_2$ , כאשר  $g_1$  ו- $g_2$  הן פונקציות ממשיות המוגדרות לכל ערך אפשרי של  $(X_1, X_2)$ , ואפשר לחלץ מהן את  $X_1$  ו- $X_2$  באופן יחיד, אז פונקציית הצפיפות המשותפת של  $Y_1$  ו- $Y_2$  היא:

$$f_{Y_1, Y_2}(y_1, y_2) = f_{X_1, X_2}(x_1, x_2) |J(x_1, x_2)|^{-1}$$

$$\text{כאשר } x_i = h_i(y_1, y_2) \text{ לכל } i = 1, 2 \text{ ו- } J(x_1, x_2) = \begin{vmatrix} \frac{\partial g_1}{\partial x_1} & \frac{\partial g_1}{\partial x_2} \\ \frac{\partial g_2}{\partial x_1} & \frac{\partial g_2}{\partial x_2} \end{vmatrix} \neq 0$$