

תורת ההסתברות 1 – סיכום

26 בנובמבר 2024



תוכן העניינים

4	1 שיעור 1 – 29.10.2024
4	1.1 מבוא הקורס
4	1.2 מרחבי מדגם ופונקציית הסתברות
7	2 תרגול 1 – 31.10.2024
7	2.1 מרחבי הסתברות סופיים ובני-מניה
9	3 שיעור 2 – 31.10.2024
9	3.1 השלמה לטורים דו-מימדיים
9	3.2 תכונות של פונקציות הסתברות
10	3.3 פרדוקס יום ההולדת
11	4 שיעור 3 – 5.11.2024
11	4.1 מכפלת מרחבי הסתברות בדידים
12	4.2 ניסויים דו-שלביים
14	5 תרגול 2 – 7.11.2024
14	5.1 פתרון שאלות הסתברותיות
16	6 שיעור 4 – 7.11.2024
16	6.1 חסמי איחוד ורציפות
17	6.2 עיקרון ההכלה וההדחה
19	7 שיעור 5 – 12.11.2024
19	7.1 הסתברות מותנית
21	8 תרגול 3 – 14.11.2024
21	8.1 הסתברות מותנית
21	8.2 ניסוי דו-שלבי על-ידי הסתברות מותנית
23	9 שיעור 6 – 14.11.2024
23	9.1 אי-תלות
25	10 שיעור 7 – 19.11.2024
25	10.1 אי-תלות
25	10.2 משתנים מקריים
27	11 תרגול 4 – 21.11.2024
27	11.1 אי-תלות
27	11.2 משתנים מקריים
29	12 שיעור 8 – 21.11.2024
29	12.1 משתנים מקריים – המשך
30	12.2 קשרים בין משתנים-מקריים
32	13 שיעור 9 – 25.11.2024

32 משתנים מקריים 13.1
----	--------------------------

1.1 מבוא הקורס

נלמד לפי ספר שעוד לא יצא לאור שנכתב על-ידי אורי עצמו, הוא עוד לא סופי ויש בו בעיות ואי-דיוקים, תשיג את הספר הזה. כן יש הבדל בין הקורס והספר אז לא לסמוך על הסדר שלו גם כשאתה משיג אותו, אבל זו תוספת מאוד נוחה. יש סימון של כוכביות לחומר מוסף, כדאי לעבור עליו לקראת המבחן כי זה יתן לנו עוד אינטואיציה והעמקה של ההבנה.

נשים לב כי ענף ההסתברות הוא ענף חדש יחסית, שהתפתח הרבה אחרי שאר הענפים הקלאסיים של המתמטיקה, למעשה רק לפני 400 שנה נשאלה על-ידי נזיר במהלך חקר של משחק אקראי השאלה הראשית של העולם הזה, מה ההסתברות של הצלחה במשחק.

נעבור לדבר על פילוסופיה של ההסתברות. מה המשמעות של הטלת מטבע מבחינת ההסתברות? ישנה הגישה של השכיחות, שמציגה הסתברות כתוצאה במקרה של חזרה על ניסוי כמות גדולה מאוד של פעמים. יש כמה בעיות בזה, לרבות חוסר היכולת להגדיר במדויק אמירה כזו, הטיות שנובעות מפיזיקה, מטבעות הם לא מאוזנים לדוגמה. הבעיה הראשית היא שלא לכל בעיה אפשר לפנות בצורה כזאת. ישנה גישה נוספת, היא הגישה האובייקטיבית או המתמטית, הגישה הזו בעצם היא תרגום בעיה מהמציאות לבעיה מתמטית פורמלית. לדוגמה נשאל את השאלה מה ההסתברות לקבל 6 בהגרלה של כל המספרים מ-1 עד מיליון. השיטה ההסתברותית קובעת שאם אני רוצה להוכיח קיום של איזשהו אובייקט, לפעמים אפשר לעשות את זה על-ידי הגרלה של אובייקט כזה והוכחה שיש הסתברות חיובית שהוא יוגרל, וזו הוכחה שהוא קיים. מה התחזיות שינבעו מתורת ההסתברות? לדוגמה אי-אפשר לחזות הטלת מטבע בודדת, אבל היא כן נותנת הבנה כללית של הטלת 1000 מטבעות, הסתברויות קטנות מספיק יכולות להיות זניחות ובמקרה זה נוכל להתעלם מהן. לפחות בתחילת הקורס נדבר על תרגום של בעיות מהמציאות לבעיות מתמטיות, זה אומנם חלק פחות ריגורוזי, אבל הוא כן חשוב ליצירת קישור בין המציאות לבין החומר הנלמד.

דבר אחרון, ישנה השאלה הפילוסופית של האם באמת יש הסתברות שכן לא בטוח שיש אקראיות בטבע, הגישה לנושא מבחינה פיזיקלית קצת השתנתה בעת האחרונה וקשה לענות על השאלה הזאת. יש לנו תורות פיזיקליות שהן הסתברותיות בעיקרן, כמו תורת הקוונטים, תורה זו לא סתם הסתברותית, אנחנו לא מנסים לפתור בעיות הסתברותיות אלא ממש משתמשים במודלים סטטיסטיים כדי לתאר מצב בעולם. לדוגמה נוכל להסיק ככה מסקנה פשוטה שאם מיכל גז נפתח בחדר, יהיה ערבוב של הגז הפנימי ושל אוויר החדר, זוהי מסקנה הסתברותית. החלק המדהים הוא שתורת הקוונטים מניחה חוסר דטרמיניזם כתכונה יסודית ועד כמה שאפשר לראות יש ניסויים שמוכיחים שבאמת יש חוסר ודאות בטבע. דהינו שברמה העקרונית הפשוטה באמת אין תוצאה ודאית בכלל למצבים כאלה במציאות.

1.2 מרחבי מדגם ופונקציית ההסתברות

הגדרה 1.1 (מרחב מדגם) מרחב מדגם הוא קבוצה לא ריקה שמהווה העולם להסתברות. נסמנה Ω . איבר במרחב המדגם נסמן ב- $\omega \in \Omega$ על-פי רוב.

נוכל להגיד שמרחב במדגם הוא הקבוצה של האיברים שעליה אנחנו שואלים בכלל שאלות, זהו הייצוג של האיברים או המצבים שמעניינים אותנו. בהתאם נראה עכשיו מספר דוגמות שמקשרות בין אובייקטים שאנו דנים בהם בהסתברות ובהגדרה פורמלית של מרחבי מדגם עבורם.

דוגמה 1.1 (מרחבי הסתברות שונים) נראה מספר דוגמות למצבים כאלה:

- הטלת מטבע תוגדר על-ידי $\Omega = \{H, T\}$.
- הטלת שלושה מטבעות תהיה באופן דומה $\Omega = \{H, T\}^3$.
- הטלת קוביה היא $\Omega = [6] = \{1, \dots, 6\}$.
- הטלת מטבע ואז אם יוצא עץ (H) אז מטילים קוביה ואם יוצא פלי (T) אז מטילים קוביה עם 8 פאות.
- במקרה זה נסמן $\Omega = \{H, T\} \times \{1, \dots, 8\} = \{H, T, 1, \dots, T, 8\}$ כאשר הכוונה פה היא לזוג סדור $\langle H, 1 \rangle$.
- ערבוב חפיסת קלפים, במקרה זה מרחב המדגם שלנו יהיה סימון של הקלפים כרשימה מספרית בלבד, דהינו $\Omega = S_{52}$.
- נוכל גם לסמן במקום את $\Omega = \{1, \dots, 52\}^{52}$, זהו סימון זהה.

בדוגמה זו קל במיוחד לראות שכל איבר בקבוצה מתאר מצב סופי כלשהו, ואנו יכולים לשאול שאלות הסתברותיות מהצורה מה הסיכוי שנקבל ω מסוים מתוך Ω , זאת ללא התחשבות בבעיה שממנה אנו מגיעים. נבחן עתה גם דוגמות למקרים שבהם אין לנו מספר סופי של אפשרויות, למעשה מקרים אלה דומים מאוד למקרים שראינו עד כה.

דוגמה 1.2 (מרחבי מדגם לא סופיים) מטילים מטבע עד שיוצא H , אז מרחב המדגם הוא $\Omega = \mathbb{N} \cup \{\infty\}$. באופן דומה נוכל לבחון מדידת זמן התפרקות חלקיק, היא $\Omega = \mathbb{R}_+ \cup \{\infty\}$.

הגדרה 1.2 (פונקציית הסתברות נקודתית) יהי מרחב מדגם Ω ותהי $p : \Omega \rightarrow [0, \infty)$ פונקציה כך שמתקיים

$$\sum_{\omega \in \Omega} p(\omega) = 1$$

אז פונקציה זו נקראת **פונקציית הסתברות**.

למעשה פונקציית הסתברות היא מה שאנחנו נזהה עם הסתברות במובן הפשוט, פונקציה זו מגדירה לנו לכל סיטואציה ממרחב המדגם מה הסיכוי שנגיע אליה, כך לדוגמה אם נאמר שהטלת מטבע תגיע בחצי מהמקרים לעץ ובחצי השני לפלי, אז זו היא פונקציית ההסתברות עצמה, פונקציה שמחזירה חצי עבור עץ וחצי עבור פלי, נראה מספר דוגמות.

דוגמה 1.3 (פונקציית הסתברות להטלת מטבע) נגדיר $\Omega = \{H, T\}$ ויהי $0 \leq \alpha \leq 1$, נגדיר $p(H) = \alpha, p(T) = 1 - \alpha$.

דוגמה 1.4 (פונקציית הסתברות אינסופית) נגדיר $\Omega = \mathbb{N} \cup \{\infty\}$ ו- $p(\omega) = \begin{cases} 2^{-\omega} & \omega \in \mathbb{N} \\ 0 & \omega = \infty \end{cases}$. בדוגמה זו נקבל $\sum_{n=1}^{\infty} 2^{-n} = 1$ ולכן זו אכן פונקציית הסתברות.

נבחין כי הדוגמה האחרונה מתארת לנו התפלגות של דעיכה, זאת אומרת שלדוגמה אם קיים חלקיק עם זמן מחצית חיים של יחידה אחת, פונקציית הסתברות זו תניב לנו את הסיכוי שהוא התפרק לאחר כמות יחידות זמן כלשהי.

דוגמה 1.5 נגדיר $\Omega = \mathbb{N}$ ו- $p(\omega) = \frac{1}{\omega(\omega+1)}$, נבחין כי $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n(n+1)} = 1$ אכן $p(\omega) = \frac{1}{\omega(\omega+1)}$ נבחין כי אכן $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n(n+1)} = 1$.

הגדרה 1.3 (תומך) התומך של p הוא $\text{Supp}(p) = \{\omega \in \Omega \mid p(\omega) > 0\}$.

נבחין כי התומך הוא למעשה קבוצת האיברים שאפשרי לקבל לפי פונקציית ההסתברות, כל שאר המצבים מקבלים 0, משמעו הוא שאין אפשרות להגיע אליו.

הערה נבחין כי תמיד $\mathcal{F} \subseteq \mathcal{P}(\Omega)$.

הגדרה 1.4 (מאורע) מאורע הוא תת-קבוצה של מרחב המדגם, קבוצת כל המאורעות תסומן \mathcal{F} . עבור מאורע A המאורע המשלים מסומן ב- $A^C = \Omega \setminus A$.

הגדרה 1.5 (פונקציית הסתברות) נגדיר עתה פונקציית הסתברות שאיננה נקודתית. יהי מרחב מדגם Ω וקבוצת מאורעות \mathcal{F} . תהי $\mathbb{P} : \mathcal{F} \rightarrow [0, \infty)$ המקיימת את התכונות הבאות:

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

$$2. \text{לכל } \{A_i\}_{i=1}^{\infty} \subseteq \mathcal{F} \text{ סדרת מאורעות שונים מתקיים}$$

$$\sum_{i \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(A_i) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{i \in \mathbb{N}} A_i\right)$$

דהינו, הפונקציה סכימה בתת-קבוצות בנות מניה.

לפונקציה כזו נקרא **פונקציית ההסתברות על (Ω, \mathcal{F})** .

טענה 1.6 תהי p פונקציית הסתברות נקודתית על Ω אז נגדיר פונקציית הסתברות \mathbb{P}_p על ידי

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

אז \mathbb{P}_p היא פונקציית הסתברות.

הוכחה. נוכיח ששתי התכונות של פונקציית הסתברות מתקיימות.

$$\mathbb{P}_p(A) = \sum_{\omega \in A} p(\omega) \geq 0$$

שכן זהו סכום אי-שלילי מהגדרת p , בנוסף נקבל מההגדרה של p כי

$$\mathbb{P}_p(\Omega) = \sum_{\omega \in \Omega} p(\omega) = 1$$

וקיבלנו כי התכונה הראשונה מתקיימת.

תהי $\{A_i\}_{i=1}^{\infty} \in \mathcal{F}$, אז נקבל

$$\sum_{i \in \mathbb{N}} \mathbb{P}_p(A_i) = \sum_{i \in \mathbb{N}} \left(\sum_{\omega \in A_i} p(\omega) \right) = \sum_{\omega \in \bigcup_{i \in \mathbb{N}} A_i} p(\omega) = \mathbb{P}_p\left(\bigcup_{i \in \mathbb{N}} A_i\right)$$

ולכן גם התכונה השנייה מתקיימת וקיבלנו כי \mathbb{P}_p היא אכן פונקציית הסתברות. \square

נשים לב כי בעוד פונקציית הסתברות נקודתית מאפשרת לנו לדון בהסתברות של איבר בודד בקבוצות בנות מניה, פונקציית הסתברות למעשה מאפשרת לנו לדון בהסתברות של מאורעות, הם קבוצות של כמה מצבים אפשריים, ובכך להגדיל את מושא הדיון שלנו. מהטענה האחרונה גם נוכל להסיק שבין שתי ההגדרות קיים קשר הדוק, שכן פונקציית הסתברות נקודתית גוררת את קיומה של פונקציית הסתברות כללית.

2 תרגול 1 – 31.10.2024

המתרגל הוא אמיר, amir.bekar@mail.huji.ac.il

2.1 מרחבי הסתברות סופיים ובני-מניה

ניזכר בהגדרה למרחב הסתברות, המטרה של הגדרה זו היא לתאר תוצאות אפשריות של מצב נתון.

הגדרה 2.1 (מרחב הסתברות) מרחב הסתברות הוא קבוצה $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ כאשר $\mathbb{P} : \mathcal{F} \rightarrow [0, 1]$, כך שמתקיים

$$1. \text{ חיוביות: } \forall A \in \mathcal{F}, \mathbb{P}(A) \geq 0$$

$$2. \text{ נרמול: } \mathbb{P}(\Omega) = 1$$

$$3. \text{ סיגמא-אדיטיביות: } \forall \{A_i\}_{i=1}^\infty \in \mathcal{F}, (\forall i, j \in \mathbb{N}, i \neq j \Rightarrow A_i \cap A_j = \emptyset) \Rightarrow \sum_{i \in I} \mathbb{P}(A_i) = \mathbb{P}(\bigcup_{i \in I} A_i)$$

תרגיל 2.1 יהי $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מרחב הסתברות, $A, B \in \mathcal{F}$, הוכיחו

$$\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$$

הוכחה. נבחין כי $\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(A - (A \cap B)) + \mathbb{P}(A \cap B)$ וגם $\mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(B - (A \cap B)) + \mathbb{P}(A \cap B)$. נוכל אם כן לסכום ולקבל

$$\mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(A - (A \cap B)) + \mathbb{P}(A \cap B) + \mathbb{P}(B - (A \cap B)) + \mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A \cup B) + \mathbb{P}(A \cap B)$$

נבחין כי השוויון האחרון נובע מהזרות של קבוצות אלה. \square

לאורך פרק זה נגדיר מעתה שמתקיים Ω סופית, $\mathcal{F} = 2^\Omega$ ואף נגדיר כי ההסתברות אחידה, דהינו $\forall A \mathbb{P}(A) = \frac{|A|}{|\Omega|}$, זה כמובן שקול לטענה

$$\forall \omega, \omega' \in \Omega, \mathbb{P}(\{\omega\}) = \mathbb{P}(\{\omega'\})$$

תרגיל 2.2 מטילים קוביה הוגנת, מה ההסתברות שיצא מספר זוגי?

פתרון נגדיר $\Omega = [6] = \{1, \dots, 6\}$ עם \mathbb{P} אחידה.

נרצה לחשב את $A = \{2, 4, 6\}$ ולכן נקבל $\mathbb{P}(A) = \frac{|A|}{|\Omega|} = \frac{3}{6} = \frac{1}{2}$

תרגיל 2.3 מטילים מטבע הוגן שלוש פעמים, מה ההסתברות שיצא עץ בדיוק פעמיים, ומה ההסתברות שיצא עץ לפחות פעמיים?

פתרון נגדיר $\Omega = \{TTT, TTP, TPT, PTT, \dots\}$

עבור המקרה הראשון נגדיר $A = \{TTP, TPT, PTT\}$, ולכן נקבל שההסתברות היא $\mathbb{P}(A) = \frac{3}{8}$

במקרה השני נקבל $B = A \cup \{TTT\}$ ולכן $\mathbb{P}(B) = \frac{1}{2}$

תרגיל 2.4 מטילים קוביה הוגנת n פעמים.

1. מה ההסתברות שתוצאת ההטלה הראשונה קטנה מ-4?

2. מה ההסתברות שתוצאת ההטלה הראשונה קטנה שווה מתוצאת ההטלה השנייה?

3. מה ההסתברות שיצא 1 לפחות פעם אחת?

פתרון נגדיר $\Omega = [6]^n = \{(x_1, \dots, x_n) \mid x_i \in [6]\}$

1. נגדיר $A = \{(x_1, \dots, x_n) \in \Omega \mid x_1 < 4\}$ ולכן $\mathbb{P}(A) = \frac{3 \cdot 6^{n-1}}{6^n} = \frac{1}{2}$

2. נגדיר $B = \{(x_1, \dots, x_n) \in \Omega \mid x_1 \leq x_2\} = \bigcup_{i=1}^6 \{(x_1, i, x_3, \dots, x_n) \in \Omega \mid x_i \leq i\}$ ולכן נקבל

$$\mathbb{P}(B) = \sum \mathbb{P}(B_i) = \sum \frac{i \cdot 6^{n-2}}{6^n} = \frac{\sum_{i=1}^6 i}{6^2} = \frac{6 \cdot 7}{6^2 \cdot 2} = \frac{7}{12}$$

3. הפעם $C = \{(x_1, \dots, x_n) \in \Omega \mid \exists i, x_i = 1\}$, בהתאם $C^C = \{(x_1, \dots, x_n) \in \Omega \mid \forall i, x_i \neq 1\}$

$$\mathbb{P}(C^C) = \frac{5^n}{6^n} \Rightarrow \mathbb{P}(C) = 1 - \frac{5^n}{6^n}$$

תרגיל 2.5 חמישה אנשים בריאים וחמישה אנשים חולי שפעת עומדים בשורה. מה ההסתברות שחולי השפעת נמצאים משמאל לאנשים הבריאים?

פתרון נגדיר Ω ככל הסידורים של 0, 1 כשיש חמישה מכל סוג. לכן נקבל $|\Omega| = \binom{10}{5}$, שכן $\Omega = \{X \subset [10] \mid |X| = 5\}$.
המאורע הפעם הוא $A = \{\{1, 2, 3, 4, 5\}\}$ ובהתאם $\mathbb{P}(A) = \frac{5!5!}{10!}$.
נוכל גם להגדיר $\Omega = S_{10}$ כאשר חמשת המספרים הראשונים מייצגים בריאים וחמשת האחרונים מייצגים חולים.
במקרה זה נקבל $A = \{\pi \in \Omega \mid \pi(\{1, 2, 3, 4, 5\}) \subseteq \{1, 2, 3, 4, 5\}\}$ ולכן $|A| = 5!5!$ וכך נקבל $\mathbb{P}(A) = \frac{5!5!}{10!}$.

3 שיעור 2 — 31.10.2024

3.1 השלמה לטורים דו-מימדיים

נגדיר הגדרה שדרושה לצורך ההרצאה הקודמת כדי להיות מסוגלים לדון בסכומים אינסופיים בני-מניה.

הגדרה 3.1 (סכום קבוצת בת-מניה) אם $\{a_i\}_{i \in I}$ ו- $a_i \geq 0$ לכל $i \in I$ אז נגדיר

$$\sum_{i \in I} a_i = \sup \left\{ \sum_{i \in J} a_i \mid J \subseteq I, J \text{ is finite} \right\}$$

3.2 תכונות של פונקציות הסתברות

נעבור עתה לבחון פונקציות הסתברות ואת תכונותיהן, נתחיל מתרגיל שיוצק תוכן לתומך של פונקציית הסתברות:

תרגיל 3.1 הוכיחו כי אם $\sum_{i \in I} a_i < \infty$ ו- $a_i \geq 0$ לכל $i \in I$ אז $|\{i \in I \mid a_i < 0\}| \leq \aleph_0$. במילים אחרות הוכיחו כי התומך של a הוא בן-מניה.

בשיעור הקודם ראינו את ההגדרה והטענה הבאות:

הגדרה 3.2 (פונקציית הסתברות מתאימה לנקודתית) בהינתן פונקציית הסתברות נקודתית p נגדיר

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

טענה 3.3 \mathbb{P}_p היא פונקציית הסתברות.

טענה זו בעצם יוצרת קשר בין פונקציות הסתברות לפונקציות הסתברות נקודתיות, ומאפשרת לנו לחקור את פונקציות ההסתברות לעומק באופן פשוט הרבה יותר. נשתמש עתה בכלי זה.

הגדרה 3.4 (מרחב הסתברות בדיד) אם \mathbb{P} פונקציית הסתברות כך שקיימת פונקציית הסתברות נקודתית p כך $\mathbb{P} = \mathbb{P}_p$, אז נאמר ש- \mathbb{P} היא בדידה ו- $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מרחב הסתברות בדיד.

טענה 3.5 יש פונקציות הסתברות שאינן בדידות. בפרט, עבור מדגם ההסתברות $\Omega = [0, 1]$ קיימת פונקציית הסתברות \mathbb{P} המקיימת

$$\forall a, b \in \mathbb{R}, 0 \leq a \leq b \leq 1 \implies \mathbb{P}([a, b]) = b - a$$

דוגמה 3.1 ידוע כי $\sum_{n \in \mathbb{N}} \frac{1}{n^2} = \frac{\pi^2}{6} < \infty$ ולכן נוכל להגדיר $\Omega = \mathbb{N}$ ו- $p(n) = \frac{1}{\frac{\pi^2}{6} n^2}$, הגדרה זו תניב ש- $\sum_{n \in \mathbb{N}} p(n) = 1$ ולכן זו פונקציית הסתברות. נחשב את $\mathbb{P}_p(A)$ עבור $A = 2\mathbb{N}$:

$$\mathbb{P}_p(A) = \sum_{n \in A} p(n) = \sum_{k \in \mathbb{N}} p(2k) = \frac{1}{\frac{\pi^2}{6} (2k)^2} = \frac{6}{\pi^2} \frac{1}{4} \sum_{k \in \mathbb{N}} \frac{1}{k^2} = \frac{1}{4}$$

נסביר, הגדרנו פונקציית הסתברות של דעיכה, דהיינו שככל שהמספר שאנו מבקשים גדול יותר כך הוא פחות סביר באופן מעריכי (לדוגמה זמן מחצית חיים), ואז שאלנו כמה סביר המאורע שבו נקבל מספר זוגי.

משפט 3.6 (תכונות פונקציית הסתברות) \mathbb{P} פונקציית הסתברות על (Ω, \mathcal{F}) , אז

$$1. \mathbb{P}(\emptyset) = 0$$

$$2. \text{אם } I \text{ קבוצה סופית ו-} \{A_i\}_{i \in I} \text{ מאורעות זרים בוגות, אז } \mathbb{P}(\bigcup_{i \in I} A_i) = \sum_{i \in I} \mathbb{P}(A_i)$$

$$3. \text{אם } A \subseteq B \text{ מאורעות אז } \mathbb{P}(A) \leq \mathbb{P}(B)$$

$$4. \mathbb{P}(A) \leq 1 \text{ לכל מאורע } A$$

$$5. \text{לכל מאורע } A \text{ מתקיים } \mathbb{P}(A^C) = 1 - \mathbb{P}(A)$$

הוכחה. נוכיח את התכונות

1. נראה כי $\mathbb{P}(\emptyset) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(\emptyset)$ שכן כל איחוד של קבוצות ריקות הוא זר, לכן אילו $\mathbb{P}(\emptyset) \neq 0$ נקבל ישר סתירה, נסיק כי $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$ בלבד.

2. נגדיר $A_i = \emptyset$ לכל $i > n$ ונשתמש בסיגמא-אדיטיביות ונקבל

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i \in I} A_i\right) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{i \in \mathbb{N}} A_i\right) = \sum_{i \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(A_i) = \sum_{i \in I} \mathbb{P}(A_i)$$

3. נשתמש בתכונה 2 על $B, B \setminus A$, אלו הן קבוצות זרות כמובן, אם נגדיר $D = A \cup (B \setminus A)$ נקבל $\mathbb{P}(D) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B \setminus A) \geq \mathbb{P}(A)$

4. נובע ישירות מתכונה 3 ומ- $A \subseteq \Omega$

5. ניזכר כי $A^C = \Omega \setminus A$ ולכן $\Omega = A \cup A^C$ ונקבל $1 = \mathbb{P}(\Omega) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(A^C)$

□

נעבור עתה לאפיון של פונקציות הסתברות בדידות, נבין מתי הן כאלה ומתי לא.

משפט 3.7 (תנאים שקולים לפונקציית הסתברות בדידה) אם $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מרחב הסתברות, התנאים הבאים שקולים:

1. \mathbb{P} היא פונקציית הסתברות בדידה

2. \mathbb{P} נתמכת על קבוצות בנות-מניה, כלומר קיימת קבוצה $A \in \mathcal{F}$ בת-מניה כך ש- $\mathbb{P}(A) = 1$

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

4. לכל מאורע $A \in \mathcal{F}$ מתקיים $\mathbb{P}(A) = \sum_{\omega \in A} \mathbb{P}(\{\omega\})$

הוכחה. $2 \Rightarrow 1$: נניח ש- $\mathbb{P} = \mathbb{P}_p$ עבור $p: \Omega \rightarrow [0, \infty)$ פונקציית הסתברות נקודתית. נסתכל על $\text{Supp}(p) = \{\omega \in \Omega \mid p(\omega) > 0\}$ לפי הגדרת הסכום והתרגיל נובע ש- $A = \text{Supp}(p)$ בת-מניה. נקבל

$$\mathbb{P}(A) = \sum_{\omega \in A} p(\omega) = \sum_{\omega \in \Omega} p(\omega) = \mathbb{P}(\Omega) = 1$$

$4 \Rightarrow 2$: נניח ש- $\mathbb{P}(S) = 1$ עבור S בת-מניה. לכן $\mathbb{P}(S^C) = 0$. נראה כי A הוא איחוד זר $A = (A \cap S) \cup (A \cap S^C)$ ולכן נקבל

$$\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(A \cap S) + \mathbb{P}(A \cap S^C) = \mathbb{P}(A \cap S) + 0 = \sum_{\omega \in A \cap S} \mathbb{P}(\{\omega\}) = \sum_{\omega \in A} \mathbb{P}(\{\omega\})$$

$3 \Rightarrow 4$: אם נבחר $A = \Omega$ נקבל את טענה 3.

$1 \Rightarrow 3$: נגדיר $p: \Omega \rightarrow [0, \infty)$ על-ידי $p(\omega) = \mathbb{P}(\{\omega\})$, נקבל $\sum_{\omega \in \Omega} p(\omega) = 1$ ולכן p היא פונקציית הסתברות נקודתית. מהתרגיל והגדרת הסכום נובע ש- $S = \text{Supp}(p)$ היא בת-מניה ומתקיים $\mathbb{P}(S^C) = 0$, אז לכל $A \in \mathcal{F}$ מתקיים

$$\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(A \cap S) + \mathbb{P}(A \cap S^C) = \mathbb{P}(A \cap S) = \sum_{\omega \in A \cap S} \mathbb{P}(\{\omega\}) = \sum_{\omega \in A} \mathbb{P}(\{\omega\}) = \sum_{\omega \in A} p(\omega) = \mathbb{P}_p(A)$$

□

3.3 פרדוקס יום ההולדת

פרדוקס יום ההולדת הוא פרדוקס מוכר הגורס כי גם בקבוצות קטנות יחסית של אנשים, הסיכוי שלשני אנשים שונים יהיה תאריך יום הולדת זהה הוא גבוה במידה משונה. הפרדוקס נקרא כך שכן לכאורה אין קשר בין מספר הימים בשנה לבין הסיכוי הכל-כך גבוה שמצב זה יקרה, נבחן עתה את הפרדוקס בהיבט הסתברותי.

נניח שכל תאריכי יום ההולדת הם סבירים באותה מידה ונבחן את הפרדוקס. נגדיר $\Omega = [365]^k$ עבור k מספר האנשים בקבוצה נתונה כלשהי. נקבל $p(\omega) = \frac{1}{365^k}$ לכל $\omega \in \Omega$. נרצה לחשב את $\mathbb{P}(A)$ כמאורע שיש לפחות שני אנשים שיש להם יום הולדת באותו יום, דהינו שיש שני ערכים זהים ברשימת המספרים, נגדיר $A = \{\omega \in \Omega \mid \exists 1 \leq i \neq j \leq k, \omega_i = \omega_j\}$. בשל המורכבות נבחן את המשלים A^C , נקבל $|A^C| = 365 \cdot 364 \cdot \dots \cdot (365 - (k - 1)) = \frac{365!}{(365 - (k - 1))!}$. נציב ונחשב:

$$\mathbb{P}(A^C) = \frac{|A^C|}{365^k} = \prod_{i=1}^k \frac{365 - (i - 1)}{365} = \prod_{i=1}^k \left(1 - \frac{i - 1}{365}\right)$$

מהנוסחה שקיבלנו נראה שמהעצב $k = 23$ נקבל שההסתברות היא בערך $\frac{1}{2}$, דהינו בקבוצה של 23 אנשים יש סבירות של חצי שלפחות שניים יחגגו יום הולדת באותו יום.

4 שיעור 3 — 5.11.2024

4.1 מכפלת מרחבי הסתברות בדידים

ניזכר תחילה במרחבי הסתברות אחידים

הגדרה 4.1 (מרחב הסתברות אחיד) מרחב הסתברות אחיד הוא $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}_p)$ המקיים $p(\omega_1) = p(\omega_2)$ לכל $\omega_1, \omega_2 \in \Omega$.

$$\mathbb{P}_p(A) = \frac{|A|}{|\Omega|} \quad \text{4.2 מסקנה}$$

נבחין כי במקרים מסוימים ההסתברות שלנו מורכבת משני מאורעות בלתי תלויים, במקרים אלה נרצה להגדיר מכפלה של מרחבי ההסתברות.

הגדרה 4.3 (מרחב מכפלת הסתברויות) אם $(\Omega_1, \mathcal{F}_1, \mathbb{P}_{p_1})$ ו- $(\Omega_2, \mathcal{F}_2, \mathbb{P}_{p_2})$ מרחבי הסתברות בדידים נגדיר $q : \Omega_1 \times \Omega_2 \rightarrow [0, \infty)$ על-ידי $q(\omega_1, \omega_2) = p(\omega_1) \cdot p(\omega_2)$.

טענה 4.4 פונקציית הסתברות נקודתית.

הוכחה. נשתמש ישירות בהגדרה ונחשב

$$\sum_{(\omega_1, \omega_2) \in \Omega_1 \times \Omega_2} q(\omega_1, \omega_2) = \sum_{\omega_1 \in \Omega_1, \omega_2 \in \Omega_2} q(\omega_1, \omega_2) = \sum_{\omega_1 \in \Omega_1} \left(\sum_{\omega_2 \in \Omega_2} p_1(\omega_1) p_2(\omega_2) \right) = \sum_{\omega_1 \in \Omega_1} p_1(\omega_1) = 1$$

□

עתה כשהוכחנו טענה זו, יש לנו הצדקה אמיתית להגדיר את $(\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{F}_{1,2}, \mathbb{P}_q)$ כמרחב הסתברות, ונקרא לו מרחב מכפלה.

טענה 4.5 אם $(\Omega_1, \mathcal{F}_1, \mathbb{P}_{p_1})$ ו- $(\Omega_2, \mathcal{F}_2, \mathbb{P}_{p_2})$ מרחבי הסתברות אחידים, אז מרחב המכפלה $(\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{F}_{1,2}, \mathbb{P}_q)$ אחיד אף הוא.

הוכחה.

$$q(\omega_1, \omega_2) = p_1(\omega_1) p_2(\omega_2) = \frac{1}{|\Omega_1|} \cdot \frac{1}{|\Omega_2|} = \frac{1}{|\Omega_1 \times \Omega_2|}$$

□

הגדרה 4.6 (מאורע שוליים ומאורע מכפלה) במרחב מכפלה המאורעות מהצורה $A \times \Omega_2$ או $\Omega_1 \times A$ נקראים שוליים.

מאורע מהצורה $A \times B$ נקרא מאורע מכפלה.

טענה 4.7 במרחב מכפלה $\mathbb{P}_q(A \times B) = \mathbb{P}_{p_1}(A) \cdot \mathbb{P}_{p_2}(B)$. כפרט $\mathbb{P}_q(A \times \Omega_2) = \mathbb{P}_{p_1}(A)$.

הוכחה.

$$\sum_{(\omega_1, \omega_2) \in A \times B} q(\omega_1, \omega_2) = \sum_{\omega_1 \in A, \omega_2 \in B} q(\omega_1, \omega_2) = \sum_{\omega_1 \in A} \left(\sum_{\omega_2 \in B} p_1(\omega_1) p_2(\omega_2) \right) = \sum_{\omega_1 \in A} p_1(\omega_1) \mathbb{P}_{p_2}(B) = \mathbb{P}_{p_1}(A) \mathbb{P}_{p_2}(B)$$

□

דוגמה 4.1 בהינתן n הטלות מטבע כלשהו, מה ההסתברות שיצאו k עצים?

עבור ההטלה הראשונה, $\Omega_1 = \{0, 1\}$. עוד נגדיר $p(1) = \alpha, p(0) = 1 - \alpha$ עבור $0 \leq \alpha \leq 1$ כלשהו.

בהתאם נקבל $\Omega = \{0, 1\}^n$ וכן

$$q(\omega_1, \dots, \omega_n) = \prod_{i=1}^n p(\omega_i) = \prod_{i=1}^n \alpha^{\omega_i} \cdot (1 - \alpha)^{1 - \omega_i} = \alpha^{\sum_{i=1}^n \omega_i} (1 - \alpha)^{n - \sum_{i=1}^n \omega_i}$$

נבחין כי היינו יכולים לתאר את המקרה הזה ממש על-ידי $q(\omega) = \alpha^\omega \cdot (1 - \alpha)^{1 - \omega}$.

נעבור עתה לבחינת המאורע

$$A = \{(\omega_1, \dots, \omega_n) \in \Omega \mid \sum_{i=1}^n \omega_i = k\}$$

נקבל מהביטוי שמצאנו כי

$$\mathbb{P}_q(A) = \sum_{(\omega_1, \dots, \omega_n) \in A} q(\omega_1, \dots, \omega_n) \sum_{\sum_{i=1}^n \omega_i = k} \alpha^{\sum_{i=1}^n \omega_i} (1 - \alpha)^{n - \sum_{i=1}^n \omega_i} = |A| \alpha^k (1 - \alpha)^{n-k} = \binom{n}{k} \alpha^k (1 - \alpha)^{n-k}$$

דוגמה 4.2 נבחן עתה את המקרה של הטלות הוגנות ובחינת המקרה שחצי מההטלות לפחות יצאו עץ, זאת-אומרת שנבחן את הדוגמה הקודמת כאשר

$$\alpha = \frac{1}{2}, n = 2m, k = m. \text{ מנוסחת סטרלינג שאנחנו לא מכירים } m! \simeq \sqrt{2\pi m} \left(\frac{m}{e}\right)^m \text{ ואז נוכל להסיק}$$

$$\mathbb{P}_q(A) = \binom{2m}{m} \frac{1}{2^m} \simeq \frac{\sqrt{4\pi m} \left(\frac{2m}{e}\right)^{2m}}{(\sqrt{2\pi m} \left(\frac{k}{e}\right)^m)^2 2^{2m}} = \frac{\sqrt{4\pi m}}{2\pi m} = \frac{1}{\sqrt{\pi m}}$$

4.2 ניסויים דו-שלביים

נניח $(\Omega_1, \mathcal{F}_1, \mathbb{P}_{p_1})$ מרחב הסתברות בדידה עבור הניסוי הראשון, ונניח שיש מרחב הסתברות בדידה עבור הניסוי השני כך שלכל תוצאה בניסוי הראשון, פונקציית ההסתברות תשתנה בהתאם בניסוי השני. לכל $\omega_1 \in \Omega_1$ יש פונקציית הסתברות נקודתית $p_{\omega_1} : \Omega_2 \rightarrow [0, \infty)$. נגדיר את מרחב הניסוי הדו-שלבי $(\Omega_1 \times \Omega_2, \mathcal{F}_{1,2}, \mathbb{P}_q)$, כאשר $q(\omega_1, \omega_2) = p_1(\omega_1) \cdot p_{\omega_1}(\omega_2)$.

טענה 4.8 פונקציית הסתברות

הוכחה.

$$\sum_{(\omega_1, \omega_2) \in \Omega_1 \times \Omega_2} q(\omega_1, \omega_2) = \sum_{\omega_1 \in \Omega_1} \left(\sum_{\omega_2 \in \Omega_2} p_1(\omega_1) p_{\omega_1}(\omega_2) \right) = \sum_{\omega_1 \in \Omega_1} p_1(\omega_1) \left(\sum_{\omega_2 \in \Omega_2} p_{\omega_1}(\omega_2) \right) = \sum_{\omega_1 \in \Omega_1} p_1(\omega_1) = 1$$

□

דוגמה 4.3 $\Omega_1 = \{H, T\}$ ו- $\Omega_2 = \{1, \dots, 8\}$, נגדיר $p_1(H) = p_1(T) = \frac{1}{2}$. עוד נגדיר

$$p_H(\omega_2) = \begin{cases} \frac{1}{6} & 1 \leq \omega_2 \leq 6 \\ 0 & \text{else} \end{cases}, \quad p_T(\omega_2) = \frac{1}{8}$$

מהגדרה זו נקבל

$$q(\omega_1, \omega_2) = \begin{cases} \frac{1}{12} & \omega_1 = H, \omega_2 \in [6] \\ 0 & \omega_1 = H, \omega_2 \in \{7, 8\} \\ \frac{1}{16} & \omega_1 = T, \omega_2 \in [8] \end{cases}$$

משפט 4.9 (חסם האיחוד) אם A, B מאורעות אז $\mathbb{P}(A \cup B) \leq \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B)$

הוכחה.

$$\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A \uplus (B \setminus A)) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B \setminus A) \leq \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B)$$

□

נוכל להשתמש בחסם האיחוד כדי להוכיח גרסה כללית יותר של המשפט:

משפט 4.10 (אי-שוויון בול) אם A_1, \dots, A_k מאורעות, אז $\mathbb{P}(\bigcup_{i=1}^k A_i) \leq \sum_{i=1}^k \mathbb{P}(A_i)$.

דוגמה 4.4 נחזור לבחון את פרדוקס יום ההולדת, הפעם נבחן גרסה כללית יותר של הרעיון. נגדיר $\Omega = [m]^k$ עם הסתברות אחידה. נגדיר גם

$$A = \{\omega \in \Omega \mid \exists 1 \leq i < j \leq k, \omega_i = \omega_j\} \text{ אז } \mathbb{P}(A) = \frac{|A|}{|\Omega|}, \text{ אנו רוצים את ההסתברות } \mathbb{P}(A)$$

$$A^C = \{\omega \in \Omega \mid \forall 1 \leq i, j \leq k, i \neq j \implies \omega_i \neq \omega_j\}$$

נחשב

$$|A^C| = m(m-1) \cdots (m-(k-1))$$

בהתאם

$$\mathbb{P}(A^C) = \frac{\prod_{i=0}^{k-1} (m-i)}{m^k} = \prod_{i=0}^{k-1} \frac{m-i}{m} = \prod_{i=0}^{k-1} \left(1 - \frac{i}{m}\right)$$

נזכור ש- $\forall x \in \mathbb{R}, 1+x \leq e^x$, ונוכל לקבל

$$\prod_{i=0}^{k-1} \left(1 - \frac{i}{m}\right) \leq \prod_{i=0}^{k-1} e^{-\frac{i}{m}} = \exp\left(-\frac{1}{m} \sum_{i=0}^{k-1} i\right) = e^{-\frac{k(k-1)}{2m}}$$

כאשר k גדול ביחס ל- $\sqrt{2m}$ מקבלים חסם קרוב ל-0.

נגדיר הפעם $A = \bigcup_{\substack{i \neq j \\ i, j \in [k]}} A_{ij}$ עבור $A_{ij} = \{\omega \in \Omega \mid \omega_i = \omega_j\}$. וגם

$$i \neq j \implies \mathbb{P}(A_{ij}) = \frac{|A_{ij}|}{m^k} = \frac{m \cdot m^{k-2}}{m^k} = \frac{1}{m}$$

ועתה

$$\mathbb{P}(A) \leq \sum_{\substack{i \neq j \\ i, j \in [k]}} \mathbb{P}(A_{ij}) = \sum_{\substack{i \neq j \\ i, j \in [k]}} \frac{1}{m} = \binom{k}{2} \frac{1}{m} = \frac{k(k-1)}{2m}$$

לכן אם k קטן ביחס ל- $\sqrt{2m}$ אז ההסתברות ליום-הולדת משותף קטנה.

5 תרגול 2 – 7.11.2024

5.1 פתרון שאלות הסתברותיות

נתחיל בבחינת טענה שימושית לביצוע חישובי הסתברות:

טענה 5.1 (נוסחת ההסתברות השלמה) יהי $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מרחב הסתברות, \mathcal{A} חלוקה בת־מניה של Ω , לכל $B \in \mathcal{F}$ מתקיים

$$\mathbb{P}(B) = \sum_{A \in \mathcal{A}} \mathbb{P}(A \cap B)$$

נניח שיש מרחב הסתברות ויש חלוקה בת מניה של המרחב, אז לכל מאורע ההסתברות שלו היא הסכום על החלוקה על החיתוך של החלוקה ו־ A .

הוכחה. נשים לב כי $B = \bigcup_{A \in \mathcal{A}} A \cap B$ איחוד זר, ולכן הטענה נובעת מסיגמא־אדיטיביות. □

תרגיל 5.1 קוביה מוטת בעלת 6 פאות עם הסתברות נקודתית $p(i) = \frac{i}{21}$ מוטלת 5 פעמים.

מה ההסתברות שתוצאת ההטלה הראשונה התקבלה פעם אחת ויחידה?

פתרון נגדיר $\Omega = [6]^5$ ונגדיר $\mathbb{P}(x_1, \dots, x_5) = p(x_1) \cdots p(x_5)$. אנו רוצים לחשב את

$$B = \{(x_1, \dots, x_5) \in \Omega \mid \forall j \neq 1, x_j \neq x_1\}$$

נגדיר חלוקה $\mathcal{A} = \{A_1, \dots, A_6\}$ של Ω כך ש־ $A_i = \{(i, x_2, \dots, x_5) \in \Omega \mid 1 \leq x_j \leq 6\}$. נקבל

$$\mathbb{P}(B \cap A_i) = \frac{i}{21} \cdot \left(1 - \frac{i}{21}\right)^4$$

על־ידי שימוש בנוסחת ההסתברות השלמה נקבל

$$\mathbb{P}(B) = \sum_{i=1}^6 \mathbb{P}(B \cap A_i) = \sum_{i=1}^6 \frac{i}{21} \left(1 - \frac{i}{21}\right)^4$$

נראה עתה דוגמה לשימוש בחסם האיחוד בן־המניה, אותו נראה בהרצאה הבאה

טענה 5.2 (חסם האיחוד הבן־מניה) אם $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מרחב הסתברות ו־ $\{A_i\}_{i=1}^\infty \subseteq \mathcal{F}$ אז מתקיים

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^\infty A_i\right) \leq \sum_{i \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(A_i)$$

תרגיל 5.2 משלשלים k פתקי הצבעה בין n קלפיות.

מה ההסתברות שאין קלפי עם יותר מפתק אחד?

פתרון נגדיר $\Omega = \{(x_1, \dots, x_n) \mid 0 \leq x_i, x_1 + \dots + x_n = k\}$. נחשב ונקבל $|\Omega| = \binom{n+k-1}{k-1}$.

נגדיר את המאורע, $A = \{(x_1, \dots, x_n) \in \Omega \mid x_i \leq 1\}$.

ננסה לחסום את המשלים,

$$\Omega \setminus A = \{(x_1, \dots, x_n) \in \Omega \mid \exists i, x_i \geq 2\}$$

אם נגדיר $A_i = \{(x_1, \dots, x_n) \in \Omega \mid x_i \geq 2\}$ אז נוכל להגדיר

$$\Omega \setminus A = \bigcup_{i \in [n]} A_i$$

נחשב את ההסתברות של כל A_i , מתקבל $|A_i| = \binom{n+k-3}{k-3}$ מהשיקול של סכימת הפתרונות השלמים תוך התעלמות משני פתקים. לכן

$$\mathbb{P}(A_i) = \frac{|A_i|}{|\Omega|} = \frac{\binom{n+k-3}{k-3}}{\binom{n+k-1}{k-1}} = \frac{k(k-1)}{(k+n-1)(k+n-2)}$$

מחסם האיחוד נובע

$$\mathbb{P}(\Omega - A) \leq \sum_{i=1}^n \frac{k(k-1)}{(k+n-1)(k+n-2)} = n \cdot \frac{k(k-1)}{(n+k-1)(n+k-2)}$$

ועל־ידי מעבר למשלמים שוב נוכל להסיק $\mathbb{P}(A) \geq 1 - n \cdot \frac{k(k-1)}{(n+k-1)(n+k-2)}$

נזכור כי אנו מנסים להבין את המגמה כאשר המספרים מאוד גדולים, לכן נבחן את המקרה ש- $n \rightarrow \infty$, אז נובע $\mathbb{P}(A) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1$, דהיינו כאשר יש כמות קלפיות הולכת וגדלה הסיכוי שיהיה פתק יחיד בכל אחת (מספר הפתקים לא משתנה) הולך וגדל ומתקרב לסיכוי מלא. נראה עתה דוגמה לשימוש במרחבי ניסוי דו־שלביים:

תרגיל 5.3 מה ההסתברות שנגריל מספר m בין 1 ל- n , ואז נגריל עוד מספר והוא יהיה בין 1 לבין m ?

פתרון נבנה פונקציית הסתברות עבור הניסוי השני, נניח שבניסוי השני קיבלנו m :

$$p_m(k) = \begin{cases} \frac{1}{m} & k \leq m \\ 0 & k > m \end{cases}, \quad q(m, k) = \begin{cases} \frac{1}{mn} & k \leq m \\ 0 & k > m \end{cases}$$

נגדיר A_k המאורע שתוצאת ההגרלה השניה היא k , לכן

$$\mathbb{P}(A_k) = \mathbb{P}(\{(m, k) \in \Omega \mid m \leq k\}) = \sum_{m=1}^n q(m, k) = \sum_{m=k}^n \frac{1}{mn}$$

נבחין כי המעבר האחרון אכן תקין, שכן קיבענו את המשתנה השני, זאת אומרת שעכשיו במקום להסתכל על מספר שיותר קטן ממספר אחר, אנו בוחנים את המספר החוסם מלמעלה, המספר הגדול יותר.

לדוגמה

$$\mathbb{P}(A_n) = \frac{1}{n^2}, \quad \mathbb{P}(A_1) = \sum_{m=1}^n \frac{1}{mn} = \frac{1}{n} \sum_{m=1}^n \frac{1}{m} \approx \frac{\log n}{n}$$

נבחן דוגמה ספציפית כהמשך של השאלה הזו, הפעם נגדיר $m = n/2$:

דוגמה 5.1 נגדיר $B_{n/2}$ להיות המאורע בהתחלה השניה ו- B שבהגרלה השניה יצא מספר גדול מ- $n/2$

$$\mathbb{P}(B_{n/2}) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{k \geq n/2} A_k\right) = \frac{1}{n} \sum_{k \geq \frac{n}{2}} \sum_{m=k}^n \frac{1}{m} = \frac{1}{n} \sum_{m=\lceil \frac{n}{2} \rceil}^n \frac{\frac{n}{2} + 1 - n + m}{m}$$

כמו בשאלה הקודמת, גם הפעם נרצה להבין מגמה כללית, ולכן נבדוק את הביטוי כאשר n שואף לאינסוף, דהיינו שהמספרים שאפשר להגדיל הולכים וגדלים בכמותם:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(B_{n/2}) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{m=\lceil \frac{n}{2} \rceil}^n \frac{1 + m - \frac{n}{2}}{m}$$

נבחין כי $\sum_{m=1}^n \frac{1}{m} = \log(n) + e + o(\frac{1}{m})$ ולכן

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{m=\lceil \frac{n}{2} \rceil}^n \frac{1 + m - \frac{n}{2}}{m} &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{2} + \frac{n}{2n} (\log(n) - \log(\frac{n}{2}) + o(\frac{1}{n})) + \frac{1}{n} (\log(n) - \log(\frac{n}{2}) + o(\frac{1}{n})) \\ &= \frac{1}{2} + \frac{1}{n} \log 2 \end{aligned}$$

6 שיעור 4 — 7.11.2024

בשיעור הקודם דיברנו על מרחבי מכפלה וניסויים דו-שלביים. ברור לנו כי עלידי שרשור דומה לתהליך של ניסוי דו-שלבי נוכל לבנות ניסוי רב-שלבי. עוד דיברנו על חסם האיחוד, הטענה כי $\mathbb{P}(\bigcup_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(A_i)$ השימוש של חסם האיחוד מאפשר לנו לפשט חישובים שבהם אנחנו רוצים הבנה כללית של ההתנהגות של מרחב ההסתברות.

6.1 חסמי איחוד ורציפות

הגדרה 6.1 (סדרת מאורעות עולה) סדרת מאורעות $\{A_n\}_{n=1}^\infty$ נקראת עולה אם $A_n \subseteq A_{n+1}$ לכל $n \in \mathbb{N}$.

סימון 6.2 נסמן $A_\infty = \bigcup_{n \in \mathbb{N}} A_n$.

משפט 6.3 (משפט רציפות פונקציית ההסתברות) אם $\{A_n\}_{n=1}^\infty$ סדרת מאורעות עולה אז

$$\mathbb{P}(A_\infty) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_n)$$

המשפט נקרא כך בשל ההקבלה שלו לקונספט של רציפות בפונקציות רגילות, עבור $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ היא רציפה ב- a אם ורק אם לכל סדרה $x_n \rightarrow a$ מתקיים $f(x_n) \rightarrow f(a)$.

הוכחה. נגדיר $B_n = A_n \setminus A_{n-1}$ כאשר $B_1 = A_1 \setminus \emptyset = A_1$.

נראה כי מתקיים $\biguplus_{n=1}^m B_n = A_m$ איחוד זר:

$\biguplus_{n=1}^m B_n = A_m$ כי לכל $\omega \in A_m$ יש n מינימלי כך ש- $\omega \in A_n$, אבל $\omega \notin A_{n-1}$, לכן נוכל להסיק כי $\omega \in A_n \setminus A_{n-1} = B_n$. אם $\omega \in B_n = A_n \setminus A_{n-1}$ אז $\omega \notin A_{n-1}$ ולכן $\omega \notin A_k$ לכל $k < n$. מסיגמא-אדיטיביות נסיק

$$\sum_{n=1}^m \mathbb{P}(B_n) = \mathbb{P}(A_m)$$

וגם

$$\sum_{n=1}^\infty \mathbb{P}(B_n) = \mathbb{P}\left(\biguplus_{n=1}^\infty B_n\right) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{m=1}^\infty \left(\biguplus_{n=1}^m B_n\right)\right) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{m=1}^\infty A_m\right)$$

מצד שני מהגדרת הגבול

$$\sum_{n=1}^\infty \mathbb{P}(B_n) = \lim_{m \rightarrow \infty} \sum_{n=1}^m \mathbb{P}(B_n) = \lim_{m \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_m)$$

□

הגדרה 6.4 (סדרת מאורעות יורדת) נגדיר סדרת מאורעות $\{A_n\}_{n=1}^\infty$ כך שמתקיים $A_{n+1} \subseteq A_n$ לכל $n \in \mathbb{N}$.

נוכל להסיק מהעובדה שמשלים של סדרה עולה הוא סדרה יורדת ונקבל

6.5 טענה

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{n \in \mathbb{N}} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_n)$$

טענה 6.6 (חסם האיחוד הבן-מניה) אם $\{A_n\}_{n=1}^\infty$ סדרת מאורעות אז מתקיים

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{n=1}^\infty A_n\right) \leq \sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(A_n)$$

הוכחה. נגדיר $B_m = \bigcup_{n=1}^m A_n$, זוהי סדרה עולה ולכן

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{n=1}^\infty A_n\right) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{m=1}^\infty B_m\right) = \lim_{m \rightarrow \infty} \mathbb{P}(B_m) \leq \lim_{m \rightarrow \infty} \sum_{n=1}^m \mathbb{P}(A_n) = \sum_{n=1}^\infty \mathbb{P}(A_n)$$

□

6.2 עיקרון ההכלה וההדחה

טענה 6.7 אם A, B מאורעות אז

$$\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$$

הוכחה. נגדיר $C = A \setminus B, D = A \cap B, E = B \setminus A$ נקבל

$$A = C \uplus D, \quad B = D \uplus E, \quad A \cup B = C \uplus D \uplus E$$

ונקבל

$$\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(C) + \mathbb{P}(D), \quad \mathbb{P}(D \cup B) = \mathbb{P}(D) + \mathbb{P}(E)$$

ולכן

$$\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(C) + \mathbb{P}(D) + \mathbb{P}(E)$$

□

משפט 6.8 (הכלה והפרדה לשלושה מאורעות) עבור שלושה מאורעות A, B, C :

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

משפט 6.9 (הכלה והפרדה ל- n מאורעות) יהיו A_1, \dots, A_n מאורעות, אז

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{i=1}^n \mathbb{P}(A_i) - \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^{i-1} \mathbb{P}(A_i \cap A_j) + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^{i-1} \sum_{k=1}^{j-1} \mathbb{P}(A_i \cap A_j \cap A_k) + \dots$$

אם נגדיר $I \subseteq [n]$ לכל $A_I = \bigcap_{i \in I} A_i$ אז נקבל

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{k=1}^n (-1)^{k+1} \sum_{\substack{I \subseteq [n] \\ |I|=k}} \mathbb{P}(A_I) = \sum_{\emptyset \neq I \subseteq [n]} (-1)^{|I|+1} \mathbb{P}(A_I)$$

את משפט זה נוכיח בהמשך הקורס.

נראה דוגמה לבעיה קלאסית במקרים אלה.

תרגיל 6.1 (בעיית ההתאמה) מחלקים n מעטפות ל- n תיבות דואר, אחת לכל תיבה, מה ההסתברות שאף מכתב לא הגיע ליעדו?

פתרון. נגדיר $\Omega = S_n$ מרחב אחיד. $A = \{\omega \in \Omega \mid \forall i, \omega(i) \neq i\}$.

נבחן את המשלים, $A^C = \{\omega \in \Omega \mid \exists i, \omega(i) = i\} = \bigcup_{i=1}^n A_i$, $A_i = \{\omega \in \Omega \mid \omega(i) = i\}$. נחשב

$$\mathbb{P}(A_i) = \frac{|A_i|}{|\Omega|} = \frac{(n-1)!}{n!} = \frac{1}{n}$$

במקרה של חיתוך עבור $j < i$ נקבל

$$\mathbb{P}(A_i \cap A_j) = \frac{|A_i \cap A_j|}{|\Omega|} = \frac{(n-2)!}{n!} = \frac{1}{n(n-1)}$$

נוכל להמשיך את התהליך הזה, ונקבל

$$\mathbb{P}(A_I) = \frac{|\bigcap_{i \in I} A_i|}{|\Omega|} = \frac{(n-|I|)!}{n!} = \frac{1}{n(n-1)(n-2) \cdots (n-(|I|-1))}$$

כעת נותר להשתמש בנוסחה להכלה והדחה, ונקבל

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{k=1}^n (-1)^{k+1} \sum_{\substack{I \subseteq [n] \\ |I|=k}} \frac{(n-k)!}{n!} = \sum_{k=1}^n (-1)^{k+1} \binom{n}{k} \frac{(n-k)!}{n!} = \sum_{k=1}^n \frac{(-1)^{k+1}}{k!}$$

נשים לב כי רצינו לחשב את המשלים למאורע, לכן

$$\mathbb{P}(A) = 1 - \mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = 1 + \sum_{k=1}^n \frac{(-1)^k}{k!} = \sum_{k=0}^n \frac{(-1)^k}{k!} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} e^{-1}$$

נקבל שאוסף התמורות ללא נקודת שבת הוא

$$|A^n| = n! \sum_{l=0}^n \frac{(-1)^l}{l!}$$

נגדיר קבוצה חדשה

$$D_k = \{\omega \in S_n \mid \exists i, \omega(i) = i\} = \biguplus_{\substack{I \subseteq [n] \\ |I|=k}} D_I$$

ונבחין כי

$$D_I = \{\omega \in S_n \mid \forall i \in I, \omega(i) = i, \forall i \notin I, \omega(i) \neq i\}$$

ולכן

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(D_k) &= \sum_{\substack{I \subseteq [n] \\ |I|=k}} \mathbb{P}(D_I) \\ &= \sum_{\substack{I \subseteq [n] \\ |I|=k}} \frac{|D_I|}{n!} \\ &= \sum_{\substack{I \subseteq [n] \\ |I|=k}} \frac{(n-k)! \sum_{l=0}^n \frac{(-1)^l}{l!}}{n!} \\ &= \binom{n}{k} \frac{(n-k)!}{n!} \sum_{l=0}^n \frac{(-1)^l}{l!} \\ &= \frac{1}{k!} \sum_{l=0}^n \frac{(-1)^l}{l!} \\ &\xrightarrow{n \rightarrow \infty} \frac{e^{-1}}{k!} \end{aligned}$$

7.1 הסתברות מותנית

הגדרה 7.1 (הסתברות מותנית) A, B מאורעות, ההסתברות המותנית של A בהינתן B תוגדר להיות

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

דוגמה 7.1 אם מטילים שתי קוביות מאוזנות, מה ההסתברות שיצא 3 בקוביה הראשונה בהינתן שהסכום הוא 8?

נגדיר כמובן $\Omega = [6]^2$, וכן נגדיר $A = \{(3, i) \in \omega \mid 1 \leq i \leq 6\}$ וכן $B = \{(2, 6), (3, 5), (4, 4), (5, 3), (6, 2)\}$.

$$\mathbb{P}(A | B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)} = \frac{\frac{1}{36}}{\frac{5}{36}} = \frac{1}{5}$$

טענה 7.2 נקבע מאורע B עם הסתברות $\mathbb{P}(B) > 0$, נגדיר $\mathbb{P}_B(A) = \mathbb{P}(A | B)$, דהיינו $\mathbb{P}_B : \mathcal{F} \rightarrow [0, \infty)$.

אז \mathbb{P}_B היא פונקציית הסתברות.

הוכחה. $\mathbb{P}_B(A)$ היא אי-שלילית.

נראה גם

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

ולבסוף

$$\mathbb{P}_B\left(\bigcup_{i \in I} A_i\right) = \frac{(\mathbb{P}_B(\bigcup_{i \in I} A_i)) \cap B}{\mathbb{P}(B)} = \frac{\mathbb{P}_B(\bigcup_{i \in I} A_i \cap B)}{\mathbb{P}(B)} = \sum_{i \in I} \frac{\mathbb{P}(A_i \cap B)}{\mathbb{P}(B)} = \sum_{i \in I} \mathbb{P}_B(A_i)$$

□

טענה 7.3 יהיו B, C מאורעות המקיימים $\mathbb{P}(B \cap C) > 0$, נסמן $\mathbb{P}' = \mathbb{P}'_C$ ו- $\mathbb{P}'' = \mathbb{P}_B$.

אז לכל מאורע A מתקיים $\mathbb{P}''(A) = \mathbb{P}(A | B \cap C)$ או בחילוף סימונים $\mathbb{P}'' = \mathbb{P}_{B \cap C}$.

הוכחה.

$$\mathbb{P}''(A) = \mathbb{P}'_C(A) = \frac{\mathbb{P}'(A \cap C)}{\mathbb{P}'(C)} = \frac{\mathbb{P}_B(A \cap C)}{\mathbb{P}_B(C)} = \frac{\frac{\mathbb{P}(B \cap (A \cap C))}{\mathbb{P}(B)}}{\frac{\mathbb{P}(B \cap C)}{\mathbb{P}(B)}} = \mathbb{P}_{B \cap C}(A)$$

□

מצאנו כי התניה חוזרת היא אסוציאטיבית ולכן נוכל לדבר על הסתברות מותנית בכמה מאורעות ללא התייחסות לסדר שלהם, למעשה התניה מותנית היא קומוטטיבית כפי שאפשר לראות בהוכחה.

מסקנה 7.4 (נוסחת ההסתברות השלמה בהסתברות מותנית) נניח ש- $\{A_i\}_{i \in \mathbb{N}}$ חלוקה בת-מניה של Ω ו- B מאורע כלשהו, אז

$$\mathbb{P}(B) = \sum_{i \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(A_i) \mathbb{P}(B | A_i)$$

הוכחה.

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

ולכן

$$\bigcup_{i \in \mathbb{N}} (B \cap A_i) = B \implies \mathbb{P}(B) = \sum_{i \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(B \cap A_i)$$

□

למה 7.5 (כלל בייס) אם A, B מאורעות עם הסתברות חיובית אז

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

הוכחה. ישירות מהגדרה נסיק

$$\mathbb{P}_A(B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(A)} = \frac{\mathbb{P}(B)}{\mathbb{P}(A)} \cdot \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)} = \frac{\mathbb{P}(B)}{\mathbb{P}(A)} \mathbb{P}_B(A)$$

□

מסקנה 7.6 (כלל השרשרת)

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

תרגיל 7.1 מטילים מטבע הוגן. אם יוצא עץ נוסעים לתל-אביב ואם יוצא פלי אז נוסעים לחיפה. כשנוסעים לתל-אביב יש הסתברות של אחוז אחד לפנצ'ר, ובנסיעה לחיפה יש הסתברות של 2 אחוז לפנצ'ר.

מה ההסתברות לפנצ'ר ומה ההסתברות שנסעו לתל-אביב?

פתרון נגדיר A הוא עץ או לנסוע לתל-אביב ו- B ההסתברות שיהיה פנצ'ר, בהתאם

$$\mathbb{P}(A^C) = \mathbb{P}(A) = \frac{1}{2}, \quad \mathbb{P}(B | A) = 0.01, \mathbb{P}(B | A^C) = 0.02$$

בהתאם

$$\mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(A) \mathbb{P}(B | A) + \mathbb{P}(A^C) \mathbb{P}(B | A^C) = \frac{1}{2} \cdot 0.01 + \frac{1}{2} \cdot 0.02 = 0.015$$

באשר לשאלה השנייה נקבל

$$\mathbb{P}(A | B) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)} = \frac{\mathbb{P}(A)}{\mathbb{P}(B)} \mathbb{P}(B | A) = \frac{\frac{1}{2}}{0.015} \cdot 0.01 = \frac{1}{3}$$

נבחין כי התוצאה יצאה מאוד אלגנטית כתוצאה מהמטבע ההוגן, אילו הוא היה לא הוגן היינו מקבלים חישוב שונה במקצת, אך תקף באותה המידה.

דוגמה 7.2 (מונטי הול) יש שלוש דלתות, בוחרים אחת, מנחה פותח דלת שלא נבחרה ומאחוריה אין כלום, מה שאומר שמאחורי אחת הדלתות הסגורות יש אוצר ובאחרות יש עז. המנחה מציע לכם להחליף את הדלת שבחרתם.

קשה למדל את הבעיה הזו, שכן חסר תיאור והגדרה, אז נאמר שהגרלנו מספר ב- $[3]$, נניח שבחרנו 1, נניח שהמנחה גם במכוון תמיד בוחר דלת ריקה. נוסיף את ההנחה שאם האוצר מאחורי דלת 1 אז המנחה פותח את 2 או 3, וההסתברויות שוות.

נעבור להגדרה, A_i המאורע שהאוצר ב- i ו- B_i היא שהמנחה פותח את דלת i . מהנחות שלנו נובע $\mathbb{P}(B_3 | A_2) = 1, \mathbb{P}(B_2 | A_3) = 1, \mathbb{P}(B_3 | A_1) = \frac{1}{2}$. לבסוף נניח כי $\mathbb{P}(A_i) = \frac{1}{3}$ לכל שלוש הדלתות. נרצה לחשב את $\mathbb{P}(A_1 | B_2)$:

$$\mathbb{P}(A_1 | B_2) = \frac{\mathbb{P}(A_1)}{\mathbb{P}(B_2)} \cdot \mathbb{P}(B_2 | A_1) = \frac{\frac{1}{6}}{\mathbb{P}(B_2)}$$

וגם

$$\mathbb{P}(B_2) = \mathbb{P}(A_1) \mathbb{P}(B_2 | A_1) + \mathbb{P}(A_2) \mathbb{P}(B_2 | A_2) + \mathbb{P}(A_3) \mathbb{P}(B_2 | A_3) = \frac{1}{3} \cdot \frac{1}{2} + \frac{1}{3} \cdot 0 + \frac{1}{3} \cdot 1 = \frac{1}{2}$$

8 תרגול 3 – 14.11.2024

8.1 הסתברות מותנית

תרגיל 8.1 מטילים זוג קוביות הוגנות ושונות. נתון שסכום תוצאותיהן גדול מעשר, מה ההסתברות שבהטלה השנייה יצא 6?

פתרון נגדיר $\Omega = [6]^2$ עם \mathbb{P} אחידה.

עוד נגדיר $A = \{(x, y) \in \Omega \mid x + y > 10\}$ וכן $B = \{(x, 6) \in \Omega\}$, לכן

$$\mathbb{P}(B \mid A) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(A)} = \frac{\frac{|A \cap B|}{|\Omega|}}{\frac{|A|}{|\Omega|}} = \frac{|A \cap B|}{|A|} = \frac{2}{3}$$

תרגיל 8.2 אדם מחפש מכתב, זכור לו במעורפל בהסתברות $0 \leq p \leq 1$ שהניח אותו באחת ממגירות שולחן העבודה.

בשולחן n מגירות והאדם חיפש ב- k המגירות הראשונות ולא מצא את המכתב.

מה ההסתברות שהמכתב בשולחן?

פתרון נגדיר A להיות המאורע שהמכתב בשולחן ו- B_k המכתב לא באף אחת מ- k המגירות הראשונות. אנו מחפשים את $\mathbb{P}(A \mid B_k)$ לכן

$$\mathbb{P}(A \mid B_k) = \frac{\mathbb{P}(A \cap B_k)}{\mathbb{P}(B_k)}$$

עוד אנו יודעים כי

$$\mathbb{P}(A) = p, \mathbb{P}(B_k) = 1 - \frac{kp}{n}$$

אזי

$$\frac{\mathbb{P}(A \cap B_k)}{\mathbb{P}(B_k)} = \frac{\frac{(n-k)p}{n}}{\frac{n-kp}{n}} = \frac{(n-k)p}{n-kp}$$

תרגיל 8.3 האדם הוא מתודי והחליט להפסיק את החיפוש אם ההסתברות שהמכתב בשולחן קטנה מ- $\frac{1}{4}$.

ניח ש- $p = \frac{3}{4}$ ושיש 10 מגירות, כמה מגירות תיבדקנה לכל היותר עד שהאדם יפסיק את החיפוש?

פתרון

$$\frac{1}{4} > \mathbb{P}(A \mid B_k) = \frac{(10-k)\frac{3}{4}}{10 - \frac{3k}{4}} \iff k > \frac{89}{11}$$

נבדוק לכל היותר 8 מגירות.

8.2 ניסוי דו-שלבי על-ידי הסתברות מותנית

טענה 8.1 נניח שנתון ניסוי דו-שלבי על $\Omega_1 \times \Omega_2$ עם פונקציית הסתברות נקודתית p על Ω_1 ולכל $\omega \in \Omega_1$ גם p_ω היא פונקציית הסתברות נקודתית על Ω_2 .

אם \mathbb{P} היא פונקציה על $\Omega_1 \times \Omega_2$ המקיימת

$$\mathbb{P}(\{a, x\}) = p(a), \quad \mathbb{P}(\{x, b\} \mid \{(a, x)\}) = p_a(b)$$

אז \mathbb{P} היא פונקציית הסתברות יחידה המתאימה לניסוי הדו-שלבי.

הוכחה. יהי $(a, b) \in \Omega_1 \times \Omega_2$, מכלל השרשרת נובע

$$\mathbb{P}(\{(a, b)\}) = \mathbb{P}(\{(a, x)\}) \cdot \mathbb{P}(\{x, b\} \mid \{(a, x)\}) = p(a) \cdot p_a(b) = q(a, b)$$

עבור q פונקציית הסתברות נקודתית של \mathbb{P} . □

נבחין שוב כי בעוד כל ניסוי דו-שלבי, ניתן לבחון אותו כניסוי מותנה, הכיוון ההפוך לא בהכרח מתקיים; לא כל ניסוי מותנה הוא ניסוי דו-שלבי. נבחן דוגמות לשימוש בקשר זה.

תרגיל 8.4 בשוק ישנם שלושה סוגי מחשבים. חצי מסוג ראשון, 30% מסוג שני ו-20% מסוג שלישי.

הסיכוי שמחשב מסוג ראשון יתקלקל בשנתו הראשונה הוא עשירית, הסיכוי לסוג שני הוא חמישית והסיכוי למחשב מהסוג השלישי הוא $\frac{1}{20}$.

קונים מחשב באקראי מבין מחשבי השוק, מה ההסתברות שהוא יתקלקל בשנתו הראשונה?

פתרון נסמן C_j הוא המאורע שקנינו מחשב מסוג j -ו B המאורע שהמחשב התקלקל בשנתו הראשונה.

עוד נתון $\mathbb{P}(C_1) = \frac{1}{2}, \mathbb{P}(C_2) = \frac{3}{10}, \mathbb{P}(C_3) = \frac{1}{5}$

נתונים לנו גם $\mathbb{P}(B | C_1) = \frac{1}{10}, \mathbb{P}(B | C_2) = \frac{1}{5}, \mathbb{P}(B | C_3) = \frac{1}{20}$ מנוסחת ההסתברות השלמה נובע

$$\mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(B | C_1)\mathbb{P}(C_1) + \mathbb{P}(B | C_2)\mathbb{P}(C_2) + \mathbb{P}(B | C_3)\mathbb{P}(C_3)$$

תרגיל 8.5 במבחן אמריקאי לכל שאלה 4 אפשרויות ובדיוק 1 נכונה. סטודנטית ניגשת למבחן עם האסטרטגיה הבאה:

- אם היא יודעת את התשובה היא עונה נכונה.

- אם היא לא יודעת את התשובה אז היא בוחרת תשובה אקראית.

נתון כי הסטודנטית יודעת את התשובה ל-90% משאלות הבחינה.

בוחרים שאלה באקראי, ונתון שהסטודנטית ענתה עליה נכון, מה ההסתברות שהיא ידעה את התשובה.

פתרון נסמן ב- A את המאורע שהסטודנטית ידעה את התשובה, וב- B את המאורע שהסטודנטית ענתה נכון.

אנו יודעים כי $\mathbb{P}(A) = \frac{9}{10}$ וגם כי $\mathbb{P}(B | A) = 1, \mathbb{P}(B | A^C) = \frac{1}{4}$

$$\mathbb{P}(A | B) = \frac{\mathbb{P}(A)}{\mathbb{P}(B)} \mathbb{P}(B | A) = \frac{\frac{9}{10} \cdot 1}{\mathbb{P}(B | A) \cdot \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B | A^C) \cdot \mathbb{P}(A^C)} = \frac{\frac{9}{10}}{\frac{9}{10} + \frac{1}{4} \cdot \frac{1}{10}} = \frac{\frac{9}{10}}{\frac{37}{40}} \approx 0.973$$

9.1 אי-תלות

הגדרה 9.1 (מאורעות בלתי-תלויים) מאורעות A, B המקיימים $\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B)$ יקראו בלתי-תלויים.

הערה נובע שמתקיים

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

הערה (תזכורת) אם $A \subseteq \Omega_1$ ו- $B \subseteq \Omega_2$ ועובדים עם \mathbb{P} פונקציית הסתברות של מרחב המכפלה $\Omega_1 \times \Omega_2$.

אז ראינו שמתקיים $\mathbb{P}(A \times B) = \mathbb{P}_1(A) \cdot \mathbb{P}_2(B) = \mathbb{P}(A \times \Omega_2) \cdot \mathbb{P}(\Omega_1 \times B)$

דוגמה 9.1 מטילים שתי קוביות, אז $\Omega = [6]^2$.

נגדיר $A = \{4\} \times [6]$ המאורע שיצא 4 בקוביה הראשונה ו- B המאורע שסכום הקוביות הוא 7.

$$\mathbb{P}(A) = \frac{|A|}{|\Omega|} = \frac{1}{6}, \quad \mathbb{P}(B) = \frac{|B|}{|\Omega|} = \frac{1}{6}$$

וחישוב חיתוך המאורעות יניב

$$\mathbb{P}(A \cap B) = \frac{|A \cap B|}{|\Omega|} = \frac{|\{(4, 3)\}|}{36} = \frac{1}{36} = \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B)$$

אז המאורעות בלתי-תלויים.

טענה 9.2 1. לכל מאורע A , \emptyset בלתי-תלויים וכן A ו- Ω בלתי-תלויים.

2. אם A ו- B בלתי-תלויים ו- $\mathbb{P}(B) > 0$ אז $\mathbb{P}(A | B) = \mathbb{P}(A)$.

3. אם A ו- B בלתי-תלויים אז גם A^C ו- B בלתי-תלויים.

הוכחה. נוכיח את הטענה השלישית

$$\mathbb{P}(B \cap A^C) = \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(B)\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(B)(1 - \mathbb{P}(A)) = \mathbb{P}(B)\mathbb{P}(A^C)$$

במעבר הראשון השתמשנו בנוסחת ההסתברות השלמה על החלוקה A, A^C . □

נראה הגדרה לאי-תלות במספר מאורעות, אך לא ההגדרה שאנו רוצים לעבוד איתה.

הגדרה 9.3 (אי-תלות בזוגות) אם A_1, \dots, A_n נקראים בלתי-תלויים בזוגות אם

$$\forall 1 \leq i < j \leq n, \mathbb{P}(A_i \cap A_j) = \mathbb{P}(A_i)\mathbb{P}(A_j)$$

הגדרה 9.4 (קבוצה בלתי-תלויה) מאורע A נקרא בלתי-תלוי בקבוצת המאורעות B_1, \dots, B_n אם לכל $I \subseteq [n]$ מתקיים

$$\mathbb{P}(A | \bigcap_{i \in I} B_i) = \mathbb{P}(A)$$

דהינו A ו- $\bigcap_{i \in I} B_i$ בלתי-תלוי.

תרגיל 9.1 הביאו דוגמה למאורעות A, B_1, B_2 כך ש- A ו- B_1 בלתי-תלויים וכך גם A ו- B_2 אבל A לא בלתי-תלוי בקבוצה $\{B_1, B_2\}$.

הראו כי אם A, B_1 בלתי-תלויים וגם A, B_2 בלתי-תלויים וגם B_1, B_2 זרים, אז A בלתי-תלוי ב- $\{B_1, B_2\}$.

טענה 9.5 A בלתי-תלוי ב- $\{B_1, \dots, B_n\}$ אם ורק אם A בלתי-תלוי ב- $\{B_1, \dots, B_n, B_1^C, \dots, B_n^C\}$.

הוכחה. הכיוון השני הוא טריוויאלי, לכן נוכיח את הכיוון הראשון בלבד.

נראה ש- A בלתי-תלוי בקבוצה $\{B_1, \dots, B_n, B_1\}^C$. נרצה להראות שלכל $I \subseteq [n+1]$ מתקיים ש- A ו- $\bigcap_{i \in I} B_i$ בלתי-תלויים.

אם $n+1 \notin I$ אז לפי ההנחה חוסר התלות כבר מתקיים.

אחרת נגדיר $J = I \setminus \{n+1\}$ ולכן $I = J \uplus \{n+1\}$ ומכאן נובע

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(\bigcap_{i \in I} B_i \cap A) &= \mathbb{P}((\bigcap_{i \in J} B_i) \cap B_1^C \cap A) \\ &= \mathbb{P}(\bigcap_{i \in J} B_i \cap A) - \mathbb{P}(\bigcap_{i \in J} B_i \cap B_1 \cap A) \\ &= \mathbb{P}(\bigcap_{i \in J} B_i) \mathbb{P}(A) - \mathbb{P}(\bigcap_{i \in J} B_i \cap B_1) \mathbb{P}(A) \\ &= \mathbb{P}(\bigcap_{i \in J} B_i \cap B_1^C) \mathbb{P}(A) \\ &= \mathbb{P}(\bigcap_{i \in I} B_i) \mathbb{P}(A)\end{aligned}$$

□ ומצאנו כי ניתן להוסיף איבר, בשל כך נוכל לבצע את התהליך איטרטיבי ולקבל את המבוקש.

הגדרה 9.6 (אי-תלות קבוצת מאורעות) קבוצת מאורעות $\{A_1, \dots, A_n\}$ נקראת בלתי-תלויה אם לכל $I \subseteq [n]$ מתקיים

$$\mathbb{P}(\bigcap_{i \in I} A_i) = \prod_{i \in I} \mathbb{P}(A_i)$$

מסקנה 9.7 אם A_1, \dots, A_n בלתי-תלויים, אז גם כל תת-קבוצה של מאורעות היא בלתי-תלויה.

בפרט A_1, \dots, A_n בלתי-תלויים גורר ש- A_1, \dots, A_n בלתי-תלויים בזוגות.

טענה 9.8 קבוצת מאורעות $\{A_1, \dots, A_n\}$ בלתי-תלויה אם ורק אם לכל $i \in [n]$ מתקיים ש- A_i בלתי-תלויה ב- $\{A_1, \dots, A_n\} \setminus \{A_i\}$.

הוכחה. לכיוון הראשון, נרצה להראות ש- A_1 לא תלוי ב- $\{A_2, \dots, A_n\}$, כלומר לכל $I \subseteq \{2, \dots, n\}$ רוצים להראות ש- $\mathbb{P}(\bigcap_{i \in I} A_i \cap A_1) = \mathbb{P}(\bigcap_{i \in I} A_i) \mathbb{P}(A_1)$ על-ידי

$$\mathbb{P}(\bigcap_{i \in I} A_i \cap A_1) = (\prod_{i \in I} \mathbb{P}(A_i)) \mathbb{P}(A_1) = \mathbb{P}(\bigcap_{i \in I} A_i) \mathbb{P}(A_1)$$

נעבור לכיוון השני. צריך להראות שלכל $I \subseteq [n]$ מתקיים $\mathbb{P}(\bigcap_{i \in I} A_i) = \prod_{i \in I} \mathbb{P}(A_i)$ תהי $I \subseteq [n] = \{i_1, \dots, i_k\}$ כאשר $|I| = k$. לפי ההנחה בלתי-תלוי ב- $\{A_j \mid j \in [n] \setminus \{i_1\}\}$, לכן נקבל באינדוקציה

$$\mathbb{P}(\bigcap_{l=1}^k A_{i_l}) = \mathbb{P}(A_{i_1} \cap (\bigcap_{l=2}^k A_{i_l})) = \mathbb{P}(A_{i_1}) \cdot \mathbb{P}(\bigcap_{l=2}^k A_{i_l}) = \mathbb{P}(A_{i_1}) \mathbb{P}(A_{i_2}) \mathbb{P}(\bigcap_{l=3}^k A_{i_l}) = \dots = \mathbb{P}(A_{i_1}) \dots \mathbb{P}(A_{i_k})$$

□

10.1 אי-תלות

נראה הגדרה שקולה לאי-תלות

הגדרה 10.1 (שקולה לאי-תלות) A_1, \dots, A_n בלתי-תלויים אם ורק אם

$$\forall I \subseteq [n], \mathbb{P}\left(\left(\bigcap_{i \in I} A_i\right) \cap \left(\bigcap_{i \in [n] \setminus I} A_i^C\right)\right) = \prod_{i \in I} \mathbb{P}(A_i) \prod_{i \in [n] \setminus I} \mathbb{P}(A_i^C)$$

את השקילות של ההגדרות נראה בתרגיל.

מאורעות A_1, \dots, A_n בלתי-תלויים בהינתן B אם הם בלתי-תלויים לפי פונקציית ההסתברות המותנית ב- B , \mathbb{P}_B .

דוגמה 10.1 בוחרים מטבע באקראי משק ומטילים אותו n פעמים.

A_i יצא עץ בהטלה ה- i בלתי-תלוי בהינתן בחירת המטבע, B המאורע שנבחר מטבע מסוים.

נרצה לנסות לתת הגדרה חדשה עבור מקרים אינסופיים, נראה שיתקיים

$$\forall I \subseteq \mathbb{N}, \mathbb{P}\left(\bigcap_{i \in I} A_i\right) = \prod_{i \in I} \mathbb{P}(A_i)$$

אבל היא לא מועילה לנו, נגדיר במקום זאת

הגדרה 10.2 (קבוצה בת-מניה בלתי-תלויה) A_1, A_2, \dots מאורעות הם בלתי-תלויים אם ורק אם

לכל קבוצה סופית I מתקיים $\{A_i\}_{i \in I}$ קבוצה בלתי-תלויה.

הערה (מכפלה אינסופית) נגדיר מכפלה אינסופית על-ידי

$$\prod_{i \in \mathbb{N}} a_i = \prod_{i=1}^{\infty} a_i = \lim_{N \rightarrow \infty} \prod_{i=1}^N a_i$$

טענה 10.3 אם A_1, A_2, \dots סדרת מאורעות בלתי-תלויים אז

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{i \in \mathbb{N}} A_i\right) = \prod_{i \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(A_i)$$

הוכחה. נגדיר $B_n = \bigcap_{i=1}^n A_i$ סדרה יורדת ולכן מרציפות פונקציית ההסתברות נובע

$$\mathbb{P}\left(\bigcap_{i \in \mathbb{N}} A_i\right) = \mathbb{P}\left(\bigcap_{n \in \mathbb{N}} B_n\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(B_n) = \lim_{N \rightarrow \infty} \prod_{i=1}^N \mathbb{P}(A_i) = \prod_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i)$$

□

דוגמה 10.2 אם A_1, \dots בלתי-תלויים ו- $\mathbb{P}(A_i) = p < 1$ אז $\mathbb{P}\left(\bigcap_{i \in \mathbb{N}} A_i\right) = 0$

לדוגמה בהטלה אינסוף פעמים של מטבע הסיכוי שייצא עץ הוא אפס. דוגמה זו קצת בעייתית שכן כלל לא הראינו כי מרחב זה קיים ומוגדר, אבל המשמעות היא שעבור מרחבי מדגם הולכים וגדלים, אז ההסתברות המבוקשת שואפת להיות אפס.

10.2 משתנים מקריים

עד כה היינו צריכים לבצע ניתוח מלא של הסיטואציה כדי להגיע למסקנה, גם אם בהרבה מקרים שונים הגענו לבדיוק אותה המסקנה, המטרה של משתנים מקריים הוא לבודד את הרעיון הזה ולתקוף אותו.

הגדרה 10.4 (משתנה מקרי) יהי $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מרחב הסתברות, פונקציה מ- Ω ל- \mathbb{R} נקראת **משתנה מקרי**.

סימון 10.5 על-אף שזו פונקציה, נוהג לסמן משתנים מקריים בסימונים שאנו רגילים שמשמשים למשתנים, לדוגמה X, Y, Z .

הערה השם קצת מטעה, אלו הם לא משתנים, ושווה לחשוב עליהם בתור מצבים מקריים יותר.

דוגמה 10.3 נניח $\Omega = \{H, T\}$ הטלת מטבע, ונגדיר את הפונקציה $\mathbb{R} \rightarrow \Omega$ על-ידי $f(H) = 2, f(T) = -3$, זאת במטרה לייצג שאם יוצא עץ נפסיד שלושה מטבעות ואם מתקבל פלי אז נקבל שני מטבעות.

דוגמה 10.4 נרצה להטיל שתי קוביות ונרצה לדבר על תוצאת אחת ההטלות, נתחיל ונגדיר $\Omega = [6]^2$.

נגדיר $X_1 : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ על-ידי $X_1(a, b) = a$, ובאופן דומה נגדיר $X_2(a, b) = b$. יצרנו פונקציות שמהוות משתנה מקרי עבור ההטלה הראשונה ועבור ההטלה השנייה, נגדיר גם עבור הסכום, $Y(a, b) = a + b$.

נקבל עתה $Y = X_1 + X_2$, ונבחין בכוח האמיתי של הגדרה זו, יש לנו איזושהו קישור מורכב במרחב ההסתברות ללא עבודה ישירות מול המרחב.

הגדרה 10.6 (משתנה מקרי מושרה ממאורע) אם A מאורע אז נגדיר 1_A משתנה מקרי על-ידי

$$1_A(\omega) = \begin{cases} 1, & \omega \in A \\ 0, & \omega \notin A \end{cases}$$

טענה 10.7 (תכונות של משתנים מקריים מושרים) $1_{A^c} = 1 - 1_A$.1

$$1_{A \cap B} = 1_A \cdot 1_B$$
 .2

$$1_{A \cup B} = \max\{1_A, 1_B\}$$
 .3

דוגמה 10.5 $\Omega = S_n$, A_i המאורע שיש i נקודות שבת.

$$X_i = 1_{A_i} \text{ ו- } X = \sum_{i=1}^n X_i$$

בדוגמות הקודמות ההטלה הראשונה זוגית $\{(a, b) \in [6]^2 \mid a \in \{2, 4, 6\}\}$. נכתוב במקום זאת $X_1 \in \{2, 4, 6\}$.

הגדרה 10.8 (מאורע מושרה ממשתנה מקרי) אם X משתנה מקרי ו- $S \in \mathcal{F}_{\mathbb{R}}$, המאורע $X \in S$ מוגדר להיות

$$X^{-1}(S) = \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \in S\}$$

בהתאם נכתוב $\mathbb{P}(\{x \in S\})$ על-ידי $\mathbb{P}(X \in S)$, ובאופן דומה נוכל לציין גם את $\mathbb{P}(X \leq s)$, $\mathbb{P}(X = s)$ ודומים.

הגדרה 10.9 (פונקציית הסתברות מושרית ממשתנה מקרי) $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מרחב הסתברות, ויהי X משתנה מקרי.

נגדיר פונקציה $\mathbb{P}_X : \mathcal{F}_{\mathbb{R}} \rightarrow [0, \infty)$ על-ידי

$$\mathbb{P}_X(S) = \mathbb{P}(X \in S) = \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \in S\})$$

\mathbb{P}_X מכונה ההתפלגות של X .

אם \mathbb{P}_X נתמכת על S (כלומר $\mathbb{P}_X(S) = 1$) אז אומרים ש- X נתמך על S .

טענה 10.10 \mathbb{P}_X היא פונקציית הסתברות על $(\mathbb{R}, \mathcal{F}_{\mathbb{R}})$.

הוכחה.

$$\forall S, \mathbb{P}_X(S) = \mathbb{P}(X \in S) \geq 0$$

וכן

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

ולבסוף סיגמא-אדיטיביות:

$$\begin{aligned} \forall S_1, S_2, \dots, \mathbb{P}_X\left(\biguplus_{n \in \mathbb{N}} S_n\right) &= \mathbb{P}\left(X \in \biguplus_{n \in \mathbb{N}} S_n\right) \\ &= \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \in \biguplus_{n \in \mathbb{N}} S_n\}) \\ &= \mathbb{P}\left(\biguplus_{n \in \mathbb{N}} \{X \in S_n\}\right) \\ &= \sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(X \in S_n) \\ &= \sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{P}_X(S_n) \end{aligned}$$

□

11 תרגול 4 — 21.11.2024

11.1 אי-תלות

נניח מרחב הסתברות $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$.

תרגיל 11.1 בכד שלושה מטבעות, שניים הוגנים ואחד שמוטבע עץ על שני צדדיו.

שולפים מטבע באקראי ואז מטילים אותו פעמיים.

האם תוצאת ההטלה הראשונה תלויה בתוצאת ההטלה השנייה?

פתרון נסמן ב- A_i את המאורע שבהטלה ה- i יצא עץ.

אנו שואלים אם A_1, A_2 הם תלויים, נסמן גם F המאורע ששלפנו מטבע הוגן.

$$\mathbb{P}(A_1) = \mathbb{P}(A_1 | F)\mathbb{P}(F) + \mathbb{P}(A_1 | F^C)\mathbb{P}(F^C) = \frac{1}{2} \cdot \frac{2}{3} + 1 \cdot \frac{1}{3} = \frac{2}{3}$$

אנו רוצים לבדוק את התלות ולכן נחשב

$$\mathbb{P}(A_1 \cap A_2) = \mathbb{P}(A_1 \cap A_2 | F)\mathbb{P}(F) + \mathbb{P}(A_1 \cap A_2 | F^C)\mathbb{P}(F^C) = \frac{1}{4} \cdot \frac{2}{3} + 1 \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{2} \neq \frac{4}{9} = \mathbb{P}(A_1) \cdot \mathbb{P}(A_2)$$

ולכן הם תלויים.

תרגיל 11.2 נגדיר $\Omega = \mathbb{N}$ ו- $\mathbb{P}(\{n\}) = \frac{1}{c \cdot n^2}$, כאשר $c = \sum_{n \in \mathbb{N}} \frac{1}{n^2} = \frac{\pi^2}{6}$.

נגדיר $\forall k \in \mathbb{N}, A_k = k\mathbb{N} = \{kn \mid n \in \mathbb{N}\}$.

האם $\{A_k\}_{k \in \mathbb{N}}$ היא תלויה?

פתרון

$$\mathbb{P}(A_k) = \sum_{n \in \mathbb{N}} \mathbb{P}(\{kn\}) = \sum_{n \in \mathbb{N}} \frac{1}{ck^2n^2} = \frac{1}{ck^2} \sum_{n \in \mathbb{N}} \frac{1}{n^2} = \frac{1}{k^2}$$

ולכן

$$\mathbb{P}(A_2 | A_4) = 1 \neq \frac{1}{4} = \mathbb{P}(A_2)$$

ולכן המאורעות תלויים ובכלל הקבוצה לא בלתי-תלויה.

תרגיל 11.3 נגדיר P קבוצת המספרים הראשוניים, האם $\{A_p\}_{p \in P}$ בלתי-תלויה?

פתרון יהיו $p_1, \dots, p_m \in P$ ראשוניים, אז מהמשפט היסודי של האריתמטיקה (או פירוק לגורמים ראשוניים)

$$A_{p_1} \cap \dots \cap A_{p_m} = A_{p_1 \dots p_m}$$

ולכן

$$\mathbb{P}(A_{p_1} \cap \dots \cap A_{p_m}) = \mathbb{P}(A_{p_1 \dots p_m}) = \frac{1}{(p_1 \dots p_m)^2} = \frac{1}{p_1^2} \dots \frac{1}{p_m^2} = \mathbb{P}(A_{p_1}) \dots \mathbb{P}(A_{p_m})$$

נגדיר גם $B = \bigcap_{p \in P} A_p^C = \{1\}$ ונחשב

$$\frac{6}{\pi^2} = \frac{1}{c} = \mathbb{P}(B) = \prod_{p \in P} \left(1 - \frac{1}{p^2}\right)$$

מסקנה 11.1 נוכל להסיק מסקנה משמעותית נוספת, לכל $s > 1$ מתקיים

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n^s} = \prod_{p \in P} \left(1 - \frac{1}{p^s}\right)^{-1} = \zeta(s)$$

הערך ה- s של פונקציית זטא של רימן, וזו זהות אוילר לפונקציית זטא.

מסקנה 11.2 מסקנה נוספת היא שבשל אי-רציונליות π נוכל להסיק כי הטור הוא לא טור סופי, לכן יש אינסוף ראשוניים.

11.2 משתנים מקריים

אנו רוצים להסתכל על משתנה מקרי כדרך להסתכל מחדש על מרחב ההסתברות ובפרט פונקציית ההסתברות באופן נוסף, זה בתורו יאפשר לנו לפתור בעיות בדרך חדשה ואולי אף פשוטה יותר, כפי שנראה בהמשך.

דוגמה 11.1 נגדיר X להיות משתנה מקרי שמתאר סכום הטלת שתי קוביות הוגנות, דהינו נוכל להגדיר $\mathbb{P} = [6]^2$ ו- \mathbb{P} אחידה. בהתאם נגדיר $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ על-ידי $(a, b) \mapsto a + b$.
לכן

$$\text{rng}(X) = \{2, \dots, 12\}$$

נעבור לחישוב הסתברויות

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X = 2) &= \frac{1}{36}, \\ \mathbb{P}(X = 3) &= \frac{2}{36}, \\ \mathbb{P}(X = 4) &= \frac{3}{36}, \\ \mathbb{P}(X = 5) &= \frac{4}{36}, \\ \mathbb{P}(X = 6) &= \frac{5}{36}, \\ \mathbb{P}(X = 7) &= \frac{6}{36}, \\ \mathbb{P}(X = 8) &= \frac{5}{36}\end{aligned}$$

וכן הלאה, בהתאם נוכל להסיק

$$\forall E \subseteq \mathbb{R}, \mathbb{P}(X \in E) = \mathbb{P}_X(E \cap \text{rng}(X)) = \sum_{i \in E \cap \text{rng}(X)} \mathbb{P}(X = i)$$

נסמן X_i תוצאת ההטלה ה- i , ולכן $X = X_1 + X_2$, נחשב את X ביחס ל- X_i .

$$\begin{aligned}\forall n \in \{2, \dots, 12\}, \mathbb{P}(X = n) &= \sum_{i=1}^6 \mathbb{P}(X_1 = i) \mathbb{P}(X_2 = n - i) \\ &= \sum_{i=1}^6 \frac{1}{6} \min\{6 - i, 0\} \\ &= \frac{1}{36} |\{1, \dots, 6\} \cap \{n - 1, \dots, n - 6\}| \\ &\quad \text{אם נגדיר } \text{rng}(Y) = \{0, \dots, 5\} \text{ אז } Y = X \pmod{6} \text{ ונחשב}\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\forall n \in \{0, \dots, 5\}, \mathbb{P}(Y = n) &= \mathbb{P}(X = n \vee X = n + 6 \vee X = n + 12) \\ &= \frac{1}{36} \cdot |\{1, \dots, 6\} \cap \{n + 12, \dots, n - 6\}| \\ &= \frac{6}{36} = \frac{1}{6}\end{aligned}$$

12.1 משתנים מקריים – המשך

הגדרה 12.1 (משתנה מקרי בדיד) X משתנה מקרי נקרא **בדיד** אם \mathbb{P}_X הוא פונקציית הסתברות בדידה. במקרה זה יש ל- X התפלגות נקודתית $p_X : \mathbb{R} \rightarrow [0, \infty)$.

הערה נבחין כי גם אם מרחב ההסתברות הוא לא בדיד, נוכל להגדיר משתנה מקרי בדיד עליו.

דוגמה 12.1 נגדיר $X = 1^A$ ונניח $A \in \mathcal{F}$ ונניח $\mathbb{P}(A) = p$.

אם $S \subseteq \mathbb{R}$ אז אם $\{0, 1\} \subseteq S$ אז $\Omega = X^{-1}(S)$ ואז $\mathbb{P}_X(S) = \mathbb{P}(\Omega) = 1$.

אם $1 \in S$ אבל $0 \notin S$ אז $A = X^{-1}(S)$ ואז $\mathbb{P}_X(S) = \mathbb{P}(A) = p$.

לבסוף אם $0 \in S$ ו- $1 \notin S$ אז $A^C = X^{-1}(S)$ ואז $\mathbb{P}_X(S) = \mathbb{P}(\emptyset) = 0$.

אם נגדיר $p_X : \mathbb{R} \rightarrow [0, \infty)$ על-ידי

$$p_X(s) = \begin{cases} p & s = 1 \\ 1 - p & s = 0 \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

אז מתקיים

$$\mathbb{P}_X(S) = \sum_{s \in S} p_X(s)$$

הגדרה 12.2 (התפלגות ברנולי) משתנה מקרי X מתפלג ברנולי עם פרמטר p אם יש לו פונקציית התפלגות נקודתית

$$p_X(s) = \begin{cases} p & s = 1 \\ 1 - p & s = 0 \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

במקרה זה נסמן $X \sim \text{Ber}(p)$, סימון לא מאוד מועיל או מתכתב עם השימוש הסטנדרטי, אבל אלה הם החיים.

נשאל את עצמנו את השאלה האם כל משתנה מקרי מתפלג ברנולי הוא מצייין של מאורע. אילו נגדיר $A = X^{-1}(1)$ אז מתקבל $X = 1_A$, אנו אומרים ש- X שווה למצייין של 1_A כמעט תמיד, נראה זאת בהמשך הפרק.

נמשיך לעוד מקרים.

הגדרה 12.3 (משתנה מקרי קבוע) משתנה מקרי X הוא קבוע אם

$$p_X(s) = \begin{cases} 1 & s = c \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

עבור c קבוע כלשהו.

הגדרה 12.4 (משתנה מקרי אחיד) משתנה מקרי X נקרא אחיד על S תת-קבוצה סופית של \mathbb{R} אם

$$p_X(s) = \begin{cases} \frac{1}{|S|} & s \in S \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

במקרה זה נסמן $X \sim U(S)$.

הגדרה 12.5 (התפלגות גאומטרית) X מתפלג גאומטרית עם פרמטר p אם

$$p_X(s) = \begin{cases} (1-p)^{s-1}p & s \in \{1, 2, \dots\} \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

ונסמן $X \sim \text{Geo}(p)$.

לפעמים הגדרה זו תסומן אחרת על-ידי מדידת המקרים שבהם יצאה ההסתברות למאורע הראשון בלבד.

התפלגות זו מתארת את המקרה שניסינו לקבל תוצאה בהסתברות בין שני מקרים וקיבלנו אותה בפעם ה- s .

הגדרה 12.6 (התפלגות בינומית) X מתפלג בינומית עם פרמטרים n ו- p אם

$$p_X(s) = \begin{cases} \binom{n}{s} p^s (1-p)^{n-s} & s \in \{1, 2, \dots\} \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

ונסמן $X \sim \text{Bin}(n, p)$.

מאפשר לנו לחשב את מספר המטבעות המוטמים שיצאו על צד מסוים. ולבסוף

הגדרה 12.7 (התפלגות פואסונית) X מתפלג פואסונית עם פרמטר λ אם

$$p_X(s) = \begin{cases} e^{-\lambda} \frac{\lambda^s}{s!} & s \in \{0, 1, 2, \dots\} \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

ונסמן $X \sim \text{Po}(\lambda)$.

בפעם הראשונה ההתפלגות הזו הופיעה בהקשר של מספר החיילים שנהרגו מבעיטה מהסוס שלהם, התפלגות שהייתה מהותית עד מלחמת העולם הראשונה.

12.2 קשרים בין משתנים-מקריים

דוגמה 12.2 $\Omega = [6]^2$ מרחב אחיד להטלת שתי קוביות, ונגדיר שוב $Y = X_1 + X_2$ סכום הטלות שתי הקוביות, דהינו

$$X_1(a, b) = a, X_2(a, b) = b, Y(a, b) = a + b$$

בתרגול מצאנו את הערכים של p_Y לכל ערך אפשרי.

נגדיר גם $Z = Y \bmod 6$ (ומנוחות נגדיר $Z \in [6]$), ונשאל מה ההתפלגות של Z .

$$p_Z(1) = \mathbb{P}(Z = 1) = \mathbb{P}(Y = 7) = \frac{1}{6}$$

באופן דומה

$$p_Z(2) = \mathbb{P}(Z = 2) = \mathbb{P}(Y = 2) + \mathbb{P}(Y = 8) = \frac{1}{36} + \frac{5}{36} = \frac{1}{6}$$

באופן כללי מתקיים מחישוב כזה ש- $\frac{1}{6}$ לכל $p_Z(n) = \frac{1}{6}$ נסיק כי $Z \sim U([6])$.

הגדרה 12.8 (הסתברות כמעט תמיד) אם A מאורע עם הסתברות 1 אז אומרים שהוא מתרחש כמעט תמיד.

הגדרה 12.9 (משותפים שווים שמעט תמיד) אם X ו- Y המקיימים ש- $X = Y$ כמעט תמיד אז נסמן $X \stackrel{a.s.}{=} Y$.

זה כמובן שקול להגדרה כי $\mathbb{P}(\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) = Y(\omega)\}) = 1$ וזה נכון אם ורק אם $\mathbb{P}(\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \neq Y(\omega)\}) = 0$.

תרגיל 12.1 הוכיחו כי אם $X \stackrel{a.s.}{=} Y$ וגם $Y \stackrel{a.s.}{=} Z$ אז גם $X \stackrel{a.s.}{=} Z$, דהינו זהו יחס טרנזיטיבי.

הוכחה. נשים לב לעובדה הבאה, אם $X(\omega) = Y(\omega)$ ו- $Y(\omega) = Z(\omega)$ עבור $\omega \in \Omega$ כלשהו, אז $X(\omega) = Z(\omega)$, כלומר

$$\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) = Y(\omega)\} \cap \{\omega \in \Omega \mid Y(\omega) = Z(\omega)\} \subseteq \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) = Z(\omega)\}$$

ובהתאם גם

$$\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \neq Y(\omega)\} \cup \{\omega \in \Omega \mid Y(\omega) \neq Z(\omega)\} \supseteq \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \neq Z(\omega)\}$$

אז מחסם האיחוד נקבל

$$0 \leq \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \neq Z(\omega)\} \leq 0 + 0$$

□

טענה 12.10 $\stackrel{a.s.}{=}$ הוא יחס שקילות על מרחב כל המשתנים-המקריים על Ω .

□

הוכחה. ראינו עתה טרנזיטיביות, וסימטריה ורפלקסיביות נובעות ישירות מההגדרה.

תרגיל 12.2 האם בדוגמה קודם מתקיים $X_2 \stackrel{a.s.}{=} X_1$?

פתרון מחישוב מתקיים $\mathbb{P}(X_1 = X_2) = \frac{1}{6}$ ולכן התשובה היא שלא.

נבחין כי גם $\mathbb{P}(X_1 \neq Z) \geq \mathbb{P}(X_1 = 2, Z = 3) = \mathbb{P}(\{(2, 1)\}) = \frac{1}{36}$

באופן יותר כללי גם אם יש מאורעות שיש להם אותה ההסתברות, אין הכרח שיהיה קשר לשוויון שלהם כמעט תמיד.

הגדרה 12.11 (משתנים מקריים שווי התפלגות) אם למשתנים מקריים X, Y יש אותה פונקציית התפלגות, דהינו $\mathbb{P}_Y = \mathbb{P}_X$,

דהינו מתקיים $\forall S \in \mathcal{F}_{\mathbb{R}}, \mathbb{P}_X(S) = \mathbb{P}_Y(S) \iff \mathbb{P}(X \in S) = \mathbb{P}(Y \in S) \iff \mathbb{P}(X^{-1}(S)) = \mathbb{P}(Y^{-1}(S))$

אז נאמר שהם שווי התפלגות ונסמן $X \stackrel{d}{=} Y$.

ראינו שיש משתנים מקריים X ו- Y כך ש- $X \stackrel{a.s.}{\neq} Y$ אבל $X \stackrel{d}{=} Y$, האם $X \stackrel{a.s.}{=} Y$ גורר $X \stackrel{d}{=} Y$? התשובה היא שכן!

טענה 12.12 אם $X \stackrel{a.s.}{=} Y$ אז גם $X \stackrel{d}{=} Y$.

הוכחה. נניח ש- $X \stackrel{a.s.}{=} Y$ ונרצה להוכיח ש- $\forall S \in \mathcal{F}_{\mathbb{R}}, \mathbb{P}(X \in S) = \mathbb{P}(Y \in S)$

לכל $S \in \mathcal{F}_{\mathbb{R}}$ מתקיים

$$0 \neq \mathbb{P}(X \neq Y) \geq \mathbb{P}(X \in S, Y \notin S) = 0$$

ובהתאם

$$\mathbb{P}(X \in S) = \mathbb{P}(X \in S, Y \in S) + \overbrace{\mathbb{P}(X \in S, Y \notin S)}^{=0} = \mathbb{P}(X \in S, Y \in S)$$

כמו-כן גם $\mathbb{P}(Y \in S) = \mathbb{P}(X \in S, Y \in S)$.

□

13.1 משתנים מקריים

ניזכר בהגדרה 12.1:

הגדרה (משתנה מקרי בדיד) משתנה מקרי נקרא בדיד אם \mathbb{P}_X פונקציית הסתברות בדידה, כלומר

$$\forall S \in \mathcal{F}_X, \mathbb{P}_X(S) = \sum_{s \in S} p_X(s)$$

כאשר $p_X(s) = \mathbb{P}(X = s) = \mathbb{P}(X^{-1}(s)) = \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) = s\})$

גם דיברנו על סוגים שונים של התפלגות, לדוגמה

$$\forall i \in [6], p_X(i) = \frac{1}{6} \iff X \sim U([6])$$

או באופן דומה

$$\forall k \in \{0, \dots, n\}, p_X(k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

A מתרחש כמעט תמיד אם $\mathbb{P}(A) = 1$, לכן אם $\mathbb{P}(X = Y) = 1$ אז נאמר ש- $X = Y$ כמעט תמיד, או נסמן $X \stackrel{a.s.}{=} Y$.
באופן דומה אם $\mathbb{P}_X = \mathbb{P}_Y$ אז נסמן $X \stackrel{d}{=} Y$ או נאמר ש- X ו- Y שויי התפלגות, וראינו קשר בין שתי ההגדרות.

דוגמה 13.1 נגדיר הטלת מטבע, $\Omega = \{H, T\}$ ו- $X = 1_{\{H\}}, Y = 1_{\{T\}}$, אז $X \stackrel{d}{=} Y$ שכן

$$p_X(s) = p_Y(s) = \begin{cases} \frac{1}{2} & s = 0 \\ \frac{1}{2} & s = 1 \\ 0 & \text{else} \end{cases}$$

אבל גם $\mathbb{P}(X = Y) = 0$ ולכן $X \stackrel{a.s.}{\neq} Y$.

טענה 13.1 אם $X \stackrel{d}{=} Y$ ו- $f \in \mathcal{F}_{\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}}$ אז $f(X) \stackrel{d}{=} f(Y)$.

הוכחה. נגדיר $W = f(Y), Z = f(X)$, צריך להוכיח ש- $\mathbb{P}_Z(S) = \mathbb{P}_W(S)$.

$$\begin{aligned} \mathbb{P}_Z(S) &= \mathbb{P}(Z \in S) \\ &= \mathbb{P}(\{\omega \in \omega \mid Z(\omega) \in S\}) \\ &= \mathbb{P}(\{\omega \in \omega \mid f(X(\omega)) \in S\}) \\ &= \mathbb{P}(\{\omega \in \omega \mid X(\omega) \in f^{-1}(S)\}) \\ &= \mathbb{P}(X \in f^{-1}(S)) \\ &= \mathbb{P}_X(f^{-1}(S)) \\ &= \mathbb{P}_Y(f^{-1}(S)) \\ &= \mathbb{P}(\{\omega \in \omega \mid Y(\omega) \in f^{-1}(S)\}) \\ &= \mathbb{P}(\{\omega \in \omega \mid f(Y(\omega)) \in S\}) \\ &= \mathbb{P}(W \in S) \\ &= \mathbb{P}_W(S) \end{aligned}$$

□

דוגמה 13.2 נניח ש- $X \sim \text{Ber}(\frac{1}{2})$ וגם $Y \sim \text{Ber}(\frac{1}{2})$, ונרצה לחשב את $\mathbb{P}(X = Y)$.

אין לנו את היכולת לעשות זאת כי אין מספיק מידע.

הגדרה 13.2 (וקטור מקרי) וקטור מקרי הוא משתנה מקרי לתוך \mathbb{R}^n במקום ל- \mathbb{R} , $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$.

כלל ההגדרות נשארות זהות פרט להגדרה זו, לדוגמה $\mathbb{P}_X(S) = \mathbb{P}(X \in S)$. המוטיב שלנו הוא היכולת לבנות כמה משתנים מקריים ולעבוד איתם כיציר בודד, לדוגמה $X = (X_1, X_2) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ עבור X_1, X_2 משתנים מקריים.

הגדרה 13.3 (התפלגות משותפת והתפלגויות שוליות) אם X_1, \dots, X_n משתנים מקריים המוגדרים על Ω יחיד אז $X = (X_1, \dots, X_n)$ הוא וקטור מקרי המוגדר על Ω וההתפלגות שלו נקראת ההתפלגות המשותפת של X_1, \dots, X_n . ההתפלגויות של כל אחד מ- X_1, \dots, X_n נקראות ההתפלגויות השוליות.

השם הזה נובע מהגישה שבה נוכל להבין את ההסתברות של משתנה מקרי בודד מתוך הווקטור על-ידי, אם X_1, X_2 מרחבים מקריים אז

$$\mathbb{P}_{X_1}(S) = \mathbb{P}_{(X_1, X_2)}(S \times \mathbb{R}) = \mathbb{P}(\{\omega \in \Omega \mid (X_1(\omega), X_2(\omega)) \in S\})$$

דוגמה 13.3 אם $\Omega = [6]^2$ ו- $X = (X_1, X_2)$ אז $X_1(a, b) = a, X_2(a, b) = b$ כאשר $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^2$ פונקציית הזהות.

דוגמה 13.4 נבחן עבור $E = \{(s, y) \in \mathbb{R}^2 \mid s \leq t\}$ את

$$\mathbb{P}_{(X, Y)}(E) = \mathbb{P}(X \leq Y)$$

הגדרה 13.4 (התפלגות משותפת בדידה) אם לווקטור המקרי התפלגות בדידה, כלומר $\mathbb{P}_{(X_1, \dots, X_n)}$ פונקציית הסתברות בדידה, אז נאמר שההתפלגות המשותפת של X_1, \dots, X_n בדידה.

טענה 13.5 ההתפלגות המשותפת של X_1, \dots, X_n בדידה אם ורק אם ההתפלגות של כל אחד מ- X_1, \dots, X_n בדידה.

הוכחה. נוכיח את הכיוון הראשון.

נניח $\mathbb{P}_{X_1, \dots, X_n}$ בדידה, אך זה נכון אם ורק אם היא נתמכת על-ידי קבוצה בת-מניה, נבחר קבוצה $S \in \mathcal{F}_{\mathbb{R}}$ כזו.

נסמן ב- S_1 את ההטלה של S על הקורדינטה הראשונה, לכן $\mathbb{P}_{X_1}(S_1) = \mathbb{P}_{(X_1, X_2)}(S_1 \times \mathbb{R})$ אבל $S \subseteq S_1 \times \mathbb{R}$. לכן X_1 נתמך על-ידי קבוצה בת-מניה, S_1 , ולכן הוא בדיד.

נעבור לכיוון השני.

נניח ש- X_1, X_2 בדידים, לכן קיימות $S_1, S_2 \in \mathcal{F}_{\mathbb{R}}$ בנות-מניה,

$$\mathbb{P}(X_1 \in S_1) = \mathbb{P}(X_2 \in S_2) = 1$$

$$\mathbb{P}((X_1, X_2) \in S_1 \times S_2) = \mathbb{P}(X_1 \in S_2, X_2 \in S_2) = 1$$

$$S_1, S_2 \text{ בנות-מניה ולכן נובע ש-} S_1 \times S_2 \text{ בת-מניה.}$$

כמוכן לווקטורים בגודל $n > 2$ ההוכחה דומה.

□

הגדרות ומשפטים

4	הגדרה 1.1 (מרחב מדגם)
5	הגדרה 1.2 (פונקציית הסתברות נקודתית)
5	הגדרה 1.3 (תומך)
5	הגדרה 1.4 (מאורע)
5	הגדרה 1.5 (פונקציית הסתברות)
7	הגדרה 2.1 (מרחב הסתברות)
9	הגדרה 3.1 (סכום קבוצת בת־מניה)
9	הגדרה 3.2 (פונקציית הסתברות מתאימה לנקודתית)
9	הגדרה 3.4 (מרחב הסתברות בדיד)
9	משפט 3.6 (תכונות פונקציית הסתברות)
10	משפט 3.7 (תנאים שקולים לפונקציית הסתברות בדידה)
11	הגדרה 4.1 (מרחב הסתברות אחיד)
11	הגדרה 4.3 (מרחב מכפלת הסתברויות)
11	הגדרה 4.6 (מאורע שוליים ומאורע מכפלה)
12	משפט 4.9 (חסם האיחוד)
12	משפט 4.10 (אי־שוויון בול)
16	הגדרה 6.1 (סדרת מאורעות עולה)
16	משפט 6.3 (משפט רציפות פונקציית ההסתברות)
16	הגדרה 6.4 (סדרת מאורעות יורדת)
17	משפט 6.8 (הכלה והפרדה לשלושה מאורעות)
17	משפט 6.9 (הכלה והפרדה ל־ n מאורעות)
19	הגדרה 7.1 (הסתברות מותנית)
23	הגדרה 9.1 (מאורעות בלתי־תלויים)
23	הגדרה 9.3 (אי־תלות בזוגות)
23	הגדרה 9.4 (קבוצה בלתי־תלויה)
24	הגדרה 9.6 (אי־תלות קבוצת מאורעות)
25	הגדרה 10.1 (שקולה לאי־תלות)
25	הגדרה 10.2 (קבוצה בת־מניה בלתי־תלויה)
25	הגדרה 10.4 (משתנה מקרי)
26	הגדרה 10.6 (משתנה מקרי מושרה ממאורע)
26	הגדרה 10.8 (מאורע מושרה ממשתנה מקרי)
26	הגדרה 10.9 (פונקציית הסתברות מושרית ממשתנה מקרי)
29	הגדרה 12.1 (משתנה מקרי בדיד)
29	הגדרה 12.2 (התפלגות ברנולי)
29	הגדרה 12.3 (משתנה מקרי קבוע)
29	הגדרה 12.4 (משתנה מקרי אחיד)
29	הגדרה 12.5 (התפלגות גאומטרית)
29	הגדרה 12.6 (התפלגות בינומית)
30	הגדרה 12.7 (התפלגות פואסונית)
30	הגדרה 12.8 (הסתברות כמעט תמיד)
30	הגדרה 12.9 (משתנים שווים שמעט תמיד)
31	הגדרה 12.11 (משתנים מקריים שויי התפלגות)

32	הגדרה 13.2 (וקטור מקרי)
33	הגדרה 13.3 (התפלגות משותפת והתפלגויות שוליות)
33	הגדרה 13.4 (התפלגות משותפת בדידה)