

הסתברות (1) - ד"ר אורי פרזנצ'בסקי

מסכם: יחיאל מרצבך

3	הקדמה
5	מרחבי הסתברות - הגדרות ומושגים
5	הגדרות
7	מרחבי הסתברות בדידים
9	מכפלת מרחבי הסתברות בדידים
14	נוסחת ההסתברות השלימה, תלות וחוק בייס
14	נוסחת ההסתברות השלימה
15	חסם האיחוד
15	הסתברות מותנית
20	תלות ואי תלות
25	משתנים מקריים, תוחלת והתפלגויות
28	תוחלת
28	התפלגויות נפוצות
32	נוסחת התוחלת השלימה
35	אי תלות של משתנים מקריים
36	טענות על תוחלת
39	אי שוויון ינסן
40	אי שוויון מרקוב
42	שונות
50	מומנטים
54	מרחבי הסתברות כלליים
54	הגדרות ומושגים
56	פונקציית ההתפלגות המצטברת
58	פונקציית צפיפות
59	תוחלת ושונות של מ"מ רציפים
62	מספר משתנים רציפים
66	התפלגות נורמלית ומשפט הגבול המרכזי
76	התכנסויות בהסתברות והתכנסות כמעט תמיד

הקדמה

בשפה היומיומית, אנו אומרים למשל "הטלת מטבע (הוגן) נותנת עץ או פלי, בסיכוי $\frac{1}{2}$ ". או למשל "חתול נולד לבקן בסיכוי $\frac{1}{1000}$ ".

מה הכוונה שלנו באמירה הזאת? מבחינה פילוסופית, ניתן לומר שכוונת דברינו כי "ישנה אי וודאות ועדיין לא הוחלט", או מבחינה אחרת ניתן לומר כי הסתכלות על נתוני העבר מוכיחה על העתיד. גישות אחרות הן דטרמיניסטיות יותר, ואין כלל מושג של הסתברות. בקורס נפתח את התורה המתמטית של הסתברות.

בשונה מאינפי וליניארית, נסתמך על אינטואיציה מסוימת, כיוון שיש לקורס שימושיות גדולה. עלינו לציין כי רק במאה ה-20 המתמטיקה הצליחה לנסח בצורה פורמלית את תורת ההסתברות, כיוון שקיימות נקודות עדינות מבחינת ריגורוזיות ופורמליות.

שיעור מס' 1:

יום שלישי

20.10.20

מושגים בסיסיים

ניסוי - הפעולה שנותנת תוצאה "מקרית" (הטלת מטבע, לידת חתול וכו', בדוגמאות דלעיל).

מרחב המדגם - התוצאות האפשריות של הניסוי.

מבחינה פורמלית, **לניסוי** אין הגדרה, ו**מרחב מדגם** הוא קבוצה לא ריקה. לרוב נסמן את **מרחב המדגם** ב- Ω .

הגדרה

פונקציית הסתברות נקודתית (על מרחב מדגם Ω) היא פונקציה

$$p: \Omega \rightarrow [0, 1] \text{ כך ש-} \sum_{\omega \in \Omega} p(\omega) = 1. \quad (\text{סכום כל ההסתברויות משלים ל-1}).$$

דוגמאות

- $\Omega = \{H, T\}$ ו- $p(H) = p(T) = \frac{1}{2}$. זאת למעשה ההסתברות של מטבע הוגן.
- גם $\Omega = \{H, T, \odot\}$: עם $p(H) = p(T) = \frac{1}{2}$ ו- $p(\odot) = 0$. זאת הסתברות של מטבע הוגן.
- $\Omega = [6] = \{1, 2, \dots, 6\}$, כך ש- $p(j) = \frac{1}{6} \forall j \in \Omega$ - "קוביה הוגנת".
- כיצד נוכל לתאר הטלת מטבע, עד שיצא H , כך שתוצאת ה**ניסוי** היא מס' ההטלות שביצענו? התשובה הינה למעשה $\Omega = \mathbb{N} \cup \{\infty\}$ (איחוד של הטבעיים עם מקרה בו לא קיבלנו את H בכלל):

תוצאה	הטלה 2	הטלה 1
1	H	H
1	T	H
2	H	T
?	T	T

- אם כך, נקבל כי $p(1) = \frac{1}{2}, p(2) = \frac{1}{4}$. בסך הכול, הסיכוי הינו רבע (ישנם ארבע אפשרויות, ולכן זה אחת מהאפשרויות)

או אם נרצה, ההסתברות של $p(m) = \frac{1}{2^m}$ וההסתברות של $p(\infty) = 0$, וכמו כן $\sum_{j=1}^{\infty} i^j = 1$.

- נתבונן במרחב המדגם $\Omega = \{\{1, 1\}, \{1, 2\}, \dots, (6, 6)\}$ - לכאורה $p(\{1, j\}) = \frac{1}{21}$, אך למעשה

$$p(\{i, j\}) = \begin{cases} \frac{1}{36} & i = j \\ \frac{1}{18} & i \neq j \end{cases}$$

הסיכוי שיצא $\{1, 1\}$ קטן יותר! לכן, למעשה, מדויק יותר לכאורה לומר -

שתי האפשרויות למעשה נכונות, אלא שהמודל הראשון נקרא "**קוביות שונות**", ולשני קוראים "**קוביות זהות**".

המודל שבו p קבועה נקרא "**מודל של התפלגות אחידה**" והוא נוח לחישובים¹.

¹ אעדיף לצבוע קוביות בצבעים שונים, על מנת לקבל את המודל הראשון.

בעיית ההגרלה האחידה ב-[0, 1]

כיצד ניתן להגריל מספר ממשי אקראי בקטע $[0, 1]$?

ברור כי מרחב המדגם הינו $\Omega = [0, 1]$.

באופן עקרוני, נרצה לומר כי בסיכוי $\frac{1}{2}$ נקבל מספר בין 0 ל- $\frac{1}{2}$, ובסיכוי $\frac{1}{4}$ נקבל מספר בין 0 ל- $\frac{1}{4}$.
 בהינתן $p : \Omega \rightarrow \mathbb{R}_+$ ונדרוש כי $\sum_{\alpha \in \Omega} p(\alpha) = 1$ ו- $p(\alpha) = p(\beta)$ (כי אנחנו מחפשים אחידות), לכל $\alpha, \beta \in \Omega$ אין אפשרות ל- p כזו (שהרי עבור $p = 0$ מתקבל כי $\sum p(\omega) = 0$ ועבור $p = c > 0$ מתקבל כי $\sum p(\omega) = \infty$).²
 הפיתרון הפרקטי בסופו של דבר הוא להטיל קוביה הוגנת עם 10 פאות ולרשום את הספרות מימין לנקודה העשרונית: 0.27056.³

אמנם, ננסה לפרמל את המודל בכל זאת:

נשים לב כי לכל $\alpha \in [0, 1]$ אכן מתקיים כי $p(\alpha) = 0$ (כמו לקבל רק 'פלי' בהטלת מטבע), אבל קיבלנו הסתברות נכונה עבור קטעים.

כך למשל, $(0 \leq \alpha \leq \frac{1}{2})$ אם p "הספרה הראשונה היא 0, 1, 2, 3, 4 או שהספרה הראשונה היא חמש וכל השאר הן 0". (דבר זה קורה בסיכוי $0 + 5 \cdot \frac{1}{10}$).

שיעור מס' 2:

יום חמישי

22.10.20

² אם נרצה להגדיר סכום שאינו בן מנייה, נאמר: לכל קבוצה X ופונקציה $f : X \rightarrow \mathbb{R}_+$ נגדיר $\sum_{x \in X} f(x) = \sup_{A \subseteq X} \sum_{x \in A} f(x)$.
³ עבור מהנדס\ פיזיקאי הדבר מספיק - מטילים עד הדיוק שחפצים בו. עבור מתמטיקאי - הדבר לא מספיק, כי לא נוכל לענות על השאלה האם $\alpha \in \mathbb{Q}$.

מרחבי הסתברות - הגדרות ומושגים

הגדרות

הגדרה

מאורע הוא תת קבוצה של Ω .

אוסף כל המאורעות ב- Ω מסומן ב- \mathcal{F} .

דוגמאות

$$.C := \left\{ \sum_{i=1}^{\infty} \frac{a_i}{10^i} \mid \begin{array}{l} 0 \leq a_i \leq 9 \\ a_i \neq 7 \end{array} \right\}, \mathbb{Q} \cap [0, 1], [0, \frac{1}{2}] : \Omega = [0, 1] \text{ עבור}$$

עבור $\Omega = [6]$: $\{1, 3, 5\}$ (תוצאה אי זוגית), $\{1, \dots, 4\}$.

עבור $\omega \in \Omega$ גם $\{\omega\}$ היא מאורע.

הגדרה

פונקציית הסתברות (על מרחב מדגם Ω) היא פונקציה $\mathbb{P} : \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}_+$ שמקיימת:

$${}^4.\mathbb{P}(\Omega) = 1 \quad (1)$$

(2) אם $\{A_i\}_{i=1}^{\infty}$ סדרה של מאורעות זרים בזוגות (כלומר $\forall i \neq j \ A_i \cap A_j = \emptyset$) אזי $\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i)$.

$$\sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i)$$

- לא נרצה לדרוש מעבר לכך (שהרי אם $\{A_i\}_{i \in I}$ אוסף כלשהוא של מאורעות זרים בזוגות, אזי

$$\mathbb{P}(\cup A_i) = \sum \mathbb{P}(A_i) \text{ כיוון ש- } p(\{\omega\}) = 0 \text{ לכל } \omega \text{ גורר כי } \mathbb{P}(\Omega) = 0.$$

פונקציית הסתברות **נקודתית** על Ω משרה פונקציית הסתברות על \mathcal{F} של Ω :

$$\mathbb{P}(A) := \sum_{\omega \in A} p(\omega)$$

לדוגמא, קוביה הוגנת:

$$\mathbb{P}(\{\}) = 0, \mathbb{P}(\{H\}), \mathbb{P}(\{T\}) = 1 \quad \text{and} \quad \mathcal{F} = \{\{\}, \{H\}, \{T\}, \{H, T\}\} \quad \text{and} \quad P = \frac{1}{2} \quad \text{and} \quad \Omega = \{H, T\} \\ \frac{1}{2}, \mathbb{P}(\{H, T\}) =$$

מסקנות מההגדרה

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{i=1}^k \mathbb{P}(A_i) \text{ אזי } A_1, \dots, A_k \in \mathcal{F} \text{ מאורעות זרים בזוגות, אם } (1)$$

$$\mathbb{P}(\emptyset) = 0 \quad (2)$$

(א) $A_i = \emptyset$ לכל $i \in \mathbb{N}$ נותן סדרה שהאיחוד שלה הוא הקבוצה הריקה.

$$A^c : \Omega \setminus A \text{ כאשר } \mathbb{P}(A^c) = 1 - \mathbb{P}(A) \quad (3)$$

$$(4) \quad \mathbb{P}(A) \leq 1 \text{ לכל } A \in \mathcal{F}$$

$$\mathbb{P}(A) \leq \mathbb{P}(B) \text{ if } A \subseteq B \in \mathcal{F} \text{ and } (5)$$

טענה

⁶ $\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \lim_{i \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_i)$ אם A_i סדרה עולה של מאורעות (כלומר $A_i \subseteq A_j$ עבור $i \leq j$) אזי

הוכחה

אם $A, B \in \mathcal{F}$ זרות, אזי $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$ (מכך נובע כי $P(\emptyset) = 0$)

⁵ הטור הזה מתכנס כיוון שמדובר בטור אי שלילי חסום.

⁶ יש שיקראו לזה 'רציפות פונקציית ההסתברות'.

נגדיר $B_1 = A_1$ וגם $B_j = A_j \setminus A_{j-1}$ לכל $2 \leq j$. נשים לב כי $\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i = \bigcup_{i=1}^{\infty} B_i$ ו- $\{B_i\}$ זרים בזוגות. לכן:

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} B_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(B_i) = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(B_i) \stackrel{\text{תכונה א'}}{=} \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^n B_i\right) = \lim_{i \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_i)$$

הגדרה

מרחב הסתברות הוא שלשה $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ כש- Ω קבוצה לא ריקה ("מרחב המדגם"), $\mathcal{F} = \{A \mid A \subseteq \Omega\}$.⁷ הפונקציה $\mathbb{P} : \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}_+$ הינה פונקצית הסתברות כפי שהגדרנו קודם לכן.

שיעור מס' 3:

יום שלישי

27.10.20

דוגמא

אם p פונקצית הסתברות נקודתית על Ω כלשהוא, אזי $(\Omega, \mathcal{F}, P_p)$ מרחב הסתברות כש- $\mathcal{F} = 2^\Omega$ ו- $\forall A \subseteq \Omega$ $\mathbb{P}_p(A) = \sum_{\omega \in A} p(\omega)$.

הגדרה

אינטרלוג - סכום של מספרים אי שליליים של קבוצה כלשהיא: אם $\{a_i\}_{i \in I}$ כך ש- $a_i \geq 0$ ו- I קבוצה כלשהיא, מגדירים:

$$\sum_{i \in I} a_i = \sup \left\{ \sum_{i \in J} a_i \mid J \subseteq I \right\} (\in \mathbb{R} \cup \{\infty\})$$

(כש- $I = N$ מקבלים את הגדרת הסכום סכום טור מאינפיני 2).

טענה

אם $|I| > \aleph_0$ ו- $a_i > 0$ לכל $i \in I$ אזי $\sum_{i \in I} a_i = \infty$.

הוכחה

נגדיר $X_n = \{i \in I \mid a_i > \frac{1}{n}\}$ אזי $\bigcup_{n \in \mathbb{N}} X_n = I$ ולכן ישנו n_0 כך ש- $|X_{n_0}| < \aleph_0$ (איחוד בן מניה של קבוצות בנות מניה הוא עדיין "בן מנייה").

בפרט X_{n_0} אינסופי ולכן לכל $m \in \mathbb{N}$ יש $J \subseteq X_{n_0}$ בגודל m ולכן $\sum_{i \in J} a_i \geq |J| \frac{1}{n_0} = \frac{m}{n_0}$ והוא $\sum_{i \in I} a_i \geq \sum_{j \in J} a_i \geq |J| \frac{1}{n_0} = \frac{m}{n_0}$ $\sum a_i = \infty$.

לעניינו, דבר זה גורר כי אם p היא פונקצית הסתברות נקודתית על Ω , אזי $\text{supp}(p) = \{\omega \in \Omega \mid p(\omega) \neq 0\}$ סופית או בת-מנייה.⁸

הגדרה

מרחב הסתברות $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ נקרא מרחב הסתברות בדיד אם הוא מתקבל מפונקצית הסתברות נקודתית, כמו בדוגמא.

⁷ יותר מאוחר נדרוש כי \mathcal{F} תכלול רק חלק מתתי הקבוצות של Ω , מסיבות שונות.

⁸ קבוצת כל האיברים ב- \mathcal{F} שהסתברות שלהם גדולה מ-0.

מרחבי הסתברות בדידים

טענה

התנאים הבאים שקולים, כש- $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מרחב הסתברות:

שיעור מס' 4:

יום חמישי

29.10.20

$$(1) \quad (\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}) \text{ מרחב הסתברות בדיד (יש } p \text{ כך ש-} \mathbb{P} = \mathbb{P}_p).$$

$$(2) \quad \text{יש } A \subseteq \Omega \text{ עם } \mathbb{P}(A) = 1 \text{ ו-} |A| \leq \aleph_0.$$

$$(3) \quad \sum_{\omega \in \Omega} \mathbb{P}(\{\omega\}) = 1.$$

$$(4) \quad \text{לכל } B \in \mathcal{F} \text{ מתקיים } \mathbb{P}(B) = \sum_{\omega \in \Omega} \mathbb{P}(\{\omega\}).$$

בחצי הראשון של הקורס נעסוק במרחבי הסתברות בדידים.

הוכחה

$$(4) \Leftrightarrow (1): \text{טאוטולוגיה.}$$

$$(3) \Rightarrow (4): \text{ברור ישירות מההגדרות, כי אם ניקח } B = \Omega \text{ נקבל כי } \sum_{\omega \in \Omega} \mathbb{P}(\{\omega\}) = \mathbb{P}(\Omega) = 1.$$

$$(2) \Rightarrow (1): \text{ניקח } A = \text{supp}(p). \text{ אזי נקבל מהטענה הקודמת כי } |A| \leq \aleph_0, \text{ כי אחרת ראינו ש-} \sum_{\omega \in A} p(\omega) = \infty.$$

כעת, נקבל:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(A) &\stackrel{(*)}{=} P\left(\bigcup_{\omega \in A} \{\omega\}\right) \stackrel{\text{ס.אדיטיביות}}{=} \sum_{\omega \in A} p(\{\omega\}) \stackrel{(1)}{=} \sum_{\omega \in A} p(\omega) \\ &\stackrel{A=\text{supp}(p)}{=} \sum_{\omega \in \Omega} p(\omega) \stackrel{\text{הסתברות נקודתית}}{=} 1 \end{aligned}$$

(*) איחוד של \aleph_0 קבוצות זרות לכל היותר.

$$(1) \Rightarrow (2): \text{נבחין כי למעשה מתקיים- } B = (B \cap A) \bigcup_{\text{זר}} (B \cap A^c) \text{ ולכן:}$$

$$\mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(B \cap A) + \mathbb{P}(B \cap A^c) = \mathbb{P}(B \cap A) \quad (\ominus)$$

$$(\ominus) \mathbb{P}(B \cap A^c) \leq \mathbb{P}(A^c) = 1 - \mathbb{P}(A) \stackrel{(2)}{=} 1 - 1 = 0$$

כיוון ש- $|B \cap A| \geq |A| \geq \aleph_0$ מתקבל כי:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(B) &= \mathbb{P}(B \cap A) \stackrel{\text{ס.אדיטיביות}}{=} \sum_{\omega \in B \cap A} \mathbb{P}(\{\omega\}) \stackrel{(\oplus)}{=} \sum_{\omega \in B} \mathbb{P}(\{\omega\}) \\ (\oplus) \quad \omega \notin A &\rightarrow \mathbb{P}(\{\omega\}) \leq \mathbb{P}(A^c) = 0 \end{aligned}$$

$$(2) \Rightarrow (3): \text{ניקח את } A = \{\omega \in \Omega \mid \mathbb{P}(\{\omega\}) > 0\} \text{ (עם היחידונים).}$$

$$\text{ואז נקבל מ- (3) כי } |A| \leq \aleph_0 \text{ ולכן גם } \sum_{\omega \in \Omega} \mathbb{P}(\{\omega\}) = \sum_{\omega \in A} \mathbb{P}(\{\omega\}) \stackrel{(3)}{=} 1.$$

דוגמא למרחב הסתברות לא בדיד

הגרלת מספר אחד בין 0 ל-1. מרחב המדגם הינו $\Omega = [0, 1]$. מיהו \mathcal{F} ? אם ניקח $\mathcal{F} = 2^\Omega$, נצטרך להגדיר לכל $A \subseteq [0, 1]$ מהו $\mathbb{P}(A)$.

ברור כי אנו מעוניינים ב- $A = [\alpha, \beta]$ (בפרט כי $0 \leq \alpha \leq \beta \leq 1$) לקבוע $\mathbb{P}(A) = \beta - \alpha$. מכך, נוכל להסיק ישירות כי לסדרת קטעים זרים $A_i = [\alpha_i, \beta_i]$ עלינו לקבוע כי $\sum_{i=1}^{\infty} \beta_i - \alpha_i = \mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} [\alpha_i, \beta_i]\right)$. אמנם, ב- $2^{[0,1]}$ ישנן עוד המון קבוצות. התשובה המלאה לבעיה ניתנת בקורס "תורת המידה".

יחד עם זאת, נוכל לראות כי $\mathbb{P}(\mathbb{Q} \cap [0, 1]) = 0$

ולכן $\mathbb{P}(\mathbb{R} \setminus \mathbb{Q} \cap [0, 1]) = 1$.

בנוסף? $\mathbb{P}\left(\sum_{m=1}^{\infty} \frac{c_m}{10^m} \mid \begin{array}{l} 0 \leq c_m \leq 9 \\ c_m \neq 7 \end{array}\right) = ?$ - מרחב המדגם אינו בן מנייה (אנו מצפים שייצא 0 בגלל מודל הטלת הקוביה).

היינו רוצים למצוא פונקציית הסתברות \mathbb{P} כך שיתקיים כי לכל $A \subseteq [0, 1]$ ולכל $0 \leq \gamma \leq 1$ כך שגם ל- $A + \gamma = \{\alpha + \gamma \mid \alpha \in A\} \subseteq [0, 1]$ מתקיים כי $\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(A + \gamma)$ "אינווריאנטיות להזזה". אך אין כזו.

משפט

ישנה $\mathcal{F} \subseteq 2^{[0,1]}$ המכילה את כל הקטעים ב- $[0, 1]$ וסגורה לאיחודים וחיתוכים. בני מניה, ופונקציית הסתברות \mathbb{P} על \mathcal{F} הזו, כך ש- $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מרחב הסתברות ו- \mathbb{P} אינווריאנטית להזזה. לפונקציה זו קוראים התפלגות אחידה על $[0, 1]$.

הערה

מרחב הסתברות $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ נקרא רציף אם $\forall \omega \in \Omega \mathbb{P}(P\{\omega\}) = 0$.

דוגמא

במגירה זוג גרביים שחורים ושני זוגות גרביים לבנים. מוציאים 2 גרביים, מה הסיכוי שיצאו שני גרביים באותו הצבע?

תשובה: נמספר את הגרביים $[1, \dots, 6]$ כך ש-1, 2 שחורות. ואז נקבל:

$$\Omega = \{(i, j) \mid i, j \in [6], i \neq j\}$$

כעת נוכל להבחין כי $p((i, j)) = \frac{1}{|\Omega|} = \frac{1}{30}$. היינו גם יכולים לקחת גם זוגות לא סדורים:

$$\Omega' = \{\{i, j\} \mid i \leq j \leq 6, \}$$

ואז נקבל כי $p'(\{i, j\}) = \frac{1}{|\Omega'|} = \frac{1}{15}$ (כל זוג לא סדור ב- Ω' מתאים לשני זוגות מ- Ω) נאבחן מהי הקבוצה הרצויה מבחינתנו:

⁹קבוצת כל הקבוצות החלקיות

$$A = \left\{ \{i, j\} \in \Omega' \mid \begin{array}{l} i \leq i < j \leq 2 \\ 3 \leq i \leq j \leq 6 \end{array} \right\}$$

ואז נקבל:

$$\mathbb{P}(A) = \sum_{\omega \in A} p(\omega) = \frac{|A|}{|\Omega'|} = \frac{7}{15}$$

בדקו מה היה קורה במודל Ω .

מכפלת מרחבי הסתברות בדידים

אם p_1, p_2 פונקציות הסתברות נקודתיות על מרחבי מדגם Ω_1, Ω_2 בהתאמה, נגדיר פונקצית הסתברות נקודתית p על $\Omega_1 \times \Omega_2$:

$$\begin{aligned} p : \Omega_1 \times \Omega_2 &\rightarrow \mathbb{R}_+ \\ p(\omega_1, \omega_2) &= p_1(\omega_1) \cdot p_2(\omega_2) \end{aligned}$$

נבחין כי זו אכן פונקצית הסתברות נקודתית, שהרי מתקיים:

$$\begin{aligned} \sum_{\omega \in \Omega_1 \times \Omega_2} p(\omega_1, \omega_2) &= \sum_{\omega_1 \in \Omega_1} p_1(\omega_1) \sum_{\omega_2 \in \Omega_2} p_2(\omega_2) = \\ &= \sum_{\omega_1 \in (p_1)^{\text{supp}}} p_1(\omega_1) \sum_{\omega_2 \in (p_2)^{\text{supp}}} p_2(\omega_2) \stackrel{\text{פר"ג}}{=} \\ &= \sum_{\omega_1 \in (p_1)^{\text{supp}}} p_1(\omega_1) \stackrel{\text{פר"ג}}{=} 1 \end{aligned}$$

דוגמא

הטלת מטבע הוגן - $P_1 = \frac{1}{2}$, $\Omega_1 = \{H, T\}$ והטלת קוביה הוגנת - $P_1 = \frac{1}{6}$, $\Omega_1 = [6]$. נקבל:

$$(p_1 \times p_2)((s, i)) = p_1(s) \cdot p_2(i) = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{6} = \frac{1}{12}$$

באותו אופן, תמיד כש- p_1, p_2 הסתברויות אחידות על Ω_1, Ω_2 אזי $p_1 \times p_2$ ייתן הסתברות אחידה על $\Omega_1 \times \Omega_2$. למעשה, $p_1 \times p_2$ משקפת ביצוע של הניסוי (Ω_1, p_1) והניסוי (Ω_2, p_2) באופן בו אין השפעה בין הניסויים.

הגדרה

אם $(\Omega_1, 2^{\Omega_1}, \mathbb{P}_1)$ ו- $(\Omega_2, 2^{\Omega_2}, \mathbb{P}_2)$ מרחבי הסתברות בדידים, נגדיר את מרחב המכפלה $(\Omega_1 \times \Omega_2, 2^{\Omega_1 \times \Omega_2}, \mathbb{P}_1 \times \mathbb{P}_2)$ ע"י $\mathbb{P}_1 \times \mathbb{P}_2 = \mathbb{P}_{p_1 \times p_2}$ כאשר p_1 ו- p_2 הינן פונקציות הסתברות שנותנות את $\mathbb{P}_1, \mathbb{P}_2$.

טענה

$$\forall A \subseteq \Omega_1, B \subseteq \Omega_2 : (\mathbb{P}_1 \times \mathbb{P}_2)(A \times B) = \mathbb{P}_1(A) \cdot \mathbb{P}_2(B)$$

הוכחה

נבחין כי מתקיים:

$$\begin{aligned} (\mathbb{P}_1 \times \mathbb{P}_2)(A \times B) &\stackrel{\text{הגדרה}}{=} \mathbb{P}_{p_1 \times p_2}(A \times B) \stackrel{(**)}{=} \sum_{\omega \in A \times B} (p_1 \times p_2)(\omega) \\ &= \sum_{\omega \in A \times B} p_1(\omega) \cdot p_2(\omega) = \sum_{\substack{\omega_1 \in A \\ \omega_2 \in B}} p_1(\omega_1) \cdot p_2(\omega_2) = \\ &= \sum_{\omega_1 \in A} p_1(\omega_1) \sum_{\omega_2 \in B} p_2(\omega_2) = \sum_{\omega_1 \in A} p_1(\omega_1) P_2(B) = \\ &P_1(A) P_2(B) \end{aligned}$$

מסקנה

$$(\mathbb{P}_1 \times \mathbb{P}_2)(A \times \Omega_2) = \mathbb{P}_1(A) : A \subseteq \Omega_1$$

$$(\mathbb{P}_1 \times \mathbb{P}_2)(\Omega_1 \times B) = \mathbb{P}_2(B) : B \subseteq \Omega_2$$

מאורעות כאלו $((A \times \Omega_2), (\Omega_1 \times B))$ נקראים **מאורעות שוליים** (מסתכלים על הראשון ולא אכפת לנו מהשני). נשים לב כי לכל מאורע ב- $\Omega_1 \times \Omega_2$ הוא מהצורה $A \times B$, למשל, לא מדובר על מלבנים מרווחים בדוגמא הבאה:

שיעור מס' 5:

יום שלישי

3.11.20



$A \times B$ הם רק "מלבנים מרווחים" ומאורעות כאלו נקראים **מאורעות מכפלה**.

למשל $\Omega_1 = \Omega_2 = [2]$, אזי $\{(1, 1), (2, 2)\}$ אינו מאורע מכפלה.

הוכחה

אם $A \times B$ אזי $1, 2 \in A$ וגם $1, 2 \in B$ ואזי $A \times B = \Omega_1 \times \Omega_2$, שהרי $\Omega_1 \times \Omega_2 = \{(1, 1), (1, 2), (2, 1), (2, 2)\}$

מכפלה של הרבה מרחבי הסתברות

אם p_1, \dots, p_m פה"נ על $\Omega_1, \dots, \Omega_m$, נגדיר פה"נ $p_1 \times \dots \times p_m$ על $\Omega_1 \times \dots \times \Omega_m$ ע"י

$$(p_1 \times \dots \times p_m)(\omega_1, \dots, \omega_m) = p_1(\omega_1) \cdot \dots \cdot p_m(\omega_m)$$

ואם $(\Omega_i, 2^{\Omega_i}, P_i)$ מרחבי הסתברות (כאשר $i = 1, \dots, n$), נגדיר את מרחב המכפלה $(\Omega_1 \times \dots \times \Omega_n, 2^{\Omega_1 \times \dots \times \Omega_n}, P_1 \times \dots \times P_n)$ כש- $P_1 \times \dots \times P_n$ מושרית ממכפלת הפה"נ ולכן בפרט מתקבל הסתברות בדיד.

$$(P_1 \times \dots \times P_n)(A) = \sum_{\omega \in A} p_1(\omega_1) \cdot p_2(\omega_2) \cdot \dots \cdot p_n(\omega_n)$$

כלומר, למעשה $P(\{\omega\}) = P(\omega)$ וניפטר מ- p .

דוגמא

ניקח $\Omega_1 \times \dots \times \Omega_n = \{H, T\}$ ולכל i $P_i(\{H\}) = \alpha$ (ולכן $P(T) = 1 - \alpha$).

מרחב המכפלה מתאים ל- n הטלות שלא משפיעות זו על זו.

איברי $\Omega_1 \times \dots \times \Omega_n$ הם סדרות ב- $\{H, T\}^n$.

מהי ההסתברות על סדרה כזו, למשל: (H, H, H, T, H, T) ?

נקבל כי:

$$\mathbb{P}_1(H) \mathbb{P}_2(H) \mathbb{P}_3(H) \mathbb{P}_4(T) \mathbb{P}_5(H) \mathbb{P}_6(T) = \alpha^4 (1 - \alpha)^2$$

נסמן: $\Omega = \Omega_1 \times \dots \times \Omega_n$ וגם $P = \mathbb{P}_1 \times \dots \times \mathbb{P}_n$, אזי נקבל כי:

$$\mathbb{P}\left(\underbrace{\omega}_{\text{סדרת הטלות}}\right) = \alpha^{\text{מספר } H \text{ ב-}\omega} (1 - \alpha)^{\text{מספר } T \text{ ב-}\omega}$$

אם נרצה לדבר על מאורעות, נקבל כי:

$$A = \{\omega \in \Omega \mid \text{יש } H \text{ בדיוק } k \text{ פעמים ב-}\omega\}$$

למרות שהמרחב אינו אחיד:

$$P(A) = \sum_{\omega \in A} p(\omega) = \sum_{\omega \in A} \alpha^k (1 - \alpha)^{n-k} = |A| \alpha^k (1 - \alpha)^{n-k} = \binom{n}{k} \alpha^k (1 - \alpha)^{n-k}$$

אם (Ω_1, \mathbb{P}_1) ו- (Ω_2, \mathbb{P}_2) מרחבי הסתברות, הגדרנו מרחב הסתברות על מרחב המדגם $\Omega_1 \times \Omega_2$. נבחין כי יש עוד מרחבי הסתברות. למשל, אם הטלנו מטבע הוגן פעמיים ו- (Ω_1, \mathbb{P}_1) מייצג את מספר הראשים:

$$\Omega_1 = \{0, 1, 2, 3\}, \quad \mathbb{P}_1 : \begin{array}{l} 0 \rightarrow \frac{1}{4} \\ 1 \rightarrow \frac{1}{2} \\ 2 \rightarrow \frac{1}{4} \end{array}$$

ולעומת זאת (Ω_2, \mathbb{P}_2) מייצג את מספר הזנבות:

$$\Omega_2 = \{0, 1, 2, 3\}, \quad \mathbb{P}_2 : \begin{array}{l} 0 \rightarrow \frac{1}{4} \\ 1 \rightarrow \frac{1}{2} \\ 2 \rightarrow \frac{1}{4} \end{array}$$

כעת נבחין כי $\mathbb{P}((2,2)) = \mathbb{P}((0,1)) = \mathbb{P}((0,0)) = 0$
ומאידך נקבל כי $\mathbb{P}((1,1)) = \frac{1}{2}$ $\mathbb{P}((0,2)) = \frac{1}{4}$
אם כך, זהו לא מרחב המכפלה!

שאלה:

נתונה הסתברות \mathbb{P} על $\Omega_1 \times \Omega_2$. האם \mathbb{P} היא הסתברות מכפלה של הסתברויות כלשהן על $\mathbb{P}_1, \mathbb{P}_2$ על Ω_1, Ω_2 .
נתבונן בטבלה הבאה, המייצגת את \mathbb{P} :

שיעור מס' 6:

יום חמישי

5.11.20

	1	2	3	4
A	$\frac{1}{24}$	$\frac{2}{24}$	$\frac{3}{24}$	$\frac{4}{24}$
B	$\frac{4}{24}$	$\frac{3}{24}$	$\frac{2}{24}$	$\frac{1}{24}$
C	$\frac{1}{24}$	$\frac{1}{24}$	$\frac{1}{24}$	$\frac{1}{24}$

האם בהכרח \mathbb{P} הינה מכפלת פונקציות $\mathbb{P}_1, \mathbb{P}_2$ כלשהן?

10

ננסה לשחזר מי היו $\mathbb{P}_1, \mathbb{P}_2$. ראינו כי במכפלה של 2 מרחבי הסתברות מתקיים:

$$\mathbb{P}(\{\omega\} \times \Omega_2) = \mathbb{P}_1(\omega)$$

כעת, נגדיר $A = \omega$ ונקבל:

$$\mathbb{P}(\{A\} \times \Omega_2) = \mathbb{P}_1(A)$$

אם נסכום את הטבלה מקודם, נקבל כי מאורע השוליים הספציפי הינו $\{A\} \times \Omega_2$.
כלומר סכומי הטורים והשורות משחזרים את $\mathbb{P}_1, \mathbb{P}_2$. כעת ננסה לבדוק האם אכן כך מתקבל:

$$\mathbb{P}((\omega_1, \omega_2)) = \mathbb{P}_1(\omega_1) \cdot \mathbb{P}_2(\omega_2) = \mathbb{P}(\omega_1 \times \Omega_2) \mathbb{P}(\Omega_1 \times \omega_2)$$

ואם אכן (ורק אם) מתקבל, אז אכן $(\Omega_1 \times \Omega_2, P)$ הוא מרחב מכפלה.
נבדוק זאת על הדוגמא שלנו, ואכן, אצלנו מתקיים כי $\mathbb{P}(A, 2) = \frac{2}{24} = \frac{10}{24} \cdot \frac{6}{24} = \mathbb{P}_1(A) \cdot \mathbb{P}_2(2)$
כלומר, זהו לא מרחב הסתברות של מכפלה (דהיינו, הניסויים כן מושפעים זה מזה).

איך ניתן לתאר מקרה שבו שני ניסויים כן משפיעים זה על זה? ניסוי דו שלבי.

ניסוי דו שלבי

ניסוי דו שלבי מורכב ממרחב הסתברות (Ω_1, \mathbb{P}) - "הניסוי הראשון", ומרחב מדגם Ω_2 ולכל $\omega_1 \in \Omega_1$ פונקצית הסתברות \mathbb{P}_{ω_1} על Ω_2 .

¹⁰ ניתן לומר גם כי אם כל שתי עמודות וכל שתי שורות הן תלויות לינארית זו בזו (ולכן בכל שתי שורות מימד השורות שווה למימד העמודות)

הרעיון: \mathbb{P}_{ω_1} מתארת את ההתפלגות בניסוי השני אחרי שיצא ω_1 בניסוי הראשון.

דוגמא

נבחר קוביית $D \& D$ אקראית, ומטיל אותה. הניסוי הראשון: איזו קוביה בחרתי. הניסוי השני: מה יצא בהטלה.

למשל, $\Omega_1 = \{D_4, D_6, D_8, D_{10}, D_{12}, D_{20}\}$

נקבל $\mathbb{P}(D_m) = \frac{1}{6}$

בנוסף, $\Omega_2 = \{1, \dots, 20\}$

כעת נקבל כי $\mathbb{P}_{D_4}(i) = \begin{cases} \frac{1}{4} & 1 \leq i \leq 4 \\ 0 & \text{אחרת} \end{cases}$

ובאופן כללי, נקבל כי:

$$\mathbb{P}_{D_m}(i) = \begin{cases} \frac{1}{m} & 1 \leq i \leq m \\ 0 & \text{אחרת} \end{cases}$$

ניסוי דו שלבי למעשה מגדיר התפלגויות על $\Omega_1 \times \Omega_2$ ע"י $\mathbb{P}_x((\omega_1, \omega_2)) = \mathbb{P}(\omega_1) \cdot \mathbb{P}_{\omega_1}(\omega_2)$

בדוגמא למשל, נוכל לראות $\mathbb{P}_x((D_8, 17)) = 0$, ומאידך $\mathbb{P}_x((D_8, 5)) = \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{8}$

ובאופן כללי, נקבל $\mathbb{P}_x((D_m, i)) = \begin{cases} \frac{1}{6m} & i \leq m \\ 0 & \text{Otherwise} \end{cases}$

נוכל גם לבדוק מה ההסתברויות לקבל מספר ספציפי (למשל, מה הסיכוי שנקבל 5), באמצעות $\mathbb{P}(\Omega_1 \times \{i\}) = \sum_m \mathbb{P}((D_m, i))$

הערה

נשים לב כי אם $\mathbb{P}_{\omega_1} = \mathbb{P}_{\omega'_1}$ לכל ω_1, ω'_1 אזי ההסתברות המושרית ע"י הניסוי הדו שלבי היא הסתברות מכפלה - "הניסוי הראשון לא משפיע על השני". כלומר, למעשה הניסוי הדו שלבי הוא הכללה של הסתברויות מכפלה.

שאלה

נתונה הסתברות \mathbb{P} על $\Omega_1 \times \Omega_2$. כיצד ניתן להכריע האם היא ניתנת להצגה כניסוי דו שלבי?

תשובה

בתרגיל.

הגדרה

נאמר כי ניסוי הינו ניסוי רב שלבי, אם $\Omega = \Omega_1 \times \Omega_2 \times \dots \times \Omega_m$

ו- \mathbb{P} שהינה פונקציית הסתברות על Ω_1 .

כאשר מתקיים - $\forall \omega_1 \in \Omega_1 \mathbb{P}_{\omega_1}$ פונקציית הסתברות על Ω_2 .

כמו כן, מתקיים $\forall (\omega_1, \omega_2) \in \Omega_1 \times \Omega_2 \mathbb{P}_{\omega_1, \omega_2}$ פונקציית הסתברות על Ω_3 .

ובמקרה כללי, נקבל כי $\forall (\omega_1, \dots, \omega_{m-1}) \in \Omega_1 \mathbb{P}_{\omega_1, \dots, \omega_{m-1}}$

הינה פונקציית הסתברות על Ω_m .

לסיכום, ניסוי רב שלבי משרה פונקציית הסתברות על $\Omega_1 \times \dots \times \Omega_m$ ע"י:

$$\mathbb{P}_x((\omega_1, \dots, \omega_m)) = \mathbb{P}(\omega_1) \cdot \mathbb{P}_{\omega_1}(\omega_2) \cdot \dots \cdot \mathbb{P}_{\omega_1, \dots, \omega_{m-1}}(\omega_m)$$

נוסחת ההסתברות השלימה, תלות וחוק בייס

נוסחת ההסתברות השלימה

טענה

אם נתון מרחב הסתברות (Ω, \mathbb{P}) ומאורע $A \in \mathcal{F}$ אזי לכל למאורע B מתקיים:

$$\mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(B \cap A) + \mathbb{P}(B \cap A^c)$$

הוכחה

הם זרים ואיחודם הוא B .

טענה

אם A_1, \dots, A_n זרים בזוגות ו- $\bigcup_{i=1}^n A_i = \Omega$ אזי מתקיים כי $\mathbb{P}(B) = \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(B \cap A_i)$.

הוכחה

באינדוקציה.

טענה

עבור $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$, אם $\{A_i\}_{i=1}^\infty$ סדרה של מאורעות זרים בזוגות, כאשר $A_i \in \mathcal{F}$ ו- $\bigcup_{i=1}^\infty A_i = \Omega$ היא חלוקה

של Ω אזי לכל $B \in \mathcal{F}$ מתקיים כי $\mathbb{P}(B) = \sum_{i=1}^\infty \mathbb{P}(B \cap A_i)$.

הוכחה

$\{B \cap A_i\}$ הם זרים בזוגות, ואיחודם הוא B .

הטענות האלו נקראות "נוסחת ההסתברות השלימה".

דוגמא

נבחר קוביית $D \& D$ אקראית, כאשר $\Omega = \{1, \dots, 20\}$.

מהו ההסתברות לתוצאה שמתחלקת ב-3? יהיה לנו קשה לחשב. לכן, ניקח מרחב מדגם גדול יותר, בו נציין גם

איזו קובייה בחרתי, כלומר $\Omega = \{D_4, \dots, D_{20}\} \times [20]$.

כעת, נבחר $\mathbb{P}(A)$ כאשר A הינה התוצאה המתחלקת ב-3.

לכל $m \in \{4, 6, 8, 10, 12, 20\}$ נגדיר $A_m = \{D_m\} \times [20]$. זו חלוקה של איחודים זרים $A_4 \uplus \dots \uplus A_{20} = \Omega$. סך הכל נקבל:

$$\mathbb{P}(B) = \underbrace{\mathbb{P}(B \cap A_4)}_{\frac{1}{6} \cdot \frac{1}{4}} + \underbrace{\mathbb{P}(B \cap A_6)}_{\frac{1}{6} \cdot \frac{1}{3}} + \mathbb{P}(B \cap A_8) + \underbrace{\mathbb{P}(B \cap A_{10})}_{\frac{1}{6} \cdot \frac{3}{10}} + \dots$$

כלומר, למעשה נוסחת ההסתברות השלימה הינה פירוק של המאורע לניסויים רב שלביים.

שאלה

במידה ונתונה חלוקה כללית $\Omega = \bigsqcup_{i \in I} A_i$, האם לכל B יתקיים $\mathbb{P}(B) = \sum_{i \in I} \mathbb{P}(B \cap A_i)$.

תשובה:

לא. אם (Ω, \mathbb{P}) הוא מ"ה רציף, $(\mathbb{P}\{\omega\} = 0)$ אזי $I = \Omega$ ו- $A_i = \{i\}$ ואז לכל B נקבל $\sum_{i \in I} \mathbb{P}(B \cap A_i) = 0$ (כי $B \cap A_i$ יחידון או ריק), אבל $\mathbb{P}(\Omega) = 1$.

שיעור מס' 7:

יום שלישי

10.11.20

תרגיל

הוכיחו שדבר זה נכון אם (Ω, \mathbb{P}) מרחב הסתברות בדיד.

חסם האיחוד

טענה:

אם $\{A_i\}_{i=1}^{\infty}$ סדרה של מאורעות במ"ה, אזי $\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) \leq \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i)$

הוכחה

נגדיר $B_1 = A_1$ וגם $B_j = A_j \setminus (A_1 \cup \dots \cup A_{j-1})$ לכל $j \geq 2$. אזי נקבל כי $\{B_j\}_{j=1}^{\infty}$ סדרה של מאורעות זרים. כמו כן, $\bigcup_{i=1}^{\infty} B_i = \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i$ ולכן:

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) \stackrel{\text{הגדרה}}{=} \mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} B_i\right) \stackrel{\text{ס.אדיטיביות}}{=} \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(B_i) \stackrel{\text{מונטוניות}}{\leq} \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i)$$

תרגיל

הסיקו חסם איחוד עבור סדרה סופית של מאורעות.

הסתברות מותנית

אם נרצה, הסתברות מותנית משקפת לנו, מציאותית, מצב בו יש לנו מידע מסוים. למשל "הטלתי קוביה ויצא מספר זוגי. מה הסיכוי שהוא 4". אנחנו יודעים שזה $\frac{1}{3}$.

הגדרה

יהי $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מ"ה, ויהי $B \in \mathcal{F}$ מאורע עם $\mathbb{P}(B) > 0$. אזי לכל $A \in \mathcal{F}$, ההסתברות של A בהינתן B היא:

$$\mathbb{P}(A | B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)}$$

דוגמאות

1. בדוגמה שהבאנו מקודם, $B = \{2, 4, 6\}$ ו- $A = \{4\}$ אזי נקבל כי:

$$\mathbb{P}(A | B) = \frac{\mathbb{P}(\{4\})}{\mathbb{P}(B)} = \frac{\frac{1}{6}}{\frac{1}{2}} = \frac{1}{3}$$

הרעיון הינו כי תמיד יתקיים בהכרח ¹¹ $\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(B) \mathbb{P}(A | B)$

2. נוכל להתבונן גם בשאלה הבאה - מהי ההסתברות לקבל מספר זוגי בקוביה, בהינתן שיצא מספר קטן מ-4?

$$\mathbb{P}(\{2, 4, 6\} | \{1, 2, 3\}) = \frac{\mathbb{P}(\{2\})}{\mathbb{P}(\{1, 2, 3\})} = \frac{1}{3}$$

3. אם \mathbb{P} הסתברות אחידה על Ω אזי:

$$\mathbb{P}(A | B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)} = \frac{\frac{|A \cap B|}{|\Omega|}}{\frac{|B|}{|\Omega|}} = \frac{|A \cap B|}{|B|}$$

הגדרה

אם $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מ"ה, לא דווקא בדיד ו- $B \in \mathcal{F}$ עם $\mathbb{P}(B) > 0$, אזי נגדיר פונקצית הסתברות מותנית על Ω, \mathcal{F} ע"י B :

$$\mathbb{P}_B(A) = \mathbb{P}(A | B)$$

למשל אם (Ω, \mathbb{P}) הטלת קוביה, ו- B תוצאה זוגית, אזי:

$$\mathbb{P}_B(\{i\}) = \begin{cases} 0 & \text{odd} \\ \frac{1}{3} & \text{even} \end{cases}$$

טענה

\mathbb{P}_B היא פונקצית הסתברות.

הוכחה

נבחין כי מתקיים, מההגדרה:

$$\mathbb{P}_B(\Omega) = \frac{\mathbb{P}(B \cap \Omega)}{\mathbb{P}(B)} = \frac{\mathbb{P}(B)}{\mathbb{P}(B)} = 1$$

בנוסף, אם $\{A_i\}_{i=1}^{\infty}$ זרים בזוגות, אזי נקבל:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_B\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) &= \frac{\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \cap B\right)}{\mathbb{P}(B)} = \frac{\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} (A_i \cap B)\right)}{\mathbb{P}(B)} \stackrel{\text{ס.אדיטיביות}}{=} \frac{\sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i \cap B)}{\mathbb{P}(B)} = \\ &= \sum_{i=1}^{\infty} \frac{\mathbb{P}(A_i \cap B)}{\mathbb{P}(B)} = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}_B(A_i) \end{aligned}$$

מה הקשר לניסוי דו שלבי? נוכל להבחין

¹¹ למעט זה ש- $\mathbb{P}(A | B) = 0$ ואז נקבל כי לא מוגדר $0 * 0$

$$\mathbb{P}_x((\omega_1, \omega_2)) = \mathbb{P}_1(\omega_1) \cdot \mathbb{P}_{\omega_1}(\omega_2)$$

$$\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(A | B)$$

מבחינה פורמלית, נסמן מאורעות שוליים ע"י (\cdot, ω_2) ו- $\Omega_1 \times \{\omega_n\} = (\cdot, \omega_2)$.
במקום לכתוב הסתברות במרחב מכפלה, נוכל לכתוב בצורה שונה:

שיעור מס' 8:

יום חמישי

12.11.20

$$\mathbb{P}(\Omega_1 \times \{\omega_2\}) = \mathbb{P}((\cdot, \omega_2)) = \mathbb{P}((\cdot, \omega_2))$$

אם נתון ניסוי דו שלבי (Ω, \mathbb{P}) , $\{(\Omega_2, \mathbb{P}_{\omega_1})\}_{\omega_1 \in \Omega_1}$ ו- $\mathbb{P}_x(\omega_1, \omega_2) = \mathbb{P}(\omega_1) \cdot \mathbb{P}_{\omega_1}(\omega_2)$.
דבר זה מתאים להסתברות מותנה במאורעות שוליים:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_x((\cdot, \omega_2) | (\omega_1, \cdot)) &= \frac{\mathbb{P}_x(((\cdot, \omega_2) \cap (\omega_1, \cdot)))}{\mathbb{P}_x((\omega_1, \cdot))} = \frac{\mathbb{P}_x(\omega_1, \omega_2)}{\mathbb{P}_x(\omega_1, \cdot)} \stackrel{\text{הגדרות}}{=} \\ &= \frac{\mathbb{P}(\omega_1) \cdot \mathbb{P}_{\omega_1}(\omega_2)}{\sum_{\omega'_2 \in \Omega} \mathbb{P}_x(\omega_1, \omega'_2)} = \\ &= \frac{\mathbb{P}(\omega_1) \cdot \mathbb{P}_{\omega_1}(\omega_2)}{\sum_{\omega'_2 \in \Omega} \mathbb{P}(\omega_1) \cdot \mathbb{P}_{\omega_1}(\omega'_2)} \stackrel{\text{פונקציית הסתברות}}{=} \mathbb{P}_{\omega_1}(\omega_2) \end{aligned}$$

לא כל ניסוי הוא מרחב מכפלה, אבל דבר זה אכן דומה למתרחש בניסוי דו-שלבי.

חיתוך של 3 מאורעות

נניח שנרצה לבחון את ההסתברות של חיתוך 3 מאורעות:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(A \cap B \cap C) &= \mathbb{P}(B \cap C) \mathbb{P}(A | B \cap C) = \\ &= \mathbb{P}(C) \cdot \mathbb{P}(B | C) \cdot \mathbb{P}(A | B \cap C) \end{aligned}$$

דוגמא

בוחרים אדם אקראי - מהי ההסתברות שהוא קרח, מכריס ושעיר:

$$\mathbb{P}(\text{קרח ומכריס | שעיר}) = \mathbb{P}(\text{מכריס | קרח}) \mathbb{P}(\text{קרח}) = \mathbb{P}(\text{קרח, מכריס ושעיר})$$

תרגיל

הכלילו ל- $\mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_n)$

התנייה כפולה

נזכיר כי $\mathbb{P}_B(A) = \mathbb{P}(A | B)$. אם כך, מהו $(\mathbb{P}_B)_{B'}$? כלומר, למשל מקרה בו קיבלנו לפי הגדרה, מתקיים:

$$\begin{aligned} (\mathbb{P}_B)_{B'}(A) &= \mathbb{P}_B(A | B') = \frac{\mathbb{P}_B(A \cap B')}{\mathbb{P}_B(B')} = \frac{\frac{\mathbb{P}(A \cap B' \cap B)}{\mathbb{P}(B)}}{\frac{\mathbb{P}(B' \cap B)}{\mathbb{P}(B)}} = \\ &= \frac{\mathbb{P}(A \cap B' \cap B)}{\mathbb{P}(B' \cap B)} = \mathbb{P}(A | B \cap B') = (\mathbb{P}_{B'})_B(A) \end{aligned}$$

כל זה עד כי העובדה שדברים עשויים להיות לא מוגדרים אם חילקנו באפס (ואם $\mathbb{P}(B \cap B') > 0$ אין חלוקות ב-0).

חוק בייס

נבחין כי בהסתברות אין משמעות לזמן, ולכן בהכרח מתקיים כי:

$$\mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B | A) = \mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(A | B)$$

ולכן, אם $\mathbb{P}(A) > 0$ אזי:

$$\mathbb{P}(B | A) = \mathbb{P}(A | B) \cdot \frac{\mathbb{P}(B)}{\mathbb{P}(A)}$$

דוגמא

הטלתי קוביית $D \& D$ אקראית, ויצא 11. מהי ההסתברות שבחרתי את D_{12} ?

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(11 \text{ הטלתי } D_{12} | \text{בחרתי } D_{12}) &= \mathbb{P}(11 \text{ הטלתי} | D_{12} \text{בחרתי}) \cdot \frac{\mathbb{P}(D_{12} \text{בחרתי})}{\mathbb{P}(11 \text{ הטלתי})} = \\ &= \frac{\frac{1}{6}}{\frac{1}{45}} = \frac{\frac{1}{6}}{\frac{1}{45}} = 7.5 \end{aligned}$$

כי מתקיים:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(11 \text{ הטלתי}) &\stackrel{\text{הסתברות השלימה}}{=} \sum_{m=4,6 \dots 20} \mathbb{P}(D_m \text{בחרתי} \cap 11 \text{ הטלתי}) = \\ &= 0 + 0 + 0 + 0 + \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{12} + \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{20} = \frac{1}{45} \end{aligned}$$

נוסחת ההסתברות שלימה נוספת

יהי $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מ"ה לא דווקא בדיד ו- $\{A_i\}_{i=1}^\infty$ או $\{A_i\}_{i=1}^n$ חלוקה של Ω . (כלומר $\bigcup_i A_i = \Omega$ וגם $\forall i \neq j \quad A_i \cap A_j = \emptyset$).

אזי לכל $B \in \mathcal{F}$ מתקיים כי $\mathbb{P}(B) = \sum_i \mathbb{P}(B | A_i) \mathbb{P}(A_i)$

הוכחה

$$\mathbb{P}(B) \stackrel{\text{נה"ש}}{=} \sum_i \mathbb{P}(B \cap A_i) = \sum_i \mathbb{P}(B | A_i) \mathbb{P}(A_i)$$

דוגמא

נתבונן בסיכוי לקבלת תוצאה בהטלת קובייה אקראית:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\text{תוצאה } j \text{ בהטלת קובייה אקראית}) &= \\ \sum_{m \in \{4, 6, 8, 10, 12, 20\}} \mathbb{P}(j \text{ הטלת } | D_m \text{ בחרתי את } D_m) \cdot \mathbb{P}(D_m \text{ בחרתי את } D_m) &= \\ \frac{1}{6} \sum_m \mathbb{P}(j \text{ הטלת } | D_m \text{ בחרתי } D_m) = \frac{1}{6} \cdot \sum_{\substack{m \in \{4, 6, \dots, 20\} \\ j \leq m}} \frac{1}{m} \end{aligned}$$

נשים לב כי דילגנו על בחירת \mathbb{P}, Ω . אין בעיה בכך, כל עוד החישובים נכונים. בנוסף, ניתן לבחור גם \mathbb{P}, Ω שונים בכל פעם (ניתן לבחור אפשרות לאוגות סדורים או לא סדורים).

ניסוח אחר לבייס

פעמים רבות מנסחים את בייס כך:

בהינתן חלוקה $\{A_i\}_i$ (חלוקה סופית או בת מנייה או מלכתחילה מ"ה בדיד), לכל מאורע B מתקיים:

$$\mathbb{P}(A_i | B) \stackrel{\text{בייס}}{=} \frac{\mathbb{P}(B | A_i) \mathbb{P}(A_i)}{\underbrace{\sum_j \mathbb{P}(B | A_j) \mathbb{P}(A_j)}}$$

הסקה בייסאנית

נתבונן במקרה הבא:

שיעור מס' 9:

יום שלישי

17.11.20

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(\text{דני קיבל תוצאה חיובית בבדיקה} | \text{דני חולה קורונה}) &= \\ \frac{\mathbb{P}(\text{קורונה חולה דני}) \mathbb{P}(\text{דני קיבל תוצאה חיובית בבדיקה} | \text{דני חולה קורונה})}{\mathbb{P}(\text{בבדיקה חיובית תוצאה קיבל דני})} \end{aligned}$$

נוכל להבחין שהמקרה האחרון למעשה שווה למקרה הבא:

$$\frac{\overbrace{\mathbb{P}(\text{אדם חולה} \mid \text{תוצאה חיובית})}^{\text{מהימנות הבדיקה}} \cdot \overbrace{\mathbb{P}(\text{אדם חולה})}^{\text{שיעור החולה באוכלוסיה}}}{\mathbb{P}(\text{תוצאה חיובית})} \stackrel{\text{נה"ש}}{=} \frac{\mathbb{P}(\text{חולה}) \cdot \mathbb{P}(\text{חיובי} \mid \text{חולה})}{\mathbb{P}(\text{חולה}) \cdot \mathbb{P}(\text{חיובי} \mid \text{חולה}) + \underbrace{\mathbb{P}(\text{בריא} \mid \text{חיובי})}_{\text{FalsePositive}}}$$

אם נציב את הנתונים האמיתיים, נקבל:

$$\frac{0.9 \cdot 0.01}{0.9 \cdot 0.01 + 0.05 + 0.99} = 0.15$$

נניח ודני לא מרוצה מהתוצאה, והולך לבדיקה נוספת. עכשיו ב־ \mathbb{P} (דני חולה) כבר לא נציב 0.01 אלא 0.15. **שאלה**

אם נמשיך לעשות עוד ועוד בדיקות, לאיזה סיכוי נוכל להגיע?

נוסחת בייס לשלושה מאורעות

נוכל לרשום את הנוסחה הבאה:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(A \mid B \cap C) &= \frac{\mathbb{P}(A \cap B \cap C)}{\mathbb{P}(B \cap C)} = \frac{\mathbb{P}(B \mid A \cap B) \mathbb{P}(A \cap C)}{\mathbb{P}(B \mid C) \mathbb{P}(C)} \\ &= \frac{\mathbb{P}(B \mid A \cap C) \mathbb{P}(A \mid C) \mathbb{P}(C)}{\mathbb{P}(B \mid C) \mathbb{P}(C)} = \frac{\mathbb{P}(B \mid A \cap C) \mathbb{P}(A \mid C)}{\mathbb{P}(B \mid C)} \end{aligned}$$

תלות ואי תלות

שיעור מס' 10:

יום חמישי

19.11.20

כיצד ניתן לפרמל את הרעיון כי תופעות אקראיות אינן משפיעות זו על זו? הרעיון הוא כזה: נשאל תחילה, מתי ב־ (Ω, \mathbb{P}) המאורע B לא משפיע על המאורע A ? למשל, אם $\Omega = \{H, T\}^2$ ו־ $\mathbb{P} = \frac{1}{4}$, אזי מתי A - המאורע בו יצא H בהטלה הראשונה, ו־ B - המאורע בו יצא H בהטלה השנייה, בלתי תלויים? כאשר $\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(A \mid B)$

הגדרה

נאמר כי A בלתי תלוי ב־ B (או ש־ A, B מאורעות בלתי תלויים) אם $\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B)$.¹²

הערה

אם A בלתי תלוי ב־ B , אזי B בלתי תלוי ב־ A . בנוסף, אם A, B בלתי תלויים ו־ $\mathbb{P}(B) > 0$ אזי $\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(A \mid B)$.

טענה

¹² למעלה למעשה מדובר על מקרה בו $\mathbb{P}(B) \neq 0$, שהרי $\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B)$ וכן הלאה.

אם $\mathbb{P}(B) \in \{0, 1\}$ אזי A, B בלתי תלוי לכל מאורע A .¹³

הוכחה

אם $\mathbb{P}(B) = 0$, אזי מתקיים:

$$\mathbb{P}(A \cap B) \stackrel{\text{מונטוניות}}{\leq} \mathbb{P}(B) = 0 = \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B)$$

אם $\mathbb{P}(B) = 1$, אזי $\mathbb{P}(B^c) = 0$ ואז נקבל:

$$\mathbb{P}(A \cap B) \stackrel{\text{ס.אדטיבי}}{=} \mathbb{P}(A) - \mathbb{P}(A \cap B^c) = \mathbb{P}(A) - 0 = \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B)$$

דוגמאות

בהטלת קוביה הוגנת, ניקח את A להיות הטלה זוגית, ואת B להיות הטלה שמתחלקת ב-3. נשים לב כי:

$$\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(\{6\}) = \frac{1}{6} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} = \mathbb{P}(\{2, 4, 6\}) \mathbb{P}(\{3, 6\}) = \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B)$$

למעשה דבר זה רומז על "משפט השאריות הסיני", שהרי מודולו 2 ומודולו 3 אינם מתקשרים. אם ניקח את C להיות הקבוצה שמתחלקת ב-5, נקבל כי A ו- C תלויים זה בזה. - אמנם ב- D_{10} הם יהיו בלתי תלויים. אם ניקח את D_{10} , האם המאורעות A, B שראינו בלתי תלויים? תחילה נחשב $\mathbb{P}(A) = \frac{1}{2}$. בנוסף מתקיים:

$$\mathbb{P}(A | B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)} = \frac{\mathbb{P}(\{6\})}{\mathbb{P}(\{3, 6, 9\})} = \frac{\frac{1}{10}}{\frac{3}{10}} = \frac{1}{3}$$

כלומר, הידיעה שהתוצאה התחלקה ב-3, השפיעה על תוצאת הניסוי.

טענה

אם A, B בלתי תלויים אזי גם A, B^c בלתי תלויים.

הוכחה

נוכל לשים לב שמתקיים:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(A \cap B^c) &= \mathbb{P}(A) - \mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A) - \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B) = \\ &= \mathbb{P}(A) (1 - \mathbb{P}(B)) = \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B^c) \end{aligned}$$

מה הקשר של דבר זה לניסוי דו שלבי? נבחין כי מרחב המכפלה של הניסוי הדו שלבי הנו, $\Omega = \Omega_1 \times \Omega_2$. ראינו גם שמתקיים:

¹³ "מאורע שתמיד קורה או לא קורה, לא יכול ללמד כלום".

$$\mathbb{P}_x(\omega_1, \omega_2) = \mathbb{P}_x(\omega, \cdot) \mathbb{P}_x((\cdot, \omega_2) \mid (\omega_1, \cdot))$$

אם הניסויים לא משפיעים זה על זה, אנחנו מניחים ש-

$$\mathbb{P}_x((\cdot, \omega_2) \mid (\omega_1, \cdot)) = \mathbb{P}_x((\cdot, \omega_2))$$

ולכן בפרט מתקיים כי:

$$\mathbb{P}_x(\omega_1, \omega_2) = \mathbb{P}_x((\omega_1, \cdot)) \cdot \mathbb{P}_x(\cdot, \omega_2)$$

כלומר, למעשה (ω_1, \cdot) ו- (\cdot, ω_2) הם מאורעות בלתי תלויים. כי הרי $\mathbb{P}_x(\omega_1, \omega_2)$ וזה בדיוק המקרה של הסתברות מכפלה.

ב'חיים האמיתיים', ניקח את Ω להיות ה'אנושות', ואת B להיות מעשן, ואת A להיות מת מסרטן. כלומר, נרצה לשאול האם הם משפיעים זה על זה? כלומר $\mathbb{P}(A \mid B) \stackrel{?}{=} \mathbb{P}(A)$. (אבל אמנם, קורלציה לא מוכיחה סיבתיות)

הערה

אם $\mathbb{P}(A \mid B) > \mathbb{P}(A)$ נאמר ש- B מאשש את A .

אם $\mathbb{P}(A \mid B) = \mathbb{P}(A)$ בלתי תלויים.

אם $\mathbb{P}(A \mid B) < \mathbb{P}(A)$ נאמר ש- B מחליש את A .

מה לגבי 3 מאורעות? ניקח את הדוגמה מקודם, כאשר $\Omega = \{H, T\}^2$ ו- $\mathbb{P} = \frac{1}{4}$.

ניקח את $A = (H, \cdot)$ ו- $B = (\cdot, H)$ וגם $C = \{\omega \mid \omega_1 = \omega_2\}$.

אזי נקבל כי $\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(C) = \frac{1}{2}$.

בסך הכל נקבל כי:

$$\mathbb{P}(A \cap B) = \frac{1}{4} = \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(B)$$

$$\mathbb{P}(A \cap C) = \frac{1}{4} = \mathbb{P}(A) \cdot \mathbb{P}(C)$$

$$\mathbb{P}(B \cap C) = \frac{1}{4} = \mathbb{P}(B) \cdot \mathbb{P}(C)$$

האם אלו מאורעות בלתי תלויים? מאידך:

$$\mathbb{P}(A \cap B \cap C) = \frac{1}{4} \neq \frac{1}{8} = \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B) \mathbb{P}(C)$$

כמו כן, מתקיים:

$$\mathbb{P}(C | A \cap B) = 1 \neq \frac{1}{2} = \mathbb{P}(C)$$

לכן נאמר שהם תלויים. נאמר שהם בלתי תלויים בזוגות, כי כל זוג הוא בלתי זוג.

הצעה

$$\mathbb{P}(A \cap B \cap C) = \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B) \mathbb{P}(C)$$

אבל זה לא עובד כי אם ניקח $A, B = (H, \cdot)$ ו- C בהטלה השנייה יצא לימון.

אז מתקיים כי $\mathbb{P}(A \cap B \cap C) = 0 = \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B) \mathbb{P}(C)$ אבל מאידך $\mathbb{P}(A | B) = 1 \neq \frac{1}{2} = \mathbb{P}(A)$.
לכן נצטרך הגדרה חזקה יותר.

הגדרה

מאורעות A_1, \dots, A_n נקראים בלתי תלויים אם:

$$\forall J \subseteq [n] \quad \mathbb{P}\left(\bigcap_{i \in J} A_i\right) = \prod_{i \in J} \mathbb{P}(A_i)$$

כלומר כל תתי הקבוצות צריכים לקיים את התנאי שראינו קודם לכן.

הגדרה נוספת

אם B_1, \dots, B_n מאורעות, וגם A , נאמר כי A ב"ת ב- B_1, \dots, B_n אם:

$$\forall J \subseteq [n] \quad \mathbb{P}\left(A \mid \bigcap_{i \in J} B_i\right) = \mathbb{P}(A)$$

תרגיל

אם $0 < \mathbb{P}(A_1 \cap \dots \cap A_n)$ אזי A_1, \dots, A_n בלתי תלויים אם לכל $1 \leq i \leq n$, המאורע A_i ב"ת בשאר $A_1, \dots, A_{i-1}, A_{i+1}, \dots, A_n$.

הגדרה

אוסף $\{A_i\}_{i=1}^n$ נקראת ב"ת אם A_1, \dots, A_n ב"ת לכל $J \leq I$ סופית.

תרגיל

סדרה $\{A_i\}_{i=1}^\infty$ נקראת ב"ת אם A_1, \dots, A_n ב"ת לכל $n \in \mathbb{N}$.

דוגמא

אם $(\Omega_1, \mathbb{P}_i)_{i=1}^n$ מרחבי הסתברות (Ω, \mathbb{P}) מרחב המכפלה, אזי לכל $\omega_1 \in \Omega_1, \dots, \omega_n \in \Omega_n$ המאורעות: $(\omega_1, \dots, \omega_n), (\cdot, A_2, \cdot, \dots), \dots, (\cdot, \dots, A_n)$ הם בלתי תלויים.

טענה

אם A ב"ת ב- B_1, \dots, B_n אזי הוא גם ב"ת ב- B_1^c, \dots, B_n^c .

הוכחה

מספיק להראות כי הוא ב"ת ב- B_1, \dots, B_n, B_1^c .

צ"ל למעשה - $\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}\left(A \mid \bigcap_{i \in J} B_i\right)$ או $\mathbb{P}\left(\bigcap_J B_i\right) = 0$ לכל $J \subseteq [n]$ או

וגם $\mathbb{P}\left(B_1^c \cap \bigcap_J B_i\right) = 0$ לכל $J \subseteq [n]$ או $\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}\left(A \mid B_1^c \cap \left(\bigcap_{i \in J} B_i\right)\right)$

הראשון כבר נתון, לכן נותר לנו רק להוכיח את השני.

אם $1 \in J$ אזי $B_1^c \cap \bigcap_J B_i = \emptyset$

ואז $\mathbb{P}\left(B_1^c \cap \bigcap_J B_i\right) = 0$

אם $1 \notin J$ אזי:

$$\mathbb{P}\left(A \cap B_1^c \cap \bigcap_J B_i\right) = \mathbb{P}\left(A \cap \dots \bigcap_J B_i\right) - \mathbb{P}\left(A \cap B_1 \cap \bigcap_J B_i\right)$$

$$\stackrel{(*)}{=} \mathbb{P}(A) \mathbb{P}\left(\bigcap_{i \in J} B_i\right) - \mathbb{P}(A) \mathbb{P}\left(B_1 \cap \bigcap_{i \in A} B_i\right)$$

$$= \mathbb{P}(A) \left(\mathbb{P}\left(\bigcap_{i \in J} B_i\right) \right) - \mathbb{P}\left(B_1 \cap \bigcap_{i \in J} B_i\right)$$

$$= \mathbb{P}(A) \mathbb{P}\left(B_1^c \cap \bigcap_{i \in J} B_i\right)$$

ואז למעשה נקבל כי $\mathbb{P}(B_1^c \cap \bigcap_{i \in J} B_i) = 0$ או

A ב"ת ב- B_1, \dots, B_n (*)

משתנים מקריים, תוחלת והתפלגויות

שיעור מס' 11:

יום שלישי

דוגמאות

24.11.20

גובה של ירושלמי אקראי. מס' הטלות H ב- n הטלות מטבע (הוגן). נקבל:

$$\Omega = \{H, T\}^2 \quad \mathbb{P} = \frac{1}{2^n} \quad X(\omega) = |\{1 \leq i \leq n \mid \omega_i = H\}|$$

סכום 2 קוביות (הוגנות). נשים לב כי ישנם שני Ω הגיוניים:

$$\Omega = [6]^2 \quad \mathbb{P} = \frac{1}{36} \quad X(\omega) = \omega_1 + \omega_2$$

משתנים מקריים (מ"מ) מגדירים מאורעות:

אם X מ"מ על מ"ה (Ω, \mathbb{P}) אזי אפשר להסתכל על $\{X = 7\} = \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) = 7\}$ או למשל $\{X \leq 10\}$ וגם $\{x \in \{2, 5, 14\}\}$ וכן הלאה. נוכל גם לקחת את $\{X = Y\} := \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) = Y(\omega)\}$. למשל, אם נטיל 2 קוביות (הוגנות). יהי X סכומן ו- Y מכפלתן, נקבל:

$$\begin{aligned} \{X = 4\} &= \{(1, 3), (2, 2), (3, 1)\} \\ \{X = Y\} &= \{(2, 2)\} \end{aligned}$$

יתרה מכך, נוכל לקצר זאת עוד יותר ולסמן:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X = 7) &= \mathbb{P}(\{X = 7\}) = \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) = 7\}) = \mathbb{P}(X^{-1}(7)) \\ \text{(כי הרי אם } f: S \rightarrow T \text{ פונקציה, אזי } f^{-1}(t) = \{s \in S \mid f(s) = t\} \text{ וגם } f^{-1}(A) = \{s \in S \mid f(s) \in A\}.) \end{aligned}$$

דוגמא

$$\text{יהי } X \text{ סכום קוביות הוגנות. } \mathbb{P}(X = 4) = \frac{3}{36} \text{ (בין אם כ- } \frac{3}{36} \text{ או כ- } \frac{1}{36} + \frac{1}{8} \text{).}$$

ניתן לעשות גם פעולות על מ"מ.

אם $X, Y: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ מ"מ על אותו מ"ה, אפשר לעשות עליהם אריתמטיקה, למשל $X + Y, X \cdot Y, X - Y, 3X + 5Y$. למשל, $Z = X + Y$ הוא המ"מ המוגדר על ידי $Z(\omega) = X(\omega) + Y(\omega)$.

דוגמא

המזכיר המבולבל מכניס n מכתבים ל- n מעטפות בסדר אקראי. יהי X מס' המכתבים שמוענו נכון. לכל $1 \leq i \leq n$ נגדיר:

$$Y_i(\omega) = \begin{cases} 1 & \omega(i) = i \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

כלומר, Y_i לפי הוא 1 או 0 האם המכתב ה- i מוען נכונה.

$$X = Y_1 + Y_2 + \dots + Y_n$$

אבל נשים לב כי כל Y_i הוא די פשוט:

$$\mathbb{P}(Y_i = 1) = \frac{1}{n} \quad \mathbb{P}(Y_i = 0) = 1 - \frac{1}{n} = \frac{n-1}{n}$$

בנוסף, נשים לב כי:

$$X(\omega) = Y_1(\omega) + \dots + Y_n(\omega) \quad \forall \omega \in S_n$$

כאשר $X = (\omega)$ הוא מספר ה- i כך ש- $\omega(i) = i$ ו- $Y_1(\omega)$ הוא האינדיקטור שבדק האם $\omega(i) = i$ ו-0 אחרת, וכן הלאה.

אינדיקטורים

$$\mathbb{1}_A = \begin{cases} 1 & \omega \in A \\ 0 & \text{else} \end{cases} \quad \text{אם } (\Omega, \mathbb{P}) \text{ מ"ה ו-} A \text{ מאורע. האינדיקטור של } A \text{ הוא המ"מ } \mathbb{1}_A : \Omega \rightarrow \mathbb{R} \text{ המוגדר על ידי}$$

למשל, בבעיית המזכיר המבולבל:

$$Y_i = \mathbb{1}_{A_i} \quad \text{כאשר } A_i \text{ הוא המאורע שמכתב } i \text{ נשלח נכון} \quad A_i = \{\omega \in S_n \mid \omega(i) = i\}$$

נבחין כי כל מ"מ משרה מרחב הסתברות על \mathbb{R} (כמרחב מדגם). אם X מ"מ על (Ω, \mathbb{P}) , נגדיר מ"ה חדש: $(\mathbb{R}, 2^{\mathbb{R}}, \mathbb{P}_X)$, לדוגמא:

$$\mathbb{P}_X(7) = \mathbb{P}(X = 7) = \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) = 7\}) = \mathbb{P}(X^{-1}(7))$$

ובאופן כללי מתקיים:

$$\mathbb{P}_X(A) = \mathbb{P}(x \in A) = \mathbb{P}(X^{-1}(A))$$

נוודא ש- $(\mathbb{R}, \mathbb{P}_X)$ הוא אכן מרחב הסתברות:

$$\mathbb{P}_X = \mathbb{P}(X \in \mathbb{R}) = \mathbb{P}(\Omega) = 1$$

ואם $A_i \subset \mathbb{R}$ זרות בזוגות אזי:

$$\mathbb{P}_X \left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \right) = \mathbb{P} \left(X^{-1} \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \right) \stackrel{\text{מקורות זרים}}{=} \mathbb{P} \left(\bigcup_{i=1}^{\infty} X^{-1}(A_i) \right) \stackrel{\text{סאדיטיביות}}{=} \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(X^{-1}(A_i)) = \sum \mathbb{P}_X(A_i)$$

\mathbb{P}_X נקרא ההתפלגות של X .

הגדרה

X נקרא משתנה מקרה בדיד אם \mathbb{P}_X היא פונקציית הסתברות בדידה (ראינו 4 קריטריונים שקולים לזה).

דוגמא

אם $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מתאר הגרלת מספר אחיד בקטע $[0, 1]$ ו- X הוא הספרה השלישית אחרי הנקודה אזי $(\mathbb{P}, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ לא מ"ה בדיד, אבל X כן מ"מ בדיד.

$$\mathbb{P}_X(\alpha) = \begin{cases} \frac{1}{10} & \alpha = 0, \dots, 9 \\ 0 & \text{else} \end{cases} \quad \text{ההתפלגות הנקודתית של } X \text{ היא}$$

למשל

יהי (Ω, \mathbb{P}) הניסוי של 2 הטלות מטבע הוגן. יהי X מספר הראשים ו- Y מס' הזנבות, אזי $\Omega = \{H, T\}^2$, ולכן $X(\omega) = |\{1 \leq i \leq 2 \mid \omega_i = H\}|$ נשים לב כי $Y = 2 - X$. ממילא נקבל כי:

$$\mathbb{P}_X(\alpha) = \begin{cases} \frac{1}{4} & \alpha = 0, \dots, 2 \\ \frac{1}{2} & \alpha = 1 \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

אם כך, פונקציית ההתפלגות הינה $\mathbb{P}_X(s) = \sum_{\alpha \in S} p_X(\alpha)$ - נוכל גם להבחין כי אם היינו מחשבים את ההתפלגות של Y , היא הייתה אותו הדבר. אם כך, נאמר ש- X ו- Y שויי התפלגות, אבל הם לא שווים.

סימונים:

ל-2 מ"מ X, Y על אותו מ"ה (Ω, \mathbb{P}) מסמנים:

$$\forall \omega \in \Omega : X(\omega) = Y(\omega) \quad : X = Y$$

$$\forall s \subseteq \mathbb{R} : \mathbb{P}_X(s) = \mathbb{P}_Y(s) \quad \text{שווי התפלגות: } X, Y : X \stackrel{d}{=} Y$$

$$\mathbb{P}(X = Y) = 1 \quad \text{שווים כמעט תמיד } X, Y : X \stackrel{a.s.}{=} Y$$

למשל, אם $\Omega = \{H, T\}$ ו- $p(H) = 1, p(T) = 0$ ניקח $X(H) = Y(H)$, אזי קיבלנו כי $X(T) = 9 \neq 8 = Y(T)$. אזי $X \stackrel{a.s.}{=} Y$.

הרבה פעמים נתעניין רק בהתפלגות של מ"מ ולא באיזה ω הוא מקבל מה. לכן התפלגות זה מושג מרכזי.

תוחלת

תוחלת היא הגרסה ההסתברותית לממוצע. הממוצע של המון הטלות קובייה יוצא בערך 3.5. "במטבע מוטה של $(\frac{2}{3}, \frac{1}{3})$, מס' הראשים ב- n הטלות יהיה בערך $\frac{2}{3}n$ כש- n מאוד גדול."

שיעור מס' 12:

יום חמישי

26.11.20

הגדרה

התוחלת של מ"מ מקרי בדיד X היא:

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{\alpha \in \mathbb{R}} \alpha \cdot \mathbb{P}_X(\alpha)$$

אם הטור מתכנס בהחלט (כולל התכנסות ל- ∞ או $-\infty$).

אם הטור לא מתכנס בהחלט, נאמר ש- X חסר תוחלת.¹⁴

אבחנה

אם X מ"מ על (Ω, \mathbb{P}) מ"ה בדיד, אזי:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X) &= \sum_{\alpha \in \mathbb{R}} \alpha \mathbb{P}_X(\alpha) = \sum_{\alpha \in \mathbb{R}} \alpha \sum_{\substack{\omega \in \Omega, \\ X(\omega) = \alpha}} \mathbb{P}(\omega) = \\ &\stackrel{\text{שינוי סדר הסכימה}}{=} \sum_{\omega \in \Omega} X(\omega) \mathbb{P}(\omega) \end{aligned}$$

לפעמים דבר שימושי אבל לעיתים יותר קרובות נוה לשכוח את Ω ולדעת שאפשר להסיק את $\mathbb{E}(X)$ מהתפלגות X .

טענה

אם X ו- Y שווי התפלגות, אזי $\mathbb{E}(X) = \mathbb{E}(Y)$.
(X ו- Y גם יכולים להיות על מ"ה שונים)

הוכחה

ההגדרה לא השתמשה ב- (Ω, \mathbb{P}) אלא רק ב- \mathbb{P}_X (ההתפלגות).

התפלגויות נפוצות

ברנולי

נאמר שמ"מ X מתפלג "ברנולי עם סיכוי p " אם:

$$\mathbb{P}_X(1) = p \quad \mathbb{P}_X(0) = 1 - p$$

נסמן זאת בתור $X \sim \text{Ber}(p)$

¹⁴ כיוון ש- X בדיד $\mathbb{P}_X(\alpha) < 0$ רק עבור $\alpha \geq \alpha_0$ שונות.

"מספר ההצלחות ב- n חזרות".

טענה

אם $X \sim \text{Ber}(p)$ אזי $\mathbb{E}(X) = p$

הוכחה

$$\mathbb{E}(X) = 0 \cdot \mathbb{P}_X(0) + 1 \cdot \mathbb{P}_X(1) = p$$

גיאומטריה

נאמר ש- X מתפלגת "גיאומטרית עם סיכוי p " (ונסמן $X \sim \text{Geo}(p)$) אם:

$$\mathbb{P}_X = \begin{cases} p(1-p)^{n-1} & n \in \mathbb{N} \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

דוגמא

נתבונן בניסוי של סדרת הטלות מטבע מוטה p שאינן משפיעות זו על זו (סדרה אינסופית), ויהי X באיזה הטלת H הראשונה ו-27 אם לא התקבל H .

פורמלית, נקבל כי $\Omega = \{H, T\}^{\mathbb{N}}$. בנוסף p . $\mathbb{P}\left(\underbrace{\{\omega \mid \omega_i = H\}}_{A_i}\right) = p$, $\forall i$, והמאורעות A_i בלתי תלויים. בנוסף, נקבל:

$$X(\omega) = \begin{cases} \min\{i \mid \omega_i = H\} & H \in \omega \\ 27 & H \notin \omega \end{cases}$$

אזי $X \sim \text{Geo}(p)$:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_X(n) &= \mathbb{P}(A_1^c \cap A_2^c \cap \dots \cap A_{n-1}^c \cap A_n) = \\ &= \mathbb{P}(A_1^c) \mathbb{P}(A_2^c) \dots \mathbb{P}(A_{n-1}^c) \mathbb{P}(A_n) = \\ &= (1-p)(1-p) \dots (1-p) = p(1-p)^{n-1} \end{aligned}$$

טענה

אם $X \sim \text{Geo}(p)$ אזי $\mathbb{E}(X) = \frac{1}{p}$.

"בממוצע צריך לחכות 6 הטלות בכדי לקבל 5 בקובייה". (מיקום ההצלחה הראשונה)

הוכחה

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{n=1}^{\infty} n \mathbb{P}_X(n) = p \sum_{n \geq 1} n(1-p)^{n-1}$$

כעת, נסמן $q = 1-p$ ונקבל:

$$p \sum_{n \geq 1} n (1-p)^{n-1} = p \sum_{n \geq 1} n q^{n-1} \stackrel{\text{כפל לסכום}}{=} p \sum_{n=1}^{\infty} \sum_{m=1}^n q^{n-1} \stackrel{\text{ש"ס}}{=} p \sum_{m=1}^{\infty} \sum_{n \geq m} q^{n-1} \stackrel{(*)}{=} p \sum_{m=1}^{\infty} q^{m-1} \frac{1}{1-q} = \sum_{m=1}^{\infty} q^{m-1} = \frac{1}{1-q} = \frac{1}{p}$$

(*) סכום סדרה הנדסית.

נאמר ש- X מתפלג בינומית (n, p) (כש- $n \in \mathbb{N}$ ו- $0 \leq p \leq 1$) אם $\mathbb{P}_X(k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$. נסמן $X \sim \text{Bin}(n, p)$.

דוגמא

מס' הטלות H ב- n הטלות מטבע מוטה p .

נאמר ש- X מתפלג פואסון עם תוחלת λ אם:

$$\forall n \in \mathbb{N}_0 \quad \mathbb{P}_X(n) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^n}{n!}$$

נסמן $X \sim \text{Poi}(\lambda)$.

"זמן עד ההצלחה הראשונה".

טענה

אם $X \sim \text{Poi}(\lambda)$ אזי $\mathbb{E}(X) = \lambda$.

הוכחה

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X) &= \sum_{n=0}^{\infty} \frac{n e^{-\lambda} \lambda^n}{n!} \stackrel{(*)}{=} e^{-\lambda} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\lambda^{n-1} \lambda}{(n-1)!} \stackrel{(**)}{=} \\ &\lambda e^{-\lambda} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\lambda^n}{n!} \stackrel{(***)}{=} \lambda e^{-\lambda} e^{\lambda} = \lambda \end{aligned}$$

(*) ביטול של n והוצאת קבוע החוצה.

(**) הוצאת λ החוצה על מנת להגיע לסכימה מ-0.

(***) נוסחה כלשהיא.

טענה (פואסון כגבול של בינומי במובן נקודתי) - "בינומי שואף לפואסון"

אם $Y \sim \text{Poi}(\lambda)$ עבור $\lambda \geq 0$. ו- $\{X_n\}$ משתנים מקריים, כך שלכל $n > \lambda$ מתקיים כי $X_n \sim (n, \frac{\lambda}{n})$. אזי לכל $k \in \mathbb{N}_0$ מתקיים:

שיעור מס' 13:

יום שלישי

1.12.20

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(X_n = k) = \mathbb{P}(Y = k)$$

הוכחה

נשים לב כי מתקיים, עבור k קבוע, ו- n שואף לאינסוף:

$$\begin{aligned} \binom{n}{k} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k &= \frac{n \cdot (n-1) \cdots (n-k+1)}{n^k} \frac{\lambda^k}{k!} \cdot \underbrace{\left(1 - \frac{1}{n}\right)^n}_{e^{-\lambda}} \underbrace{\left(1 - \frac{1}{n}\right)^{-k}}_{\rightarrow 1} = \\ &= \underbrace{\frac{n \cdot (n-1) \cdots (n-k+1)}{k!}}_1 \frac{\lambda^k}{n^k} \cdot \underbrace{\left(1 - \frac{1}{n}\right)^n}_{e^{-\lambda}} \underbrace{\left(1 - \frac{1}{n}\right)^{-k}}_{\rightarrow 1} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{\lambda^k \cdot e^{-\lambda}}{k!} \end{aligned}$$

משתנים מותנים

אם X מ"מ על (Ω, \mathbb{P}) ו- A מאורע עם $\mathbb{P}(A) \geq 0$, אזי אפשרי להתנות את X ב- B .
נסמן:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_{X|B}(S) &= \mathbb{P}(x \in S \mid B) = \\ \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega \mid X(\omega \in S)\} \mid B) &= \\ \frac{\mathbb{P}(\{x \in S\} \cap B)}{\mathbb{P}(B)} \end{aligned}$$

דבר זה מתלכד עם $\mathbb{P}_B(x \in S)$.

ניתן גם לחשוב על $(X \mid B)$ כהתפלגות. למשל $(X \mid B) \sim \text{Bin}(n, p)$ פירושו כי $\mathbb{P}_{X|B}(k) = \binom{n}{k} p^k q^{n-k}$.

דוגמא או טענה - חוסר הזיכרון של משתנה גיאומטרי¹⁵

אם $X \sim \text{Gep}(p)$ אזי $\mathbb{P}(X = n \mid X > m) = \mathbb{P}(X = n - m)$.
במילים אחרות, $(X - m \mid X > m) \sim \text{Gep}(p)$.

"אם עשיתי אלף ניסויים, ההסתברות שאצטרך 1007 היא כמו ההסתברות שאצטרך 7 ניסויים בלתי תלויים".

הוכחה

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X = n \mid X > m) &= \frac{\mathbb{P}(\{X = n\} \cap \{X > m\})}{\mathbb{P}(X > m)} \stackrel{n \geq m}{=} \\ &= \frac{\mathbb{P}(X = n)}{1 - \mathbb{P}(X \leq m)} = \frac{p \cdot q^{n-1}}{1 - (p + pq + \dots + pq^{n-1})} = \\ &= \frac{pq^{n-1}}{1 - p \frac{1-q^n}{1-p}} = pq^{n-m-1} = \mathbb{P}(X = n - m) \end{aligned}$$

ולכן בפרט מתקיים כי:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(X - m = n \mid X > m) &= \\ \mathbb{P}(X = m + n \mid X > m) &= pq^{n-1} = \mathbb{P}(X = n) \end{aligned}$$

¹⁵ עמוד 100 בספר

גם ההיפך נכון - "אם X נתמך על \mathbb{N} וחסר זיכרון, אזי $X \sim \text{Geo}(p)$ "

טענה

אם X מ"מ שנתמך (ההסתברות ש- X שייך לטבעיים היא 1) על \mathbb{N} וחסר זיכרון, אזי X מתפלג גיאומטרית.

שיעור מס' 14:

הוכחה

יום חמישי

נבחין כי:

3.12.20

$$\mathbb{P}(X > n) = \mathbb{P}(X > 1) \cdot \mathbb{P}(X > 2 \mid X > 1) \dots \mathbb{P}(X > n \mid X > n-1)$$

$$\left(\mathbb{P}\left(\bigcap_{i=1}^n A_i\right)\right) = \mathbb{P}(A_1) \cdot \mathbb{P}(A_2 \mid A_1) \dots \mathbb{P}(A_n \mid A_1 \cap A_2)$$

(דבר זה נכון כי

אבל:

$$\mathbb{P}(X > 2 \mid X > 1) = \sum_{n=3}^{\infty} \mathbb{P}(X = n \mid X > 1) \stackrel{\text{חוסר זיכרון}}{=} \sum_{n=3}^{\infty} \mathbb{P}(X = n-1) = \mathbb{P}(X > 1)$$

ולכן בפרט:

$$\mathbb{P}(X > 1) \cdot \mathbb{P}(X > 1) \cdot \dots \mathbb{P}(X > 1) = \mathbb{P}(X > 1)^n$$

נגדיר כעת $q = \mathbb{P}(X > 1)$ ו- $p = 1 - q$ ונקבל:

$$\mathbb{P}(X = n) = \mathbb{P}(X > n-1) - \mathbb{P}(X > n) = q^{n-1} - q^n = pq^{n-1} = \mathbb{P}$$

הגדרה

התוחלת המותנה של מ"מ X בדיד בהינתן מאורע A עם $\mathbb{P}(A) > 0$ היא:

$$\mathbb{E}(X \mid A) = \sum_{\alpha \in \mathbb{R}} \alpha \cdot \mathbb{P}(X = \alpha \mid A) = \sum_{\alpha \in \mathbb{R}} \alpha \cdot \mathbb{P}_{X|A}(\alpha)$$

נוסחת התוחלת השלימה

אם $\{A_i\}$ חלוקה (אוסף של מאורעות זרים בזוגות שאיחודם הוא Ω) בת מנייה של Ω אזי:

$$\mathbb{E}(X) = \sum_i \mathbb{P}(A_i) \mathbb{E}(X | A_i)$$

(כאשר לא מוגדר כפול 0 שווה ל-0)

הוכחה

נבחין כי:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X) &= \sum_{\alpha \in \mathbb{R}} \alpha \cdot \mathbb{P}_X(\alpha) \stackrel{\text{נה"ש}}{=} \\ &= \sum_{\alpha} \alpha \sum_i \mathbb{P}(A_i) \mathbb{P}(X = \alpha | A_i) \stackrel{(*)}{=} \\ &= \sum_i \mathbb{P}(A_i) \sum_{\alpha} \alpha \mathbb{P}(X = \alpha | A_i) = \\ &= \sum_i \mathbb{P}(A_i) \cdot \mathbb{E}(X | A_i) \end{aligned}$$

(*) מותר לשנות סדר סכימה כי הטור מתכנס בהחלט לפי הגדרת התוחלת.

דוגמא

$X =$ תוצאת הטלת קוביות $D \& D$ אקראית.

A_m הוא המאורע "בחרנו בקוביה D_m " ואז $A_4, A_6, A_8, A_{10}, A_{12}, A_{20}$ היא חלוקה של Ω ולכן:

$$\mathbb{E}(X) = \sum_m \mathbb{P}(A_m) \mathbb{E}(X | A_m) = \sum_m \frac{1}{6} \cdot \frac{1+m}{2}$$

(בדקו והבינו)

כמה משתנים מקריים

אם X, Y מ"מ על מ"ה (Ω, \mathbb{P}) לא מספיק להבין את $\mathbb{P}_X, \mathbb{P}_Y$ כדי להבין דברים שתלויים בשני המשתנים (למשל $Z = X + Y$).

לדוגמא, אם X מספר הראשים בשתי הטלות מטבע ו- Y מספר הזנבות, אזי $\mathbb{P}_Z(2) = \mathbb{P}_X = \mathbb{P}_Y = \begin{cases} \frac{1}{2} & 1 \\ \frac{1}{4} & 0, 2 \end{cases}$ $\mathbb{P}_{X+Y}(2) = 1$

לעומת זאת, אם ניקח 4 הטלות המטבע, ו- X יהיה מספר הראשים מבין 2 ההטלות הראשונות, ו- Y מספר הזנבות

מבין 2 ההטלות האחרונות, אזי עדיין $\mathbb{P}_X = \mathbb{P}_Y = \begin{cases} \frac{1}{2} & 1 \\ \frac{1}{4} & 0, 2 \end{cases}$ אבל עכשיו $Z \sim \text{Bin}(4, \frac{1}{2})$.

הגדרה

עבור מ"מ X, Y על אותו מ"ה (Ω, \mathbb{P}) , **ההתפלגות המשותפת** שלהם היא:

$$\mathbb{P}_{X,Y}(a, b) = \mathbb{P}(X = a \wedge Y = b) = \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) = a, Y(\omega) = b\})$$

באופן כללי יותר, ניתן לכתוב:

$$\mathbb{P}_{X,Y}(S, T) = \mathbb{P}(X \in S \wedge Y \in T)$$

תרגיל: $P_{X,Y}$ היא פונקציית הסתברות על \mathbb{R}^2 .

דוגמא

נטיל 2 קוביות וניקח את X להיות ההטלה הגדולה מביניהן ו- Y הקטנה מביניהן.

מתוך ההתפלגות המשותפת $\mathbb{P}_{X,Y}$ אפשר לשחזר את \mathbb{P}_X ואת \mathbb{P}_Y כי מתקיים: $\mathbb{P}_X(S) = \mathbb{P}_{X,Y}(S, \mathbb{R})$.
למעשה, $\mathbb{P}_X, \mathbb{P}_Y$ נקראות ההתפלגויות השוליות של ההתפלגות המשותפת $\mathbb{P}_{X,Y}$.
באופן כללי יותר, אם X_1, \dots, X_m מ"מ על (Ω, \mathbb{P}) , נגדיר את ההתפלגות המשותפת שלהם:

$$\mathbb{P}_{X_1, \dots, X_n}(S_1, \dots, S_n) := \mathbb{P}(\forall i : X_i \in S_i)$$

זאת פונקציית הסתברות על \mathbb{R}^n .

ניתן לחשוב על X_1, \dots, X_n כמשתנה מקרי אחד שמקבל ערכים ב- \mathbb{R}^n .
כלומר ניקח $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$ על ידי $X(\omega) = (X_1(\omega), X_2(\omega), \dots, X_n(\omega))$.
 X נקרא מ"מ וקטורי, ואז:

$$\mathbb{P}_X(\vec{v}) = \mathbb{P}_{X_1, \dots, X_n}(v_1 \dots v_n)$$

ונקבל כי:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_X(S_1 \times S_2 \times \dots \times S_n) &= \mathbb{P}_{X_1, X_2, \dots, X_n}(S_1, \dots, S_n) = \\ &= \mathbb{P}(X^{-1}(S_1 \times S_2 \times \dots \times S_n)) \end{aligned}$$

מה לגבי $\mathbb{P}_X(A)$ כללית?

טענה

$X = (X_1, \dots, X_n)$ הוא בדיד (כלומר \mathbb{P}_X היא פונקציית הסתברות בדידה על \mathbb{R}^n) אם כל X_i בדיד.

מסקנה

$$\mathbb{P}_X(A) = \sum_{\vec{v} \in A} \mathbb{P}_X(\vec{v}) = \left(\sum_{\vec{v} \in A} \mathbb{P}_{X_1, \dots, X_n}(v_1, \dots, v_n) \right) \quad \text{לכל } A$$

(תסתכלו בדוגמא 80 בספר)

נחזור לבעיית הסכום:

אם X, Y מ"מ בדידי. וניקח $Z = X + Y$. מתקיים כי:

$$\mathbb{P}_Z(\gamma) = \sum_{\substack{\alpha, \beta \in \mathbb{R}^2 \\ \alpha + \beta = \gamma}} \underbrace{\mathbb{P}_{X,Y}(\alpha, \beta)}_{(*)}$$

(*) אומר כי דבר זה שווה ל-0 מלבד מספר בן מנייה של $(\alpha, \beta) \in \mathbb{R}^2$.

תרגיל

אם X_1, \dots, X_n ו- Y_1, \dots, Y_n מ"מ, אזי $X \stackrel{a.s.}{=} Y$ (כמ"מ וקטוריים) אם לכל i יתקיים כי $X_i \stackrel{a.s.}{=} Y_i$. מה לגבי $X \stackrel{d}{=} Y$ ו- $X_i \stackrel{d}{=} Y_i$?

אי תלות של משתנים מקריים

נאמר שמ"מ X, Y (על אותו מ"ה) הם ב"ת. כלומר $\forall S, T \subseteq \mathbb{R}$, המאורעות $\{X \in S\}, \{Y \in T\}$ בלתי תלויים. למעשה, מתקיים:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_{X,Y}(S, T) &= \mathbb{P}(\{X \in S\} \cap \{Y \in T\}) = \\ &= \mathbb{P}(X \in S) \mathbb{P}(Y \in T) = \mathbb{P}_X(S) \mathbb{P}_Y(T) \end{aligned}$$

כלומר $\mathbb{P}_{X,Y}$ היא בדיוק הסתברות המכפלה של \mathbb{P}_X ו- \mathbb{P}_Y . (לסיכום, X, Y ב"ת אם ההתפלגות שלהם היא מכפלת ההסתברויות השוליות שלהם).

הגדרה

X_1, \dots, X_n הם ב"ת אם לכל $S_1, \dots, S_n \subseteq \mathbb{R}$ המאורעות $\{X_1 \in S_1\}, \dots, \{X_n \in S_n\}$ ב"ת.

דבר זה שקול לכך ש- $\mathbb{P}_{X_1, \dots, X_n}$ היא מכפלת ההתפלגויות $\mathbb{P}_{X_1} \times \dots \times \mathbb{P}_{X_n}$. הכיוון הראשון קל, כיוון שאם X_1, \dots, X_n ב"ת, אזי:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_X(S_1 \times \dots \times S_n) &= \mathbb{P}(X_1 \in S_1 \wedge \dots \wedge X_n \in S_n) = \\ &= \prod \mathbb{P}(X_i \in S_i) \stackrel{\text{הגדרה}}{=} (\mathbb{P}_{X_1} \times \dots \times \mathbb{P}_{X_n})(S_1 \times \dots \times S_n) \end{aligned}$$

אם ההתפלגות המשותפת היא מכפלת ההסתברויות השוליות, אזי:

$$\begin{aligned}
\forall I \subseteq [n] \quad \mathbb{P} \left(\bigcap_{i \in I} \{X_i \in S_i\} \right) &= \\
\mathbb{P} \left(\bigcap_{i \in I} \{X_i \in S_i\} \cap \bigcap_{i \notin I} \{X_i \in \mathbb{R}\} \right) &= \\
\mathbb{P}_X (S_1 \times S_2 \times \mathbb{R} \times \dots \times S_n) &= \\
\prod_{i \in I} \mathbb{P}(X_i \in S_i) \underbrace{\prod_{i \notin I} \mathbb{P}(X_i \in S_i)}_1 &= \\
\prod_{i \in I} \mathbb{P}(X_i \in S_i) &
\end{aligned}$$

כלומר, $\{X_i \in S_i\}$ אם ב"ת ומכיון שזה נכון לכל $S_1, \dots, S_n \subseteq \mathbb{R}$, אזי X_1, \dots, X_n ב"ת לפי ההגדרה.

טענות על תוחלת

שיעור מס' 16: טענה

יהיו X, Y מ"מ ב"ת (על אותו מ"ה) אזי:

יום חמישי

8.12.20

$$\mathbb{E}(X + Y) = \mathbb{E}(X) + \mathbb{E}(Y)$$

$$\mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}(X) \cdot \mathbb{E}(Y)$$

הוכחה

נוכיח עבור מ"מ בדידים.

נשים לב כי מתקיים:

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}(X + Y) &= \sum_{\alpha \in \mathbb{R}} \alpha (X + Y = \alpha) = \\
&\sum_{\alpha} \alpha \sum_{\beta} \mathbb{P}_{X,Y}(\beta, \alpha - \beta) \stackrel{(*)}{=} \\
&\sum_{\substack{\beta \in \mathbb{R} \\ \gamma \in \mathbb{R}}} (\beta + \gamma)_{X,Y}(\beta, \gamma) \stackrel{\text{ב"ת}}{=} \\
&\sum_{\beta, \gamma} (\beta + \gamma)_X(\beta) \mathbb{P}_Y(\gamma) = \\
&\sum_{\beta} \beta \underbrace{\mathbb{P}_X}_{\gamma} \sum_{\gamma} \mathbb{P}_Y(\gamma) + \sum_{\gamma} \gamma \underbrace{\mathbb{P}_Y}_{\beta}(\gamma) \cdot \underbrace{\sum_{\beta} \mathbb{P}_X(\beta)}_1 = \\
&\mathbb{E}(X) + \mathbb{E}(Y)
\end{aligned}$$

(*) נגדיר $\gamma = \alpha - \beta$ (סכום בן מנייה מתכנס בהחלט)

בצורה דומה לגבי המכפלה:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(XY) &= \sum_{\beta, \gamma} \beta \gamma \mathbb{P}_{X,Y}(\beta, \gamma) \stackrel{\text{ב"ת}}{=} \\ \sum_{\beta, \gamma} \beta \gamma \mathbb{P}_X(\beta) \mathbb{P}_Y(\gamma) &= \sum_{\beta} \beta \mathbb{P}_X(\beta) \sum_{\gamma} \gamma \mathbb{P}_Y(\gamma) = \\ \sum_{\beta} \beta \mathbb{P}_X(\beta) \mathbb{E}(Y) &= \mathbb{E}(X) \mathbb{E}(Y)\end{aligned}$$

דוגמא

נוכיח שאם $X \sim \text{Bin}(n, p)$ אזי $\mathbb{E}(X) = np$.

הוכחה

נתבונן ב- n הטלות מטבע מוטה p -ב"ת, ויהא A_i - הצלחה בהטלה ה- i ו- Y מספר ההצלחות.

$$1_{A_i}(\omega) = \begin{cases} 1 & \omega_i = H \\ 0 & \omega_i = T \end{cases} \text{ ו- } Y = 1_{A_1} + \dots + 1_{A_n}$$

אזי הוכחנו כבר ש- $Y \sim \text{Bin}(n, p)$ ועכשיו מתקבל כי:

$$\mathbb{E}(Y) = \mathbb{E}(1_{A_1}) + \dots + \mathbb{E}(1_{A_n}) = np$$

(ניזכר כי התוחלת של $\text{Ber}(p)$ היא p , ובנוסף - 1_{A_i} ב"ת כי A_i ב"ת).
לסיים, $\mathbb{E}(X) = \mathbb{E}(Y)$ כי $X \stackrel{d}{=} Y \Rightarrow \mathbb{E}(X) = \mathbb{E}(Y)$.

למעשה, תוחלת היא אדיטיבית גם עבור מ"מ תלויים (אבל לא כפלית).

טענה

אם X, Y מ"מ על אותו מ"ה, אזי $\mathbb{E}(X + Y) = \mathbb{E}(X) + \mathbb{E}(Y)$ (כשיש להם תוחלת).

הוכחה (עבור בדידים)

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(X + Y) &= \sum_{\beta, \gamma} (\beta + \gamma) \mathbb{P}_{X,Y}(\beta, \gamma) = \\ \sum_{\beta, \gamma} (\beta + \gamma) \mathbb{P}(X = \beta \mid Y = \gamma) \mathbb{P}(Y = \gamma) &= \\ = \sum_{\gamma} \gamma \mathbb{P}(Y = \gamma) \underbrace{\sum_{\beta} \mathbb{P}(X = \beta \mid Y = \gamma)}_1 + & \\ \sum_{\beta} \beta \mathbb{P} \sum_{\gamma} \mathbb{P}(X = \beta \mid Y = \gamma) \mathbb{P}(Y = \gamma) &= \\ \mathbb{E}(Y) + \sum_{\gamma} \mathbb{P}(Y = \gamma) \mathbb{E}(X \mid Y = \gamma) &\stackrel{\text{משפט התוחלת השלימה}}{=} \\ \mathbb{E}(X) + \mathbb{E}(Y) &\end{aligned}$$

טענה

אם ל- X יש תוחלת $\mathbb{E}(\alpha X) = \alpha \mathbb{E}(X)$ לכל $\alpha \in \mathbb{R}$ (הומוגניות).

מכך שהתוחלת מקיימת הומוגניות וגם אדיטיביות, עולה כי היא ליניארית.

דוגמא

בבעיית המזכיר המבולבל, תוחלת מספר המעטפות, שיגיעו ליעדן היא 1. (גם כאן אם A_i - המאורע שהמכתב ה- i הגיע ליעדו, אזי $\mathbb{1}_{A_1} + \dots + \mathbb{1}_{A_n}$ שווה למספר ההצלחות, ולכן $\mathbb{1}_{A_i}$ היא ברנולי - $\frac{1}{n}$. מצד שני, הפעם הם תלויים! (לכאורה, יש כאן הטייה חיובית, כי אם מכתב הגיע ליעד מסוים, זה מעלה את הסיכוי שהמכתב הבא יגיע ליעדו). השוו ל- n הטלות מטבע מוטה $\frac{1}{n}$.

טענה (חיוביות התוחלת)

יהי X מ"מ בדיד ובעלת תוחלת סופית.

(1) אם $\mathbb{P}(X \geq 0) = 1$ אזי $\mathbb{E}(X) \geq 0$.

(2) אם בנוסף $\mathbb{P}(X > 0) > 0$ (במילים אחרות X הוא לא המ"מ הקבוע 0) אזי $\mathbb{E}(X) > 0$.

שיעור מס' 16:

יום חמישי

11.12.20

הוכחה

נבחין כי מתקיים:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X) &= \sum_{x \in \text{Supp}(X)} x \cdot \mathbb{P}_X(x) \Rightarrow \text{Supp}(x) \subset [0, \infty) \Rightarrow \\ &\sum_{x \in \text{Supp}(X)} x \cdot \mathbb{P}_X(x) \geq \sum_{x \in \text{Supp}(X)} 0 \cdot \mathbb{P}_X(x) = 0 \end{aligned}$$

מאידך, עבור חלק (2), מההנחה קיים $x_0 > 0$ כך ש- $\mathbb{P}_X(x_0) > 0$.
אם כך, מתקיים:

$$\mathbb{E}(X) \geq x_0 \cdot \mathbb{P}_X(x_0) > 0$$

כנדרש.

טענה (מונוטוניות התוחלת)

אם X, Y מ"מ בעל תוחלת סופית ואם $\mathbb{P}(X \geq Y) = 1$ אזי $\mathbb{E}(X) \geq \mathbb{E}(Y)$.

הוכחה

נגדיר $Z = X - Y$.

מתקיים כי $\mathbb{P}(Z \geq 0) = 1$, ולכן מחיוביות התוחלת, $\mathbb{E}(Z) \geq 0$.

כלומר $\mathbb{E}(X - Y) = \mathbb{E}(X) - \mathbb{E}(Y) \geq 0$ (מליניאריות התוחלת) ובפרט נקבל כי $\mathbb{E}(X) \geq \mathbb{E}(Y)$.

הערה

אם $\mathbb{P}(X > Y) > 0$ וגם $\mathbb{P}(X \geq Y) = 1$, אזי $\mathbb{E}(X) > \mathbb{E}(Y)$.

אי שוויון ינסן

נניח כי $(a, b) \subset \mathbb{R}$ קטע.

פונקציה $f : (a, b) \rightarrow \mathbb{R}$ נקראת "קמורה" אם לכל $0 \leq t \leq 1$ ולכל $x_1, x_2 \in (a, b)$ מתקיים כי

$$f(tx_1 + (1-t)x_2) \leq t(f(x_1) + (1-t)f(x_2))$$

(הן פונקציות גזירות למעט מספר בן-מניה של נקודות)

כעת, תהי $f : (a, b) \rightarrow \mathbb{R}$ פונקציה קמורה.

יהי X מ"מ המקיים $\text{Supp}(X) \subset (a, b)$. כלומר $\{x \in \mathbb{R} \mid \mathbb{P}_X(x) > 0\} \subset (a, b)$.
אם למ"מ $X, f(X)$ יש תוחלת סופית אזי:

$$f(\mathbb{E}(X)) \leq \mathbb{E}(f(X))$$

הערה

נניח כי $\text{Supp}(X) = \{x_1, \dots, x_m\}$ ונסמן $p_i = \mathbb{P}_X(x_i)$.
נשים לב כי $\sum_{i=1}^m p_i = 1$.

הוכחה

נסמן $\gamma = \mathbb{E}(X)$. נשים לב כי $\mu \in (a, b)$. מכך ש- f קמורה, נובע כי קיים ישר משיק לגרף של f בנקודה γ .
החותך של הישר הוא $f(\mu)$. נסמן את השיפוע ב- z .
נכתוב:

$$\ell(x) = f(\mu) + t(x - \mu)$$

לכל $x \in (a, b)$ מתקיים:

$$f(x) \geq f(\mu) + t(x - \mu) = \ell(x)$$

ומכאן עולה גם כ $\ell(0) = f(\mu) + t\mu$.

בפרט נובע שלכל $\omega \in \Omega$ מתקיים כי $f(X(\omega)) \geq f(\mu) + t(X(\omega) - \mu)$ וממילא מתקיים:

$$\mathbb{E}(f(X)) \geq \mathbb{E}(f(\mu) + t(X - \mu)) = f(\mu) + t(\mathbb{E}(X) - \mu) \stackrel{\mu = \mathbb{E}(X)}{=} f(\mathbb{E}(X))$$

מסקנה

אם X, X^2 בעלי תוחלת סופית, אזי $\mathbb{E}(X^2) \leq \mathbb{E}(X^2)$ (קמורה, $f(t) = t^2$), ולכן $\mathbb{E}(X)^2 \leq \mathbb{E}(X^2)$.

דוגמא

אם $x_1, \dots, x_m \in \mathbb{R}$ אי שליליים, אזי:

$$\underbrace{\left(\frac{x_1 + \dots + x_n}{n}\right)}_{\mathbb{E}(X)} \leq \underbrace{\frac{x_1^2 + \dots + x_n^2}{n}}_{\mathbb{E}(X^2)}$$

כיוון ש- $X \sim \text{Unif}(x_1, \dots, x_n)$

דוגמא נוספת

אם $x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}$ אי שלילים, אזי $\frac{x_1 + \dots + x_n}{n} \leq (x_1, \dots, x_n)^{\frac{1}{n}}$.
דבר זה מתקיים כי :

$$-\ln\left(\frac{x_1 + \dots + x_n}{n}\right) \leq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n -\ln(x_i)$$

כיוון שהפונקציה $f(t) = \ln(t)$ קעורה (ובמילים אחרות $-f$ קמורה).
אם f קעורה, אזי $-f$ קמורה, ולכן בפרט $-f(\mathbb{E}(X)) \leq \mathbb{E}(-f(X))$ גורר כי $f(\mathbb{E}(X)) \geq \mathbb{E}(f(X))$.
ניקח כעת $X \sim \text{Unif}(\{x_1, \dots, x_n\})$ ומא"ש ינסן לפונקציות נקבל כי:

$$f(\mathbb{E}(X)) \geq \mathbb{E}(f(X)) \Rightarrow \ln\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i\right) \geq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \ln(x_i) = \ln\left((x_1, \dots, x_n)^{\frac{1}{n}}\right)$$

ומכיון ש- e^x מונטונית עולה אז נקבל בצורה דומה כי :

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \geq (x_1, \dots, x_n)^{\frac{1}{n}}$$

אי שוויון מרקוב

אם x_1, \dots, x_m מספרים חיוביים שהממוצע שלהם הוא \bar{x} אזי לא ייתכן כי $x_i > \bar{x}$ לכל i , ומאידך לא ייתכן כי $x_i < \bar{x}$ לכל i .
כעת ננסח טענה הקשורה לזה.

טענה

יהי X מ"מ בעל תוחלת סופית, אזי $\mathbb{P}(X < \mathbb{E}(X)) < 1$ וכן $\mathbb{P}(X > \mathbb{E}(X)) < 1$

הוכחה

נניח בשלילה כי $\mathbb{P}(X < \mathbb{E}(X)) = 1$.

אזי מתקיים כי:

$$\mathbb{E}(X) < \mathbb{E}(\mathbb{E}(X)) = \mathbb{E}(X)$$

בסתירה.

אינטואיטיבית, אי שוויון מרקוב מרחיב זאת. לא ייתכן שיותר מחצי מאיברי x_1, \dots, x_n גדולים מ- $2\bar{x}$.

משפט (א"ש מרקוב)

יהי X מ"מ אי שלילי ($\text{Supp}(X) \subset [a, \infty)$) אזי לכל $a > 0$ מתקיים כי:

$$\mathbb{P}(X \geq a) \leq \frac{\mathbb{E}(X)}{a}$$

באופן שקול:

$$\mathbb{P}(X \geq a \mathbb{E}(X)) \leq \frac{1}{a}$$

הוכחה

$$Y(\omega) = \begin{cases} a & X(\omega) \geq a \\ 0 & X(\omega) < a \end{cases} \leq X(\omega) \text{ על ידי המוגדר על ידי } Y = a \cdot \mathbb{1}_A \{X \geq a\}$$

לכן מתקיים כי:

$$\mathbb{E}(Y) \leq \mathbb{E}(X) \Rightarrow a \cdot \mathbb{1}_A \{X \geq a\} \leq \mathbb{E}(X) \Rightarrow \mathbb{P}(X \geq a) \leq \frac{\mathbb{E}(X)}{a}$$

דוגמא

יהי x_1, \dots, x_n מ"מ ב"ת $\text{Unif}([m])$, נחסום את ההסתברות שיש לפחות k מהם שקיבלו את אותו ערך. לכל $J \subset [n]$ עם $|J| = k$. יהי A_J המאורע שהמ"מ $\{X_j\}_{j \in J}$ קיבלו את אותו הערך. אזי:

$$\mathbb{P}(A_J) = \sum_{i=1}^m \frac{1}{m^k} = \frac{1}{m^{k-1}}$$

לכן עבור המ"מ $Y_J = \mathbb{1}_{A_J} \sim \text{Ber}\left(\frac{1}{m^{k-1}}\right)$ מתקיים $\mathbb{E}(Y_J) = \frac{1}{m^{k-1}}$. כעת, נתבונן במשתנה המקרי X שבודק לנו כמה קבוצות בגודל k קיימות. אנחנו רוצים שיתקיים כי $X \geq 1$:

$$\mathbb{P}(X \geq 1) = \mathbb{P}\left(\sum_{J \subset [n], |J|=k} Y_J \geq 1\right) \leq \frac{\mathbb{E}(X)}{1} = \mathbb{E}\left(\sum_{\substack{J \subset [n] \\ |J|=k}} Y_J\right) = \sum_{\substack{J \subset [n] \\ |J|=k}} \mathbb{E}(Y_J) = \binom{n}{k} \frac{1}{m^{k-1}}$$

דוגמא נוספת (השיטה ההסתברותית)

נקבע $N \in \mathbb{N}$. יהיו $A_1 \dots A_n$ קבוצות שכולן בנות n איברים. נניח כי $N < 2^{n-1}$. אזי קיימת קבוצה B ש-:

א. חותכת כל אחת מ- A_1, \dots, A_n .

ב. לא מכילה אף אחת מ- A_1, \dots, A_n .

התנאי $N < 2^{n-1}$ הכרחי, כי אם נניח $A_1 = \{1, 2\}, A_2 = \{2, 3\}, A_3 = \{1, 3\}$ אזי $N = 3$ ו- $2^{n-1} = 2$, כלומר התנאי לא מתקיים ולא קיימת B כזאת.

תהי $A = \bigcup_{i=1}^N A_i$. נחפש $B \subset A$. לכל $a \in A$ יהי $X_a \sim \text{Ber}(\frac{1}{2})$ שמתאר האם $a \in B$.
נגדיר עוד מ"מ:

$$X = |\{k \in [n] \mid X_a = X_b \quad \forall a, b \in A_k\}|$$

נבחין כי אם $B \cap A_i \neq \emptyset$ וגם $A_i \not\subseteq B$ אזי A_i אינה מקיימת את התנאי כי לכל $a, b \in A_i$ נקבל כי $X_a = X_b$. כלומר, המאורע $\{X = 0\}$ הוא המאורע המבוקש. אם $\{X = 0\} \neq \emptyset$ 'ניצחנו'.
נבחין כי מתקיים:

$$X = \sum_{k=1}^N \sum_{i \in \{0,1\}} \mathbb{1}_{\{X_a=i \quad \forall a \in A_k\}}$$

כי התנאי $\mathbb{1}_{\{X_a=i \quad \forall a \in A_k\}}$ הוא 1 אם A_k מקיימת את התנאי $X_a = X_b$ לכל $a, b \in A_k$ ו-0 אחרת.

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{k=1}^N \sum_{i \in \{0,1\}} \mathbb{P}(X_a = i \quad \forall a \in A_k) = \sum_{k=1}^N \sum_{i \in \{0,1\}} \frac{1}{2^n} = N \cdot 2 \cdot \frac{1}{2^n} = \frac{N}{2^{n-1}} < 1$$

דבר זה גורר כי:

$$\mathbb{P}(X = 0) = 1 - \mathbb{P}(X \geq 1) \geq 1 - \mathbb{E}(X) = 1 - \frac{N}{2^{n-1}} > 0$$

שונות

נרצה לבדוק כמה X נוטה להיות שונה מתוחלתו. למשל, קוביה הוגנת ומ"מ קבוע עם ערך 3.5, הם בעלי אותה תוחלת.
הרעיון של $X - \mathbb{E}(X)$ לא עובד כי :

$$\mathbb{E}(X - \mathbb{E}(X)) = \mathbb{E}(X) - \mathbb{E}(\mathbb{E}(X)) = 0$$

והסטיות של X מעל ומתחת ל- $\mathbb{E}(X)$ מאזנת זו את זו.
אמנם, $\mathbb{E}(|X - \mathbb{E}(X)|)$ יכול להתאים. איננו אוהבים ערכים מוחלטים ולכן נתבונן בריבוע.

הגדרה

למ"מ בדיד X עם תוחלת $\mathbb{E}(X)$, השונות של X היא $\text{Var}(X) = \mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X))^2)$ או בקיצור $V(X)$.
($V(X)$ בהכרח קיים אם מרשים שיתקיים ∞ - סכום טור אי שלילי).

סטיית התקן של X היא $\sigma(X) = \sqrt{V(X)}$

שיעור מס' 17:

יום שלישי

15.12.20

דוגמא

אם $X \sim \text{Ber}(p)$ אזי $\mathbb{E}(X) = p$ ולכן:

$$V(X) = \mathbb{E}\left((X-p)^2\right) = p(1-p)^2 + (1-p)(-p)^2 = p(1-p)$$

טענה

אם ל- X יש שונות, אזי $V(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2$.

הוכחה

נסמן $\mu = \mathbb{E}(X)$ ואז יתקיים כי:

$$\begin{aligned} V(X) &= \mathbb{E}\left((X-\mu)^2\right) = \mathbb{E}\left(X^2 - 2\mu X + \mu^2\right) = \\ &= \mathbb{E}(X^2) - 2\mu\mathbb{E}(X) + \mu^2 = \mathbb{E}(X^2) - 2\mu^2 + \mu^2 = \\ &= \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2 \end{aligned}$$

תכונות

(א) $V(X) \geq 0$ ו- $V(X) = 0$ אם ורק אם $X \stackrel{\text{a.s.}}{=} c$ (מדוע? הוכחנו את חיוביות התוחלת, ולכן כיוון ש- $(X - \mathbb{E}(X))^2$ אי שלילי, ולמעשה בעל תוחלת 0 אם ורק אם הוא 0 כמעט תמיד)

(ב) לכל $a \in \mathbb{R}$ מתקיים כי $V(aX) = \mathbb{E}\left((aX - \mathbb{E}(aX))^2\right) = a^2 V(X)$.

(ג) מתקיים כי $V(X+a) = \mathbb{E}\left((X+a - \mathbb{E}(X+a))^2\right) = \mathbb{E}\left((X - \mathbb{E}(X))^2\right) = V(X)$

האם $V(X+Y) = V(X) + V(Y)$ - לא תמיד.

נסמן $\mu = \mathbb{E}(X)$, $\nu = \mathbb{E}(Y)$ ואז נקבל:

$$\begin{aligned} V(X+Y) - V(X) - V(Y) &= \\ \mathbb{E}\left((X+Y - \mu - \nu)^2\right) - \mathbb{E}\left((X - \mu)^2\right) - \mathbb{E}\left((Y - \nu)^2\right) &= \\ 2\mathbb{E}(XY - X\nu - Y\mu + \mu\nu) = 2(\mathbb{E}(XY) - \mu\nu - \nu\mu + \mu\nu) - \\ 2(\mathbb{E}(XY) - \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y)) &= 0 \end{aligned}$$

מסקנה

$V(X+Y) = V(X) + V(Y)$ אם ורק אם $\mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y)$ ובפרט אם X, Y בלתי תלויים. (המושג עצמו של מכפלת התוחלת נקרא **בלתי מתואמים**).

דוגמא

אם $X \sim \text{Bin}(n, p)$ אזי $V(X) = np(1-p)$

הוכחה

יהיו Y_1, \dots, Y_n משתני $\text{Ber}(P)$ ב"ת ו- $Y = \sum_{i=1}^n Y_i$ אזי:

$$V(X) = V(Y) = V\left(\sum_{i=1}^n Y_i\right) = \sum_{i=1}^n V(Y_i) = np(1-p)$$

תרגיל

חשבו שונות של משתנה פואסון, אחיד, גיאומטרי.

אי שוויון צ'בישב

יהיו X מ"מ בעל שונות סופית, אזי לכל $a \in \mathbb{R}$ מתקיים כי:

$$\mathbb{P}(|X - \mathbb{E}(X)| \geq a) \leq \frac{V(X)}{a^2}$$

בניסוח אחר:

$$\mathbb{P}(|X - \mathbb{E}(X)| \geq b \cdot \sigma(X)) < \frac{1}{b^2}$$

"הסיכוי ש- X רחוק לפחות 3 סטיות תקן מהתוחלת שלו, הוא לכל היותר $\frac{1}{9}$ "

הוכחה

$Y = (X - \mathbb{E}(X))^2$ הוא מ"מ אי שלילי, ולכן ממרקוב מתקיים:

$$\mathbb{P}(|X - \mathbb{E}(X)| \geq \sqrt{c}) = \mathbb{P}(Y \geq c) = \frac{\mathbb{E}(Y)}{c} = \frac{V(X)}{c}$$

ולכן נציב $a = \sqrt{c}$ ונסיים.

דוגמא

נניח כי $X \sim \text{Bin}(1000, \frac{1}{2})$ אזי:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(451 \leq X \leq 549) &= 1 - \mathbb{P}(|X - \mathbb{E}(X)| \geq 50) \geq \\ 1 - \frac{V(X)}{2500} &= 1 - \frac{250}{2500} = \frac{9}{10} \end{aligned}$$

כי $\mathbb{E}(X) = 500$ והמרחק מהתוחלת (של המשלים) גדול מ-50. כל השאר זה פשוט הצבה בנוסחה.

משפט (החוק החלש של המספרים הגדולים)

תהי סדרה אינסופית של משתנים מקריים, בלתי תלויים ושווי התפלגות (נסמנם $i.i.d$). עם תוחלת סופית μ ושונות סופית, אזי לכל $\varepsilon > 0$ מתקיים כי:

שיעור מס' 18:

יום חמישי

17.12.20

$$\mathbb{P}\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu\right| \geq \varepsilon\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

(ככל שאעשה יותר ניסויים, הסיכוי שאתרחק מהממוצע, הולך וקטן).

הוכחה

נסמן את הממוצע $A_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ וכמו כן, נסמן את השונות בתור $V = V(X_i)$.

מליניארית התוחלת מתקיים כי:

$$\mathbb{E}(A_n) = \mathbb{E}\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(X_i) = \frac{1}{n} \cdot n \cdot \mu = \mu$$

ואם כך, מתקיים כי:

$$V(A_n) = V\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) \stackrel{(*)}{=} \frac{1}{n^2} V\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) \stackrel{(**)}{=} \frac{1}{n^2} n \cdot V = \frac{V}{n}$$

(*) מתכונות השונות.

(**) הם בלתי תלויים ולכן $V(\sum X_i) = \sum V(X_i)$

ניזכר באי שוויון צ'בשיב -

$$\mathbb{P}(|X - \mathbb{E}(X)| \geq b \cdot \sigma(X)) < \frac{1}{b^2}$$

וכעת נסמן $\varepsilon = b \cdot \sigma(X)$, ואז מתקיים כי $\frac{1}{b^2} = \frac{V(A_n)}{\varepsilon^2}$

$$\mathbb{P}\left(|X - \mathbb{E}(X)| \geq \underbrace{b \cdot \sigma(X)}_{\varepsilon}\right) \leq \frac{V(A_n)}{\varepsilon^2} = \frac{\frac{V}{n}}{\varepsilon^2} = \frac{V}{n(\varepsilon^2)}$$

ואכן כאשר $n \rightarrow \infty$ מתקיים כי $\frac{V}{n(\varepsilon^2)} \rightarrow 0$

הערה

המשפט נכון גם אם השונות של X לא סופית, אבל ההוכחה שונה (ראו פרק 6.5 בספר).

הגדרה

יהיו X, Y משתנים מקריים על אותו מרחב הסתברות. אזי **השונות המשותפת** (Cov) של X ו- Y מוגדרת על ידי:

$$\text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}(XY) - \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y)$$

אם נציב בנוסחה לעיל, מתקיים כי:

$$V(X + Y) = V(X) + V(Y) + 2(\mathbb{E}(XY) - \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y)) = V(X) + V(Y) + 2\text{Cov}(X, Y)$$

אם $\text{Cov}(X, Y) = 0$, אזי נאמר כי X, Y **בלתי מתואמים** (בפרט כש- X, Y ב"ת).

הערה

$$\text{Cov}(X, Y) = \mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X))(Y - \mathbb{E}(Y)))$$

הגדרה

נאמר כי ל- X, Y מתאם שלילי אם $\text{Cov}(X, Y) < 0$.

נאמר כי ל- X, Y מתאם חיובי אם $\text{Cov}(X, Y) > 0$.

אינטואיטיבית, מתאם שלילי אומר כי השונות $V(X + Y) < V(X) + V(Y)$ - כלומר כאשר נחבר את שני המשתנים המקריים, נתקרב יותר לממוצע מאשר אם נסתכל על כל אחד בנפרד - ערכים "גדולים מהרגיל" של X נוטים לבוא עם ערכים "קטנים מהרגיל" של Y .
מתאם חיובי יכול להתקבל כי ערכים גדולים של X מטים את Y לכיוון ערכים גדולים, ולכן מרחק הסכום מהתוחלת גדול מהצפוי.

דוגמה (קיצונית)

$$\text{Cov}(X, X) = \mathbb{E}(XX) - \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2 = V(X)$$

ואכן, נקבל כי:

$$V(X + X) = V(2X) = 4V(X)$$

הערה

$\text{Cov}(X, Y)$ היא **תבנית ביליניארית סימטרית** על מ"ו של המשתנים המקריים מעל מרחב הסתברות מסוים. כלומר, $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$ וגם $\text{Cov}(aX, Y) = a\text{Cov}(X, Y)$ וגם $\text{Cov}(X + Z, Y) = \text{Cov}(X, Y) + \text{Cov}(Z, Y)$

הוכחה

תרגיל.

זהירות! זו לא מכפלה פנימית. כי ישנה חיוביות, אבל אין חיוביות בהחלט. כי אם X קבוע שונה מאפס, אזי $V(X) = 0$ למרות ש- $X \neq 0$.

כעת, נפעיל את קושי שוורץ (עובד גם על טענות ביליניאריות סימטריות):

$$\begin{aligned} |\text{Cov}(X, Y)| &\leq \sqrt{\text{Cov}(X, X)} \cdot \sqrt{\text{Cov}(Y, Y)} = \\ &= \sqrt{V(X)} \sqrt{V(Y)} = \\ &= \sigma(X) \sigma(Y) \end{aligned}$$

הגדרה

המקדם המתאם של X ו- Y מוגדר על ידי:

$$r_{X,Y} = \rho_{X,Y} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sigma(X) \sigma(Y)}$$

הערה

כאשר $X = Y$ ראינו כי $\text{Cov}(X, X) = V(X)$ ולכן בפרט $|\text{Cov}(X, Y)| = \sigma(X)\sigma(X)$.
נבחין כי $r_{X,Y} \in [-1, 1]$

תרגיל

מתי $r_{X,Y} = \pm 1$?

טענה

אם X_1, \dots, X_n משתנים מקריים על אותו מרחב הסתברות, אזי השונות המשותפת הינה:

$$V\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n V(X_i) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} \text{Cov}(X_i, X_j)$$

הוכחה

נשים לב שמתקיים:

$$\begin{aligned} V\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) &= \text{Cov}\left(\sum_{i=1}^n X_i, \sum_{j=1}^n X_j\right) \stackrel{\text{תבנה"ס}}{=} \\ &= \sum_{i,j} \text{Cov}(X_i, X_j) \stackrel{(*)}{=} \\ &= \sum_{i=1}^n V(X_i) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} \text{Cov}(X_i, X_j) \end{aligned}$$

(*) חילקנו למצב של שונות משותפת עם עצמו, וכאשר הם שונים.

דוגמה

ננסה לחשב את השונות המשותפת בבעיית המזכיר המבולבל.

נסמן $X =$ מספר המכתבים שנכנסו למעטפה הנכונה. כעת, נרצה לחשב את $V(X)$.

נגדיר אינדיקטור X_i המציין האם המכתב ה- i נכנס למעטפה הנכונה או לא.

מתקיים כי $X_i \sim \text{Ber}\left(\frac{1}{n}\right)$ וגם $X = \sum_{i=1}^n X_i$.

כמו כן, נקבל:

$$\begin{aligned} V(X_i) &= \mathbb{E}(X_i^2) - \mathbb{E}(X_i)^2 = \\ &= \frac{1}{n} - \frac{1}{n^2} = \frac{n-1}{n^2} \end{aligned}$$

אם כך, מהי השונות המשותפת?

$$\text{Cov}(X_i, X_j) = \mathbb{E}(X_i, X_j) - \mathbb{E}(X_i)\mathbb{E}(X_j)$$

נבחין כי $X_i X_j = 1$ אם $X_i = X_j = 1$. בנוסף, $\mathbb{P}(X_j = X_i = 1) = \frac{1}{n} \cdot \frac{1}{n-1}$.

אם כן, $\mathbb{E}(X_i, X_j) = \frac{1}{n(n-1)}$. כלומר קיבלנו בסך הכל:

$$\text{Cov}(X_i, X_j) = \frac{1}{n(n-1)} - \frac{1}{n^2} = \frac{1}{n^2(n-1)}$$

ולסיכום:

$$\begin{aligned} V(X) &= \sum_{i=1}^n V(X_i) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} \text{Cov}(X_i, X_j) = \\ &= n \cdot \frac{n-1}{n^2} + 2 \binom{n}{2} \frac{1}{n^2(n-1)} = \\ &= \frac{n-1}{n} + 2 \cdot \frac{n(n-1)}{2} \frac{1}{n^2(n-1)} = \\ &= \frac{n-1}{n} + \frac{1}{n} = 1 \end{aligned}$$

דוגמא:

בקורס כלשהו יש 2 מסלולים של סטודנטים שלוקחים את הקורס. $\frac{1}{3}$ מהתלמידים במסלול א' ו- $\frac{2}{3}$ מהמסלולים במסלול ב'.

לתלמידי מסלול א' יש תוחלת ציון 80 ושונות 84.

לתלמידי מסלול ב' יש תוחלת ציון 83 ושונות 49.

מה התוחלת והשונות של ציון תלמיד מקרי?

נגדיר W להיות תוחלת ושונות של ציון תלמיד מקרי. נקבל¹⁶ $W = ZX + (1-Z)Y$ כאשר $Z \sim \text{Ber}(\frac{1}{3})$ בוחר מאיזה מסלול הסטודנט שלנו, X ציון תלמיד מקרי ממסלול א' ו- Y ציון תלמיד מקרי ממסלול ב'. נשים לב ש-3 המ"מ X, Y, Z הם ב"ת. לכן

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(W) &= \underbrace{\mathbb{E}(ZX)}_{\text{ליניאריות}} + \underbrace{\mathbb{E}((1-Z)Y)}_{\text{אי תלות}} = \mathbb{E}(Z) \mathbb{E}(X) + \mathbb{E}(1-Z) \mathbb{E}(Y) = \\ &= \frac{1}{3} \cdot 80 + \frac{2}{3} \cdot 83 = 82 \end{aligned}$$

נחשב את השונות באופן כללי, כדי שנוכל לקבל נוסחה כללית ו"יפה":

שיעור מס' 19:

יום שלישי

22.12.20

¹⁶צריך להוכיח עד הסוף שזה באמת W , אבל מה שמעניין אותנו הוא המבנה הזה, ולא באמת סיפור הרקע.

$$\begin{aligned}
V(ZX + (1-Z)Y) &= \mathbb{E}((ZX + (1-Z)Y)^2) - (\mathbb{E}(ZX + (1-Z)Y))^2 = \\
&= \mathbb{E}(Z^2) \mathbb{E}(X^2) + \mathbb{E}((1-Z)^2) \mathbb{E}(Y^2) + \underbrace{2\mathbb{E}(ZX(1-Z)Y)}_{Z(1-Z)=0} - (\mathbb{E}(ZX + (1-Z)Y))^2 = \\
&= \mathbb{E}(Z) \mathbb{E}(X^2) + \mathbb{E}(1-Z) \mathbb{E}(Y^2) + 0 - (\mathbb{E}(ZX + (1-Z)Y))^2 = \\
&= \mathbb{E}(Z) \mathbb{E}(X^2) + \mathbb{E}(1-Z) \mathbb{E}(Y^2) - \mathbb{E}(Z)^2 \mathbb{E}(X)^2 - \mathbb{E}(1-Z)^2 \mathbb{E}(Y)^2 - 2\mathbb{E}(Z) \mathbb{E}(X) \mathbb{E}(1-Z) \mathbb{E}(Y) = \\
&= \mathbb{E}(Z) \mathbb{E}(X^2) - Z \mathbb{E}(X)^2 + (1-Z) \mathbb{E}(Y^2) - (1-Z) \mathbb{E}(Y)^2 + Z \mathbb{E}(X)^2 + (1-Z) \mathbb{E}(Y)^2 - \\
&\quad - \mathbb{E}(Z)^2 \mathbb{E}(X)^2 - \mathbb{E}(1-Z)^2 \mathbb{E}(Y)^2 - 2\mathbb{E}(Z) \mathbb{E}(X) \mathbb{E}(1-Z) \mathbb{E}(Y) = \\
&= \mathbb{E}(Z \cdot V(X) + (1-Z) V(Y)) + \mathbb{E}(Z) \mathbb{E}(X)^2 + \mathbb{E}(1-Z) \mathbb{E}(Y)^2 - \mathbb{E}(Z)^2 \mathbb{E}(X)^2 - \\
&\quad - \mathbb{E}(1-Z)^2 \mathbb{E}(Y)^2 - 2\mathbb{E}(Z) \mathbb{E}(X) \mathbb{E}(1-Z) \mathbb{E}(Y) = \\
&= \mathbb{E}(Z \cdot V(X) + (1-Z) V(Y)) + \mathbb{E} \left(\frac{(Z \mathbb{E}(X) + (1-Z) \mathbb{E}(Y))^2}{Z^2 \mathbb{E}(X^2) + (1-Z)^2 \mathbb{E}(Y)^2 + 2 \cdot 0} \right) - \\
&\quad \mathbb{E}(Z \mathbb{E}(X) + (1-Z) \mathbb{E}(Y))^2 = \\
&= \mathbb{E}(Z \cdot V(X) + (1-Z) V(Y)) + V(Z \mathbb{E}(X) + (1-Z) \mathbb{E}(Y))
\end{aligned}$$

קבלנו שהשונויות של ציון מקרי, הוא [התוחלת של השונויות] ועוד [השונויות של ממוצעים]. אם הערך הראשון קטן והשני גדול, אזי יש לנו ערך לפצל את הקורס ל2, כי רואים שהציון של האנשים משתנה לפי השייכות שלו לקבוצה.

טענה (שלא נוכיח)

אוסף המשתנים המקריים בעלי שונות ותוחלת 0 מהווים מרחב מכפלה פנימית, כאשר השונות המשותפת היא המכפלה הפנימית.

טענה (קושי שורץ הסתברותי)

לכל X, Y בעלי שונות סופית, אזי מתקיים כי $\mathbb{E}(XY) \leq \sqrt{\mathbb{E}(X^2) \mathbb{E}(Y^2)}$ ושוויון מתקיים אם $X = aY$. עבור משתנים עם תוחלת שונה מ-0 מתקיים כי $\text{Cov}(XY) = \mathbb{E}(XY) - \mathbb{E}(X) \mathbb{E}(Y) = \mathbb{E}(XY)$. אם התוחלת שווה ל-0 אזי $\mathbb{E}(X^2) = \text{Var}(X)$.

הוכחה

אם $\mathbb{E}(X^2) = 0$ או $\mathbb{E}(Y^2) = 0$ הטענה טריוויאלית. נגדיר $\bar{X} = \frac{X}{\sqrt{\mathbb{E}(X^2)}}$, $\bar{Y} = \frac{Y}{\sqrt{\mathbb{E}(Y^2)}}$ - הגדרות אלו נקראת "תקנון". נשים לב שמתקיים:

$$\mathbb{E}(\bar{X}^2) = \frac{\mathbb{E}(X^2)}{\mathbb{E}(X^2)} = 1 = \mathbb{E}(\bar{Y}^2)$$

וגם מתקיים כי $|XY| \leq \frac{X^2 + Y^2}{2}$. ולכן, סך הכל קיבלנו כי:

$$\mathbb{E}(|\bar{X} \cdot \bar{Y}|) \leq \frac{\mathbb{E}(\bar{X}^2) + \mathbb{E}(\bar{Y}^2)}{2} = 1$$

אם נציב, יתקיים:

$$\mathbb{E}\left(\frac{X}{\sqrt{\mathbb{E}(X^2)}} \cdot \frac{Y}{\sqrt{\mathbb{E}(Y^2)}}\right) \leq \frac{\mathbb{E}\left(\left(\frac{X}{\sqrt{\mathbb{E}(X^2)}}\right)^2\right) + \mathbb{E}\left(\left(\frac{Y}{\sqrt{\mathbb{E}(Y^2)}}\right)^2\right)}{2} \Rightarrow$$

$$\mathbb{E}(XY) \leq \sqrt{\mathbb{E}(X^2)\mathbb{E}(Y^2)}$$

מומנטים

שיעור מס' 20:

טענה

יהי X מ"מ כך ש- $\mathbb{E}(X) < \infty$.

יום חמישי

אז:

24.12.20

$$\mathbb{E}(X - a)^2 \geq \mathbb{E}((x - \mathbb{E}(X))^2) = V(X)$$

ה"שונות היא מומנט מוזן מינימלי".

הוכחה

ניקח $\mathbb{E}((X - \mathbb{E} - b)^2)$ ונראה שהינו מינימלי כאשר $b = 0$:

$$\mathbb{E}((X - \mathbb{E} - b)^2) = \mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X))^2) - 2\mathbb{E}((X - \mathbb{E}(X))b) + \mathbb{E}(b^2) =$$

$$V(X) - 0 + b^2 \geq V(X)$$

מסקנה - עבור מ"מ בעלי שונות, תוחלת היא הערך שהמומנט השני המוזן סביבו, הוא מינימלי.

עד כה ראינו את אי שוויוני מרקוב וצ'בישב.

נוכל להבחין כי לפעמים אי השוויון $\mathbb{P}(X \geq a) \leq \frac{\mathbb{E}(X^2)}{a^2}$ טוב יותר, כאשר $a \rightarrow \infty$, שהרי $\mathbb{E}(X^2)$ הינו קבוע.

אם כך, א"ש צ'בישב הן "הערכות זנב" - הסתברות ש- X רחוק מ-0 או מהתוחלת שלו¹⁷.

למעשה, אי שוויון צ'בישב טוב יותר בהערכות "זנב", יותר מאשר מרקוב (צ'בישב הוא שיפור של אי שוויון האחרון שהראינו).

באותה מידה, נוכל גם לקחת X^3 . כלומר נקבל $\mathbb{P}(X^3 > a^3) \leq \frac{\mathbb{E}(X^3)}{a^3}$ שהינה הערכה טובה יותר.

נשים לב כי אנחנו בכל פעם מניחים כי ישנה תוחלת למשתנה המקרי של X^2 , אמנם ייתכן כי לא יהיה תוחלת למשתנה המקרי בריבוע.

הגדרה

¹⁷ מצא f כך ש- $\frac{\mathbb{P}(X > a)}{f(a)} < \infty$. או מצא f כך ש- $\mathbb{P}(X > a) = O(f(a))$.

מומנט k הינו $\mathbb{E}(X^k)$.

בנוסף מומנט ממורכז k הינו $\mathbb{E}\left((X - \mathbb{E}(X))^k\right)$.
בפרט, תוחלת היא מומנט ראשון, שונות היא מומנט ממורכז שני.

אם מומנט k מוגדר (סופי), אזי לכל $l < k$ המומנט l מוגדר וסופי.

טענה - א"ש צ'בשיב מוכלל

$$\mathbb{P}(|X - \mathbb{E}(X)| \geq a) \leq \frac{\mathbb{E}(|X - \mathbb{E}(X)|^k)}{a^k} \text{ וגם } \mathbb{P}(X \geq a) \leq \frac{\mathbb{E}(X^k)}{a^k}$$

למה שניקח דווקא X^k ? אכן, אין סיבה לכך. נוכל לקחת פונקציה כללית יותר.
כלומר:

$$\mathbb{P}(X \geq a) = \mathbb{P}(e^{tX} \geq e^{ta}) \leq \frac{\mathbb{E}(e^{tX})}{e^{ta}} = \mathbb{E}(E^{tX}) e^{-ta}$$

כאשר המעבר לתוחלת נובע ממרקוב והמעבר הראשון נובע ממונטוניות של e^X . נשים לב כי מדובר בהערכה טובה יותר (כי e^{-ta} יורדת ל-0 הרבה יותר מהר).

הגדרה

עבור מ"מ X הפונקציה $M_X(t) = \mathbb{E}(e^{tX})$ מכונה פונקציה יוצרת מומנטים של X .

א"ש צ'רנוף

$$\mathbb{P}(X > a) \leq M_X(t) \cdot e^{-at}$$

כאשר אגף ימין מוגדר.

דוגמא

מטילים p כדורים ל- n תאים עם חזרות באקראי. נרצה חסם עליון לעומס בתא העמוס ביותר.
נסמן S_i להיות העומס בתא ה- i . (כלומר $S_i = \left| \sum_j X_j = i \right|$ כאשר X_j הינו מיקום הכדור ה- j).
נרצה כי יתקיים (נרצה אגף שמאל גדול יותר, ולכן שאגף ימין יהיה קטן יותר):

$$\begin{aligned} \mathbb{P}\left(\max_{i \in [n]} S_i < a\right) &= 1 - \mathbb{P}\left(\max_{i \in [n]} S_i \geq a\right) \\ &\stackrel{\text{חסם האיחוד}}{\geq} 1 - \sum_{i \in [n]} \mathbb{P}(S_i \geq a) = \\ &= 1 - n\mathbb{P}(S_1 \geq a) \end{aligned}$$

אנחנו מחפשים a כך ש- $\mathbb{P}(S_1 \geq a) \leq \frac{1}{n}$.

נחשב את M_{S_1} . נבחין כי $S_1 \sim \text{Bin}\left(n, \frac{1}{n}\right)$.

באופן כללי, כאשר נרצה לחשב פונקציה יוצרת של $X \sim \text{Bin}(n, p)$, נבחין כי $X \stackrel{d}{=} \sum_{i=1}^n B_i$ כאשר $B_i \sim \text{Ber}(p)$.

נחשב:

$$M_{B_i}(t) = \mathbb{E}(e^{tB_i}) = pe^t + 1 - p$$

ולכן נקבל:

$$\begin{aligned} M_X(t) &= \mathbb{E}\left(e^{\sum_{i=1}^n B_i t}\right) = \mathbb{E}\left(\prod e^{B_i t}\right) = \\ &= \mathbb{E}(e^{B_1 t})^n = (pe^t + 1 - p)^n \end{aligned}$$

ולכן נקבל עבור מה שעשינו קודם לכן כי $M_{S_i} = \left(1 + \frac{e^t - 1}{n}\right)^n \leq e^{e^t - 1} \leq e^{e^t}$ (כאשר המעבר נובע מכך ש- $\left(\frac{1+x}{n}\right)^n \leq e^x$).

קודם לכן אמרנו שהטענה נכונה לכל t ולכן עלינו למצוא את ה- t האופטימלי:

$$\mathbb{P}(S_1 \geq a) \leq e^{-ta} M_{S_1}(t) = \exp(e^t - 1 - ta) < \frac{1}{n}$$

נגזור t מיטיבי לחיפוש מינימום:

$$(e^t - 1 - ta)' = 0 \Rightarrow e^t = a \Rightarrow t = \log a$$

(עלינו להוכיח פורמלית שמדובר בנקודת מינימום ולא מקסימום, ולא נקודות קצה).
אם כך, קיבלנו בסך הכל:

$$\mathbb{P}(S_1 \geq a) \leq \exp(e^{\log a} - 1 - a \log a) \leq \exp(-a(\log a - 1))$$

אנחנו רוצים כי $\exp(-a(\log a - 1)) < \frac{1}{n}$ ולכן בפרט נוציא \log ונקבל כי $-\log n < -a \log(a - 1)$.
נחפש כי $a \log(a - 1) - \log n \rightarrow \infty$.
נציב $a = \frac{C \log n}{\log \log n}$ עבור $C > 1$ ונקבל:

$$\begin{aligned} &\frac{C \log n}{\log \log n} \log \left(\frac{C \log n}{\log \log n} - 1 \right) - \log n \leq \\ &\frac{C \log n}{\log \log n} \cdot (\log \log n + \log C - \log \log n) - \log n \rightarrow \infty \end{aligned}$$

$$\mathbb{P}(S_1 \geq a) \leq \frac{1}{n} \text{ עבור } a = \frac{C \log n}{\log \log n} \text{ עבור } c > 1 \text{ יתקיים כי}$$

הפעלת צ'רנוף לא תמיד קלה, כי קשה לחשב את $M_X(t)$ וקשה לבחור t מיטיבי. אמנם, ישנו מקום אחד שבו ניתן להשתמש ברעיונות אלו בדרך שטובה מאוד וקלה להפעלה.

א"ש הופטינג

יהיו X_k משתנים מקריים בעלי התכונות הבאות:

(1) ב"ת.

(2) בעלי תוחלת 0.

(3) $|X_k| \stackrel{a.s.}{\leq} 1$

אזי:

$$\mathbb{P} \left(\sum_{k \in [n]} X_k \geq a \right) \leq \exp \left(\frac{-a^2}{2n} \right)$$

עבור $a > 0$.

טענת עזר

אם X משתנה מקרי כך שהוא מקיים את התנאים שהראינו לעיל, אזי $\mathbb{E}(e^{tX}) \leq \exp \left(\frac{t^2}{2} \right)$

הוכחה

נגדיר את $S = \sum_{i=1}^n X_i$

$$M_S(t) = \mathbb{E} \left(e^{t \sum_{i=1}^n X_i} \right) \stackrel{\text{אי תלות}}{=} \prod \mathbb{E}(e^{tX_i}) \stackrel{\text{טענת עזר}}{\leq} \prod \exp \left(\frac{t^2}{2} \right) = \exp \left(\frac{nt^2}{2} \right)$$

כעת נפעיל את צ'רנוף ונקבל:

$$\mathbb{P}(S \geq a) \leq \exp \left(\frac{nt^2}{2} - ta \right)$$

נבצע להם אופטימיזציה, על ידי גזירה והשוואה ל-0:

$$\left(\frac{nt^2}{2} - ta \right)' = nt - a = 0 \Rightarrow t = \frac{a}{n}$$

ולכן נקבל:

$$\mathbb{P}(S \geq a) \leq \exp \left(\frac{n \left(\frac{a}{n} \right)^2}{2} - \left(\frac{a}{n} \right) a \right) = \exp \left(\frac{-a^2}{2n} \right)$$

מרחבי הסתברות כלליים

שיעור מס' 21:

יום שלישי

29.12.20

הגדרות ומושגים

אם נרצה להגדיר (Ω, \mathcal{P}) כאשר \mathcal{P} הסתברות נקודתית, ניתקל בבעיה - היחידונים יכולים להיות בעלי הסתברות 0. הפתרון הינו (Ω, \mathbb{P}) כאשר \mathbb{P} פונקציית הסתברות על Ω . אמנם, ניתקל בבעיה אחרת - רצינו למצוא $\mathbb{P} : 2^{[0,1]} \rightarrow \mathbb{R}_+$ פונקציית הסתברות, אינווריאנטית להזזת $\mathbb{P}(A + c) = \mathbb{P}(A)$, והגענו לסתירה: $A \subseteq [0, 1]$ ספציפית כך ש- \aleph_0 הזזות זרות של A מהוות חלוקה של $[0, 1]$. הפתרון הוא לוותר על חלק מהקבוצות: $\mathbb{P}(A)$ לא מוגדר לכל $A \subseteq \Omega$.

הגדרה

σ -אלגברה על קבוצה Ω היא אוסף של תתי קבוצות של Ω . $\mathcal{F} \subseteq 2^\Omega$ (כלומר, תת קבוצה של כל תתי הקבוצות החלקיות) שמקיימת:

$$\emptyset \in \mathcal{F} \quad (I)$$

$$(\Omega \setminus A = A^c \in \mathcal{F} \text{ כי } A \in \mathcal{F}) \quad (II)$$

$$(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{F} \text{ כי } A_i \in \mathcal{F} \text{ גורר } i \in \mathbb{N}) \quad (III)$$

הגדרה

מ"ה הוא $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ כש- Ω קבוצה, \mathcal{F} היא σ -אלגברה על Ω ו- $\mathbb{P} : \mathcal{F} \rightarrow \mathbb{R}_+$ פונקציית הסתברות.

דוגמאות ל- σ -אלגברה על Ω :

$$\mathcal{F} = \{\emptyset, \Omega\} \quad (I)$$

$$\mathcal{F} = 2^\Omega \quad (II)$$

$$(III) \text{ אם } \Omega = \biguplus_{i \in \mathbb{N}} A_i \text{ אזי } \mathcal{F} = \left\{ \bigcup_{i \in I} A_i \mid I \subseteq \mathbb{N} \right\}$$

$$(IV) \mathcal{F} = \{A \subseteq \Omega \mid |A^c| \leq \aleph_0 \vee |A| \leq \aleph_0\} \text{ (כש-} |\Omega| > \aleph_0 \text{, אחרת מדובר ב-}(II)\text{)}.$$

דוגמאות למרחב הסתברות עם $\mathcal{F} \neq 2^\Omega$: ניקח את \mathcal{F} מ- (IV) וניקח:

$$\mathbb{P}(A) = \begin{cases} 0 & |A| \leq \aleph_0 \\ 1 & |A^c| \leq \aleph_0 \end{cases}$$

אזי $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מ"ה. צריך כאן $|\Omega| < \aleph_0$ על מנת שהחלוקה למקרים זרים תהיה מוגדרת היטב.

עבור $\mathcal{S} \subseteq 2^\Omega$, נחפש האם יש σ -אלגברה מינימלית \mathcal{F} שמכילה את \mathcal{S} . מתקיים:

$$\sigma(\mathcal{S}) = \bigcap_{\mathcal{S} \subseteq \mathcal{F} \subseteq 2^\Omega} \mathcal{F}$$

-אלגברה σ

ה- σ -אגלברה על \mathbb{R} שנוצרת ע"י $\mathcal{S} = \{[a, b] \mid a \leq b\}$ נקראת σ -אגלברה בורל של \mathbb{R} . כלומר $\sigma(\mathcal{S}) = \mathcal{B} = \mathcal{B}_{\mathbb{R}}$.

בדומה, σ -אגלברה בורל של $I = [0, 1]$ היא $\mathcal{B}_I = \sigma(\{[a, b] \mid 0 \leq a \leq b \leq 1\})$. מי זו $\mathcal{B}_{\mathbb{R}}$?

כל קטע סגור וכל קטע פתוח נמצא בתוכה (באמצעות המשלימים). אולי $\mathcal{B}_{\mathbb{R}} = 2^{\mathbb{R}}$ לא, A שבנינו בקובץ במודל על התפלגות אחידה איננה ב- $\mathcal{B}_{\mathbb{R}}$ (וזה מצוין עבורנו כי זו לא קבוצה משהו). יש גם דרך איטרינזית לבנות את $\mathcal{B}_{\mathbb{R}}$ - היא אינה נעימה.

משפט (לבג)

ישנה פונקציית הסתברות $\mathbb{P} : \mathcal{B}_I \rightarrow \mathbb{R}_+$ אינווריאנטית להזזות. היא מקיימת $\mathbb{P}([a, b]) = b - a$. \mathbb{P}_{λ} הזאת נקראת מידת בורל. מתקיים כי $\mathbb{P}_{\lambda}(A) = \inf \left\{ \sum_{i=1}^{\infty} b_i - a_i \mid A \subseteq \bigcup_{i=1}^{\infty} (a_i, b_i) \right\}$. הוכחה לא במסגרת הקורס.

המרחב $(I, \mathcal{B}_I, \mathbb{P}_{\lambda})$ נקרא "הסתברות אחידה על I ". גם נקרא "מרחב ההסתברות הסטנדרטי". גם ההגדרה של משתנה מקרי תשתמש ב- $\mathcal{B}_{\mathbb{R}}$. נרצה שלכל $A \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}$ נוכל לשאול מהי $\mathbb{P}(X \in A)$.

הגדרה

משתנה מקרי על מ"ה $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ הוא פונקציית $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ שמקיימת: $\forall A \in \mathcal{B}_I, X^{-1}(A) \in \mathcal{F}$.

ההגדרה הזו נותנת לנו לחשב כי $\mathbb{P}(X \in A)$ מוגדר:

$$\mathbb{P}(X \in A) = \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \in A\}) = \mathbb{P}\left(\underbrace{X^{-1}(A)}_{\in \mathcal{F}}\right)$$

דוגמה נגדית

ניקח $X = \mathbb{1}_{\mathbb{A}}$ ו- $(\Omega, \mathcal{F} = \mathcal{B}_I, \mathbb{P}_{\lambda})$. אזי $\{1\} \in \mathcal{B}_I$ אבל $X^{-1}(\{1\}) = A \in \mathcal{F}$ לכן X איננו מ"מ.

עוד דוגמה נגדית

ניקח $X = \text{Id}$ ו- $(\Omega = \{0, 1\}, \mathcal{F} = \{\emptyset, \Omega\}, \mathbb{P})$. אזי $X^{-1}(\{1\}) = \{1\} \notin \mathcal{F}$, לכן X איננו מ"מ על מרחב זה הוא קבוע. אם $\mathcal{F} = 2^{\Omega}$ אזי מ"מ הוא פשוט פונקציה $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$.

עובדה

אם $X^{-1}([a, b]) \in \mathcal{F}$ לכל $a \leq b$, כבר נובע כי X מ"מ. (כי נוצרת על ידי הקטעים).

שיעור מס' 22:

יום חמישי

31.12.20

כמו קודם, אם X מ"מ על מ"ה, נקבל ממנו מ"ה על \mathbb{R} :

$$(\mathbb{R}, \mathcal{B}_{\mathbb{R}}, \mathbb{P}_X)$$

כיצד ניתן לקודד את \mathbb{P}_X הזו? מסתבר ששוב מספיק לבדוק קורה בקטעים - להבין מהו $\mathbb{P}_X([a, b])$ לכל $a \leq b$.

דוגמא למ"מ לא בדיד

ניקח $X(\omega) = \omega^2$ ו- $(\Omega = I, \mathcal{F} = \mathcal{B}_I, \mathbb{P}_\lambda)$.

(ולמעשה כל פונקציה רציפה $X: I \rightarrow \mathbb{R}$ מקיימת $X^{-1}(A) \in \mathcal{B}_I$ לכל $A \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}$)

מעכשיו, פשוט נחקור את X בהינתן התפלגותו, ולא נחשוב כמעט על Ω .

פונקציית ההתפלגות המצטברת

הגדרה

אם X מ"מ, ה-CDF פונקציית ההתפלגות המצטברת, היא:

$$F_X(a) = \mathbb{P}(X \leq a) = \mathbb{P}_X((-\infty, a])$$

לכל $A \in \mathbb{R}$.

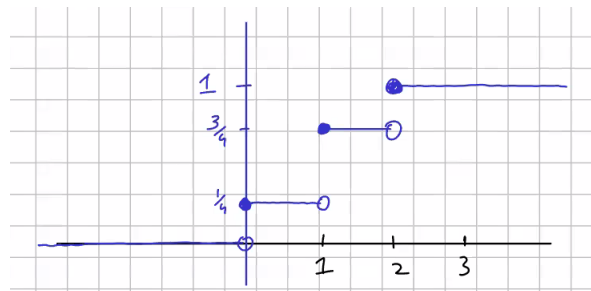
דוגמא

אם X מתפלג אחיד על $[a, b]$, נסמן $X \sim \text{Unif}([a, b])$.

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & x < a \\ \frac{x-a}{b-a} & a \leq x \leq b \\ 1 & b < x \end{cases}$$

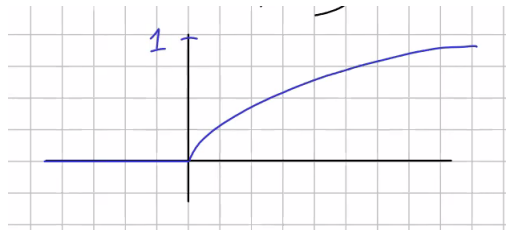
כלומר,

אם ניקח $X \sim \text{Bin}(2, \frac{1}{2})$, מתקבלת התמונה הבאה (הסיכוי להיות קטן מ-1, ואז הסיכוי להיות קטן מ-2 ואז קטן מ-3...):



התפלגות מעריכית

נאמר כי X מתפלג מעריכית עם פרמטר λ אם
$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ 1 - e^{-\lambda x} & x \geq 0 \end{cases}$$
 וזה נראה כך:



כמו שקיבלנו גבול $\text{Poi}(\lambda) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \text{Bin}(n, \frac{\lambda}{n})$, נקבל גבול $\text{Geo}(\frac{\lambda}{n}) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \text{exp}(\lambda)$ ולכן ההתפלגות מתארת "זמן עד תקרית ראשונה" בתהליך פואסוני (בכל רגע יכולה להתרחש תקרית).

תכונות של פונקציית הסתברות מצטברת

(I) אם X מ"מ, אזי F_X מונטונית עולה חלש.

$$\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X = 0, \lim_{x \rightarrow \infty} F_X = 1 \quad (II)$$

בנוסף:

$$F_X(b) - F_X(a) = \mathbb{P}(X \leq b) - \mathbb{P}(X \leq a) = \mathbb{P}(X \in (a, b])$$

(מתקבל א"ש חזק בצד שמאל).

טענה

$$a \in \mathbb{R} \quad \mathbb{P}(X < a) = \lim_{t \rightarrow a^-} F_X(t)$$

הוכחה

לכל סדרה $\{t_i\}_{i=1}^{\infty}$ שעולה ממש עם גבול a , נקבל:

$$\lim_{i \rightarrow \infty} F_X(t_i) = \lim_{i \rightarrow \infty} \mathbb{P}(\{X \leq t_i\}) \stackrel{\text{מונטוניות}}{=} \mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} \{X \leq t_i\}\right) = \mathbb{P}(X < a)$$

בפרט הגבול $\lim_{t \rightarrow a^-} F_X(t)$ קיים תמיד (מהיינה).

מסקנה

$$\mathbb{P}_X([a, b]) = F_X(b) - \lim_{t \rightarrow a^-} F_X(t)$$

ובפרט F_X מספיקה לגלות את \mathbb{P}_X על קטעים.

נובע מכך (לא נוכיח) ש- F_X מספיקה לגלות את \mathbb{P}_X לגמרי (כי B_I נוצרת מהקטעים). במילים אחרות, אם $F_X = F_Y$, אז $\mathbb{P}_X = \mathbb{P}_Y$ (או $X \stackrel{d}{=} Y$).

עוד מסקנה

מתקיים כי:

$$\mathbb{P}(X = a) = F_X(a) - \lim_{t \rightarrow a^-} F_X(t)$$

לכן יש ל- a הסתברות חיובית בדיוק כשל- F_X יש קפיצה ב- a .

תרגיל

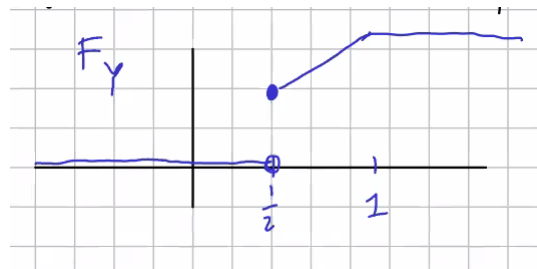
X מ"מ רציף ($\mathbb{P}(X = a) = 0$ לכל a) אם F_X רציפה.

תזכורת

X נקרא בדיד אם $\sum_{a \in \mathbb{R}} \mathbb{P}(X = a) = 1$.

אם $X \sim \text{Unif}(I)$ ו- $Y = \max(X, \frac{1}{2})$ אזי Y לא בדיד ולא רציף.

כלומר, למשל:



מכאן נצטמצם למשפחה מיוחדת של מ"מ.

פונקציית צפיפות

הגדרה

מ"מ X ייקרא **רציף בהחלט**, אם קיימת פונקציית $f_X : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$, כך ש- $F_X(a) = \mathbb{P}(X \leq a) = \int_{-\infty}^a f_X(x) dx$ (עבורנו זהו אינטגרל רימן, אבל בעולם המבוזרים לוקחים אינטגרל לבג) f_X נקראת פונקציית הצפיפות של X וזה נקרא באנגלית PDF.

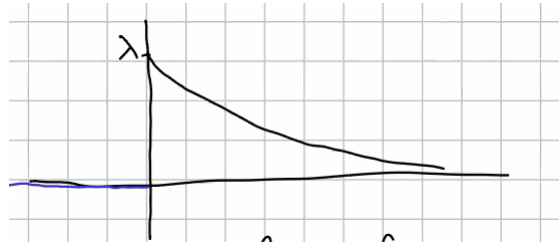
אם X רציף בהחלט, אזי X רציף (פונקציה קדומה היא תמיד רציפה).
ההיפך איננו נכון, אבל הדוגמאות הן פתולוגיות (הגרלת מספר מקבוצת קנטור, למשל).

דוגמאות

(א) ניקח $X \sim \text{Unif}([a, b])$ וגם $f_X = \frac{1}{b-a} \cdot \mathbb{1}_{[a, b]}$ (נבחין כי תמיד אפשר לשנות את f במספר סופי של נקודות בלי שזה ישפיע על $\int f$).



$$f_X(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ \lambda e^{-\lambda x} & 0 \leq x \end{cases} \quad \text{(ב) ניקח את } X \sim \exp(\lambda) \text{ כאשר}$$



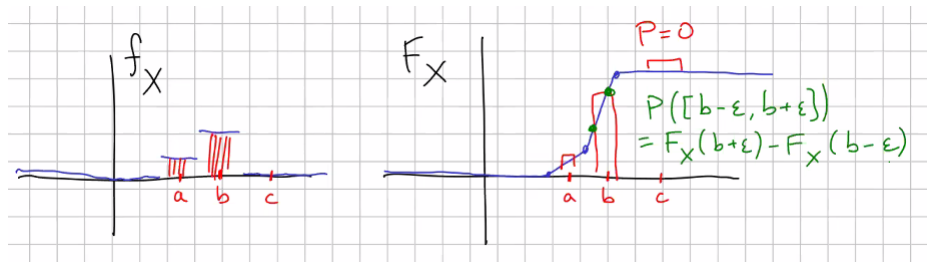
$$\text{תמיד יתקיים כי } \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx = 1$$

עובדה

לכל f אי שלילית עם $\int_{-\infty}^{\infty} f = 1$, אפשר לבנות מ"ה ועליו מ"מ X עם צפיפות $f_X = f$.
(זכרו שעבור $f = 1_I$ מקטעים \mathbb{P}_λ התפלגות לבג).

אינטואיטיבית, $f_X(a)$ הוא השינוי ב- F_X סביב a (למשל אם F_X גזירה אם $f_X(a) = F'_X(a)$. דבר זה מתאר את ההבדל בין $\mathbb{P}(X \leq a - \varepsilon)$ ל- $\mathbb{P}(X \leq a + \varepsilon)$. כלומר, מהו $\mathbb{P}(a - \varepsilon \leq X \leq a + \varepsilon)$, כלומר מה ההסתברות ש- X הוא "בערך" a .
לכן f_X אנאלוגית ל- p_X פונקצית ההסתברות הנקודתית.

דוגמה



שיעור מס' 23:

יום שלישי

05.01.21

$$P([b - \varepsilon, b + \varepsilon]) = F_X(b + \varepsilon) - F_X(b - \varepsilon) = \int_{b - \varepsilon}^{b + \varepsilon} f_X(x) dx$$

"הצפיפות מתארת את הסבירות להימצא בסביבת הנקודה. כלומר $[b - \varepsilon, b + \varepsilon]$ כאשר $f_X(b)$."

תוחלת ושונות של מ"מ רציפים

תזכורת

תוחלת של X בדיד היא $\mathbb{E}(X) = \sum_{a \in \mathbb{R}} p_X(a) \cdot a$.

הגדרה

אם X רציף בהחלט, נגדיר:

$$\mathbb{E}(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f_X(x) dx$$

(המקבילה של סכום בצורה אינסופית).

בתנאי שהאינטגרל מתכנס בהחלט. $\left(\int_{-\infty}^{\infty} |x| f_X(x) dx < \infty \right)$

(אפשר גם כאן להגדיר $\mathbb{E}(X) = \pm\infty$, אך נוותר על זה).

הערה

מיד אפשר להגדיר שונות $V(X) = \mathbb{E}\left((X - \mathbb{E}(X))^2\right)$

טענה

אם $g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ מונטוניית עולה ממש, ו- X מ"מ עם צפיפות, אזי $Y = g(X)$ בעל צפיפות $f_Y(g) = \frac{f_X(g^{-1}(a))}{g'(g^{-1}(a))}$

הוכחה

ראינו בתרגול.

מסקנה

מתקיים כי $\mathbb{E}(Y) = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f_X(x) dx$ (ולבדיד) $\mathbb{E}(g(x)) = \sum_{a \in \mathbb{R}} g(a) p_X(a)$.

גם במקרה הלא בדיד דבר זה נכון, לכל g (רציפה למקוטעין). נוכיח זאת רק עבור g גזירה מונטונית, ונשתמש בזה עבור g כללית.

הוכחה

$$\mathbb{E}(Y) = \int_{-\infty}^{\infty} y f_Y(y) dy \stackrel{\text{טענת עזר}}{=} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{f_X(g^{-1}(y))}{g'(g^{-1}(y))} dy$$

נציב כעת $y = g(x)$ ונקבל:

$$\int_{-\infty}^{\infty} g(x) \frac{f_X(x)}{g'(x)} g'(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f_X(x) dx$$

דוגמאות

(א) $X \sim \exp(1)$ ו- $Y = e^X$, נקבל:

$$\mathbb{E}(Y) = \int_{-\infty}^{\infty} e^x f_X(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} e^x e^{-x} dx = -\infty$$

(ב) $X \sim \text{Unif}([a, b])$:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(X) &= \int_{-\infty}^{\infty} x \frac{1}{b-a} \mathbb{1}_{[a,b]} dx = \\ &= \int_a^b \frac{x}{b-a} dx = \left[\frac{x^2}{2(b-a)} \right]_a^b = \frac{b^2 - a^2}{2(b-a)} = \frac{a+b}{2}\end{aligned}$$

אם נרצה לחשב את השונות, נקבל:

$$\begin{aligned}V(X) &= \mathbb{E}(X^2) - (\mathbb{E}(X))^2 = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \frac{1}{b-a} \mathbb{1}_{[a,b]} dx - \left(\frac{a+b}{2} \right)^2 = \\ &= \frac{b^3 - a^3}{3(b-a)} - \left(\frac{a+b}{2} \right)^2 = \frac{(b-a)^2}{12}\end{aligned}$$

(ג) $X \sim \exp(\lambda)$. נקבל:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(X) &= \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx = \int_0^{\infty} x \lambda e^{-\lambda x} dx \\ &= \text{אינטגרציה בחלקים} [x e^{-\lambda x}]_0^{\infty} + \int_0^{\infty} e^{-\lambda x} dx = \\ &= \left[-\frac{e^{-\lambda x}}{\lambda} \right]_0^{\infty} = \frac{1}{\lambda}\end{aligned}$$

אם נרצה לחשב את הפונקציה יוצרת המומנטים, נקבל:

$$\begin{aligned}M_X(t) &= \mathbb{E}(e^{tX}) = \int_0^{\infty} e^{tX} \lambda e^{-\lambda x} dx = \\ &= \lambda \int_0^{\infty} e^{(t-\lambda)x} dx = \left[\frac{\lambda e^{(t-\lambda)x}}{t-\lambda} \right]_0^{\infty} \\ &\stackrel{(*)}{=} \frac{\lambda}{\lambda - t}\end{aligned}$$

(*) התעניינו בדרך כלל בדברים שקורים בסביבת 0 (כי זאת הדרך לקבל את המומנטים, על ידי גזירה). ולכן נתבונן ב- $t < \lambda$ על מנת שדבר זה יתקיים. אם כך, מתקיים (תזכורת בהמשך)

$$V(X) = M_X''(0) - \mathbb{E}(X)^2 = \frac{2}{\lambda^2} - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{1}{\lambda^2}$$

תזכורת

אם $M_X(t)$ מוגדרת בסביבה של 0, אזי $\mathbb{E}(X^n) = M_X^{(n)}(0)$.

לתוחלת ושונות של מ"מ כלליים יש אותן תכונות כמו בבדידים. אם $X \geq 0$ אזי $\mathbb{E}(X) \geq 0$.
 כמו כן, אם $X \geq Y$ אזי $\mathbb{E}(X) \geq \mathbb{E}(Y)$ וגם $\mathbb{E}(X+Y) = \mathbb{E}(X) + \mathbb{E}(Y)$ כשאגף ימין מוגדר וסופי.
 נוסחת השונות הינה $V(X) = \mathbb{E}(X^2) - (\mathbb{E}(X))^2$.
 בנוסף, $V(X) \geq 0$ ו- $V(X) = 0$ אם $X \stackrel{a.s.}{=} c$.
 יתר על כן, $\mathbb{E}(aX+b) = a\mathbb{E}(X) + b$ ו- $V(aX+b) = a^2V(X)$.
 אם X, Y ב"ת אזי $\mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}(X) \cdot \mathbb{E}(Y)$ וגם $V(X+Y) = V(X) + V(Y)$.
 בנוסף, כל הא"שים - מרקוב, צ'בישב וצ'רנוף עובדים כאן. גם שונות משותפת עובדת כאן.

הטענה $V(X) = 0$ אם $X \stackrel{a.s.}{=} c$ קשה, שכן היא מתקבלת מהטענה הבאה:
 אם f אינטגרלית אי שלילית ו- $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 0$ אזי יש $A \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}$ עם $\mathbb{P}_{\lambda}(A) = 0$ כך ש- $f|_{\mathbb{R} \setminus A} = 0$ (כאשר $\mathbb{P}_{\lambda}(A) = 0$ מידת לבג)

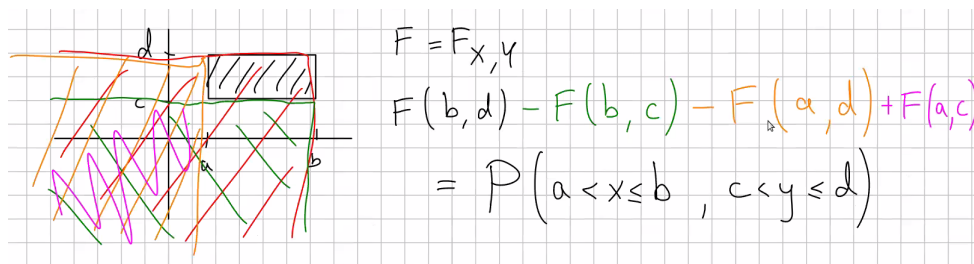
מספר משתנים רציפים

הגדרה

אם X, Y מ"מ על מ"ה $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ נגדיר את פונקציית ההתפלגות המצטברת המשותפת שלהם:

$$F_{X,Y}(a,b) = \mathbb{P}(X \leq a, Y \leq b)$$

היינו רוצים למצוא עבור $A \subseteq \mathbb{R}^2$ כללית, מהי $\mathbb{P}((X,Y) \in A)$.
 קצת מורכב מדי, ולכן נצטמצם ל- $\{\text{מלבנים מקבילים לצירים ב-}\mathbb{R}^2\}$.
 $\mathcal{B}_{\mathbb{R}} = \sigma(\{\text{מלבנים מקבילים לצירים ב-}\mathbb{R}^2\})$.
 $F_{X,Y}$ מספיקה להבין הסתברות של מלבנים (ולכן גם של כל $\mathcal{B}_{\mathbb{R}^2}$).
 ולכן מתקיים:



$$F = F_{X,Y}$$

$$F(b,d) - F(b,c) - F(a,d) + F(a,c) = \mathbb{P}(a < X \leq b, c < Y \leq d)$$

על מנת לקבל את $\mathbb{P}(a < X \leq b, c < Y \leq d)$, עלינו לקחת גבולות.
 כעת, אפשר למצוא את פונקציית ההתפלגות המשותפת של X או של Y :

$$F_X(a) = \mathbb{P}(X \leq a) = \mathbb{P}(X \leq a \wedge Y \leq \infty) = \lim_{b \rightarrow \infty} F_{X,Y}(a,b)$$

מעתה, נתעסק בעיקר במ"מ עם צפיפות משותפת.

X, Y בעלי צפיפות משותפת $f_{X,Y}$ אם:

$$F_{X,Y}(a, b) = \int_{-\infty}^a \int_{-\infty}^b f_{X,Y}(x, y) dy dx$$

לכל $a, b \in \mathbb{R}$.

מתקבל ש- X, Y רציפים ולכן:

$$\mathbb{P}(a \leq X \leq b, c \leq Y \leq d) = \int_a^b \int_c^d f_{X,Y}(x, y) dy dx$$

טענה

אם ל- X, Y צפיפות משותפת, אזי הצפיפות השולית של X (f_X) מתקבלת על ידי $f_X(a) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(a, y) dy$

(במקרה הבדיד, מתקיים כי $\mathbb{P}_X(a) = \sum_{b \in \mathbb{R}} p_{X,Y}(a, b)$).

הוכחה

$$\int_{-\infty}^a \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, y) dy = \mathbb{P}(-\infty \leq x \leq a, -\infty \leq y \leq \infty) = F_X(a)$$

ולכן $\int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(a, y) dy$ היא פונקציית צפיפות של X .

דוגמא

ניקח $f_{X,Y}(x, y) = \mathbb{1}_{I \times I}$.

אם $a < 0$ או $b < 0$ ברור כי $F_{X,Y}(a, b) = 0$

ואז מתקיים:

$$\begin{aligned} F_{X,Y}(a, b) &= \int_{-\infty}^a \int_{-\infty}^b \mathbb{1}_{I \times I}(x, y) dy dx = \\ &= \int_{-\infty}^a \int_0^{\min(b, 1)} \mathbb{1}_I(x) dy dx \quad \text{אינטגרל של קבוע} \\ &= \int_{-\infty}^a \min(b, 1) \cdot \mathbb{1}_I(x) dx = \\ &= \int_{-\infty}^{\min(a, 1)} \min(b, 1) \cdot \mathbb{1}_I(x) dx = \\ &= \min(b, 1) \min(a, 1) \end{aligned}$$

בפרט עבור $a, b \in I$ מתקבל: $\mathbb{P}(0 \leq x \leq a, 0 \leq y \leq b) = ab$ שהינו למעשה שטח המלבן. ולכן לכל מלבן ב- $I \times I$ ההסתברות ליפול בו היא שטחו. לכן נקרא להתפלגות זו **אחידה** על $I \times I$.

נניח את משפט פוביני: סדר האינטגרציה לא משנה (על פי אינטגרביליות רימן):

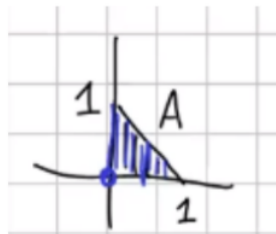
$$\int_a^b \int_c^d f(x, y) dy dx = \int_c^d \int_a^b f(x, y) dx dy$$

עוד **עובדה** מתורת האינטגרציה - ל- \mathbb{R}^2 טובה מספיק (למשל קבוצה פתוחה וכן הלאה). יתקיים:

$$\mathbb{P}((X, Y) \in A) = \int_A f_{X,Y}(x, y) d(x, y)$$

אינטגרל על קבוצה זה למעשה "הנפח מתחת לפונקציה $f_{X,Y}$ ב- A (בין גרף הפונקציה למישור $X - Y$). אפשר לחשב את זה ע"י פרמטריזציה של A , אם למשל A היא המשולש מ-1 עד 1:

$$\int_A f(x, y) d(x, y) = \int_0^1 \int_0^{1-x} f(x, y) dy dx$$



אי תלות של משתנים מקריים

X, Y ב"ת אם לכל $A, B \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}$ המאורעות $\{X \in A\}$ ו- $\{Y \in B\}$ ב"ת. כלומר:

$$\mathbb{P}(X \in A \wedge Y \in B) = \mathbb{P}(X \in A) \cdot \mathbb{P}(Y \in B)$$

טענה

אם ל- X, Y יש צפיפות, אזי הם ב"ת אם $f_{X,Y} = F_X(x) f_Y(y)$.
(כמו במקרה הבדיד עם $p_{X,Y}$).

הוכחה

נניח כי $f_{X,Y} = F_X \cdot F_Y$ אזי לכל $a, b \in \mathbb{R}$ מתקיים:

$$\begin{aligned}
\mathbb{P}(X \leq a, Y \leq b) &= \int_{-\infty}^a \int_{-\infty}^b f_{X,Y}(x, y) dy dx \stackrel{\text{אי תלות}}{=} \\
&= \int_{-\infty}^a f_X(x) \int_{-\infty}^b f_Y(y) dy dx = \\
&= \int_{-\infty}^a f_X(x) \mathbb{P}(Y \leq b) dx = \\
&= \mathbb{P}(X \leq a) \mathbb{P}(Y \leq b)
\end{aligned}$$

כלומר, המאורעות $\{Y \in (-\infty, b)\}$ ו- $\{X \in (-\infty, a)\}$ ב"ת. מזה אפשר להגיע לכך שלכל $A, B \in \mathcal{B}_{\mathbb{R}}$ המאורעות $X \in A$ ו- $Y \in B$ ב"ת (על ידי איחודים בני מניה ומשלימים).

בכיוון השני, אם X, Y ב"ת, אנחנו צריכים להוכיח כי $f_X(x) f_Y(y)$ היא פונקציית צפיפות משותפת עבור X, Y :

$$\begin{aligned}
&\int_{-\infty}^a \int_{-\infty}^b f_{X,Y}(x, y) dy dx = \\
&= \int_{-\infty}^a f_X(x) \int_{-\infty}^b f_Y(y) dy dx = \\
&= \int_{-\infty}^a f_X(x) \mathbb{P}(Y \leq b) dx = \mathbb{P}(X \leq a) \mathbb{P}(Y \leq b) = \\
&= F_{X,Y}(a, b)
\end{aligned}$$

כאשר המעבר האחרון נובע מהעובדה כי X, Y ב"ת.

ליניאריות התוחלת

אם X, Y בעלי תוחלת (לאו דווקא ב"ת):

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}(X + Y) &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x + y) f_{X,Y}(x, y) dy dx = \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} x \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, y) dy dx + \int_{-\infty}^{\infty} y \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, y) dx dy = \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx + \int_{-\infty}^{\infty} y f_Y(y) dy = \\
&= \mathbb{E}(X) + \mathbb{E}(Y)
\end{aligned}$$

ובאופן כללי יותר:

$$\mathbb{E}(g(X, Y)) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x, y) f_{X,Y}(x, y) dy dx$$

עבור g מספיק טובה (רציפה למקוטעין למשל).

התפלגות נורמלית ומשפט הגבול המרכזי

הגדרה

אם f, g פונקציות, אזי הקונבולוציה שלהן הינה:

$$(f * g)(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) g(z - x) dx$$

טענה

אם X, Y ב"ת בעלי צפיפות אזי:

$$f_{X+Y}(z) = (f_X * f_Y)(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(z - x) dx$$

הוכחה

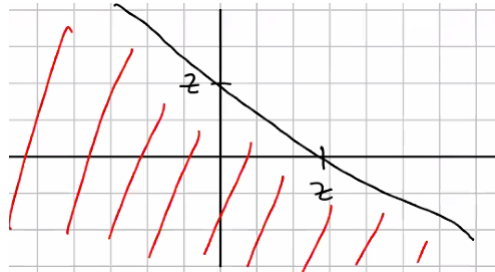
אנחנו צריכים להוכיח כי:

$$F_{X+Y}(z) = \int_{-\infty}^z \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(t - x) dx dt$$

נשתמש בפוביני:

$$\begin{aligned}
 & \int_{-\infty}^z \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(t-x) dx dt \quad \text{פוביני ואי תלות} \\
 & \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{z-x} f_{X,Y}(x, t-x) dt dx \quad y=t-x \\
 & \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{z-x} f_{X,Y}(x, y) dy dx = \\
 & \int f_{X,Y}(x, y) d(x, y) = \mathbb{P}(Y \leq z - X) = \\
 & \text{משולש} \\
 & \{y \leq z - x\} \\
 & \mathbb{P}(X + Y \leq z)
 \end{aligned}$$

כשבמשולש אנחנו מתכוונים ל:



דוגמא

אם $X, Y \sim \text{Unif}([0, 1])$ ב"ת, מהי צפיפות $X + Y$?

שיעור מס' 25:

יום שלישי

12.01.21

$$f_{X+Y}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx = \int_0^1 1_{[0,1]}(z-x) dx = \int_0^1 \mathbb{1}_I(z-x) dx$$

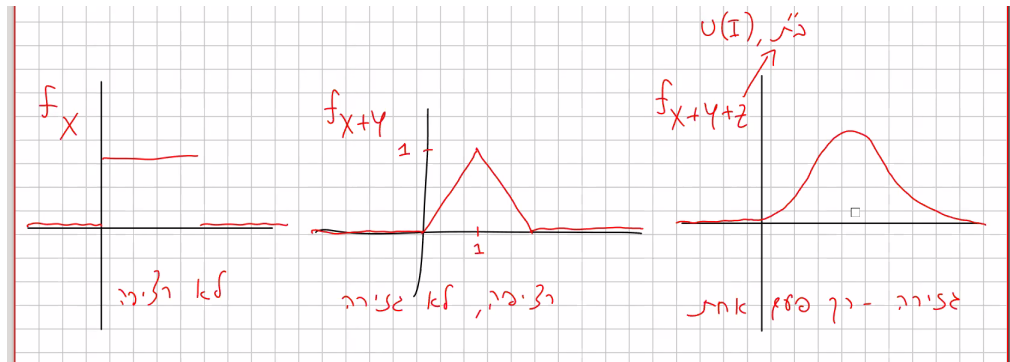
אם $0 \leq z \leq 1$ אזי נקבל $\int_0^z 1 dx = z$, ואם $1 \leq z \leq 2$ נקבל $\int_{z-1}^1 1 dx = 1 - (z-1) = 2 - z$. כלומר, קיבלנו סך הכל:

$$f_{X+Y}(z) = \begin{cases} z & 0 \leq z \leq 1 \\ 2 - z & 1 \leq z \leq 2 \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

תמונתה הינה:



קיבלנו כי כעת פונקציית הצפיפות רציפה ולא גזירה, לעומת המשתנה הבודד בו הפונקציה לא הייתה רציפה. האמת היא שכל שנפעיל יותר קונבולוציות, אזי נתקרב יותר ויותר לפונקציה גזירות (הוספת קונבולוציה נוספת תגרום לגזירות פעם אחת וכן הלאה). כלומר, סך הכל:



מסתבר שכשלווקחים $A_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ כאשר $X_i \sim \text{Unif}(I)$ וב"ת - יש גבול לפונקציות ההתפלגות $F_{A_n} \rightarrow F_Y$ למ"מ כלשהוא.

מה שבאמת מדהים שזה נכון לכל X_i שווי התפלגות, ב"ת ובעלי שונות סופית. לא סתם כי F_{A_i} מתכנסות, אלא שהן תמיד מתכנסות לאותה התפלגות.

הגדרה

נאמר ש- X מתפלג נורמלית סטנדרטית - $X \sim N(0, 1)$, אם:

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$$

$$\left(\int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx = 1 \right) \text{ ונובע מכך ש- } \sqrt{\pi} = \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} dx$$

מהי הפונקציה המצטברת $F_X(x)$?

$$\Phi(x) = F_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt$$

אי אפשר לבטא את Φ ע"י פולינום, פונקציות טריגונומטריות, לוגריתמים, אקספוננט.. יש לה טור טיילור:

$$\Phi(x) = \frac{1}{2} + \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{(-1)^j x^{2j+1}}{2^j (2j+1)j!}$$

משפט הגבול המרכזי (בהקדמה ראשונית בלבד)

סכום של משתנים מקריים בלתי תלויים שווי התפלגות מתכנס לנורמלית.

תוחלת של משתנה נורמלי

התוחלת הינה (אם קיימת):

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(|X|) &= \int_{-\infty}^{\infty} |x| f_X(x) dx = \\ &= \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{\infty} x e^{-\frac{x^2}{2}} dx \stackrel{t=\frac{x^2}{2}}{=} \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{\infty} e^{-t} dt = \sqrt{\frac{2}{\pi}} < \infty \end{aligned}$$

מאי הזוגיות (של $x \cdot f_x$) נקבל כי התוחלת הינה 0 על כל התחום.

שונות של משתנה נורמלי

השונות הינה:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X^2) &= \sqrt{\frac{2}{\pi}} \int_0^{\infty} x^2 e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \sqrt{\frac{2}{\pi}} \int_0^{\infty} x \cdot (x e^{-\frac{x^2}{2}}) dx = \\ &= \sqrt{\frac{2}{\pi}} \left[-x e^{-\frac{x^2}{2}} \right]_0^{\infty} - \underbrace{\int_0^{\infty} x e^{-\frac{x^2}{2}} dx}_{\text{חישובו}} = \dots = 1 \end{aligned}$$

ולסיום נקבל כי $V(X) = \mathbb{E}(X^2) - \mathbb{E}(X)^2 = 1$ לכן מסמנים $N(0, 1)$ - ביחס לתוחלת ולשונות.

הגדרה

נאמר ש- X מתפלג $N(\mu, \sigma^2)$ (נורמלי עם תוחלת μ ושונות σ^2) אם $\frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$. (לכל משתנה עם תוחלת μ ושונות σ^2 , $\frac{X-\mu}{\sigma}$ בעל תוחלת 0 ושונות 1. נקרא התקנון (נורמליזציה) של X).

ראינו את פונקציית הצפיפות של $f_{g(x)}$ כש- g מונוטונית גזירה.

במקרה שלנו, $g(x) = \sigma x + \mu$.

$X \sim N(0, 1)$ ו- $Y = g(X)$ אזי $\frac{Y-\mu}{\sigma} = X$ באמת מתפלג $N(0, 1)$.

נקבל:

$$f_Y(y) = \frac{f_X(g^{-1}(y))}{g'(g^{-1}(y))}$$

ולכן, נגיע להגדרה שקולה.

הגדרה שקולה

נאמר כי $Y \sim N(\mu, \sigma^2)$

$$f_Y(y) = \frac{f_X\left(\frac{y-\mu}{\sigma}\right)}{\sigma} = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{y-\mu}{\sigma}\right)^2}$$

משפט הגבול המרכזי

אם $\{X_i\}_{i=1}^{\infty}$ משתנים מקריים בלתי תלויים ושווי התפלגות בעלי תוחלת μ ובעלי שונות σ^2 , אזי נגדיר $A_n = \frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\mu}{\sqrt{n}\sigma}$ ומתקיים כי $A_n \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{d} N(0, 1)$.

הוכחה

בהמשך.

הגדרה

נאמר ש- $Y \xrightarrow{d} X_n$ (מתכנסת בהתפלגות מסוימת), אם $F_{X_n}(t) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} F_Y(t)$ לכל t שהיא נקודת רציפות של F_Y .

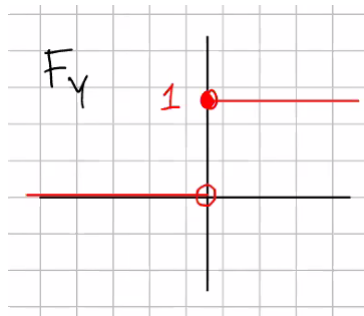
דוגמא (1)

יהיו $X_n \sim \text{Unif}\left([0, \frac{1}{n}]\right)$ ו- $Y = 0$. מתקיים:

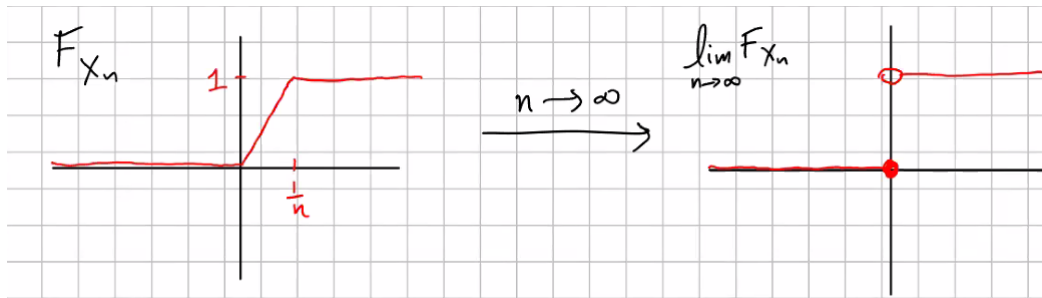
שיעור מס' 26:

יום חמישי

14.01.21



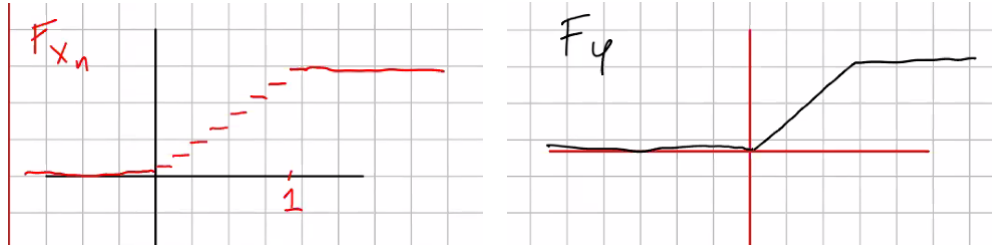
וגם:



כלומר, $F_{X_n}(t) \rightarrow F_Y(t)$ חוץ מאשר ב- $t=0$. עדיין $X_n \xrightarrow{d} Y$ כי 0 היא נקודת אי רציפות של F_Y .

דוגמא (2)

ניקח $Y = \text{Unif}([0, 1])$ ו- $X_n = \text{Unif}\left(\left\{\frac{k}{n} \mid k = 0, \dots, n\right\}\right)$ כלומר:



לכל $0 \leq t \leq 1$ מתקיים כי:

$$F_{X_n}(t) = \frac{\lfloor nt \rfloor}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} t = F_Y(t)$$

מכיוון שהתכנסות בהתפלגות עוסקת רק בהתפלגות של X_n ו- Y (ולא בערכים שלהם על $\omega \in \Omega$) אפשר לכתוב גם:

$$\text{Unif}\left(\left\{\frac{k}{n} \mid k = 0, \dots, n\right\}\right) \xrightarrow{d} \text{Unif}([0, 1])$$

דוגמא (3)

$$\text{Bin}\left(n, \frac{\lambda}{n}\right) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{d} \text{Poi}(\lambda)$$

דוגמא (4)

$$\frac{1}{n} X_n \xrightarrow{d} \text{Exp}(\lambda) \text{ אם } X_n \sim \text{Geo}\left(\frac{\lambda}{n}\right)$$

סוגים של התכנסות של מ"מ:

אם X_n, Y מ"מ על אותו מ"מ (Ω, \mathbb{R}, p) , אזי:

$X_n \xrightarrow{d} Y$: התכנסות בהתפלגות - הגדרנו.

$X_n \xrightarrow{p} Y$: התכנסות בהסתברות:

$$\forall \varepsilon > 0 \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P(\{\omega \in \Omega \mid |X_n(\omega) - Y(\omega)| \leq \varepsilon\}) = 1$$

$X_n \xrightarrow{a.s.} Y$: התכנסות כמעט תמיד:

$$\mathbb{P}\left(\omega \in \Omega \mid X_n(\omega) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} Y(\omega)\right) = 1$$

"התכנסות ממש תמיד":

$$\forall \omega \in \Omega : X_n(\omega) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} Y(\omega)$$

טענה

$X_n \xrightarrow{a.s.} Y \Rightarrow X_n \xrightarrow{p} Y \Rightarrow X_n \xrightarrow{d} Y$ אבל \nRightarrow בשני הכיוונים.

דוגמא לשימוש במשפט הגבול המרכזי

אם משתנה מסוים מתקבל כסכום של הרבה משתנים מקריים שווי התפלגות ובלתי תלויים, כל מדען פשוט יניח שהוא מתפלג נורמלית:

$$\frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} \approx N(0, 1) \Rightarrow$$

$$\sum_{i=1}^n X_i \approx N\left(\mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = n\mu, V\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = n\sigma^2\right)$$

למשל, אם $X \sim \text{Bin}(1000, \frac{1}{2})$ אזי $X \approx N(500, 250)$.

נסמן $Z \sim N(0, 1)$ ומתקיים (השונוות היא 250 כיוון ששונוות של משתנה בינומי זה ריבוע ההסתברות כפול כמות ההטלות):

$$\mathbb{P}(450 < X < 550) = \mathbb{P}\left(\frac{-50}{\sqrt{250}} < \frac{X - 500}{\sqrt{250}} < \frac{50}{\sqrt{250}}\right) \approx$$

$$\mathbb{P}\left(\frac{-50}{\sqrt{250}} < Z < \frac{50}{\sqrt{250}}\right) =$$

$$F_Z\left(\frac{50}{\sqrt{250}}\right) - F_Z\left(\frac{-50}{\sqrt{250}}\right) =$$

$$\Phi\left(\frac{50}{\sqrt{250}}\right) - \Phi\left(\frac{-50}{\sqrt{250}}\right) = 0.99843$$

מצ'בישב קיבלנו:

$$\mathbb{P}(450 < X < 550) \geq 0.9$$

והאמת היא:

$$\mathbb{P}(450 < X < 550) = \sum_{k=451}^{549} \binom{1000}{k} 2^{-1000} = 0.99827$$

משימה

מה נותנים צ'רנוף והופטינג?

משפט

אם $X_n \xrightarrow{d} Y$ אם (ורק אם) לכל $g \in C_c^\infty(\mathbb{R})$ - "תומך קומפקטי" - $\text{Supp}(g)$ חסום ו- ∞ גזירה אינסוף פעמים) מתקיים:

$$\mathbb{E}(g(X_n)) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}(g(Y))$$

הערה

אותו משפט נכון עם $C_c^7(\mathbb{R})$, $C_c^0(\mathbb{R})$ וכו'.
למעשה, אנחנו נצטרך את $C_c^3(\mathbb{R})$.

הוכחה

אם ניקח $g = \mathbb{1}_{(-\infty, t]}$ אזי $g(X_n)$ הוא ברנולי ולכן:

$$\mathbb{E}(g(X_n)) = \mathbb{P}(g(X_n) = 1) = \mathbb{P}(X_n \leq t) = F_{X_n}(t)$$

לכן אם g הייתה C_c^∞ (חלקה עם תומך חסום) היינו מסיימים:

$$F_{X_n}(t) = \mathbb{E}(g(X_n)) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{\text{נתון}} \mathbb{E}(g(Y)) = F_Y(t)$$

ולכן $X_n \xrightarrow{d} Y$ אבל לצערנו $g \notin C_c^\infty(\mathbb{R})$.

יהי $0 < \varepsilon$. נבחר $m \in \mathbb{R}$ עם $F_Y(m) < \varepsilon$ וניקח $g = \mathbb{1}_{(m, t]}$, כעת התומך חסום. נקבל:

$$F_Y(t) - \varepsilon < F_Y(t) - F_Y(m) =$$

$$\mathbb{E}(g(Y)) =$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}(g(X_n)) \stackrel{\text{היינו רוצים}}{=} \lim_{n \rightarrow \infty} F_{X_n}(t) - F_{X_n}(m) \leq$$

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} F_{X_n}(t)$$

(\liminf - הגבול החלקי התחתון).

כתוב שם היינו רוצים, כי לא חלקה ואפילו לא רציפה.

עכשיו ניקח M עם $F_Y(M) > 1 - \varepsilon$ ואז נקבל, עבור $g = \mathbb{1}_{(t, M]}$:

$$(1 - \varepsilon) - F_Y(t) < F_Y(M) - F_Y(t) =$$

$$\mathbb{E}(g(Y)) \stackrel{\text{כמעט}}{=} \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}(g(X_n)) \stackrel{\text{חלקה}}{=} \lim_{n \rightarrow \infty} F_{X_n}(M) - F_{X_n}(t) \leq$$

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} F_{X_n}(M) - F_{X_n}(t) \leq$$

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} 1 - F_{X_n}(t)$$

לכן (נפחית 1 מכל אגף) $\limsup_{n \rightarrow \infty} F_{X_n} \leq F_Y(t) + \varepsilon$ כלומר, סך הכל:

$$F_Y(t) - \varepsilon < \liminf_{n \rightarrow \infty} F_{X_n}(t) \leq \limsup_{n \rightarrow \infty} F_{X_n}(t) < F_Y(t) + \varepsilon$$

כל $\varepsilon > 0$ ולכן $\lim_{n \rightarrow \infty} F_{X_n}(t) = F_Y(t)$.
אבל g לא חלקה, וגם לא השתמשנו בכך ש- F_Y^- רציפה ב- t .
תרגיל: הפכו את g לחלקה (או רציפה) שם תצטרכו את ההנחה ש- F_Y^- רציפה ב- t .

משפט

סכום של מ"מ נורמליים ב"ת הוא נורמלי.

אם $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ו- $Y \sim N(\nu, \tau^2)$ אזי $X + Y \sim N(\mu + \nu, \sigma^2 + \tau^2)$.

הוכחה

תמיד אפשר להפעיל פונקציה אפינית על $(x \rightarrow ax + b)$ על X, Y .
ולכן נקבל כי $X + Y$ הזזה אפינית של נורמלי היא עדיין נורמלית.
נשתמש בזה על מנת להניח כי $\mu = \nu = 0$ ו- $\sigma^2 + \tau^2 = 1$ (חילקנו את X, Y בשורש סכום שונותיהם).
עכשיו אנחנו צריכים להוכיח כי $X + Y \sim N(0, 1)$ כלומר $f_{X+Y}(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}}$.
נקבל כי $f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}}$ (ואותו דבר עבור Y). כיוון שהם ב"ת נקבל:

$$\begin{aligned} f_{X+Y}(z) &= \int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) f_Y(z-x) dx = \\ &= \frac{1}{2\pi\sigma\tau} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{x^2}{\sigma^2} - \frac{(z-x)^2}{\tau^2}} dx = \\ &= \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{z^2}{2}} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma\sqrt{1-\sigma^2}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2} - \frac{(z-x)^2}{2(1-\sigma^2)} + \frac{z^2}{2}} dx = \\ &= \underbrace{\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma\sqrt{1-\sigma^2}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{(x-z\sigma^2)^2}{2\sigma^2(1-\sigma^2)}} dx}_{(*)} \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{z^2}{2}}. \end{aligned}$$

למעשה (*) הינה צפיפות של משתנה נורמלי $N(Z\sigma^2, \sigma^2(1-\sigma^2)) = 1$, ולכן קיבלנו מה שרצינו.

הוכחת משפט הגבול המרכזי (עבור המקרה בו $\mathbb{E}(|X_i^3|) < \infty$)

אפשר להניח מראש כי $\mathbb{E}(X) = 0$ ו- $V(X) = 1$ (כש- X הוא כל אחד מה- X_i). זה אפשרי כי ניתן לתקן) ואז צ"ל כי $\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{d} N(0, 1)$.

שיעור מס' 27:

יום שלישי

19.01.21

ראינו שדבר זה ינבע אם נראה שלכל $g \in C_c^\infty(\mathbb{R})$ מתקיים כי $\mathbb{E} \left(g \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n X_i \right) \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}(g(N))$ כש- N משתנה נורמלי סטנדרטי.

לינדברג הציע לקחת סדרה של מ"מ נורמליים מתוקנים $\{N_i\}_{i=1}^\infty$ שהם ב"ת ביניהם וגם ב"ת X_i . נשים לב כי $\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n N_i \sim N(0, 1)$ (כי סכום של משתנים נורמליים הוא נורמלי, השונות של כל אחד היא 1, ולכן יש לחלק ב- \sqrt{n} על מנת "לנרמל").

אם כן, קיבלנו כי $\mathbb{E} \left(g \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n N_i \right) \right) = \mathbb{E}(g(N))$. כלומר, מספיק להראות כי:

$$\mathbb{E} \left(g \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n X_i \right) - g \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n N_i \right) \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

נעשה את זה טלסקופית:

$$\begin{aligned} &= \mathbb{E} \left(g \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \left(\sum_{i=1}^n X_i \right) \right) - g \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \left(\left(\sum_{i=1}^{n-1} X_i \right) + N_n \right) \right) \right) + \\ &\mathbb{E} \left(g \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \left(\left(\sum_{i=1}^{n-1} X_i \right) + N_n \right) \right) - g \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \left(\left(\sum_{i=1}^{n-2} X_i \right) + N_{n-1} + N_n \right) \right) \right) + \\ &\quad + \dots + \\ &\mathbb{E} \left(g \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \left(X_1 + \sum_{i=2}^n N_i \right) \right) - g \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n N_i \right) \right) \end{aligned}$$

פרקנו את הביטוי ל- n מחוברים. צריך להראות שגם סכומם שואף לאפס. נראה שכל אחד מהם חסום ב- $\frac{C}{n^{\frac{3}{2}}}$ וזה ייתן מה שרצינו.

כל הביטויים דומים ומתנהגים אותו הדבר, ולכן נתמקד בראשון.

נגדיר $Z = \frac{X_1 + \dots + X_{n-1}}{\sqrt{n}}$ ואז הביטוי יהיה:

$$\mathbb{E} \left(g \left(Z + \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{\sqrt{n}} \right) - g \left(\frac{\sum_{i=1}^{n-1} X_i}{\sqrt{n}} + \frac{N_n}{\sqrt{n}} \right) \right)$$

ועל ידי טיילור מתקיים:

$$g \left(Z + \frac{X_n}{\sqrt{n}} \right) = g(Z) + g'(Z) \frac{X_n}{\sqrt{n}} + \frac{g''(Z)}{2} \frac{X_n^2}{n} + R$$

כאשר:

$$|R| = \left| \frac{g'''(Z)}{6} \cdot \frac{X_n^3}{n^{\frac{3}{2}}} \right| \leq C \frac{X_n^3}{n^{\frac{3}{2}}}$$

האי שוויון האחרון מגיע מכך ש- $g \in C_c^3(\mathbb{R})$ ולכן g''' חסומה (רציפה על קטע קומפקטי).
באותו אופן:

$$g \left(Z + \frac{N_n}{\sqrt{n}} \right) = g(Z) + g'(Z) \frac{N_n}{\sqrt{n}} + \frac{g''(Z)}{2} \frac{N_n^2}{n} + R'$$

כאשר $|R'| \leq C \frac{N_n^3}{n^{\frac{3}{2}}}$.
 אבל, כיוון ש- X_n ו- Z ב"ת, מתקבל:

$$\mathbb{E} \left(g \left(Z + \frac{X_n}{\sqrt{n}} \right) \right) = \mathbb{E}(g(Z)) + \mathbb{E}(g'(Z)) \frac{\mathbb{E}X}{\sqrt{n}} + \frac{\mathbb{E}(g''(z))}{2} \frac{\mathbb{E}X^2}{n} + \mathbb{E}R$$

ואותו הדבר:

$$\mathbb{E} \left(g \left(Z + \frac{X_n}{\sqrt{n}} \right) \right) = \mathbb{E}(g(Z)) + \mathbb{E}(g'(Z)) \frac{\mathbb{E}N}{\sqrt{n}} + \frac{\mathbb{E}(g''(z))}{2} \frac{\mathbb{E}N^2}{n} + \mathbb{E}R$$

ולכן, תוחלת ההפרש שלהם:

$$\left| \mathbb{E} \left(g \left(Z + \frac{X_n}{\sqrt{n}} \right) - g \left(Z + \frac{N_n}{\sqrt{n}} \right) \right) \right| \leq \mathbb{E}|R| + \mathbb{E}|R'| \leq C \frac{\mathbb{E}(|X^3|) + \mathbb{E}(|N^3|)}{n^{\frac{3}{2}}}$$

אותו ניתוח יעבוד לכל גורם בסכום הטלסקופי, ולכן נקבל:

$$\left| \mathbb{E} \left(g \left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{\sqrt{n}} \right) - g \left(\frac{\sum_{i=1}^n N_i}{\sqrt{n}} \right) \right) \right| \leq C \frac{\mathbb{E}(|X^3|) + \mathbb{E}(|N^3|)}{\sqrt{n}}$$

כי יש n מחוברים בסכום הנ"ל.

נוכל להבחין כי $\mathbb{E}(|N^3|) = \frac{\sqrt{8}}{\sqrt{\pi}} < \infty$ ו- $\mathbb{E}(|X^3|)$ סופי. סך הכל קיבלנו כי:

$$\mathbb{E} \left(g \left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n} \right) \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}(g(N))$$

ולכן $\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{d} N(0, 1)$.

התכנסויות בהסתברות והתכנסות כמעט תמיד

שיעור מס' 28:

$X_n \xrightarrow{P} X$ - "התכנסות בהסתברות" אם:

יום חמישי

21.01.21

$$\forall \varepsilon > 0 : \mathbb{P} \left(\underbrace{(|X_n - X| > \varepsilon)}_{\{\omega \in \Omega : |X_n(\omega) - X(\omega)| > \varepsilon\}} \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

דוגמאות:

(א) יהיו $X_n \sim \text{Ber}(p_n)$ ב"ת. מתי $X_n \xrightarrow{P} 0$?

אם $1 < \varepsilon$ אזי תמיד $\mathbb{P}(|X_n - 0| > \varepsilon) = 0$.

אם $0 < \varepsilon < 1$:

$$\mathbb{P}(|X_n - o| > \varepsilon) = \mathbb{P}(X_n = 1) = p_n$$

לכן $X_n \xrightarrow{p} 0$ אם ורק אם $\lim_{n \rightarrow \infty} p_n = 0$, ובדומה $X_n \xrightarrow{p} 1$ אם ורק אם $\lim_{n \rightarrow \infty} p_n = 1$.

(ב) החוק החלש של המספרים הגדולים: אם $iid \{x_n\}_{n=1}^\infty$ בעלי תוחלת סופית μ אזי:

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{p} \mu$$

הוכחנו זאת (באמצעות צ'בישב) תחת ההנחה $\mathbb{E}(X^2) < \infty$.

(ג) דוגמא דומה - אם x_n סדרה עם $\mathbb{E}(X_n) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \alpha$ ו- $V(X_n) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ אזי $X_n \xrightarrow{p} \alpha$ (הוכיחו באמצעות צ'בישב).

(ד) ניקח $(\Omega = I, \mathcal{B}_I, \mathbb{P}_\lambda)$ (התפלגות אחידה על $[0, 1]$) ונגדיר $X_n = \frac{\lfloor \omega \cdot 10^n \rfloor}{10^n}$ (כלומר n הספרות הראשונות של ω).

אזי $X_n \xrightarrow{p} \text{Id}$ כי:

$$\forall \varepsilon > 0 : |X_n(n) - \omega| \leq \frac{1}{10^n} < \varepsilon$$

החל מ- n מסוים, לכל ω . ובפרט $0 \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(|X_n - X| > \varepsilon)$.

נזכיר: $X_n \xrightarrow{a.s.} X$ - "התכנסות כמעט תמיד":

$$\mathbb{P}\left(\underbrace{X_n \rightarrow X}_{\{\omega | X_n(\omega) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} X(\omega)\}}\right) = 1$$

כעת, נתבונן בדוגמאות לעיל:

(א) $X_n \sim \text{Ber}(p_n)$ ב"ת:

$\sum_{n=1}^\infty p_n < \infty$ (אולי נוכיח בהמשך). $X_n \xrightarrow{a.s.} 0$ אם

(ב) החוק החזק של המספרים הגדולים: אם $iid X_n$ בעלי תוחלת סופית μ אזי:

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{a.s.} \mu$$

(לא נוכיח אפשר לקרוא בספר).

(ג) שוב $X_n = \frac{\lfloor \omega \cdot 10^n \rfloor}{10^n}$ $X \xrightarrow{a.s.}$ כי:

$$\forall \omega \in \Omega : \frac{\lfloor \omega \cdot 10^n \rfloor}{10^n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \omega$$

(נבחין כי $a.s$ היא התכנסות נקודתית מלבד בפונקציות ממידה 0)

טענה

$$X_n \xrightarrow{a.s} X \text{ לא גורר } X_n \xrightarrow{p} X.$$

הוכחה

נגדיר סדרה של קטעים:

$$\begin{aligned} I_1 &= [0, 1] \\ I_2 &= \left[0, \frac{1}{2}\right], I_3 = \left(\frac{1}{2}, 1\right] \\ I_4 &= \left[0, \frac{1}{4}\right], \dots, I_7 = \left[\frac{3}{4}, 1\right] \end{aligned}$$

ניקח $(\Omega = I, \mathcal{B}_I, \mathbb{P}_\lambda)$ ואז $X_n(\omega)$ נראית:

$$1, (0, 1) \text{ or } (1, 0), 0, 1, 0, 0, 0, 1, 0, \dots$$

לכן לכל ω מתקיים כי $X_n(\omega)$ אינה מתכנסת. אם כך $X_n \not\xrightarrow{a.s} X$ עבור שום X .
אבל $X_n \xrightarrow{p} 0$, כי מתקיים:

$$\forall 1 > \varepsilon > 0 : P(|X_n - 0| > \varepsilon) = \text{len}(I_n) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

(מכך שהדוגמא היא לא פשוטה במיוחד, עולה שההסתברויות האלו די דומות בסך הכל).

נגדיר כמה מושגים. אם $\{A_n\}_{n=1}^\infty$ סדרה של מאורעות, אזי:

$$\begin{aligned} \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n &:= \{\omega \mid (*)\} = \{\omega \mid \{**\}\} = \bigcap_{i=1}^\infty \bigcup_{j \geq i} A_j \\ \underline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n &:= \{\omega \mid (***)\} = \{\omega \mid \{****\}\} = \bigcup_{i=1}^\infty \bigcap_{j \geq i} A_j \end{aligned}$$

כאשר $(*)$ מוגדר על ידי " ω שייך ל- A_n עבור ∞ - n ימים". ו $(**)$ מוגדר על ידי "בכל זנב $\{A_j\}_{j \geq i}$ עדיין מופיע ω ".
ו- $(***)$ מוגדר על ידי " ω שייך לכל A_n למעט מספר סופי" ו- $(****)$ מוגדר על ידי "יש זנב ש- ω מופיע בכל איבר".

$$\underline{\lim} A_n \subseteq \overline{\lim} A_n$$

אבחנות: כמו כן, דה מורגן:

$$(\overline{\lim} A_n)^c = \underline{\lim} (A_n^c)$$

הלמה של פאטו

$\mathbb{P}(\overline{\lim} A_n) \leq \overline{\lim} \mathbb{P}(A_n)$ (מדה מורגן נובע גם כי $\mathbb{P}(\underline{\lim} A_n) \geq \underline{\lim} \mathbb{P}(A_n)$).

הוכחה

$$\mathbb{P}(\underline{\lim} A_n) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} \bigcap_{j \geq i} A_j\right) \stackrel{(*)}{=} \lim_{i \rightarrow \infty} \mathbb{P}\left(\bigcap_{j \geq i} A_j\right) \leq \lim_{i \rightarrow \infty} \left(\inf_{j \geq i} \mathbb{P}(A_j)\right) \stackrel{\text{הגדרה}}{=} \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_n)$$

(*) אם $i \geq k$ אזי $\bigcap_{j \geq i} A_j \supseteq \bigcap_{j \geq k} A_j$ ולכן זו סדרה מונטונית ב- i . הוכחנו שהסתברות של איחוד על סדרה מונטונית הוא גבול הסתברויות איבריה.

טענה

$X_n \xrightarrow{p} X$ גורר $X_n \xrightarrow{a.s.} X$.

טענת עזר

$X_n \xrightarrow{a.s.} X$ אם "אם" $\mathbb{P}(\underline{\lim} A_n^\varepsilon) = 1$.

הוכחה

נקבע $\omega \in \Omega$. אזי $X_n(\omega) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} X(\omega)$ דבר זה שקול לכך:

$$\forall \varepsilon \exists N \forall n \geq N : |X_n(\omega) - X(\omega)| \leq \varepsilon \Leftrightarrow \omega \in A_n^\varepsilon$$

ומכך עולה כי:

$$\omega \in \bigcap_{n \geq N} A_n^\varepsilon \Rightarrow \exists N \Rightarrow \omega \in \bigcup_{N=1}^{\infty} \bigcap_{n \geq N} A_n^\varepsilon$$

ומכך עולה כי ההגדרה שקולה ל- $\omega \in \underline{\lim} A_n^\varepsilon$.

הוכחה

נגדיר $A_n^\varepsilon = \{\omega \mid |X_n(\omega) - X(\omega)| \leq \varepsilon\}$

כעת, מתקיים:

$$X_n \xrightarrow{p} X \Leftrightarrow \forall \varepsilon : \mathbb{P}(A_n^\varepsilon) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1 \Leftrightarrow \forall \varepsilon : \underline{\lim} \mathbb{P}(A_n^\varepsilon) = 1$$

(המעבר האחרון נובע מכך שאם $\mathbb{P}(A_n^\varepsilon) = 1$ אזי גם הלימאינפ הוא 1. בכיוון השני, זו סדרה שחסומה על ידי 1,

ואם זהו הגבול החלקי הקטן ביותר, סימן שזהו הגבול.

כלומר, $\omega \in \underline{\lim} A_n^\varepsilon$ לכל $X_n(\omega) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} X(\omega)$ אם "אם" לכל $\omega \in \underline{\lim} A_n^\varepsilon$.

אם $X_n \xrightarrow{a.s.} X$ אזי לכל $\varepsilon > 0$ מתקיים, מטענת העזר כי:

$$X_n \xrightarrow{a.s.} X \Rightarrow \forall \varepsilon \quad \mathbb{P}(\underline{\lim} A_n^\varepsilon) = 1 \stackrel{\text{פאטו}}{\Rightarrow} \underline{\lim} \mathbb{P}(A_n^\varepsilon) = 1 \Rightarrow X_n \xrightarrow{p} X$$

האם $X_n \xrightarrow{d} X$ גורר כי $X_n \xrightarrow{p} X$? וודאי שלא. (כמו שבהטלת 7 מטבעות מס' הראשים מתפלג כמו מס' הזנבות, אבל הם תמיד שונים).
אמנם, ההפך כן נכון וראינו בתרגול.

טענה

$X_n \xrightarrow{d} X$ גורר כי $X_n \xrightarrow{p} X$.

הוכחה

נניח כי a נקודת רציפות של F .

אנחנו צ"ל כי $F_{X_n}(a) \rightarrow F_X(a)$.

נקבע ε . מרציפות, קיימת $\delta > 0$ כך ש:

$$|F_X(t) - F_X(a)| < \varepsilon \Leftrightarrow |t - a| < \delta$$

ואז:

$$\begin{aligned} F_{X_n}(a) &= \mathbb{P}(x_n \leq a) \stackrel{(*)}{\leq} \mathbb{P}(x \leq a + \delta) \text{ or } \mathbb{P}(|x_n - x| > \delta) \\ &\stackrel{\text{חסם האיחוד}}{\leq} F_X(a + \delta) + \mathbb{P}(|X_n - X| > \delta) \\ &\leq F_X(a) + \varepsilon + \mathbb{P}\left((A_n^\delta)^c\right) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{X_n \xrightarrow{p} X} F_X(a) + \varepsilon \end{aligned}$$

(*) אם $X > a + \delta$ וגם $|X_n - X| < \delta$ אזי $X_n > a$.

ניקח \limsup משני האגפים, ונקבל:

$$\limsup F_{X_n}(a) \leq F_X(a) + \varepsilon$$

זה היה נכון לכל $\varepsilon > 0$ ולכן $\limsup F_{X_n}(a) \leq F_X(a)$.

באופן אנלוגי (ע"י $a - \delta$) מראים ש- $\liminf F_{X_n}(a) \geq F_X(a)$ ולכן $F_{X_n}(a) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} F_X(a)$.
סך הכל הראינו כי $\xrightarrow{a,s} \xrightarrow{p} \xrightarrow{d}$.
הכיוונים ההפוכים אינם נכונים.

משפטי בורל קנטלי

תהי סדרת מאורעות, אזי:

(I) אם $\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_n) < \infty$ אזי $\mathbb{P}(\limsup A_n) = 0$.

(II) אם $\{A_n\}$ ב"ת (מספיק ב"ת בזוגות), אזי $\mathbb{P}(\limsup A_n) = 1 \Leftrightarrow \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_n) = \infty$.

הוכחה

:(I)

$$P(\lim A_n) \stackrel{\text{מונוטוניות}}{=} \lim_{i \rightarrow \infty} \mathbb{P} \left(\bigcup_{j \geq i} A_j \right) \stackrel{\text{חסם האיחוד}}{\leq} \lim_{i \rightarrow \infty} \sum_{j \geq i} \mathbb{P}(A_j) \stackrel{\text{סכום על זנב של טור מתכנס}}{=} 0$$

(II) מתקיים:

$$\mathbb{P}(\overline{\lim} A_n) \stackrel{\text{ד"ה מורגן}}{=} 1 - \mathbb{P}(\underline{\lim} A_n^c) \stackrel{\text{מונוטוניות}}{=} 1 - \lim_{i \rightarrow \infty} \mathbb{P} \left(\bigcap_{j \geq i} A_j^c \right)$$

מספיק שנראה כי אפילו לכל i מתקיים כי $\mathbb{P} \left(\bigcap_{j \geq i} A_j^c \right) = 0$ ואכן:

$$\begin{aligned} \mathbb{P} \left(\bigcap_{j \geq i} A_j \right) &= \prod_{j=i}^{\infty} \mathbb{P}(A_j^c) = \prod_{j=1}^{\infty} (1 - \mathbb{P}(A_j)) \stackrel{1-X \leq e^{-X}}{\leq} \\ &\prod_{j=i}^{\infty} e^{-\mathbb{P}(A_j)} = e^{-\sum_{j=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_j)} = e^{-\infty} = 0 \end{aligned}$$

עכשיו בדקו כי אם $X_n \sim \text{Ber}(p_n)$ ב"ת אזי $X_n \xrightarrow{a.s.} X$ אם $\sum_{n=1}^{\infty} p_n < \infty$