

(00094412) הסתברות מ' | הרצאה 12 ואחרונה

שם: איל

April 3, 2024

נושאי השיעור: אי-שוויונות ומשפטי גבול/קירובים

נושא ראשון - מוטיבציה לאי-שוויונות

• בחיים האמיתיים לא תמיד אפשר לחשב הסתברויות בצורה מדויקת ולכן משתמשים בחסמים (או קירובים) כדי לקבל תשובה מספיק טובה לשימושים פרקטיים.

דוגמה 1.

- מטילים קובייה הוגנת n פעמים עבור n גדול מאוד.
- מצאו את ההסתברות שממוצע ההטלות קטן מ-4.
- הניחו כי ההטלות בלתי תלויות.

פיתרון:

- נגדיר משתנים מקריים:

– X_K = תוצאת ההטלה ה- k .

$$P_{X_K}(x) = \begin{cases} \frac{1}{6} & x = 1, \dots, 6 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

• אזי ההסתברות שלו היא

– מכיוון ש X_1, X_2, \dots, X_n בלתי תלויים.

- כעת נחשב את סכום ההטלות:

$$S_n = \sum_{k=1}^n X_k$$

– סימון: ממוצע ההטלות יסומן \bar{X}_n :

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} S_n = \frac{1}{n} \cdot \sum_{k=1}^n X_k$$

• אנחנו מחפשים את $P(\bar{X}_n \leq 4)$.

• ניסיון ראשון:

$$P(\bar{X}_n \leq 4) = \sum_{x: x \leq 4} P_{\bar{X}_n}(x)$$

– נמצא את הפונקציה $P_{\bar{X}_n}(x)$:

$$P_{\bar{X}_n}(x) = P(\bar{X}_n = x)$$

$$= P\left(\frac{1}{n} S_n = x\right)$$

$$= P_{S_n}(n \cdot x)$$

* כעת ננסה למצוא את $P_{S_n}(y)$:

$$P_{S_n}(y) = P(S_n = y)$$

$$= P\left(\sum_{k=1}^n X_k = y\right)$$

· זוהי פונקציית הסתברות של פונקציה של משתנה מקרי ולכן:

$$= \sum_{x_1, x_2, \dots, x_n \in \{1, \dots, 6\}, \sum x_k = y}^{\infty} P_{X_1, X_2, \dots, X_n}(x_1, x_2, \dots, x_n)$$

· המשתנים המקריים בלתי תלויים ולכן:

$$= \sum_{x_1, x_2, \dots, x_n \in \{1, \dots, 6\}, \sum x_k = y}^{\infty} P_{X_1}(x_1) \cdot P_{X_2}(x_2) \cdot \dots \cdot P_{X_n}(x_n)$$

· נשים לב שזו דרך מסובכת כי אנחנו לא יודעים כמה איברים אנחנו סוכמים ולכן נרצה לחפש דרך פשוטה יותר.

• ניסיון שני: במקום לחשב באופן מדויק, נמצא חסמים על ההסתברות המבוקשת (נתמקד בעיקר בחסמים עליונים).

נושא שני - אי שוויונות (חסמים)

הגדרה 2. אי שוויון (חֶסֶם) מרקוב Markov's Inequality

• יהא X משתנה מקרי (כלשהו) עם תוחלת מוגדרת.

• אזי לכל $0 < x$ מתקיים:

$$P(X \geq x) \leq \frac{E(|X|)}{x}$$

הוכחה.

• ראשית נשים לב ש- $P(X \geq x) \leq P(|X| \geq x)$ כי המאורע $P(|X| \geq x)$ מכיל את המאורע $P(X \geq x)$.

– לכן נניח (בה"כ) ש- X מקבל ערכים אי שליליים בלבד ונראה כי $P(|X| \geq x) \leq \frac{E(|X|)}{x}$ ואז נקבל $P(X \geq x) \leq \frac{E(|X|)}{x}$

• לפי הגדרת אינדיקטור, לכל $x > 0$ מתקיים:

$$|X| \geq |X| \cdot \overbrace{I_{\{|X| \geq x\}}}^{\in \{0,1\}}$$

– בנוסף, אם $|X| < x$ אז נקבל 0 באגף ימין ואם $|X| \geq x$ אז נקבל $|X|$ באגף ימין ולכן:

$$|X| \geq x \cdot I_{\{|X| \geq x\}}$$

– ניקח תוחלת משני האגפים (וראינו בעבר שאם $Z \geq W$ אז $E(Z) \geq E(W)$):

$$E(|X|) \geq E(x \cdot I_{\{|X| \geq x\}})$$

$$= x \cdot E(I_{\{|X| \geq x\}})$$

* תוחלת של אינדיקטור $I_{\{|X| \geq x\}}$ היא ההסתברות שהמאורע יקרה, כלומר $P(|X| \geq x)$

* ולכן:

$$= x \cdot P(|X| \geq x)$$

* כלומר קיבלנו:

$$E(|X|) \geq x \cdot P(|X| \geq x)$$

· נחלק ב- x ונקבל:

$$P(|X| \geq x) \leq \frac{E(|X|)}{x}$$

■

נחזור לדוגמה שהתחלנו איתה ונחשב חסם על ההסתברות:

המשך דוגמה 1:

• רצינו לחשב את $P(\bar{X}_n < 4)$:

$$P(\bar{X}_n < 4) = 1 - P(\bar{X}_n \geq 4)$$

– נשתמש באי שוויון מרקוב כדי לקבל:

$$1 - P(\bar{X}_n \geq 4) \geq 1 - \frac{E(|\bar{X}_n|)}{4}$$

* ומכיוון ש- \bar{X}_n חיובי ממש כי הוא ממוצע הטלות, מתקיים:

$$P(\bar{X}_n < 4) \geq 1 - \frac{E(\bar{X}_n)}{4}$$

• נמצא את $E(\bar{X}_n)$:

$$E(\bar{X}_n) = E\left(\frac{1}{n} \cdot S_n\right) = \frac{1}{n} \cdot E(S_n)$$

$$= \frac{1}{n} \cdot E\left(\sum_{k=1}^n X_k\right)$$

$$= \frac{1}{n} \cdot \sum_{k=1}^n E(X_k)$$

$$= \frac{1}{n} \cdot \sum_{k=1}^n 3.5$$

$$= \frac{1}{n} \cdot n \cdot 3.5$$

$$= 3.5$$

– נציב זאת ונקבל:

$$P(\bar{X}_n < 4) \geq 1 - \frac{E(\bar{X}_n)}{4} = 1 - \frac{3.5}{4}$$

* כלומר:

$$P(\bar{X}_n < 4) \geq \frac{1}{8}$$

• נחפש חסם טוב יותר:

הגדרה 3. אי שוויון צ'ב'צ'יב Chebyshev (יותר טוב מאי-שוויון מרקוב אבל דורש יותר תנאים):

• יהא X משתנה מקרי כלשהו עם תוחלת ושונות סופיים.

• לכל $0 < x$ מתקיים:

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

• או באופן שקול, לכל $0 < t$ מתקיים:

$$P(|X - E(X)| \geq t \cdot SD(X)) \leq \frac{1}{t^2}$$

הוכחה.

• יהי $x < 0$.

• נבחן את אגף שמאל ונעלה את שני האגפים שלו בריבוע:

$$P(|X - E(X)| \geq x) = P((X - E(X))^2 \geq x^2)$$

– לפי אי שוויון מרקוב:

$$P((X - E(X))^2 \geq x^2) \leq \frac{E((X - E(X))^2)}{x^2} = \frac{Var(X)}{x^2}$$

• כעת נראה את הגרסה השקולה:

– יהי $t > 0$.

* נבחן שוב את אגף שמאל $P(|X - E(X)| \geq t \cdot SD(X))$:

• לפי החלק הראשון נקבל עם $x = t \cdot SD(X)$:

$$P(|X - E(X)| \geq t \cdot SD(X)) = P((X - E(X))^2 \geq (t \cdot SD(X))^2) \leq \frac{Var(X)}{(t \cdot SD(X))^2} = \frac{1}{t^2}$$

■

נחזור לדוגמה 1:

• כאמור, חיפשנו את

$$P(\bar{X}_n < 4) = 1 - P(\bar{X}_n \geq 4)$$

– בנוסף, מצאנו ש $E(\bar{X}_n) = 3.5$ ולכן אם נחסר אותו משני האגפים של אי השוויון בהסתברות נקבל:

$$P(\bar{X}_n \geq 4) = P\left(\bar{X}_n - E(\bar{X}_n) \geq 4 - \underbrace{E(\bar{X}_n)}_{=3.5}\right) = P\left(\bar{X}_n - E(\bar{X}_n) \geq \frac{1}{2}\right)$$

* ראינו שמתקיים:

$$P\left(\bar{X}_n - E(\bar{X}_n) \geq \frac{1}{2}\right) \leq P\left(|\bar{X}_n - E(\bar{X}_n)| \geq \frac{1}{2}\right)$$

* נשתמש באי-שוויון צ'ב'יב עבור \bar{X}_n ונקבל:

$$\leq \frac{Var(\bar{X}_n)}{\left(\frac{1}{2}\right)^2}$$

· נמצא את $Var(\bar{X}_n)$:

$$Var(\bar{X}_n) = Var\left(\frac{1}{n} \cdot S_n\right) = \frac{1}{n^2} Var(S_n)$$

$$= \frac{1}{n^2} Var\left(\sum_{k=1}^n X_k\right)$$

· כל ה- X_k בלתי תלויים ולכן:

$$= \frac{1}{n^2} \sum_{k=1}^n Var(X_k)$$

$$= \frac{1}{n^2} \cdot n \cdot Var(X_1)$$

$$= \frac{1}{n} \cdot 3$$

* ולכן:

$$P(\bar{X}_n < 4) \leq 1 - \frac{Var(\bar{X}_n)}{\left(\frac{1}{2}\right)^2} = 1 - \frac{3}{n} \cdot 4 = 1 - \frac{12}{n}$$

• לסיכום:

$$P(\bar{X}_n < 4) \leq 1 - \frac{12}{n}$$

דוגמה 4.

• הראו שממוצע ההטלות הולך ומתקרב לתוחלת של הטלה בודדת באופן הבא:

– הראו שלכל $\varepsilon > 0$ ההסתברות שהממוצע יהיה רחוק מ-3.5 בלפחות ε שואף ל-0 כאשר מספר ההטלות שואף ל- ∞ .

פיתרון:

• צריך להראות שלכל $\varepsilon > 0$ מתקיים:

$$P(|\bar{X}_n - 3.5| > \varepsilon) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

• נציב $E(\bar{X}_n) = 3.5$:

$$P(|\bar{X}_n - 3.5| > \varepsilon) = P(|\bar{X}_n - E(\bar{X}_n)| > \varepsilon)$$

– לפי אי שוויון צ'יבצ'יב מתקיים:

$$P(|\bar{X}_n - E(\bar{X}_n)| > \varepsilon) \leq \frac{\overbrace{\text{Var}(X)}^{\frac{3}{n}}}{\varepsilon^2} = \frac{3}{n \cdot \varepsilon^2}$$

$$\frac{3}{n \cdot \varepsilon^2} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \text{ מתקיים } \varepsilon > 0 \text{ לכל } n \text{ נשים לב כי}$$

נושא שלישי - סכומים וממוצעים של משתנים מקריים בלתי תלויים שוי התפלגות (iid - identically independently distributed)

• יהיו X_1, X_2, \dots, X_n משתנים מקריים בלתי תלויים שוי התפלגות עם תוחלת $\mu \in \mathbb{R}$ ושונות $\sigma^2 > 0$ מוגדרות.

• נגדיר:

– סכום המשתנים המקריים:

$$S_n = \sum_{k=1}^n X_k$$

– ממוצע המשתנה המקרי:

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} \cdot S_n$$

• מכיוון שהמשתנים המקריים הם שוי התפלגות אז יש להם אותה תוחלת ולכן התוחלת של S_n היא:

$$E(S_n) = E\left(\sum_{k=1}^n X_k\right) = \sum_{k=1}^n E(X_k) = n \cdot \mu$$

• התוחלת של \bar{X}_n היא:

$$E(\bar{X}_n) = E\left(\frac{1}{n} \cdot S_n\right) = \frac{1}{n} \cdot E(S_n) = \mu$$

• השונות של S_n היא:

$$Var(S_n) = Var\left(\sum_{k=1}^n X_k\right)$$

– ומכיוון ש- X_k בלתי תלויים לכל k , מתקיים:

$$\begin{aligned} &= \sum_{k=1}^n Var(X_k) \\ &= n \cdot \sigma^2 \end{aligned}$$

• השונות של \bar{X}_n היא:

$$Var(\bar{X}_n) = Var\left(\frac{1}{n} \cdot S_n\right) = \frac{1}{n^2} Var(S_n) = \frac{\sigma^2}{n}$$

הערה 5. לממוצע \bar{X}_n יש תוחלת μ כמו של כל X_K אבל השונות הולכת וקטנה ככל ש- n גדל. כלומר \bar{X}_n "מתקרב" להיות משתנה מקרי קבוע μ ככל ש- n גדל.
נפרמל את המונח "מתקרב":

הגדרה 6. התכנסות חלשה לקבוע (התכנסות בהסתברות):

- יהיו Y_1, Y_2, \dots משתנים מקריים כלשהם (לא בהכרח מוגדרים על אותו מרחב מדגם) ויהא Y משתנה מקרי קבוע
- נאמר כי הסדרה $(Y_n)_{n \geq 1}$ מתכנסת באופן חלש ל- Y כאשר $n \rightarrow \infty$ אם לכל $\varepsilon > 0$ מתקיים:

$$P(|Y_n - y| > \varepsilon) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

• באופן שקול לפי הגדרת הגבול:

– לכל $\varepsilon_1, \varepsilon_2 > 0$ קיים $n_0 \in \mathbb{N}$ כך שלכל $n > n_0$ מתקיים:

$$P(|Y_n - y| > \varepsilon_1) < \varepsilon_2$$

• סימון: $Y_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} Y$

משפט 7. החוק החלש של המספרים הגדולים.

• יהיו X_1, X_2, \dots משתנים מקריים בלתי תלויים שווי התפלגות עם תוחלת $\mu \in \mathbb{R}$ מוגדרת.
 • אזי:

$$\bar{X}_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \mu$$

– כלומר לכל $\varepsilon > 0$ מתקיים:

$$P(|\bar{X}_n - \mu| > \varepsilon) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

הוכחה.

• לשם פשטות, נניח שגם השונות של X_1, X_2, \dots מוגדרת.

– כלומר $\sigma^2 = \text{Var}(X_k)$

• ראינו שמתקיים:

$$P(|\bar{X}_n - \mu| > \varepsilon) = P(|\bar{X}_n - E(\bar{X}_n)| > \varepsilon)$$

$$= P\left((\bar{X}_n - E(\bar{X}_n))^2 > \varepsilon^2\right)$$

– ואז לפי אי-שוויון צ'יבצ'יב:

$$\leq \frac{\text{Var}(\bar{X}_n)}{\varepsilon^2} = \frac{\frac{\sigma^2}{n}}{\varepsilon^2} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

■

דוגמה 8.

• ברשותכם מטבע עם הסתברות $p \in (0, 1)$ לקבל "ראש".
 • מציעים להטיל את המטבע n פעמים ולתת כניחוש ל- p את שיעור ה"ראש" שיתקבל.

- כמה הטלות צריך לעשות כדי שהניחוש יהיה קרוב ל- p בכלל היותר $\delta = 0.1$ בהסתברות לפחות $1 - \varepsilon$ עבור $\varepsilon = 0.05$.
- הניחו כי ההטלות בלתי תלויות.

פיתרון:

- נגדיר:

1. S_n = מספר ה"ראש" שהתקבלו ב- n ההטלות. (מתפלג בינומית)

2. $\bar{X}_n = \frac{1}{n} \cdot S_n$ = שיעור הראשים שהתקבלו ב- n ההטלות.

- אנחנו מחפשים n מינימלי כך שלכל p יתקיים:

$$P(|\bar{X}_n - p| > \delta) \leq \varepsilon$$

- נשים לב כי S_n הוא סכום של אינדיקטורים:

– לכן נגדיר X_k להיות האינדיקטורים של האם יצא "ראש" בהטלה ה- k :

$$X_k = \begin{cases} 1 & \text{head is } k_{th} \text{ roll} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

– אזי מכיוון שכל האינדיקטורים הם בלתי תלויים ושווי התפלגות מתקיים:

$$Ber(p) \sim X_1, X_2, \dots, X_n$$

– וגם מתקיים $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$.

– נחשב את μ (תוחלת של משתנה מקרי ברנולי):

$$\mu = E[X_k] = p$$

– נחשב את σ^2 :

$$\sigma^2 = Var(X_k) = p(1-p)$$

- קיבלנו:

$$E(\bar{X}_n) = \mu = p$$

$$Var(\bar{X}_n) = \frac{\sigma^2}{n} = \frac{p \cdot (1-p)}{n}$$

– לכן לפי אי שוויון צ'ביצ'יב מתקיים:

$$P(|\bar{X}_n - p| > \delta) = P(|\bar{X}_n - E(\bar{X}_n)| > \delta)$$

$$\leq \frac{Var(\bar{X}_n)}{\delta^2} = \frac{\frac{p(1-p)}{n}}{\delta^2}$$

– כאמור, מחפשים n מינימלי ולכן נדרוש:

$$\frac{\frac{p(1-p)}{n}}{\delta^2} < \varepsilon$$

$$n \geq \frac{p(1-p)}{\delta^2 \varepsilon}$$

* מכיוון ש- p לא ידוע, ניקח p מקסימלי, כלומר $\frac{1}{2} = \arg_p \min p(1-p)$

$$\frac{p(1-p)}{\delta^2 \varepsilon} = \frac{1}{4} \cdot \frac{1}{\delta^2 \varepsilon}$$

* לכן נקבל:

$$n = \left\lceil \frac{1}{4 \cdot \delta^2 \cdot \varepsilon} \right\rceil$$

נושא רביעי - משפט הגבול המרכזי

ראינו שאם X_1, X_2, \dots הם בלתי תלויים ושווי התפלגות עם תוחלת ושוונות מוגדרות אז:

$$E(\bar{X}_n) = \mu$$

$$SD(\bar{X}_n) = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \iff Var(\bar{X}_n) = \frac{\sigma^2}{n}$$

– באופן לא פורמלי: (סטיות מסדר גודל של $\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$) $\bar{X}_n = \mu +$

• נרצה להבין איך הסטיות האלה מסדר גודל של $\frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ מתנהגות.

– לכן ננרמל את המשתנה המקרי, כלומר נחסר ממנו את התוחלת ונחלק בסטיית התקן:

$$\hat{X}_n := \frac{\bar{X}_n - E(\bar{X}_n)}{SD(\bar{X}_n)}$$

* נחשב את התוחלת והשונות של \hat{X}_n :

$$E(\hat{X}_n) = E\left(\frac{\bar{X}_n - E(\bar{X}_n)}{SD(\bar{X}_n)}\right) \stackrel{\text{linearity}}{=} \frac{E(\bar{X}_n) - E(\bar{X}_n)}{SD(\bar{X}_n)} = 0$$

$$Var(\hat{X}_n) = \frac{Var(\bar{X}_n)}{(SD(\bar{X}_n))^2} = 1$$

• כלומר אחרי שנרמלנו, נקבל שתמיד התוחלת היא 0 והשונות היא 1.

• משפט הגבול המרכזי יגיד ש \hat{X}_n “שואף” להתפלג נורמלית עם פרמטרים 0, 1.

הגדרה 9. התכנסות חלשה למשתנה מקרי רציף:

• יהיו Y_1, Y_2, \dots משתנים מקריים כלשהם ו- Y משתנה מקרי רציף (לא בהכרח על אותו מרחב מדגם).

• נאמר כי הסדרה $(Y_n)_{n \geq 1}$ מתכנסת באופן חלש ל- Y כאשר $n \rightarrow \infty$ אם לכל $y \in \mathbb{R}$ מתקיים:

$$F_{Y_n}(y) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} F_Y(y)$$

• באופן מפורש:

– לכל $y \in \mathbb{R}$ מתקיים:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(Y_n \leq y) = P(Y \leq y)$$

משפט 10. משפט הגבול המרכזי (המשפט הוא מרכזי, לא הגבול).

• יהיו X_1, X_2 משתנים מקריים בלתי תלויים ושווי התפלגות עם תוחלת ושונות מוגדרים.

• אזי:

$$\hat{X}_n \xrightarrow{n \rightarrow \infty} Z$$

– כאשר $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$.

• באופן מפורש:

– לכל $y \in \mathbb{R}$ מתקיים:

$$P(\hat{X}_n \leq y) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \Phi(y)$$

המשמעות אינטואיטיבית של המשפט:

• משפט הגבול המרכזי אומר שאם n מספיק גדול אז $\mathcal{N}(0, 1)$ \hat{X}_n *almost distributed* \approx

• תזכורת: $\hat{X}_n := \frac{\bar{X}_n - E(\bar{X}_n)}{SD(\bar{X}_n)}$

– לכן:

$$\bar{X}_n = \mu + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \cdot \hat{X}_n$$

• תזכורת:

– אם $Z \sim \mathcal{N}(0, 1)$ אז $aZ + b \sim \mathcal{N}(b, a^2)$

• ולכן אצלנו עבור n מספיק גדול, נקבל בקירוב:

$$\bar{X}_n \approx \mathcal{N}\left(\underbrace{E(\bar{X}_n)}_{\mu}, \underbrace{Var(\bar{X}_n)}_{\frac{\sigma^2}{n}}\right)$$

• אם נרצה לחשב את ההתפלגות של S_n אז נשתמש בקשר $S_n = n \cdot \bar{X}_n$ ונקבל:

$$S_n \approx \mathcal{N}\left(\underbrace{E(S_n)}_{n \cdot \mu}, \underbrace{Var(S_n)}_{\sigma^2 \cdot n}\right)$$

• כלומר, עבור n מספיק גדול, הממוצע והסכום של X_1, X_2, \dots (משתנים מקריים בלתי תלויים ושווי התפלגות) מתנהגים כאילו הם מתפלג נורמלי עם הפרמטרים המתאימים.

דוגמה 11.

- בהמשך לדוגמאות הקודמות, השתמשו במשפט הגבול המרכזי כדי לקרב את ההסתברות שהמוצע של $n = 10^5$ הטלות קובייה בלתי תלויות יפול בקטע $[3.49, 3.51]$.

פיתרון:

- נחפש את $P(3.49 \leq \bar{X}_n \leq 3.51)$.

$$\bar{X}_n \approx \mathcal{N}\left(\underbrace{=3.5}_{\mu}, \underbrace{= \frac{3}{10^5}}_{\sigma^2} \frac{1}{n}\right)$$

לפי המשמעות האינטואיטיבית של משפט הגבול המרכזי מתקיים

– לכן:

$$P(3.49 \leq \bar{X}_n \leq 3.51) \approx P\left(\mathcal{N}\left(3.5, \frac{3}{10^5}\right) \in [3.49, 3.51]\right)$$

$$= \Phi\left(\frac{3.51 - 3.5}{\sqrt{\frac{3}{10^5}}}\right) - \Phi\left(\frac{3.49 - 3.5}{\sqrt{\frac{3}{10^5}}}\right)$$

$$= 0.972$$

נושא חמישי - קירוב נורמלי ופואסוני להתפלגות הבינומית

- ראינו בדוגמה מספר 8 שאם $S_n \sim \text{Bin}(n, p)$ אז $S_n = \sum_{k=1}^n X_k$ כאשר $X_1, X_2, \dots, X_n \sim \text{Ber}(p)$ הם משתנים מקריים בלתי תלויים ושווי התפלגות.

– לכן, לפי המשמעות של משפט הגבול המרכזי מתקיים עבור n גדול מאוד:

$$S_n \approx \mathcal{N}\left(\underbrace{=n \cdot \mu}_{n \cdot p}, \underbrace{n \cdot \sigma^2}_{n \cdot p(1-p)}\right)$$

- מצד שני, כשלמדנו את הקירוב הפואסוני להתפלגות הבינומית ראינו:

– אם $S_n \sim \text{Bin}(n, p = \frac{\lambda}{n})$ אז לכל $i \in \mathbb{R}$ מתקיים:

$$P(S_n = y) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} P(W = y)$$

* כאשר $W \sim \text{Pois}(\lambda)$.

• באופן אינטואיטיבי, $S_n \approx \text{Pois}(\lambda = n \cdot p)$,

• במילים אחרות, עבור n גדול מאוד יש שתי דרכים לקרב משתנה מקרי בינומי:

– קירוב נורמלי אומר:

$$\text{Bin}(n, p) \approx \mathcal{N}(np, np(1-p))$$

* עבור p קבוע ו- n גדול. מסמנים $p > \frac{10}{n}$.

– והקירוב הפואסוני אומר:

$$\text{Bin}(n, p) \approx \text{Pois}(np)$$

* כאשר $p = \frac{\lambda}{n}$, כלומר p הוא סדר גודל של $\frac{1}{n}$. מסומן ב- $\frac{10}{n} \leq p$

• אז מי מהקירובים נכון? לא נכנסנו לזה בהרצאה.

– אם ירצו שנשתמש בקירוב במבחן יהיו צריכים להגיד לנו באיזה קירוב להשתמש.

הגדרה 12. התכנסות חלשה במקרה שכל המשתנים המקריים מקבליים ערכים ב- $\mathbb{N} \cup \{0\}$

• יהיו Y_1, Y_2, \dots וגם Y משתנים מקריים בדידים המקבלים ערכים בתחום $\mathbb{N} \cup \{0\}$ בלבד.

• נאמר כי $(Y_n)_{n \geq 1}$ מתכנסת באופן חלש ל- Y כאשר $n \rightarrow \infty$ אם:

$$P_{Y_n}(y) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} P_Y(y)$$

– בכל $y \in \mathbb{N} \cup \{0\}$.

• הסימון הוא אותו סימון כמו של ההתכנסויות לפני כן, $\Rightarrow_{n \rightarrow \infty}$.

משפט 13. קירוב פואסוני למשתנה מקרי בינומי

• אם $S_n \sim \text{Bin}(n, \frac{\lambda}{n})$ עבור $\lambda > 0$ ו- $W \sim \text{Pois}(\lambda)$

– אז $S_n \xRightarrow{n \rightarrow \infty} W$.

• נראה אי שוויון נוסף שהוא חסם טוב יותר מאי-השוויונות הקודמים אבל הוא דורש יותר תנאים:

משפט 14. חסם צ'רנוף / הופצינג / קרמר.

• יהא X משתנה מקרי כלשהו.

• אז לכל $x \in \mathbb{R}$ מתקיים:

$$P(X > x) \leq \inf_{s > 0} \left\{ \frac{E(e^{s \cdot X})}{e^{s \cdot x}} \right\}$$

– בתנאי שהתוחלת מוגדרת.

הוכחה.

• יהי $s > 0$:

$$P(X > x) = P(s \cdot X > s \cdot x)$$

– נעלה את שני האגפים של אי השוויון ב- e :

$$= P(e^{s \cdot X} > e^{s \cdot x})$$

* ולפי אי שוויון מרקוב מתקיים:

$$\leq \frac{E(e^{s \cdot X})}{e^{s \cdot x}}$$

– הראנו את זה לכל s ובפרט עבור $0 < s$ שהוא האינפימום.

■

• מזה אפשר להוכיח את חסם צ'רנוף:

משפט 15. חסם צ'רנוף.

– יהיו X_1, X_2, \dots, X_n משתנים מקריים בלתי תלויים שוי התפלגות המקבלים ערכים בקטע $[a, b]$ בלבד.

* אז לכל $x \in \mathbb{R}$ מתקיים:

$$P(|\bar{X}_n - E(\bar{X}_n)| \geq x) \leq 2 \cdot e^{-\frac{2 \cdot n \cdot x^2}{(b-a)^2}}$$

נחזור לדוגמה עם המטבעות ונשתמש בחסם צ'רנוף:

• עם אי שוויון צ'ביצ'יב קיבלנו חסם

$$P(|\bar{X}_n - E(\bar{X}_n)| \geq x) \leq \frac{\sigma^2}{x^2 \cdot n}$$

דוגמה 16.

• חזרו על הדוגמה עם המטבע ו- p לא ידוע, תוך שימוש באי שוויון צ'רנוף.

פיתרון:

• הגדרנו את \bar{X}_n להיות שיעור ה"ראש" וראינו:

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} \cdot \sum_{k=1}^n X_k$$

– עבור $X_k \sim \text{Ber}(p)$

• אזי X_k מקבל ערכים בקטע $[0, 1]$ ומתקיים $E(X_k) = p = E(\bar{X}_n)$

• לכן נקבל:

$$P(|\bar{X}_n - p| \geq \delta)$$

$$= P(|\bar{X}_n - E(\bar{X}_n)| \geq \delta)$$

– ולפי אי שוויון צ'רנוף מתקיים:

$$\leq 2 \cdot e^{-2 \frac{n \cdot \sigma^2}{1 - \sigma}}$$

– נדרוש:

$$\leq 2 \cdot e^{-2 \frac{n \cdot \sigma^2}{1 - \sigma}} \leq \frac{\varepsilon}{2}$$

* נקבל:

$$-2n\delta^2 \leq \ln\left(\frac{\varepsilon}{2}\right)$$

· כלומר:

$$n \geq \left\lceil \frac{\ln\left(\frac{\epsilon}{2}\right)}{2 \cdot \delta^2} \right\rceil$$