

כלים מתמטיים למדעי המחשב*

סוכס ע"י אביב יעיש

תוכן עניינים

	I	הסתברות
6	1	שיעור 1
6	1.1	בסיס
7	1.1.1	מהם הגדלים שאנחנו רוצים לייחס למ"מ?
7	1.2	אי שוויונות בסיסיים בתורת ההסתברות
8	1.3	תמורות
9	1.3.1	עוד משהו על ההתנהגות האופיינית של תמורות
10	1.4	גרפים
11	2	תרגול 1
12	2.1	דוגמא - גרפים מקריים
13	3	תרגול אקסטרה 1
16	4	תרגיל 1
16	5	שיעור 2
16	5.1	חזרה על שיעור קודם
17	5.2	פונקציית הסף להופעה של K_4 ב $G(n, p)$, $p = n^{-\frac{2}{3}}$
17	5.2.1	תזכורות
18	5.2.2	פונקציית הסף להופעה של K_4 ב $G(n, p)$, $p = n^{-\frac{2}{3}}$
19	5.3	שתי עובדות חשובות urn models
20	5.3.1	פרדוקס יום ההולדת
21	5.3.2	חיתוך קבוצות מקריות
21	5.3.3	אספן הקופונים
22	6	תרגול 2
22	6.1	קירובים שימושיים
23	6.2	הגבלות של שיטת המומנט הראשון - קודקודים מבודדים והתאמות מושלמות
23	6.2.1	תזכורת $G(n, n, p)$
24	7	תרגול אקסטרה 2
24	8	תרגיל 2
25	9	שיעור 3
25	9.0.1	ספרים על הסתברות
25	9.1	כמה טענות
25	9.1.1	פרדוקס יום ההולדת

*כפי שהועבר בתשע"ז על ידי המרצה נתי ליניאל והמתרגלים מיכאל סימקין ויובל פלד

26	אספן הקופונים	9.1.2	
26	תזכורת	9.2	
26	אי שוויון מרקוב	9.2.1	
26	אי שוויון צ'בישב	9.2.2	
28	תהליכים סטוכסטיים	9.3	
28	מהלכים מקריים (random walks)	9.3.1	
29	מקדמים בינומיים	9.3.2	
31	משפטים	9.4	
32	תרגול 3	10	
32	סכומים נבדלים\שוניים	10.1	
33	תנאי החתונה ב $G(n, n, p)$	10.2	
34	תרגול אקסטרה 3	11	
34	ריכוז מידה	11.1	
34	כמעט כל הגרפים הם כמעט רגולרים	11.1.1	
36	מתי גרף מקרי מפסיק להיות "זיווג"	11.2	
37	תרגיל 3	12	
37	שיעור 4	13	
37	עוד הסתברות	13.1	
37	אי שוויון Chernoff	13.1.1	
39	אי תלות של מ"מ	13.1.2	
40	מרטינגלים (המרטינגל של Doob)	13.2	
40	אי שוויון Azuma	13.2.1	
42	בעיה עם מרטינגילים	13.2.2	
43	תרגול 4	14	
43	חסמי צ'רנוף	14.1	
43	תכונות אופייניות של $G(n, p)$	14.2	
45	תרגול אקסטרה 4	15	
45	א"ש אזומה ושימושיו	15.1	
45	משולשים ב $G(n, \frac{1}{2})$	15.1.1	
47	תבניות במחרוזות מקריות	15.1.2	
47	תרגיל 4	16	
48	מרטינגילים	16.1	
48	בוחן 1	17	

49		אלגברה לינארית II	
49	שיעור 5	18
49	הגדרות בסיס	18.1
50	חבורות	18.2
51	חזרה ללינארית	18.3
54	וקטורים עצמיים	18.3.1
55	תרגול 5	19
55	תזכורת	19.1
56	נוסחאות נסיגה	19.2
58	תרגול אקסטרה 5	20
58	ע"ע ו"ע	20.1

58	הגדרות	20.1.1	
59	דוגמאות	20.1.2	
61	נשתמש באלגברה כדי להבין קומבינטוריקה	20.2	
62	תרגיל 5		21
63	שיעור 6		22
63	תזכורות	22.1	
64	איך מייחסים אורך גודל לוקטור?	22.2	
64	הגדרות	22.2.1	
64	מטריקות	22.2.2	
64	דוגמה חשובה	22.2.3	
65	משפחה חשובה של נורמות: l_p (ובצידן L_p)	22.2.4	
66	נקודת מבט גיאומטרית	22.2.5	
67	גודל של מטריצה	22.2.6	
68	נורמה דואלית	22.2.7	
68	תרגול 6		23
68	מרחבים מטרים	23.1	
69	דוגמאות	23.1.1	
69	מרחב ההומומורפיזמים	23.1.2	
71	תרגול אקסטרה 6		24
71	תזכורות	24.1	
72	ערכים עצמיים	24.2	
72	לקרוא פרמטרים של A סימטרית בעזרת הערכים העצמיים	24.2.1	
76	תרגיל 6		25
77	שיעור 7		26
77	תזכורת	26.1	
85	תרגול 7		27
85	ערכים סינגולריים ו SVD	27.1	
88	תרגול אקסטרה 7		28
88	פירוק ספקטרלי $SVD \Leftarrow$	28.1	
89	הספקטרום של AA^T ו $A^T A$	28.1.1	
91	תרגיל 7		29
92	שיעור 8		30
92	חזרה	30.1	
93	מסקנות מ SVD	30.2	
94	בעיה	30.2.1	
96	כופלי לגרנז'	30.3	
96	מה רוצים	30.3.1	
96	השיטה	30.3.2	
96	נשתמש	30.3.3	
98	משפטים	30.4	
99	תרגול 8		31
99	גישה וריאציונית לערכים סינגולריים	31.1	
102	תרגול אקסטרה 8		32
102	מטריצות שכוניות של גרפים	32.1	
105	תרגיל 8		33
106	שיעור 9		34

106	שיטת Monte-Carlo להערכת הסתברות של מאורע	34.1
107	שיטת MCMC - Markov Chain Monte Carlo (Broder, 86)	34.1.1
111	גרפים מרחיבים	34.2
111	תרגול 9	35
111	הילוך מקרי פשוט על גרף	35.1
112	דוגמאות	35.1.1
114	תרגול אקסטרה 9	36
114	הילוך מקרי פשוט על גרף רגולרי	36.1
118	תרגיל 9	37
119	בוחן 2	38

120	אופטימיזציה	III
120	שיעור 10	39
120	אינטואיציה	39.1
120	בעיות	39.2
121	אלגוריתמים לפתרון LP	39.3
122	הסברים לכך שאלגוריתמים מטיפוס סימפלקס נוטים לעבוד היטב בבעיות מציאותיות	39.3.1
122	אלגוריתם האליפסואידים (L.Khachyan)	39.3.2
123	תרגול 10	40
123	פוליהדרונים קמורים ואופטימיזציה לינארית	40.1
123	סימונים	40.1.1
123	דוגמאות	40.1.2
125	פאוניס שנוצרים מתוכנית לינארית	40.1.3
125	תרגול אקסטרה 10	41
125	תכנון לינארי ואלגוריתמי קירוב	41.1
125	בעיית SET-COVER	41.1.1
129	תרגיל 10	42
129	שיעור 11	43
129	LP	43.1
133	גיאומטריה	43.2
134	תרגול 11	44
134	שיטת הסימפלקס	44.1
134	אינטואיציה	44.1.1
134	תרגיל	44.1.2
136	איך מוצאים פתרון פיזיבלי בסיסי ראשון למערכת $Ac^T x, Ax \leq b, x \geq 0$	44.1.3
136	תרגול אקסטרה 11	45
136	דואליות בתכנון לינארי	45.1
136	דוגמא	45.1.1
137	דוגמא	45.1.2
139	$Min - Cut - Max - Flow$	45.1.3
139	תרגיל 11	46
141	שיעור 12	47
141	פתרון LP	47.1
141	מתכון	47.1.1
141	אישור (certificate) לאי ספיקות	47.1.2

141	ההיבט הגיאומטרי	47.1.3	
141	דואליות	47.2	
143	בעיות דואליות	47.2.1	
144	אלגוריתם האליפסואידים	47.3	
144	הגדרת הבעיה	47.3.1	
145	האלגוריתם	47.3.2	
146	תרגול 12	48	
146	מבנה המבחן	48.1	
146	משחקים סכום אפס ומשפט המינימקס	48.2	
146	אבן, נייר ומספריים	48.2.1	
146	באופן כללי	48.2.2	
148	תרגול אקסטרה 12	49	
148	דואליות	49.1	
148	בעיה	49.1.1	
150	בוחן 3	50	

150	חזרה IV	
151	תרגול מיכאל	51
151	דואליות	51.1
152	השיטה ההסתברותית	51.2
155	מרטינגילים וריכוז מידה	51.3
157	שרשראות מרקוב (הילוך מקרי פשוט)	51.4
159	תרגול יובל	52

חלק I

הסתברות

1 שיעור 1

1.1 בסיס

הגדרה 1.1 מרחב הסתברות בדיד (סופי)

קבוצה סופית ("מרחב המדגם" \ "מרחב ההסתברות") Ω ביחד עם העתקה $Pr : \Omega \Rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$ עם התכונה $\sum_{x \in \Omega} Pr(x) = 1$.

הגדרה 1.2 מאורע

לאיברי Ω אנחנו קוראים מאורעות אלמנטריים. ובאופן כללי: מאורע הוא תת קבוצה של Ω . אם $A \subseteq \Omega$ מאורע אז $Pr(A) = \sum_{x \in A} Pr(x)$. לכל מאורע מוגדרת ההסתברות שלו $Pr(A)$ עם הזהויות הברורות

$$Pr(\emptyset) = 0$$

$$Pr(\Omega) = 1$$

$$A \cap B = \emptyset \Rightarrow Pr(A \cup B) = Pr(A) + Pr(B)$$

אחרי ההרחבה הזו $Pr : 2^\Omega \Rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$.

ללא מאמץ רב אפשר להרחיב את ההגדרה גם למקרה ש Ω אינסופית ובת מניה (ז"א $|\Omega| = \aleph_0$) \Leftrightarrow יש התאמה חח"ע $(\Omega \leftrightarrow \mathbb{N})$.

הערה 1.3 מתי לא די במערכת המושגים הזאת? איך מתגברים על חולשותיה?

דוגמה: מטילים קוביה מאוזנת עד שיוצא המס 6. עוצרים כאשר לראשונה מתקבל המס 6. רוצים להבין באופן אופייני לכמה הטלות נזדקק, מה ההסתברות שנסטה מזה באופן משמעותי. כדי להבין איך לענות על שאלה זו, יש לדבר על המרחב:

$$\Omega = \{a_1, a_2, \dots | a_i \in \{1, \dots, 6\}\}$$

נשים לב $|\Omega| = \aleph = [0, 1]$.

ע"מ להניח את היסודות לטיפול במרחבים כאלה נדרשת עבודת הכנה בתורת המידה (measure theory). זו תורה שמאפשרת לייחס "גודל" (למשל שטח\נפח) למשפחה של תת קבוצות של קבוצה.

הגדרה 1.4 התניה

$$Pr(B/A) = \frac{Pr(A \cap B)}{Pr(A)}$$

הגדרה 1.5 אי תלות

אומרים ששני מאורעות $A, B \subseteq \Omega$ הם בלתי תלויים אם:

$$Pr(A \cap B) = Pr(A) \cdot Pr(B)$$

וזה שקול ל- $Pr(B/A) = Pr(B)$ (זה שאמרנו שהמאורע A התקיים לא משפיע על ההסתברות שהמאורע B התקיים).

הערה 1.6 דוגמא: מטילים קוביה פעמיים. A הוא המאורע שיצא 3 בהטלה הראשונה, B הוא המאורע שיצא 5 בהטלה השניה. אז

$$Pr(B) = \frac{1}{6} = Pr(A)$$

$$Pr(A \cap B) = \frac{1}{36}$$

הגדרה 1.7 משתנה מקרי זו פונקציה $\dots \rightarrow f : (\Omega, Pr)$.

הגדרה 1.8 מ"מ ממשי: הטווח הוא \mathbb{R} .

הגדרה 1.9 מ"מ מצייך (*indicator*): הטווח הוא $\{0, 1\}$. יש התאמה חח"ע בין מ"מ מציינים לבין מאורעות. למ"מ מצייך f מתאים המאורע $\{\omega \in \Omega | f(\omega) = 1\}$.

1.1.1 מהם הגדלים שאנחנו רוצים לייחס למ"מ?

הגדרה 1.10 תוחלת ("ממוצע"): אם $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$, אז $\mathbb{E}[f] = \sum_{x \in \Omega} Pr(x) \cdot f(x)$.

טענה 1.11 תוחלת היא לינארית: ז"א אם X_1, \dots, X_k מ"מ על אותו מרחב הסתברות, ואם $a_1, \dots, a_k \in \mathbb{R}$, אז: $\mathbb{E}[\sum a_i X_i] = \sum a_i \mathbb{E}[X_i]$

חשוב להבין עד כמה המ"מ X "מרוכז", כלומר - נוטה בהסתברות גבוהה לקבל ערכים קרובים לתוחלתו $\mathbb{E}[X]$.

הגדרה 1.12 השונות של X :

$$Var[X] := E[(X - E[X])^2] = E[X^2 - 2XE[X] + E[X]^2] =$$

$$= E[X^2] - 2E[X]^2 + E[X]^2 = E[X^2] - E[X]^2$$

1.2 אי שוויונות בסיסיים בתורת ההסתברות

טענה 1.13 חסם האיחוד: $Pr(\cup_{i=1}^n A_i) \leq \sum Pr(A_i)$

טענה 1.14 אי שוויון מרקוב:

אם X מ"מ אי שלילי, אז עבור קבוע $c > 1$ נקבל: $Pr(X \geq cE[X]) \leq \frac{1}{c}$.

טענה 1.15 החסם של אי שוויון מרקוב הדוק.

הוכחה: עבור

$$\begin{aligned} X : \Omega &\rightarrow \{0, 1\} \\ Pr(X = 1) &= \frac{1}{c} \\ Pr(X = 0) &= 1 - \frac{1}{c} \\ &\Downarrow \\ \mathbb{E}[X] &= \frac{1}{c} \\ &\Downarrow \\ Pr(X \geq c\mathbb{E}[X]) &= Pr(X \geq 1) = \frac{1}{c} \end{aligned}$$

■

טענה 1.16 אי שוויון צ'בישב:

יהי X מ"מ עם תוחלת $E[X] = \mu$ ושונות $Var[X] = \sigma^2$ (standard deviation σ סטיית תקן). יהי $c > 0$, אז:

$$Pr(|X - \mu| \geq c\sigma) \leq \frac{1}{c^2}$$

הוכחה: נגדיר מ"מ חדש $Y = (X - \mu)^2$, נציב במקוב.

$$Pr(Y \geq c^2\sigma^2) = Pr(|X - \mu| \geq c\sigma) \leq \frac{1}{c^2}$$

■

הערה 1.17 ל $E[X^k]$ קוראים המומנט ה- k של X . תוחלת = מומנט ראשון, שונות (זה בערך) מומנט שני.

1.3 תמורות

הגדרה 1.18 תמורה - העתקה חח"ע $\pi : \{1, \dots, n\} \rightarrow \{1, \dots, n\}$

הגדרה 1.19 נקודת שבת: $i \in [n]$ היא נקודת שבת (fixed point) של התמורה π אם $\pi(i) = i$.

דוגמה: מרחב ההסתברות שלנו יהיה

$$\Omega = \{\text{All permutations of } \{1, \dots, n\} \text{ in uniform probability}\}$$

נגדיר

$$\begin{aligned} X : \Omega &\rightarrow \mathbb{N}_{\geq 0} \\ \{S_n = \Omega, unif\} \end{aligned}$$

כש $X(\pi)$ = number of fixed points of π , והשאלה היא $E[X] = ?$.

פתרון:

נגדיר מ"מ מציינים X_1, \dots, X_n כך $X_i(\pi) = \begin{cases} 1 & \pi(i) = i \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$, נשים לב:

$$X = \sum X_i$$

מלינאריות התוחלת: $E[X] = \sum_{i=1}^n E[X_i]$. לכל i , היות ש X_i מ"מ מצייין:

$$E[X_i] = Pr_{\pi \in S_n}(\pi(i) = i) = \frac{\text{number of permutations where } \pi(i) = i}{n!} = \frac{(n-1)!}{n!} = \frac{1}{n}$$

\Downarrow

$$E[X] = n \frac{1}{n} = 1$$

הגדרה 1.20 התפלגות פואסונית $Poi(\lambda)$ עם פרמטר λ זו התפלגות על המספרים השלמים האי שליליים:

$$Pr(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$$

$$(\sum_{k=0}^{\infty} e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} = 1 \text{ (נזכר ש)})$$

מס' נקודות השבת הוא פואסוני בגבול עם $\lambda = 1$, כלומר לכל k טבעי:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} Pr(X = k) = \frac{1}{e} \cdot \frac{1}{k!}$$

1.3.1 עוד משהו על ההתנהגות האופיינית של תמורות

הצגנו מקודם תמורה כך:

12345678

56217438

דרך אחרת:

$$1 \rightarrow 5 \rightarrow 7 \rightarrow 3 \rightarrow 2 \rightarrow 6 \rightarrow 4 \rightarrow 1$$

נשים לב שזהו מעגל.

מתברר שהמבנה האופייני של תמורה מקרית בהצגה זו הוא כמו כמה מעגלים, כשאחד בערך באורך $\frac{n}{2}$, אחד בערך באורך $\frac{n}{4}$, ..., והאחרון באורך 1 (והוא נקודת השבת).

דוגמה:

שוב עובדים ב $(S_n, uniform)$, קובעים k טבעי, ומגדירים מ"מ

$$X(\pi) = \text{number of circles of length } k \text{ in } \pi$$

אם $k = 1$ זו בדיוק השאלה הקודמת. רוצים להציג את X כסכום של משתנים מקריים מציניים. לכל סידרה $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ של מס' שונים זה מזה ב $\{1, \dots, n\}$, נרצה להתאים מ"מ מציני. עלינו לחשוב על $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ ועל $a_2, \dots, \alpha_k, \alpha_1$, וכו', כעל אותו אובייקט. נסמן את מחלקת השקילות הזו ב $\tau = [\alpha_1, \dots, \alpha_k]$.

$$X = \sum_{\tau \in \text{equiv. groups}} X_\tau$$

נגדיר

$$X_\tau(\pi) = \begin{cases} 1 & \tau \in \pi \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$\begin{aligned} E[X] &= \sum_{|\tau|=k} E[X_\tau] = |\text{equivalence groups}| Pr_{\pi \in uniform S_n}(\tau \in \pi) = \\ &= \left(\binom{n}{k} (k-1)! \frac{(n-k)!}{n!} \right) = \frac{n!}{k! (n-k)!} (k-1)! \frac{(n-k)!}{n!} = \frac{1}{k} \end{aligned}$$

1.4 גרפים

משפט 1.21 Ramsey בגרסה כמותית (Erdos-Szekeres): יהיו $k, l \in \mathbb{N}$, ויהיה $N = \binom{k+l-2}{k-1}$ (נשים לב ש $N = \binom{k+l-2}{l-1}$). אם צובעים את הצלעות של K_N (הגרף השלם עם N קודקודים) בכחול ובאדום, אז יש בהכרח k כחולה או l אדומה (או שניהם).

הערה 1.22 נשים לב: אם $k = l$ אז $\frac{4^k}{\sqrt{k}} \approx \binom{2k-2}{k-1}$. אז:

$$N = 4^k \Leftrightarrow k = \frac{1}{2} \log_2 N$$

משפט 1.23 מקרה פרטי של המשפט של רמזי: בכל גרף על N קודקודים יש קליקה מגודל $\frac{1}{2} \log_2 N$ או אנטי קליקה (independent set) מגודל $\frac{1}{2} \log_2 N$.

משפט 1.24 יש גרפים על N קודקודים ללא קליקה וללא אנטיקליקה מגודל $2 \log_2 N$.

הוכחה: רעיון ההוכחה: נעבוד במרחב ההסתברות $G(N, \frac{1}{2})$, זה מרחב ההסתברות הכולל את כל הגרפים על קבוצת הקודקודים $\{1, \dots, N\}$ בהתפלגות אחידה. יש $2^{\binom{N}{2}}$ גרפים כאלה, ולכן ההסתברות של כל גרף היא

$\frac{1}{2^{\binom{N}{2}}} = 2^{-\binom{N}{2}}$. דרך אחרת לתאר את המרחב הזה: לכל זוג קודקודים נטיל מטבע מאוזן ונשים צלע ביניהם אם הם המטבע יוצא ראש. נקבע מס' טבעי t , ונגריל 2 מ"מ:

$X(G)$ = how many t -cliques are in G

$Y(G)$ = " t -anticliques "

מראים שאם $t > 2 \log_2 N$ אז $E[X + Y] = E[X] + E[Y] = o(1)$ ומסיקים שיש G שבשבילו $X(G) = 0$ וכן $Y(G) = 0$ ב- G כזה אין t קליקה, ואין t -אנטיקליקה.

$$X = \sum_{T \subseteq [N], |T|=t} X_T;$$

$$E[X] = \sum E[X_T] = \binom{N}{t} \Pr(t\text{-ary is a clique}) = \binom{N}{t} \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{t}{2}}$$

■

2 תרגול 1

הגדרה 2.1 התפלגות ברנוולי Bernoulli ממ X מתפלג ברנוולי עם פרמטר $p \in [0, 1]$ אם

$$\Pr[X = 1] = p$$

$$\Pr[X = 0] = 1 - p$$

הדוגמא: ממ מציינ - בהנתן מאורע A , הממ המציין של A מקבל 1 אם A קרה, ו-0 אחרת. נשים לב:

$$E[X] = 1 \cdot p + 0 \cdot (1 - p) = p$$

$$\begin{aligned} \text{Var}[X] &= E[|X - E[X]|^2] = E[X^2] - E[X]^2 = \\ &= E[X] - E[X]^2 = p - p^2 = p(1 - p) \end{aligned}$$

הגדרה 2.2 התפלגות בינומית

נאמר $X \sim \text{Bin}(n \in \mathbb{N}, p \in [0, 1])$ אם לכל $0 \leq k \leq n$:

$$\Pr[X = k] = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$$

אפשר לחשוב על X כך: $X = \sum_{i=1}^n X_i$, כאשר: $\forall i: X_i \sim \text{Ber}(p)$, וכולם ב"ת. נשים לב:

$$\begin{aligned} E[X] &= E\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] \stackrel{\text{linear}}{=} \sum_{i=1}^n E[X_i] = \sum_{i=1}^n p = np \\ E[X^2] &= E\left[\left(\sum_{i=1}^n X_i\right)^2\right] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n E[X_i X_j] = \sum_{i=1}^n E[X_i^2] + \sum_{i=1}^n \sum_{j \neq i}^n E[X_i X_j] = \\ &= \sum_{i=1}^n E[X_i] + \sum_{i=1}^n \sum_{j \neq i}^n E[X_i X_j] = np + \sum_{i=1}^n \sum_{j \neq i}^n E[X_i X_j] = \\ &= np + n(n-1)p^2 \end{aligned}$$

המעבר האחרון נובע מכך שההסתברות ש X_i, X_j שניהם יחד יהיו שונים מ0 היא p^2 .

$$\text{Var}[X] = E[X^2] - E[X]^2 = np + n(n-1)p^2 - n^2p^2 = np - np^2 = np(1-p) = n\text{Var}[X_1]$$

2.1 דוגמא - גרפים מקריים

ראינו את מודל $G(n, \frac{1}{2})$ ליצירת גרפים. גם מודל שנקרא $G(n, p)$ הוא מעניין, כאשר $p \in [0, 1]$ וכל קשת נכנסת לגרף בהסתברות p במקום בהסתברות $\frac{1}{2}$. היום נראה מודל שנקרא $G(n, n, p)$, המכיל שתי קבוצות במקום קבוצה אחת של n קודקודים. נקרא לקבוצה אחת X , ולשניה Y . במודל זה, כל הקשתות בין X ל Y . מודל זה יוצר גרפים דו צדדיים מקריים.

מ"מ מציין שמקבל 1 אם $(x, y) \in E$ מתפלג ברנולי עם פרמטר p . עבור $x \in X$ נסמן ב R_x את הממ המציין של המאורע בו x מבודד, כלומר - לא יושב באף צלע.

$$R_x \sim \text{Ber}((1-p)^n)$$

נשים לב שההסתברות היא כיוון שההסתברות שלא תהיה צלע לקודקוד אחד אחר היא $(1-p)$. יש n קודקודים מהקבוצה האחרת, ולכן נקבל הסתברות זו. נסמן את הקודקודים ב X ע"י $\{1, \dots, n\}$. נסמן:

$$R = \sum_{i=1}^n R_i$$

נשים לב ש R סופר את הקודקודים הבודדים בגרף. כיוון שה R_i מתפלגים ברנולי עם אותו פרמטר, וכיוון שהם ב"ת, ניתן לאמר ש R מתפלג בינומי. מדוע הם ב"ת? ניתן לראות שהם ב"ת בזוגות כיוון שההסתברות ששני קודקודים יהיו בודדים שווה למכפלת ההסתברות שכל אחד בנפרד בודדים. צריך להוכיח שכל תת קבוצה שלהם ב"ת, וניתן לעשות זאת באינדוקציה על אותו טיעון. קיבלנו: $R \sim \text{Bin}(n, (1-p)^n)$. כיצד המאורע $R > 0$ תלוי ב p ?

התכונה "אין קודקודים מבודדים" היא מונוטונית (אם אני מוסיף צלעות לגרף בלי קודקודים מבודדים, הוא עדיין ישאר בלי קודקודים מבודדים). מהו $Pr[R=0]$ כפונק' של p ? אם $p=0$ אין צלעות בגרף, ולכן יש קודקודים מבודדים, ולכן $Pr[R=0]=1$. אם $p=1$ נקבל $Pr[R=0]=0$.

משפט 2.3 השאפה של הסתברות לקודקודים מבודדים

א. יהי $c < 1$, אז $p \leq c \cdot \frac{\ln(n)}{n}$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \Pr[G(n, n, p) \text{ has a solitary vertex}] = 1$$

ב. יהיו $c > 1$ ו $p \geq c \cdot \frac{\ln(n)}{n}$ אז

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \Pr[G(n, n, p) \text{ has no solitary vertices}] = 1$$

הוכחה: הוכחת ב:

נסמן ב I_X את המאורע בו יש קודקוד מבודד ב X . באופן דומה נסמן I_Y ו $I = I_X \cup I_Y$ המאורע בו יש קודקוד מבודד.

$$\begin{aligned} \Pr[I] &\leq \Pr[I_X] + \Pr[I_Y] \stackrel{\text{symmetry}}{=} 2\Pr[I_X] = 2\Pr[I_Y] \\ \Pr[I_X] &= \Pr[R > 0] \stackrel{\text{R takes only integer values}}{=} \Pr\left[R \geq 1 = \frac{1}{E[R]} E[R]\right] \leq E[R] \\ E[R] &= n(1-p)^n \leq_{\forall x \in R: 1+x \leq \exp(x)} n \cdot \exp(-pn) \leq \end{aligned}$$

כיוון שעכשיו $p \geq c \cdot \frac{\ln(n)}{n}$ נקבל $-pn \leq -c \cdot \ln(n)$ ולכן:

$$\leq n \cdot \exp(-c \cdot \ln(n)) = n^{1-c} \rightarrow_{\text{because } 1-c < 0} 0$$

■

3 תרגול אקסטרה 1

פרטים

יובל פלד, נמצא ב422A בימי ב' 15-14. ליצור קשר לפני במייל!

yuvalp@cs.huji.ac.il

דוגמה

נתונה רשת מעגלית של רכבות עם n תחנות ו n מסילות. נתון שכל תחנה פעילה בהסתברות $\frac{1}{2}$ ובאופן ב"ת משאר התחנות. מסילה פעילה אם התחנות בשני קצותיה פעילות. נסמן ב X את מס' המסילות הפעילות.

1. מה התוחלת של X ?

נציג את X כסכום של ממ מציינים:

$$X_i = \begin{cases} 1 & \text{active rail} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases} \Rightarrow X = \sum_{i=1}^n X_i$$

נשתמש בלינאריות של התוחלת:

$$E[X_i] = 1 \cdot Pr[X_i = 1] + 0 \cdot Pr[X_i = 0] = Pr[X_i = 1] = \frac{1}{4}$$

\Downarrow

$$E[X] = E\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \sum_{i=1}^n E[X_i] = \frac{n}{4}$$

הערה 3.1 אם Y מ"מ מציין, אז $E[Y] = Pr[Y = 1]$.

$$2. \quad Pr(X = 0) = ?$$

נעשה זאת בעזרת מרקוב!

הערה 3.2 תזכורת לא"ש מרקוב: X הוא מ"מ אי שלילי ו $a > 0$, אז $Pr(X \geq a) \leq \frac{E[X]}{a}$

נשים לב:

$$Pr(X = 0) = Pr(X \leq 0)$$

א"ש מרקוב עוסק בסטיות מהתוחלת כלפי מעלה, הפתרון הוא להשתמש במשלים, למשל במקרה שלנו נגדיר: $Y = n - X$. כיוון ש $X \leq n$ נקבל $0 \leq Y$, ואז:

$$E[Y] =^{linear} n - E[X] = \frac{3n}{4}$$

$$Pr(X = 0) = Pr(X \leq 0) = Pr(Y \geq n) \leq \frac{E[Y]}{n} = \frac{3}{4}$$

$$3. \quad Var[X] = ?$$

הגדרה 3.3 שונות משותפת:

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

טענה 3.4 אם $X = \sum X_i$, אז

$$Var[X] = \sum Var[X_i] + \sum_{i \neq j} Cov(X_i, X_j)$$

■

הוכחה: $Var[X] = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}^2[X]$ לינאריות של תוחלת.

נשתמש בטענה זו כדי להוכיח את הנדרש.

$$Var[X_i] = \mathbb{E}[X_i^2] - \mathbb{E}^2[X_i] = \mathbb{E}[X_i] - \mathbb{E}^2[X_i] = \frac{1}{4} - \frac{1}{16} = \frac{3}{16}$$

הערה 3.5 אם Y הוא מ"מ מציין p ו $\mathbb{E}[Y] = p$ אז $Var[Y] = p - p^2 = p(1 - p)$

אם המסילות ה i וה j לא נחתכות (איך תחנה משותפת) אז המאורעות שהמסילה ה i פעילה והמסילה ה j פעילה ב"ת, ולכן:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[X_i X_j] &= Pr(\text{the } i \text{ and } j \text{ rails are active}) = \\ &= Pr(\text{the } i\text{-th rail is active}) Pr(\text{the } j\text{-th rail is active}) = \\ &= \frac{1}{16}\end{aligned}$$

נשים לב:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[X_i X_j] &= \begin{cases} 1 & \text{both } i \text{ and } j \text{ are active} \\ 0 & \end{cases} \\ Cov(X_i, X_j) &= \mathbb{E}[X_i X_j] - \mathbb{E}[X_i] \mathbb{E}[X_j] = \mathbb{E}[X_i X_j] - \frac{1}{16}\end{aligned}$$

לכן עבור מסילות i, j שלא נחתכות נקבל $Cov(X_i, X_j) = 0$. במקרה האחר:

$$\mathbb{E}[X_i X_j] = Pr(i \text{ \& } j \text{ rails are active}) = \frac{1}{8} \Rightarrow Cov(X_i, X_j) = \frac{1}{8} - \frac{1}{16} = \frac{1}{16}$$

סה"כ:

$$\begin{aligned}Var[X] &= \sum Var[X_i] + \sum_{i,j \text{ intersecting}} Cov(X_i, X_j) + \sum_{i,j \text{ not intersecting}} Cov(X_i, X_j) = \\ &= \frac{3}{16}n + 2n \frac{1}{16} + 0 = \frac{5n}{16}\end{aligned}$$

הערה: $\sum_{i,j \text{ intersecting}} Cov$ הוא סכום על הזוגות הסדורים, לפי הנוסחה של חישוב Var לפי Cov .

$$Pr(X = 0) = ? \quad 4.$$

נעשה זאת בעזרת צב"ש:

הערה 3.6 תזכורת לא"ש צב"ש: $Pr(|X - \mathbb{E}[X]| \geq t) \leq \frac{Var[X]}{t^2}$

במקרה שלנו:

$$Pr(X=0) \leq^1 Pr(|X - \mathbb{E}[X]| \geq \mathbb{E}[X]) \leq_{chebyshev} \frac{Var[X]}{\mathbb{E}^2[X]} = \frac{\frac{5n}{16}}{\frac{n^2}{16}} = \frac{5}{n}$$

הערה 3.7 \leq^1 נובע מכך ש:

$$X=0 \Rightarrow |X - \mathbb{E}[X]| \geq \mathbb{E}[X]$$

כלומר, המאורע $X=0$ מוכל במאורע $|X - \mathbb{E}[X]| \geq \mathbb{E}[X]$ ולכן $Pr(X=0) \leq^1 Pr(|X - \mathbb{E}[X]| \geq \mathbb{E}[X])$.

4 תרגיל 1

טענה 4.1 אם X, Y מ"מ ב"ת אז $\mathbb{E}[XY] = \mathbb{E}[X]\mathbb{E}[Y]$.

טענה 4.2 ההפך אינו נכון!

טענה 4.3 אם $\{X_i\}_{i=1}^n$ ב"ת בזוגות אז $Var[\sum_{i=1}^n X_i] = \sum_{i=1}^n Var[X_i]$

5 שיעור 2

5.1 חזרה על שיעור קודם

משפט 5.1 משפט *Ramsey* כמותי \ משפט Erdos Szekeres
אם צובעים את צלעות K_n בכחול ואדום, אז בהכרח יש K_l כחול או K_l אדום (או שניהם) $\Leftrightarrow (k, l) \leq \binom{k+l-2}{k-1}$.

מסקנה 5.2 מהצבה $k=l$ מקבלים: בכל גרף על n קודקודים יש קליקה או אנטיקליקה מגודל $(\frac{1}{2} - o(1)) \log_2 n$.
מאידך גיסא: יש גרפים (בעצם רוב הגרפים) מסדר n (= בעלי n קודקודים) בהם אין קליקה \ אנטיקליקה $(2 + o(1)) \log_2 n <$.

הוכחה: נביט במרחב ההסתברות $G(n, \frac{1}{2}) \Leftrightarrow$ התפלגות אחידה על כל הגרפים מסדר n . נגדיר פרמטר k שיקבע בהמשך, ונגדיר שני מ"מ

$$X(G) = \text{number of } k\text{-cliques in } G$$

$$Y(G) = \text{number of } k\text{-anticliques in } G$$

אם נראה ש $\mathbb{E}[X+Y] = 2\mathbb{E}[X] < 1$ זה היה גורר שיש גרפים ללא k קליקות וללא k אנטיקליקות. ז"א $\exists G$ s.t. $X(G) = Y(G) = 0$. בעצם יתברר שע"י בחירה מתאימה של k יצא:

$$\mathbb{E}[X+Y] = o(1)$$

ומכך ינבע שבהסתברות $1 - \epsilon_n < 1$ עבור $n \rightarrow \infty$, $\epsilon_n \rightarrow 0$ אין בגרף מקרי k קליקה ולא k אנטיקליקה. נכתוב:

$$X = \sum_{T \subseteq [n], |T|=k} X_T$$

$$X_T(G) = \begin{cases} 1 & \text{T-clique in G} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$\mathbb{E}[X] = \binom{n}{k} \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k}{2}} \stackrel{?}{< k} \frac{1}{2}$$

נשים לב, מסטרלינג נקבל עבור $1 \ll k \ll n$:

$$\binom{n}{k} = \frac{n(n-1)\dots(n-k+1)}{k!} = (1 + o(1)) \left(\frac{ne}{k}\right)^k$$

אז:

$$\mathbb{E}[X] = \binom{n}{k} \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{k}{2}} = \left(\left(\frac{ne}{k}\right) \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{k-1}{2}}\right)^k \stackrel{?}{< k} \frac{1}{2}$$

הוכחה: מהו k שבשבילו $1 - \epsilon < \left(\frac{ne}{k}\right) \left(\frac{1}{2}\right)^{\frac{k-1}{2}} < 1$? אם נמצא כזה k , נקבל ש $\mathbb{E}[X] \rightarrow 0$ נוציא \log :

$$\frac{ne}{k} < (1 - \epsilon) 2^{\frac{k-1}{2}}$$

$$\log_2 n + \log_2 k + c < \frac{k-1}{2} - \epsilon$$

$$\Downarrow$$

$$(2 + o(n)) \log_2 n < k$$

■
■

5.2 פונקציית הסף להופעה של K_4 ב $G(n, p)$, $p = n^{-\frac{2}{3}}$

5.2.1 תזכורות

משפט 5.3 אי שוויון צ'בישב

אם X מ"מ ממשי עם תוחלת $\mu = \mathbb{E}[X]$ וסטיית תקן σ , אז $\sigma^2 = \text{Var}[X]$, אז:

$$\Pr(|X - \mu| \geq c\sigma) \leq \frac{1}{c^2}$$

מסקנה 5.4 מקרה פרטי: אם X מ"מ אישילי עם תוחלת μ ושונות σ^2 אז

$$c = \frac{\mu}{\sigma} \Rightarrow^{chebyshev} \Pr(|X - \mu| \geq \mu) = \Pr(X = 0) \leq \frac{Var[X]}{\mu^2}$$

אם $\frac{Var[X]}{\mu^2} = o_n(1)$ אז אסימפטוטית כמעט בוודאות $X > 0$.

5.2.2 פונקציית הסף להופעה של K_4 ב $p = n^{-\frac{2}{3}}$

משפט 5.5 נביט בגרף מקרי $G(n, p)$. אם $p = o\left(n^{-\frac{2}{3}}\right)$ אז אכב"ו (אסימפטוטית כמעט בוודאות) אין K_4 ב G . מצד שני, אם $p \gg n^{-\frac{2}{3}}$ יש K_4 ב G .

הוכחה: הוכחה לא. נגדיר מ"מ X המונה את מס' ה K_4 שב G .

$$X_S(G) = \begin{cases} 1 & \text{S is a clique} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$X = \sum_{|S|=4} X_S$$

$$\mathbb{E}[X] = \binom{n}{4} p^6 \ll n^4 \cdot n^{-4} = 1$$

$p = o\left(n^{-\frac{2}{3}}\right) \rightarrow p \ll n^{-\frac{2}{3}} \Rightarrow p^6 \ll n^{-4} \ll n$ כי $n^{-4} \ll n$ כן
הוכחה לב'. כאשר $p \gg n^{-\frac{2}{3}}$ אז

$$\mathbb{E}[X] = \binom{n}{4} p^6 \rightarrow \infty$$

ע"פ המקרה הפרטי של צ'בישב נוכל להוכיח את ב' אם נראה ש

$$Var[X] = o(\mu^2)$$

נתחיל:

$$X = \sum_{|S|=4} X_S$$

$$Var[X] = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}[X]^2 = \mathbb{E}\left[\left(\sum_{|S|=4} X_S\right)^2\right] - \mathbb{E}\left[\sum_{|S|=4} X_S\right]^2 = 1$$

נשים לב ש

$$\left(\sum a_i\right)^2 = \sum a_i^2 + 2 \sum_{i < j} a_i a_j$$

אז:

$$\begin{aligned}
 &= \sum_{|S|=4} \left(\mathbb{E}[X_S^2] - (\mathbb{E}[X_S])^2 \right) + 2 \sum_{S < T} \underbrace{\left(\mathbb{E}[X_S X_T] - \mathbb{E}[X_S] \mathbb{E}[X_T] \right)}_{Cov(X_S, X_T)} = \\
 &= \underbrace{\sum_{|S|=4} \left(\mathbb{E}[X_S] - (\mathbb{E}[X_S])^2 \right)}_{\leq \mu = \sum_{|S|=4} \mathbb{E}[X_S]} + 2 \sum_{S < T} (\mathbb{E}[X_S X_T] - p^{12}) =
 \end{aligned}$$

נשים לב:

$$\mathbb{E}[X_S X_T] = \Pr(S \text{ is a clique} \wedge T \text{ is a clique}) = p^{11}$$

נשים לב ש S, T נחתכים, לכן סה"כ יש בהם 6 קודקודים, לכן:

$$\binom{n}{6} \binom{6}{2, 2, 2}$$

לכן:

$$\theta(n^6(p^{11} - p^{12})) = \theta(n^6 p^{11}) = \theta\left(n^6 - 11 \cdot \frac{2}{3}\right) = n^{-\frac{4}{3}}$$

■

5.3 שתי עובדות חשובות urn models

משליכים באקראי כדורים לכדים.

1. מתי לראשונה תחול התנגשות? ז"א, מתי צפוי שיהיה כד עם יותר מכדור אחד.

תשובה: בערך אחרי \sqrt{n} זריקות. פרדוקס ימי ההולדת.

2. אספן הקופונים - באיזה רגע לא יוותרו כדים ריקים?

תשובה: בערך $n \ln(n)$.

נבנה מרחב הסתברות: כל המילים $\omega = \omega_1 \omega_2 \dots$ בא"ב $1, \dots, n$ $(\forall i : \omega_i \in [n])$.
נגדיר ממ X :

$$X(\omega) = \min \{t \mid \{w_1, \dots, w_t\} = [n]\}$$

X שואל מתי המילה מכילה את כל האותיות, כלומר - מתי לא יוותרו כדים ריקים.

משפט 5.6 סטרלינג: $n! \approx \left(\frac{n}{e}\right)^n \sqrt{2\pi n}$

$$\frac{n^n}{n!} \approx e^n (2\pi n)^{-\frac{1}{2}} \quad \text{מסקנה 5.7}$$

טענה 5.8 אי שוויון הממוצעים (AMGM):

$$(a_1 \cdot \dots \cdot a_k)^{\frac{1}{k}} \leq \frac{a_1 + \dots + a_k}{k}$$

הוכחה: נשים לב ש $\log x$ קמורה וקעורה עבור $x > 0$:

$$(\log x)' = \frac{1}{x} > 0$$

$$(\log x)'' = -\frac{1}{x^2} < 0$$

מהקעירות נובע שלכל a_1, \dots, a_k הלוג של הממוצע \leq הממוצע של הלוגים (הדגמה לפי ציור). בקמירות, אי השוויון מתהפך. נכתוב זאת:

$$\begin{aligned} \frac{1}{k} (\log a_1 + \dots + \log a_k) &\leq \log \frac{a_1 + \dots + a_k}{k} \\ &\Downarrow \\ \frac{1}{k} \log (a_1 \cdot \dots \cdot a_k) &\leq \log \frac{a_1 + \dots + a_k}{k} \\ &\Downarrow \\ \log \left((a_1 \cdot \dots \cdot a_k)^{\frac{1}{k}} \right) &\leq \log \frac{a_1 + \dots + a_k}{k} \end{aligned}$$

■

5.9 הערה

$$\ln(n!) = \ln 1 + \ln 2 + \dots + \ln(n) \approx \int_1^n \ln(x) dx = x \ln x - x \Big|_1^n = n \ln n - (n - 1) = n(\ln n - \ln e) = n \ln \frac{n}{e}$$

מסקנה 5.10 אם $a_i = i$, לפי סטרלינג:

$$\frac{n}{e} \approx (a_1 \cdot \dots \cdot a_k)^{\frac{1}{k}} \leq \frac{a_1 + \dots + a_k}{k} = \frac{n+1}{2}$$

5.3.1 פרדוקס יום ההולדת

זורקים k כדורים ל n כדים ורוצים להבין מה ההסתברות שכל כדור נופל בכד אחר. ההסתברות היא:

$$1 \cdot \left(1 - \frac{1}{n}\right) \cdot \left(1 - \frac{2}{n}\right) \cdot \dots \cdot \left(1 - \frac{k-1}{n}\right) = 1$$

הערה 5.11 טריק שימושי:

$$e^x = 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \dots$$

בפרט, כש $|x|$ קטן:

$$e^x = 1 + x + O(x^2)$$

$$\begin{aligned} \approx^1 e^0 e^{-\frac{1}{n}} e^{-\frac{2}{n}} \dots e^{-\frac{k-1}{n}} &= e^{-\frac{1}{n}(1+2+\dots+(k-1))} = \\ &= e^{-\frac{k(k-1)}{2n}} \end{aligned}$$

לכן, אם $k^2 \ll n$, אז $k \ll \sqrt{n}$, אז ההסתברות שלא חלה התנגשות (שני כדורים באותו כד) היא $1 - o(1)$. מצד שני, אם $k^2 \gg n$, אז $k \gg \sqrt{n}$, אז ההסתברות הנ"ל שלא חלה התנגשות היא $o(1)$.

5.3.2 חיתוך קבוצות מקריות

נאמר ש $A, B \subseteq [n]$ תת קבוצות מקריות מעוצמות k, l בהתאמה. רוצים לדעת מה ההסתברות שהקבוצות זרות.

$$\begin{aligned} Pr_{A,B}(A \cap B = \emptyset) &= \frac{\binom{n-k}{l}}{\binom{n}{l}} = \frac{(n-k)(n-k-1)\dots(n-k-l+1)}{n(n-1)\dots(n-l+1)} = \frac{n-k}{n} \cdot \dots \cdot \frac{n-k-l+1}{n-l+1} = \\ &= \left(1 - \frac{k}{n}\right) \left(1 - \frac{k}{n-1}\right) \dots \left(1 - \frac{k}{n-l+1}\right) \approx e^{-\frac{k}{n} \dots - \frac{k}{n-l+1}} \approx e^{-\frac{kl}{n}} \end{aligned}$$

מסקנה 5.12 אם $kl \gg n$ אז $kl \ll n$ תחתונה ואם $kl \ll n$ אז $kl \sim n$ אז ההסתברות שתחתונה חסום מ-0 ומ-1.

5.3.3 אספן הקופונים

מתי לא יוותר כד ריק?

דרך א n כדים, משליכים k כדורים. מהי התוחלת של מס' הכדים הריקים? אם $\mathbb{E}[X] \rightarrow o(1)$ אז $\mathbb{E}[X] \rightarrow \infty$ אז יש לקוות שעל ידי שיקול מומנט שני כמעט בוודאות יש כד ריק. X מ"מ מקרי שמונה את מס' הקדים הריקים:

$$X_i(\omega) = \begin{cases} 1 & \text{if } i \text{ is empty} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$X = \sum X_i$$

$$\mathbb{E}[X] = \sum \mathbb{E}[X_i] = n \Pr(\text{the first urn is empty}) = n \left(1 - \frac{1}{n}\right)^k$$

נרצה $n \left(1 - \frac{1}{n}\right)^k \approx ne^{-\frac{k}{n}}$. ואכן, אם $k \ll n \ln(n)$ אז $n \left(1 - \frac{1}{n}\right)^k \rightarrow \infty$ ואילו אם $k \gg n \ln(n)$ אז $n \left(1 - \frac{1}{n}\right)^k \rightarrow 0$. הוכחנו: אם $k \gg n \ln(n)$, אז אכב"ו אין כדים ריקים. נגדיר מ"מ X_t שסופר כמה צעדים חלפו מהרגע שבו היו $t-1$ כדים שמכילים כדור עד לרגע שבו יש t כדים שמכילים כדור.

$$X = \sum X_i = \text{time until there are no empty urns}$$

$$\mathbb{E}[X] = \sum \mathbb{E}[X_i]$$

X_i הוא מ"מ גיאומטרי עם סיכוי הצלחה $p = \frac{n-i+1}{n}$, לכן התוחלת:

$$\mathbb{E}[X_i] = \frac{1}{p} = \frac{n}{n-i+1}$$

$$\mathbb{E}[X] = \sum_{i=1}^n \frac{n}{n-i+1} = n \sum_{j=1}^n \frac{1}{j} = n(\log n + O(1))$$

דרך ב סיימנו כאן.

6 תרגול 2

6.1 קירובים שימושיים

הערה 6.1 בשבוע שעבר ראינו:

$$\forall x \in \mathbb{R} : 1 + x \leq e^x$$

למה 6.2 קיים $c > 0$ כך שלכל $x \in [-c, c]$:

$$1 - x \geq \exp(-(x + x^2))$$

הוכחה: ניתן להוכיח עם טיילור, לא נעשה זאת. נגדיר את פונקציית ההפרש:

$$f(x) = 1 - x - e^{-(x+x^2)}$$

המטרה: f אי שלילית בסביבה של אפס. מספיק להוכיח: $f(0) \geq 0$ וגם f מקבלת מינימום מקומי באפס. נתחיל:

$$f(0) = 1 - 0 - e^0 = 0 \geq 0$$

כעת נוכיח את המינימום המקומי:

$$f'(x) = -1 - (1+2x)e^{-(x+x^2)} \Rightarrow f'(0) = -1 + e^0 = 0$$

עכשיו, כדי לסיים את ההוכחה שזהו מינימום מקומי, יש להראות שהנגזרת השניה חיובית בנקודה זו:

$$\begin{aligned} f''(x) &= 2e^{-(x+x^2)} - (1+2x)^2 e^{-(x+x^2)} \\ f''(0) &= 2e^0 - e^0 = 1 > 0 \end{aligned}$$

■

לכן f יש מינימום מקומי באפס, ו $f(0) \leq 0$, כנדרש.

משפט 6.3 קירוב סטירלינג

$$\begin{aligned} n! &\approx \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n \\ \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n}{n!} &= 1 \end{aligned}$$

הוכחנו בשיעור: $n! = (1 + o(1) \frac{n}{e})^n$, כלומר: אם נגדיר את $f: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}$ כך ש: $n! = (1 + f(1) \frac{n}{e})^n$, אז: $f = o(1)$.

$$n! \approx \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n = \left(\underbrace{(2\pi n)^{\frac{1}{2n}}}_{1+o(1)} \cdot \frac{n}{e}\right)^n = \left((1+o(1)) \frac{n}{e}\right)^n$$

6.2 הגבלות של שיטת המומנט הראשון - קודקודים מבודדים והתאמות מושלמות

6.2.1 תזכורת $G(n, n, p)$

יש שתי קבוצות של קודקודים X, Y כך ש $|X| = |Y| = n$, וההסתברות שיש צלע בין קודקוד מקבוצה X לקודקוד מקבוצה Y היא p . קודקוד מבודד הוא קודקוד עם דרגה 0.

טענה 6.4 יהי I המאורע בו יש קודקודים מבודדים. אזי:

$$1. \text{ אם } c > 1 \text{ ו } p \geq c \frac{\ln(n)}{n} \text{ אז } \Pr(I) = 0 \text{ כ-} \lim_{n \rightarrow \infty}$$

$$2. \text{ אם } 0 \leq c < 1 \text{ ו } p < c \frac{\ln(n)}{n} \text{ אז } \Pr(I) = 1 \text{ כ-} \lim_{n \rightarrow \infty}$$

הוכחה: נוכיח את חלק ב' ונשתמש בשיטת המומנט השני. לכל $i \in [n]$ נגדיר את המ"מ R_i בתור האינדיקטור ש $i \in X$ מבודד. נשים לב: $R_i \sim \text{Ber}((1-p)^n)$ (יש n אפשרויות לקודקודים מהם תצא צלע ל i , ההסתברות לכך שלא תיהיה צלע היא $1-p$). נגדיר:

$$\begin{aligned} R &= \sum_{i=1}^n R_i = \text{number of solitary vertices in } X \\ &\Downarrow \\ R &\sim \text{Bin}(n, (1-p)^n) \end{aligned}$$

נסתכל על:

$$\mathbb{E}[R] = n(1-p)^n$$

במצב א': $p \geq c \frac{\ln(n)}{n}$ ו $c > 1$,לכן:

$$\mathbb{E}[R] = n(1-p)^n \leq n \cdot \exp(-pn) \leq n \cdot \exp(-c \ln(n)) = n^{1-c} \rightarrow 0$$

במצב ב': $p \leq c \frac{\ln(n)}{n}$ ו $c < 1$,לכן:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[R] &= n(1-p)^n \geq n \cdot \left(1 - c \frac{\ln(n)}{n}\right)^n \stackrel{\text{for big enough } n}{\geq} n \cdot \exp\left(-n \left(c \frac{\ln(n)}{n} + c^2 \frac{\ln^2(n)}{n^2}\right)\right) \geq \\ &\geq n \cdot \underbrace{\exp(-c \ln(n))}_{=n^{-c}} \cdot \underbrace{\exp\left(\underbrace{-c^2 \frac{\ln^2(n)}{n}}_{\rightarrow 0}\right)}_{\rightarrow 1} = n^{1-c} (1 + o(1)) \rightarrow \infty \end{aligned}$$

נסתכל על:

$$\text{Var}[R] = \underbrace{n(1-p)^n}_{=\mathbb{E}[R]} \underbrace{(1 - (1-p)^n)}_{\leq 1} \leq \mathbb{E}[R]$$

$$\underbrace{\Pr(I^c)}_{\text{no solitary vertex}} \leq \Pr(R=0) \leq \Pr(|R - \mathbb{E}[R]| \geq \mathbb{E}[R]) \stackrel{\text{chebyshev}}{\leq} \frac{\text{Var}[R]}{\mathbb{E}[R]^2} \leq \frac{\mathbb{E}[R]}{\mathbb{E}[R]^2} = \frac{1}{\mathbb{E}[R]} \rightarrow 0$$

\Downarrow

$$\Pr(I) \rightarrow 1$$

■

7 תרגול אקסטרה 2

לא התקיים.

8 תרגיל 2

טענה 8.1 חוק ההסתברות השלמה: אם $\{A_i\}_{i=1}^n$ חלוקה של Ω ו $B \subseteq \Omega$ אז

$$\Pr(B) = \sum_{i=1}^n (\Pr(B|A_i) \Pr(A_i))$$

טענה 8.2 חוק התוחלת השלמה: אם $\{A_i\}_{i=1}^n$ חלוקה של Ω ו $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ אז

$$\mathbb{E}[X] = \sum_{i=1}^n (\mathbb{E}[X|A_i] \Pr(A_i))$$

טענה 8.3 אינפי שימושי: $\sum_{n=0}^{\infty} \frac{\lambda^n}{n!} = e^\lambda$

טענה 8.4 אם $X \sim \text{Pois}(\lambda)$ עם $\lambda > 0$ אז:

$$1. \forall \lambda \in \mathbb{N} \cup \{0\} : \Pr(X = n) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!}$$

$$2. \mathbb{E}[X] = \lambda$$

$$3. \text{Var}[X] = \lambda$$

4. אם $X, Y \sim \text{Pois}(\lambda')$ ב"ת אז

$$X + Y \sim \text{Pois}(\lambda + \lambda')$$

טענה 8.5 קושי שוורץ עבור מ"מ: אם X, Y מוגדרים מעל אותו מרחב הסתברות אז:

$$\mathbb{E}[XY]^2 \leq \mathbb{E}[X^2] \mathbb{E}[Y^2]$$

טענה 8.6 יהי X מ"מ אי שלילי, אז $\Pr(X > 0) \geq \frac{\mathbb{E}[X]^2}{\mathbb{E}[X^2]}$

9 שיעור 3

9.0.1 ספרים על הסתברות

1. Alon & Spencer
2. Mitzenmacher Upfal

9.1 כמה טענות

טענה 9.1 $\forall x : e^x \geq 1 + x$

הוכחה: כיוון א: מוכיחים בעזרת ציור או לפי טור טיילור של e^x .

כיוון ב: $e^x \geq 1 + x + x^2$ לכל $x < 1.9$. הוכחה עם וולפרם אלפא או שוב לפי טור טיילור. ■

9.1.1 פרדוקס יום ההולדת

לא מדויק: כאשר משליכים כדורים באקראי n כדים, צפוי שההתנגשות הראשונה תחול בערך בצעד \sqrt{n} .

באופן קונקרטי: אם בוחרים באקראי קבוצה מגודל a וקבוצה מגודל b מתוך עולם מגודל n , אז ההסתברות שהן זרות היא בקירוב $e^{-\frac{ab}{n}}$.

9.1.2 אספן הקופונים

לא מדויק: משליכים באקראי כדורים ל- n כדים, צפוי שבערך בצד ה- $n \ln(n)$ כבר כד כל כד יהיה לפחות כדור אחד.

באופן קונקרטי: הגדרנו T_i מ"מ שהוא משך הזמן בין הרגע שיש $i-1$ כדים לא ריקים לרגע שבו יש i כדים לא ריקים. שמנו לב ש- T_i הוא מ"מ גיאומטרי עם פרמטר $\frac{n-i+1}{n}$. ולכן, התוחלת היא: $\mathbb{E}[T_i] = \frac{n}{n-i+1}$. ואם $T = \sum_{i=1}^n T_i$ אז:

$$T = \sum_{i=1}^n T_i$$

$$\Downarrow$$

$$\mathbb{E}[T] = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[T_i] = n \sum_{i=1}^n \frac{1}{n-i+1} = n \underbrace{\sum_{i=1}^n \frac{1}{i}}_{\text{the harmonic sum}} = n (\ln(n) + \gamma + o(1))$$

במגוון רחב של יישומי הסתברות ל"חיים" אנחנו לא מסתפקים בידיעה מהי התוחלת μ של מ"מ מעניין. חשוב לנו לדעת דברים מעניינים, כמו:

$$\Pr(X > \mu + \Delta) < ?$$

$$\Pr(X < \mu - \Delta) < ?$$

$$\Pr(|X - \mu| > \Delta) < ?$$

9.2 תזכורת

$X \geq 0$ מ"מ עם תוחלת μ ושונות σ^2 .

9.2.1 אי שוויון מרקוב

$$\Pr(X \geq c\mathbb{E}[X]) \leq \frac{1}{c}$$

דוגמא עם אספן הקופונים:

$$\Pr(T > 10n \ln(n)) < \frac{1}{10}$$

9.2.2 אי שוויון צ'בישב

$$\Pr(|X - \mu| \geq c\sigma) \leq \frac{1}{c^2}$$

דוגמא עם אספן הקופונים: המטרה: לקבל משפט ריכוז מידה על T (הזמן עד שאין כדים ריקים) באמצעות אי שוויון צ'בישב:

$$\begin{aligned} \{T_i\} &\text{ are independent} \\ \Downarrow \\ \text{Var}[T] &= \sum \text{Var}[T_i] \end{aligned}$$

אבל כל T_i הוא מ"מ גיאומטרי. נחשב את השונות של מ"מ גיאומטרי: נניח X מ"מ גיאומטרי עם פרמטר p .

$$\begin{aligned} \Pr(X = k) &= (1-p)^{k-1} p \\ \mathbb{E}[X] &= \sum_{k=1}^{\infty} k \Pr(X = k) = \sum_{k=1}^{\infty} kp(1-p)^{k-1} = p \sum_{k=1}^{\infty} k(1-p)^{k-1} = \\ &= p \sum_{k=1}^{\infty} k(1-p)^{k-1} \stackrel{1}{=} p \frac{1}{p^2} = \frac{1}{p} \end{aligned}$$

We used the following calculations in ¹

$$\begin{aligned} \sum_{t=0}^{\infty} x^t &= \frac{1}{1-x} \\ \sum_{t=0}^{\infty} tx^t &= \frac{1}{\{1-x\}^2} \end{aligned}$$

נמשיך:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X^2] &= \sum_k k^2 \Pr(X = k) = p \sum_k k^2 (1-p)^{k-1} \\ &\Downarrow k = t-1 \\ \sum_{t=2}^{\infty} t(t-1)x^{t-2} &= \frac{2}{(1-x)^3} \\ \sum (k^2 + k)x^{k-1} &= \sum (k+1)kx^{k-1} = \frac{2}{(1-x)^2} \\ &\Downarrow \\ \text{Var}[X] &= \frac{1-p}{p^2} \\ &\Downarrow \\ \text{Var}[T] &= \sum \text{Var}[T_i] < \sum_{i=1}^n \left(\frac{n}{n-i+1} \right)^2 \leq n^2 \sum \frac{1}{k^2} \stackrel{\sum \frac{1}{k^2} = \frac{\pi^2}{6}}{\leq} n^2 \frac{\pi^2}{6} =: \sigma^2 \\ &\Downarrow \\ \sigma &= \frac{\pi}{\sqrt{6}} n = o(\mathbb{E}[T]) \end{aligned}$$

כשמציבים באי שוויון צ'בישב מתקבלים:

$$\Pr \left(|T - n \ln(n)| > c \frac{\pi}{\sqrt{6}} n \right) \leq \frac{1}{c^2}$$

c מעניין אם:

$$1. \quad c \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \infty \text{ ולכן החסם הוא } o(1).$$

$$2. \quad \text{וכן } c = \sqrt{\log(n)} \text{ למשל } n \ln(n) \gg c \frac{\pi}{\sqrt{6}} n.$$

9.3 תהליכים סטוכסטיים

9.3.1 מהלכים מקריים (random walks)

נסתכל על הגרף:

$$- - - - - (-2) - (-1) - 0 - 1 - 2 - - - - -$$

יש לנו מהלך מקרי שמגדיר לו מ"מ X שהוא מקומו לאחר n צעדים (כאשר הקודקודים ממוספרים).

$$X_i \sim \text{Bernoulli}$$

$$\Pr(X_i = 1) = \frac{1}{2}$$

$$X = \sum_{i=1}^n X_i$$

$$\Pr(X = 0) = \frac{\binom{n}{\frac{n}{2}}}{2^n} = \theta \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \right)$$

$$2^n = \binom{n}{0} + \binom{n}{1} + \dots + \binom{n}{\frac{n}{2}} + \dots + \binom{n}{n}$$

$$\binom{n}{\frac{n}{2}} = \frac{n!}{\left(\frac{n}{2}!\right)^2} \stackrel{\text{stirling}}{=} \frac{\left(\frac{n}{e}\right)^n \sqrt{2\pi n}}{\left(\left(\frac{n}{2e}\right)^{\frac{n}{2}} \sqrt{\pi n}\right)^2} = \frac{2^n \sqrt{2\pi n}}{\pi n} = \frac{2^n}{\sqrt{n}} \cdot \sqrt{\frac{2}{\pi}}$$

הערה 9.2 נניח ש

$$Y_i = \begin{cases} 0 & \frac{1}{2} \\ 1 & \frac{1}{2} \end{cases}$$

$$Y = \sum Y$$

$$\mathbb{E}[Y] = \frac{n}{2}$$

ובסיכוי גבוה לא נסטה מהתוחלת יותר מאשר $O(\sqrt{n})$.

נחזור למהלכים: מה בדבר $\Pr(X = k)$?
 נניח שהיו $a = \frac{n+k}{2}$ צעדים ימינה ולכן $n - a$ צעדים שמאלה \Leftrightarrow נקודת הסיום היא $a - (n - a) = 2a - n = k$.
 לכן:

$$\Pr(X = k) = \frac{\binom{n}{\frac{n+k}{2}}}{2^n}$$

אמרנו ש

$$\Pr(X = 0) = \theta \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \right)$$

וכשנשווה בין שניים עבור $k \geq 0$:

$$\begin{aligned} \frac{\Pr(X = k+1)}{\Pr(X = k)} &= \frac{\binom{n}{\frac{n+k}{2}+1}}{\binom{n}{\frac{n+k}{2}}} = \frac{n! \left(\frac{n+k}{2}\right)! \left(\frac{n-k}{2}\right)!}{\left(\frac{n+k}{2}+1\right)! \left(\frac{n-k}{2}-1\right)! n!} = \frac{\frac{n-k}{2}}{\frac{n+k}{2}+1} = \frac{n-k}{n+k+2} = \\ &= 1 - \frac{2k+2}{n+k+2} \stackrel{k < n^{\frac{1}{2}+\epsilon}}{\approx} e^{-\frac{2k}{n}} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \Pr(X = l) &= \frac{1}{2^n} \binom{n}{\frac{n+l}{2}} = \underbrace{\Pr(X = 0)}_{\frac{1}{\sqrt{n}}} \cdot \underbrace{\frac{\Pr(X = 2)}{\Pr(X = 0)}}_{e^{-\frac{1}{n} \cdot 2}} \frac{\Pr(X = 4)}{\Pr(X = 2)} \cdots \frac{\Pr(X = l)}{\Pr(X = l-2)} = \\ &= \theta \left[\frac{1}{\sqrt{n}} e^{-\frac{1}{n} \left(\overbrace{2+4+\dots+l}^{\frac{l^2}{2}} \right)} \right] = \theta \left[\frac{1}{\sqrt{n}} e^{-\frac{l^2}{2n}} \right] \end{aligned}$$

בפרט אם $l \gg \sqrt{n \ln(n)}$ אז זה $o(1)$.

9.3.2 מקדמים בינומיים

טענה 9.3 אם $\alpha \in (0, 1)$ אז:

$$\binom{n}{\alpha n} = 2^{n(H(\alpha) + o(1))}$$

כש $H(x) = -x \log_2 x - (1-x) \log_2 (1-x)$ היא פונקציית האנטרופיה. היא סימטרית סביב חצי, ערכה ב $\frac{1}{2}$ הוא 1, וערכה הוא 0 ב 0, 1.

נסתכל על:

$$\sum \binom{n}{j} \alpha^j (1-\alpha)^{n-j} = (\alpha + (1-\alpha))^n = 1$$

המחובר הגדול ביותר הוא בין 1 ל $\frac{1}{n+1}$. איך נמצא אותו? נשווה שני איברים עוקבים על ידי חישוב המנה ביניהם ונמצא מתי המנה היא < 1 :

$$\frac{\binom{n}{j} \alpha^j (1-\alpha)^{n-j}}{\binom{n}{j+1} \alpha^{j+1} (1-\alpha)^{n-j-1}} \approx 1$$

כש j קטן המנה < 1 , כש j גדול המנה > 1 .

$$\frac{\binom{n}{j} \alpha^j (1-\alpha)^{n-j}}{\binom{n}{j+1} \alpha^{j+1} (1-\alpha)^{n-j-1}} = \frac{1-\alpha}{\alpha} \frac{(j+1)! (n-j-1)!}{j! (n-j)!} = \frac{1-\alpha}{\alpha} \cdot \frac{j+1}{n-j} \text{ for which } j? \quad 1$$

$$\begin{aligned} &\Downarrow \\ (1-\alpha)j &= \alpha(n-j) \\ &\Downarrow \\ j - \alpha j &= \alpha n - \alpha j \\ &\Downarrow \\ j &= \alpha n \end{aligned}$$

נסתכל על האיבר j , שהוא האיבר הגדול ביותר:

$$\begin{aligned} \frac{1}{n+1} &< \binom{n}{\alpha n} \alpha^{\alpha n} (1-\alpha)^{(1-\alpha)n} < 1 \\ &\Downarrow \\ \frac{1}{n+1} \left(\frac{1}{\alpha^\alpha (1-\alpha)^{1-\alpha}} \right)^n &< \binom{n}{\alpha n} < \left(\frac{1}{\alpha^\alpha (1-\alpha)^{1-\alpha}} \right)^n \end{aligned}$$

נותר רק לשים לב ש:

$$\frac{1}{\alpha^\alpha (1-\alpha)^{1-\alpha}} = 2^{H(\alpha)}$$

ע"י מעבר ל \log_2 בשני האגפים:

$$\begin{aligned} \log_2 \frac{1}{\alpha^\alpha (1-\alpha)^{1-\alpha}} &= H(\alpha) \\ &= \log \frac{1}{\alpha^\alpha} + \log \frac{1}{(1-\alpha)^{1-\alpha}} = -\alpha \log \alpha - (1-\alpha) \log (1-\alpha) \end{aligned}$$

9.4 משפטים

משפט 9.4 הגבול המרכזי CLT - Central Limit Theorem

הגדרה 9.5 יהיו X_1, X_2, \dots מ"מ שויי התפלגות וב"ת (או בקיצור - iid). נניח ש

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[X_1] &= \mu \\ \text{Var}[X_1] &= \sigma^2 \\ Y &= \sum_{i=1}^n X_i \\ Z &= \frac{Y - n\mu}{\sigma\sqrt{n}}\end{aligned}$$

משפט 9.6 תהיה $\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$ פונקציית הצפיפות של מ"מ $N(0, 1)$ ו $\Phi(x) = \int_{-\infty}^x \varphi(x) dx$ אז לכל $a \in \mathbb{R}$:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \Pr(Z < a) = \Phi(a)$$

הערה 9.7 ההתפלגות של Z דומה להתפלגות הנורמלית $N(0, 1)$.

משפט 9.8 אי שוויון צ'רנוף (Chernoff) יהיו X_1, \dots, X_n מ"מ מציינים ב"ת, $X = \sum_{i=1}^n X_i$. ונסמן: $\mu = \mathbb{E}[X]$. אזי לכל $\delta > 0$:

$$\begin{aligned}\Pr(X \geq a := (1 + \delta)\mu) &\leq \left(\frac{e^\delta}{(1 + \delta)^{1+\delta}} \right)^\mu \\ \Pr(X < (1 - \delta)\mu) &\leq \left(\frac{e^{-\delta}}{(1 - \delta)^{1-\delta}} \right)^\mu\end{aligned}$$

הוכחה: נוכיח רק את אי השוויון הראשון. יהי $t > 0$ שאת ערכו נקבע בהמשך, אז:

$$\Pr(X \geq a) = \Pr(e^{tx} \geq e^{ta}) \stackrel{\text{markov}}{\leq} \frac{\mathbb{E}[e^{tx}]}{e^{ta}}$$

נחשוב על $\mathbb{E}[e^{tx}]$ כעל פונקציה במשתנה הממשי t , נכתוב את טור הטיילור שלו:

$$\mathbb{E}[e^{tx}] = \mathbb{E}\left[1 + tx + \frac{t^2 x^2}{2} + \dots\right] = 1 + t \underbrace{\mathbb{E}[X]}_{\text{first moment}} + \frac{t^2}{2} \underbrace{\mathbb{E}[X^2]}_{\text{second moment}} + \dots := \text{moment generating function}$$

■

10 תרגול 3

10.1 סכומים נבדלים \ שונים

הגדרה 10.1 $\{x_1, \dots, x_k\} = S \subseteq [n]$ נקראת בעלת סכומים נבדלים (או שונים) אם כל המספרים $\sum_{i \in I} x_i$, $I \subseteq [k]$ שונים.

שאלה מה הגודל המרבי של תת קבוצה של $[n]$ בעלת סכומים נבדלים?

תשובה נגדיר פונקציה $f : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ כך

$f(n) = k$ s.t. there is a subset of $[n]$ of size k , and it has different sums,
and there is no subset of $[n]$ with different sums of size $k+1$

חסם קל: $f(n) \leq n$ $\forall n$

חסם תחתון נסתכל על $S_n := \{1, 2, 4, \dots, 2^{\lfloor \log_2 n \rfloor}\}$ תרגיל: S_n בעלת סכומים נבדלים:

$$|S_n| = \lfloor \log_2 n \rfloor + 1$$

$$f(n) \geq \lfloor \log_2 n \rfloor + 1$$

חסם עליון נניח $f(n) = k$ ונניח $S = \{x_1, \dots, x_k\} \subseteq [n]$ בעלת סכומים נבדלים. יש 2^k סכומים שונים וכולם קטנים (ממש) מ- nk . כיוון שכל הסכומים שונים וחיוביים, קיבלנו שיש לכל היותר nk סכומים שונים. כיוון ש- S קבוצה עם סכומים נבדלים, אפשר להפיק ממנה $2^{|S|} = 2^k$ סכומים, לכן:

$$2^{f(n)} = 2^k \leq nk$$

$$\Downarrow \log$$

$$f(n) \leq \log_2 n + \log_2 k = \log_2 n + \log_2 f(n)$$

$$\log_2(f(n)) \leq \log_2 \log_2 \underbrace{nk}_{\leq n^2} \leq \log_2(2 \log_2(n)) = \log_2 \log_2 n + \log 2 = \log_2 \log_2 n + O(1)$$

$$\Downarrow$$

$$f(n) \leq \log_2 n + \log_2 \log_2 n + O(1)$$

חסם עליון טוב יותר נתחיל שוב עם S כנ"ל. נגדיר $\epsilon_1, \dots, \epsilon_k \stackrel{i.i.d}{\sim} \text{Ber}(\frac{1}{2})$. נגדיר מ"מ $X = \sum_{i=1}^k \epsilon_i x_i$ (ה- x_i הם איברי S , כמו בהגדרה של S מקודם).

$$\mu = \mathbb{E}[X] = \sum_{i=1}^k \mathbb{E}[\epsilon_i x_i] = \sum_{i=1}^k x_i \mathbb{E}[\epsilon_i] = \frac{x_1 + \dots + x_k}{2}$$

$$\sigma^2 = \text{Var}[X] = \sum_{i=1}^k x_i^2 \text{Var}[\epsilon_i] = \frac{1}{4} \sum_{i=1}^k x_i^2 \leq \frac{kn^2}{4} \Rightarrow \sigma \leq \frac{\sqrt{k}}{2} n$$

לכל $\lambda > 1$ (המשפט נכון ל $\lambda > 0$, אבל נרצה דווקא $\lambda > 1$):

$$\Pr(|X - \mu| \geq \lambda\sigma) \leq \frac{1}{\lambda^2}$$

\Downarrow

$$\Pr(|X - \mu| < \lambda\sigma) \geq 1 - \frac{1}{\lambda^2}$$

מהו הגודל של $(\mu - \lambda\sigma, \mu + \lambda\sigma)$? כלומר, כמה מספרים טבעיים נכנסים לכל היותר לקטע הזה? לכל היותר $2\lambda\sigma + 1$. לכל $m \in \mathbb{N}$: $\Pr(X = m) \leq 2^{-k}$ (כי אם ההסתברות היא לא 0, בגלל שזו קבוצה בעלת סכומים נבדלים יש לכל היותר קבוצה אחת בעלת הסכום הזה), לכן:

$$1 - \frac{1}{\lambda^2} \leq \Pr(|X - \mu| < \lambda\sigma) \leq \frac{2\lambda\sigma + 1}{2^k}$$

\Downarrow

$$1 - \frac{1}{\lambda^2} \leq \frac{2\lambda\sigma + 1}{2^k}$$

\Downarrow

$$2^{f(n)} = 2^k \leq \frac{2\lambda\sigma + 1}{1 - \frac{1}{\lambda^2}} \leq \frac{2\lambda \frac{\sqrt{k}}{2} n + 1}{1 - \frac{1}{\lambda^2}}$$

$\Downarrow \log_2$

$$\begin{aligned} f(n) &\leq \log_2 \left(2\lambda \frac{\sqrt{k}}{2} n + 1 \right) - \log_2 \left(1 - \frac{1}{\lambda^2} \right) = \\ &= -\log_2 \left(1 - \frac{1}{\lambda^2} \right) + \log_2 n + \frac{1}{2} \log_2 k + O(1) \leq \\ &\leq \log_2 n + \frac{1}{2} \log_2 k + O(1) \end{aligned}$$

$\Downarrow \log_2$

$$\begin{aligned} \log_2 f(n) &\leq \log_2 \log_2 \left(\underbrace{n\sqrt{k}}_{\leq n^{\frac{3}{2}}} \right) + O(1) \leq \log_2 \left(\frac{3}{2} \log_2 n \right) + O(1) = \\ &= \log_2 \log_2 n + \log_2 \frac{3}{2} + O(1) = \log_2 \log_2 n + O(1) \end{aligned}$$

נציב:

$$f(n) \leq \log_2 n + \frac{1}{2} \log_2 \log_2 n + O(1)$$

10.2 תנאי החתונה ב $G(n, n, p)$

הגדרה 10.2 תנאי החתונה

גרף דו"צ $G = (U, V, E)$ מקיים את תנאי החתונה אם לכל $W \subseteq U$ אז

$$\left| \underbrace{N_G(W)}_{\text{neighbors of } W} \right| \geq |W|$$

11 תרגול אקסטרה 3

11.1 ריכוז מידה

11.1.1 כמעט כל הגרפים הם כמעט רגולרים

הגדרה 11.1 גרף הוא d רגולרי אם לכל קודקודיו יש דרגה d .

הגדרה 11.2 גרף $G = (V, E)$ הוא (d, ϵ) -כמעט-רגולרי אם

$$\forall v \in V : d(1 - \epsilon) \leq \deg(v) \leq d(1 + \epsilon)$$

טענה 11.3 אם $G \sim G(n, \frac{1}{2})$ אז:

$$\forall \epsilon > 0 : \Pr_G \left(G \text{ is } \left(\frac{n-1}{2}, \epsilon \right)\text{-almost-regular} \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1$$

הוכחה: למה $\frac{n-1}{2}$? נסמן ב- X את הדרגה של איזשהו $v \in V$:

$$\begin{aligned} X &= \sum_{u \in V \setminus \{v\}} X_u \\ X_u &= \begin{cases} 1 & (v, u) \in E \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases} \\ &\Downarrow \\ X &\sim \text{Bin} \left(n-1, \frac{1}{2} \right) \\ &\Downarrow \\ \mathbb{E}[X] &= \frac{n-1}{2} \end{aligned}$$

נביט במאורע המשלים ונראה מה אנו רוצים להוכיח:

$$\Pr \left(\exists v \in V : s.t. \underbrace{\left| \deg(v) - \frac{n-1}{2} \right|}_{Bv} > \epsilon \frac{n-1}{2} \right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

$$0 \xleftarrow{n \rightarrow \infty} \Pr(\cup_{v \in V} Bv) \stackrel{\text{union bound}}{\leq} \sum_{v \in V} \Pr(Bv) \stackrel{\text{symmetry between vertices}}{=} n \Pr(B_1)$$

צ"ל $n \Pr(B_1) \rightarrow 0$ או במילים אחרות

$$\Pr(B_1) = o\left(\frac{1}{n}\right)$$

ננסה את אי שוויון צ'בישב

הדרגה של הקודקוד 1:

$$X \sim \text{Bin}\left(n-1, \frac{1}{2}\right)$$

וגם

$$\mathbb{E}[X] = \frac{n-1}{2}$$

$$\text{Var}[X] = \frac{n-1}{4}$$

$$B_1 = \left\{ |X - \mathbb{E}[X]| > \epsilon \frac{n-1}{2} \right\}$$

לכן:

$$\Pr(B_1) \stackrel{\text{chebyshev}}{\leq} \frac{\text{Var}[X]}{\left(\epsilon \frac{n-1}{2}\right)^2} = \frac{\frac{n-1}{4}}{\epsilon^2 \frac{(n-1)^2}{4}} = \frac{1}{\epsilon^2 (n-1)} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

זה נחמד, אבל לא מספיק הדוק בשביל הטענה שלנו.

נשתמש באי שוויון צ'רנוף

מ"מ X הוא סכום של מ"מ מציינים ב"ת ולכן $\mathbb{E}[X] = \mu$, ולכל $\epsilon > 0$:

$$\Pr(|X - \mu| > \epsilon\mu) \leq 2e^{-\frac{\epsilon^2\mu}{3}}$$

נפעיל על הדרגה של קדוקוד 1:

$$\Pr(B_1) \leq 2e^{-\frac{\epsilon^2 \frac{n-1}{2}}{3}} = 2e^{-\frac{\epsilon^2(n-1)}{6}}$$

לכן:

$$\Pr\left(G \text{ isn't } \left(\frac{n-1}{2}, \epsilon\right)\text{-almost-regular}\right) \leq n \cdot 2 \cdot e^{-\frac{\epsilon^2(n-1)}{6}} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$

■

11.2 מתי גרף מקרי מפסיק להיות "זיווג"

הגדרה 11.4 "זיווג"

גרף שכל קודקודיו בדרגה ≥ 1 .

הערה 11.5 צלע כפולה בין שני קודקודים מונעת מגרף להיות זיווג.

נביט בתהליך המקרי הבא:

- מתחילים עם n קודקודים מבודדים
- בכל צעד נבחר זוג קודקודים באקראי ובאופן אחיד, ונחבר ביניהם.

טענה 11.6 נסמן m את מספר הצעדים שעשינו, אז:

$$\Pr\left(\underbrace{G(n, m)}_{\text{the graph after } m \text{ steps}} \text{ is a "matching"}\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \begin{cases} 1 & m \ll \sqrt{n} \\ 0 & m \gg \sqrt{n} \end{cases}$$

הערה 11.7 נזכר בבעיית הכדורים והסלים:

יש לנו n סלים ו- m כדורים, ושמם את הכדורים באקראי בסלים. ראינו שאם $m \ll \sqrt{n}$ אז

$$\Pr(\text{there is no bucket with } \geq 2 \text{ balls}) \rightarrow \begin{cases} 1 & m \gg \sqrt{n} \\ 0 & m \ll \sqrt{n} \end{cases}$$

נשים לב שניתן להקביל את הבעיה שלנו לבעיית הכדורים והסלים: יש לנו n קודקודים ו- m צלעות, רק שהפעם במקום שכל כדור יכנס לסל, כל צלע "נכנסת" לשני קודקודים (שונים). **הוכחה:** הוכחה לטענה:

$$\begin{aligned} \Pr(\text{not a "matching"}) &= \\ &= \prod_{j=1}^m \Pr\left(\begin{array}{c} \text{the } j\text{-th edge didn't hit} \\ \text{a non isolated vertex} \end{array} \middle| G(n, j-1) \text{ is a "matching"}\right) = \\ &= 1 \cdot \frac{\binom{n-2}{2}}{\binom{n}{2}} \cdot \frac{\binom{n-4}{2}}{\binom{n}{2}} \cdot \dots \cdot \frac{\binom{n-2(m-1)}{2}}{\binom{n}{2}} \end{aligned}$$

■

12 תרגיל 3

טענה 12.1 אם

$X = \#$ of fixed points of a permutation chosen uniformly at random

אז:

$$\mathbb{E}[X] = 1 = \text{Var}[X]$$

טענה 12.2 אינפי שימושי: טור טיילור של e :

$$e^x = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$$

טענה 12.3 תוחלת של פונקציה יוצרת מומנטים של פואסון:

$$\mathbb{E}[e^{tX}] = e^{\lambda e^t - \lambda}$$

הגדרה 12.4 זיווג מושלם

גרף $H = (U, V, E)$ עם $|U| = |V|$ מכיל זיווג מושלם אם קיים $M \subseteq E$ כך ש $|M| = |U|$.

משפט 12.5 החתונה של Hall

H מכיל זיווג מושלם אם"ם הוא מספק את תנאי החתונה.

הגדרה 12.6 פונקציית האנטרופיה

$$f(x) = \begin{cases} -x \log_2 x - (1-x) \log_2 (1-x) & x \in (0, 1) \\ 0 & x = 0, 1 \end{cases}$$

טענה 12.7 פונקציית האנטרופיה רציפה ב $[0, 1]$ ומקבלת מקסימום ב $\frac{1}{2}$.

13 שיעור 4

13.1 עוד הסתברות

13.1.1 אי שוויון Chernoff

טענה 13.1 אי שוויון Chernoff

יהיו X_1, \dots, X_n מ"מ מציינים ב"ת ויהיה $X = \sum_{i=1}^n X_i$, נסמן $\mathbb{E}[X] = \mu$ ונבחר $\delta > 0$ אז:

$$\Pr(X \geq (1 + \delta)\mu) \leq \left(\frac{e^\delta}{(1 + \delta)^{1+\delta}} \right)^\mu$$

$$\Pr(X \leq (1 - \delta)\mu) \leq \left(\frac{e^{-\delta}}{(1 - \delta)^{1-\delta}} \right)^\mu$$

הערה 13.2 בדיקה מהירה: לכל $\delta > 0$:

$$\begin{aligned} e^\delta &< (1 + \delta)^{1+\delta} \\ \Updownarrow \\ \delta &< (1 + \delta) \ln(1 + \delta) \quad (\text{for } \delta = 0 \text{ both sides} = 0) \\ \Downarrow \text{derivation} \\ 1 &< \ln(1 + \delta) + 1 \\ \Downarrow \\ 0 &< (1 + \delta)^{1+\delta} - e^\delta \text{ is rising} \\ \Downarrow \\ \delta > 0 &\Rightarrow \frac{e^\delta}{(1 + \delta)^{1+\delta}} < 1 \end{aligned}$$

הערה 13.3 נזכיר שאם X מ"מ אז e^{tX} היא פונקציית יוצרת המומנטים של X , אז:

$$\begin{aligned} e^{tX} &= 1 + tX + \frac{t^2}{2}X^2 + \frac{t^3}{3!}X^3 + \dots \\ \Downarrow \\ \mathbb{E}[e^{tx}] &= 1 + t\mathbb{E}[X] + \frac{t^2}{2}\mathbb{E}[X^2] + \dots \end{aligned}$$

הוכחה: אי שוויון *Chernoff*
נסמן: $a := (1 + \delta)\mu$ אז:

$$\Pr(X \geq a) = \Pr(e^{tx} \geq e^{ta})$$

נגדיר:

$$\begin{aligned} c &:= \frac{e^{ta}}{\mathbb{E}[e^{tx}]} \\ \Downarrow \\ \Pr(e^{tx} \geq e^{ta}) &= \Pr(e^{tx} \geq c\mathbb{E}[e^{tx}]) \stackrel{\text{markov}}{\leq} \frac{\mathbb{E}[e^{tx}]}{e^{ta}} \end{aligned}$$

ובסוף נבחר ערך של t שיקטין את החסם ככל האפשר. נסמן:

$$\begin{aligned} X &= \sum X_i \\ \mathbb{E}[X_i] = p_i &\Leftrightarrow \Pr(X_i = 1) = p_i \\ &\Downarrow \\ \mathbb{E}[e^{tx}] &= \mathbb{E}[e^{t \sum X_i}] = \mathbb{E}[\prod e^{tX_i}] \quad X_i \text{ are i.i.d so } e^{tX_i} \text{ are i.i.d} \quad \prod_{i=1}^n \mathbb{E}[e^{tX_i}] \end{aligned}$$

נשים לב:

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[e^{tX_i}] &= \underbrace{p_i \cdot e^t}_{X_i=1} + \underbrace{(1-p_i)}_{X_i=0} = 1 + p_i(e^t - 1) \leq e^{p_i(e^t - 1)} \\ &\Downarrow \\ \mathbb{E}[e^{tX}] &\leq \prod e^{p_i(e^t - 1)} = \exp\left((e^t - 1) \underbrace{\sum p_i}_{=\mu}\right) \\ &\Downarrow \\ \Pr(X \geq a) &\leq \frac{\exp((e^t - 1)\mu)}{e^{ta}} = \exp(\mu((e^t - 1) - t(1 + \delta))) \end{aligned}$$

נחפש t שימזער את צד ימין. נגזור ונשווה לאפס:

$$\begin{aligned} e^t &= 1 + \delta \\ &\Downarrow \\ t &= \ln(1 + \delta) \\ &\Downarrow \\ \Pr(X \geq a) &\leq \exp(\mu(\delta - (1 + \delta) \ln(1 + \delta))) = \left(\frac{e^\delta}{(1 + \delta)^{1+\delta}}\right)^\mu \end{aligned}$$

■

13.1.2 אי תלות של מ"מ

Ω מרחב הסתברות, X, Y מ"מ מציינים עליו:

$$\Omega = \begin{array}{cc} X=0, Y=0 & X=0, Y=1 \\ X=1, Y=0 & X=1, Y=1 \end{array}$$

נזכר ש

$$X=1 \Leftrightarrow \{\omega \in \Omega | X(\omega) = 1\}$$

באופן כללי, אם X, Y מ"מ על מרחב הסתברות Ω ואם לכל S (מדידה) חלקית לטווח של X ו T (מדידה) חלקית לטווח של Y , אומרים ש X, Y ב"ת אם מתקיים:

$$\Pr((X \in S) \wedge (Y \in T)) = \Pr(X \in S) \Pr(Y \in T)$$

13.2 מרטינגלים (המרטינגל של Doob)

החומר הנ"ל נמצא ב-Probability & Computing של Upfal & Mitzenmacher.

13.4 הגדרה עידון

$\Pi > \sigma$. נגיד ש Π מעדנת את σ אם שתי הן חלוקות ולכל חלק S ב σ יש מס' חלקים P_1, \dots, P_l בחלוקה Π כך ש $S = \cup_{i=1}^l P_i$.

13.5 הגדרה מרטינגל (ע"פ Doob)

יהי Ω מרחב הסתברות, יהי $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ מ"מ ממשי. נניח שמוגדרת על Ω סדרה של חלוקות הולכות ומתעדנות. Π_0 היא החלוקה הטריווילית, שמעודנת על ידי Π_1 , וכו'. בזה מוגדרת סידרה של מ"מ

$$\begin{aligned} X_0 &= \mathbb{E}[X] \\ X_k &= \mathbb{E}[X | \Pi_k] \end{aligned}$$

כש X_k זהו מ"מ שקבוע על כל חלק בחלוקה Π_k וערכו הוא התוחלת המותנית של X בחלק הזה.

הערה 13.6 מביטים במהמר שמתחיל עם הון התחלתי של X_0 . נניח שהוא מהמר כנגד גוף הוון, ז"א תוחלת הרווח = 0. יש לו הימור Z_1 , ואחריו הונו משתנה ל X_1 . התהליך נמשך והוא נוקט צעד Z_k (אקראי) בזמן j . ההגיונות של הקזינו מתבטאת בכך ש:

$$\forall i : \mathbb{E}[X_i | Z_1, \dots, Z_{i-1}] = X_{i-1}$$

13.2.1 אי שוויון Azuma

משפט 13.7 גרסה לא ברורה

אם יש לנו מרטינגל X_0, X_1, \dots כך שההפרשים $X_i - X_{i-1}$ "קטנים", אז X מקיים משפט ריכוז מידה מעריכי.

משפט 13.8 אי שוויון Azuma

יהיה X_0, X_1, \dots, X_n מרטינגל ונניח שלכל i מתקיים: $c_i \geq |X_i - X_{i-1}|$. אז לכל $\lambda > 0$:

$$\Pr(|X_n - X_0| \geq \lambda) \leq \exp\left(-\frac{\lambda^2}{\sum_{i=1}^n c_i^2}\right)$$

הוכחה: בה"כ נניח ש $X_0 = 0$ (נחליף כל X_j ב $X_j - X_0$ ונמשיך). נסמן:

$$\begin{aligned} Y_i &= X_i - X_{i-1} \\ \Downarrow \\ \forall i : |Y_i| &\leq c_i \\ \Downarrow \text{by definition} \\ \mathbb{E}[Y_i | X_0, \dots, X_{i-1}] &= 0 \end{aligned}$$

נביט ב: $\mathbb{E}[e^{\alpha Y_i} | X_0, \dots, X_{i-1}]$. חשבון:

$$e^{\alpha Y_i} \leq \frac{e^{\alpha c_i} + e^{-\alpha c_i}}{2} + \frac{Y_i}{2c_i} (e^{\alpha c_i} - e^{-\alpha c_i})$$

טענה 13.9 תרגיל באינפי:

$$\forall t : \underbrace{\frac{e^t + e^{-t}}{2}}_{LHS} < \underbrace{e^{\frac{t^2}{2}}}_{RHS}$$

הוכחה: נפתח את שני האגפים לטורי טיילור:

$$\begin{aligned} LHS &= \frac{1}{2} \left(\left(1 + t + \frac{t^2}{2!} + \dots \right) + \left(1 - t + \frac{t^2}{2!} - \frac{t^3}{3!} + \dots \right) \right) = 1 + \frac{t^2}{2!} + \frac{t^4}{4!} + \dots + \frac{t^{2k}}{(2k)!} \\ RHS &= 1 + \frac{t^2}{2} + \frac{t^4}{2! \cdot 4} + \frac{t^6}{3! \cdot 8} + \dots + \frac{t^{2k}}{k! \cdot 2^k} \end{aligned}$$

נשים לב ש

$$\frac{1}{(2k)!} \leq \frac{1}{k! 2^k}$$

כי

$$1 < \frac{(k+1) \cdot \dots \cdot 2k}{2 \cdot \dots \cdot 2}$$

■

בחזרה להוכחה הקודמת:

$$Y_i = \frac{1 - \frac{Y_i}{c_i}}{2} \cdot (-c_i) + \frac{1 + \frac{Y_i}{c_i}}{2} c_i$$

הצגנו את Y_i כצירוף קמור של $c_i - c_{i-1}$. הפונקציה $e^{\alpha Y_i}$ (כפונקציה של α) היא קמורה.

$$e^{\alpha Y_i} \leq \frac{1 - \frac{Y_i}{c_i}}{2} \cdot e^{-\alpha c_i} + \frac{1 + \frac{Y_i}{c_i}}{2} \cdot e^{\alpha c_i}$$

נחשב תוחלת מותנית על X_0, \dots, X_{i-1} ונקבל:

$$\begin{aligned} \mathbb{E} [e^{\alpha Y_i} | X_0, \dots, X_{i-1}] &\leq \frac{e^{\alpha c_i} + e^{-\alpha c_i}}{2} \stackrel{\text{infi exercise}}{\leq} e^{\frac{\alpha^2 c_i^2}{2}} \\ &\downarrow \\ \mathbb{E} [e^{\alpha(X_n - X_0)}] &\stackrel{\text{telescopic sum}}{=} \mathbb{E} [\prod_{i=1}^n e^{\alpha Y_i}] = \mathbb{E} [\prod_{i=1}^{n-1} e^{\alpha Y_i}] \mathbb{E} [e^{\alpha Y_n} | X_0, \dots, X_{n-1}] \leq \\ &\leq \mathbb{E} [\prod_{i=1}^{n-1} e^{\alpha Y_i}] e^{\frac{\alpha^2 c_n^2}{2}} \stackrel{\text{induction}}{\leq} e^{\alpha^2 \sum_{j=1}^n \frac{c_j^2}{2}} \\ &\downarrow \\ \Pr(X_n - X_0 \geq \lambda) &= \Pr(e^{\alpha(X_n - X_0)} \geq e^{\alpha \lambda}) \stackrel{\text{markov}}{\leq} \frac{\mathbb{E} [e^{\alpha(X_n - X_0)}]}{e^{\alpha \lambda}} \leq e^{\alpha^2 \sum_{j=1}^n \frac{c_j^2}{2} - \alpha \lambda} \end{aligned}$$

■ אגף ימין מתמזער כאשר $\alpha = \frac{\lambda}{\sum c_j^2}$ וזה נותן בדיוק את מה שרצינו.

13.2.2 בעיה עם מרטינגאילים

הגדרה 13.10 מספר צביעה

המס' המינימלי של צבעים כך ששני קודקודים סמוכים צבועים בצבעים שונים.

מהו מס' הצביעה האופייני של גרף $G(n, \frac{1}{2})$?
 ראינו שהגודל המירבי של אנטיקליקה ב $G(n, \frac{1}{2})$ הוא $(2 + o(1)) \log_2(n)$. מכאן נובע שנדרשים לפחות $\frac{n}{2 \log_2 n}$ צבעים.
 בעזרת Azuma, אחד B. Bollobas הראה משפט חזק יותר: שכמעט בכל גרף $G(n, \frac{1}{2})$ גם בכל קבוצה של לפחות $\frac{n}{\log^2 n}$ קודקודים יש אנטיקליקה ומגודל $(2 + o(1)) \log_2 n$.

14 תרגול 4

14.1 חסמי צ'רנוף

משפט 14.1 יהיו X_1, \dots, X_n מ"מ המקבלים ערכים ב $\{0, 1\}$ (אינדיקטורים), נניח שכולם ב"ת. אזי, לכל $\epsilon \in (0, 1)$:

$$\begin{aligned} X &= \sum_{i=1}^n X_i \\ \Pr(X \leq (1 - \epsilon) \mathbb{E}[X]) &\leq \exp\left(-\frac{\epsilon^2}{2} \mathbb{E}[X]\right) \\ \Pr(X \geq (1 + \epsilon) \mathbb{E}[X]) &\leq \exp\left(-\frac{\epsilon^2}{3} \mathbb{E}[X]\right) \\ &\Downarrow \\ \Pr(X \notin (1 \pm \epsilon) \mathbb{E}[X]) &\leq 2 \exp\left(-\frac{\epsilon^2}{3} \mathbb{E}[X]\right) \end{aligned}$$

14.2 תכונות אופייניות של $G(n, p)$

טענה 14.2 יהי $G \sim G(n, p)$ ויהי $e(G)$ מס' הצלעות ב G , אזי:

$$\Pr\left(e(G) \notin (1 \pm \epsilon) \binom{n}{2} p\right) \leq 2 \exp\left(-\frac{\epsilon^2}{3} \mathbb{E}[X]\right)$$

הוכחה: אפשר לכתוב $e(G) = \sum_{1 \leq i < j \leq n} X_{ij}$ כאשר X_{ij} הוא האינדיקטור של המאורע $\{i, j\} \in E$. נציב בצ'רנוף, ונסיים. ■

מסקנה 14.3 אם $p = \omega\left(\frac{1}{n^2}\right)$ (נזכר: $\frac{f(n)}{g(n)} \rightarrow \infty$ $\Leftrightarrow f(n) = \omega(g(n))$) אז לכל $\epsilon > 0$ אכ"ב (אסימפטוטית כמעט בוודאות) ל $G(n, p)$ יש $(1 \pm \epsilon) \frac{n^2}{2} p$ קשתות.

הוכחה: נשים לב: עבור n מספיק גדול

$$(1 \pm \epsilon) \frac{n^2}{2} p \subseteq \left(1 \pm \frac{\epsilon}{2}\right) \binom{n}{2} p$$

לכן:

$$\begin{aligned} \Pr\left(e(G) \notin (1 \pm \epsilon) \frac{n^2}{2} p\right) &\leq \Pr\left(e(G) \notin \left(1 \pm \frac{\epsilon}{2}\right) \binom{n}{2} p\right) \leq \\ &\leq 2 \exp\left(-\frac{\epsilon^2}{3 \cdot 4} \underbrace{\frac{n(n-1)p}{2}}_{\substack{\rightarrow \infty \\ \text{because } p = \omega\left(\frac{1}{n^2}\right)}}\right) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0 \end{aligned}$$

טענה 14.4 אם $G \sim G(n, p)$ ו $\epsilon \in (0, 1)$ ואם לכל $i \in [n]$ נסמן ב $d(i)$ את הדרגה של קודקוד i , אז:

$$\Pr(\exists i \in [n] : d(i) \notin (1 \pm \epsilon)(n-1)p) \leq 2n \exp\left(-\frac{\epsilon^2}{3}(n-1)p\right)$$

הוכחה: נשים לב

$$d(i) \sim \text{Bin}(n-1, p)$$

\Downarrow *chernoff*

$$\forall i : \Pr(d(i) \notin (1 \pm \epsilon)(n-1)p) \leq 2 \exp\left(-\frac{\epsilon^2}{3}(n-1)p\right)$$

\Downarrow union bound

$$\begin{aligned} \Pr(\exists i \in [n] : d(i) \notin (1 \pm \epsilon)(n-1)p) &\leq \sum_{i=1}^n \Pr(d(i) \notin (1 \pm \epsilon)(n-1)p) \leq \\ &\leq 2n \exp\left(-\frac{\epsilon^2}{3}(n-1)p\right) \end{aligned}$$

מסקנה 14.5 אם $p = \omega\left(\frac{\log(n)}{n}\right)$ אז לכל $\epsilon > 0$ אכ"ב לכל הקודקודים ב $G(n, p)$ יש דרגה $(1 \pm \epsilon)np$.

הוכחה: נשים לב:

$$\begin{aligned} \Pr(\exists i : d(i) \notin (1 \pm \epsilon)np) &\stackrel{\text{for large enough } n}{\leq} \Pr\left(\exists i : d(i) \notin \left(1 \pm \frac{\epsilon}{2}\right)(n-1)p\right) \leq \\ &\leq 2n \exp\left(-\frac{\epsilon^2}{12}(n-1)p\right) = 2 \exp\left(-\frac{\epsilon^2}{12}(n-1)p + \log(n)\right) = \\ &= 2 \exp\left(-O(1) \underbrace{\frac{n}{\log n} p}_{\rightarrow \infty} \left(\underbrace{\log n}_{\rightarrow \infty} - \underbrace{\frac{\log n}{n}}_{\rightarrow 0} - \underbrace{\frac{\log^2 n}{pn}}_{\substack{= \log n \frac{\log n}{pn} \\ \rightarrow 0}} \right)\right) = \\ &= 2 \exp\left(-O(1) \frac{np}{\log n} (\log n (1 - o(1)) - o(1))\right) \rightarrow 0 \end{aligned}$$

15 תרגול אקסטר 4

15.1 א"ש אזומה ושימושי

הערה 15.1 תזכורת ל- c -ליפשיציות
אם f היא c -ליפשיצית אז:

$$\forall x_1, \dots, x_n, \hat{x}_i \neq x_i : |f(x_1, \dots, x_n) - f(x_1, \dots, \hat{x}_i, \dots, x_n)| \leq c$$

משפט 15.2 גרסה ידידותית של אזומה

אם $X = (X_1, \dots, X_m)$ הם מ"מ ב"ת, ו f היא פונקציה c -ליפשיצית ו $t > 0$ אז:

$$\Pr(f(x) \geq \mathbb{E}[f(x)] + t) \leq e^{-\frac{2t^2}{mc^2}}$$

טענה 15.3 מקרה פרטי

אם $f = \sum_{i=1}^m X_i$, אזי f היא 1-ליפשיצית ומקבלים את חסם צ'רנוף עבור משתנה בינומי.

15.1.1 משולשים ב $G(n, \frac{1}{2})$

נסמן ב T את מס' המשולשים ב $G(n, \frac{1}{2})$. נזכור:

$$T_{i,j,k} = \begin{cases} 1 & i, j, k \text{ form a triangle} \Leftrightarrow \{i, j\}, \{i, k\}, \{j, k\} \in E \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$T = \sum_{i,j,k} T_{i,j,k}$$

נשים לב ש $T_{i,j,k}$ אינם ב"ת (למשל נסתכל על 4 קודקודים, בהינתן שידועים 3 חולקים משולש ההסתברות שקיים משולש נוסף גבוהה יותר) ולכן לא ניתן להשתמש בצ'רנוף. נרצה:

$$\Pr(T \geq (1 + \epsilon) \mathbb{E}[T]) \leq ?$$

היום נראה שבמקרים מסויימים, ניתן להציג סכום של מ"מ שאינם ב"ת כפונקציה ליפשיצית של מ"מ מקריים אחרים ב"ת.
נבחר:

$$X = (X_{ij})_{1 \leq i < j \leq n}$$

כאשר X_{ij} מ"מ מציין האם $\{i, j\} \in E$. $m = \binom{n}{2}$. נגדיר:

$$f(x) = T = \text{number of triangles in the graph}$$

בצורה מפורשת:

$$f(x) = \sum_{i,j,k} X_{ij} X_{ik} X_{jk}$$

טענה 15.4 f היא $(n-2)$ -ליפשיצית.

הוכחה: כל צלע משתתפת בכלל היותר $n-2$ משולשים פוטנציאליים.

נפעיל את אזומה:

$$\Pr(T \geq (1+\epsilon) \mathbb{E}[T]) = \Pr\left(T \geq (1+\epsilon) \frac{1}{8} \binom{n}{3}\right) \leq e^{\frac{-2\epsilon^2 \binom{n}{3}^2}{64 \binom{n}{2} (n-2)^2}} = e^{-\theta(n^2)}$$

נפתח את המעריך ונתעלם מקבועים:

$$\frac{-2\epsilon^2 \binom{n}{3}^2}{64 \binom{n}{2} (n-2)^2} = -\theta\left(\frac{n^6}{n^4}\right) = -\theta(n^2)$$

טענה 15.5 המעריך הדוק:

$$\Pr(T \geq (1+\epsilon) \mathbb{E}[T]) \geq e^{-\theta(n^2)}$$

הוכחה: נשים לב: G גרף שלם $\Leftrightarrow T = \binom{n}{3}$, לכן:

$$\Pr(T \geq (1+\epsilon) \mathbb{E}[T]) \geq \Pr(G \text{ is the complete graph}) = \left(\frac{1}{2}\right)^{\binom{n}{2}} = e^{-\theta(n^2)}$$

15.1.2 תבניות במחרוזות מקריות

נתון אלפבית Σ בגודל s ומילה $y \in \Sigma^k$ באורך קבוע k . כמה עותקים (=תת מילה רציפה) של y נמצא במחרוזת מקרית X באורך n ? נסמן ב- M את מס' העותקים של y . נציג את M כסכום של מ"מ מציינים:

$$M_i = \begin{cases} 1 & (x_i, \dots, x_{i+k-1}) = y \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

$$M = \sum_{i=1}^{n-k+1} M_i$$

$$\Downarrow$$

$$\Pr(M_i) = \left(\frac{1}{s}\right)^k = \mathbb{E}[M_i]$$

$$\Downarrow$$

$$\mathbb{E}[M] = (n - k + 1) \left(\frac{1}{s}\right)^k$$

נרצה לחשב:

$$\Pr(M \geq (1 + \epsilon) \mathbb{E}[M]) \leq ?$$

נשים לב: $\{M_i\}_i$ אינם ב"ת! נגדיר:

$$f(X) = \# \text{ of copies of } y \text{ in } X$$

נשים לב:

$$X = (X_1, \dots, X_n)$$

$$X_i = i\text{-th letter in } X$$

טענה 15.6 f היא k -ליפשיצית.

נפעיל את א"ש אזומה:

$$\Pr(M \geq (1 + \epsilon) \mathbb{E}[M]) \leq e^{-\theta\left(\frac{2\epsilon^2 n^2}{nk^2}\right)} = e^{-\theta(n)}$$

16 תרגיל 4

טענה 16.1 יהיו X_1, \dots, X_n מ"מ $i.i.d$ המקבלים מס' סופי של ערכים, יהי $X = \sum_{i=1}^n X_i$. קיים $C > 0$ שלא תלוי ב- n כך שלכל $\epsilon \in (0, 1)$

$$\Pr(X \notin (1 \pm \epsilon) \mathbb{E}[X]) \leq C \exp\left(-\frac{1}{C} \epsilon^2 n\right)$$

16.1 מרטינגילים

הגדרה 16.2 מרטינגילים

סדרה סופית או ספירה X_1, X_2, \dots מוגדרת על אותו מרחב הסתברות נקראת מרטינגיל אם לכל n :

$$\mathbb{E}[X_{n+1} | X_1, X_2, \dots, X_n] = X_n$$

משפט 16.3 אי שוויון Azuma-Hoeffding

אם X_1, X_2, \dots הוא מרטינגיל וקיימים קבועים חיוביים c_1, \dots, c_{n-1} כך שלכל k :

$$|X_{k+1} - X_k| \leq c_k$$

אז אי שוויון $Azuma - Hoeffding$ אומר לנו שלכל $\lambda > 0$ ולכל n :

$$\Pr(|X_n - X_1| \geq \lambda) \leq 2 \exp\left(-\frac{\lambda^2}{2 \sum_{k=1}^{n-1} c_k^2}\right)$$

17 בוחן 1

טענה 17.1 עבור X מ"מ המקבל ערכים מבין $\{0, 1, 2, \dots\}$ ו $\mathbb{E}[X] < \infty$ מתקיים:

$$\Pr(X > 0) \leq \mathbb{E}[X]$$

חלק II אלגברה לינארית

18 שיעור 5

18.1 הגדרות בסיס

הגדרה 18.1 מרחב וקטורי

V מרחב וקטורי מעל שדה \mathbb{F} . איברי V נקראים וקטורים ואיברי \mathbb{F} נקראים סקלרים. יש איבר $0 \in V$ כך ש $v + 0 = v \forall v \in V$ תחת פעולת החיבור שבקרב נגדיר. V הוא מבנה אלגברי עם הפעולות הבאות:

1. $+$ הוא חיבור וקטורי. קומוטטיבי, אסוציאטיבי.
2. ויש פעולה של כפל וקטור בסקלר: αv : $\alpha \in \mathbb{F}, v \in V$

הגדרה 18.2 $T : V_{\mathbb{F}} \rightarrow W_{\mathbb{F}}$ נקראת **העתקה לינארית** אם:

$$\begin{aligned} T(u +_V v) &= Tu +_W Tv \\ T(\alpha v) &= \alpha Tv \end{aligned}$$

הגדרה 18.3 תלות לינארית

אומרים שהוקטורים $v_1, \dots, v_n \in V$ **תלויים לינארית** אם יש סקלארים $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{F}$ (לא כולם אפס) כך $\sum_{i=1}^n \alpha_i v_i = 0$

הגדרה 18.4 המימד של V זהו ה n הגדול ביותר כך שיש $v_1, \dots, v_n \in V$ שהם בת"ל, ומסמנים $\dim V = n$. אם אין n כזה, אומרים ש V הוא אינסוף מימדי: $\dim V = \infty$.

הגדרה 18.5 אם $\dim V = n$ אז קבוצה של n וקטורים בת"ל נקראת **בסיס**.

משפט 18.6 לבסיס v_1, \dots, v_n של מרחב וקטורי V יש התכונה שלכל וקטור $u \in V$ יש ייצוג אחד ויחיד מהצורה $u = \beta_1 v_1 + \dots + \beta_n v_n$.

הערה 18.7 יוצא שאם \mathbb{F} שדה כלשהו אז יש מרחב וקטורי n מימדי קנוני מעל \mathbb{F} שנסמן ב: $V = \mathbb{F}^n$:

$$V = \{(\gamma_1, \dots, \gamma_n) \mid \forall i : \gamma_i \in \mathbb{F}\}$$

Operations:

$$\begin{aligned} (\gamma_1, \dots, \gamma_n) + (\gamma'_1, \dots, \gamma'_n) &= (\gamma_1 + \gamma'_1, \dots, \gamma_n + \gamma'_n) \\ \alpha (\gamma_1, \dots, \gamma_n) &= (\alpha \gamma_1, \dots, \alpha \gamma_n) \end{aligned}$$

הערה 18.8 כאשר עובדים עם מרחבים וקטורים המוגדרים כך יש גם תיאור קונקרטי של העתקות לינאריות $V \rightarrow W$ באמצעות מטריצות:

$$\begin{aligned} \dim V = n, \dim W = m \\ (a_{ij} \in \mathbb{F})_{m \times n} \\ \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}}_{\in V} = \underbrace{\begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix}}_{\in W} \\ y_i = \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \end{aligned}$$

18.2 חבורות

הגדרה 18.9 חבורה סופית

זו קבוצה G עם פעולה \cdot . יש ב- G איבר מיוחד שנקרא איבר היחידה ונסמנו ב- $id = id_G$ עם התכונה:

$$\forall g \in G : id \cdot g = g$$

$$\forall g \in G : g \cdot id = g$$

הכפל הוא אסוציאטיבי ולכל איבר $g \in G$ יש הופכי g^{-1} המקיים:

$$g \cdot g^{-1} = id$$

אומרים שהחבורה G קומוטטיבית ("אבלית") אם:

$$\forall g, h \in G : g \cdot h = h \cdot g$$

הערה 18.10 דוגמה לחבורה קומוטטיבית: חיבור מודולו n .

דוגמה לחבורה לא קומוטטיבית: S_n , "החבורה הסימטרית". זו החבורה של כל התמורות (פרמוטציות): $\pi : [n] \rightarrow [n]$ עם פעולת ההרכבה.

הגדרה 18.11 תת חבורה

$H \leq G$ היא חבורה בפני עצמה עם אותה הפעולה:

$$h \in H \Rightarrow h^{-1} \in H$$

$$h_1, h_2 \in H \Rightarrow h_1 \cdot h_2 \in H$$

$$id_G = id_H$$

הגדרה 18.12 חבורות נורמליות

יש תת חבורות $H \leq G$ שמקיימות תנאי נוסף שנקרא נורמליות: " H היא תת חבורה נורמלית של G ". כשזה המצב אפשר לראות את G כמכפלה של H בחבורת המנה: G/H .

הגדרה 18.13 חבורה פשוטה

אם ל- G אין תת חבורות נורמליות, אומרים ש- G **חבורה פשוטה**. יש משפט ("משפט המיון של חבורות פשוטות סופיות") המתאר באופן מלא מיהן כל החבורות הפשוטות הסופיות.

18.3 חזרה ללינאריות

משפט 18.14 משפט ה-SVD

"כל העתקה לינארית היא הרכבה של מתיחות לאורך צירים ושל סיבובים".

הגדרה 18.15 דרגת שורות של מטריצה

נניח A היא מטריצה, אז דרגת השורות של A היא הגודל המירבי של קבוצת שורות שהיא בת"ל.

הגדרה 18.16 דרגת עמודות של מטריצה

נניח A היא מטריצה, אז דרגת העמודות של A היא הגודל המירבי של קבוצת עמודות שהיא בת"ל.

משפט 18.17 דרגה של מטריצה

דרגת השורות שווה לדרגת העמודות.

הגדרה 18.18 נאמר שמטריצה $A_{m \times n}$ היא מדרגה 1 אם יש שני וקטורים u_m, v_n כך ש

$$A = u \otimes v$$

$$a_{ij} = u_i v_j$$

הערה 18.19 קל לראות שכל מטריצה אפשר להציג כסכום של מטריצות מדרגה 1.

הגדרה 18.20 דרגה של מטריצה

מגדירים דרגה של מטריצה A כמספר המזערי של מטריצות מדרגה 1 שסכומן הוא A .

משפט 18.21 הדרגה של מטריצה = מס' המירבי של שורות\עמודות במטריצה שהן בת"ל.

הגדרה 18.22 מתיחה

אם $x \in V$ ו- $T: V \rightarrow V$ טרנספורמציה לינארית, נאמר ש- T מותחת פי λ בכיוון x אם $Tx = \lambda x$.

הערה 18.23 בטרמינולוגיה המקובלת: x הוא וקטור עצמי (eigenvector) של T עם ערך עצמי (eigenvalue) λ .

הערה 18.24 נביט במשוואה $Tx = \lambda x$:

$$\underbrace{(Ax)}_{\text{vector}} = \sum_j a_{ij} x_j$$
$$\underbrace{(yA)}_{\text{vector}} = \sum_i y_i a_{ij}$$

הגדרה 18.25 גרעין

אם $T_{m \times n} : V_n \rightarrow W_m$ הגרעין (הימני) של T הוא:

$$rker(T) = \{x \in V \mid Tx = 0_W\}$$

אם A מטריצה, אז בדומה:

$$lker(A) = \{z \in V \mid zA = 0\}$$

הערה 18.26 נשים לב ש $(\lambda I - T)x = 0 \Leftrightarrow Tx = \lambda x$.
 T מותחת פי λ בכיוון " x " שקול ל $rker(\lambda I - T)$.

הערה 18.27 אם A מטריצה אז $rker A$ הוא מרחב לינארי $(rker A)$ הוא תת מרחב של A וגם $lker A$ הוא מרחב לינארי.

הערה 18.28 אם A מטריצה ריבועית, לשניהם יש אותו המימד:

$$\dim(lker A) = \dim(rker A) = \dim(ker A) = n - rank(A)$$

טענה 18.29

$$\det(A) = 0 \Leftrightarrow rank(A) < n$$

טענה 18.30

$$\det(\lambda I - T) = 0 \Leftrightarrow \lambda \text{ is an eigenvalue of } T$$

הגדרה 18.31 פולינום אופייני

אם T_{nm} אז הפולינום האופייני שלה הוא פולינום ממעלה n במשתנה λ שמוגדר כך:

$$\det(\lambda I - T) = \det \begin{pmatrix} \lambda - t_{11} & -t_{12} & \dots & -t_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ -t_{n1} & \dots & \dots & \lambda - t_{nm} \end{pmatrix}$$

הערה 18.32 T מותחת בכיוון x פי λ אם x הוא ו"ע של T עם ע"ע λ אם $\det(\lambda I - T) = 0$ ו $(\lambda I - T)x = 0$.

הגדרה 18.33 סיבוב

העתקה לינארית שמשמרת אורכים, זוויות \Leftrightarrow מכפלות פנימיות.

הגדרה 18.34 מכפלה פנימית

$$\begin{aligned} x, y \in \mathbb{F}^n : \langle x, y \rangle &:= \sum x_i y_i \\ x, y \in \mathbb{C}^n : \langle x, y \rangle &:= \sum x_i \overline{y_i} \\ \langle x, y \rangle &= \|x\| \cdot \|y\| \cos \theta \end{aligned}$$

כש θ היא הזווית שבין הוקטור x לוקטור y .

הערה 18.35 כיוון ש $\|x\|_2^2 = \langle x, x \rangle$ אז שמירה על מכפלה פנימית מבטיחה שמירה על אורכי הוקטורים. מההגדרה עם הזווית של מכפלה פנימית יוצא שמירה על מכפלות פנימיות גורר שמירה גם על הזווית.

מסקנה 18.36 סיבוב זו טרנספורמציה לינארית ששומרת על המכפלות הפנימיות. כלומר:

$$\forall x, y \in V : \langle Ax, Ay \rangle = \langle x, y \rangle$$

$$\begin{aligned} yA^T Ax &= \langle x, y \rangle \\ \Downarrow \\ \forall y \in V : yA^T A &= y \\ \Downarrow \\ A^T A &= I \end{aligned}$$

הערה 18.37 מה שנאמר עכשיו תקף גם למטריצות מלבניות: אם $A_{m \times n}$ אז $AA^T_{m \times m}$ זו מטריצה שהאיבר i, j שלה הוא המכפלה הפנימית של השורה i ב A עם השורה j ב A .
 $A^T A_{n \times n}$ זו מטריצה שהאיבר i, j שלה הוא המכפלה הפנימית של העמודה i ב A עם העמודה j ב A .
 לכן, $A^T A = I$ פירושו שכל עמודה ב A היא וקטור יחידה (כשמסתכלים על האלכסון $A^T A$), וכל שתי עמודות ניצבות זו לזו.

מסקנה 18.38 A היא מטריצה אורתוגונלית.

הגדרה 18.39 מטריצה אורתוגונלית

$A \in M(\mathbb{R})$ תקרא אורתוגונלית אם כל שורה ב A היא וקטור מאורך יחידה וכל שתי שורות ניצבות זו לזו $(AA^T = I \Leftrightarrow)$.

הגדרה 18.40 מטריצה אוניטרית

$$A \in M(\mathbb{C}) \text{ תקרא אוניטרית אם } \underbrace{A^*}_{\text{transpose+adjunct}} = I$$

18.3.1 וקטורים עצמיים

נתונה העתקה לינארית $T: V \rightarrow V$. היינו רוצים לבחור בסיס ל- V שכל איבריו הם וקטורים עצמיים $\{(v_i, \lambda_i)\}_{i=1}^n$ כך ש:

$$\forall y \in V \quad \underbrace{\exists!}_{\text{exists and unique}} \alpha_1, \dots, \alpha_n : y = \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i$$

ולכן:

$$Ty = T \sum \alpha_i v_i = \sum \alpha_i T v_i = \sum \alpha_i \lambda_i v_i$$

צרות לא לכל העתקה לינארית יש בסיס של ו"ע.

הצלה (חלקית) "כמעט כל ההעתקות הלינאריות הן טובות" - אם תוסיפו למטריצה רעש מקרי קטן ככל שתוסיפו, אז בהסתברות גבוהה מקבלים מטריצה שיש לה בסיס של וקטורים עצמיים.

טענה 18.41 תהיה A מטריצה ממשית, ויהיו $\{u_i\}_{i=1}^m$ ו"ע של A עם ע"ע שונים זה מזה. אז $\{u_i\}_{i=1}^m$ בת"ל.

הוכחה: נסמן ב- λ_i את הע"ע המתאים ל- u_i . נניח k הוא האורך של התלות הלינארית הקצרה ביותר בין ה- $\{u_i\}_{i=1}^m$. בה"כ $* = \sum_{i=1}^k \alpha_i u_i = 0$ אבל אין תלות קצרה יותר (ז"א תלות לינארית שמעורבים בה $k-1$ מה- u_i). נשים לב:

$$\begin{aligned} A \sum_{i=1}^k \alpha_i u_i &= A0 = 0 \\ \Downarrow \\ A \sum_{i=1}^k \alpha_i u_i &= \sum_{i=1}^k \alpha_i A u_i = ** \sum_{i=1}^k \alpha_i \lambda_i u_i = 0 \end{aligned}$$

אבל אם נכפיל את $*$ ב- λ_k ונחסיר מ- $**$ נקבל ת"ל על $k-1$ מה- u_i :

$$0 - 0 = \sum_{i=1}^k \alpha_i \lambda_i u_i - \lambda_k \sum_{i=1}^k \alpha_i u_i = \sum_{i=1}^{k-1} \alpha_i (\lambda_i - \lambda_k) u_i = 0$$

■

משפט 18.42 המשפט הספקטלי למטריצות ממשיות סימטריות (ללא הוכחה)
לכל מטריצה ממשית סימטרית A יש מטריצה אורתוגונלית U ומטריצה אלכסונית Λ כך ש:

$$A = U \Lambda U^T$$

איברי Λ (שבאלכסון) הם הע"ע של A . בפרט למטריצה ממשית סימטרית כל הע"ע הם ממשיים.

מסקנה 18.43 השורות של U הן ה"ע של A .

הוכחה: תהי φ העמודה ה- j שב- U . אז:

$$A\varphi = U\Lambda U^T\varphi = U\Lambda e_j = U \underbrace{\lambda_j}_{\text{vector}} = \underbrace{\lambda_j}_{\text{scalar}} \varphi$$

■

הערה 18.44 נשים לב:

$$\forall x : Ax = U\Lambda U^T x$$

כש U^T מבצע סיבוב, Λ מבצע מתיחה אחת לאורך כל ציר, ו- U מבצע סיבוב בחזרה.

19 תרגול 5

19.1 תזכורת

הגדרה 19.1 ע"ע ו-ר"ע

אם V מ"ו מעל \mathbb{C} , $T : V \rightarrow V$ ה"ל אז $\lambda \in \mathbb{C}$ נקרא **ערך עצמי** של T אם קיים $v \in V$ $v \neq 0$ כך ש $Tv = \lambda v$. במקרה זה v נקרא **וקטור עצמי** של λ .

הגדרה 19.2 פולינום אופייני

אם V סוף מימדי ו- A מטריצה שמייצגת את T לפי בסיס קבוע, אז הגדרנו

$$p_A(x) = \det(xI - A)$$

זהו הפולינום האופייני של T .

הערה 19.3 אם λ ע"ע של T $\Leftrightarrow p_A(\lambda) = 0$.

הערה 19.4 $p_A(x)$ לא תלוי בבחירת הבסיס, ולכן ניתן לדבר על הפולינום האופייני של T .

$$\begin{aligned} \det(xI - SAS^{-1}) &= \det(S(xIS - A)S^{-1}) = \det(S)\det(xIS - A)\det(S^{-1}) = \\ &= \underbrace{\det(S)\det(S^{-1})}_{=1}\det(xIS - A) = \det(xIS - A) \end{aligned}$$

19.2 נוסחאות נסיגה

הגדרה 19.5 עבור $a_{n+k+1} = \sum_{i=0}^k \alpha_i a_{n+i}$, $\alpha_0, \dots, \alpha_k \in \mathbb{C}$.

הגדרה 19.6 פתרון למשוואת הרקורסיה הנ"ל היא סדרה $\{a_n\}_{n=0}^\infty \subseteq \mathbb{C}$ כך שכל

$$a_{n+k+1}, a_{n+k}, \dots, a_n$$

מקיים את המשוואה.

הערה 19.7 דוגמא: פיבונאצ'י: $a_{n+2} = a_{n+1} + a_n$
הפתרון עבור פיבונאצ'י:

$$a_0 = 0, a_1 = 1, a_2 = 1, a_3 = 2, \dots$$

טענה 19.8 לכל $a_0, \dots, a_k \in \mathbb{C}$ קיימת יחידה השלמה לסדרה $\{a_n\}_{n=0}^\infty$ שהיא פתרון.

הוכחה: לבנות בצורה אינדוקטיבית איבר-איבר, ומראים את היחידות באינדוקציה על ידי שתי סדרות שמתחילות בצורה זהה ומקיימות את התנאי ולהראות שההפרש ביניהן הוא 0. ■

טענה 19.9 נסמן את אוסף הפתרונות ב- V , אזי V הוא תת מרחב של הסדרות המרוכבות ממימד $k+1$. כלומר: נסמן $W = \{\{c_n\}_{n=0}^\infty \subseteq \mathbb{C}\}$ אזי W הוא מ"ו עם הפעולות:

$$\begin{aligned} \{c_n\}_{n=0}^\infty + \{d_n\}_{n=0}^\infty &= \{c_n + d_n\}_{n=0}^\infty \\ \alpha \in \mathbb{C}, \alpha \{c_n\}_{n=0}^\infty &= \{\alpha c_n\}_{n=0}^\infty \end{aligned}$$

הוכחה: $0 \in V$ כי הסדרה הקבועה 0 היא תמיד פתרון.
סגירות לחיבור: אם $\{a_n\}_{n=0}^\infty, \{b_n\}_{n=0}^\infty \in V$ אזי:

$$\begin{aligned} \forall n, a_{n+k+1} + b_{n+k+1} &= \sum_{i=0}^k \alpha_i a_{n+i} + \sum_{i=0}^k \alpha_i b_{n+i} = \sum_{i=0}^k \alpha_i (a_{n+i} + b_{n+i}) \\ &\Downarrow \\ \{a_n\}_{n=0}^\infty + \{b_n\}_{n=0}^\infty &\in V \end{aligned}$$

סגירות לכפל: יהי $\beta \in \mathbb{C}, \{a_n\} \in V$ אזי לכל n :

$$\begin{aligned} \beta a_{n+k+1} &= \beta \sum_{i=0}^k \alpha_i a_{n+i} = \sum_{i=0}^k \beta \alpha_i a_{n+i} \\ &\Downarrow \\ \beta \{a_n\} &\in V \end{aligned}$$

קיבלנו ש- V ת"מ (תת מרחב) של W . ■

הגדרה 19.10 איזומורפיזם העתקה לינארית חח"ע ועל.

הגדרה 19.11 נגדיר: $T: \mathbb{C}^{k+1} \rightarrow V$ כך ש T איזומורפיזם. נגדיר:

$$T \begin{pmatrix} a_0 \\ \dots \\ a_k \end{pmatrix} = \text{the only series that completes } a_0, \dots, a_k \text{ and is a solution}$$

T מוגדר היטב לפי הטענה.

הוכחה: T ה"ל: צריך להסתכל על נוסחת הנסיגה ולוודא.

$T \begin{pmatrix} a_0 \\ \dots \\ a_k \end{pmatrix} = 0$ אם T חח"ע: אם $T \begin{pmatrix} a_0 \\ \dots \\ a_k \end{pmatrix} = 0$ אז בפרט $a_0 = \dots = a_k = 0$. (נזכיר ש T חח"ע \Leftrightarrow הגרעין של T הוא $\{0\}$).

T על: אם $\{a_n\} \in V$ אז $\{a_n\} = T \begin{pmatrix} a_0 \\ \dots \\ a_k \end{pmatrix}$

■

מסקנה 19.12 $\dim V = k + 1$

נשים לב שאם $\{a_n\} \in V$ אז לכל n :

$$\begin{pmatrix} a_{n+k+1} \\ a_{n+k} \\ \dots \\ a_{n+1} \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} \alpha_k & \dots & \dots & \alpha_0 \\ 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \\ & & \dots & \\ 0 & \dots & 0 & 0 \end{pmatrix}}_A \begin{pmatrix} a_{n+k} \\ a_{n+k-1} \\ \dots \\ a_n \end{pmatrix}$$

נשים לב שאם λ ע"ע של A , אז נניח $v = \begin{pmatrix} v_k \\ \dots \\ v_0 \end{pmatrix}$ ו"ע מתאים:

$$A \begin{pmatrix} v_k \\ \dots \\ v_0 \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} v_k \\ \dots \\ v_0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sim \\ v_k \\ \dots \\ v_1 \end{pmatrix}$$

\Downarrow

$$v_1 = \lambda v_0$$

\dots

$$v_k = \lambda^k v_0$$

\Downarrow

$$\begin{pmatrix} \lambda^k \\ \dots \\ \dots \\ 1 \end{pmatrix} \text{ is an eigenvector}$$

\Downarrow

$$A \begin{pmatrix} \lambda^k \\ \dots \\ \dots \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda^{k+1} \\ \dots \\ \dots \\ \lambda \end{pmatrix}$$

\Downarrow

$$\lambda^{k+1} = \sum_{i=0}^k \alpha_i \lambda^i$$

אם נגדיר סדרה $a_n = \lambda^n$, אזי

$$a_{n+k+1} = \lambda^{n+k+1} = \lambda^n \lambda^{k+1} = \lambda^n \sum_{i=0}^k \alpha_i \lambda^i = \sum_{i=0}^k \alpha_i \underbrace{\lambda^{n+i}}_{a_{n+i}}$$

20 תרגול אקסטרה 5

20.1 ע"ע ו"ע

20.1.1 הגדרות

A מטריצה $m \times m$ מעל \mathbb{R} , סימטרית ($A^T = A$).

הגדרה 20.1 $\lambda \in \mathbb{R}$ הוא ע"ע של A אם קיים וקטור $v \neq 0$ כך ש: $Av = \lambda v$.

הגדרה 20.2 המרחב העצמי של λ :

$$V_\lambda = \{v \in \mathbb{R}^m \mid Av = \lambda v\}$$

הגדרה 20.3 הריבוי של λ :

$$r(\lambda) = \dim V_\lambda$$

משפט 20.4 $A \in M_m(\mathbb{R})$ סימטרית, ו $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ הם ע"ע של A , אז:

$$r(\lambda_1) + \dots + r(\lambda_k) = m$$

20.1.2 דוגמאות

1. $A = I_m$ מטריצת היחידה. נשים לב ש $\lambda = 1$ הוא ע"ע וגם: $r(1) = m$, $V_\lambda = \mathbb{R}^m$.

$$2. A = J = \begin{bmatrix} 1 & \dots & 1 \\ \dots & \dots & \dots \\ 1 & \dots & 1 \end{bmatrix} \text{ אם } v \in \mathbb{R}^m :$$

$$Jv = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^m v_i \\ \dots \\ \sum_{i=1}^m v_i \end{bmatrix} = \underbrace{\sum_{i=1}^m v_i}_{\text{scalar}} \begin{bmatrix} 1 \\ \dots \\ 1 \end{bmatrix}$$

(א) אם $\sum_{i=1}^m v_i = 0$ אז $Jv = 0$, משמע $\lambda = 0$ הוא ע"ע של J ו:

$$U = V_0 = \left\{ v \in \mathbb{R}^m \mid \sum_{i=1}^m v_i = 0 \right\}$$

$$r(0) = m - 1$$

הוכחה: כאשר את $=^1$ ניתן להוכיח בכמה אופנים:

i. נמצא $m - 1$ וקטורים ב V_0 , שהם בת"ל, ופורשים כל וקטור ב V_0 :

$$u_i = \begin{bmatrix} 1 \\ \vdots \\ -1 \end{bmatrix} \begin{matrix} \leftarrow i\text{-th coordinate} \\ \\ \leftarrow m\text{-th coordinate} \end{matrix}$$

אם $\alpha_1, \dots, \alpha_{m-1} \in \mathbb{R}$ נדרוש:

$$\begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \dots \\ \alpha_{m-1} \\ -\alpha_1 - \dots - \alpha_{m-1} \end{bmatrix} = \sum_{i=1}^{m-1} \alpha_i u_i = 0 \Rightarrow \forall i : \alpha_i = 0$$

ii. $v \in V_0$ מחפשים $\alpha_1, \dots, \alpha_{m-1} \in \mathbb{R}$ כך ש $\sum \alpha_i u_i = v$. נבחר $\alpha_i = v_i$ ואז צ"ל

$$-\sum_{i=1}^{m-1} \alpha_i = v_m \stackrel{v \in V_0}{=} -\sum_{i=1}^{m-1} v_i$$

■

$$v = \begin{bmatrix} 1 \\ \dots \\ 1 \end{bmatrix} \quad (\text{ב) נשאר עוד ע"ע אחד } \lambda \text{ בריבוי } 1 : r(\lambda) = m \text{ עם ה"ע}$$

$$Jv = mv$$

$$A = \begin{bmatrix} a & b & b & b \\ b & a & b & b \\ b & b & \dots & b \\ b & b & b & a \end{bmatrix}, a \in \mathbb{R}, 0 < b < a. \text{ נשתמש בעובדה הבאה:} \quad 3.$$

טענה 20.5 אם $v \in \mathbb{R}^m$ הוא ו"ע של A_1 עם ע"ע λ_1 , וגם ו"ע של A_2 עם ע"ע λ_2 . אז לכל $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ נקבל:

$$\left(\underbrace{\alpha A_1 + \beta A_2}_A \right) v = (\alpha \lambda_1 + \beta \lambda_2) v$$

משמע, v הוא ו"ע של A עם ע"ע $\alpha \lambda_1 + \beta \lambda_2$.

נשים לב ש:

$$A = bJ + (a - b)I$$

לכן, כל וקטור ב- U (שהגדרנו קודם) הוא ו"ע של A עם ע"ע $1 \cdot (a - b) + b \cdot m$, והוקטור $v = \begin{bmatrix} 1 \\ \dots \\ 1 \end{bmatrix}$ הוא ו"ע של A עם ע"ע $1 \cdot (a - b) + b \cdot 0$, וסה"כ $\lambda_1 = a + b(m - 1)$ עם ריבוי של $m - 1$ ו $\lambda_2 = a - b$ בריבוי של 1.

מסקנה 20.6 אם $rank(A) = m$ אז $rank(A) < m$ או $\dim \ker(A) > 0$ ואז $\lambda = 0$ הוא ע"ע של A , וזה לא נכון. מכיוון שסכום הריבויים של λ_1, λ_2 הוא m , אין ל- A עוד ערכים עצמיים.

טענה 20.7 הדטרמיננטה של A היא מכפלת הע"ע שלה עם ריבוי.

$$\det(A) = (a - b)(a + b(m - 1))^{m-1} \text{ מהטענה נקבל:}$$

20.2 נשתמש באלגברה כדי להבין קומבינטוריקה

משפט 20.8 א"ש פישר

אם $S_1, \dots, S_m \subseteq \{1, \dots, n\}$ כך ש:

$$1. \forall i : |S_i| = a$$

$$2. \forall i \neq j : |S_i \cap S_j| = b$$

$$a > b \text{ ו} m \leq n$$

הוכחה: נגדיר מטריצה $B \in M_{n \times m}(\mathbb{R})$:

$$B_{k,i} = \begin{cases} 1 & k \in S_i \\ 0 & k \notin S_i \end{cases}$$

$$A = B^T B \text{ נסתכל על}$$

$$A_{i,j} = |S_i \cap S_j| \text{ לכל } i, j$$

הוכחה: נשים לב:

$$A_{i,j} \stackrel{\text{matrix multiplication}}{=} \sum_{k=1}^n B_{i,k}^T B_{k,j} = \sum_{k=1}^n \underbrace{B_{k,i} B_{k,j}}_{\begin{cases} 1 & k \in S_i \cap S_j \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}} = |S_i \cap S_j| = \begin{cases} a & i = j \\ b & \text{otherwise} \end{cases}$$

■

20.10 טענה

$$\forall C, D : \text{rank}(CD) \leq \text{rank}(D)$$

מشتי הטענות נקבל:

$$A = \begin{bmatrix} a & b & b \\ b & \dots & b \\ b & b & a \end{bmatrix}$$

$$m = \text{rank}(A) \leq \text{rank}(B) \leq n$$

B has only n rows

■

21 תרגיל 5

טענה 21.1 $p(x) = x^{k+1} - \sum_{i=0}^k \alpha_i x^i$ הוא הפולינום האופייני של

$$A = \begin{pmatrix} \alpha_k & \alpha_{k-1} & \dots & \alpha_0 \\ 1 & 0 & & \\ & \dots & 0 & \\ & & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

משפט 21.2 יהיו $\alpha_0, \dots, \alpha_k \in \mathbb{C}$ כש $\alpha_0 \neq 0$, ונסמן ב

$$a_{n+k+1} = \sum_{i=0}^k$$

נוסחאת נסיגה. אז לפי המשפט היסודי של האלגברה קיימים $\lambda_1, \dots, \lambda_l \in \mathbb{C}$ ו $p_1, \dots, p_l \in \mathbb{N}$ כך ש

$$p(x) = \prod_{i=1}^l (x - \lambda_i)^{p_i}$$

$$\sum_{i=1}^l p_i = k + 1$$

במקרה זה, לכל $0 \leq j < p_i$ נקבל ש $a_n = n^j \lambda_i^n$ הוא גם פתרון.

מסקנה 21.3 כל פתרון ניתן לכתיבה באופן ייחודי כ:

$$a_n = (A_{1,1} + A_{1,2}n + \dots + A_{1,p_1}n^{p_1-1}) \lambda_1^n + (A_{l,1} + A_{l,2}n + \dots + A_{l,p_l}n^{p_l-1}) \lambda_l^n$$

טענה 21.4 אם $T: V \rightarrow W$ ה"ל חח"ע ועל ו $\{v_i\}$ בסיס ב V , אז $\{Tv_i\}$ בסיס ב W .

טענה 21.5 חישוב דטרמיננטה לפי מינורים:

$$\det(A) = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+j} A_{i,j} \det(\text{matrix } A \text{ without row } i \text{ and column } j)$$

טענה 21.6 אם A מטריצה משולשית, אז $\det(A) = \prod_i A_{i,i}$.

טענה 21.7 דטרמיננטה של מטריצת בלוקים

אם $A_{n \times n}, B_{n \times m}, C_{m \times n}, D_{m \times m}$ אז:

$$\det \begin{pmatrix} A & 0 \\ C & D \end{pmatrix} = \det(A) \det(D) = \det \begin{pmatrix} A & B \\ 0 & D \end{pmatrix}$$

טענה 21.8 $\det(A) \neq 0 \Leftrightarrow A$ is invertible

טענה 21.9 סכום סדרה גיאומטרית, אם $r \neq 1$:

$$a + ar + \dots + ar^{n-1} = a \frac{r^n - 1}{r - 1}$$

22 שיעור 6

22.1 תזכורות

הגדרה 22.1 העתקה $T: V \rightarrow W$ מרחבים לינאריים מעל אותו השדה \mathbb{F} , נקראת העתקה לינארית אם:

$$\begin{aligned}\forall x, y \in V: T(x + y) &= Tx +_W Ty \\ \forall x \in V, \alpha \in \mathbb{F}: T(\alpha x) &= \alpha T(x)\end{aligned}$$

נקרא גם טרנספורמציה לינארית (ט"ל).

משפט 22.2 כל העתקה לינארית היא הרכבה של סיבובים ומתיחות בכיוון הצירים.

הגדרה 22.3 טרנספורמציה לינארית $T: V \rightarrow V$ נקראת **סיבוב** אם היא שומרת על אורכים ועל זוויות.

הערה 22.4 ראינו שמעל \mathbb{R} סיבוב מתואר על ידי מטריצה אורתוגונלית A כך $AA^T = I$ ומעל \mathbb{C} : $BB^* = BB^T = I$ (העתקה אוניטרית).

הערה 22.5 תת מרחב לינארי עובר דרך הראשית, תת מרחב אפייני הוא הזזה של תת מרחב לינארי.

הערה 22.6 כאשר $L \subseteq V$ תת מרחב חד מימדי ורוצים להבין באילו תנאים

$$\underbrace{AL}_{=\{Ax \mid x \in L\}} = L$$

במקרה הזה A מכפילה כל וקטור שב L בקבוע λ , ואז אומרים ש L הוא מרחב עצמי חד מימדי עם ע"ע λ . כלומר, לכל $x \in L$ מתקיים $Ax = \lambda x$.

הערה 22.7 השורשים של $|\lambda I - A| = 0$ הם הע"ע העצמיים.

הערה 22.8 מקרה פשוט במיוחד של מתיחה הוא זה שבו הוקטורים העצמיים הם וקטורי היחידה הסטנדרטיים:

$$\begin{aligned}Ax &= (\lambda_1 x_1, \dots, \lambda_n x_n) \\ A &= \begin{bmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \dots & \\ 0 & & \lambda_n \end{bmatrix}\end{aligned}$$

משפט 22.9 המשפט הספקטרלי למטריצות ממשיות סימטריות
כל מטריצה ממשית סימטרית A ניתן להציג בצורה $A = U\Lambda U^T$ כש U מטריצה אורתוגונלית ו Λ אלכסונית, כשאיברי האלכסון שלה הם הע"ע של A והשורות של U הן הו"ע המתאימים (השורה i היא הו"ע של הע"ע i).

22.2 איך מייחסים אורך\גודל לוקטור?

22.2.1 הגדרות

הגדרה 22.10 אורך של וקטור

האורך של וקטור = מרחקו מהראשית.

במימד אחד, על הישר: המרחק בין $x, y \in \mathbb{R}$ מוגדר כ $|x - y|$.

הגדרה 22.11 מרחב מטרי

מרחב מטרי (X, d) בנוי מקבוצה X ומפונקציה $d : X \times X \rightarrow \mathbb{R}$ המקיימת את התכונות הבאות:

$$\begin{aligned}\forall x, y \in X : d(x, y) &\geq 0 \\ d(x, y) &= 0 \Leftrightarrow x = y\end{aligned}$$

$$\forall x, y \in X : d(x, y) = d(y, x)$$

$$\forall x, y, z \in X : d(x, y) + d(y, z) \geq d(x, z) \quad (\text{triangle inequality})$$

22.2.2 מטריקות

רוצים מטריקה "טובה" על \mathbb{R}^k . \mathbb{R}^k הוא כמובן גם מרחב לינארי.

הגדרה 22.12 נורמה $\|x\| \leftrightarrow$ "האורך של x "
זו העתקה $\mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$ עם התכונות הבאות:

$$\begin{aligned}\forall x \in \mathbb{R}^k : 0 &\leq \|x\| \\ 0 &= \|x\| \Leftrightarrow x = 0\end{aligned}$$

$$\forall \lambda \in \mathbb{R}, x \in \mathbb{R}^k : \|\lambda x\| = |\lambda| \|x\|$$

$$\forall x, y \in \mathbb{R}^k : \|x + y\| \leq \|x\| + \|y\| \quad (\text{triangle inequality})$$

כל מה שנאמר כאן עובר ללא שינוי אם מחליפים את \mathbb{R}^k במרחב לינארי $V_{\mathbb{R}}$ (או $V_{\mathbb{C}}$).

22.2.3 דוגמה חשובה

אם V מצוייד במכפלה פנימית: $x, y \rightarrow \langle x, y \rangle$ (מעל $\mathbb{R} : \sum x_j y_j$, מעל $\mathbb{C} : \sum x_j \overline{y_j}$) מקבלים את הנורמה הקרויה נורמת l_2, L_2 :

$$\|x\|_2 = \sqrt{\langle x, x \rangle}$$

הערה 22.13 אי שוויון המשולש הוא בדיוק קושי שורץ

$$\begin{aligned}
 \sqrt{\langle x+y, x+y \rangle} &\stackrel{?}{\leq} \sqrt{\langle x, x \rangle} + \sqrt{\langle y, y \rangle} \\
 &\Updownarrow \\
 \langle x+y, x+y \rangle &\stackrel{?}{\leq} \langle x, x \rangle + \langle y, y \rangle + 2\sqrt{\langle x, x \rangle}\sqrt{\langle y, y \rangle} = \\
 &= \langle x, x \rangle + \langle y, y \rangle + 2\|x\|_2\|y\|_2 \\
 &\Updownarrow \\
 \langle x, y \rangle &\leq \|x\|_2\|y\|_2
 \end{aligned}$$

דוגמה

נביט במרחב הפונקציות הרציפות $\mathbb{R} : [0, 1] \rightarrow$

$$\|f\|_2 := \sqrt{\int_0^1 (f(x))^2 dx}$$

אפשר לחשוב על וקטור ב \mathbb{R}^n בתור פונקציה $\{1, \dots, n\} \rightarrow \mathbb{R}$

$$\begin{pmatrix} x_1, \dots, x_n \\ \uparrow \quad \quad \uparrow \\ 1 \quad \quad \quad n \end{pmatrix}$$

כשרוצים לדעת עד כמה שתי פונקציות רציפות $f, g : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ שונות זו מזו ("מה מרחקן"). דרך סבירה לעשות זאת היא להביט ב:

$$\|f - g\|_2 = \sqrt{\int_0^1 (f(x) - g(x))^2 dx}$$

הערה 22.14 כותבים l_2 כשמתכוונים לנורמה על וקטורים ו L_2 כשמתכוונים לנורמה על פונקציות רציפות.

22.2.4 משפחה חשובה של נורמות: נורמות l_p (ובצידן L_p)

נגדיר:

$$\begin{aligned}
 x &= [x_1, \dots, x_n] \in \mathbb{R}^n \\
 \|x\|_p &:= \left(\sum |x_i|^p \right)^{\frac{1}{p}}
 \end{aligned}$$

זו נורמה לכל $1 \leq p \leq \infty$ כשהחשובות ביותר מתקבלות עבור $p = 1, 2, \infty$.

נורמת l_1 : נקראת גם נורמת מנהטן:

$$l_1 : \|x_1\| = \sum |x_i|$$

שימוש חשוב: נניח שנתונות לנו שתי התפלגויות π, σ . דרך חשובה למדוד את המרחק ביניהן:

$$d_{Total-Variation} = d_{TV} = \frac{1}{2} \|\pi - \sigma\|_1$$

למשל, אם $\Omega = \{1, \dots, n\}$ ויש לנו

$$P : p_1, \dots, p_n \geq 0, \sum p_i = 1$$

$$Q : q_1, \dots, q_n \geq 0, \sum q_i = 1$$

אז:

$$d_{TV}(P, Q) = \frac{1}{2} \sum |p_i - q_i| = \max_{A \subseteq \Omega} (\pi(A) - \sigma(A))$$

l_0 : לא נורמה (לא מקיים את המכפלה בסקלר). נקרא התומך של וקטור ושווה למס' הקורדינטות בוקטור ששווה 0.

נורמת l_∞ :

$$\|x\|_\infty = \lim_{p \rightarrow \infty} \|x\|_p = \lim_{p \rightarrow \infty} \left(\sum |x_i|^p \right)^{\frac{1}{p}} = \max_i |x_i|$$

22.2.5 נקודת מבט גיאומטרית

נניח ש $\|\cdot\|$ נורמה על \mathbb{R}^n מותאמת לה קבוצה חלקית ל \mathbb{R}^n הקרויה כדור היחידה של הנורמה:

$$B_{\|\cdot\|} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \|x\| \leq 1\}$$

B_1 הוא ריבוע.

B_2 זוהי הספירה האוקלידית.

במימד כללי זהו אוקטהדר cross-polytope - פאון עם $2n$ קודקודים $\pm e_i$, $i = 1, \dots, n$ ויש לו 2^n דפנות $\sum |x_i| \leq 1$.

עבור ∞ ב \mathbb{R}^n הקוביה n מימדית, ויש לה 2^n קודקודים כאשר כל קודקוד מהצורה $(\epsilon_1, \dots, \epsilon_n)$ כשכל $\epsilon_i = \pm 1$. לקוביה יש $2n$ דפנות: $x_i = \pm 1$, $i = 1, \dots, n$.

מה ניתן לומר באופן כללי על $B_{|||}$ לנורמה כללית?

1. $B_{|||}$ הוא גוף קמור.

2. $B_{|||}$ סימטרי יחסית לראשית. ז"א $x \in B_{|||}$ אז גם $-x \in B_{|||}$.

3. $B_{|||}$ הוא ממימד מלא (ז"א לא מוכל בתת מרחב ממש).

בהינתן $B \subseteq \mathbb{R}^n$ עם התכונות: מימד מלא, סימטריה יחסית לראשית וקמירות, מוגדרת נורמה כדלקמן:

$$x \in \mathbb{R}^n$$

$$\|x\| = \inf \left\{ \lambda \mid \frac{x}{\lambda} \in B \right\}$$

22.2.6 גודל של מטריצה

יהיו שני מרחבים נורמיים:

$$(V, |||_V), (W, |||_W)$$

ותיהיה $T: V \rightarrow W$. נרצה להגדיר "גודל" T ("נורמה אופרטורית").
נשאל: עד כמה יכולה T להאריך אורכים?

הגדרה 22.15 נורמה אופרטורית:

$$\|T\|_{(V, |||_V) \rightarrow (W, |||_W)}^{op} = \sup_{x \in V} \frac{\|Tx\|_W}{\|x\|_V}$$

באופן כללי: נשתמש בנורמה הזו ובעוד מדדים ל"גודל" של מטריצות.

הערה 22.16 סוג חשוב ומעניין במיוחד של נורמות אופרטוריות לוקח בחשבון גם את המבנה הכפלי של אופרטורים (הרכבה):

$$U \xrightarrow{S} V \xrightarrow{T} W$$

היינו רוצים נורמות שמקיימות:

$$\|T \circ S\| \leq \|T\| \|S\|$$

22.2.7 נורמה דואלית

הגדרה 22.17 הנורמה הדואלית של $\|\cdot\|$

הגדרה 22.18 נניח $(\mathbb{R}^n, \|\cdot\|)$ מרחב נורמי. נשים לב שכל $x \in \mathbb{R}^n$ מקודד העתקה $\langle x, y \rangle : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ("פונקציונל ליניארי"). נגדיר:

$$\begin{aligned}\|x\|^* &:= \max_y \frac{|\langle x, y \rangle|}{\|y\|} = \\ &= \max_{\|y\|=1} |\langle x, y \rangle|\end{aligned}$$

מתברר שזו נורמה שנקראת הנורמה הדואלית של $\|\cdot\|$.

טענה 22.19 $\|\cdot\|^*$ הוא נורמה.

דוגמאות

טענה 22.20 $\|\cdot\|_1^* = \|\cdot\|_\infty$

הוכחה: בהינתן $x \in \mathbb{R}^n$ נרצה לחשב את $\|x\|^*$:

$$\begin{aligned}x &= (x_1, \dots, x_n) \\ \|x\|^* &= \max_{\|y\|_1=1} |\langle x, y \rangle|\end{aligned}$$

מחפשים y_1, \dots, y_n כך ש $\sum |y_i| = 1$ וכך ש $|\sum x_i y_i|$ גדול ביותר. בה"כ $\text{sgn}(x_i) = \text{sgn}(y_i)$ ולכן בה"כ $\forall i, x_i \geq 0, y_i \geq 0$, ונקבל:

$$\|x\|^* = \max_{\substack{y_i \geq 0 \\ \sum y_i = 1}} \sum x_i y_i$$

כמובן הבחירה המיטבית היא $y_j = 1$ כש x_j הוא הגדול מבין ה x 'ים, ואז:

$$\|x\|^* = \|x\|_\infty$$

■

23 תרגול 6

23.1 מרחבים מטרים

(X, d) כש d מקיימת סימטריה, חיוביות, א"ש המשולש.

הגדרה 23.1 מרחב נורמי

מרחב נורמי זה מ"ו V מעל $\mathbb{F} \in \{\mathbb{R}, \mathbb{C}\}$ ונורמה $\|\cdot\| : V \rightarrow \mathbb{R}$ שמקיימת חיוביות, הומוגניות וא"ש המשולש.

הגדרה 23.2 הומוגניות

$$\forall \alpha \in \mathbb{F}, v \in V : \|\alpha v\| = |\alpha| \|v\|$$

23.1.1 דוגמאות

$$\mathbb{R}^n : l_p, l_\infty, l \bullet$$

$$\mathbb{C}^n : \text{"..."} \bullet$$

$$\mathbb{C} : |\cdot| \bullet$$

$$\bullet \text{ בהינתן מ"נ } (V, \|\cdot\|) \text{ אז } d(u, v) = \|u - v\| \text{ היא מטריקה על } V.$$

$$\bullet \|\cdot\|_{\mathbb{F}}, V = \text{Hom}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$$

23.1.2 מרחב ההומומורפיזמים

V נקרא מרחב ההומומורפיזמים בין \mathbb{R}^n ל- \mathbb{R}^m והוא מרחב הה"ל (העתקות הלינאריות) מ- \mathbb{R}^n ל- \mathbb{R}^m . נגדיר עבור $S, T : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$

$$(S + T) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$$

$$v_n \rightarrow S(v) + T(v)$$

$$\alpha \in \mathbb{R} : (\alpha T) : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$$

$$v \rightarrow \alpha T(v)$$

אנחנו יודעים

$$\mathbb{R}^{nm} \cong M_{m,n}(\mathbb{R}) \leftrightarrow \text{Hom}(\mathbb{R}^n, \mathbb{R}^m)$$

הגדרה 23.3 נורמות אופרטוריות

בהינתן נורמה $|\cdot|_1$ על \mathbb{R}^n , ובהינתן נורמה $|\cdot|_2$ על \mathbb{R}^m , אז לכל $T : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ אז:

$$\|T\|_{op} = \max_{|x|_1=1} |Tx|_2 = \max_{0 \neq x \in \mathbb{R}^n} \frac{|Tx|_2}{|x|_1}$$

הערה 23.4 עם ציורים: ב- \mathbb{R}^2 :

$$\frac{\|\cdot\|_1}{\sqrt{n}} \leq \|\cdot\|_2 \leq \|\cdot\|_1 \leq \sqrt{2} \|\cdot\|_2$$

משפט 23.5 כל הנורמות על \mathbb{R}^n שקולות

תהי $|\cdot|$ נורמה על \mathbb{R}^n אזי קיימים $C, D > 0$ כך שלכל $v \in \mathbb{R}^n$:

$$C \|v\|_1 \leq |v| \leq D \|v\|_1$$

המשפט נכון גם לכל נורמה אחרת במקום $\|\cdot\|_1$.

הוכחה: תחילה נזכר במשפט בולצאנו-וירשטראס:

משפט 23.6 בולצאנו-וירשטראס:

אם $\{x_n\} \subseteq [a, b]$ אז ל- $\{x_n\}$ יש תת סדרה מתכנסת.

משפט 23.7 בולצאנו-וירשטראס++:

אם $\{v_n\}_{n \in \mathbb{N}} \subseteq \mathbb{R}^d$ והסדרה חסומה ב- l_1 (כלומר קיים $M > 0$ כך ש: $\forall n : \|v_n\|_1 < M$) אז יש לה ת"ס מתכנסת ב- l_1 . כלומר: יש $v \in \mathbb{R}^d$ ותת סדרה $\{v_{n_k}\}_{n_k \in \mathbb{N}} \subseteq \{v_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ כך ש

$$\|v_{n_k} - v\|_1 \xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0$$

נחזור להוכחת משפט השקילות:

יהי $v = [v_1, \dots, v_n] \in \mathbb{R}^n$ אזי:

$$\begin{aligned} |v| &= \left| \sum_{i=1}^n v_i e_i \right| \stackrel{\text{triangle inequality}}{\leq} \sum_{i=1}^n |v_i e_i| = \sum_{i=1}^n \underbrace{|v_i|}_{\text{abs. value}} \underbrace{|e_i|}_{\text{norm}} \leq \\ &\leq \underbrace{\max_{i \in [n]} |e_i|}_D \cdot \underbrace{\sum_{i=1}^n |v_i|}_{=\|v\|_1} \\ &\Downarrow \\ |v| &\leq D \|v\|_1 \end{aligned}$$

נניח בשלילה שלכל $C > 0$ יש $v \in V$ כך ש: $|v| > C \|v\|_1$. נקח $\{v_n\}$ כך ש:

$$\forall n : \frac{1}{n} \|v_n\|_1 > |v_n|$$

נגדיר: $w_n = \frac{v_n}{\|v_n\|_1}$ אזי:

$$\begin{aligned} \forall n : \frac{1}{n} \|w_n\|_1 &= \frac{1}{n} \frac{\|v_n\|_1}{\|v_n\|_1} = \frac{1}{n} > \frac{|v_n|}{\|v_n\|_1} = \left| \frac{v_n}{\|v_n\|_1} \right| = |w_n| \\ &\Downarrow \\ \frac{1}{n} &> |w_n| \\ \|w_n\|_1 &= 1 \end{aligned}$$

נפעיל את $BW++$ ונקבל ת"ס מתכנסת

$$w_{n_k} \xrightarrow{l_1} w \in \mathbb{R}^n$$

כלומר:

$$\begin{aligned}
 \|w_{n_k} - w\|_1 &\xrightarrow{k \rightarrow \infty} 0 \\
 \Downarrow \\
 |w_{n_k} - w| &\leq D \|w_{n_k} - w\|_1 \rightarrow 0 \\
 |w| &\leq \underbrace{|w - w_{n_k}|}_{\rightarrow 0} + \underbrace{|w_{n_k}|}_{\rightarrow 0} \\
 \Downarrow \\
 |w| &= 0 \\
 \Downarrow \\
 w &= 0 \\
 \Downarrow \\
 \|w_{n_k} - w\|_1 &= \|w_{n_k}\|_1 = 1 \rightarrow 0
 \end{aligned}$$

קיבלנו סתירה! ולכן קיים C שמקיים את א"ש.

■

24 תרגול אקסטרה 6

24.1 תזכורות

הגדרה 24.1 גרעין של מטריצה

$$\begin{aligned}
 \ker A &\leq \mathbb{R}^n \\
 \ker A &= \{v \in \mathbb{R}^n : Av = 0\}
 \end{aligned}$$

הגדרה 24.2 תמונה של מטריצה:

$$Im(A) = \{Av : v \in \mathbb{R}^n\}$$

הגדרה 24.3 דרגה של מטריצה

$$rank(A) = rk(A) = \dim Im(A)$$

משפט 24.4 סכום דרגה ומימד הגרעין

$$rank(A) + \dim \ker A = n$$

הגדרה 24.5 עקבה

$$\text{trace}(A) = \sum_{i=1}^m A_{i,i}$$

משפט 24.6 משפט מלינארית 1

$$\text{trace}(AB) = \text{trace}(BA)$$

הגדרה 24.7 אורתונורמליות

אם v_1, \dots, v_n יקראו אורתונורמליים אם

$$\begin{aligned} \langle v_i, v_i \rangle &= 1 \\ \forall i \neq j : \langle v_i, v_j \rangle &= 0 \end{aligned}$$

24.2 ערכים עצמיים

משפט 24.8 ספקטרלי

$A \in M_n(\mathbb{R})$ סימטרית אז:

$$\begin{aligned} A &= V \Lambda V^T \\ \Lambda &= \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \dots & \\ 0 & & \lambda_n \end{pmatrix} \\ V &= \begin{pmatrix} | & & | \\ v_1 & \dots & v_n \\ | & & | \end{pmatrix} \\ V^T V &= I \end{aligned}$$

לנוחות, נניח: $|\lambda_1| \geq \dots \geq |\lambda_n|$.

הערה 24.9 $V^T V = I$ שקול לכך ש v_1, \dots, v_n הם א"נ ולכן הם בסיס.

24.2.1 לקרוא פרמטרים של A סימטרית בעזרת הערכים העצמיים

טענה 24.10

$$\dim \ker(A) = |\{i : \lambda_i = 0\}|$$

הוכחה:

$$\ker A = \{v : Av = 0 \cdot v\}$$

■

24.11 מסקנה

$$\text{rank}(A) = |\{i : \lambda_i \neq 0\}|$$

24.12 טענה

$$\text{trace}(A) = \sum_{i=1}^n \lambda_i$$

הוכחה:

$$\text{trace}(A) = \text{trace}((V\Lambda)V^T) = \text{trace}\left(\underbrace{V^T \cdot V}_I \Lambda\right) = \text{trace}(\Lambda) = \sum_{i=1}^n \lambda_i$$

■

24.13 הגדרה נורמת פרוביניוס

$$\|A\|_F := \sqrt{\sum_{i,j=1}^n A_{i,j}^2}$$

24.14 טענה

$$\|A\|_F = \sqrt{\sum_{i=1}^n \lambda_i^2}$$

הוכחה: נשים לב:

$$\|A\|_F^2 = \text{trace}(A \cdot A^T)$$

כיוון ש A סימטרית:

$$\|A\|_F^2 = \text{trace}(A^2) = \text{trace}\left(V\Lambda \underbrace{V^T \cdot V}_I \Lambda V^T\right) = \text{trace}(V\Lambda^2 V^T) = \sum \lambda_i^2$$

■

הגדרה 24.15 נורמה אופרטורית

$$\|A\|_{2 \rightarrow 2} = \|A\|_{op} = \max_{0 \neq v \in \mathbb{R}^n} \frac{\|Av\|_2}{\|v\|_2}$$

טענה 24.16 אם A סימטרית

$$\|A\|_{2 \rightarrow 2} = \max |\lambda_i| = |\lambda_1|$$

הוכחה: נוכיח שני דברים:

1. יש $v \in \mathbb{R}^n$ כך ש $\frac{\|Av\|}{\|v\|} = |\lambda_1|$ וזהו הוקטור העצמי של λ_1 .

2. לכל $v \in \mathbb{R}^n$ מתקיים $\frac{\|Av\|}{\|v\|} \leq |\lambda_1|$.

יהי $v \in \mathbb{R}^n$, ניתן להציג אותו כצ"ל של v_1, \dots, v_n :

$$v = \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i$$

נחשב את $\|v\|$, $\|Av\|$:

$$\|v\|^2 = \langle v, v \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i, \sum_{j=1}^n \alpha_j v_j \right\rangle = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \alpha_i \alpha_j \underbrace{\langle v_i, v_j \rangle}_{i \neq j \Rightarrow \langle v_i, v_j \rangle = 0} = \sum_{i=1}^n \alpha_i^2$$

מהו Av ?

$$Av = \sum_{i=1}^n \alpha_i Av_i = \sum_{i=1}^n \alpha_i \lambda_i v_i$$

\Downarrow

$$\|Av\|^2 = \sum_{i=1}^n (\alpha_i \lambda_i)^2 \underbrace{\leq}_{|\lambda_1| \geq |\lambda_2| \geq \dots} \sum_{i=1}^n \alpha_i^2 \lambda_1^2 = \lambda_1^2 \|v\|^2$$

■

משפט 24.17 אם A היא מטריצה סימטרית אז

$$\text{rank}(A) \geq \frac{\text{trace}(A)^2}{\|A\|_F^2} = \frac{\text{trace}(A)^2}{\text{trace}(A^2)}$$

הוכחה: נוכיח תחילה טענה מאוד שימושית:

טענה 24.18 אם $a_1, \dots, a_r \in \mathbb{R}$ אז:

$$\left(\sum_{i=1}^r a_i \right)^2 \leq r \sum_{i=1}^r a_i^2$$

הוכחה: נגדיר:

$$a = [a_1, \dots, a_r] \in \mathbb{R}^r$$

$$v = [1, \dots, 1] \in \mathbb{R}^r$$

לפי קושי שוורץ:

$$|\langle v, a \rangle| \leq \|v\| \|a\|$$

$$\Updownarrow$$

$$\left| \sum_{i=1}^r 1 \cdot a_i \right| = \left| \sum_{i=1}^r a_i \right| \leq \sqrt{\sum_{i=1}^r 1^2} \sqrt{\sum_{i=1}^r a_i^2} = \sqrt{r} \sqrt{\sum_{i=1}^r a_i^2}$$

$$\Updownarrow$$

$$\left(\sum_{i=1}^r a_i \right)^2 \leq r \sum_{i=1}^r a_i^2$$

■

נחזור להוכחת המשפט:

$$\text{trace}(A)^2 = \left(\sum_{i=1}^n \lambda_i \right)^2$$

נסמן $r = \text{rank}(A)$, אז לכל $i > r$ נקבל $\lambda_i = 0$, ולכן:

$$\text{trace}(A)^2 = \left(\sum_{i=1}^r \lambda_i \right)^2 \stackrel{\text{claim}}{\leq} r \sum_{i=1}^r \lambda_i^2 = \text{rank}(A) \|A\|_F^2$$

■

25 תרגיל 6

טענה 25.1 אם $D = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$ אז:

$$\|D\|_{op} = \max_{i=1}^n |\lambda_i|$$

טענה 25.2 אם $U \in M_n(\mathbb{R})$ אורתוגונלית (כלומר $UU^T = I$) אז:

$$\forall A \in M_n(\mathbb{R}) : \|UA\|_{op} = \|A\|_{op}$$

טענה 25.3 אם $\|\cdot\|_1, \|\cdot\|_2$ הן נורמות על \mathbb{R}^n אז קיימים $C, D > 0$ כך שלכל $v \in \mathbb{R}^n$:

$$C|v|_1 \leq |v|_2 \leq D|v|_1$$

הגדרה 25.4 יהי V מ"ו d מטריקה על V . תהי $\|\cdot\|$ נורמה על V . אומרים ש- d נובעת מ- $\|\cdot\|$ אם:

$$\forall u, v \in V : d(u, v) = \|u - v\|$$

טענה 25.5 קיימת מטריקה d על \mathbb{R}^n שלא נובעת מנורמה.

הגדרה 25.6 נניח V מ"ו, אז $\{v_i\}_{i=1}^n \subseteq V$ נקראים אורתונורמליים אם:

$$\forall i, j : \langle v_i, v_j \rangle = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

הגדרה 25.7 נניח V מ"ו, אז עבור $S \subseteq V$:

$$S^\perp = \{v \in V : \forall s \in S, \langle v, s \rangle = 0\}$$

טענה 25.8 תהליך גרהאם-שמידט:

יהי V מ"ו, יהיו $\{v_i\}_{i=1}^k \subseteq V$ ב"ת. אז קיימים $\{w_i\}_{i=1}^k \subseteq V$ אורתונורמליים כך ש:

$$\forall 1 \leq i \leq k : \text{span}\{w_1, \dots, w_i\} = \text{span}\{v_1, \dots, v_i\}$$

טענה 25.9 אם $S \subseteq V$ אז S^\perp הוא תמ"ו לינארי של V .

טענה 25.10 אם $W \subseteq V$ הוא תמ"ו אז לכל $v \in V$ קיים ייצוג ייחודי

$$v = w + u, \quad w \in W, u \in W^\perp$$

טענה 25.11 $S \subseteq V$ אז $(\text{span}(S))^\perp = S^\perp$.

טענה 25.12 $S \subseteq V$ אז $\text{span}(S) = (S^\perp)^\perp$.

26 שיעור 7

26.1 תזכורת

הגדרה 26.1 נורמה n -מימדית על V מרחב לינארי מעל \mathbb{R} זו העתקה $\|\cdot\| : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$ עם התכונות:

$$\forall x \in \mathbb{R}^n : \|x\| \geq 0$$

$$x = 0 \Leftrightarrow \|x\| = 0$$

$$\forall x \in \mathbb{R}^n, \forall \lambda \in \mathbb{R} : \|\lambda x\| \stackrel{\text{linearity}}{=} |\lambda| \|x\|$$

$$\forall x, y \in \mathbb{R}^n : \|x + y\| \stackrel{\text{triangle inequality}}{\leq} \|x\| + \|y\|$$

הגדרה 26.2 ליפשיץ

אומרים ש $f : (V, \|\cdot\|) \rightarrow \mathbb{R}$ היא k -ליפשיץ אם

$$\forall x, y \in V : |f(x) - f(y)| \leq k \|x - y\|$$

הערה 26.3 דוגמאות חשובות

נורמות ℓ_p , ℓ :

$$\|x\|_p := \left(\sum |x_i|^p \right)^{\frac{1}{p}}$$

המקרים החשובים במיוחד:

1. ℓ_2 - נורמה אוקלידית.

2. ℓ_∞ - נורמת המקסימום: $\|x\|_\infty = \max_i |x_i|$

הגדרה 26.4 כדור היחידה

בהינתן נורמה $\|\cdot\|$ על מרחב ליניארי V מוגדר כדור היחידה:

$$B = \{x \in V \mid \|x\| \leq 1\}$$

הערה 26.5 לא קשה לראות: $B = B_{\|\cdot\|}$ זו קבוצה קמורה סימטרית יחסית ל-0 ("סימטרית מרכזית") ובעלת מימד מלא. ראינו גם איך קבוצה כנ"ל מגדירה באופן יחיד נורמה.

דוגמאות

1. הכדור של ℓ_2 הוא $\{x \in \mathbb{R}^n \mid \sum x_i^2 \leq 1\}$.
2. כדור היחידה של ℓ_∞ זו הקובייה: $\{x \in \mathbb{R}^n \mid \forall i: -1 \leq x_i \leq 1\}$.
3. כדור היחידה של ℓ_1 הוא האוקטהדר או $cross-polytope$: $\{x \in \mathbb{R}^n \mid \sum |x_i| \leq 1\}$.

הגדרה 26.6 נורמה אופרטורית

בהינתן נורמות, נוח להגדיר גם "גודל" העתקות. למשל אם

$$(V, \|\cdot\|_V), (W, \|\cdot\|_W)$$

ונניח $T: V \rightarrow W$ העתקה ליניארית, אז הנורמה האופרטורית של T :

$$\|T\|_{op} = \|T\|_{V \rightarrow W} := \sup \frac{\|Tx\|_W}{\|x\|_V} = \sup_{x \in V, \|x\|_V=1} \|Tx\|_W$$

הגדרה 26.7 נורמה דואלית

בהינתן $(V, \|\cdot\|)$ מוגדרת הנורמה הדואלית: $\|\cdot\|^*$, כדלקמן: נייחס לוקטור $x \in V$ את ההעתקה:

$$\begin{aligned} V &\rightarrow \mathbb{R} \\ v &\rightarrow \langle x, v \rangle \end{aligned}$$

וזה מוליך להגדרה:

$$\|x\|^* = \sup_{v \in V} \frac{|\langle x, v \rangle|}{\|v\|} = \sup_{\|v\|=1} |\langle x, v \rangle|$$

הערה 26.8 הנורמה הדואלית לנורמת ℓ_p היא נורמת ℓ_q כש

$$\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$$

טענה 26.9 הנורמה הדואלית ל ℓ_2 היא ℓ_2

הוכחה: נסמן $\|\cdot\|_2 := \|\cdot\|$. נשים לב:

$$\|\cdot\|^* = \sup_{\|v\|_2=1} |\langle x, v \rangle| = 1$$

the optimal choice is $v = \frac{x}{\|x\|_2}$

$$= 1 \cdot \frac{\langle x, x \rangle}{\|x\|_2} = \frac{\|x\|_2^2}{\|x\|_2} = \|x\|_2$$

■

טענה 26.10 $\ell_\infty^* = \ell_1$

הוכחה: נשים לב:

$$\|x\|_\infty^* = \max_{\|v\|_\infty=1} |\langle v, x \rangle|$$

בה"כ $\forall i : v_i x_i \geq 0$, אחרת נחליף ל $-v_i$. המקסימום מושג כאשר

$$\forall i : v_i = \text{sgn}(x_i)$$

↓

$$\sum x_i \cdot \text{sgn}(x_i) = \sum |x_i| = \|x\|_1$$

■

טענה 26.11 נורמת $\|\cdot\|^*$ היא נורמה.

הוכחה: אי שליליות: היא $0 \leq$ (כי היא סופרמום על אי שליליים), וגם $\|x\|^* = 0 \Leftrightarrow x = 0$.
לינאריות: מהלינאריות של המכפלה הפנימית:

$$\|\lambda x\|^* = \sup_{\|v\|=1} |\lambda \langle x, v \rangle| = \lambda \sup_{\|v\|=1} |\langle x, v \rangle|$$

אי שוויון המשולש:

$$\|x + y\|^* \stackrel{\text{we want}}{\leq} \|x\|^* + \|y\|^*$$

נביט בוקטור v בנורמת יחידה המשיג את $\|x + y\|^*$. נשים לב:

$$|\langle v, x \rangle| \leq \|x\|^*$$

$$|\langle v, y \rangle| \leq \|y\|^*$$

■

ומקבלים את הנדרש.

משפט 26.12 קושי-שוורץ מוכלל
בהינתן מרחב נורמי $(V, \|\cdot\|)$:

$$\forall x, y \in V : |\langle x, y \rangle| \leq \|x\| \cdot \|y\|^*$$

הוכחה: יהיו $x, y \in V$

$$\begin{aligned} \|y\|^* &= \sup_v \frac{|\langle v, y \rangle|}{\|v\|} \geq \frac{|\langle x, y \rangle|}{\|x\|} \\ &\Downarrow \\ |\langle x, y \rangle| &\leq \|x\| \cdot \|y\|^* \end{aligned}$$

■

הגדרה 26.13 כדור היחידה הקוטבי
אם $(V, \|\cdot\|)$ מרחב נורמי ו- B הוא כדור היחידה שלו, אז כדור היחידה של הנורמה הדואלית ("הקוטבי" - polar).

$$B^* = \{x \in V \mid \forall v \in B : \langle x, v \rangle \leq 1\}$$

הגדרה 26.14 קונוס
 $C \subseteq \mathbb{R}^n$ הוא קונוס אם הוא סגור לחיבור ולכפל בקבוע אי שלילי:

$$\begin{aligned} \forall x, y \in C : x + y &\in C \\ \forall x \in C, \lambda \geq 0 : \lambda x &\in C \end{aligned}$$

דוגמאות

1. כל \mathbb{R}^n

2. האורתנטה החיובית:

$$\forall x \in \mathbb{R}^n : \forall i : x_i \geq 0$$

3. בחרים איזושהי רשימה של וקטורים $a_1, \dots, a_k \in \mathbb{R}^n$:

$$C = \{x \mid \forall i : \langle x, a_i \rangle \geq 0\}$$

הגדרה 26.15 מטריצה מוגדרת חיובית\אי שלילית (positive definite=PD) מוגדרת אי שלילית (positive semidefinite=PSD) אם כל הע"ע שלה חיוביים\אי שליליים.

הערה 26.16 את אוסף כל המטריצות ה- PSD בגודל $n \times n$ נסמן ב- PSD_n .

משפט 26.17 התנאים הבאים על מטריצה A סימטרית ממשית שקולים זל"ז (זה לזה):

$$1. A \in PSD_n$$

$$2. \text{ אפשר להציג את } A = MM^T$$

$$3. \forall x : xAx^T \geq 0 \text{ אי שלילית}$$

הוכחה: גרירות:

$$\bullet 2 \Rightarrow 3$$

$$xAx^T = xMM^Tx^T = \langle xM, xM \rangle = \|xM\|_2^2 \geq 0$$

$$\bullet 3 \Rightarrow 1$$

נניח ש- x ו"ע עם ע"ע λ ונרצה לטעון ש- $\lambda \geq 0$:

$$Ax^T = \lambda x^T$$

נכפיל משמאל ב- x :

$$\underbrace{xAx^T}_{\geq 0} = \lambda \underbrace{\|x\|^2}_{\geq 0}$$

$$\bullet 1 \Rightarrow 2$$

בהסתמך על המשפט הספקטרלי, ניתן להציג $A = V\Lambda V^T$ כש- V אורתוגונלי.

$$\Lambda^{\frac{1}{2}} = \begin{bmatrix} \sqrt{\lambda_1} & & \\ & \ddots & \\ & & \sqrt{\lambda_n} \end{bmatrix}$$

$$M := V\Lambda^{\frac{1}{2}}$$

$$\Downarrow$$

$$MM^T = V\Lambda^{\frac{1}{2}}\Lambda^{\frac{1}{2}}V^T = A$$

משפט 26.18 התנאים הבאים על מטריצה A סימטרית ממשיית שקולים זל"ז (זה לזה):

1. $A \in PD$

2. אפשר להציג את A כך $A = MM^T$, כש M לא סינגולרית.

3. התבנית הריבועית חיובית: $\forall x : xAx^T > 0$

הערה 26.19 PSD_n הוא קונוס.

הוכחה: נשים לב:

כפל בסקלר חיובי $\mu > 0$ מכפיל את הע"ע ב μ .
חיבור: מתנאי 3 במשפט על ה PSD .

משפט 26.20 ה SVD (Singular Value Decomposition)

כל מטריצה ממשיית $A_{m \times n}$ ניתן להציג בצורה:

$$A = U_{m \times m} D_{m \times n} V_{n \times n}^T$$

U, V are orthogonal

$$D = \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 & 0 \\ 0 & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & \sigma_n \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \sigma_1 \geq \dots \geq \sigma_n \geq 0$$

המספרים $\sigma_1, \dots, \sigma_n$ נקראים הערכים הסינגולריים של A והם נקבעים ביחידות.

הערה 26.21

$$\dim A = \arg \max_m (" \sigma_m > 0 ")$$

הוכחה: היחידות של ה σ_i די קלה:

הערה 26.22 תהיה M מטריצה כלשהי, אז MM^T זו מטריצה שבמקום ה (i, j) שלה מופיעה המכפלה הפנימית של

השורה ה i והשורה ה j שב M .

$M^T M$ כנ"ל עם עמודות.

נביט ב AA^T - זו מטריצה PSD .

$$AA^T = U D \underbrace{V^T V}_{=I} D^T U^T = U D D^T U^T$$

נשים לב:

$$\underbrace{U^T A \underbrace{A^T U}_{=(U^T A)^T}}_{PSD} = D_{m \times n} D_{n \times m}^T = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & & & \\ & \ddots & & \\ & & \sigma_n^2 & \\ & 0 & & 0 \end{pmatrix}_{m \times m}$$

טענה 26.23 למטריצה ממשית סימטרית M ול UMU^T כש U אורתוגונלית יש אותם הע"ע. **הוכחה:** אם $Mx = \lambda x$, אז:

$$y := Ux \\ UMU^T Ux = UMx = \lambda Ux = \lambda y$$

■

$\sigma_1^2, \dots, \sigma_n^2$ הם הע"ע של המטריצה AA^T PSD.

■

הערה 26.24 מכפלה בבלוקים:

$$\begin{pmatrix} P_{11} & P_{12} \\ P_{21} & P_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} Q_{11} & Q_{12} \\ Q_{21} & Q_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} P_{11}Q_{11} + P_{12}Q_{21} & \dots \\ \dots & \dots \end{pmatrix}$$

הוכחה: באינדוקציה על הגודל של A . ספציפית, נניח שהמשפט ידוע למטריצות $(m-1) \times (n-1)$. תוכנית הפעולה היא שנרצה למצוא וקטור u_1 ומטריצה U_2 כך ש $\begin{pmatrix} u_1 & U_2 \end{pmatrix}_{m \times m}$ אורתוגונלית, וכן וקטור v_1 ומטריצה V_2 כך ש $\begin{pmatrix} v_1 & V_2 \end{pmatrix}_{n \times n}$ אורתוגונלית:

$$\begin{pmatrix} u_1 & U_2 \end{pmatrix} A \begin{pmatrix} v_1 & V_2 \end{pmatrix}^T \stackrel{\text{we want}}{=} \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix}$$

הערה 26.25 מתברר ש σ_1 אינו אלא $\|A\|_{op}$.

נגדיר $\sigma_1 := \|A\|_{op}$. ז"א יש וקטור יחידה v_1 כך ש

$$\begin{aligned} \sigma_1 u_1 &= Av_1 \\ \|v_1\| &= 1 \\ \|u_1\| &= 1 \end{aligned}$$

את וקטורי היחידה u_1, v_1 ניתן להשלים לבסיס אורתונורמלי, ואלו תהיינה המטריצות U_2, V_2 בהתאמה. נסתכל על:

$$\begin{pmatrix} u_1^T \\ U_2^T \end{pmatrix} A \begin{pmatrix} v_1 & V_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u_1^T A v_1 & \overbrace{u_1^T A V_2}^{:=w} \\ U_2^T A v_1 & \underbrace{U_2^T A V_2}_{:=B} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \overbrace{\sigma_1 \|u_1\|^2}^{:=1} & w \\ \underbrace{\sigma_1 U_2^T u_1}_{\text{because of orthogonality}=0} & B \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sigma_1 & w \\ 0 & B \end{pmatrix}$$

נטען ש $w = 0$ ונראה שאם זה אינו המצב, אז יש וקטור שתמונתו נמתחת בשיעור $\sigma_1 < 1$.

הערה 26.26 למטריצה $\begin{pmatrix} u_1^T \\ U_2^T \end{pmatrix} A \begin{pmatrix} v_1 & V_2 \end{pmatrix}$ יש אותה נורמה אופ' (σ_1) כמו ל A .

הבה נפעיל את הטרינספורמציה הלינארית הזו על הוקטור $(\sigma_1 \ w)$, ונקבל:

$$\begin{pmatrix} u_1^T \\ U_2^T \end{pmatrix} A \begin{pmatrix} v_1 & V_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sigma_1 \\ w \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 + \|w\|^2 \\ Bw \\ \vdots \end{pmatrix}$$

מהי המתיחה המתקבלת?

לקחנו וקטור שאורכו (נורמת ℓ_2 שלו): $\sqrt{\sigma_1^2 + \|w\|^2}$, וקיבלנו בתמונה וקטור שאורכו $\sigma_1^2 + \|w\|^2$. המתיחה היא לפחות

$$0 \leq \sqrt{\sigma_1^2 + \|w\|^2} = \frac{\sigma_1^2 + \|w\|^2}{\sqrt{\sigma_1^2 + \|w\|^2}}$$

שוויון אם $w = 0$, ומכיון ש σ_1 הוגדר כ $\|A\|_{op}$ יוצא ש $w = 0$. קיבלנו שאם u_1, v_1 הוגדרו כנ"ל, U_2, V_2 השלמות שלהם לבסיסים אורתונורמליים אז:

$$\begin{pmatrix} u_1^T \\ U_2^T \end{pmatrix} A \begin{pmatrix} v_1 & V_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix}$$

ע"פ הנחת האינדוקציה יש הצגה

$$B = U_{m-1} \tilde{D}_{diag} \tilde{V}_{n-1}^T$$

ומה שראינו מקודם הוא

$$A = \begin{pmatrix} u_1 & U_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 \\ 0 & B \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_1^T \\ V_2^T \end{pmatrix}$$

ולכן:

$$A = \begin{pmatrix} u_1 & U_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \tilde{U} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 \\ 0 & \tilde{D} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \tilde{V}^T \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_1^T \\ V_2^T \end{pmatrix}$$

■

27 תרגול 7

27.1 ערכים סינגולריים ו-SVD

משפט 27.1 משפט ה-SVD
אם $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$, אז קיימות מטריצות

$$U \in M_m(\mathbb{R}), V \in M_n(\mathbb{R}), D \in M_{m,n}(\mathbb{R})$$

כך ש $A = UDV^T$, ומתקיים:

1. U, V אורתוגונליות (אוניטריות)

2. D "אלכסונית" ($\forall i \neq j : D_{i,j} = 0$)

3. וגם $\sigma_1 := D_{11} \geq \dots \geq \sigma_{\min(n,m)} := D_{\min(n,m), \min(n,m)} \geq 0$

תרגיל

מצאו SVD למטריצה:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 2 & & \\ & & 3 & \\ & & & 4 \end{pmatrix} \in M_4(\mathbb{R})$$

פתרון

$$A = (?) \begin{pmatrix} 4 & & & \\ & 3 & & \\ & & 2 & \\ & & & 1 \end{pmatrix} (?)$$

נשים לב שלערכים העצמיים 1, 2, 3, 4 מתאימים ה"ע": e_1, \dots, e_4 נגדיר: $v_1 = e_4, \dots, v_4 = e_1$. ברור ש $\{v_i\}$ הוא בסיס אורתונורמלי של ו"ע. בבסיס זה:

$$e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ \\ \\ 1 \end{pmatrix}, \dots, e_4 = \begin{pmatrix} 1 \\ \\ \\ 1 \end{pmatrix}$$

לכן:

$$A = \begin{pmatrix} & & & 1 \\ & & 1 & \\ & 1 & & \\ 1 & & & \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 4 & & & \\ & 3 & & \\ & & 2 & \\ & & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} & & & 1 \\ & & 1 & \\ & 1 & & \\ 1 & & & \end{pmatrix}$$

תרגיל

מצאו SVD ל

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ 2 & 0 \end{pmatrix}$$

פתרון

A סימטרית. נוציא ע"ע:

$$\det(xI - A) = \det \begin{pmatrix} x & -2 \\ -2 & x \end{pmatrix} = x^2 - 4 = (x - 2)(x + 2)$$

ולכן הע"ע הם ± 2 . הו"ע המתאימים:

$$A \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix} = 2 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

נקח $\frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ (הו"ע שמצאנו, מנורמל) עבור 2.

נשים לב ש $\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$ מאונך לו"ע הקודם. אם כך, נקח אותו מנורמל עבור -2: $\frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$, ולכן:

$$A = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$$

זה לא פירוק SVD (יש ע"ע שלילי). נשים לב:

$$\frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} = \underbrace{\frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}}_{45 \text{ deg rotation}} \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}}_{\text{reflection}}$$

\Downarrow

$$A = SR \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} SR = SR \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} RSR$$

סדרה של ציורים לתאר את הפעולה של A .

נשים לב ש RSR היא אורתוגונלית (כמכפלה של אורתוגונליות), SR גם אורתוגונלית. נסמן:

$$U = SR, \quad V^T = RSR$$

וקיבלנו פירוק SVD .

טענה 27.2 הערכים הסינגולריים הם השורשים של הע"ע $AA^T \in M_m(\mathbb{R})$.

הוכחה: AA^T סימטרית:

$$(AA^T)^T = AA^T$$

ולכן יש לה לכסון א"ג. נקח SVD :

$$A = UDV^T$$

ונקבל:

$$AA^T = UDV^TVD^TU^T = U \underbrace{DD^T}_{\begin{pmatrix} \sigma_1^2 & & \\ & \ddots & \\ & & \sigma_n^2 \end{pmatrix}} U^T$$

■

תרגיל

מצאו SVD :

$$A = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \sqrt{2} & -\sqrt{2} \end{pmatrix}$$

פתרון

נרצה למצוא את σ_1 . נזכר שבהוכחה של SVD :

$$\sigma_1 = \|A\|_{op} = \max_{x \in \mathbb{R}^2, \|x\|^2=1} \|Ax\|_2$$

זה שקול למקסום הפונקציה:

$$f(x, y) = \left\| A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \right\|^2 = \left(\frac{x}{\sqrt{2}} + \frac{y}{\sqrt{2}} \right)^2 + (\sqrt{2}x - \sqrt{2}y)^2$$

תחת האילוץ $x^2 + y^2 = 1$ אז:

$$f(x, y) = \frac{x^2 + 2xy + y^2}{2} + 2x^2 - 4xy + 2y^2 = \frac{1}{2} + xy + 2 - 4xy = \frac{5}{2} - 3xy$$

נכתוב:

$$xy = \begin{pmatrix} \cos \theta \\ \sin \theta \end{pmatrix}$$

ואז נמקסם:

$$g(\theta) = \frac{5}{2} - 3 \cos \theta \sin \theta$$

בתחום $\theta \in [0, 2\pi]$ נגזור:

$$g'(\theta) = 3 \sin^2 \theta - 3 \cos^2 \theta$$

$$g'(\theta) = 0$$

$$\Updownarrow$$

$$\sin^2 \theta = 3 \cos^2 \theta$$

$$\Updownarrow$$

$$\theta \in \left\{ \frac{\pi}{4}, \frac{3\pi}{4}, \frac{5\pi}{4}, \frac{7\pi}{4} \right\}$$

$$\Downarrow$$

$$\left\| A \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} \right\|_2 = 2$$

$$\Downarrow \text{ we know}$$

$$A = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}_3 \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & ? \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}_2$$

אפשר לקחת וקטור שמאונך ל $-\frac{1}{\sqrt{2}} - \frac{1}{\sqrt{2}}$ על מנת להשלים את המטריצה הימנית.

28 תרגול אקסטרה 7

28.1 פירוק ספקטרלי \Leftarrow SVD

משפט 28.1 משפט ה-SVD

$m \geq n$, $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$

$$A_{m \times n} = U_{m \times m} \Sigma_{m \times n} V_{n \times n}^T$$

כש U, V אורתוגונליות, ו:

$$\Sigma = \begin{pmatrix} \sigma_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \sigma_n \end{pmatrix}$$

$$\sigma_1 \geq \dots \geq \sigma_n \geq 0$$

28.1.1 הספקטרום של AA^T ו $A^T A$

נשים לב ש $A^T A \in M_n$, והיא סימטרית, לכן יש הצגה:

$$A^T A \stackrel{\text{spectral decomposition}}{=} V \Lambda V^T$$

ובאופן דומה:

$$AA^T = U \tilde{\Lambda} U^T$$

מטרה: מה הקשר בין Λ ל $\tilde{\Lambda}$ ובין U ל V ?
נסמן:

$$\Lambda = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}, V = \begin{pmatrix} | & & | \\ v_1 & \dots & v_n \\ | & & | \end{pmatrix}$$

טענה 28.2 $\lambda_i = \|Av_i\|^2$

הוכחה: $x, y \in \mathbb{R}^n$:

$$x^T y = \sum_{i=1}^n x_i y_i = \langle x, y \rangle$$

\Downarrow

$$\|Av_i\|^2 = \langle Av_i, Av_i \rangle = (Av_i)^T Av_i = v_i^T A^T Av_i = \lambda_i v_i^T v_i = \lambda_i$$

■

למה 28.3 $\lambda_i \geq 0$

טענה 28.4 $\lambda > 0$ ע"ע של $A^T A$ אם"ם $\lambda > 0$ ע"ע של AA^T .

הוכחה: נוכיח את כיוון \Leftarrow :

נניח $A^T Av = \lambda v$, נכפיל משמאל ב A :

$$AA^T Av = \lambda Av$$

אם $Av \neq 0$ אז הוא ו"ע של AA^T עם ע"ע λ . נשים לב ש $Av \neq 0$ כי $\lambda > 0$.
את כיוון \Rightarrow נוכיח באופן דומה.

נסמן:

$$\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_r > 0 = \lambda_{r+1} = \dots = \lambda_n$$

■

לכן:

$$\Lambda_n = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & \lambda_r & & \\ & & & 0 & \\ & & & & \ddots \\ & & & & & 0 \end{pmatrix}$$

$$\tilde{\Lambda}_m = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & \lambda_r & & \\ & & & 0 & \\ & & & & \ddots \\ & & & & & 0 \end{pmatrix}$$

טענה 28.5 נסמן לכל $1 \leq i \leq r$, $\sigma_i = \sqrt{\lambda_i}$, וגם $u_i := \frac{Av_i}{\sigma_i} \in \mathbb{R}^m$ אז:

1. u_1, \dots, u_r הם א"נ.
2. u_i הוא ו"ע של AA^T עם ע"ע λ_i .

הוכחה: :

1.

$$\|u_i\| = \frac{\|Av_i\|}{\sigma_i} = 1$$

$$\langle u_i, u_j \rangle = u_i^T u_j = \left(\frac{Av_i}{\sigma_i} \right)^T \left(\frac{Av_j}{\sigma_j} \right) = \frac{1}{\sigma_i \sigma_j} v_i^T A^T A v_j = \frac{1}{\sigma_i \sigma_j} v_i^T \lambda_j v_j = \frac{\sigma_j}{\sigma_i} \langle v_i, v_j \rangle = 0$$

2. כבר הוכחנו. הראנו שאם v הוא ו"ע של $A^T A$ עם ע"ע $\lambda \neq 0$ אז $Av = \sigma_i u$ הוא ו"ע של AA^T .

■

מסקנה 28.6 אם $V = \begin{pmatrix} | & & | \\ v_1 & \dots & v_n \\ | & & | \end{pmatrix}$ אז r העמודות הראשונות של U הן:

$$U = \begin{pmatrix} | & & | \\ u_1 & \dots & u_r \\ | & & | \end{pmatrix}$$

הוכחה: נוכיח את משפט ה-SVD. נראה ש $U^T AV = \Sigma$. רעיון ההוכחה: **לא לפחד**.

$$U^T = \begin{pmatrix} - & u_1^T & - \\ & \vdots & \\ - & u_r^T & - \\ & \vdots & \\ - & u_m^T & - \end{pmatrix} \in M_{m \times m}$$

$$AV = \begin{pmatrix} | & & | \\ Av_1 & \dots & Av_r & 0 \\ | & & | \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} | & & | \\ \sigma_1 u_1 & \dots & \sigma_r u_r & 0 \\ | & & | \end{pmatrix} \in M_{m \times n}$$

$$U^T AV = \begin{pmatrix} u_1^T \sigma_1 u_1 & \dots & \\ \vdots & \ddots & \end{pmatrix} \stackrel{\text{orthonormality}}{=} \begin{pmatrix} \sigma_1 & & & \\ & \sigma_2 & & \\ & 0 & \ddots & \\ & & & \sigma_r \\ & & & & 0 \end{pmatrix} = \Sigma = M_{m \times n}$$

■

מסקנה 28.7 ראינו:

1. הערכים הסינגולריים = שורש(ע"ע $A^T A, AA^T$).

2. העמודות של U = ו"ע של AA^T .

3. העמודות של V = ו"ע של $A^T A$.

4.

$$\forall i \leq r : Av_i = \sigma_i u_i$$

ולכן כדי למצוא SVD של A , מספיק למצוא פירוק ספקטרלי של $A^T A$ או של AA^T .

29 תרגיל 7

טענה 29.1 טענות שימושיות לדטרמיננטות:

$$\det(A^T) = \det(A)$$

$$\forall B, C \in M_n : \det(BC) = \det(B) \det(C)$$

$$A \in M_n : \det(cA) = c^n \det(A)$$

$$\det(A^{-1}) = \frac{1}{\det(A)}$$

טענה 29.2 אם A' מהווה פרמוטציה של שורה\עמודה אחת ביחס ל A אז:

$$\det(A') = -\det(A)$$

טענה 29.3 אם $u, v \in \mathbb{R}^n$ אז $uv^T \in M_n(\mathbb{R})$ היא מדרגה 1 או 0.

טענה 29.4 $A \in M_n(\mathbb{R})$ היא סכום של k מטריצות מדרגה 1.

טענה 29.5 קיימים וקטורים $u_1, \dots, u_k \in \mathbb{R}^n$ ווקטורים $v_1, \dots, v_k \in \mathbb{R}^m$ ו $\alpha_1, \dots, \alpha_k > 0$ כך ש $\sum_{i=1}^k \alpha_i u_i v_i^T = A \in M_n(\mathbb{R})$

טענה 29.6 נניח $\sigma_1 \geq \dots \geq \sigma_n \geq 0$ הם הערכים הסינגולריים של $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$, אז לכל $x \in \mathbb{R}^m$:

$$\|Ax\|_2 \geq \sigma_n \|x\|$$

טענה 29.7 תהי $N_m: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$ נורמה על \mathbb{R}^m , תהי $N_n: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ נורמה על \mathbb{R}^n . תהי $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$, אז:

$$\|A\|_{N_n \rightarrow N_m} = \max_{x \in \mathbb{R}^n: N_n(x)=1} N_m(Ax)$$

טענה 29.8 אי שוויון המשולש ההפוך
אם $\|\cdot\|$ היא נורמה אז:

$$\forall x, y: \left| \|x\| - \|y\| \right| \leq \|x - y\|$$

30 שיעור 8

30.1 חזרה

משפט 30.1 SVD

לכל מטריצה ממשית $A_{m \times n}$ יש הצגה:

$$A = UDV^T$$

$$D = \begin{bmatrix} \sigma_1 & & & 0 \\ & \ddots & & \\ & & \sigma_n & \\ & 0 & & \end{bmatrix}$$

כש $U_{m \times m}$ אורתוגונלית, $V_{n \times n}$ אורתוגונלית, D "אלכסונית" ו $\sigma_1 \geq \dots \geq \sigma_m \geq 0$ נקבעים ביחידות.

הערה 30.2 ראינו $\sigma_1 = \|A\|_{op}$.

הערה 30.3 בנוגע ליחידות של σ_i : המספרים σ_i^2 הם הע"ע של המטריצה ה- AA^T PSD.

הערה 30.4 אם X מטריצה ממשית כלשהי אז הספקטרום של XX^T ושל X^TX הם זהים למעט הוספה של אפסים במספר הדרוש.

30.2 מסקנות מ-SVD

הגדרה 30.5 נורמת ℓ_2 של מטריצות קרויה גם נורמת Frobenius או גם Hilbert-Schmidt:

$$\|A\|_F := \sqrt{\sum a_{i,j}^2}$$

מסקנה 30.6 מסקנה נוספת ממשפט ה-SVD:

$$\|A\|_F^2 \underbrace{=}_{\text{from the definition}} \operatorname{tr} A^T A \underbrace{=}_{SVD} \sum \sigma_i^2$$

הוכחה: נשים לב:

$$\begin{aligned} A &= UDV^T \\ A^T A &= VD^T U^T U D V^T = VD^T D V^T \end{aligned}$$

טענה 30.7

$$\begin{aligned} \operatorname{tr}(PQ) &= \operatorname{tr}(QP) \\ \operatorname{tr}(P_1 P_2 \cdots P_k) &= \operatorname{tr}(P_k P_1 \cdots P_{k-1}) \end{aligned}$$

הוכחה:

$$\operatorname{tr}(PQ) = \sum_i p_{i,j} q_{j,i}$$

■

לפי הטענה:

$$\operatorname{tr}(A^T A) = \operatorname{tr}(VD^T D V^T) = \operatorname{tr}(V^T V D^T D) = \operatorname{tr}(D^T D) = \sum \sigma_i^2$$

כעת נשים לב:

$$\operatorname{tr}(MM^T) = \sum m_{i,j} m_{j,i}^T = \sum m_{i,j}^2 = \|M\|_F^2$$

■

וסה"כ קיבלנו את המבוקש.

הערה 30.8 נשים לב: $dn = \operatorname{rank}(A_{m \times n})$ המינימלי כך שניתן להציג $A = X_{m \times d} Y_{d \times n}$.

30.2.1 בעיה

נתונה מטריצה $A_{m \times n}$, רוצים למצוא לה קירוב B "פשוט", למשל $rk(B) \leq k$.

משפט 30.9 (מסקנה מ-SVD)

תהיה $A = UDV^T$ (בהצגת SVD), אז הקירוב המיטבי במונחי נורמת פרובניוס והן במונחי הנורמה האופרטורית ל A ע"י מטריצה B מדרגה $k \geq$ הוא $B = UD^{(k)}V^T$. $D^{(k)}$ זו המטריצה המתקבלת מ D ע"י החלפת σ_{k+1}, \dots באפסים.

הוכחה: לקירוב בנורמה אופרטורית.

נשים לב $\|A - B\|_{op} = \sigma_{k+1}$ מפני שזהו הערך הסינגולרי הגדול ביותר של $A - B$. יש להוכיח, אם כן, שלכל מטריצה C מדרגה $k \geq$ מתקיים $\|A - C\|_{op} \geq \sigma_{k+1}$. כלומר, שיש z וקטור יחידה כך ש

$$\|(A - C)z\|_2 \geq \sigma_{k+1}$$

נבנה z כזה כך ש $Cz = 0$. מכיוון ש $\text{rank}(C) \leq k$, לגרעין הימני של C יש מימד $n - k \leq$. כלומר, מטרנו למצוא וקטור יחידה $z \in r \ker(C)$ כך ש $\|Az\| \geq \sigma_{k+1}$. בגלל חשבון המימדים הנ"ל אנחנו יודעים ש

$$r \ker(C) \cap \text{span}\{v_1, \dots, v_{k+1}\} \neq \emptyset$$

במילים אחרות, יש וקטור יחידה $z = \sum_{i=1}^{k+1} \alpha_i v_i$ כך ש $Cz = 0$ ולכן:

$$(A - C)z = Az$$

הערה 30.10 ניתן לכתוב את $A = UDV^T$ כך: $A = \sum_{i=1}^{\min(m,n)} \sigma_i u_i \otimes v_i$ מההערה נקבל:

$$\begin{aligned} Az &= \sum_i^{\min(m,n)} \sigma_i u_i \otimes v_i z = \sum_i^{\min(m,n)} \sigma_i u_i \otimes \underbrace{v_i z}_{= \sum_{i=1}^{k+1} \alpha_i v_i = \text{orthonormality}_\alpha} = \sum_i^{\min(m,n)} \alpha_i \sigma_i u_i \\ &\Downarrow \\ \|(A - C)z\|^2 &= \sum_i \alpha_i^2 \sigma_i^2 \geq \sigma_{k+1}^2 \quad \underbrace{\sum_i \alpha_i^2}_{=1 \text{ (z is a unit vector, } \{v_i\} \text{ is an orthonormal basis)}} = \sigma_{k+1}^2 \end{aligned}$$

■

הערה 30.11 נשים לב:

$$xMy^T = \sum x_i y_j M_{i,j}$$

אם $A = UDV^T$ (פירוק SVD) אז נחשוב על U בתור מטריצת בלוקים שכל בלוק הוא עמודה u_i , ונחשוב על V^T בתור מטריצת בלוקים באותו האופן:

$$A = \begin{bmatrix} | & & | \\ u_1 & \cdots & u_n \\ | & & | \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sigma_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} - & v_1 & - \\ & \vdots & \\ - & v_m & - \end{bmatrix}$$

$$\Downarrow$$

$$A = \sum_i^{\min(m,n)} \sigma_i u_i \otimes v_i$$

משפט 30.12 ריילי-רייטז Rayleigh-Ritz

תהיה $A_{n \times n}$ מטריצה ממשית סימטרית, ויהיו $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \cdots \geq \lambda_n$ הע"ע של A , אז:

$$\lambda_1 = \max_{x \neq 0} \underbrace{\frac{x A x^T}{\|x\|_2^2}}_{\text{Rayleigh's fraction}} = \max_{\|x\|_2=1} x A x^T$$

יהיו v_1, \dots, v_n ו"ע המתאימים ל $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, אז

$$\lambda_{k+1} = \max_{x \perp v_1, \dots, v_k} \frac{x A x^T}{\|x\|_2^2}$$

ולדקדקנים:

$$\lambda_{k+1} = \max_{x \perp \{\text{any eigenvector of } \lambda_1, \dots, \lambda_k\}} \frac{x A x^T}{\|x\|_2^2}$$

הערה 30.13 אם A ממשית סימטרית, ו

$$Ax = \lambda x, Ay = \mu y, \lambda \neq \mu$$

אז $x \perp y$.

הוכחה: נביט:

$$\begin{aligned} \lambda \langle x, y \rangle &= x A y = \mu \langle x, y \rangle \\ \Downarrow \lambda &\neq \mu \\ \langle x, y \rangle &= 0 \\ \Downarrow \\ x &\perp y \end{aligned}$$

■

30.3 כופלי לגרנז'

30.3.1 מה רוצים

רוצים למצוא את ערכי max/min של $f(x_1, \dots, x_n)$ בכפוף לכך ש:

$$g_1(x_1, \dots, x_n) = 0$$

$$\vdots$$

$$g_k(x_1, \dots, x_n) = 0$$

30.3.2 השיטה

מגדירים:

$$F(x_1, \dots, x_n) := f(x_1, \dots, x_n) + \sum_{i=1}^k \lambda_i g_i(x_1, \dots, x_n)$$

λ_i הם משתנים פורמליים שנקראים כופלי לגראנז'. פותרים:

$$\forall i \in [n] : \frac{\partial F}{\partial x_i} = 0$$

$$\forall j \in [k] : g_j(x_1, \dots, x_n) = 0$$

משפט 30.14 כל הנקודות הקריטיות של f על המשטח $g_i = 0$ $\forall i \in [k]$ מתקבלות כך.

הערה 30.15 התנאי במשפט של כופלי לגראנז' אומר ש $grad(F)$ הוא ניצב למשטח המוגדר ע"י המשוואות:

$$g_1 = \dots = g_k = 0$$

30.3.3 נשתמש

הוכחה: נוכיח את משפט $Rayleigh - Ritz$. נשתמש בכופלי לגראנז': נשים לב ש xAx^t $\max_{\|x\|_2=1}$ הוא בעצם $\max \sum a_{ij} x_i x_j$ בכפוף לתנאי $\sum x_i^2 = 1$.

$$F(x_1, \dots, x_n) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} x_i x_j - \lambda \sum x_i^2$$

$$\forall t : \frac{\partial F}{\partial x_t} \stackrel{\text{we want}}{=} 0$$

\Updownarrow we'll show

$$2(Ax)_t = 2\lambda x_t$$

נראה זאת:

$$\begin{aligned}
\frac{\partial}{\partial x_t} \left(\sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} x_i x_j \right) &= \frac{\partial}{\partial x_t} \left(a_{tt} x_t^2 + \sum_{i \neq t} a_{it} x_i x_t + \sum_{j \neq t} a_{tj} x_t x_j \right) = \\
&= 2a_{tt} x_t + \sum_{i \neq t} a_{it} x_i + \sum_{j \neq t} a_{tj} x_j = \\
&= \underbrace{\sum_i a_{it} x_i}_{(xA)_t} + \underbrace{\sum_j a_{tj} x_j}_{(Ax)_t} \stackrel{symmetry}{=} 2(Ax)_t \\
&\Downarrow \frac{\partial F}{\partial x_t} = 0 \\
\frac{\partial}{\partial x_t} \left(\sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} x_i x_j - \lambda \sum x_i^2 \right) &= 0 \\
&\Updownarrow \\
2(Ax)_t &= 2\lambda x_t
\end{aligned}$$

ריילי-ריץ עבור $\lambda_1, k=0$: יהי x ווקטור יחידה. כעת נשתמש במשפט הספקטרלי:

$$xAx^T = \underbrace{xV}_{vec} \Lambda \underbrace{V^T x^T}_{vec^T} = \sum \lambda_i (xV)_i^2 \leq 1$$

* = נובע מ:

$$\begin{aligned}
\varphi M \psi &= [\varphi_i \psi_j m_{ij}] \\
&\Downarrow M \text{ is diagonal} \\
\varphi M \psi &= [\varphi_i \psi_i m_{ii}]
\end{aligned}$$

נמשיך:

$$\begin{aligned}
\leq 1 \max \lambda_i \quad \underbrace{\sum (xV)_i^2}_{x \text{ is a unit vector, } V \text{ is orthogonal, so } = 1} &= \lambda_1 \cdot 1 = \lambda_1
\end{aligned}$$

מצד שני, אם נקח $x = v_1$ אז

$$v_1 A v_1^T = \lambda_1 v_1 v_1^T = \lambda_1$$

כעת המקרה הכללי: נחזור על אותו החשבון. עכשיו, כיוון ש $v_1, \dots, v_k \perp x$ יוצא ש $(Vx)_i = 0$ כש $i = 1, \dots, k$ ■

30.4 משפטים

משפט 30.16 *Rayleigh – Ritz* בדומה $A_{n \times n}$ מטריצה ממשית סימטרית, ויהיו $\lambda_1 \geq \lambda_2 \geq \dots \geq \lambda_n$ הע"ע של A , יהיו v_1, \dots, v_n ו"ע המתאימים ל $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, אז בדומה ל *Rayleigh – Ritz*:

$$\lambda_n = \min \frac{x A x^T}{\|x\|_2^2}$$

$$\lambda_{k-1} = \min_{x \perp v_k, \dots, v_n} \frac{x A x^T}{\|x\|_2^2}$$

משפט 30.17 קורנט-פישר (Courant-Fisher) תהיה $A_{n \times n}$ ממשית סימטרית, ויהיו $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n$ הע"ע שלה, אז:

$$\forall i : \lambda_{i+1} = \min_{F: \dim F=i} \max_{x \in F} \frac{x A x^T}{\|x\|_2^2}$$

$$\lambda_i = \min_{G: \dim G=n-i} \max_{x \in G} \frac{x A x^T}{\|x\|_2^2}$$

מסקנה 30.18 (interlacing) משפט השירוג $A_{n \times n}$ מטריצה ממשית סימטרית ויהיו $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n$ הע"ע שלה. נמחק לאיזשהו i את השורה ה- i ואת העמודה ה- i ב A ונקבל את המטריצה $B_{(n-1) \times (n-1)}$ עם ע"ע $\mu_1 \geq \dots \geq \mu_{n-1}$ אז:

$$\lambda_1 \geq \mu_1 \geq \lambda_2 \geq \mu_2 \geq \dots \geq \lambda_{n-1} \geq \mu_{n-1} \geq \lambda_n$$

הוכחה: איך מסיקים זאת מקורנט-פישר? נמשיך לעבוד עם A , אבל במקום להרשות כל וקטור x , נרשה רק כזה בשבילו הקורדינטה ה- i היא 0. ■

משפט 30.19 פרון-פרובניוס (Perron-Frobenios) תהיה $M_{n \times n}$ מטריצה ממשית כך שכל איבריה $m_{ij} \geq 0$, ויהיה

$$\rho(M) = \max \{ |\lambda| \mid \lambda \text{ is an eigenvalue of } M \}$$

ל $\rho(M)$ קוראים הרדיוס הספקטרי של M . אזי $\rho(M)$ הוא ע"ע פשוט (בלי ריבוי) של M , ולכל שאר הע"ע יש מודולוס $> \rho(M)$. הו"ע המתאים לע"ע $\rho(M)$ הוא חיובי. לכן, אם x_l, x_r הו"ע הימני והשמאלי בהתאמה של הע"ע $\rho(M)$, אז

$$x_l M = \rho(M) x_l$$

$$M x_r = \rho(M) x_r$$

אזי:

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \left(\frac{M}{\rho(M)} \right)^t = \frac{x_r x_l^T}{\langle x_r, x_l \rangle}$$

יהיה $G = (V, E)$ הגרף המכוון שבו $(i \rightarrow j) \in E \Leftrightarrow m_{ij} < 0$, נניח ש- G קשיר חזק ולא בעל מבנה ציקלי.

הערה 30.20

$$z = x + iy$$

$$|z| = \sqrt{x^2 + y^2}$$

31 תרגול 8

31.1 גישה וריאציונית לערכים סינגולריים

הגדרה 31.1 נקודה קריטית
יהיו $U \subseteq \mathbb{R}^n$ פתוחה ו- $f : U \rightarrow \mathbb{R}$ גזירה. $x \in U$ נקודה קריטית של f אם

$$\Delta f(x) = 0$$

כלומר:

$$\forall i \in [n] : \frac{\partial f}{\partial x_i}(x) = 0$$

משפט 31.2 תהי $A \in M_n(\mathbb{R})$ מטריצה סימטרית, $\lambda \in \mathbb{R}$ ו- $v \in \mathbb{R}^n$ התב"ש:

$$Av = \lambda v \bullet$$

v נקודה קריטית של הפונקציה f : \bullet

$$f : \mathbb{R}^n \setminus \{0\} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$f(x) = \frac{x^T A x}{\|x\|_2^2}$$

$$f(v) = \lambda$$

הערה 31.3 תזכורת: σ ערך סינגולרי של A אם σ^2 הוא ע"ע של $A^T A$.

הוכחה:

$$A^T A = (UDV^T)^T (UDV^T) = VD^T U^T U D V^T = V (D^T D) V^T = V \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & & \\ & \ddots & \\ & & \sigma_n^2 \end{pmatrix} V^T$$

■

הגדרה 31.4 עבור $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ ווקטורי יחידה $u \in \mathbb{R}^m$, $v \in \mathbb{R}^n$ ו $\sigma \geq 0$ אם

$$\begin{aligned} Av &= \sigma u \\ A^T u &= \sigma v \end{aligned}$$

אז v נקרא וקטור סינגולרי ימני, u נקרא וקטור סינגולרי שמאלי, σ נקרא ערך סינגולרי.

הוכחה: נראה שההגדרה השניה שקולה להערה הקודמת.

כיוון 1: נניח ש u, v, σ סינגולריים, אז:

$$A^T A v = A^T \sigma u = \sigma^2 v$$

■

כיוון 2: נניח $A^T A v = \sigma^2 v$. אם נקח $u = \frac{Av}{\sigma}$ אז הכל יעבוד.

משפט 31.5 תהי $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$, יהיו $u \in \mathbb{R}^m$, $v \in \mathbb{R}^n$ וקטורי יחידה, $\sigma \geq 0$. התב"ש:

• u, v, σ סינגולריים

• (v, u) היא נקודה קריטית של הפונקציה:

$$\begin{aligned} f : \mathbb{R}^n \setminus \{0\} \times \mathbb{R}^m \setminus \{0\} &\rightarrow \mathbb{R} \\ (x, y) &\rightarrow \frac{y^T A x}{\|y\|_2 \|x\|_2} \\ f(v, u) &= \sigma \end{aligned}$$

הוכחה: נחשב:

$$\begin{aligned} \left(\frac{u}{v}\right)' &= \frac{u'v - v'u}{v^2} = 0 \\ &\Downarrow \\ u'v &= v'u \end{aligned}$$

ולכן:

$$\begin{aligned}\frac{\partial f(x, y)}{\partial x_i} &= 0 \\ \Downarrow \\ \frac{\partial (y^T A x)}{\partial x_i} \|y\| \|x\| &= y^T A x \frac{\partial (\|y\| \|x\|)}{\partial x_i}\end{aligned}$$

נשים לב ש:

$$\begin{aligned}y^T A x &= \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n y_l A_{lk} x_k \\ \Downarrow \\ \frac{\partial (y^T A x)}{\partial x_i} &= \sum_{l=1}^n y_l A_{li} \\ \Downarrow \\ \frac{\partial (y^T A x)}{\partial x_i} \|y\| \|x\| &= \left(\sum_{l=1}^n y_l A_{li} \right) \|y\| \|x\|\end{aligned}$$

ו:

$$\begin{aligned}y^T A x \frac{\partial (\|y\| \|x\|)}{\partial x_i} &= y^T A x \|y\| \frac{\partial (\|x\|)}{\partial x_i} = y^T A x \|y\| \frac{\partial \sqrt{\sum_{l=1}^n x_l^2}}{\partial x_i} = \\ &= y^T A x \|y\| \frac{1}{2 \|x\|} \cdot 2x_i = y^T A x \|y\| \frac{x_i}{\|x\|}\end{aligned}$$

כלומר:

$$\begin{aligned}\frac{\partial f(x, y)}{\partial x_i} &= 0 \\ \Downarrow \\ \left(\sum_{l=1}^n y_l A_{li} \right) \|y\| \|x\| &= y^T A x \frac{\|y\|}{\|x\|} x_i\end{aligned}$$

לפי חישוב דומה:

$$\begin{aligned}\frac{\partial f(x, y)}{\partial y_i} &= 0 \\ \Downarrow \\ \left(\sum_{l=1}^n A_{il} x_l \right) \|y\| \|x\| &= y^T A x \frac{\|x\|}{\|y\|} y_i\end{aligned}$$

כל המשוואות האלה שקולות ל:

$$\begin{pmatrix} 0 & A^T \\ A & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \|x\| \|y\| = y^T A x \begin{pmatrix} \frac{\|y\|}{\|x\|} x \\ y \end{pmatrix}$$

נניח ש σ, v, u סינגולריים. אזי צ"ל: $\Delta f(v, u) = 0$ ו $f(v, u) = \sigma$. אז כיוון ש u, v וקטורי יחידה:

$$\begin{pmatrix} 0 & A^T \\ A & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v \\ u \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A^T u \\ Av \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sigma v \\ \sigma u \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} v \\ u \end{pmatrix} \sigma =^* \begin{pmatrix} v \\ u \end{pmatrix} u^T A v$$

$=^*$ is because: $u^T (Av) = u^T \sigma u$ u is a unit vector σ

ועכשיו הכיוון השני: נניח ש $\sigma = f(v, u)$ כש u, v וקטורי יחידה, ו (v, u) נקודה קריטית של f . צ"ל $Av = \sigma u$ ו $A^T u = \sigma v$. כיוון שזו נקודה קריטית נציב:

$$\begin{pmatrix} 0 & A^T \\ A & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v \\ u \end{pmatrix} = \underbrace{v^T A u}_{\sigma} \begin{pmatrix} v \\ u \end{pmatrix}$$

$$\Downarrow$$

$$\begin{pmatrix} A^T u \\ Av \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sigma v \\ \sigma u \end{pmatrix}$$

■

32 תרגול אקסטרה 8

32.1 מטריצות שכנויות של גרפים

הגדרה 32.1 מטריצת שכנויות של גרף $G = (V = \{1, \dots, n\}, E)$ יהי גרף לא מכוון. A היא מטריצת השכנויות של G :

$$A_{ij} = \begin{cases} 1 & \{i, j\} \in E \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

מסקנה 32.2 אבחנה: A סימטרית ולכן יש לה פירוק ספקטרלי:

$$A = V \Lambda V^T$$

32.3 טענה

$$(A^2)_{i,j} = \# \text{ of paths from } i \text{ to } j \text{ of length } 2$$

הוכחה:

$$(A^2)_{i,j} = \sum_{k=1}^n \underbrace{A_{i,k} A_{k,j}}_{\substack{1 \text{ if } \{i,k\}, \{k,j\} \in E \\ 0 \text{ otherwise}}}$$

■

טענה 32.4 נניח ש $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n$ הם הע"ע של A , אז דרגה מקסימלית ב G $\leq^1 \lambda_1 \leq^2$ דרגה ממוצעת ב G < 0 .

הוכחה: נראה את \leq^1 : לכל $x \in \mathbb{R}^n$ אז:

$$\lambda_1 \stackrel{\text{Rayleigh-Ritz}}{\geq} \frac{x^T A x}{x^T x}$$

$$x^T A x = \sum_{j,i=1}^n A_{ij} x_i x_j = \sum_{i \sim j} 1 \cdot 1 \cdot 1 = 2|E| = \sum_{v \in V} \deg(V)$$

נסתכל על $x = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$ אז $x^T x = n$, ולכן:

$$\lambda_1 \geq \frac{1}{n} \sum_{v \in V} \deg(v)$$

נראה את \leq^2 : צ"ל כל ע"ע λ של A מקיים:

$$|\lambda| \leq \Delta = \max \text{ degree in } G$$

נניח ש $Ax = \lambda x$, יהי i כך ש $|x_i|$ מקסימלי. אז:

$$|\lambda| |x_i| = |\lambda x_i| = |(Ax)_i| = \left| \sum_{j: j \sim i} x_j \right| \stackrel{T.I}{\leq} \sum_{j: j \sim i} |x_j| \leq d_i |x_i| \leq \Delta |x_i|$$

■

מסקנה 32.5 אם G הוא d -רגולרי אז $\lambda_1 = d$ וגם $v_1 = \frac{1}{\sqrt{n}} \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$

מסקנה 32.6

$$\lambda_n < 0$$

הוכחה:

$$0 = \sum A_{i,i} = \text{tr}(A) = \sum_{i=1}^n \lambda_i$$

■

הגדרה 32.7 אנטי-קליקה

קבוצה $S \subseteq V$ נקראת אנטי-קליקה אם:

$$\forall u, v \in S : u \not\sim v$$

הערה 32.8 זו בעיה חישובית חשובה ו- NP -קשה לחסום את גודלה של האנטי-קליקה הגדולה ביותר בגרף נתון G .

משפט 32.9 אם S היא אנטי-קליקה בגרף d -רגולרי עם n קודקודים, אז

$$\frac{|S|}{n} \leq \frac{-\lambda n}{d - \lambda n} = \frac{-\lambda n}{\lambda_1 - \lambda n}$$

הוכחה: נסתכל על הוקטור המציין של S :

$$x_i = \begin{cases} 1 & i \in S \\ 0 & i \notin S \end{cases}$$

נחשב את $x^T A x$ בשני אופנים:

1.

$$x^T A x = \sum_{i \sim j} x_i x_j \quad \text{S is an anticlique} = 0$$

2. נציג את x כצ"ל של ו"ע:

$$\begin{aligned} x &= \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i \\ \Downarrow \\ x^T A x &= \left\langle \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i, \sum_{i=1}^n \alpha_i \lambda_i v_i \right\rangle \quad \{v_i\} \text{ are orthonormal} = \sum_{i=1}^n \alpha_i^2 \lambda_i \geq \\ &\geq \underbrace{\alpha_1^2 d}_{i=1} + \lambda_n \sum_{i=2}^n \alpha_i^2 =^* \end{aligned}$$

נשים לב:

$$\begin{aligned}
 v_1 &= \frac{1}{\sqrt{n}} \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \\
 &\Downarrow \\
 1: \alpha_1 &= \langle x, v_1 \rangle = \frac{|S|}{\sqrt{n}} \\
 \\
 2: |S| &= \|x\|^2 = \left\langle \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i, \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i \right\rangle = \sum_{i=1}^n \alpha_i^2 \\
 &\Downarrow \\
 &=^* \alpha_1^2 d + \underbrace{\lambda_n (|S| - \alpha_1^2)}_{\text{from 2}} = \lambda_n |S| + \underbrace{\frac{|S|^2}{n}}_{\text{from 1}} (d - \lambda_n)
 \end{aligned}$$

נאחד את שתי צורות ההצגה של $x^T A x$ ונקבל:

$$\begin{aligned}
 \underbrace{0}_{\text{first}} &\geq \underbrace{\lambda_n |S| + \frac{|S|^2}{n} (d - \lambda_n)}_{\text{second}} \\
 &\Downarrow \\
 \frac{|S|}{n} &\leq \frac{-\lambda_n}{d - \lambda_n}
 \end{aligned}$$

■

33 תרגיל 8

טענה 33.1 יהיו $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle_V), (W, \langle \cdot, \cdot \rangle_W)$ מרחבי מכפלה פנימית סופיים מעל \mathbb{R} , אז קיים מיפוי לינארי יחודי: $T^* = T^T$ המקיים:

$$\forall v \in V, \forall w \in W : \langle T v, w \rangle_W = \langle v, T^* w \rangle_V$$

טענה 33.2 יהיו $(V, \langle \cdot, \cdot \rangle_V), (W, \langle \cdot, \cdot \rangle_W)$ מרחבי מכפלה פנימית סופיים מעל \mathbb{R} , אז קיימים בסיסים v_1, \dots, v_n ל- V ו- w_1, \dots, w_n ל- W כך ש: $\sigma_1 \geq \dots \geq \sigma_n \geq 0$

$$\begin{aligned}
 \forall v \in V : T v &= \sum_{i=1}^n \langle v, v_i \rangle_V \sigma_i w_i \\
 \forall w \in W : T^* w &= \sum_{i=1}^n \langle w, w_i \rangle_W \sigma_i v_i
 \end{aligned}$$

הגדרה 33.3 מטריצה $positive - definite$

$A \in M_n(\mathbb{R})$ תקרא $positive - definite$ אם לכל $x \in \mathbb{R}^n$ מתקיים $x^T A x = \langle Ax, x \rangle \geq 0$ ושוויון אם $x = 0$.

הגדרה 33.4 מטריצה $positive - semidefinite$

$A \in M_n(\mathbb{R})$ תקרא $positive - semidefinite$ אם לכל $x \in \mathbb{R}^n$ מתקיים $x^T A x = \langle Ax, x \rangle \geq 0$.

טענה 33.5 יהי V מ"ו ו $\{v_i\}_{i=1}^n$ בסיס א"נ לו תחת המכפלה הפנימית $\langle \cdot, \cdot \rangle_V$. תהי $\langle \cdot, \cdot \rangle_1$ מכפלה פנימית על V , אז קיימת מטריצה ייחודית $A \in M_n(\mathbb{R})$ כך ש A סימטרית ו $positive - definite$, וכך שלכל $u, v \in V$ מתקיים:

$$\langle u, v \rangle_1 = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \langle u, v_i \rangle_V \langle v, v_j \rangle_V A_{i,j}$$

טענה 33.6 יהי V מ"ו ו $\{v_i\}_{i=1}^n$ בסיס א"נ לו תחת המכפלה הפנימית $\langle \cdot, \cdot \rangle_V$. תהי B סימטרית ו $positive - definite$, נגדיר:

$$T_B = \sum_{j=1}^n B_{i,j} v_j$$

$$\langle x, y \rangle_B = \langle T_B x, y \rangle_V$$

אז $\langle \cdot, \cdot \rangle_B$ היא מכפלה פנימית על V .

הגדרה 33.7 קונוס

$\emptyset = C \subseteq \mathbb{R}^m$ הוא קונוס אם לכל $x, y \in C$ ו $\alpha, \beta \geq 0$ מתקיים: $\alpha x + \beta y \in C$.

טענה 33.8 יהי $P_n = \{A \in M_n(\mathbb{R}) : A \text{ is symmetric and positive-semidefinite}\}$ אז:

1. P_n הוא קונוס.

2. $\forall v \in \mathbb{R}^n : vv^T \in P_n$.

3. לכל $A \in P_n$ קיימים $\{v_i\}_{i=1}^n \in \mathbb{R}^n$ אורתוגונליים ו $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n \geq 0$ כך ש $A = \sum_{i=1}^n \lambda_i v_i v_i^T$.

34 שיעור 9

34.1 שיטת Monte-Carlo להערכת הסתברות של מאורע

ישנה התפלגות P ומאורע A . נרצה להעריך את $p(A)$. נגדיר באופן ב"ת סדרה של נקודות $\omega_1, \dots, \omega_N \in \Omega$ לפי התפלגות P . נגדיר מ"מ:

$$X_i = \begin{cases} 1 & \omega_i \in A \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases} = \begin{cases} 1 & p \\ 0 & 1 - p \end{cases}$$

נגדיר $\bar{X} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N X_i$. נשים לב:

$$\mathbb{E}[\bar{X}] = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \mathbb{E}[X_i] = p$$

$$\text{Var}[\bar{X}] = \frac{1}{N^2} \text{Var}\left[\sum_{i=1}^N X_i\right] \stackrel{\{X_i\} \text{ are i.i.d.}}{=} \frac{1}{N^2} \sum_{i=1}^N \text{Var}[X_i] = \frac{1}{N^2} Np(1-p) = \frac{p(1-p)}{N} \leq \frac{1}{4N}$$

לפי א"ש צ'בישב:

$$\Pr(|\bar{X} - p| \geq \epsilon p) = \Pr(|\bar{X} - \mathbb{E}[\bar{X}]| \geq \epsilon p) \leq \frac{\text{Var}[\bar{X}]}{\epsilon^2 p^2} \leq \frac{1}{4N\epsilon^2 p^2}$$

עבור $N \gg \frac{1}{\epsilon^2 p^2}$ נקבל כי בסיכוי גבוה $|\bar{X} - p| \leq \epsilon p$.

34.1.1 שיטת Markov Chain Monte Carlo - MCMC (Broder, 86)

בעיה

נתון גרף דו צדדי $G = (V, E)$, כש $|V| = n$. כמה זיווגים מושלמים יש בגרף הזה? הבעיה הזו היא NP קשה (Valiant, 79).

הצעה

נגדיר (Ω, P) כש Ω היא אוסף כל הזיווגים המושלמים, P היא התפלגות אחידה. נניח שנוכל להגריל זיווג $M \in \Omega$ לפי התפלגות אחידה. נגדיר $\{M_0\} = A \subseteq \Omega$ כש $M_0 \in \Omega$ הוא זיווג שמצאנו. יהי Z מספר הזיווגים. נקבל:

$$\Pr(A) = \frac{1}{Z}$$

הצעה אחרת ל-A

נקבע צלע $e \in E$ ונגדיר $A = \{M \in \Omega : e \in M\}$ (מספר הזיווגים שעוברים דרך צלע מסוימת). $\Pr(A)$ "אמורה להיות" גדולה $\sim \frac{1}{n}$, ולכן ב $\theta(n^2)$ הגרלות של זיווג נוכל להעריך $\Pr(A)$ עם שגיאה כפולית ϵ קטנה. נשים לב:

$$\Pr(A) = \frac{\#\{M : e \in M\}}{\#\{M\}} \cdot \frac{\#\{M : e, e' \in M\}}{\#\{M : e \in M\}} \dots = \frac{1}{\#\{M\}}$$

(הרעיון: עובדים בשיטת ה"בצל", קודם בוחרים צלע אחת, מורידים אותה ואת הקודקודים שלה, ואז מסתכלים על הגרף שנשאר. בוחרים שוב צלע, וכו').

איך נוכל להגריל בצורה יעילה $M \in \Omega$ בהתפלגות אחידה? נבצע מהלך מקרי על גרף של הזיווגים.

שרשראות מרקוב

נתון גרף $G = (V, E)$ כש $V = \{1, \dots, n\}$ ולכל שני קודקודים הסתברות המעבר ביניהם. תהי λ_0 התפלגות התחלתית של מיקום המהלך, ונגדיר λ_t לכל $t \geq 0$ להיות התפלגות אחרי t צעדים. רוצים להבין את ההתפלגות של λ_t כאשר $t \rightarrow \infty$. נגדיר X_t להיות המשתנה המקרי המתאר את מצב המהלך אחרי t צעדים ואז $X_t \sim \lambda_t$.

הגדרה 34.1 מטריצת המעבר של המהלך המקרי מטריצה P עם n שורות ו- n עמודות:

$$P_{ij} = \Pr(X_{t+1} = j | X_t = i)$$

נניח ש P_{ij} לא תלוי ב- t (זה נקרא שרשרת מרקוב הומוגנית).

דוגמה מהלך מקרי על מעגל עם שלושה קודקודים:

$$P = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 0 & 1 \\ 3 & 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & & \\ & \frac{1}{2} & \\ & & \frac{1}{2} \end{pmatrix} = \frac{1}{2} \underbrace{J}_{\text{all ones}} - \frac{1}{2} I = \frac{1}{2} (J - I)$$

$$\lambda_0 = [1 \quad 0 \quad 0]$$

$$\lambda_1 = ?$$

טענה 34.2 $\lambda_1 = \lambda_0 P$

הוכחה: נשים לב:

$$\lambda_1(j) = \sum_{i=1}^3 \Pr(X_1 = j | X_0 = i) \Pr(X_0 = i) = \sum_{i=1}^3 P_{ij} \lambda_0(i) = (\lambda P)(j)$$

■

אחרי t צעדים נקבל

$$\lambda_t = \lambda_{t-1} P = \dots = \lambda_0 P^t$$

נשים לב שהע"ע של J הם: $3, 0, 0$ והע"ע של I הם: $1, 1, 1$. אם כן, כיוון ש

$$P = \frac{1}{2} (P - I)$$

אז כיוון ש P ו- I מתחלפות הע"ע של P הם $1, -\frac{1}{2}, -\frac{1}{2}$. נסמן את הו"ע v_1, v_2, v_3 . זהו בסיס כי P מטריצה סימטרית ואי שלילית, אז נסמן:

$$\begin{aligned} \lambda_0 &= a_1 v_1 + a_2 v_2 + a_3 v_3 \\ \Downarrow \\ \lambda_0 P^t &= (a_1 v_1 + a_2 v_2 + a_3 v_3) P^t = a_1 v_1 P^t + a_2 v_2 P^t + a_3 v_3 P^t = \\ &= a_1 (1)^t v_1 + a_2 \left(-\frac{1}{2}\right)^t v_2 + a_3 \left(-\frac{1}{2}\right)^t v_3 \xrightarrow{t \rightarrow \infty} a_1 \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \left(\frac{1}{3} \quad \frac{1}{3} \quad \frac{1}{3}\right) \end{aligned}$$

נשים לב ש $a_1 = \frac{1}{3}$ כי אנו רוצים לקבל התפלגות.

הערה 34.3 נשים לב שהטכניקה הזו לא תעבוד ב-4 כי תמיד נדע מאיפה התחלנו (אחרי מס' זוגי של צעדים ניהיה בקודקוד אי זוגי ואחרי מס' אי זוגי של צעדים ניהיה בקודקוד זוגי). הבעיה היא שב-4 הגרף דו צדדי.

הגדרה 34.4 שרשרת מרקוב סדרה של משתנים מקריים X_0, X_1, \dots המקבלים ערכים ב $\{1, \dots, n\}$ ועם התכונה הבאה: לכל $1 \leq t$ מתקיים:

$$\Pr(X_t = a_t | X_0 = a_0, \dots, X_{t-1} = a_{t-1}) = \Pr(X_t = a_t | X_{t-1} = a_{t-1})$$

מטריצת המעבר של השרשרת היא

$$P_{ij}^t = \Pr(X_t = j | X_{t-1} = i)$$

ומניחים כי היא לא תלויה ב- t .

מסקנה 34.5 בתנאים האלה, לפי נוסחת ההסתברות השלמה, אם נסמן ב λ_t את ההתפלגות של X_t מתקיים:

$$\begin{aligned} \lambda_{t+1} &= \lambda_t P \\ \Downarrow \\ \lambda_t &= \lambda_0 P^t \end{aligned}$$

משפט 34.6 Perron-Frobenius פרון-פרובניוס P מטרצה $n \times n$ עם מקדמים אי-שליליים. ונניח כי מתקיימים שני תנאים:

1. הגרף המכוון $G = (V, E)$ המוגדר על ידי P הוא קשיר.
2. לא ניתן לחלק את קבוצת הקודקודים V לקבוצות S_0, \dots, S_{d-1} כך ש:

$$E \subseteq (S_0 \times S_1) \cup (S_1 \times S_2) \cup \dots \cup (S_{d-1} \times S_0)$$

יהי $\rho(P)$ הרדיוס הספקטרי של P :

$$\rho(P) = \max\{|\lambda| : \lambda \text{ is an eigenvalue of } P\}$$

אזי $\rho(P)$ הוא ע"ע של P . יהיה x הו"ע מימין שמתאים לע"ע $\rho(P)$ ו y הו"ע משמאל:

$$\begin{aligned} y^T P &= \rho(P) y^T \\ Px &= \rho(P) x \end{aligned}$$

אז x, y וקטורים חיוביים ו:

$$\left(\frac{P}{\rho(P)} \right)^t \xrightarrow{t \rightarrow \infty} \frac{xy^T}{\langle x, y \rangle}$$

טענה 34.7 תהי P מטריצת מעבר של שרשרת מרקוב, ונניח כי P מקיימת את התכונות של משפט PF . אז $\rho(P) = 1$

$$\text{והוקטור העצמי מימין של } P \text{ המתאים לע"ע } 1 \text{ הוא } \vec{1} = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}.$$

הוכחה: אמנם, כל שורה של P מסתכמת ל-1 (ז"א P מטריצה סטוכסטית), ולכן $\vec{1} \cdot P = \vec{1}$, כלומר $\vec{1}$ הוא ו"ע של P מימין עם ע"ע 1. נניח בשלילה כי $\rho = \rho(P) > 1$ אזי קיים לפי PF וקטור עצמי חיובי y של P משמאל כך ש $yP = \rho y$. נגיע לסתירה על ידי כך שנראה ש $0 = \langle y, \vec{1} \rangle$ (סתירה לכך ש y חיובי). אמנם נחשב את $\langle yP, \vec{1} \rangle$ בשתי צורות. מצד אחד:

$$\langle yP, \vec{1} \rangle = \langle P^T y, 1 \rangle = \langle \rho y, 1 \rangle = \rho \langle y, 1 \rangle$$

מצד שני:

$$\langle P^T y, 1 \rangle = \langle y, P1 \rangle = \langle y, 1 \rangle$$

ולכן קיבלנו:

$$\langle y, 1 \rangle = \rho \langle y, 1 \rangle$$

ולכן, כיוון ש $\rho \neq 1$ אז:

$$\langle y, 1 \rangle = 0$$

■

והגענו לסתירה.

מסקנה 34.8 עבור מטריצה סטוכסטית P המקיימת את הדרישות של PF מתקיים

$$P^t \rightarrow \frac{\vec{1} \cdot y^T}{\langle \vec{1}, y \rangle} = \frac{1}{\sum_{i=1}^n y_i} \begin{pmatrix} - & y & - \\ & \vdots & \\ - & y & - \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} - & \frac{y}{\sum y_i} & - \\ & \vdots & \\ - & \frac{y}{\sum y_i} & - \end{pmatrix}$$

מסומן ב Π והוא נקרא ההתפלגות הסטציונרית של השרשרת כי $\Pi P = \Pi$. ולכן, לכל התפלגות התחלתית λ_0 של השרשרת (או של המהלך המקרי) מתקיים:

$$\lambda_0 P^t \xrightarrow{t \rightarrow \infty} \lambda_0 \begin{pmatrix} - & \Pi & - \\ & \vdots & \\ - & \Pi & - \end{pmatrix} = \sum_{\lambda_0(i)=1} \Pi$$

משפט 34.9 בתנאים הנ"ל, לכל התפלגות התחלתית λ_0 , ההתפלגות אחרי t צעדים $t \rightarrow \infty$, שואפת להתפלגות הסטציונרית.

נתבונן במהלך מקרי על גרף רגולרי. ז"א יהי G גרף רגולרי עם n קודקודים עם דרגה d , אז מטריצת המעבר P של ההילוך המקרי:

$$P = \begin{pmatrix} 0 & & \frac{1}{d} \\ & \ddots & \\ \frac{1}{d} & & 0 \end{pmatrix}$$

P היא מטריצה סימטרית ולכן ההתפלגות הסטציונרית שלה היא $\Pi = (\frac{1}{n} \quad \dots \quad \frac{1}{n})$.

הערה 34.10 כדי שהתנאים של PF יתקיימו נדרוש כי:

1. הגרף G הוא קשיר.
2. ושהגרף אינו דו צדדי.

34.2 גרפים מרחיבים

הגדרה 34.11 גרף מרחיב (Expander)

יהי $G = (V, E)$ גרף על n קודקודים. נאמר כי G הוא מרחיב- δ עבור $\delta > 0$ אם לכל תת קבוצה $S \subseteq V$ מתקיים:

$$\frac{\# \text{ of outgoing edges from } S}{|S|} = \frac{E(S, \bar{S})}{|S|} \geq \delta$$

משפט 34.12 משפטים על הקשר בין ההרחבה של גרף d -רגולרי להתנהגות הערכים העצמיים שלו

יהיו $d = \lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n$ כש d הע"ע של G (כש $G_{ij} = \begin{cases} 1 & (i, j) \in E \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$). יהי $h(G)$:

$$h(G) = \min_{S \subseteq V, |S| \leq \frac{|V|}{2}} \frac{E(S, \bar{S})}{|S|}$$

אזי:

$$\frac{d - \lambda_2}{2} \leq h(G) \underbrace{\leq}_{Cheeger} \sqrt{2d(d - \lambda_2)}$$

אלה המשפטים המקשרים בין ההרחבה של הגרף לפער הספקטרלי שלו (ולכן לתכונת העירבוב המהיר שלו).

35 תרגול 9

35.1 הילוך מקרי פשוט על גרף

משפט 35.1 יהי $G = (V, E)$ גרף רגולרי (לכל הקודקודים אותה הדרגה), קשיר, לא דו צדדי. יהי X_0, X_1, \dots הילוך מקרי פשוט על G , כאשר X_0 מפולגת בהתפלגות כלשהי על V . אזי:

$$\forall v \in V : \lim_{t \rightarrow \infty} \Pr(X_t = v) = \frac{1}{|V|}$$

הבהרה: X_t הוא מ"מ שמקבל ערכים ב V . בהנתן X_t, X_{t+1} מתפלג לפי:

$$\forall u, v \in V : \Pr(X_{t+1} = v | X_t = u) = \begin{cases} 0 & \{u, v\} \notin E \\ \frac{1}{\deg(u)} & \{u, v\} \in E \end{cases}$$

35.1.1 דוגמאות

הגרף K_n

הגדרה 35.2 K_n

הקודקודים הם $[n]$, ויש את כל הצלעות האפשריות.

K_2 - דו"צ ולא מעניין.

$K_{n \geq 3}$ - הגרף לא דו צדדי (יש מעגל באורך 3). הגרף קשיר (מאוד!). נקבע $X_0 = 1$. מה ההתפלגות של X_1 ?

$$\begin{aligned} \forall j > 1 : \Pr(X_1 = j) &= \frac{1}{n-1} \\ \Pr(X_1 = 1) &= 0 \\ \Pr(X_2 = 1) &= \frac{1}{n-1} \\ \forall j > 1 : \Pr(X_2 = j) &= \left(1 - \frac{1}{n-1}\right) \frac{1}{n-1} \end{aligned}$$

לכל t, j :

$$\begin{aligned} \Pr(X_{t+1} = j) &= \Pr(X_t \neq j) \frac{1}{n-1} = (1 - \Pr(X_t = j)) \frac{1}{n-1} \\ &\Downarrow \\ \forall t : \Pr(X_t = 1) &= \frac{1}{n} + \left(1 - \frac{1}{n}\right) \left(\frac{-1}{n-1}\right)^t \\ \forall t \forall j > 1 : \Pr(X_t = j) &= \frac{1}{n} - \frac{1}{n} \left(\frac{-1}{n-1}\right)^t \end{aligned}$$

עתה נניח ש $\Pr(X_0 = j) = p_j$. נשים לב:

$$\forall t \forall j : \Pr(X_t = j) = \frac{1}{n} + \left(p_j \left(1 - \frac{1}{n}\right) - (1 - p_j)\right) \left(\frac{-1}{n-1}\right)^t$$

הגרף C_n

הגדרה 35.3 C_n

מעגל פשוט על n קודקודים שנסמן אותם ב: $V = \{0, 1, \dots, n-1\}$

נניח ש n אי זוגי, אחרת C_n דו צדדי. אם n אי זוגי אז C_n הוא מעגל באורך אי זוגי. נניח ש $X_0 = 0$.

$$\Pr(X_1 = 0) = 0$$

$$\Pr(X_1 = 1) = \frac{1}{2} = \Pr(X_1 = n - 1) = \frac{1}{2}$$

$$\Pr(X_2 = 0) = \frac{1}{2}$$

$$\Pr(X_2 = 1) = 0$$

$$\Pr(X_2 = 3) = \Pr(X_2 = n - 2) = \frac{1}{4}$$

מטריצת השכנויות של C_n היא:

$$\begin{array}{cccccc} & 0 & 1 & 2 & \cdots & n-1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & \ddots & 0 \\ 2 & 0 & 1 & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 1 \\ n-1 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{array}$$

$$\Downarrow$$

$$A = \frac{1}{2} \begin{array}{ccccc} 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & \ddots & 0 \\ 0 & 1 & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{array}$$

אם $p = (p_0, \dots, p_{n-1})$ ההתפלגות בזמן t , אז pA ההתפלגות בזמן $t+1$.

טענה 35.4 תהי $X = (X_0, \dots, X_{n-1})$ ההתפלגות של X_0 , אזי:

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \|x A^t - \left(\frac{1}{n} \quad \cdots \quad \frac{1}{n}\right)\|_1 = 0$$

הוכחה: נראה:

1. ל A יש ע"ע 1, עם ריבוי 1 (כלומר המימד של המ"ע המתאים הוא 1).

2. אם $x \neq 1$ ע"ע של A אז $|\lambda| < 1$.

ראשית נסמן

$$u_0 = \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \quad \cdots \quad \frac{1}{\sqrt{n}} \right)$$

$$\lambda_0 = 1$$

$$\Downarrow$$

$$\langle x, u_1 \rangle = \sum_i x_i \frac{1}{\sqrt{n}} = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_i x_i = \frac{1}{\sqrt{n}}$$

טענה 35.5 השורשים של הפולינום האופייני של A הם בדיוק (כולל ריבוי):

$$\cos \left(\frac{2\pi}{n} k \right), \quad k = 0, \dots, n-1$$

נשים לב ש 1 כתוב פעם אחת, ו -1 לא כתוב, ולכן אם נסמן $\lambda_k = \cos \left(\frac{2\pi}{n} k \right)$ אז לכל $k \geq 1$: $|\lambda_k| < 1$

הוכחה: הוקטור $\begin{pmatrix} e^{\frac{2\pi k i}{n} 0} \\ \vdots \\ e^{\frac{2\pi k i}{n} (n-1)} \end{pmatrix}$ הוא ו"ע של λ_k . תרגיל: מכאן λ_k הוא שורש של $p_A(x)$ כאשר $A \in M_n(\mathbb{C})$, אבל זה מספיק. ■

הע"ע הכי גדול בערך מוחלט מלבד 1 הוא $1 - \frac{4\pi^2}{2n^2} \approx \cos \left(\frac{2\pi}{n} \right)$ עכשיו נרשום:

u_0, \dots, u_{n-1} is an orthonormal basis of eigenvectors

$$x = \sum_i \langle x, u_i \rangle u_i$$

$$x A^t = \frac{1}{\sqrt{n}} u_0 + \sum_{i \geq 1} \langle x, u_i \rangle x_i^t u_i$$

$$\|x A^t - \left(\frac{1}{n} \quad \cdots \quad \frac{1}{n} \right)\|_2^2 = \sum_{i \geq 1} \langle x, u_i \rangle^2 x_i^{2t} \approx \leq \left(1 - \frac{2\pi}{n^2} \right)^{2t} \sum_{i \geq 1} \langle x, u_i \rangle^2 \leq \|x\|_2^2$$

■

36 תרגול אקסטרה 9

36.1 הילוך מקרי פשוט על גרף רגולרי

גרף d -רגולרי $G = (V = \{1, \dots, n\}, E)$.

הגדרה 36.1 הילוך מקרי על G

סדרה X_0, X_1, \dots של קודקודים ב G , כש X_0 הוא קודקוד התחלתי, ולכל t , X_{t+1} הוא שכן מקרי של X_t . נסמן $p^{(t)} \in \mathbb{R}^n$:

$$\forall i: p_i^{(t)} = \Pr(X_t = i)$$

אבחנה:

$$A_{ij} = \begin{cases} 1 & \{i, j\} \in E \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$p^{(t+1)} = \left(\frac{1}{d}A\right)p^{(t)}$$

תזכורת: הע"ע של A הם: $d = \lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n \geq -d$, לכל הע"ע של $\frac{A}{d}$: $1 = \frac{\lambda_1}{d} \geq \dots \geq \frac{\lambda_n}{d} \geq -1$.
הוקטור העצמי הראשון (זה נכון לכל גרף d -רגולרי):

$$v_1 = \frac{1}{\sqrt{n}} \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

טענה 36.2 $G \Leftrightarrow \lambda_n = -d$ הוא דו"צ.

הערה 36.3 אם $\lambda_n = -d$:

$$v_n = \frac{1}{\sqrt{n}} \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \\ -1 \\ \vdots \\ -1 \end{pmatrix} \begin{matrix} A \\ A \\ A \\ B \\ B \\ B \end{matrix}$$

כש A, B הם החלוקה לצדדים של G .
נסמן ב- $\Pi \in \mathbb{R}^n$ את ההתפלגות האחידה:

$$\Pi = \begin{pmatrix} \frac{1}{n} \\ \vdots \\ \frac{1}{n} \end{pmatrix}$$

הגדרה 36.4 פער ספקטרלי של G

$$\delta(G) = \max_{2 \leq i \leq n} \left\{ \frac{|\lambda_i|}{d} \right\} = \max \left\{ \frac{|\lambda_2|}{d}, \frac{|\lambda_n|}{d} \right\}$$

נראה שאם $\delta(G) < 1$ אז $p^{(t)} \xrightarrow{t \rightarrow \infty} \pi$, ונראה שככל ש- $\delta(G)$ יותר קטן, קצב ההתכנסות יותר מהיר.

משפט 36.5 $\|p^{(t)} - \Pi\|_2 \leq (\delta(G))^t$

הוכחה: נציג את

$$p^{(0)} = \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i$$

טענה 36.6 $\alpha_1 v_1 = \Pi$

הוכחה:

$$\alpha_1 = \langle p^{(0)}, v_1 \rangle = \frac{1}{\sqrt{n}} \underbrace{\sum_{i=1}^n p_i^{(0)}}_{=1} = \frac{1}{\sqrt{n}}$$

\Downarrow

$$\alpha_1 v_1 = \frac{1}{n} \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = \Pi$$

■

טענה 36.7 $\sum_{i=2}^n \alpha_i^2 \leq 1$

הוכחה:

$$\sum_{i=2}^n \alpha_i^2 \leq \sum_{i=1}^n \alpha_i^2 = \|p^{(0)}\|^2 = \sum_{i=1}^n (p_i^{(0)})^2 \leq \sum_{i=1}^n p_i^{(0)} = 1$$

■

סה"כ קיבלנו:

$$p^{(0)} = \Pi + \sum_{i=2}^n \alpha_i v_i$$

\Downarrow

$$p^{(t)} = \left(\frac{1}{d}A\right)^t p^{(0)} = \left(\frac{1}{d}A\right)^t \Pi + \left(\frac{1}{d}A\right)^t \sum_{i=2}^n \alpha_i v_i =$$

Π is an eigenvector with eigenvalue 1

$$= \Pi + \sum_{i=2}^n \left(\frac{\lambda_i}{d}\right)^t \alpha_i v_i$$

אם $\frac{\lambda_i}{d} < 1$ אז הביטוי הימני ידעך ונשאר עם Π :

$$\begin{aligned} \left\| p^{(t)} - \Pi \right\|_2^2 &= \sum_{i=2}^n \left(\frac{\lambda_i}{d} \right)^{2t} \alpha_i^2 \leq \delta(G)^{2t} \underbrace{\sum_{i=2}^n \alpha_i^2}_{\leq 1} \leq \delta(G)^{2t} \\ &\Downarrow \\ \left\| p^{(t)} - \Pi \right\|_2 &\leq \delta(G)^t \end{aligned}$$

■

מסקנה 36.8 יהי $\epsilon > 0$. יהי $t \geq \frac{1}{1-\delta(G)} \log \left(\frac{\sqrt{n}}{\epsilon} \right)$. תהי $A \subseteq V$.

$$\left| \Pr(X_t \in A) - \frac{|A|}{n} \right| < \epsilon$$

הוכחה:

$$\begin{aligned} \left| \Pr(X_t \in A) - \frac{|A|}{n} \right| &= \left| \sum_{i \in A} p_i^{(t)} - \frac{1}{n} \right| \triangleq \sum_{i \in A} \left| p_i^{(t)} - \frac{1}{n} \right| \leq \\ &\leq \sum_{i=1}^n \left| p_i^{(t)} - \frac{1}{n} \right| = \left\| p^{(t)} - \Pi \right\|_1 \leq \sqrt{n} \left\| p^{(t)} - \Pi \right\|_2 \leq \\ &\leq \sqrt{n} \delta(G)^t \\ &\Downarrow t = \frac{1}{1-\delta(G)} \log \left(\frac{\sqrt{n}}{\epsilon} \right) \\ \left| \Pr(X_t \in A) - \frac{|A|}{n} \right| &\leq \sqrt{n} \left(\underbrace{\delta(G)^{\frac{1}{1-\delta(G)}}}_{\leq \frac{1}{e}} \right)^{\log \left(\frac{\sqrt{n}}{\epsilon} \right)} \leq \sqrt{n} \frac{\epsilon}{\sqrt{n}} = \epsilon \end{aligned}$$

נשים לב ש

$$\begin{aligned} \delta^{\frac{1}{1-\delta}} &\leq \frac{1}{e} \\ &\Downarrow \\ \delta &\leq \frac{1}{e^{1-\delta}} = e^{\delta-1} \\ &\Downarrow x := \delta - 1 \\ x + 1 &\leq e^x \end{aligned}$$

■

37 תרגיל 9

טענה 37.1 יהי $G = ([n], E)$ גרף d רגולרי, ותהי A מטריצת השכנויות של G . יהיו $\lambda_1 \geq \dots \geq \lambda_n$ הע"ע של A . אז:

1. A לכסינה אורתוגונלית.

$$2. \lambda_1 = d$$

$$3. \forall i \in [n] : |\lambda_i| \leq d$$

4. אם יש k רכיבי קשירות ב G אז $\lambda_1 = \dots = \lambda_k = d$ וגם $\lambda_{k+1} < d$.

5. אם G דו צדדית, אז $\lambda_i = -\lambda_{n+1-i}$ $\forall i \in [n]$.

6. ל G יש רכיב קשירות דו צדדי אם $\lambda_n = -d$.

הגדרה 37.2 Total Variation Distance יהיו $p = (p_1, \dots, p_n), q = (q_1, \dots, q_n)$ התפלגויות על $[n]$. אז Total Variation Distance בין p ו q מוגדר כך:

$$\delta(p, q) = \frac{1}{2} \|p - q\|_1 = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n |p_i - q_i|$$

טענה 37.3 יהיו p, q התפלגויות על $[n]$, עבור $A \subseteq [n]$ אם:

$$P(A) = \sum_{i \in A} p_i, Q(A) = \sum_{i \in A} q_i$$

אז:

$$\delta(p, q) = \max_{A \subseteq [n]} |P(A) - Q(A)|$$

טענה 37.4 יהי $G = (V, E)$ גרף קשיר לא דו צדדי עם $|V| \geq 2$, אז ההתפלגות הסטציונרית של מהלך מקרי על G היא:

$$P(v) = \frac{\deg(v)}{2|E|}$$

הגדרה 37.5 מהלך מקרי עצל $G = (V, E)$ כך שב G אין קודקודים מבודדים. מהלך מקרי עצל על G הוא שרשרת מרקוב X_0, X_1, \dots כך ש:

$$\forall t \in \mathbb{N} : X_t \in V$$

$$\forall t \in \mathbb{N} : \forall u, v \in V : \Pr(X_t = v \mid X_{t-1} = u) = \begin{cases} \frac{1}{2} & u = v \\ \frac{1}{2\deg(u)} & \{u, v\} \in E \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

טענה 37.6 יהי $G = ([n], E)$ גרף קשיר d -רגולרי (עם $d \geq 1$), תהי x^0 הסתברות על $[n]$, יהיו X_0, X_1, \dots הילוך מקרי עצל על G , כש $X_0 \sim x^0$. אז:

$$\forall k \in [n] : \lim_{t \rightarrow \infty} \Pr(X_t = k) = \frac{1}{n}$$

הגדרה 37.7 הקוביה הדיסקרטית $G = (\{0, 1\}^n, E)$ כש $\{u, v\} \in E$ אם u, v נבדלים בקורדינטה אחת.

טענה 37.8 מהלך מקרי עצל על הקוביה הדיסקרטית כש $X_0 = (0, \dots, 0)$ שקול ל: בכל צעד, קורדינטה נבחרת באקראי (באופן אחיד) ומוגדרת להיות 0 או 1 (בהסתברות חצי לכל אפשרות).

טענה 37.9 תהי G הקוביה הדיסקרטית. אז:

1. G דו צדדי.

2. יהי A_t המאורע בו עד זמן t כל הקורדינטות נבחרו במהלך המקרי העצל. אז לכל $t \geq n$ ולכל $x \in \{0, 1\}^n$ מתקיים:

$$\Pr(X_t = x | A_t) = \frac{1}{2^n}$$

3. מתקיים: $\forall t : \Pr(A_t) \geq 1 - n \left(1 - \frac{1}{n}\right)^t$

4. נניח $X_t \sim p_t$, אז קיים $C > 0$ שלא תלוי ב n כך ש:

$$t \geq Cn^2 \Rightarrow \delta(p_t, (2^{-n}, \dots, 2^{-n})) \leq \frac{1}{4}$$

38 בוחן 2

טענה 38.1 אם v, v' ו"ע של A סימטרית אז $\langle v, v' \rangle = 0$.

חלק III

אופטימיזציה

39 שיעור 10

39.1 אינטואיציה

הגדרה 39.1 בעיית אופטימיזציה

קבוצה (תחת הגדרה) Ω , פונקציה $f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$, ומחפשים $x \in \Omega$ שממקסם את f :

$$\forall y \in \Omega: f(y) \leq f(x)$$

הגדרה 39.2 תכנון לינארי

סוג של בעיית אופטימיזציה שבה $\Omega \subseteq \mathbb{R}^n$ קבוצה המוגדרת ע"י משוואות ואי-שוויונים לינאריים, ובה f אף היא לינארית.

הגדרה 39.3 פאון (polytope)

קבוצה חסומה ב- \mathbb{R}^n המוגדרת ע"י רשימה סופית של משוואות לינאריות ואי-שוויונים לינאריים.

הגדרה 39.4 תכנון לינארי

דרך אחרת להגדרה: רוצים למקסם פונקציה לינארית $f(x)$ כש x מוגבל לאיזשהו פאון P .

מסקנה 39.5 האופטימום מושג תמיד (לא בהכרח אך ורק ב) בקודקוד של הפאון. זה מאפשר לפחות לתת פתרון במס' צעדים סופי לבעיית ה-LP.

39.2 בעיות

הגדרה 39.6 בעיית התזונה של פרות

יש מטריצה $A_{m \times n}$, ווקטורים $b \in \mathbb{R}^n, c \in \mathbb{R}^m$ כך ש:

a_{ij} = how many units of the j-th nutrient is in one unit of food type i

b_i = the minimal amount of nutrient i needed so the cow will be healthy

c_j = the price of one unit of food type j

והמטרה היא להזין במחיר מזערי את הפרות בתזונה הבריאה להן:

$$\min \langle c, x \rangle$$

s.t.

$$x \geq 0$$

$$xA \geq b$$

כשהאילוץ $xA \geq b$ אומר "לכל אב מזון: תנו לפחות את המנה המינימלית הנדרשת".

הערה 39.7 האילוצים $x \geq 0$, $xA \geq b$ מגדירים פולייהדר.

הגדרה 39.8 בעיית על מישור מפריד עם שולי ביטחון
 ב \mathbb{R}^n נתונות נקודות $\{x_i\}_{i \in I}$ "חיוביות" ונקודות $\{y_j\}_{j \in J}$ "שליליות". מחפשים על מישור שמפריד ביניהן עם שולי
 ביטחון ϵ גדולים ככל האפשר. המשתנים הם α, β, ϵ , והבעיה היא:

$$\begin{aligned} \max & \epsilon \\ \text{s.t.} & \\ & \epsilon \geq 0 \\ & \forall i \in I : \langle \vec{\alpha}, \vec{x}_i \rangle \geq \beta + \epsilon \\ & \forall j \in J : \langle \vec{\alpha}, \vec{y}_j \rangle \leq \beta - \epsilon \end{aligned}$$

הגדרה 39.9 בעיית הזרימה ברשת
 נתון גרף מכוון $G = (V, E)$ ("רשת") עם מקור $s \in V$ ובור $t \in V$, וכן נתונים קיבולים לצלעות $c : E \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$.
זרימה ב-G זו פונקציה $f : E \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$ המקיימת את הדרישות הבאות:

$$\begin{aligned} \forall e \in E : f(e) &\in [0, c(e)] \\ \forall v \neq s, t \in V : \sum_{e \rightarrow v} f(e) &= \sum_{v \rightarrow e} f(e) \quad (\text{preservation of material}) \end{aligned}$$

בכפוף לתנאים האלה רוצים למקסם את השטף שיוצא מ- s (שנכנס ל- t):

$$\sum_{s \rightarrow e} f(e) \left(= \sum_{e \rightarrow t} f(e) \right)$$

הגדרה 39.10 ניסוח אחר של בעיית הזרימה ברשת
 נתונים שוב G, c, s, t . תהיה A המשפחה של כל המסילות המכוונות מ- s ל- t ב- G . זרימה בנוסח זה מתוארת ע"י
 רשימה של מקדמים אי שליליים $\{x_P\}_{P \in A}$ והכוונה היא שאנו מזרימים x_P לאורך המסילה P . בניסוח זה ברור
 ששימור החומר מתקיים, ונותר רק לדאוג לכך שלא נעבור את הקיבולים המותרים.

$$\forall e \in E, P \in A : M_{e,P} = \begin{cases} 1 & e \in P, s \rightarrow^P t \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

בעיית הזרימה: רוצים $x \geq 0$ שקבוצת האינדקסים שלו היא A , ובנוסף התנאי $Mx \leq c$. נשים לב שאילוצים אלו
 הם הפאון שלנו. פונקציית המטרה היא: $\max \sum_{P \in A} x_P$.

39.3 אלגוריתמים לפתרון LP

1. אלגוריתמים מטיפוס סימפלקס. הרעיון: בכל צעד עוברים מקודקוד של הפאון לקודקוד שכן באופן שמשפר את
 פונקציית המטרה.

2. אלגוריתמים של נקודה פנימית.

3. אלגוריתמים של נקודה קיצונית (לא נדבר כלל).

הערה 39.11 $Klee - Minty$ מצאו ב-1972 פאון שמכשיל גרסה מסוימת של אלגוריתם הסימפלקס. כמעט כל גרסה
 של אלגוריתם הסימפלקס נכשלה ברבות השנים בדרך דומה.

שאלה קרובה: מהו הקוטר המירבי של הגרף של פאון d -מימדי, עם n דפנות.

39.3.1 הסברים לכך שאלגוריתמים מטיפוס סימפלקס נוטים לעבוד היטב בבעיות מציאותיות

1. מראים שאם מגרילים את התוכנית הלינארית אז בהסתברות קרובה לאחד גרסה מסוימת של הסימפלקס עובדת מהר.

2. Smoothed Analysis (Spielman Tang)

39.3.2 אלגוריתם האליפסואידים (L.Khachyan)

זהו אלגוריתם פולינומי בגודל הקלט לבעיית LP . לא ידוע האם יש אלגוריתם פולינומי חזק לבעיית LP .

הגדרה 39.12 אלגוריתם פולינומי חזק

נניח שאיברי $A_{m \times n}, b, c$ נתונים ב- k ביטים של דיוק. אלגוריתם פולינומי חזק הוא אלגוריתם שזמן הריצה שלו $poly(m, n)$ כשכל הפעולות מתבצעות ב- k ביטים של דיוק.

כפי שצינו, בעיית הספיקות קשה לפחות כמו LP . ז"א, נניח יש לנו תוכנית שמכריעה אם מערכת נתונה של משוואות ואי שוויונים לינאריים היא ספיקה, אז אפשר לקרוא לה מס' קטן של פעמים ע"מ לפתור LP . נניח הבעיה:

$$\begin{aligned} \max \langle c, x \rangle \\ x \geq 0 \\ Ax \leq b \end{aligned}$$

אז נקבע T ונשאל האם

$$\begin{aligned} \langle c, x \rangle \geq T \\ x \geq 0 \\ Ax \leq b \end{aligned}$$

ספיקה.

הגדרה 39.13 בעיית הספיקות

נתון גוף קמור $P \subseteq \mathbb{R}^n$. ידוע:

1. $P \subseteq B(0, R)$

2. אם $P \neq \emptyset$ אז הוא מכיל כדור מרדיוס r .

הבעיה: להכריע אם $P = \emptyset$.

הגדרה 39.14 אליפסואיד

התמונה של כדור היחידה כשמפעילים טרנספורמציה אפינית (= לינארית + הזזה).

40 תרגול 10

40.1 פוליהדרונים קמורים ואופטימיזציה לינארית

מעוניינים לפתור

מקסם את $c^T x$ כאשר $x \in \mathbb{R}^n$, $Ax \leq b$. קבוצת הנקודות $\{x : Ax \leq b\}$ נקראת קבוצת הנקודות הפיזביליות. היא פוליהדר.

40.1.1 סימונים

הגדרה 40.1 חצי מרחב

עבור $y \in \mathbb{R}^n$, $a \in \mathbb{R}$ נגדיר את חצי המרחב:

$$\Lambda(y, a) := \{x \in \mathbb{R}^n : \langle y, x \rangle \leq a\}$$

הגדרה 40.2 על מישור

$$H(y, a) = \{x \in \mathbb{R}^n : \langle y, x \rangle = a\} = \Lambda(y, a) \cap \Lambda(-y, -a)$$

הגדרה 40.3 פוליהדר קמור (convex polyhedron)

חיתוך של מס' סופי של חצאי מרחבים. אם הפוליהדר **חסום**, אז הוא נקרא פאון קמור (convex polytope).

40.1.2 דוגמאות

הגדרה 40.4 סימפלקס n -מימדי:

$$\begin{aligned} \Delta_n &:= \left\{ x \in \mathbb{R}^{n+1} : x = \sum_{i=1}^{n+1} \lambda_i e_i, \sum_{i=1}^{n+1} \lambda_i = 1, \forall i : \lambda_i \geq 0 \right\} = \\ &= \text{conv} \{e_1, \dots, e_{n+1}\} = \\ &= \left\{ x \in \mathbb{R}^{n+1} : \forall i : x_i \geq 0, \sum_{i=1}^{n+1} x_i = 1 \right\} = \\ &= \bigcap_{i=1}^{n+1} \Lambda(-e_i, 0) \cap \underbrace{H\left(\begin{pmatrix} 1 & \dots & 1 \end{pmatrix}, 1\right)}_{\text{same as } \sum_{i=1}^{n+1} x_i = 1} \end{aligned}$$

נסתכל על דוגמאות:

$$\begin{aligned} \Delta_0 &= \{(1)\} \\ \Delta_1 &= \text{diagram} \\ \Delta_2 &= \text{diagram} \end{aligned}$$

הגדרה 40.5 פאה

יהי P פולייהדר. פאה של P היא קבוצה מהצורה $P \cap H(y, a)$ כך ש: $P \subseteq \Lambda(y, a)$. קודקוד של P זה פאה מגודל 1.

פאות של Δ_1 :

$$\emptyset, \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}, \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}, \Delta_1$$

הגדרה 40.6 קובייה n -מימדית

$$\begin{aligned} C_n &:= [-1, 1]^n \subseteq \mathbb{R}^n = \\ &= \{x \in \mathbb{R}^n : \forall i : x_i \in [-1, 1]\} = \\ &= \bigcap_{i=1}^n \Lambda(e_i, 1) \cap \Lambda(-e_i, 1) = \\ &= \text{conv} \left\{ \sum_{i=1}^n \epsilon_i e_i : \epsilon_1, \dots, \epsilon_n \in \{\pm 1\} \right\} \end{aligned}$$

הוכחה: נראה שאכן $\epsilon_1 e_1 + \dots + \epsilon_n e_n$ הוא קודקוד. נקח:

$$H(\epsilon_1 e_1 + \dots + \epsilon_n e_n, n)$$

נשים לב:

$$\langle \epsilon_1 e_1 + \dots + \epsilon_n e_n, \epsilon_1 e_1 + \dots + \epsilon_n e_n \rangle = n$$

אם $x \in C_n$ אז:

$$\langle x, \epsilon_1 e_1 + \dots + \epsilon_n e_n \rangle = \sum_{i=1}^n \epsilon_i x_i \leq^* n$$

$$\sum \epsilon_i e_i = x \text{ אם } \leq^*.$$

■

הגדרה 40.7 אורתנט n -מימדי

$$\begin{aligned} O_n &= \{x \in \mathbb{R}^n : \forall i : x_i \geq 0\} = \\ &= \bigcap_{i=1}^n \Lambda(-e_i, 0) \end{aligned}$$

40.1.3 פאונים שנוצרים מתוכנית לינארית

נגדיר:

$$A = \{(0, 1), (1, 2)\}$$
$$B = \{(-1, -1), (3, 1)\}$$

נרצה ישר שעובר בין A ל- B כך שהמרחקים על ציר y בין הנקודות לבין הישר יהיה מקסימלי. המשתנים הם a, b שייצגו את השיר:

$$y = ax + b$$

אילוצים:

$$b \leq 1$$
$$a + b \leq 2$$
$$-a + b \geq -1$$
$$3a + b \geq 1$$

כשאי השוויון הראשון מתאים ל- $(0, 1)$, אי השוויון השני מתאים ל- $(1, 2)$. שניהם אמורים להיות מעל לישר. אי השוויון האחרונים מתאימים לנקודות ב- B שמתחת לישר. ציור שמראה את קבוצת הנקודות הפיסביליות. פונקציית מטרה: למקסם:

$$1 - b + 2 - (a + b) + -a + b + 1 + 3a + b - 1 = 3a + 3$$

נשים לב שזה שקול למיקסום $3a$, ששקול למקסם את a .

41 תרגול אקסטרה 10

41.1 תכנון לינארי ואלגוריתמי קירוב

41.1.1 בעיית SET-COVER

קלט

קבוצה של איברים U , כש $|U| = n$
אוסף של תתי קבוצות: $S_1, \dots, S_m \subseteq U$

מטרה

למצוא תת אוסף מגודל מינימלי שמכסה את כל איברי U .

$$U = \{1, 2, 3\}$$

$$S_1 = \{1, 2\}$$

$$S_2 = \{1, 3\}$$

$$S_3 = \{2, 3\}$$

הפתרון האופטימלי הוא $OPT = 2$ (נדרשים במינימום 2 סטים כדי לכסות את U).

נסח את SET-COVER כבעיית תכנון בשלמים

נגדיר

$$b_1, \dots, b_m \in \{0, 1\}$$

$$b_i = 1 \Leftrightarrow S_i \text{ is a part of the collection}$$

אז הבעיה היא:

$$\min \sum_{i=1}^m b_i$$

$$b_1, \dots, b_m \in \{0, 1\}$$

$$\forall u \in U : \sum_{i: u \in S_i} b_i \geq 1$$

רלקסציית LP

נחליף את ה b_i ב x_i :

$$\min \sum_{i=1}^m x_i$$

$$x_1, \dots, x_m \in [0, 1]$$

$$\forall u \in U : \sum_{i: u \in S_i} x_i \geq 1$$

ואפשר לחשוב על x_i ככמה אני באמת רוצה את S_i באוסף.

הדוגמא הקודמת לאחר רלקסציית LP

$$\begin{aligned} \min & x_1 + x_2 + x_3 \\ & 0 \leq x_1, x_2, x_3 \leq 1 \\ & x_1 + x_2 \geq 1 \\ & x_1 + x_3 \geq 1 \\ & x_2 + x_3 \geq 1 \end{aligned}$$

אז הפתרון האופטימלי מתקבל כש $x_1 = x_2 = x_3 = \frac{1}{2}$ והוא שווה ל

$$OPT_{LP} = \frac{3}{2}$$

הערה 41.1 נשים לב ש

$$OPT_{LP} \leq OPT$$

כי התחומים המותרים מוכלים. אבל יש אתגר - כיצד ניתן לקחת את הפתרון האופטימלי של ה-LP (אותו ניתן לחשב בזמן פולינומיאלי) ולחלץ ממנו לבעיה המקורית? (עיגול או rounding של הפתרון של ה-LP).

אלגוריתמי עיגול

אלגוריתם 1 אלגוריתם ראשון
<p>קלט: פתרון אופטימלי x_1, \dots, x_m ל-LP.</p> <p>פלט: פתרון c לבעיה המקורית כך ש $c \leq f \cdot OPT_{LP}$ כאשר f היא השכיחות המקסימלית (כל איבר $u \in U$ מופיע בכלל היותר ב-f קבוצות מבין S_1, \dots, S_m).</p> <p>1. נחזיר $c \leftarrow \left\{ i : x_i \geq \frac{1}{f} \right\}$</p>

טענה 41.2 שתי טענות:

$$1. \quad c \leq f \cdot OPT_{LP}$$

2. c הוא כיסוי של U .

הוכחה: כל טענה בנפרד:

$$1. \text{ נסמן } b_i = \begin{cases} 1 & x_i \geq \frac{1}{f} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases} \text{ ואז } b_i \leq f \cdot x_i. \text{ נקבל:}$$

$$|c| = \sum_{i=1}^m b_i \leq f \cdot \sum_{i=1}^m x_i = f \cdot OPT_{LP}$$

2. יהי $u \in U$. צ"ל: יש כד ש $u \in S_i$ וגם $x_i \geq \frac{1}{f}$. ואכן, $\sum_{i: u \in S_i} x_i \geq 1$ ויש לכל היותר f מחוברים בסכום זה, ולכן לפחות אחד מהם הוא לפחות $\frac{1}{f}$.

■

אלגוריתם 2 אלגוריתם שני

קלט: פתרון אופטימלי x_1, \dots, x_m ל LP .

פלט: בהסתברות לפחות $\frac{1}{2}$ - פתרון c לבעיה המקורית כך ש $|C| \leq O(\log n) \cdot OPT_{LP} \leq O(\log n) \cdot OPT$ כאשר $n = |U|$.

1. נקבע $k \leftarrow \ln(4n)$

2. עבור $j \leftarrow 1, \dots, k$

(א) נבחר $C_j \subseteq [m]$ באקראי באופן ב"ת בבחירות הקודמות כך ש $\Pr(i \in C_j) = x_i$

3. נחזיר $C \leftarrow C_1 \cup \dots \cup C_k$

טענה 41.3 לכל $u \in U$ ולכל $j \in [k]$ $\Pr(u \text{ is not covered by } C_j) \leq \frac{1}{e}$

הוכחה: איך בוחרים את C_1 ? לכל אחת מתתי הקבוצות האפשריות S_1, \dots, S_m נכניס את S_i ל C_1 בהסתברות x_i , אז:

$$\Pr(u \text{ is not covered by } C_1) = \prod_{i: u \in S_i} (1 - x_i) \leq$$

נסמן ב f_u את מס' הקבוצות מבין S_1, \dots, S_m ש u שייך אליהן, אז:

$$\stackrel{\text{means inequality}}{\leq} \left(\frac{1}{f_u} \sum_{i: u \in S_i} (1 - x_i) \right)^{f_u} \leq \left(1 - \frac{\sum_{i: u \in S_i} x_i}{f_u} \right)^{f_u} \leq \left(1 - \frac{1}{f_u} \right)^{f_u} \leq \frac{1}{e}$$

אז באופן זהה

$$\Pr(u \text{ is not covered by } C_j) \leq \frac{1}{e}$$

■

מסקנה 41.4 נשים לב:

$$\Pr(u \text{ is not covered by any of the } C_j) \leq \left(\frac{1}{e} \right)^k = \left(\frac{1}{e} \right)^{\ln(4n)} = \frac{1}{4n}$$

↓ Union bound

$$\Pr(C \text{ is not a cover}) \leq \frac{1}{4}$$

טענה 41.5

$$\mathbb{E}[|C|] \leq k \mathbb{E}[|C_1|] \leq k \sum_{i=1}^m x_i = k \text{OPT}_{LP}$$

ומא"ש מרקוב:

$$\Pr(|C| \geq 4k \text{OPT}) \leq \frac{1}{4}$$

ואז נקבל את החסם על האופטימליות של האלגוריתם.

42 תרגיל 10

הגדרה 42.1 *Cross – Polytope*

$$P_n = \{x \in \mathbb{R}^n : \|x\|_1 \leq 1\}$$

טענה 42.2 עבור P_n מתקיים:

1. P_n הוא חיתוך של מס' סופי של חצאי מרחבים ולכן הוא פוליהדרון. כיוון שהוא חסום הוא פוליטופ.

2. הקודקודים של P_n הם $V = \{\pm e_i\}_{i=1}^n$.

3. מתקיים: $P_n = \text{conv}(V)$

43 שיעור 11

43.1 *LP*

הגדרה 43.1 בעיית LP

למצוא מקסימום של פונקציה לינארית ע"פ תחום ב \mathbb{R}^n המוגדר ע"י משוואות ואי־שוויונים לינארים.

הגדרה 43.2 על מישור ב \mathbb{R}^n

$$H = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \langle c, x \rangle = \alpha\}, \quad c \in \mathbb{R}^n, \alpha \in \mathbb{R}$$

הערה 43.3 על מישורים מקבילים שומרים על c ומשנים את $\alpha \rightarrow \beta$

הגדרה 43.4 חצאי מרחב

לכל על מישור מוגדרים שני חצאי מרחב:

$$H^+ = \left\{ x \mid \langle c, x \rangle \begin{matrix} \geq \\ \text{closed half space} \\ > \text{open half space} \end{matrix} \alpha \right\}$$

$$H^- = \left\{ x \mid \langle c, x \rangle \begin{matrix} \leq \\ \text{closed half space} \\ < \text{open half space} \end{matrix} \alpha \right\}$$

הגדרה 43.5 פוליהדר

חיתוך סופי של חצאי מרחב ב- \mathbb{R}^n .

הגדרה 43.6 פאון

פוליהדר חסום.

הערה 43.7 LP זו הבעיה של מציאת המקסימום של פונקציה לינארית ע"פ פאון.

הערה 43.8 יש אלגוריתם ל- LP בעל זמן ריצה פולינומי באורך הקלט - אלגוריתם האליפסואידים. לא מוכר אלגוריתם פולינומי חזק.

הגדרה 43.9 אלגוריתם פולינומי חזק עבור LP

אם בעיית ה- LP מוגדרת על ידי $A_{m \times n}$ והקלט נתון ב- k ספרות דיוק, אז האלגוריתם רץ בזמן $poly(m, n)$ ומחשב בדיוק של k ביטים.

הגדרה 43.10 תוכנית לינארית

תוכנית לינארית נראית כך:

$$\begin{aligned} \max & \langle c, x \rangle \\ Ax & \leq b \\ x & \geq 0 \end{aligned}$$

הגדרה 43.11 תוכנית לינארית בשלמים ILP

כמו קודם, רק

$$x \in \{0, 1\}^n$$

הערה 43.12 תכנון לינארי בשלמים זו בעיה NP -שלמה. אבל, אפשר לנסות את הגישה הבאה: את התנאי $x \in \{0, 1\}^n$ נחליף ב- $0 \leq x \leq 1$. נקבל כרגיל וקטור x שכל הקורדינטות שלו הן בין 0 ל-1. עכשיו אפשר לעגל את x בכל מיני שיטות, למשל עיגול מקרי. לא צפוי שיתקבל פתרון אופטימלי, אבל יש בעיות חשובות רבות שבהן עיגול כנ"ל מוביל לפתרון מקורב טוב.

הגדרה 43.13 Set cover בעיית

יש קבוצת בסיס X ומשפחה f של תתי קבוצות של X . הבעיה הדיסקרטית: מצא תת משפחה קטנה ככל האפשר של f שאיחודה הוא כל X . נניח $|X| = m$ ו $|f| = n$ אז נגדיר:

$$\forall i \in [m], \forall j \in [n] : A_{i,j} = \begin{cases} 1 & X_i \in f_j \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

בעיית set cover מחפשת וקטור $x \in \{0, 1\}^n$ תחת האילוצים

$$\begin{aligned} \min & \langle \vec{1}, x \rangle \\ & Ax \geq \vec{1} \end{aligned}$$

הגדרה 43.14 שיכוך רציונלי של set cover

$$\begin{aligned} \min & \langle 1, x \rangle \\ & 0 \leq x \leq 1 \\ & Ax \geq 1 \end{aligned}$$

הגדרה 43.15 צורה 1 של LP

$$\begin{aligned} \max & \langle c, x \rangle \\ & Ax \leq b \end{aligned}$$

הגדרה 43.16 צורה 2 של LP

$$\begin{aligned} \max & \langle c, x \rangle \\ & Ax = b \\ & x \geq 0 \end{aligned}$$

משפט 43.17 כל LP אפשר להביא לכל אחת משתי הצורות הנ"ל תוך הגדלת גודל הבעיה בגורם קבוע.

הוכחה: כדי להביא את צורה 2 לצורה 1 כל מה שנדרש הוא להפטר מהמשוואות. נחליף כל שוויון בזוג אישווינים משלימים: \leq, \geq .

כדי להביא את צורה 1 לצורה 2 צריך להפטר מאי שוויונים. אי שוויון כללי נראה כך: $\langle a, x \rangle \leq \delta$. ע"מ להפטר ממנו נוסיף משתנה עזר z $0 \leq z$:

$$\langle a, x \rangle + z = \delta$$

אם יש משתנה x_i שלא מוגבל בסימנו אז:

$$\begin{aligned}x_i &= u - v \\ 0 &\leq u, v\end{aligned}$$

■

הגדרה 43.18 פתרון בסיסי מותר (BFS) basic feasible solution (BFS) זה וקטור x שמקיים: הוא פתרון ($Ax = b$), הוא מותר ($x \geq 0$), והוא בסיסי: כלומר העמודות המאונדקסות ב- A ע"י $\text{supp}(x)$ הן בת"ל. ניסוח שקול ומקובל לבסיסיות: יש בסיס עמודות B של A כך ש- $\text{supp}(x) \subseteq B$.

הערה 43.19 זה שקול לקודקוד של הפאון.

הגדרה 43.20 תומך של וקטור support x הוא קבוצת כל האינדקסים כך ש- $x_i \neq 0$. מסומן ב- $\text{supp}(x)$.

משפט 43.21 נביט ב- LP :

$$\begin{aligned}\max \quad & \langle c, x \rangle \\ \text{s.t.} \quad & Ax = b \\ & x \geq 0\end{aligned}$$

כש- $A_{m \times n}$ ו- $\text{rank}(A) = m < n$. נניח שהמערכת ספיקה (ז"א יש $x \geq 0$ המקיים $Ax = b$), וכן שפונקציית המטרה חסומה. אזי המקסימום של $\langle c, x \rangle$ יתקבל (לאו דווקא כן) בפתרון בסיסי מותר.

הוכחה: רוצים להראות שלכל $x \geq 0$ המקיים $Ax = b$ יש z שהוא BFS כך ש- $\langle c, z \rangle \geq \langle c, x \rangle$. אם עצמו הוא BFS אז נקח $z = x$. אחרת, x אינו בסיסי. ז"א, קבוצת העמודות של A המאונדקסות ע"י $\text{supp}(x)$ הן כן תלויות לינארית. כלומר, יש וקטור y המקיים $Ay = 0$ וגם $\text{supp}(y) \subseteq \text{supp}(x)$. ז"א y מערב רק עמודות המצויינות ע"י התומך של x . נביט בווקטורים מהצורה $x + \epsilon y$:

$$A(x + \epsilon y) = \underbrace{Ax}_{=b} + \underbrace{\epsilon Ay}_{=0} = b$$

האם מתקיים $x + \epsilon y \geq 0$? כן, לפחות אם $|\epsilon|$ קטן די. רוצים להבין

$$\langle c, x + \epsilon y \rangle = \langle c, x \rangle + \epsilon \langle c, y \rangle$$

אם $\langle c, y \rangle \neq 0$ אז ע"י בחירה מתאימה של הסימן של ϵ ניתן להשיג

$$\langle c, x + \epsilon y \rangle > \langle c, x \rangle$$

נגדיל את $|\epsilon|$ עד שאיזושהי קורדינטה תתאפס, ז"א

$$\text{supp}(x + \epsilon y) \subsetneq \text{supp}(x)$$

ונמשיך כך עד שנצמצם את התומך של הוקטור שבידינו לקבוצות עמודות בת"ל.
אם $\langle c, y \rangle = 0$ אז פונקציית המטרה אינה משתנה, אבל אנחנו מצליחים כנ"ל לצמצם את התומך עד שהוא נהיה בת"ל. ■

43.2 גיאומטריה

הערה 43.22 נזכור: פאון P ב- \mathbb{R}^n זו קבוצה חסומה המוגדרת כחיתוך של מס' סופי של חצאי מרחב.

הגדרה 43.23 על מישור תומך (supporting hyperplane)
על מישור $H \subseteq \mathbb{R}^n$ נקרא על מישור תומך של P אם:

$$P \cap H \neq \emptyset \\ P \subseteq H^+$$

ל- $H \cap P$ קוראים פאה (face) של P , והמימד שלה הוא המימד האפיני של הקבוצה הזו. (לפאה 0 מימדית נקרא קודקוד, לפאה 1 מימדית נקרא צלע, וכו')

משפט 43.24 יהיה P הפאון המוגדר ע"י $Ax = b, x \geq 0$, ותייה $v \in P$. אז התנאים הבאים שקולים:

1. v הוא קודקוד של P

2. v הוא bfs כפתרון מותר של $Ax = b, x \geq 0$

הוכחה: $1 \Rightarrow 2$:

ע"פ ההגדרה הגיאומטרית של קודקוד, יש על מישור $H = \{x | \langle c, x \rangle = \alpha\}$ כך ש- $H \cap P = \{v\}$ ו- $P \subseteq H^+$. אז $\langle c, v \rangle = \alpha$ ולכל $z \in P \setminus \{v\}$ מתקיים $\langle c, z \rangle < \alpha$. $v \in P$ אומר ש- v הוא פתרון מותר. חסר: בסיסי? נזכיר את המשפט הקודם:

משפט 43.25 "האופטימום של LP מתקבל תמיד ב- BFS ".

נביט בתוכנית הלינארית:

$$\max \langle c, x \rangle \\ x \geq 0 \\ Ax = b$$

לפי ההנחות המקסימום הזה α , הוא מתקבל ב- v ורק ב- v .

$1 \Rightarrow 2$:

נתון ש- v הוא bfs , רוצים למצוא על מישור שתומך ב- P ב- v ובו בלבד. ננסה למצוא c כזה ש

$$\langle c, v \rangle = 0 \\ \forall x \in P \setminus \{v\} : \langle c, x \rangle < 0$$

בלי מאמץ ברור ש- $\langle c, x \rangle \leq 0$ לכל $x \in P$ כי $x \geq 0 \geq c$. מטרתנו: להראות שלכל $x \in P \setminus \{v\}$ בעצם $\langle c, x \rangle < 0$.
ז"א ש- $supp(x)$ מכיל גם קורדינטות מחוץ ל- $supp(v)$. נניח בשלילה: $supp(x) \subseteq supp(v)$. מכך ש- $x \in P \setminus \{v\}$ מתקיים $Ax = b = Av$, ולכן $Ax = b = Av$. אבל, מכך ש- v הוא bfs אז העמודות המאונדקסות על ידי $supp(v)$ הן בת"ל. מכך, ומכך ש- $x \neq v$, קיבלנו סתירה לייחודיות ההצגה באמצעות בסיס פורש. ■

44 תרגול 11

44.1 שיטת הסימפלקס

44.1.1 אינטואיציה

מיקסום $c^T x$ תחת האילוצים:

$$\begin{aligned} Ax &\leq b \\ x &\geq 0 \end{aligned}$$

שמגדירים פאון.

44.1.2 תרגיל

מקסמו את $5x_1 + 4x_2 + 3x_3$ תחת האילוצים:

$$\begin{aligned} 2x_1 + 3x_2 + x_3 &\leq 5 \\ 4x_1 + x_2 + 2x_3 &\leq 11 \\ 3x_1 + 4x_2 + 2x_3 &\leq 8 \\ x_1, x_2, x_3 &\geq 0 \end{aligned}$$

יותר נוח לעבוד עם שוויונות, לכן נוסיף משתנים עודפים:

$$\begin{aligned} 0 &\leq 5 - 2x_1 + 3x_2 + x_3 \\ 0 &\leq 11 - 4x_1 + x_2 + 2x_3 \\ 0 &\leq 8 - 3x_1 + 4x_2 + 2x_3 \\ x_1, x_2, x_3 &\geq 0 \\ &\Downarrow \\ s_1 &= 5 - 2x_1 - 3x_2 - x_3 \\ s_2 &= 11 - 4x_1 - x_2 - 2x_3 \\ s_3 &= 8 - 3x_1 - 4x_2 - 2x_3 \\ 0 &\leq x_1, x_2, x_3, s_1, s_2, s_3 \end{aligned}$$

רוצים למקסם:

$$z = 5x_1 + 4x_2 + 3x_3$$

הפתרון הפיזיבילי הראשון הוא:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ s_1 \\ s_2 \\ s_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 5 \\ 11 \\ 8 \end{pmatrix}, z = 0$$

ננסה לשפר את הפתרון הראשון. נשאיר את x_2, x_3 כמו שהם וננסה לשפר את x_1 :

$$\begin{aligned} 0 &\leq 5 - 2x_1 \Rightarrow x_1 \leq \frac{5}{2} \\ 0 &\leq 11 - 4x_1 \Rightarrow x_1 \leq \frac{11}{4} \\ 0 &\leq 8 - 3x_1 \Rightarrow x_1 \leq \frac{8}{3} \end{aligned}$$

נקבל מהמשוואה הראשונה:

$$2x_1 = 5 - 3x_2 - x_3 - s_1 \Rightarrow x_1 = \frac{5}{2} - \frac{3}{2}x_2 - \frac{1}{2}x_3 - \frac{1}{2}s_1$$

\Downarrow

$$s_2 = 1 + 5x_2 + 2s_1$$

$$s_3 = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}x_2 - \frac{1}{2}x_3 + \frac{3}{2}s_1$$

מקסמו:

$$z = \frac{25}{2} - \frac{7}{2}x_2 + \frac{1}{2}x_3 - \frac{5}{2}s_1$$

קיבלנו את הפתרון:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ s_1 \\ s_2 \\ s_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{5}{2} \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \\ \frac{1}{2} \end{pmatrix}, z = \frac{25}{2}$$

נגדיל את x_3 , נקבל את האילוצים:

$$\text{first equation} \Rightarrow x_3 \leq 5$$

$$\text{first equation} \Rightarrow \text{nothing}$$

$$\text{third equation} \Rightarrow x_3 \leq 1 \Leftarrow \text{tight}$$

נעביר את x_3 אגף במשוואה השלישית:

$$x_3 = 1 + x_2 + 3s_1 - 2s_3$$

$$x_1 = 2 - 2x_2 - 2s_1 + s_3$$

$$s_2 = 1 + 5x_2 + 2s_1$$

$$z = 13 - 3x_2 - s_1 - s_3$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ s_1 \\ s_2 \\ s_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, z = 13$$

נשים לב שזהו הפתרון האופטימלי - x_2, s_1, s_3 כולם אי שליליים, אך מופיעים ב z עם $-$, ולכן לא ניתן לשפר את z .

44.1.3 איך מוצאים פתרון פיזיבלי בסיסי ראשון למערכת $c^T x, Ax \leq b, x \geq 0$?

מערכת המשוואות שלנו היא:

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + \cdots + a_{1n}x_n &\leq b_1 \\ &\vdots \\ a_{m1}x_1 + \cdots + a_{mn}x_n &\leq b_m \end{aligned}$$

נוסיף לכל המשוואות:

$$\begin{aligned} s + a_{11}x_1 + \cdots + a_{1n}x_n &\leq b_1 \\ &\vdots \\ s + a_{m1}x_1 + \cdots + a_{mn}x_n &\leq b_m \end{aligned}$$

ונרצה למקסם את s .

45 תרגול אקסטרה 11

45.1 דואליות בתכנון לינארי

45.1.1 דוגמא

$$\begin{aligned} \max & x_1 + x_2 + x_3 \\ & 0 \leq x_1, x_2, x_3 \\ & 1 \geq x_1 + x_2 \\ & 1 \geq x_1 + x_3 \\ & 1 \geq x_2 + x_3 \end{aligned}$$

נשים לב שפתרון אפשרי הוא:

$$x_1 = x_2 = x_3 = \frac{1}{2}$$

לכן: $OPT \geq \frac{3}{2}$. כיצד ניתן להוכיח\להשתכנע בקלות ש: $OPT \leq \frac{3}{2}$? נחבר את כל אי השוויונים ונחלק ב2, ואז לכל פתרון פיזיבילי x מתקיים:

$$x_1 + x_2 + x_3 \leq \frac{1}{2}(x_1 + x_2) + \frac{1}{2}(x_1 + x_3) + \frac{1}{2}(x_3 + x_2) \leq \frac{3}{2}$$

45.1.2 דוגמא

$$\begin{aligned} \max & 2x_1 + 3x_2 \\ & 0 \leq x_1, x_2 \\ & 3 \geq 2x_1 + x_2 \\ & 4 \geq 3x_1 + 2x_2 \\ & 12 \geq 4x_1 + 8x_2 \end{aligned}$$

ננסה למצוא חסמים עליונים ל- OPT :
נחלק את אי שוויון 3:

$$2x_1 + 3x_2 \leq 2x_1 + 4x_2 \leq 6$$

נקח את אי שוויון 1 ועוד אי שוויון 3 ונחלק ב3:

$$2x_1 + 3x_2 \leq 5$$

שאלה: מה החסם הטוב ביותר ששיטה כזאת יכולה לתת?

תשובה: ניקח $y_1, y_2, y_3 \geq 0$ ונבצע:

$$2x_1 + 3x_2 \underset{\substack{\text{we want} \\ \text{if } y \text{ satisfies constraints}}}{\leq} y_1(2x_1 + x_2) + y_2(3x_1 + 2x_2) + y_3(4x_1 + 8x_2) \leq 3y_1 + 4y_2 + 12y_3$$

כיוון שאנחנו כופלים את y ב- x , ע"מ לשמר את הסימן נרצה $y \geq 0$. נחפש

$$\min 3y_1 + 4y_2 + 12y_3$$

s.t.

$$y \geq 0$$

$$2y_1 + 3y_2 + 4y_3 \geq 2 \text{ (we're using the coefficients of } x_1)$$

$$y_1 + 2y_2 + 8y_3 \geq 3 \text{ (we're using the coefficients of } x_2)$$

תוכנית זו נקראת התוכנית הדואלית לתוכנית המקורית.

טענה 45.1 לכל y_1, y_2, y_3 שהוא פתרון פיזיבילי לתוכנית הדואלית, ולכל פתרון פיזיבילי x_1, x_2 לתוכנית המקורית, מתקיים:

$$2x_1 + 3x_2 \leq 3y_1 + 4y_2 + 12y_3$$

משפט 45.2 הדואליות

למעשה, הפתרונות האופטימליים מקיימים שוויון:

$$2x_1 + 3x_2 = 3y_1 + 4y_2 + 12y_3$$

באופן כללי, נניח $c \in \mathbb{R}^n, b \in \mathbb{R}^m, A \in M_{m \times n}$. נניח התוכנית הפרימלית היא:

$$\begin{aligned} \max c^T x, \quad x \in \mathbb{R}^n \\ Ax \leq b \\ x \geq 0 \end{aligned}$$

התוכנית הדואלית היא:

$$\begin{aligned} \min y^T b, \quad y \in \mathbb{R}^m \\ A^T y \geq c \\ y \geq 0 \end{aligned}$$

טענה 45.3 לכל x, y פיזיביליים מתקיים ש: $c^T x \leq y^T b$ ולכן אם מצאנו x, y כך ש $c^T x = y^T b$, אזי זהו הפתרון האופטימלי.

הוכחה: נסתכל על:

$$\begin{aligned} y^T Ax &= \sum_{i=1}^n y^T A_i x_i \geq \sum_{i=1}^n c_i x_i = c^T x \\ y^T Ax &= \sum_{j=1}^m y_j (Ax)_j \leq \sum_{j=1}^m y_j b_j = y^T b \\ \Downarrow \\ c^T x &\leq y^T b \end{aligned}$$

■

משפט 45.4 אם x, y הם הפתרונות האופטימליים מתקיים $c^T x = y^T b$.

Min - Cut - Max - Flow 45.1.3

Max - Flow הגדרה 45.5

יש t ו- s נסמן ב- P את אוסף המסלולים מ- s ל- t .

$$\begin{aligned} \max - \text{flow} = \\ \max \sum_{p \in P} x_p \\ \forall e : \sum_{p: e \in p} x_p \leq c_e \\ x \geq 0 \end{aligned}$$

נניח הצלעות ממוספרות והמסלולים $s \rightarrow t$ ממוספרים, אז ניתן להציג:

$$A_{ij} = \begin{cases} 1 & e_i \in p_j \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

נסתכל על הדואלי של הבעיה:

$$\begin{aligned} \min \sum_{e \in E} c_e y_e \\ y \geq 0 \\ \forall p \in P : \sum_{e \in p} y_e \geq 1 \end{aligned}$$

max - flow \leq *min - cut* 45.6 טענה

נקח חתך מינימלי, נגדיר:

$$y_e = \begin{cases} 1 & e \text{ crosses the cut} \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

46 תרגיל 11

הגדרה 46.1 פתרון בסיסי מותר

יהיו $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ כש $m \leq n$, $\text{rank}(A) = m$, $b \in \mathbb{R}^m$. אז יקרא פתרון בסיסי מותר לתוכנית הלינארית $Ax = b$, $x \geq 0$ אם קיים $B \in \binom{[n]}{m}$ כך ש:

1. $A_B \in M_{m \times m}(\mathbb{R})$ (כש A_B והעמודות שלה הן העמודות של A המאונדקסות לפי B).

2. $\text{supp}(y) \subseteq B$ (כלומר $y_i \neq 0 \Rightarrow i \in B$).

3. y פתרון מותר ($Ay = b, y \geq 0$).

הגדרה 46.2 נקודה קיצונית בסט קמור

נקודה $z \in C$ נקראת קיצונית אם: $z = \lambda x + (1 - \lambda)y, \lambda \in (0, 1), \nexists x \neq y \in C$ s.t.

טענה 46.3 יהיו $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ כש $m \leq n, \text{rank}(A) = m, b \in \mathbb{R}^m$, יהיה $B \in \binom{[n]}{m}$ כך ש A_B לא סינגולרית, אז קיים $x \in \mathbb{R}^n$ ייחודי כך ש $Ax = b$ ו $\text{supp}(x) \subseteq B$.

טענה 46.4 יהיו $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ כש $m \leq n, \text{rank}(A) = m, b \in \mathbb{R}^m$, הוא נקודה קיצונית של הפוליהדרון $P = \{y \in \mathbb{R}^n : y \geq 0, Ay = b\}$ אם x הוא פתרון בסיסי מותר.

טענה 46.5 אם לתוכנית הלינארית $\max c^T x, x \in P$ יש פתרון אופטימלי, אז יש לה פתרון אופטימלי שהוא פתרון בסיסי מותר.

הגדרה 46.6 מטריצה totally unimodular

מטריצה A תקרא totally unimodular אם לכל תת מטריצה C מתקיים $\det(C) \in \{-1, 0, 1\}$

טענה 46.7 תהי $A \in M_{m \times n}(\mathbb{Z}), m \leq n, \text{rank}(A) = m$ ו A היא totally unimodular. יהיו $b \in \mathbb{Z}^m$ ו $c \in \mathbb{R}^n$. אז אם קיים פתרון אופטימלי לתוכנית:

$$\max c^T x$$

$$\text{s.t.}$$

$$Ax = b$$

$$x \geq 0$$

אז יש פתרון אופטימלי עם קורדינטות בשלמים.

משפט 46.8 קריימר (שימושי לטענה הקודמת)

אם $A_{n \times n} x = b$ כש $\det(A) \neq 0$ אז למערכת משוואות הנ"ל יש פתרון ייחודי והוא:

$$\forall i \in [n] : x_i = \frac{\det(A'_i)}{\det(A)}$$

כש A'_i זהה למטריצה A רק שהחליפו את העמודה ה- i בוקטור b .

טענה 46.9 תנאים מספיקים למטריצה totally unimodular

תנאים מספיקים כדי שמטריצה A תהיה TU :

$$1. A_{ij} \in \{-1, 0, 1\}$$

2. אחד מהתנאים הבאים צריך להתקיים:

(א) קיימת שורה או עמודה עם ערך אחד שונה מאפס.

(ב) קיימת שורה או עמודה שכולה אפסים.

(ג) לכל עמודה יש בדיוק 1 אחד ו-1 אחד.

47 שיעור 12

47.1 פתרון LP

47.1.1 מתכון

מביטים בLP:

$$\begin{array}{ll}\max & \langle c, x \rangle \\ \text{s.t.} & \\ & Ax \leq b \\ & x \geq 0\end{array}$$

האם המערכת

$$\begin{array}{ll}\langle c, x \rangle \geq T \\ \text{s.t.} & \\ & Ax \leq b \\ & x \geq 0\end{array}$$

ספיקה?

ע"י ביצוע חיפוש בינארי על ערכי T , ניתן להגיע קרוב מאוד לפתרון. מכאן, אנו יודעים שיש בסיס של עמודות A , נסמנו B , כך שאיתו מוצאים את האופטימום:

$$Bx = b$$

47.1.2 אישור (certificate) לאי ספיקות

עקרון הדואליות אומר שאם מערכת של משוואות ואי שוויונים לינארים אינה ספיקה, אז יש לכך הוכחה מהאופי הבא: יש צירוף מותר (כלומר כופלים משוואות בגדלים כרצונות אי שוויונים בגדלים אי שליליים) הנותן $0 > 1$.

47.1.3 ההיבט הגיאומטרי

משפטי הפרדה בין קבוצות קמורות.

47.2 דואליות

משפט 47.1 המשפט החזק על דואליות LP
נביט בזוג התוכניות הלינאריות הבאות:

$$\begin{array}{ll}LP \\ \max & \langle c, x \rangle \\ \text{s.t.} & \\ & Ax \leq b \\ & x \geq 0\end{array}$$

$$\begin{array}{ll}DLP \\ \min & \langle b, y \rangle \\ \text{s.t.} & \\ & yA \geq c \\ & y \geq 0\end{array}$$

נניח שהתוכנית LP ספיקה וחסומה. אז גם DLP היא כזו, ומתקיים השוויון:

$$\max \langle c, x \rangle = \min \langle b, y \rangle$$

משפט 47.2 המשפט החלש על דואליות LP בהנחה ש DLP, LP ספיקים, אם x מספק את LP , y מספק את DLP , אז:

$$\langle c, x \rangle \leq \langle b, y \rangle$$

הוכחה: נסתכל על:

$$\langle b, y \rangle \geq \langle y, Ax \rangle = yAx = \langle yA, x \rangle \geq \langle c, x \rangle$$

■

למה 47.3 פרקש $A_{m \times n}$ ממשיית, ו $b \in \mathbb{R}^m$, אז:

$$\exists y \in \mathbb{R}^m .s.t \langle y, b \rangle < 0, 0 \leq yA \Leftrightarrow \nexists x \geq 0 .s.t Ax = b$$

הוכחה: כיוון \Rightarrow אם יש y כזה: נניח שיש $x \geq 0$ כך $Ax = b$, ונביט ב:

$$0 \leq \left\langle \underbrace{yA}_{\geq 0}, \underbrace{x}_{\geq 0} \right\rangle = yAx = \langle y, Ax \rangle = \langle y, b \rangle < 0$$

■

וקיבלנו סתירה.

הערה 47.4 אינטרפרטציה גיאומטרית של למת פרקש הקונוס הנוצר ע"י הוקטורים $a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}^m$:

$$C = \text{cone}(a_1, \dots, a_n) = \left\{ \sum \lambda_i a_i \mid \forall i: \lambda_i \geq 0 \right\}$$

נשים לב ש:

$$\{Ax \mid x \geq 0\} = C = \text{cone}(a_1, \dots, a_n)$$

כש a_i הן עמודות של A . הנחת המשפט היא ש $b \notin C$.

למה 47.5 ניסוח אחר של פרקש

אם $C \subseteq \mathbb{R}^n$ קונוס, $b \notin C$, אז יש על מישור דרך הראשית שמפריד את b מ- C :

$$H = \{z \mid \langle y, z \rangle = 0\}$$

$$b \in H^-$$

$$C \subseteq H^+$$

מסקנה 47.6 איך מסיקים את הדואליות החזקה מלמת פרקש?

נאמר שרוצים לברר אם יש $x \geq 0$ המקיים $Ax \leq b$ שבשבילו $\langle c, x \rangle > T$, ונניח שהתשובה שלילית. אם המערכת הזו אינה ספיקה, יש לכך הוכחה "לינארית", ז"א יש צירוף במקדמים $0 \leq y$ של מערכת האי שוויונים $Ax \leq b$ וכן $yA \geq c$, יש $y \geq 0$ שכאשר נכפיל אותו סקלרית בשני אנפי האי שוויון:

$$\langle c, x \rangle \leq yAx \leq \langle b, y \rangle < T$$

הגדרה 47.7 הפרדה לינארית חזקה

אומרים שיש הפרדה לינארית חזקה בין הקבוצות $S, T \subseteq \mathbb{R}^n$ אם יש על מישור H כך ש:

$$S \subseteq H_{open}^+, T \subseteq H_{open}^-$$

למה 47.8 הטלה

תהיה $K \subseteq \mathbb{R}^n$ קבוצה קמורה וסגורה, ו- $b \in \mathbb{R}^n$, $b \notin K$, אז:

1. יש וקטור אחד ויחיד $z \in K$ שממזער את המרחק $\|b - x\|_2$ ע"פ כל $x \in K$. לזו קוראים ההיטל של b על K .

2. ההיטל מאופיין על ידי כך שלכל $x \in K$ מתקיים: $\langle x - z, b - z \rangle \leq 0$

47.2.1 בעיות דואליות

הגדרה 47.9 הבעיה הדואלית של בעיית התזונה של הפרה

בעיית התזונה של הפרה מוגדרת כך: נתון וקטור $b \geq 0$: דרישות הימנימום של הפרה בכ"א מאבות המזון, וכן נתון וקטור $c \geq 0$ של מחיריהם של סוגי האוכל השונים. ממשפט הדואליות נקבל:

LP

$$\min \langle c, x \rangle$$

s.t.

$$Ax \geq b$$

$$x \geq 0$$

DLP

$$\max \langle b, y \rangle$$

s.t.

$$yA \leq c$$

$$y \geq 0$$

ניתן להסתכל על ה- DLP כך: יש תעשיין שיכול לייצר "גלולות" של אבות המזון. y_i הוא המחיר שהוא יגבה על יחידה אחת של גלולת אב המזון i . האילוץ $yA \leq c$ מבטא את האילוץ של התעשיין להיות תחרותי עם סוגי המזון המסורתיים. ז"א $(yA)_j \leq c_j$ אומר שצירוף הגלולות השקול ליח' אחת של סוג אוכל j אומר לעלות לכל היותר כמחיר יחידה אחת של סוג זה, דהיינו c_j .

הגדרה 47.10 בעיית הזרימה

נתונה רשת זרימה: גרף מכוון $G = (V, E)$ עם מקור $s \in V$ ובור $t \in V$, וקיבולים לצלעות $c : E \rightarrow \mathbb{R}_{\geq 0}$. **זרימה** זו פונקציה על צלעות מכוונות שמקיימת את שימור החומר בכל קודקוד השונה מ- s, t , וחסומה מלמעלה על ידי c . מחפשים זרימה עם שטף מירבי, ז"א $\max \sum_{s \rightarrow e} f(e)$. או בניסוח אחר, אם נגדיר:

$$P = \{\text{All directed rails from } s \text{ to } t\}$$

$$A_{ij} = \begin{cases} 1 & e_i \in P_j \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

אז הבעיה היא

$$\begin{aligned} \max \quad & \langle x, 1 \rangle \\ \text{s.t.} \quad & Ax \leq c \\ & x \geq 0 \end{aligned}$$

משפט 47.11 משפט השטף והחתך ($\max \text{flow} = \min - \text{cut}$)
משפט הדואליות של LP אומר שבעיית הזרימה שקולה ל:

$$\begin{aligned} \min \quad & \langle y, c \rangle \\ \text{s.t.} \quad & yA \geq 1 \\ & y \geq 0 \end{aligned}$$

פירוש: אם $y \in \{0, 1\}^{|E|}$ האילוץ $yA \geq 1$ אומר שזו קבוצת צלעות הפוגשת כל מסילה $s \rightarrow t$.

47.3 אלגוריתם האליפסואידים

47.3.1 הגדרת הבעיה

עוסקים רק בבעיות ספיקות.

יש גוף קמור $P \subseteq \mathbb{R}^n$, ועלינו לברר אם $P \stackrel{?}{=} \emptyset$. הנחות:

- ידוע לנו $R > 0$ כך ש- $P \subseteq B(0, R)$.
 - אם $P \neq \emptyset$, אז הוא מכיל כדור ברדיוס $r > 0$.
- איך מתואר לנו הגוף P ?
ע"י שני אובות:

- אוב שייכות (membership oracle) - יודע לענות על השאלה: בהינתן $x \in \mathbb{R}^n$, האם $x \in P$?
- אוב הפרדה (separation oracle). בהנחה ש- $x \notin P$ (כפי שענה לנו אוב השייכות), אוב ההפרדה ייתן לנו על מישור ש- x נמצא מצידו האחד ו- P מצידו האחר.

47.3.2 האלגוריתם

הגדרה 47.12 אליפסואיד

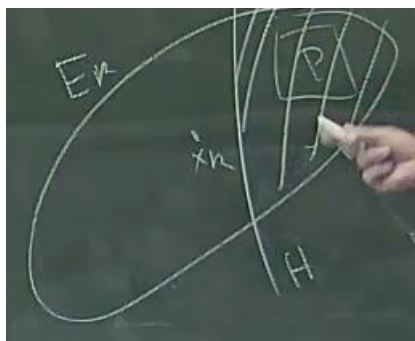
תמונה של כדור היחידה תחת העתקה אפינית.

בכל צעד יהיה לנו אליפסואיד E_k שמרכזו x_k ו $P \subseteq E_k$. הערכים ההתחלתיים הם:

$$x_0 = 0$$

$$E_0 = B(0, R)$$

בצעד k שואלים את אוב השייכות אם $x_k \in P$. אם כן - $P \neq \emptyset$ וסיימנו. אם לא - פונים לאוב ההפרדה ומקבלים על מישור H .



ונפחו מקיים

למה 47.13 יש אליפסואיד E_{k+1} שמכיל את השטח המסומן

$$\text{vol}(E_{k+1}) < \left(1 - \frac{1}{n^2}\right) \text{vol}(E_k)$$

הגדרה 47.14 חצי אליפסואיד

החיתוך של אליפסואיד עם חצי מרחב המוגדר ע"י על מישור שעובר דרך מרכז האליפסואיד.

למה 47.15 יהיה $E \subseteq \mathbb{R}^n$ אליפסואיד שמרכזו x , ויהיה E^+ חצי מ' E כלשהו, אז יש אליפסואיד E' המכיל את E^+ ומקיים:

$$\text{vol}(E') < \left(1 - \frac{1}{n^2}\right) \text{vol}(E)$$

הוכחה: רעיון ההוכחה: יוצרים העתקה בין E לבין כדור היחידה, ומוכיחים את הלמה השקולה עליו:

למה 47.16 יש אליפסואיד ב \mathbb{R}^n בנפח $(1 - \frac{1}{n^2}) \text{vol}(\text{unit ball in } \mathbb{R}^n) >$, ואליפסואיד זה מכיל את חצי הכדור:

$$\|x\| \leq 1, x_n > 0$$

■

48 תרגול 12

48.1 מבנה המבחן

יהיו 4 שאלות, לבחור 3. כל שאלה תקבל ציון בין 0 ל-10. אם הציונים הם $x_1 \geq x_2 \geq x_3$ אז הציון יהיה:

$$5x_1 + 3x_2 + 2x_3$$

ובנוסף יש 2 נקודות בונוס על לכתוב במחברת על אילו שאלות ענינו.

48.2 משחקים סכום אפס ומשפט המינימקס

48.2.1 אבן, נייר ומספריים

		columns player (C)		
		rock	paper	scissors
A := rows (R)	rock	0	-1	1
	paper	1	0	-1
	scissors	-1	1	0

מה כדאי ל- R לשחק? אם האסטרטגיה של C דולפת ל- R לפני המשחק, אז R יכול לדאוג לתשלום 1.

הקבוצה {אבן, נייר, מספריים} נקראת קבוצת האסטרטגיות הטהורות.

אסטרטגיה מעורבת זו התפלגות על האסטרטגיות הטהורות.

נניח C משחק לפי האסטרטגיה המעורבת $q^T = (q_1, q_2, q_3)$ ו- R משחק לפי $p^T = (p_1, p_2, p_3)$ ואת המטריצה מקודם נסמן ב- A , אז התוחלת של התשלום ל- R היא:

$$p^T A q$$

48.2.2 באופן כללי

הגדרה 48.1 משחק סכום אפס של שני שחקנים

זוהי מטריצה $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$, האסטרטגיות הטהורות של שחקן השורות R הן $[m]$, של שחקן העמודות C הן $[n]$. אסטרטגיה מעורבת היא התפלגות על הטהורות. בהינתן אסטרטגיה p של R ו- q של C , תוחלת התשלום ל- R היא:

$$\varphi(p, q) = p^T A q$$

R ממקסם, C ממזער.

מה כדאי לעשות? נניח ש- R יודע שהאסטרטגיה p^* תגיע ל- C . בהנחה זו C יבחר אסטרטגיה q שתמזער

$$p^{*T} A q$$

ואז התשלום ל- R יהיה

$$\min_{q \in \Delta_{n-1}} (p^{*T} Aq) = \min_{i \in [n]} (p^{*T} A e_i)$$

כל מתאים לאסטרטגיה טהורה אחרת. אמנם $q \in \mathbb{R}^n$, אבל כיוון שזו הסתברות אז יש רק $n-1$ דרגות חופש. R יחפש אסטרטגיה p שממקסמת את $\min_{i \in [n]} (p^{*T} A e_i)$. $\min_{q \in \Delta_{n-1}} (p^{*T} Aq) = R$ יפתור את התוכנית הבאה:

$$\begin{aligned} \max v &= v^+ - v^- \\ \forall i : v &\leq p^T A e_i \\ (1 \quad \dots \quad 1) p &= 1 \\ p &\geq 0 \end{aligned}$$

התוכנית תתן ערך v ואסטרטגיה p^* כך שלכל אסטרטגיה q של C :

$$p^{*T} Aq \geq v = \max_{p \in \Delta_{m-1}} \min_{q \in \Delta_{n-1}} p^T Aq$$

שחקן העמודות מעוניין לפתור:

$$\min_{q \in \Delta_{n-1}} \max_{p \in \Delta_{m-1}} p^T Aq = \min_{q \in \Delta_{n-1}} \max_{i \in [m]} e_i^T Aq$$

הוא יפתור את התוכנית הלינארית:

$$\begin{aligned} \min u &= u^+ - u^- \\ \forall i : u &\geq e_i^T Aq \\ (1 \quad \dots \quad 1) q &= 1 \\ q &\geq 0 \end{aligned}$$

נשים לב:

$$\begin{aligned} " \forall i : u \geq e_i^T Aq " &= " A^T q - u \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \leq 0 " = " \begin{pmatrix} A & \vec{1} \\ \vec{1} & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} q \\ u \end{pmatrix} \leq \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} " \\ " \forall i : v \leq p^T A e_i " &= " A^T p - \begin{pmatrix} v \\ \vdots \\ v \end{pmatrix} \geq 0 " = " \begin{pmatrix} A^T & \vec{1} \\ \vec{1} & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p \\ u \end{pmatrix} \geq \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} " \end{aligned}$$

49 תרגול אקסטרה 12

49.1 דואליות

49.1.1 בעיה

נתון גרף מכוון $G = (V, E)$, $V = \{1, \dots, n\}$, $w : E \rightarrow [0, \infty]$ מטרה: מסלול הקצר מ-1 ל- n .
נביט ב-LP הבאה:

$$\begin{aligned} \max & x_n \\ \text{s.t.} & \\ & x \in \mathbb{R}^n \\ & x \geq 0 \\ & \forall e = (u \rightarrow v) : x_v - x_u \leq w(e) \\ & x_1 = 0 \end{aligned}$$

נשים לב שזה שקול ל

$$\begin{aligned} \max & x_n \\ \text{s.t.} & \\ & x \in \mathbb{R}^n \\ & x \geq 0 \\ & \forall e = (u \rightarrow v) : x_v - x_u \leq w(e) \\ & x_1 \leq 0 \end{aligned}$$

תוכנית

1. נמצא השמה $x \in \mathbb{R}^n$ פיזיבילית כך ש- $x_n = d(1, n)$ (ולכן $OPT \geq d(1, n)$).
2. נחשב ונבין את התוכנית הדואלית.
3. נמצא השמה לתוכנית הדואלית שערכה הוא גם $d(1, n)$ (ולכן $OPT \leq d(1, n)$).

השמה פיזיבילית

נגדיר לכל $i : x_i = d(1, i)$ (המשקל של המסלול המינימלי מ-1 ל- i). צ"ל:

$$\forall e = u \rightarrow v : d(1, v) \leq d(1, u) + w(u \rightarrow v)$$

נשים לב שזה נכון. נניח בשלילה שלא, אז $d(1, u) + w(u \rightarrow v) < d(1, v)$, כלומר מצאנו מסלול קצר יותר מ-1 ל- v מהמסלול המינימלי. סתירה.

בנוסף, מתקיים מההגדרה $d(1, 1)$, ולכן ההשמה פיזיבילית. נקבל שפונקציית המטרה היא:

$$x_n = d(1, n)$$

תוכנית דואלית

נסתכל על היצוג המטריציוני של הבעיה הפרימלית:

$$\begin{aligned} & \text{edges} \begin{pmatrix} & \text{vertices (variables)} \\ 0 & -1 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \leq \begin{pmatrix} w(e) \\ 0 \end{pmatrix} \\ & A_{e=(u \rightarrow v), u} = -1 \\ & A_{e=(u \rightarrow v), v} = 1 \\ & A_e x \leq w(e) \end{aligned}$$

נסתכל על הבעיה הדואלית: יש משתנה לכל צלע: $y \in \mathbb{R}^{m+1}$, ומשתנה אחרון y_{m+1} . הייצוג המטריציוני נראה כך:

$$\begin{aligned} & \text{vertices (variables)} \begin{pmatrix} & \text{edges} \\ 1(u \rightarrow v) & -1(v \rightarrow w) & -1 \\ & & 1 \\ & & 0 \\ & & \vdots \\ & & \vdots \\ & & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y \\ \end{pmatrix} \geq \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

פונקציית המטרה היא:

$$\min \left\langle \begin{pmatrix} w(e) \\ 0 \end{pmatrix}, y \right\rangle = \min \left(\sum_e w(e) y_e \right)$$

והבעיה הלינארית היא:

$$\begin{aligned} & \min \left(\sum_e w(e) y_e \right) \\ & s.t. \\ & \text{first vertex: } y_{m+1} + \sum_{e: 1 \rightarrow e} y_e - \sum_{e: 1 \leftarrow e} y_e \geq 0 \\ & \text{last vertex: } \sum_{e: e \rightarrow n} y_e - \sum_{e: n \rightarrow e} y_e \geq 1 \\ & \forall v \neq 1, n: \sum_{e: e \rightarrow v} y_e - \sum_{e: nv \rightarrow} y_e \geq 0 \\ & 0 \leq y \in \mathbb{R}^{m+1} \end{aligned}$$

השמה לתוכנית הדואלית

המטרה: למצוא השמה חוקית $y \in \mathbb{R}^{m+1}$ כך ש:

$$\sum w(e) y_e = d(1, n)$$

הצעה: יהי P המסלול הקצר ביותר בין 1 ל- n . נגדיר:

$$y_e = \begin{cases} 1 & e \in P \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$y_{m+1} = 1$$

נשים לב שההשמה הנ"ל עונה על כל האילוצים, כשהאילוץ הראשון הוא אילוץ ריק כי ניתן להגדיל את y_{m+1} עד אינסוף והאילוץ יתקיים.

מסקנה

ניחשנו פתרון x לתוכנית הפרימלית, ניחשנו פתרון y לתוכנית הדואלית. בגלל שהערכים של הפתרונות זהים, זהו הפתרון האופטימלי.

50 בוחן 3

הגדרה 50.1 בעיית יצירת גרף חסר משולשים

יהי $G = (V, E)$ גרף עם n קודקודים. רוצים להסיר כמה שפחות צלעות מ- G כך שניווטר עם גרף חסר משולשים.

טענה 50.2 נניח המשולשים ממוספרים t_1, \dots והצלעות ממוספרות e_1, \dots . נגדיר $A_{t,e} = \begin{cases} 1 & e \in t \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$. תוכנית

לינארית בשלמים לבעיה הנ"ל:

$$\begin{aligned} \min & \langle \vec{1}, x \rangle \\ \text{s.t.} & \\ & Ax \geq 1 \\ & x \in \{0, 1\}^{|E|} \end{aligned}$$

נשים לב שהבעיה הנ"ל שקולה ל- $set - cover$ (המשולשים הם הסטים, הצלעות הן האיברים בכל סט).

חלק IV

חזרה

51 תרגול מיכאל

51.1 דואליות

נניח $f, c \in \mathbb{R}^n$, $g, b \in \mathbb{R}^m$, $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ נסתכל על הבעיה:

$$\begin{aligned} \max & (c^T x) \\ \text{s.t.} & \\ & Ax \leq b \\ & x \geq 0 \end{aligned}$$

הבעיה הדואלית היא

$$\begin{aligned} \max & (b^T y) \\ \text{s.t.} & \\ & A^T y \geq c \\ & y \geq 0 \end{aligned}$$

טענה 51.1 f, g פתרונות אופטימליים לבעיות f (לפרימלי, g לדואלי), אם"ס:

$$(*) : \forall i : (Af)_i = b_i \vee g_i = 0 \text{ and } \forall j : (A^T g)_j = c_j \vee f_j = 0$$

תנאים אלו נקראים complementary slackness conditions.

הערה 51.2 דרך אחרת לכתוב את התנאי:

$$g^T (Af - b) = 0 \text{ and } f^T (A^T g - c) = 0$$

נשים לב שזה נובע מכך ש $f, A^T g - c$ הם אי שליליים.

הוכחה: כיוון 1: נניח ש f, g אופטימליים. ממשפט הדואליות החזק:

$$c^T f = b^T g$$

$$Af \leq b$$

$$\Downarrow$$

$$0 \leq b - Af$$

$$\Downarrow$$

$$0 \leq g^T (b - Af) = g^T b - g^T Af$$

$$\Downarrow$$

$$0 \geq g^T Af - g^T b$$

$$A^T g \geq c$$

$$\Downarrow$$

$$0 \leq A^T g - c$$

$$\Downarrow$$

$$0 \leq f^T (A^T g - c) = f^T A^T g - f^T c \stackrel{\text{strong duality}}{=} 0$$

$$= f^T A^T g - b^T g \leq 0$$

$$\Downarrow \text{ sandwich}$$

$$0 = g^T (b - Af)$$

כיוון 2: עתה, נניח ש $(*)$ מתקיים, ונוכיח ש f, g אופטימליים. צ"ל (לפי דואליות חלשה): $c^T f = b^T g$. כלומר, אם y פיזיבילי דואלית, אז הפתרון של הפרימאלי מקיים $b^T y \geq c^T f$ מ $(*)$:

$$g^T Af = \underbrace{g^T b}_{\text{a number}} = b^T g$$

$$g^T Af = f^T A^T g = f^T c = c^T f$$

$$\Downarrow$$

$$b^T g = c^T f$$

■

51.2 השיטה ההסתברותית

טענה 51.3 יהי $G \sim G(n, p)$. אז:

1. אם $p = (1 - \epsilon) \frac{\ln(n)}{n}$ אזי אכב"ו G לא קשיר.

2. אם $p = (1 + \epsilon) \frac{\ln(n)}{n}$ אזי אכב"ו G קשיר.

הוכחה: כל סעיף בנפרד:

1. אם יש קודקוד מבודד $G \Leftrightarrow$ לא קשיר. נעריך את ההסתברות שזה יקרה. נסמן ב- X_i את המ"מ המציין שקודקוד i מבודד.

$$X = \sum_{i \in [n]} X_i$$

$$\Downarrow$$

$$0 < X \Leftrightarrow \text{there is an isolated vertex}$$

ההסתברות לכל צלע ב"ת כי אנחנו ב- $G(n, p)$, לכן:

$$\Pr(X_i > 0) \stackrel{\text{indicator}}{=} \mathbb{E}[X_i] = (1-p)^{n-1}$$

$$\Downarrow$$

$$\mathbb{E}[X] = n(1-p)^{n-1}$$

נחשב את השונות של X :

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X^2] &= \mathbb{E}\left[\left(\sum_i X_i\right)^2\right] = \sum_i \mathbb{E}[X_i^2] + \sum_{j \neq i} \mathbb{E}[X_i X_j] = n\mathbb{E}[X_1] + \sum_{j \neq i} \mathbb{E}[X_i X_j] = \\ &= \mathbb{E}[X] + \sum_{j \neq i} \mathbb{E}[X_i X_j] = \mathbb{E}[X] + n(n-1) \Pr(X_1, X_2 \text{ are both isolated}) = \end{aligned}$$

נשים לב שאם אחד מבודד, אז ידוע לנו שהצלע בינו לבין האחר לא קיימת, ולכן:

$$\begin{aligned} &= \mathbb{E}[X] + n(n-1)(1-p)^{2n-3} = \mathbb{E}[X] + \frac{n^2(1-p)^{2n-2}}{1-p} - n(1-p)^{2n-3} = \\ &= \mathbb{E}[X] + \frac{\mathbb{E}[X]^2}{1-p} - \mathbb{E}[X](1-p)^{n-2} \end{aligned}$$

מהנתון על p :

$$\begin{aligned}
 (1-p)^{n-2} &= \left(1 - (1-\epsilon) \frac{\ln(n)}{n}\right)^{n-2} = \exp\left(-(1-\epsilon)\ln(n)\right) (1+o(1)) = \frac{1+o(1)}{n^{1-\epsilon}} \\
 &\Downarrow \\
 \mathbb{E}[X^2] &= \mathbb{E}[X] + \frac{\mathbb{E}[X]^2}{1-p} - \mathbb{E}[X](1-p)^{n-2} = \mathbb{E}[X] + \frac{\mathbb{E}[X]^2}{1+o(1)} - \mathbb{E}[X]o(1) \\
 &\Downarrow \\
 \text{Var}[X] &= \mathbb{E}[X](1+o(1)) + o(1)\mathbb{E}[X]^2 \\
 &\Downarrow \\
 \Pr(X=0) &\leq \Pr(|X - \mathbb{E}[X]| \geq \mathbb{E}[X]) \stackrel{\text{chebyshev}}{\leq} \frac{\text{Var}[X]}{\mathbb{E}[X]^2} = \frac{o(1)(\mathbb{E}[X] + \mathbb{E}[X]^2)}{\mathbb{E}[X]^2} = \\
 &= \frac{o(1)}{\mathbb{E}[X]^2} + o(1)
 \end{aligned}$$

חישוב מהיר:

$$\mathbb{E}[X] = n(1-p)^{n-1} = n \left(1 - (1-\epsilon) \frac{\ln(n)}{n}\right)^{n-1} \approx \frac{n}{n^{1-\epsilon}} = n^\epsilon \rightarrow \infty$$

2. אבחנה: G לא קשיר גורר שקיימת קבוצה $W \subseteq V$ כך ש $0 < |W| \leq \frac{n}{2}$ שאין לה צלעות יוצאות, וגם היא קשירה. עבור $|W| = k$, נחסום מלעיל את ההסתברות ש W מקיים את התנאים:

$$\begin{aligned}
 \Pr(W \text{ has no outgoing edges}) &= (1-p)^{k(n-k)} \\
 \Pr(W \text{ is connected}) &= \Pr(W \text{ has a spanning tree}) \leq \mathbb{E}[\text{the number of spanning trees in } W] = \\
 &= p^{k-1} \underbrace{k^{k-2}}_{\text{Cayley's formula}} \\
 &\Downarrow \\
 \Pr\left(\begin{array}{c} W \text{ has no outgoing} \\ \text{edges and is connected} \end{array}\right) &\leq (1-p)^{k(n-k)} p^{k-1} k^{k-2}
 \end{aligned}$$

נשים לב שהמאורעות הנ"ל ב"ת. כעת נחשב:

$$\begin{aligned}
 \binom{n}{k} (1-p)^{k(n-k)} p^{k-1} k^{k-2} &\leq \left(\frac{en}{k}\right)^k \exp(-pk(n-k)) p^{k-1} k^{k-2} \leq \\
 &\leq \exp\left(k \ln(e) + k \ln(n) - k \ln(k) - (1+\epsilon) \frac{\ln(n)}{n} k(n-k) + (k-1) \ln(p) + (k-2) \ln(k)\right) \leq \\
 &\leq \exp(-k(\epsilon \ln(n) - O(\ln(\ln(n)))))) \leq q(n)^k, \quad q(n) \rightarrow 0 \\
 &\Downarrow \\
 \sum_{k=1}^{\frac{n}{2}} \binom{n}{k} (1-p)^{k(n-k)} p^{k-1} k^{k-2} &\leq \sum_{k=1}^{\infty} q(n)^k = \underbrace{q(n)}_{\rightarrow 0} \underbrace{\frac{1}{1-q(n)}}_{\rightarrow 1} \rightarrow 0
 \end{aligned}$$

■

51.3 מרטינגילים וריכוז מידה

51.4 הגדרה מרטינגילים

$(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ מרחב הסתברות, X מ"מ, נגדיר עידונים:

$$\{\emptyset, \Omega\} = \Omega_1 \supseteq \Omega_2 \supseteq \dots \supseteq 2^\Omega$$

נגדיר:

$$X_t = \mathbb{E}[X | \Omega_0, \dots, \Omega_t]$$

אז $X_0 = \mathbb{E}[X], X_1, \dots$ נקרא מרטינגיל.

משפט 51.5 א"ש אזומה

אם X_0, \dots, X_k מרטינגיל, ולכל $i: |X_i - X_{i-1}| \leq a_i$, אז:

$$\Pr(|X_k - \mathbb{E}[X_0]| \geq \lambda) \leq 2 \exp\left(-\frac{\lambda^2}{\sum_{i=1}^k a_i^2} \Theta(1)\right)$$

בעיה

יהי $n \geq 3$ כך ש $\binom{n}{2}$ זוגי, יהי $m = \frac{\binom{n}{2}}{2}$. נגדיר סדרה של גרפים: G_0, G_1, \dots, G_m ע"י:

$$1. G_0 = K_n$$

2. לכל t, G_{t+1} מתקבל מ G_t על ידי מחיקת צלע מקרית.

עבור גרף G נסמן ב $T(G)$ את מס' המשולשים ב G . נרצה לדעת כמה משולשים יש ב G_m .

שאלות

1. מהו $\mu := \mathbb{E}[T(G_m)]$?

2. עבור $0 \leq t < m$ כתבו את $\mathbb{E}[T(G_m) | G_0, \dots, G_t]$ כביטוי התלוי ב $t, n, m, T(G_t)$.

3. הוכיחו שלכל $0 \leq t < m$ מתקיים: $|T(G_{t+1}) - T(G_t)| \leq n$

4. הוכיחו שלכל $0 \leq t < m$ מתקיים:

$$|\mathbb{E}[T(G_m) | G_0, \dots, G_{t+1}] - \mathbb{E}[T(G_m) | G_0, \dots, G_t]| = O(n)$$

5. הוכיחו:

$$\Pr(|T(G_m) - \mu| \geq n^2 \log n) = O\left(\frac{1}{n}\right)$$

תשובות

1.

$$\mu = \mathbb{E}[T(G_m)] = \binom{n}{3} \frac{m}{\binom{n}{2}} \frac{m-1}{\binom{n}{2}-1} \frac{m-2}{\binom{n}{2}-2}$$

2.

$$\mathbb{E}[T(G_m) | G_0, \dots, G_t] = T(G_t) \frac{m}{\binom{n}{2}-t} \frac{m-1}{\binom{n}{2}-t-1} \frac{m-2}{\binom{n}{2}-t-2}$$

מתקיים:

$$\mathbb{E}[\mathbb{E}[T(G_m) | G_0, \dots, G_t] | \mathbb{E}[T(G_m) | G_0], \dots, \mathbb{E}[T(G_m) | G_0, \dots, G_{t-1}]] = \mathbb{E}[T(G_m) | G_0, \dots, G_{t-1}]$$

ולכן זהו מרטינגייל.

3. ברור: בגרף עם n קודקודים, כל צלע משתתפת בפחות מ n משולשים. מכאן:

$$|T(G_t) - T(G_{t+1})| \leq n$$

.4

$$\begin{aligned}
 & |\mathbb{E}[T(G_m) | G_0, \dots, G_t] - \mathbb{E}[T(G_m) | G_0, \dots, G_{t+1}]| \stackrel{\text{from 2}}{=} \\
 & = \left| T(G_m) \frac{m}{\binom{n}{2} - t} \frac{m-1}{\binom{n}{2} - t - 1} \frac{m-2}{\binom{n}{2} - t - 2} - T(G_{t+1}) \frac{m}{\binom{n}{2} - t - 1} \frac{m-1}{\binom{n}{2} - t - 2} \frac{m-2}{\binom{n}{2} - t - 3} \right| = \\
 & = \frac{m(m-1)(m-2)}{(\binom{n}{2} - t - 1)(\binom{n}{2} - t - 2)} \left| \frac{T(G_m)}{\binom{n}{2} - t} - \frac{T(G_{t+1})}{\binom{n}{2} - t - 3} \right| \leq \\
 & \leq m \left| \frac{(T(G_t) - T(G_{t+1}))(\binom{n}{2} - t) - 3T(G_t)}{\Omega(n^4)} \right| \leq \frac{O(n^2)}{\Omega(n^4)} (n \cdot n^2 + 3n^3) = O(n^{5-4}) = O(n)
 \end{aligned}$$

5. נשים לב ש: $\{\mathbb{E}[T(G_m) | G_0, \dots, G_t]\}_{t=0}^m$ מרטינגייל (כמו ב2), כמו כן גם:

$$\mu = \mathbb{E}[T(G_m)] = \mathbb{E}[T(G_m) | G_0]$$

לכן לפי א"ש אזומה:

$$\begin{aligned}
 \Pr(|T(G_m) - \mu| \geq n^2 \log(n)) & \leq 2 \exp\left(-\frac{n^4 \log^2(n)}{\sum_{i=0}^{\frac{n^2}{4}} O(n^2)}\right) = 2 \exp\left(-\frac{n^4 \log^2(n)}{O(n^4)}\right) = \\
 & = 2 \exp(-\Omega(\log^2(n))) \leq \frac{1}{n^{\Omega(\log(n))}} = O\left(\frac{1}{n}\right)
 \end{aligned}$$

51.4 שרשראות מרקוב (הילוך מקרי פשוט)

הגדרה 51.6 שרשרת מרקוב אי פריקה

שרשרת היא א"פ אם לכל שני מצבים i, j קיים t כך שהסתברות להגיע מ- i ל- j ב- t מהלכים חיובי.

הגדרה 51.7 שרשרת מרקוב לא מחזורית

שרשרת היא לא מחזורית אם קיים זמן t כך שלכל i : $\Pr(X_t = i) > 0$.

טענה 51.8 הילוך מקרי על גרף הוא מחזורי אם"ם הגרף דו"צ.

טענה 51.9 גרם הוא דו"צ אם"ם אין בו מעגל באורך א"ז.

הגדרה 51.10 התפלגות סטציונארית

אם A מטריצת מעברים של שרשרת מרקוב, אז π (וקטור הסתברות) נקרא התפלגות הסטציונרית אם $\pi A = \pi$.

תרגיל

נתון לוח שח $n \times n$. דמויות לא יכולות לצאת מהלוח. על הלוח יש מלך שיכול לנוע לכל המשבצות מסביבו. מלך מרקובי מתחיל במשבצת X_0 , ובכל שלב $t+1$ בוחר צעד חוקי בצורה ב"ת ואחידה וזו למשבצת X_{t+1} .

1. האם השרשרת אי-פריקה? כן.

2. האם היא מחזורית? יש פה מעגל אי זוגי, ולכן לא.

מסקנה 51.11 ההתפלגות של X_t שואפת להתפלגות הסטציונרית (תוצאה של פרון פרובניוס).

תרגיל

שאלה זהה רק עם פרש, שיכול לזוז שני צעדים בכיוון אחד ואז צעד אחד בכיוון המאונך אליו.

1. האם השרשרת אי-פריקה? כן. נוכיח שהפרש יכול להגיע לכל מקום. מספיק להוכיח שאם הוא בפינה הקיצונית, הוא יכול לזוז משבצת למעלה ומשבצת באלכסון.
2. האם היא מחזורית? כן - נשים לב שהגרף הוא דו צדדי (אם נצבע את הלוח בשחור ולבן, אז בכל צעד הפרש מחליף צבע).

תרגיל

הילוך מקרי על טורוס $\mathbb{Z}_m \times \mathbb{Z}_n$ עם הצעדים $\{(-1, 0), (1, 0), (0, -1), (0, 1)\}$.

1. מצאו אפיון תורת מספרי על m, n כך שההילוך יהיה אי פריק ולא מחזורי. הנ"ל יתקבל אם m או n אי"ז. הוכחה: נניח m אי"ז, אז הנה מעגל אי"ז: $(0, 0), (1, 0), \dots, (m-1, 0), (0, 0)$. אם הגרף מחזורי, אז שני המעגלים הבאים באורך זוגי:

$$(0, 0), \dots, (m-1, 0)$$

$$(0, 0), \dots, (0, n-1)$$

אם הגרף לא דו"צ, אז שני המעגלים באורך זוגי $m, n \Leftarrow$ זוגיים.

2. נקבע $m = n$ אי"ז. מתחילים הילוך מקרי ב $X_0 = (0, 0)$. נסמן ב π_t את ההתפלגות של X_t . הוכיחו:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{2} \left\| \pi_n - \underbrace{\pi}_{\text{stationary dist.}} \right\| = 1$$

נסמן ב X_1, \dots, X_4 את מס' המהלכים מכל סוג. אז:

$$X_i \sim \text{Bin} \left(n, \frac{1}{4} \right)$$

$$\mathbb{E}[X_i] = \frac{n}{4}$$

$$\text{Var}[X_i] = \Theta(n)$$

נשים לב:

$$\forall i : \Pr \left(\left| X_i - \frac{n}{4} \right| > \sqrt{n} \log(n) \left(= \frac{n}{4} \frac{4 \log(n)}{\sqrt{n}} \right) \right) \leq 2 \exp \left(- \frac{64 \log^2(n)}{n} \frac{n}{4} \Theta(1) \right) = O \left(\frac{1}{n} \log(n) \right)$$

נגדיר את ה"אזור הכחול": $[-\sqrt{n} \log(n), -\sqrt{n} \log(n)]^2$ ונסמן: $A = \mathbb{Z}_n^2 \setminus [-\sqrt{n} \log(n), -\sqrt{n} \log(n)]^2$
נשים לב:

$$P_\pi(A) = \frac{|A|}{n^2} = \frac{n^2 - 2n \log^2(n)}{n^2} = 1 - \frac{2 \log^2(n)}{n} = 1 - o(1)$$

$$P_{\pi_t}(A) \leq O\left(\frac{1}{n^{\log(n)}}\right) = o(1)$$

\Downarrow

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{2} \|\pi_n - \pi\|_1 \geq |P_{\pi_t}(A) - P_\pi(A)|$$

52 תרגול יובל