

חוקי דה-מורגן:

$$\left(\bigcap_{k=1}^n A_k\right)^C = \bigcup_{k=1}^n A_k^C \quad \left(\bigcup_{k=1}^n A_k\right)^C = \bigcap_{k=1}^n A_k^C$$

הגדרה – הסתברות מותנית

$$\mathbb{P}\{A | B\} \triangleq \frac{\mathbb{P}\{A \cap B\}}{\mathbb{P}\{B\}}$$

נוסחת בייס (Bayes):

$$\mathbb{P}\{A | B\} = \mathbb{P}\{B | A\} \frac{\mathbb{P}\{A\}}{\mathbb{P}\{B\}}$$

נוסחת ההסתברות הכוללת:

$$\bigcup_{n=0}^{\infty} B_n = \Omega \Rightarrow \mathbb{P}\{A\} = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}\{A | B_n\} \mathbb{P}\{B_n\}$$

הגדרה – חוסר תלות סטטיסטית

מאורעות יקראו בת"ס (בלתי-תלויים סטטיסטית) כאשר:

$$\mathbb{P}\{A \cap B\} = \mathbb{P}\{A\} \mathbb{P}\{B\}$$

משתנים אקראיים בדידים מוכרים:

הערות	שונות (σ^2)	תוחלת (μ)	פונקציית הסתברות	סימון	כינוי; הסבר
$q \triangleq 1 - p$	pq	p	$\begin{cases} p, & 1 \\ q, & 0 \end{cases}$	$Bern(p)$	ברנולי; הצלחה בניסוי
כאשר n גדול, ו p קטן אזי ניתן לקרב $Bin(n, p) \approx Pois(np)$	npq	np	$\binom{n}{k} p^k q^{n-k}$ $k = 0, 1, 2, \dots, n$	$Bin(n, p)$	בינומי; k הצלחות מתוך n ניסויים
	$\frac{q}{p^2}$	$\frac{1}{p}$	pq^{k-1} $k = 1, 2, 3, \dots$	$Geom(p)$	גיאומטרית; k כשלונות עד הצלחה ראשונה בניסויים
$Pois(\lambda_1) + Pois(\lambda_2) = Pois(\lambda_1 + \lambda_2)$	λ	λ	$e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$ $k = 0, 1, 2, \dots$	$Pois(\lambda)$	פואסונית
		$\mu_{X_i} = np_i$	$\frac{n!}{x_1! \cdots x_n!} \prod_{i=1}^n p_i^{x_i}$	$Mult(n, \vec{p})$	מולטי-נומית

משתנים אקראיים רציפים מוכרים:

הערות	שונות (σ^2)	תוחלת (μ)	פונקציית צפיפות	סימון	כינוי
$m_k = \frac{k!}{\lambda^k}$	$\frac{1}{\lambda^2}$	$\frac{1}{\lambda}$	$\begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$ $\lambda > 0$	$Exp(\lambda)$	מעריכית
$m_{2k} = (2k-1)!!$ $m_{2k+1} = 0$	1	0	$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}x^2}$	$N(0,1)$	גאוסיאנית (נורמאלית) סטנדרטית
עבור $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ $Z \sim N(0,1)$ מתקיים: $P(X \leq b) = P\left(Z \leq \frac{b-\mu}{\sigma}\right)$	σ^2	μ	$\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}$	$N(\mu, \sigma^2)$	גאוסיאנית (נורמאלית) כללית
	$\frac{(b-a)^2}{12}$	$\frac{b+a}{2}$	$\begin{cases} \frac{1}{b-a}, & x \in [a, b] \\ 0, & x \notin [a, b] \end{cases}$	$U[a, b]$	אחידה
r פעמים קונבולוציה של $Exp(\lambda)$ עם עצמו	$\frac{r}{\lambda^2}$	$\frac{r}{\lambda}$	$\frac{\lambda^r}{(r-1)!} x^{r-1} e^{-\lambda x}$	$Gamma(r, \lambda)$ $\Gamma(r, \lambda)$	גאמה

משתנים אקראיים

פונקציית התפלגות:

$$F_X(x) \triangleq P(X \leq x), \quad f_X(x) = \frac{d}{dx} F_X(x)$$

צפיפות של סכום משתנים אקראיים היא קונבולוציה בין הצפיפויות שלהם:

$$f_{X=U+V}(x) = f_U(u) * f_V(v) \triangleq \int_{-\infty}^{\infty} f_U(u) f_V(x-u) du$$

תכונות:

$$\Gamma(r, \lambda) + \Gamma(s, \lambda) = \Gamma(r+s, \lambda)$$

$$Pois(\lambda_1) + Pois(\lambda_2) = Pois(\lambda_1 + \lambda_2)$$

$$Bin(n, p) + Bin(m, p) = Bin(n+m, p)$$

תכונת חוסר הזיכרון:

$$X \sim Geom(p) \Rightarrow P(X > n+k | X > n) = P(X > k)$$

$$X \sim Exp(\lambda) \Rightarrow P(X > s+t | X > t) = P(X > s)$$

צפיפות של משתנה מקרי שתלוי במשתנה מקרי אחר, כאשר $Y = h(X)$:

$$f_Y(y) = \left. \frac{f_X(x)}{|h'(x)|} \right|_{x=h^{-1}(y)}$$

התוחלת

הגדרה – תוחלת

תוחלת של משתנה אקראי בדיד

$$E[N] \triangleq \sum_{n=-\infty}^{\infty} n \cdot p_N(n)$$

תוחלת של משתנה אקראי רציף

$$E[X] \triangleq \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f_X(x) dx$$

הרחבת המושג: תוחלת של פונקציה של משתנה:

עבור משתנה אקראי בדיד ופונקציה $f(x)$:

$$E[f(N)] \triangleq \sum_{n=-\infty}^{\infty} f(n) \cdot p_N(n)$$

עבור משתנה אקראי רציף ופונקציה $h(x)$:

$$E[h(x)] = \int_{-\infty}^{\infty} h(x) \cdot f_X(x) dx$$

תכונות התוחלת ותוצאות נוספות

1. ליניאריות: עבור a, b קבועים דטרמיניסטים:

$$E[aX + bY] = aE[X] + bE[Y]$$

2. נוסחת התוחלת הכוללת:

$$E[A] = E[A|B]P(B) + E[A|B^c]P(B^c)$$

3. משפט ההחלקה:

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

4. אם X, Y בלתי תלויים (או אפילו רק חסרי קורלציה), אז

$$E[XY] = E[X] \cdot E[Y]$$

5. לכל מ"א X רציף (קיים ביטוי מקביל למשתנים בדידים):

$$E[X] = \int_0^{\infty} \mathbb{P}\{X < x\} dx = \int_0^{\infty} (1 - F_X(x)) dx$$

הגדרה – מומנט

$$m_k \triangleq E[X^k] = \int_{-\infty}^{\infty} x^k f_X(x) dx$$

מומנטים של $Z \sim N(0, \sigma^2)$:

$$E[Z^n] = \begin{cases} \sigma^n \cdot 1 \cdot 3 \cdot \dots \cdot (n-1), & n = 2k \\ 0, & n = 2k+1 \end{cases} = \begin{cases} \sigma^n \cdot n!!, & n = 2k \\ 0, & n = 2k+1 \end{cases}$$

הגדרה – שונות

$$\text{var } X = \sigma_X^2 \triangleq E[(X - E[X])^2] = E[X^2] - (E[X])^2$$

תכונות השונות, כאשר c קבוע דטרמיניסטי (לא אקראי):

$$\text{var}(c) = 0$$

$$\text{var}(cX) = c^2 \text{var } X$$

$$\text{var}(X + Y) = \text{var } X + 2 \text{cov}(X, Y) + \text{var } Y = \sigma_X^2 + 2\sigma_{XY} + \sigma_Y^2$$

הגדרה – סטיית התקן

$$\sigma_X \triangleq \sqrt{\text{var } X}$$

הגדרה – פונקציה יוצרת מומנטים (פונקציה אופיינית)

$$M_X(s) \triangleq Ee^{sX} \Rightarrow M_X^{(k)}(0) = EX^k = m_k$$

אי שוויון צ'בישב:

$$\mathbb{P}\{|X - \mu| > b\} \leq \frac{\sigma^2}{b^2}, \quad \mathbb{P}\{|X - \mu| > a\sigma\} \leq \frac{1}{a^2}$$

אי שוויון ינסן:

$$E[h(X)] \geq h(E[X])$$

וקטור אקראיהגדרה – וקטור אקראיוקטור אקראי ממימד n הוא וקטור אשר כל n רכיביו הם משתנים אקראיים, ומסומן:

$$\vec{X} = (X_1, X_2, \dots, X_n)$$

מצפיפות משותפת של שני משתנים, ניתן לחשב את פונקציית הצפיפות השולית (של אחד המשתנים):

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

אי תלות קיימת אם:

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

אי תלות בין רכיבי וקטור (X, Y) לא יכולה להתקיים אם התמך של $f_{XY}(x, y)$ לא מלבני.

התפלגות מותנית:

$$f_{X|Y}(x|y) \triangleq \frac{f_{XY}(x, y)}{f_Y(y)} \stackrel{\text{Bayes}}{=} f_{Y|X}(y|x) \frac{f_X(x)}{f_Y(y)}$$

נוסחת הצפיפות הכוללת:

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X|Y}(x|y) f_Y(y) dy$$

טרנספורמציה של וקטור אקראי

$$\left\{ \begin{array}{l} f_{X_1, \dots, X_n}(x_1, \dots, x_n) = f(x_1, \dots, x_n) \\ T(x_1, \dots, x_n) \xrightarrow{1:1} (y_1, \dots, y_n) \Rightarrow \begin{cases} y_1 = h_1(x_1, \dots, x_n) \\ \vdots \\ y_n = h_n(x_1, \dots, x_n) \end{cases} \end{array} \right.$$

$$\Rightarrow f_{Y_1, \dots, Y_n}(y_1, \dots, y_n) = \left| \frac{\partial \vec{x}}{\partial \vec{y}} \right| f_{X_1, \dots, X_n}(T^{-1}(y_1, \dots, y_n)) = \begin{vmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial y_1} & \dots & \frac{\partial x_n}{\partial y_1} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial x_1}{\partial y_n} & \dots & \frac{\partial x_n}{\partial y_n} \end{vmatrix} f_{X_1, \dots, X_n}(T^{-1}(y_1, \dots, y_n))$$

שונות בין שני משתנים אקראיים (קו-ווריאנס):

$$\sigma_{XY} = \text{cov}(X, Y) \triangleq E[(X - E[X])(Y - E[Y])] = E[XY] - E[X]E[Y]$$

תכונות הקווריאנס, עבור a, b קבועים דטרמיניסטים:

$$\text{cov}(X, X) = \text{var } X = \sigma_X^2$$

$$\text{cov}(X + a, Y) = \text{cov}(X, Y)$$

$$\text{cov}(aX + b, Y) = a \text{cov}(X, Y)$$

קורלציה (מקדם המתאם):

$$\rho_{XY} = \frac{\sigma_{XY}}{\sigma_X \sigma_Y}, |\rho_{XY}| \leq 1$$

תכונות:

$$\rho_{X,Y} = \rho_{Y,X}$$

$$\rho_{aX,Y} = \text{sign}(a) \rho_{X,Y}$$

$$\rho_{X+c,Y} = \rho_{X,Y}$$

וקטור אקראי גאوسیעבור וקטור אקראי גאوسی כללי \vec{X} , הצפיפות המשותפת היא

$$f_{\vec{X}}(\vec{x}) = C \exp \left\{ -\frac{1}{2} \left((\vec{x} - \vec{\mu}) \Sigma^{-1} (\vec{x} - \vec{\mu})^T \right) \right\}$$

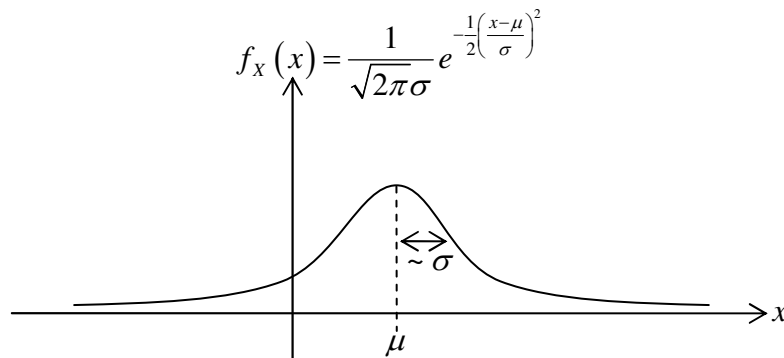
כאשר $\vec{\mu}$ הוא וקטור התוחלות, ו Σ מטריצת הקווריאנס (תמיד סימטרית).
ועבור מקרה פרטי של שלושה משתנים:

$$f_{X,Y,Z}(x,y,z) = C \cdot \exp \left\{ -\frac{1}{2} \begin{pmatrix} x - \mu_X & y - \mu_Y & z - \mu_Z \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sigma_X^2 & \sigma_{XY} & \sigma_{XZ} \\ \sigma_{XY} & \sigma_Y^2 & \sigma_{YZ} \\ \sigma_{XZ} & \sigma_{YZ} & \sigma_Z^2 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} x - \mu_X \\ y - \mu_Y \\ z - \mu_Z \end{pmatrix} \right\}$$

בהינתן k מימד הוקטור \vec{X} , הקבוע C הוא

$$C = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^k |\Sigma|}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} \vec{\mu} \Sigma^{-1} \vec{\mu}^T \right\}$$

למציאת התוחלת של משתנה גאوسی, יש לגזור את צפיפות המשתנה ולהשוות ל 0, מכיוון שתוחלת משתנה גאوسی מתקבלת במקסימום המקומי שלו:



ולכן, כדי לקבל את וקטור התוחלות של וקטור גאوسی, נדרוש

$$\vec{\nabla} f_{X,Y,Z}(x,y,z) = 0$$

טענה שימושיתבהינתן וקטור גאوسی עם מטריצת קווריאנס Σ_{XYZ} , וק"ל של (x,y,z) :

$$u = \vec{u}_1 \cdot (x,y,z)$$

$$v = \vec{v}_1 \cdot (x,y,z)$$

אזי

$$\Sigma_{UV} = \begin{pmatrix} \vec{u}_1 \\ \vec{v}_1 \end{pmatrix} \Sigma_{XYZ} \begin{pmatrix} \vec{u}_1 & \vec{v}_1 \end{pmatrix}$$

במשפחה הגאוסית, כלומר עבור משתנים אקראיים גאוסים המהווים חלק מוקטור אקראי גאوسی, משתנים בלתי מתואמים (חסרי קורלציה) הם גם בלתי תלויים.

חזאים

החזאי (משערך) האופטמלי של Y בעזרת X (פונקציה של X):

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

החזאי (משערך) הליניארי האופטמלי של Y בעזרת X (פונקציה ליניארית של X):

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

במשפחה הגאוסית, כלומר עבור משתנים אקראיים גאוסים המהווים חלק מוקטור אקראי גאوسی, החזאי האופטמלי הוא החזאי הליניארי האופטמלי.

החוק החלש של המספרים הגדולים (*WLLN – Weak Law of Large Numbers*):

יהיו X_1, X_2, \dots, X_N משתנים אקראיים מפולגים באופן זהה ובת"ל

(*IID – Independent Indentically Distributed*), בעלי תוחלת μ . נסמן $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$, אזי לכל

$\varepsilon > 0$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P} \left\{ \left| \frac{S_n}{n} - \mu \right| > \varepsilon \right\} = 0$$

בעצם, חוק זה אומר כי אם נגדיר $X = \frac{S_n}{n}$, אזי $f_X(x) = \delta(x - \mu)$

משפט הגבול המרכזי (*CLT – Central Limit Theorem*):

יהיו X_1, X_2, \dots, X_N משתנים אקראיים מפולגים באופן זהה ובת"ל

(*IID – Independent Indentically Distributed*), בעלי תוחלת μ ושונות σ^2 . נסמן $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$, אזי

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P} \left\{ \frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n\sigma^2}} \leq a \right\} = \Phi(a)$$

כאשר Φ פונקצית ההתפלגות של $N(0,1)$.