



**התפלגות מינימום ומקסימום:**  
יהיו  $X_1, X_2, \dots, X_n$  מ"מ ב"ת:

$$X_{\max} = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$$

$$X_{\min} = \min\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$$

$$F_{X_{\max}}(x) = P(X_{\max} \leq x) = \prod_{i=1}^n F_{X_i}(x)$$

$$F_{X_{\min}}(x) = P(X_{\min} \leq x) = 1 - \prod_{i=1}^n (1 - F_{X_i}(x))$$

**תכונת חוסר זיכרון:**

תכונת חוסר זיכרון מתקיימת רק בהתפלגויות פואסון, אקספוננציאלית, ואיזומטרית.

**פונקציית התפלגות מצטברת:**

הגדרה:  $F_X(x) = P(X \leq x)$

במקרה הבדוי  $F_X(x) = \sum_{k \leq x} P(X=k)$

במקרה הרציף  $F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(x) dx$

(1)  $0 \leq F_X(x) \leq 1$  (2)  $F_X(x)$  לא יורדת.

(3)  $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0$   $\lim_{x \rightarrow \infty} F_X(x) = 1$

(4) רציפה מימין.  $F_X(x) = \frac{d}{dx} F_X(x)$  (5)  $f_X(x) = \frac{d}{dx} F_X(x)$

נוסחת הזנב עבור מ"מ רציף אי שלילי  $E(X) = \int_0^{\infty} (1 - F_X(x)) dx = \int_0^{\infty} P(X > x) dx$

אם  $E(X) < \infty$  אז  $\lim_{x \rightarrow \infty} x \cdot (1 - F_X(x)) = 0$

**התפלגות אחידה (יוניפורמית):**  $X \sim U[a, b]$  נקודה שנבחרה באקראי בקטע  $[a, b]$ :

$P(c \leq x \leq d) = \frac{d-c}{b-a}$   $E(X) = \frac{a+b}{2}$

$Var(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$   $f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & a \leq x \leq b \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$

אם  $X_1, X_2, \dots, X_n \sim U[0, 1]$  ב"ת:

$f_{\max}(x) = nx^{n-1}$   $f_{\min}(x) = n(1-x)^{n-1}$

$E(X_{\max}) = \frac{n}{n+1}$   $E(X_{\min}) = \frac{1}{n+1}$

**סטנדרטיזציה:**

$X \sim U[a, b] \Leftrightarrow \frac{X-a}{b-a} \sim U[0, 1]$

**התפלגות אקספוננציאלית:**  $X \sim \text{Exp}(\lambda)$

$P(X > a) = e^{-\lambda a}$

מינימום של אקספוננט הוא אקספוננט  $X \sim \text{Exp}(\lambda), Y \sim \text{Exp}(\mu) \Rightarrow \min(X, Y) \sim \text{Exp}(\lambda + \mu)$

אם  $X, Y$  ב"ת

$X \sim \text{Exp}(\lambda), Y \sim \text{Exp}(\mu) \Rightarrow P(X < Y) = \frac{\lambda}{\lambda + \mu}$

תכונת חוסר זיכרון:  $P(T > t + s | T > t) = P(T > s)$

משפט: נתון מ"מ  $T$ , נגדיר  $G(t) = P(T > t)$

אם  $G(t) = P(T > t)$ , אז קיים  $\lambda$  כך ש-  $T \sim \text{Exp}(\lambda)$

**התפלגות Gamma:**  $X_1, X_2, \dots, X_n$  מ"מ ב"ת,

$Y \sim \text{Gamma}(n, \lambda)$  נגדיר  $Y_i \sim \text{Exp}(\lambda)$

$\Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = \sqrt{\pi}$   $\Gamma(n) = (n-1)\Gamma(n-1)$

כאשר  $n$  שלם מתקיים:  $\Gamma(n) = (n-1)!$

חיבור Gamma: אם  $X \sim \text{Gamma}(r, \lambda)$

מת Gamma: עבור  $X, Y$  כנ"ל יתקיים  $X + Y \sim \text{Gamma}(r+s, \lambda)$

Beta  $(r, s)$ : באופן כללי מנת גאומט היא בטא.

המנה והסכום בשני הני"ל ב"ת.

הקשר בין מ"מ אקספוננציאלי פואסוני ו-Gamma:

יהי  $N_i$  מספר ההופעות בקטע  $[0, t]$  נגדיר  $T_i$  זמן

המופע ה- $i$  ( $T_i - T_{i-1}$ ) - זמן בין מופעים. אם

$N \sim \text{Poisson}(\lambda t)$  אז  $T_i \sim \text{Exp}(\lambda)$

$T_i \sim \text{Gamma}(i, \lambda)$  אם  $N \sim \text{Poisson}(\lambda t)$

ממקרים אלו נסיק נוסחא לגאומא:  $P(T_i > t) = P(N_i \leq i-1) = \sum_{j=0}^{i-1} \frac{e^{-\lambda t} (\lambda t)^j}{j!}$

**התפלגות Cauchy:** צורה כללית  $f_Z(z) = \frac{1}{\pi(1+z^2)}$

להתפלגות זו אין תוחלת. מנת נורמלים מתפלגת קושי.

**התפלגות חי ברביע:**  $X \sim \chi^2$  למעשה אומר כי  $X \sim \text{Gamma}\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{2}\right) = N(0, 1)^2$  סכום של  $n$  משתנים כאלו יתפלג  $\text{Gamma}\left(\frac{n}{2}, \frac{1}{2}\right)$

**התפלגות משותפת רציפה של שני מ"מ**  
לוקטור  $(x, y)$  פונקציית צפיפות  $f$  אם לכל תת קבוצה של  $R^2$   $P((x, y) \in A) = \iint_A f_{XY}(x, y) dx dy$

$\int_{R^2} f_{XY}(x, y) dx dy = 1$  (2)  $f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{XY}(x, y) dy$

(3) פונקציית הצפיפות השולית של  $X$ :  $f_X(x) = F_{X,Y}(x, \infty)$

(4)  $X, Y$  ב"ת א"מ"  $f_{XY}(x, y) = f_X(x) f_Y(y)$

(5) פונקציית הצטברות שולית של  $X$ :  $F_X(x) = F_{X,Y}(x, \infty)$

(6) תוחלת פונקציה דו-ערכית:  $E(g(X, Y)) = \iint g(x, y) f_{XY}(x, y) dx dy$

שיטות למציאת צפיפות משותפת:

א. ע"י  $P(x \leq X \leq x+dx, y \leq Y \leq y+dy) = f_{XY}(x, y) dx dy$

ב. ע"י מציאת  $F_{X,Y}(x, y) = P(X < x, Y < y)$  וגזירתה:

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

ג.  $f_{XY}(x, y) = f_{Y|X}(y|X=x) f_X(x)$

אם ניתן להפריד את  $f_{X,Y}(x, y)$  למכפלת שתי פונקציות באופן הבא:  $f_{X,Y}(x, y) = g(x) \cdot h(y)$

ותחומיהם השוליים של  $X, Y$  אינם תלויים אחד בשני, כלומר התחום המשותף של  $(x, y)$  הינו מלבן המקביל לצירים, אזי המשתנים המקריים  $X, Y$  הם ב"ת ו-  $g(x), h(y)$  הן פונקציות הצפיפות של  $X, Y$  עדי כנדי קבוע.

**וקטורים נורמליים:**

הגדרה: וקטור  $X, Y$  נורמליים אם ל-  $aX + bY$  התפלגות נורמלית לכל  $a, b$ . (לא מספיק שהתפלגויות השוליות של  $X$  ו-  $Y$  יהיו נורמליות.)

תכונה אופיינית:  $aX + bY \sim N(0, a^2 + b^2)$

כאשר  $Y \sim N(\mu_y, \sigma_y^2), X \sim N(\mu_x, \sigma_x^2)$

נגדיר  $A = \begin{bmatrix} Var(x) & Cov(x, y) \\ Cov(x, y) & Var(y) \end{bmatrix}$

$Var(aX + bY) = (a, b) \cdot A \cdot \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$

$aX + bY \sim N(a\mu_x + b\mu_y, (a, b)A\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix})$

תוחלת וקטור: כאשר  $(U, V)$  וקטור נורמלי מתוקן,  $\rho = Corr(U, V)$

$E(U|V=v) = \int_{-\infty}^{\infty} E(U|V=v) f_U(v|v) dv = \frac{\rho}{\sigma(b-\rho a)} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \left( e^{-\frac{v^2}{2}} - \frac{\rho v^2}{2} \right)$

$E(U|V=v) = \rho \cdot v$

פונקציית צפיפות מותנית:

$f_V(v|a \leq v \leq b) = \begin{cases} \frac{f_V(v)}{P(a \leq v \leq b)} & v \in [a, b] \\ 0 & v \notin [a, b] \end{cases}$

משפט: אם כאשר  $X \sim N(\mu_x, \sigma_x^2), Y \sim N(\mu_y, \sigma_y^2)$

$X|Y \sim N\left(\mu_x + \frac{\rho \sigma_x}{\sigma_y} (Y - \mu_y), \sigma_x^2 (1 - \rho^2)\right)$

$\rho = Corr(X, Y)$

**פונקציית התפלגות הפוכה:**

במקרה הבדוי  $F^{-1}(p) = \inf\{x: F(x) \geq p\}$

במקרה הרציף  $F^{-1}(p) = x: F(x) = p$

בהינתן משתנה  $U \sim U[0, 1]$  נסמלך משתנה רציף  $X$  על ידי הגדרת  $X = F^{-1}(U)$

בדיק על ידי חלוקת  $[0, 1]$  לקטעים לפי הסתברויות הערכים היחסיים.

דוגמא: נרצה ליצור משתנה  $X \sim \exp(\lambda)$

יתקיים  $F_X(x) = 1 - e^{-\lambda x} \rightarrow F^{-1}(p) = \log(1-p) / \lambda$

ומכאן  $X = -\log(1-U) / \lambda$

**התפלגות דו נורמלית:**

$X \sim N(\mu_x, \sigma_x^2) \quad Y \sim N(\mu_y, \sigma_y^2) \quad \rho = Corr(X, Y)$

$f_{XY}(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_x\sigma_y\sqrt{1-\rho^2}} \cdot \exp\left(-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[ \frac{(x-\mu_x)^2}{\sigma_x^2} - \frac{2\rho(x-\mu_x)(y-\mu_y)}{\sigma_x\sigma_y} + \frac{(y-\mu_y)^2}{\sigma_y^2} \right]\right)$

בנייה של משתנה מקרי בעל התפלגות דו נורמלית סטנדרטית:

כאשר  $Y = \rho X + \sqrt{1-\rho^2} Z$   $Z, X \sim N(0, 1)$

$E(X) = E(Y) = 0$   $\rho = Corr(X, Y)$

$E(Y|X=x) = N(\rho x, 1-\rho^2)$   $E(Y|X) = \rho X$

$Var(Y|X) = 1-\rho^2$   $(X|Y=y) \sim N(\rho y, 1-\rho^2)$

$E(X|Y) = \rho Y$   $Var(X|Y) = 1-\rho^2$

בדו-נורמלי ההתפלגויות השוליות תמיד נורמליות. אם  $X, Y$  תלויים דו-נורמלית אזי הם ב"ת אם ורק אם  $\rho = Corr(X, Y) = 0$

עבור דו-נורמלי סטנדרטי (תוחלת 0 שונות אחד)  $\rho = E(XY)$

חישוב  $P(X > 0, Y > 0)$  אם נתון  $X, Y \sim N(0, 1)$

**התפלגות דו נורמלית סטנדרטית של מ"מ ב"ת בקואורדינטות פולאריות (התפלגות ריילי):**

$f_{R\theta}(r, \theta) = \begin{cases} \frac{1}{2\pi} r e^{-\frac{r^2}{2}} & r > 0, \theta \in [0, 2\pi] \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$

$f_R(r) = r e^{-\frac{r^2}{2}}$

$F_R(r) = \int_0^r 1 - e^{-\frac{t^2}{2}}$

$f_\theta(\theta) = U[0, 2\pi]$   $R^2 \sim \text{Exp}\left(\frac{1}{2}\right)$

**סטטיסטי הסדר:**

יהיו  $X_1, X_2, \dots, X_n$  מתפלגים לפי  $f_X(x)$  נגדיר:

$U_i = \min\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$

$U_2 = \min\{X_i > U_1; i = 1, \dots, n\}$   $U_n = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\}$

אז:  $f_{U_k}(x) = n f_X(x) \binom{n-1}{k-1} [F_X(x)]^{k-1} [1-F_X(x)]^{n-k}$

התפלגות משותפת של  $k < l, U_k, U_l$

$P(U_k \in dx, U_l \in dy) = \binom{n}{k-1, l-k, n-l} [F(x)]^{k-1} \dots$

$\dots f(x) dx \cdot [F(y) - F(x)]^{l-k-1} \cdot f(y) dy \cdot [1-F(y)]^{n-l}$

**מהדך מקרי על הישר:**

חלקיק מתחיל ב-  $X_0$ , נע ימינה  $p$  בהסתברות  $p$ , שמאלה בהסתברות  $q = 1-p$

הישר  $[0, X_0+c]$ . נגדיר אינדיקטור  $Y_k = \begin{cases} 1 & \text{right} \\ -1 & \text{left} \end{cases}$

מיקום החלקיק אחרי  $n$  צעדים:  $X_n = X_0 + \sum_{k=1}^n Y_k$

הסיכוי שהחלקיק יגיע ל-  $X_0 + c$  לפני שיגיע ל- 0:

1. אם  $p = q$ : אזי  $U_x = \frac{x}{c}$

2. אם  $p \neq q$ :  $U_x = \frac{1 - \left(\frac{q}{p}\right)^x}{1 - \left(\frac{q}{p}\right)^{X_0+c}}$

תוחלת:  $V_x = -\frac{X}{p-q} + \frac{c}{p-q} \cdot \frac{1 - \left(\frac{q}{p}\right)^X}{1 - \left(\frac{q}{p}\right)^{X_0+c}}$

נגדיר  $N$  - מספר החזרות של חלקיק (המתחיל בראשית) לראשית;  $\alpha$  - ההסתברות שהחלקיק יחזור לראשית:

1.  $\alpha = 1 \Leftrightarrow p = q$

2.  $\alpha = 2q < p < q$

3.  $\alpha = 2p < p < q$

4.  $(1+N) \sim \text{Geo}(1-\alpha) \Leftrightarrow \alpha < 1 \Leftrightarrow p \neq q$

**מולטינומי מותנה:** אם  $X_1, X_2, X_3$  סופרים מאורעות עם הסתברות  $p_1, p_2, p_3, p_1 + p_2 + p_3 = 1$  אז עבור

$X \sim \text{Multi}(n, p_1, p_2, p_3)$

$X_1 | X_2 = k \sim \text{Bin}\left(n-k, \frac{p_1}{1-p_2}\right)$

**קובולוציה:** אם  $X, Y$  מ"מ ב"ת,  $Z = X + Y$

מקרה רציף:  $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx$

מקרה בדוי:  $P(Z=z) = \sum_x P(Y=z-x) P(X=x)$

רציף,  $X, Y$  תלויים:  $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{XY}(x, z-x) dx$

בדוי,  $X, Y$  תלויים:  $P(Z=z) = \sum_x P(Y=z-x, X=x)$

בהפעלת קובולוציה חלק למקרים לפי הסיווגים!!!

**טרנספורמציה חד-ערכית של מ"מ רציף:** יהי  $X$  מ"מ רציף (דיפרנציאבילי) המקבל ערכים בקטע  $[a, b]$ . תהיה  $g: R \rightarrow R$  פונקציה גזירה ועולה (יורדת) ב-  $[a, b]$ . אזי ל"מ"  $Y = g(X)$  המוגדר להיות  $Y = g(X)$  יש את פונקציית הצפיפות הבאה:

$f_Y(y) = \begin{cases} f_X(g^{-1}(y)) \left| \frac{1}{g'(g^{-1}(y))} \right| & g(a) \leq y \leq g(b) \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$

כאשר  $\frac{1}{g'(g^{-1}(y))} = \frac{\partial g^{-1}(y)}{\partial y}$

טרנספורמציה לא ח"ע של מ"מ רציף: כמו במקרה בח"ע, אך נסכום את התרומות השונות ל-  $Y$ . עבור  $X \sim f_X(x)$

$g(x) = x^2, g'(x) = 2x$  נקבל  $Y = X^2$

$g^{-1}(y) = \pm\sqrt{y}$  ויתקיים  $Y = y \rightarrow X = \pm\sqrt{y}$  ואז

$f_Y(y) = \sum_{x: x^2=y} f_X(g^{-1}(y)) \left| \frac{1}{g'(g^{-1}(y))} \right| = \frac{f_X(\sqrt{y}) + f_X(-\sqrt{y})}{2\sqrt{y}}$

כאשר

החלוקה תמיד ב-  $2\sqrt{y}$  בשל הערך המוחלט.

**טרנספורמציה דו-מימדית:**

יהי  $(X, Y)$  מ"מ דו מימדי רציף בעל פונקציית צפיפות משותפת  $f_{XY}(x, y)$ . תהינה

$u = g_1(x, y)$   $v = g_2(x, y)$  פונקציות ממשיכות על המישור שח"ע גזירות, כך שקיימות הפונקציות ההפוכות  $u = h_1(u, v)$   $v = h_2(u, v)$

נגדיר יעקוביאן:  $J(u, v) = \det \begin{pmatrix} \frac{\partial h_1}{\partial u} & \frac{\partial h_1}{\partial v} \\ \frac{\partial h_2}{\partial u} & \frac{\partial h_2}{\partial v} \end{pmatrix}$

פונקציית הצפיפות המשותפת של  $U = g_1(X, Y)$   $V = g_2(X, Y)$  היא:

$f_{UV}(u, v) = f_{XY}(h_1(u, v), h_2(u, v)) |J(u, v)|$

עבור מ"מ  $U = g_1(X, Y)$  ניתן לכתוב מ"מ נוסף  $V = X$  או  $V = Y$  לבצע טרנספורמציה דו מימדית עבור  $U, V$  ולמצוא צפיפות שולית של  $U$  ע"י אינטגרציה.

מעבר לקואורדינטות פולאריות:

$f_{R\theta}(r, t) = r \cdot f_{XY}(r \sin t, r \cos t)$

**התניות במקרה הרציף:**

צפיפות מותנית:

$f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} \frac{f_{XY}(x, y)}{f_X(x)} & f_X(x) \neq 0 \\ 0 & f_X(x) = 0 \end{cases}$

כלל הכפל:  $f_{XY}(x, y) = f_{Y|X}(y|x) f_X(x)$

פונקציית ההתפלגות המצטברת המותנית

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

חישוב הסתברות מותנית:

$P(a \leq X \leq b | Y=y) = \int_a^b f_{Y|X}(x|y) dx$

נוסחת ביסי:  $f_{Y|X}(y|x) = \frac{f_{XY}(x, y) f_Y(y)}{f_X(x)}$