

הסתברות למתמטיקאים

© ארזים

26 באפריל 2017

1 חוק חזק של מספרים גדולים

1.1 אי תלות ותוחלת

טענה 1.1 יהיו X, Y משתנים מקריים בלתי תלויים עם $\mathbb{E}|X|, \mathbb{E}|Y| < \infty$. אזי $\mathbb{E}|XY| < \infty$ ומקתיים $\mathbb{E}(XY) = \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y)$.

הוכחה: ראשית נזכר כי המשמעות של האי תלות היא שלכל $A \in \sigma(X), B \in \sigma(Y)$ מתקיים $\mathbb{P}(A \cap B) = \mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B)$.

מספיק להוכיח עבור X, Y אי שליליים (כי $X = X^+ - X^-$, ושני אלה אי שליליים). כעת, עבור $X \geq 0$, קיימת סדרת משתנים מקריים מהצורה

$$X_n = \sum_j \alpha_{j,n} \mathbb{1}_{A_{j,n}}$$

כאשר $A_{j,n} \in \sigma(X)$ וכן $X_n \uparrow X$ כמעט תמיד. נוכל להגדיר:

$$X_n = \sum_{j=0}^{n2^n-1} \frac{j}{2^n} \mathbb{1}_{\{\frac{j}{2^n} \leq X \leq \frac{j+1}{2^n}\}} + n \mathbb{1}_{\{X \geq n\}}$$

נבחין כי $X_n \rightarrow X$ כמעט תמיד. כמו כן, $X_{n+1} \geq X_n$, שכן אם למשל $X_n = \frac{j}{2^n}$ אזי $X_{n+1} \in \{\frac{j}{2^n}, \frac{2j+1}{2^{n+1}}\}$ ואז $\frac{j}{2^n} \leq X \leq \frac{j+1}{2^n}$ כעת, נקבל

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(X_n Y_n) &= \mathbb{E} \left(\sum_{j,k} \alpha_{j,n} \mathbb{1}_{A_{j,n}} \beta_{k,n} \mathbb{1}_{B_{k,n}} \right) = \\ &= \sum_{j,k} \alpha_{j,n} \beta_{k,n} \mathbb{P}(A_{j,n} \cap B_{k,n}) = \sum_{j,k} \alpha_{j,n} \beta_{k,n} \mathbb{P}(A_{j,n}) \mathbb{P}(B_{k,n}) = \\ &= \underbrace{\left(\sum_j \alpha_{j,n} \mathbb{P}(A_{j,n}) \right)}_{\mathbb{E}X_n} \underbrace{\left(\sum_k \beta_{k,n} \mathbb{P}(B_{k,n}) \right)}_{\mathbb{E}Y_n} \end{aligned}$$

■ כעת, $X_n Y_n \uparrow XY$, ולכן מהתכנסות מונוטונית נקבל את הנדרש.

מסקנה 1.2 אם $X, Y \in L^2$ ובלתי תלויים, אזי $\text{Cov}(X, Y) = 0$, ולכן $\text{Var}(X + Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y)$.

נתאר את החוקים של המספרים הגדולים: יהיו (X_n) סדרת משתנים מקריים בלתי תלויים ושווי התפלגות (לכל m, n מתקיים $\mathcal{L}(X_m) = \mathcal{L}(X_n)$). נניח כי $\mathbb{E}X_1 = a$. אזי $\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} a$ (חוק החזק), וכן לכל $\varepsilon > 0$, מתקיים $\mathbb{P}\left(\left|\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} - a\right| > \varepsilon\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ (חוק החלש).

משפט 1.3 (חוק חזק תחת הנחת מומנט רביעי) תהי (X_n) סדרת משתנים מקריים בלתי תלויים, לאו דווקא שווי התפלגות. נניח שקיים $K < \infty$ עבורו לכל n מתקיים

$$\mathbb{E}(X_n^4) \leq K$$

וכן $\mathbb{E}X_n = 0$. אזי $\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$ כמעט תמיד.

הוכחה: נגדיר $S_n = X_1 + \dots + X_n$. כעת,

$$\mathbb{E}\left(\frac{S_n}{n}\right) = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \mathbb{E}(X_j) = 0$$

כעת, נעריך את המומנט הרביעי:

$$\mathbb{E}\left[\left(\frac{S_n}{n}\right)^4\right] = \frac{1}{n^4} \mathbb{E}\left[(X_1 + \dots + X_n)^4\right]$$

בפתיחת הסוגריים, נקבל גורמים מהצורות הבאות:

$$X_n^4, X_m X_n^3, X_m^2 X_n^2, X_l X_m X_n^2, X_k X_l X_m X_n$$

כאשר $k \neq l \neq m \neq n$. כל גורם שמכיל אחד מבין X_i בחזקה ראשונה מתאפס בתוחלת, כי הם בלתי תלויים (מהטענה לעיל נוכל לפרק למכפלת התוחלות). לכן יישאר לנו:

$$\mathbb{E}\left[\left(\frac{S_n}{n}\right)^4\right] = \frac{1}{n^4} \left(\sum_{j=1}^n \underbrace{\mathbb{E}[X_j^4]}_{\leq K} + 6 \sum_{m < k} \underbrace{\mathbb{E}[X_m^2 X_k^2]}_{\leq \sqrt{\mathbb{E}[X_m^4] \mathbb{E}[X_k^4]} \leq K} \right) \leq \frac{1}{n^4} \left(nK + 6 \binom{n}{2} K \right) \leq \frac{1}{n^4} 3n^2 K = \frac{3K}{n^2}$$

נובע שלכל $\varepsilon > 0$ מתקיים

$$\mathbb{P}\left(\left|\frac{S_n}{n}\right| > \varepsilon\right) = \mathbb{P}\left(\left|\frac{S_n}{n}\right|^4 \geq \varepsilon^4\right) \leq \frac{3K}{n^2 \varepsilon^4}$$

הטור הזה סכים, ולכן מלמת בורל קנטלי הראשוני, כמעט תמיד, רק מספר סופי של המאורעות $\left\{\left|\frac{S_n}{n}\right| > \varepsilon\right\}$ קורה. ניקח $\varepsilon_k = \frac{1}{k}$ ואז כמעט תמיד לכל k בו זמנית, רק מספר סופי מבין $\left\{\left|\frac{S_n}{n}\right| > \varepsilon_k\right\}$ קורה, כלומר $\frac{S_n}{n} \rightarrow 0$ כמעט תמיד.

סיום מהיר יותר:

$$\mathbb{E} \left(\left(\frac{S_n}{n} \right)^4 \right) \leq \sum_n \frac{3K}{n^2} < \infty$$

■ ולכן $\sum \left(\frac{S_n}{n} \right)^4$ סופי כמעט תמיד, כלומר $\frac{S_n}{n} \rightarrow 0$ כמעט תמיד.

מסקנה 1.4 תהי (X_n) סדרת משתנים מקריים בתי תלויים עם $\mathbb{E}(X_n) = a$ וכן יהי $\mathbb{E}(X_n^4) \leq K$ עבורו

$$\mathbb{E}(X_n^4) \leq K$$

אזי $\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} a$ כמעט תמיד.

הוכחה: מפעילים את המשפט הקודם על $Y_n = X_n - a$. יש לוודא שהמומנט הרביעי של Y_n חסום במידה אחידה, ואכן

$$\|Y_n\|_4 \leq \|X_n\|_4 + \underbrace{\|a\|_4}_{|a|} \leq K^{\frac{1}{4}} + |a|$$

■ ולכן הכל עובד.

טענה 1.5 (אי שוויון צ'בישב) יהי $X \in L^2$. אזי לכל $t > 0$ מתקיים

$$\mathbb{P}(|X - \mathbb{E}X| \geq t) \leq \frac{\text{Var}(X)}{t^2}$$

הוכחה:

$$\{|X - \mathbb{E}X| \geq t\} = \{(X - \mathbb{E}X)^2 \geq t^2\}$$

■ וכעת נפעיל את אי שוויון מרקוב.

דוגמא נסמן S_n את אוסף התמורות של $\{1, \dots, n\}$. למשל, $|S_n| = n!$. תהי π תמורה שנבחרה אחיד מתוך S_n . כמה מעגלים יש לה? נסמן $C(\pi)$ את כמות המעגלים של π .

תהליך המסעדה הסינית: הלקוח מספר k שנכנס למסעדה בוחר באופן אחיד מבין k אפשרויות למקומות ישיבה (בין כל שני לקוחות בשולחן, או פתיחת שולחן חדש). נעצור אחרי שנכנסו n אנשים. נשים לב שיש התאמה חד-חד ערכית בין תמורות לבין סידורי ישיבה, ובגלל שכל לקוח מגריל אחיד את מקום הישיבה שלו, התמורה מתפגלת אחיד. לכן התהליך מפיק תמורה אחידה. כעת ננסה לספור מעגלים. נסמן A_k את המאורע בו הלקוח מספר k פתח שולחן חדש. אזי

$$C(\pi) = \sum_{k=1}^n \mathbb{1}_{A_k}$$

נבחין שהמאורעות A_k בלתי תלויים, וכן $\mathbb{P}(A_k) = \frac{1}{k}$. לכן

$$\mathbb{E}(C) = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} \sim \log n$$

$$\text{Var}(C) = \sum_{k=1}^n \frac{k-1}{k^2} \sim \log n$$

מאי שוויון צ'בישב נקבל כי לכל $\varepsilon > 0$ מתקיים

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(C > (1 + \varepsilon) \log n) &= \mathbb{P}(C - \mathbb{E}C > (1 + \varepsilon) \log n - \mathbb{E}C) \leq \\ &\leq \frac{\text{Var}C}{((1 + \varepsilon) \log n - \mathbb{E}C)^2} \sim \frac{1}{\varepsilon^2 \log n} \end{aligned}$$

באופן דומה,

$$\mathbb{P}(C < (1 - \varepsilon) \log n) \lesssim \frac{1}{\varepsilon^2 \log n}$$

2 מידות מכפלה

אם μ_1, μ_2 מידות σ סופיות על $(S_1, \Sigma_1), (S_2, \Sigma_2)$ בהתאמה, אזי קיימת מידת מכפלה $\mu_1 \times \mu_2$ על מרחב המכפלה $(S_1 \times S_2, \Sigma_1 \otimes \Sigma_2)$ ומתקיים משפט פוביני: לכל $f : S_1 \times S_2 \rightarrow \mathbb{R}$ מדידה ואינטגרבילית (או אינטגרבילית) מתקיים

$$\int f(x, y) d(\mu_1 \times \mu_2) = \int \int_{S_2} f(x, y) d\mu_2(y) d\mu_1(x) = \int \int_{S_1} f(x, y) d\mu_1(x) d\mu_2(y)$$

2.1 הקשר בין אי תלות לבין מידות מכפלה

היו X, Y משתנים מקריים המקבלים ערכים במרחבים מדידים $(S_1, \Sigma_1), (S_2, \Sigma_2)$ בהתאמה. ניזכר בהתפלגות $\mathcal{L}(X)$ - זו מידת ההסתברות

$$\mathcal{L}(X)(A) = \mathbb{P}(X \in A)$$

עבור $A \in \Sigma_1$. נוכל לתת גם את ההתפלגות המשותפת $\mathcal{L}(X, Y)$ - זו מידת ההסתברות

$$\mathcal{L}(X, Y)(B) = \mathbb{P}((X, Y) \in B)$$

עבור $B \in \Sigma_1 \otimes \Sigma_2$. אזי X, Y בלתי תלויים אם ורק אם

$$\mathcal{L}(X, Y) = \mathcal{L}(X) \times \mathcal{L}(Y)$$

הוכחה: כדי להראות את השוויון, מספיק לבדוק ששתי המידות הללו מזדהות על מערכת π שיוצרת את $\Sigma_1 \otimes \Sigma_2$. נבחר באוסף $\{A_1 \times A_2 \mid A_1 \in \Sigma_1, A_2 \in \Sigma_2\}$. אכן,

$$\begin{aligned} \mathcal{L}(X, Y)(A_1 \times A_2) &= \mathbb{P}((X, Y) \in A_1 \times A_2) = \mathbb{P}(X \in A_1, Y \in A_2) = \\ &= \mathbb{P}(X \in A_1) \mathbb{P}(Y \in A_2) = \mathcal{L}(X)(A_1) \mathcal{L}(Y)(A_2) = \\ &= (\mathcal{L}(X) \times \mathcal{L}(Y))(A_1 \times A_2) \end{aligned}$$

■

מקרים פרטיים חשובים

1. נניח כי X, Y ממשיים. אזי X, Y בלתי תלויים אם ורק אם לכל $s, t \in \mathbb{R}$ מתקיים

$$\mathbb{P}(X \leq s, Y \leq t) = \mathbb{P}(X \leq s) \mathbb{P}(Y \leq t)$$

2. אם X, Y בעלי צפיפות משותפת $f(x, y)$ אז X, Y בלתי תלויים אם ורק אם קיימות פונקציות $g(x), h(y)$ עם

$$f(x, y) = g(x) h(y)$$

כמעט בכל מקום (אוטומטית נובע כי קיים $c > 0$ קבוע עבורו cg צפיפות של X , $\frac{1}{c}h$ צפיפות של Y).

3 תורת המרטינגלים

3.1 תוחלת מותנה

נזכרת בתוחלת מותנה על מרחב הסתברות בדיד. נאמר כי X, Z משתנים מקריים המקבלים מספר סופי של ערכים:

$$X : x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}$$

$$Z : z_1, \dots, z_n \in \mathbb{R}$$

הסתברות מותנה: נתנה בכך שמתקיים $Z = z_1$:

$$\mathbb{P}(A \mid Z = z_1) = \frac{\mathbb{P}(A \cap \{Z = z_1\})}{\mathbb{P}(Z = z_1)}$$

ואז

$$\mathbb{E}(X \mid Z = z_1) = \sum_i x_i \mathbb{P}(X = x_i \mid Z = z_1)$$

אפשר גם לדבר על $\mathbb{E}(X | Z)$. זהו משתנה מקרי, שהוא פונקציה של Z . הערך שלו בנקודה מסויימת z_i הוא

$$f(z_i) = \mathbb{E}(X | Z = z_i)$$

נשים לב שהמשתנה $\mathbb{E}(X | Z)$ מדיד לפי $\sigma(Z)$. בנוסף,

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(\mathbb{E}(X | Z) \mathbb{1}_{Z=z_1}) &= \mathbb{E}(\mathbb{E}(X | Z = z_1) \cdot \mathbb{1}_{Z=z_1}) = \\ &= \mathbb{E}(X | Z = z_1) \mathbb{P}(Z = z_1) = \\ &= \sum_i x_i \mathbb{P}(X = x_i, Z = z_1) = \mathbb{E}(X \cdot \mathbb{1}_{Z=z_1}) \end{aligned}$$

למעשה, לכל $A \in \sigma(Z)$ מתקיים, מלינאריות,

$$\mathbb{E}(\mathbb{E}(X | Z) \cdot \mathbb{1}_A) = \mathbb{E}(X \mathbb{1}_A)$$

משפט 3.1 (עם הגדרה) יהי $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מרחב הסתברות, ויהי X משתנה מקרי אינטגרבילי. תהי $\mathcal{G} \subseteq \mathcal{F}$ תת סיגמא אלגברה. אזי קיים משתנה מקרי Y עם

1. Y מדיד לפי \mathcal{G} .

2. Y אינטגרבילי.

3. לכל קבוצה $A \in \mathcal{G}$ מתקיים

$$\mathbb{E}(Y \mathbb{1}_A) = \mathbb{E}(X \mathbb{1}_A)$$

אם \tilde{Y} משתנה מקרי שמקיים תכונות אלה אזי $Y = \tilde{Y}$ כמעט תמיד. כל משתנה מקרי $Y = \mathbb{E}(X | \mathcal{G})$ שמקיים את התכונות הללו נקרא גרסה של $\mathbb{E}(X | \mathcal{G})$. נרשום זאת בצורה $Y = \mathbb{E}(X | \mathcal{G})$ כמעט תמיד.

הגדרה 3.2 נגדיר גם

$$\mathbb{E}(X | Z) = \mathbb{E}(X | \sigma(Z))$$

כאשר Z משתנה מקרי. באופן דומה גם

$$\mathbb{E}(X | Z_1, Z_2, \dots) = \mathbb{E}(X | \sigma(Z_1, Z_2, \dots))$$

נאמר לרגע כי X, Z ממשיים, $Z \sim U([0, 1])$. אזי $\mathbb{P}(Z = z) = 0$ לכל $z \in \mathbb{R}$, ולכן לא נוכל להגדיר ישירות את $\mathbb{E}(X | Z = \frac{1}{2})$. עדיין נוכל להגדיר את $\mathbb{E}(X | Z)$ והוא מוגדר לכמעט כל ערך של Z .
 כדאי לחשוב על $\mathbb{E}(X | Z)$ כגבול -

$$\mathbb{E}(X | Z = z_0) = \lim_{\varepsilon \downarrow 0} \mathbb{E}(X | Z \in (z_0 - \varepsilon, z_0 + \varepsilon))$$

ככה אנו מגדירים תוחלת מותנה, ואפשר גם להגדיר הסתברות מותנה

$$\mathbb{P}(A | \mathcal{G}) := \mathbb{E}(\mathbb{1}_A | \mathcal{G})$$

מקרה פרטי אם $X \in L^2$, אזי $\mathbb{E}(X | \mathcal{G})$ היא הטלה אורתוגונלית לתת הרחב $L^2(\Omega, \mathcal{G}, \mathbb{P})$ כלומר

$$\inf_{Y \in L^2(\Omega, \mathcal{G}, \mathbb{P})} \mathbb{E}[(X - Y)^2] = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}(X | \mathcal{G}))^2]$$

הוכחה: (של המשפט) יהיו Y, \tilde{Y} זוג משתנים מקריים שמקיימים את 1, 2, 3. אם $\mathbb{P}(Y > \tilde{Y}) > 0$, אז קיים n עבורו

$$\mathbb{P}\left(Y > \tilde{Y} + \frac{1}{n}\right)$$

יהי $A = \left\{Y > \tilde{Y} + \frac{1}{n}\right\}$. אזי $A \in \mathcal{G}$ לפי תכונה 1. לכן, לפי תכונה 3, מתקיים

$$\mathbb{E}(Y \mathbb{1}_A) = \mathbb{E}(X \mathbb{1}_A) = \mathbb{E}(\tilde{Y} \mathbb{1}_A)$$

ולכן נקבל כי

$$\mathbb{E}\left(\left(Y - \tilde{Y}\right) \mathbb{1}_A\right) = 0$$

אבל

$$\mathbb{E}\left(\left(Y - \tilde{Y}\right) \mathbb{1}_A\right) = \mathbb{E}\left(Y - \tilde{Y}\right) \mathbb{1}_{\{Y > \tilde{Y} + \frac{1}{n}\}} \geq \frac{1}{n} \mathbb{P}\left(Y > \tilde{Y} + \frac{1}{n}\right) > 0$$

בסתירה. לכן קיבלנו יחידות.
 נוכיח קיום במקרה הפרטי $X \in L^2$. תהי Y הטלה אורתוגונלית של X למרחב $L^2(\Omega, \mathcal{G}, \mathbb{P})$. אזי Y מדיד לפי \mathcal{G} , וכן $Y \in L^2$. כעת, ראינו כי לכל $Z \in L^2$ מתקיים

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

נבחר $Z = \mathbb{1}_A$ עבור $A \in \mathcal{G}$ ונקבל

$$\mathbb{E}(\mathbb{1}_A(X - Y)) = \mathbb{E}(X\mathbb{1}_A) - \mathbb{E}(Y\mathbb{1}_A) = 0$$

כנדרש.

כעת נדון במקרה הכללי. מספיק לבדוק קיום כאשר $X \geq 0$. קיימת סדרה $X_n \geq 0$ כך שכל X_n חסום וכן $X_n \uparrow X$ כמעט תמיד. לכל X_n קיימת $\mathbb{E}(X_n | \mathcal{G})$ כי $X_n \in L^2$ מחסימות. נותר להוכיח כי $\mathbb{E}(X_n | \mathcal{G}) \leq \mathbb{E}(X_{n+1} | \mathcal{G})$. בהנחה זו ניקח את הגבול

$$Y = \limsup_n \mathbb{E}(X_n | \mathcal{G})$$

ומהתכנסות מונוטונית, $Y = \mathbb{E}(X | \mathcal{G})$. בשביל זה ניעזר בלמה (בשיעור הבא):

למה 3.3 אם U משתנה מקרי חסום ואי שלילי, אזי $\mathbb{E}(U | \mathcal{G}) \geq 0$ כמעט תמיד.

■

מלמה זו נובע הכל, על ידי לקיחת $U = X_{n+1} - X_n$.