



137

מספר מחברת

לפני הבחינה אנא מלא/מלאי את הפרטים בכתב ברור ובדיקנות

מספר תעודת הזהות

שם הקורס

ס"מ עמ"מ ד"ר ד"ר

מס' הקורס

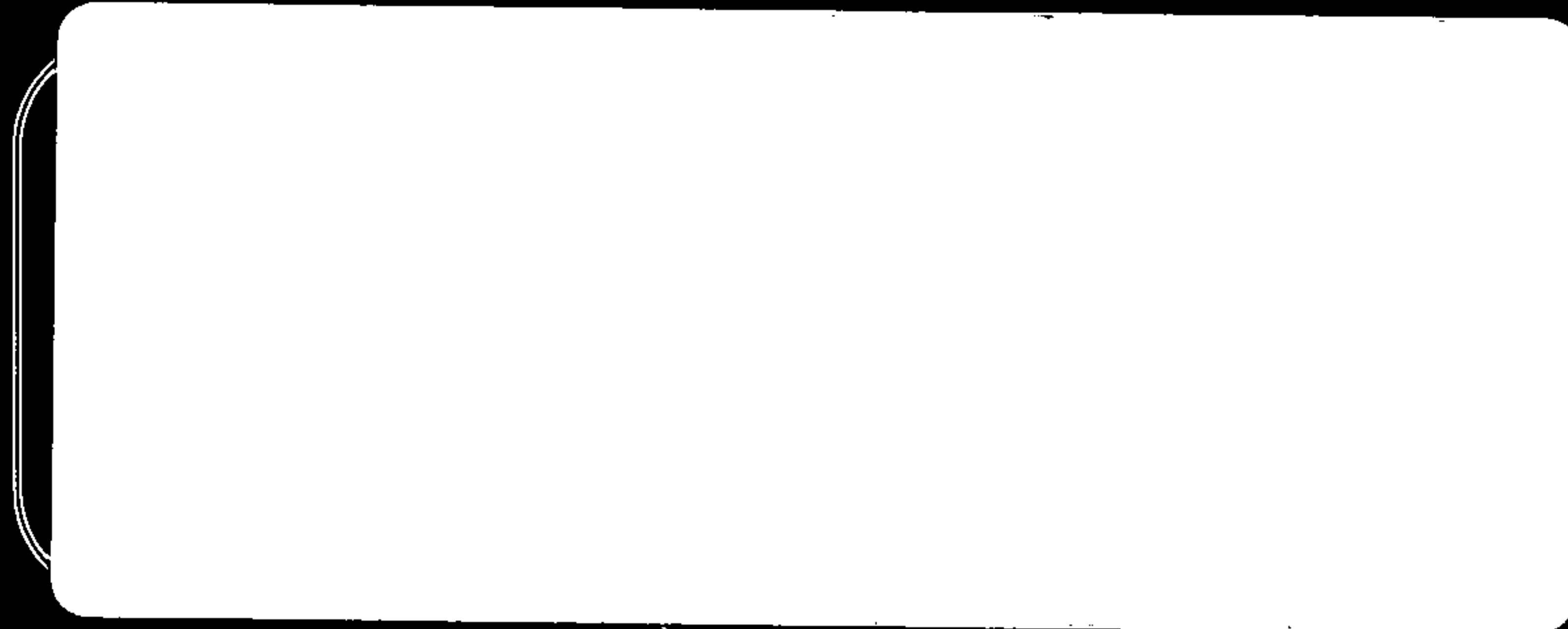
67 865

שם המרצה

ד"ר ד"ר

תאריך הבחינה

12.02.2017



הנחיות לנבחני:

- יש להבין תעודת זהות.
- יש להישמע להוראות הבוחנים והמשגיחים.
- אסור לנבחנים לשוחח ולהתקשר בכל צורה ביניהם או עם כל גורם אחר, או להעביר חומר כלשהו זה לזה.
- אין לעזוב את אולם הבחינה במהלך הבחינה, אלא ברשות בוחן או משגיח.
- חל איסור להשתמש בבחינה בחומר כלשהו או להתזיקו למעט חומר שהותר לשימוש במפורש על ידי הבוחנים וכתנאי שאין בו כל רישומים, פתקים וכיו"ב. כל התפצלים האחרים יחובו באולם הבחינה בהתאם להוראות המשגיחים.
- יש לכתוב את התשובות בעט בחול או שחור בכתב יד ברור ונקי. אין לכתוב בעיפרון.
- אין להשתמש בטיפקס או במרקרים צבעוניים.
- אין לכתוב בשוליים. יש לכתוב טיוטה רק על העמוד הפנימי של הדף במקום המסומן לכך.
- אין לתלוש או להוסיף דפים למחברת. מחברת שייתלשו או יצורפו אליה דפים דינה כמחברת פסולה.
- יש להקפיד למלא את כל הפרטים המוזכרים על גבי כל מחברת נוספת שאין עליה מודבקת ברקוד.
- יש למסור את המחברת בשלמותה לפני עזיבת האולם. עזיבת האולם ללא מסירת מחברת דינה ציון 0.
- האוניברסיטה העברית מקפידה על קיומן והתקין של הבחינות לפי הנהלים וכללי היושר הקבועים בתקנותיה, ומאחלת לך הצלחה בבחינות.

2/10  
3/9  
4/10  
12

לשימוש המרצה

ציון הבחינה (100-0)

100

שם הבדק

חתימת הבדק

המחברת נבדקה בתאריך







# שאלה 4

סעיף 1 - נניח  $m \leq n$

נתון בסיס  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  :  $A = U D V^T$ , כך ש-  
 $D = \begin{pmatrix} \sigma_1 & & & 0 \\ & \sigma_2 & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & \sigma_m \\ & & & & 0 \end{pmatrix}$

(המטריצה  $D$  מכילה  $m$  ערכי  $\sigma_i$  חיוביים)

בסיס  $A$  הוא בסיס. הערכים  $\sigma_i$  הנקראים ערכי סינגולריים של  $A$  הם:

$$\|A\|_F = \sqrt{\sum \sigma_i^2}$$

( $\sigma_i$  הם ערכי הסינגולריים של  $A$  וכן של  $A^T$  וכן של  $AA^T$  וכן של  $A^T A$ )

$$A^T = (U D V^T)^T = V D^T U^T = V \begin{pmatrix} \sigma_1 & & 0 \\ & \sigma_2 & \\ & & \ddots \\ 0 & & & \sigma_m \end{pmatrix} U^T$$

עבור  $A$ ,  $A^T$  הם בעלי אותו ערך סינגולרי  $\sigma_i$ ,  $\|A\|_F = \|A^T\|_F$

$$AA^T = U D V^T V D^T U^T = U D^2 U^T, \text{ where } D^2 = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & & 0 \\ & \sigma_2^2 & \\ & & \ddots \\ 0 & & & \sigma_m^2 \end{pmatrix}$$

לכן,  $AA^T$  היא מטריצה סימטרית ו- $U$  היא בסיס הערכים העigenvalue של  $AA^T$ .

עבור  $A^T$  היא  $V$  היא בסיס הערכים העigenvalue של  $A^T A$ .

## סעיף 2

אילו

נניח  $\sigma$  הוא ערך סינגולרי של  $A$  ו- $u$  הוא ערך סינגולרי של  $AA^T$ .

$$AAu = A(\sigma u) = \sigma Au = \sigma^2 u \rightarrow \sigma^2 \text{ is an eigenvalue of } AA^T.$$

עבור  $A$ ,  $\sigma$  הוא ערך סינגולרי של  $A$ . (הערכים  $\sigma_i$  הם ערכי הסינגולריים של  $A$ )

בכיוון הפוך:  $\sigma$  הוא ערך סינגולרי של  $A$ . נניח  $\sigma^2$  הוא ערך סינגולרי של  $AA^T$ . הרי  $AA^T u = \sigma^2 u$ .

$$V D^2 V^T u = AA^T u = \sigma^2 u \quad \text{כך ש-} D^2 = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & & 0 \\ & \sigma_2^2 & \\ & & \ddots \\ 0 & & & \sigma_m^2 \end{pmatrix}$$

$$V D V^T u = \sigma u \quad \text{או} \quad V D V^T = -\sigma u$$

## הערות הבודק

# טיוטה למבחן

ולספה זונסל אל לא

היה נתון  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  ו- $\alpha \in \mathbb{R}$ ,  $G$  הוא קושיץ (symmetric) ו- $A + \alpha I$ .

Let  $\lambda_i$  be an eigenvalue with corresponding eigenvector  $u_i$ .  $\Rightarrow Au_i = \lambda_i u_i$

$$(A + \alpha I)u_i = Au_i + \alpha I u_i = \lambda_i u_i + \alpha u_i = (\lambda_i + \alpha) u_i$$

הערכים  $\lambda_i + \alpha$  הם הערכים העigenvalue של  $(A + \alpha I)$ .  $\forall i = 1, \dots, n$

הוכח: אם  $A$  היא מטריצה סימטרית, אז  $A$  היא  $\alpha$ -positive definite אם ורק אם  $\lambda_i + \alpha > 0$  לכל  $i$ .

1)  $A$  היא  $\alpha$ -positive definite

2)  $A = MM^T$  :  $A$  היא positive definite

3)  $x^T A x \geq 0, \forall x \in \mathbb{R}^n$

1)  $\Rightarrow$  2):

$$A = V \Lambda V^T = V \Lambda^{1/2} \cdot \Lambda^{1/2} V^T = \underbrace{(V \Lambda^{1/2})}_{M} \underbrace{(\Lambda^{1/2} V^T)}_{M^T} = MM^T$$

2)  $\Rightarrow$  3):

$$x^T A x = x^T M M^T x = \langle Mx, Mx \rangle = \|Mx\|_2^2 \geq 0$$

עכשיו נוכיח את ההפך: אם  $(A + \alpha I)$  היא  $\alpha$ -positive definite, אז  $A$  היא positive definite.

$$\lambda_1 + \alpha, \dots, \lambda_n + \alpha$$

$$\lambda_1 + \alpha \geq \dots \geq \lambda_n + \alpha \geq \lambda_n - \lambda_n = 0 \quad \text{אם } \alpha \geq -\lambda_n$$

# הערות הבודק



## טיוטה למבחן

$X_{ij}^{(k)}$  : האם  $(V_i)_k = (V_j)_k$  ?  
 $X_{ij} = \sum_{k=1}^n X_{ij}^{(k)}$  : האם  $V_i = V_j$  ?

$$X_{ij}^{(k)} = \begin{cases} 1 & \text{if } (V_i)_k = (V_j)_k \\ -1 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$\Rightarrow X_{ij} = \sum_{k=1}^n X_{ij}^{(k)} \quad : \text{האם } V_i = V_j$$

$$\begin{aligned} E[X_{ij}^{(k)}] &= \Pr(X_{ij}^{(k)} = 1) \cdot 1 + \Pr(X_{ij}^{(k)} = -1) \cdot (-1) \\ &= \frac{1}{2} \cdot 1 + \frac{1}{2} \cdot (-1) = 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} E[(X_{ij}^{(k)})^2] &= \Pr(X_{ij}^{(k)} = 1) \cdot 1^2 + \Pr(X_{ij}^{(k)} = -1) \cdot (-1)^2 \\ &= \frac{1}{2} \cdot 1 + \frac{1}{2} \cdot 1 = 1 \end{aligned}$$

$$\rightarrow \text{Var}(X_{ij}^{(k)}) = E[(X_{ij}^{(k)})^2] - E^2(X_{ij}^{(k)}) = 1 - 0^2 = 1$$

$$E[X_{ij}] = E\left[\sum_{k=1}^n X_{ij}^{(k)}\right] = \sum_{k=1}^n E[X_{ij}^{(k)}] = n \cdot 0 = 0$$

$$\text{Var}(X_{ij}) = \text{Var}\left(\sum_{k=1}^n X_{ij}^{(k)}\right) = \sum_{k=1}^n \text{Var}(X_{ij}^{(k)}) = n \cdot 1 = n$$

$$Y_{ij}^{(k)} = \begin{cases} 2 & (V_i)_k = (V_j)_k \\ 0 & \text{o.w.} \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} X_{ij}^{(k)} = 1 \\ X_{ij}^{(k)} = -1 \end{cases} = X_{ij}^{(k)} + 1$$

$$E[Y_{ij}^{(k)}] = 0 + \frac{1}{2} \cdot 2 = 1, \quad E[(Y_{ij}^{(k)})^2] = 0 + \frac{1}{2} \cdot 2^2 = 1$$

$$\text{Var}(Y_{ij}^{(k)}) = 1 - 1^2 = 0$$

הערות הבדק

# טיוטה למבחן

אוניברסיטת חיפה / א"א / א



2. אלה

המשפט 4.1

$$Y_{ij} = \sum_{k=1}^n Y_{ij}^{(k)}$$

היחס בין צימוד וציר

$$Y_{ij} = \sum_{k=1}^n Y_{ij}^{(k)} = \sum_{k=1}^n (x_{ij}^{(k)} - 1) = x_{ij} - n$$

$$E[Y_{ij}] = n, \quad \text{Var}(Y_{ij}) = n.$$

$Y_{ij}$  הוא מספר ה-1 שיש בהם, והם מתפלגים ב- $\{0, 2\}$  עם

Chernoff's lemma

$$\delta := \frac{\ln n}{\sqrt{n}} \rightarrow \Pr[|Y_{ij} - E[Y_{ij}]| \geq \delta \cdot E[Y_{ij}]] \leq 2 \exp\left[-\frac{\delta^2 E[Y_{ij}]}{3}\right]$$

$$\Pr(|Y_{ij} - E[Y_{ij}]| \geq \sqrt{n} \cdot \ln n) \leq 2 \exp\left[-\frac{1}{3} \cdot \frac{\ln^2 n}{n} \cdot n\right] = 2 \exp\left[-\frac{\ln^2 n}{3}\right]$$

"  
הסתברות

$$\Pr(|x_{ij} - n - (E[x_{ij}] - n)| \geq \sqrt{n} \cdot \ln n)$$

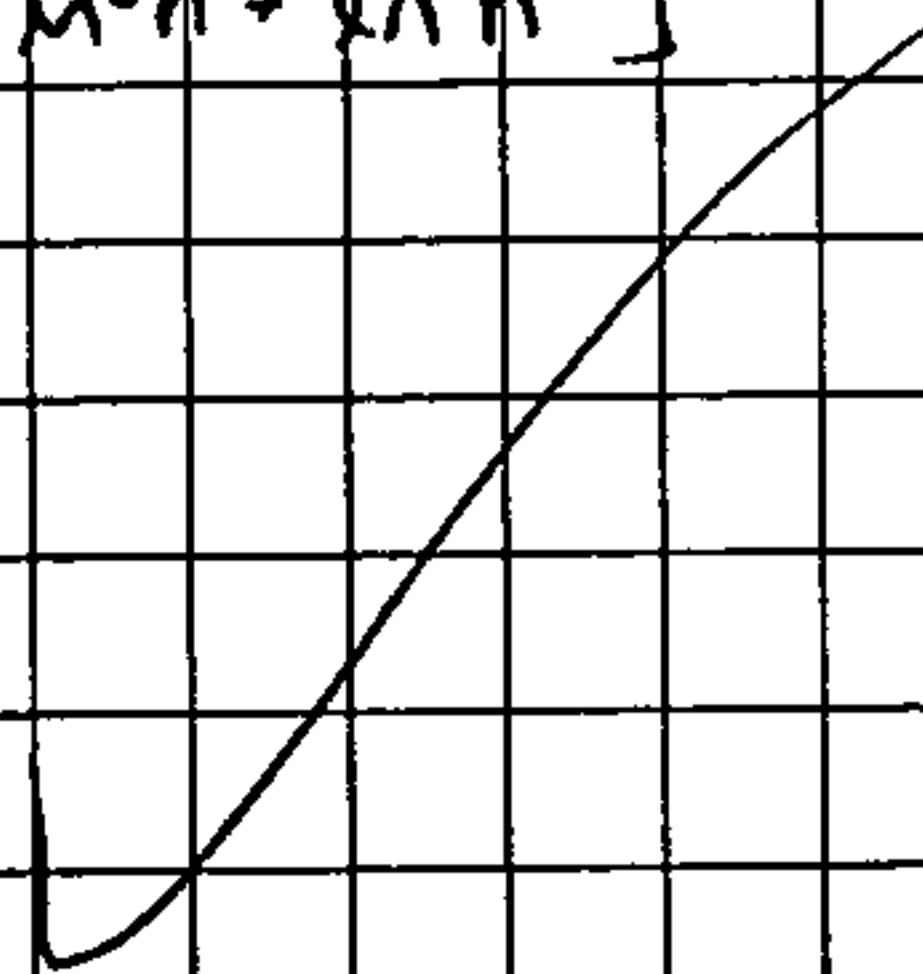
$$\Pr[|x_{ij} - E[x_{ij}]| \geq \sqrt{n} \cdot \ln n] \leq 2 \exp\left[-\frac{\ln^2 n}{3}\right]$$

(על ידי חוקי צ'רנוף)

$$\Pr[\exists 1 \leq i, j \leq n, |x_{ij} - E[x_{ij}]| \geq \sqrt{n} \cdot \ln n] \leq \binom{n}{2} 2 \exp\left[-\frac{\ln^2 n}{3}\right]$$

$$= 2 \exp\left[-\frac{1}{3} \ln^2 n + \ln \frac{n(n-1)}{2}\right] \leq \exp\left[-\frac{1}{3} \ln^2 n + \ln n^2\right]$$

$$= \exp\left[\ln n \left(\underbrace{-\frac{\ln n}{3}}_{\rightarrow -\infty} + \underbrace{2}_{\rightarrow \infty}\right)\right] \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 0$$



הערות הבודק

טיוטה למבחן



שאלה 1 - סף מבדק

4x0

תאגידים של מיליון,  $p \in \mathbb{R}^n$ , כך ש-  $p \geq 0$ ,  $\sum_{i=1}^n p_i = 1$ , אלו מניחים התפלגות

התפלגות המכונה  $(\infty)$  של המיליונרים, ובמילים אחרות,  $p$  היא וקטור

התפלגות  $p \in \mathbb{R}^n$

$$p = \lim_{t \rightarrow \infty} (X^T P^t)$$

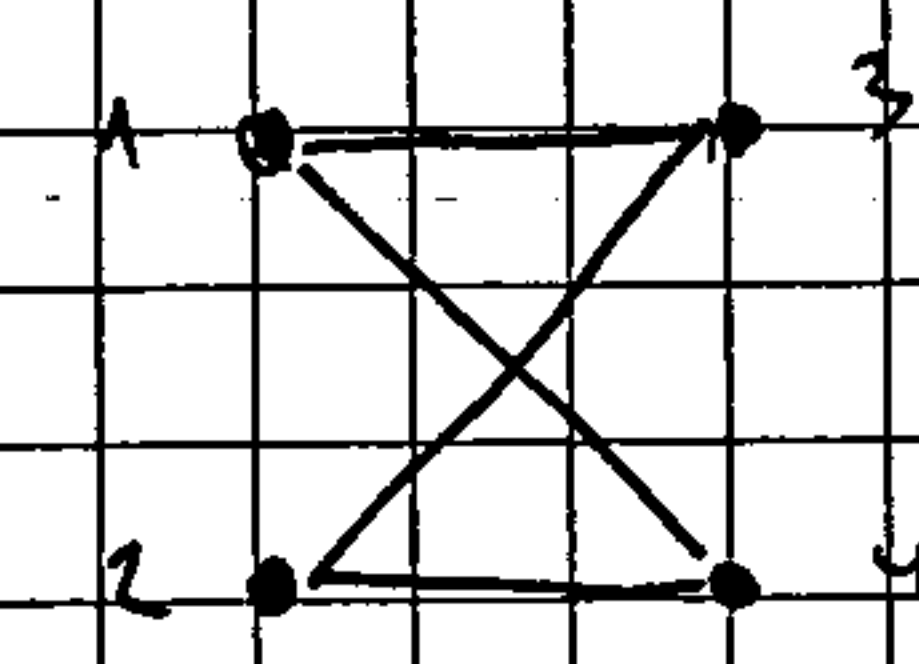
4x0

שם קורה בדרך כלל 333, כי ישנו קווקוים שהתפלגות ילד א-יהי בהתפלגות 0 (חייבה)

למרות שישנו 333 (א-יהי) של חברים, אצטטא, נכנסו קולף הכולל 333:

$$P = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1/2 & 1/2 \\ 0 & 0 & 1/2 & 1/2 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

לא נכנסו בהתפלגות



4x0

ישנו סף סף של המיליונרים של המיליונרים

$$P = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$\frac{1}{n} \in M_{2n \times 2n}(\mathbb{R})$

1. סף של (למיליונרים, סף המיליונרים)

$$X^T = \left( \underbrace{1, \dots, 1}_{n \text{ times}}, \underbrace{(-1, \dots, -1)}_{n \text{ times}}, 0 \right) \in \mathbb{R}^{2n+1}$$

סף של  $\frac{n-1}{n}$

### הערות הבודק

טיוטה למבחן



הצגה 1

משפט 4.8

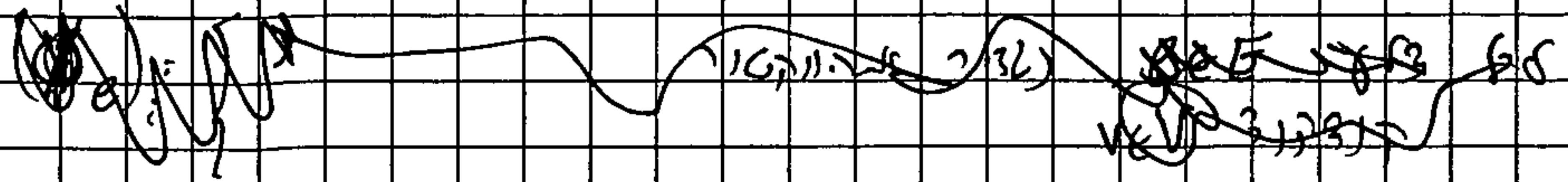
הימנה  $\rho$ ,  $\rho(p) = \frac{n-1}{n}$ , (משפט פרו-מורניס):

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \left[ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 \right] = \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{n}$$

## טיוטה למבחן

נא לא לכתוב בעפרון





הם קובעים?  $v \in V$  (ציר וקטור באורך  $|E|$ ),  $e \in E$  קובעים:

מאזכר: הבעיה היא, האם יש קובעים?

הקובעים הם  $(v, e)$  (שם  $v$  ו- $e$ )  
הקובעים הם  $(v, e)$  (שם  $v$  ו- $e$ )

$$(\phi_v)_e = \begin{cases} 1 & \text{if vertex } v \text{ is in edge } e \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

מהצרכים הללו, יהיו מקיים  $\sum_{e \in E} g(v, e) \leq 1$  (הוא נמצא)

בתנאי הסף המוכר  $\langle \phi_v, x \rangle \leq 1$  (הוא נמצא)

הוא יהיה  $|E|$  חזוי דג-מסמך

$$\bigwedge_{i=1}^{|E|} \bigwedge (\phi_i, 1)$$

הוא יהיה  $|E|$  חזוי דג-מסמך

הוא יהיה  $|E|$  חזוי דג-מסמך

הוא יהיה  $|E|$  חזוי דג-מסמך

הוא יהיה  $|E|$  חזוי דג-מסמך

הוא יהיה  $|E|$  חזוי דג-מסמך

הוא יהיה  $|E|$  חזוי דג-מסמך

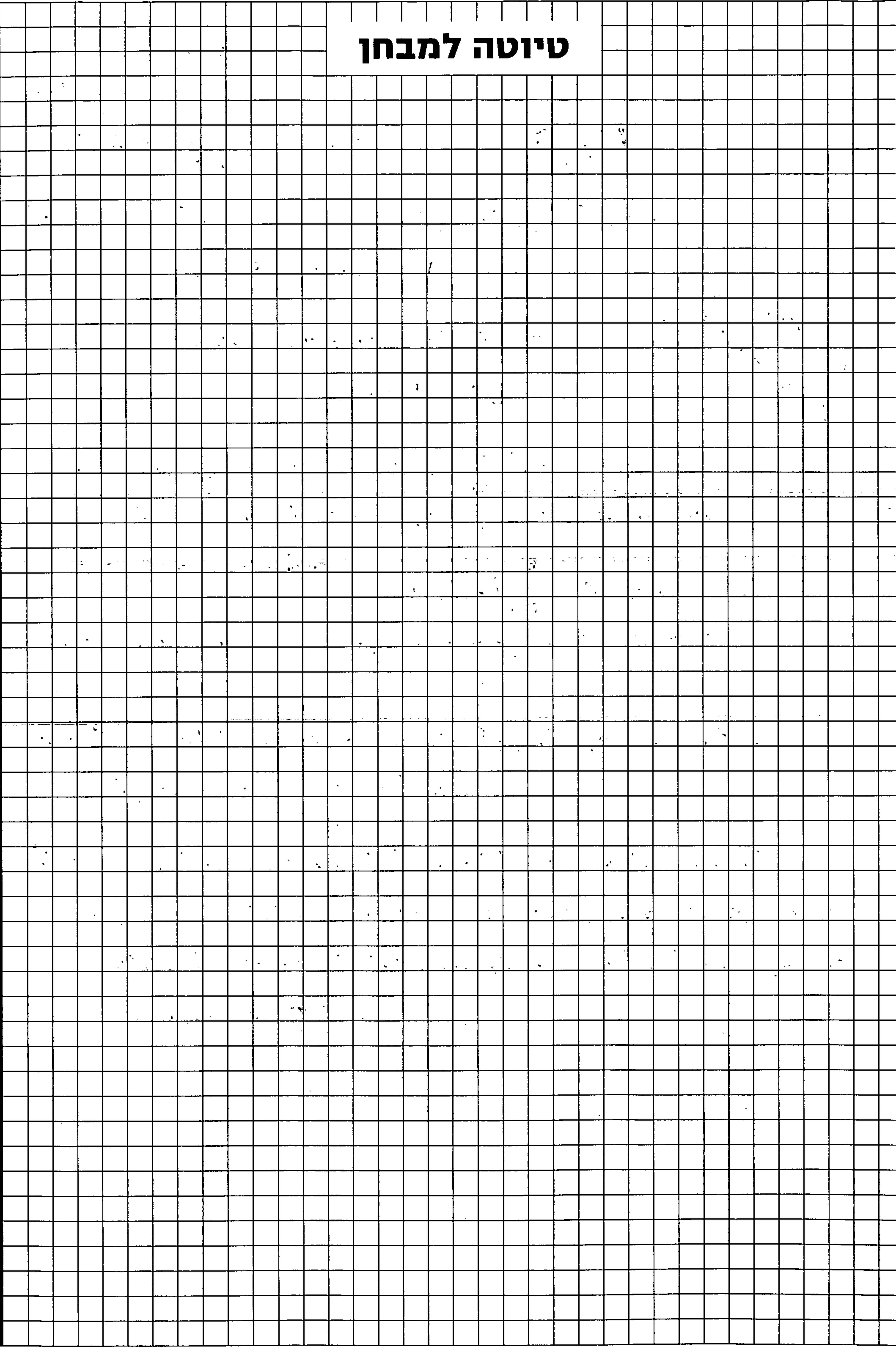
הוא יהיה  $|E|$  חזוי דג-מסמך

הוא יהיה  $|E|$  חזוי דג-מסמך

הוא יהיה  $|E|$  חזוי דג-מסמך

הוא יהיה  $|E|$  חזוי דג-מסמך

טיוטה למבחן





### שאלה 3

480

נתון מטריצה  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  המיוחסת:

לגרף ממוצע  $G = (V, E)$  (האנודים  $V$  והקצוות  $E$ ).

הקצוות  $E$  הן:

ענפים  $G$  ממוצע  $G$  (כל קצוץ, ויש בהם קצוות קצרים).

המטריצה  $A$  היא:

$$A_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{if vertex } j \text{ is in edge } i. \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

הבעיה LP המיוחסת לבעיה:

$$\min_{x \in \mathbb{R}^m} \langle x, \vec{1} \rangle \quad \text{s.t.}$$

$$Ax \geq \vec{1} \in \mathbb{R}^{|E|}$$

$$x \geq 0$$

480

DLP

הבעיה DLP היא:

$$\max_{y \in \mathbb{R}^{|E|}} \langle y, \vec{1} \rangle \quad \text{s.t.}$$

$$A^T y \leq \vec{1} \in \mathbb{R}^{|V|}$$

$$y \geq 0$$

הבעיה  $D^*$  היא:

(לפי  $G$ ) -  $D^*$  היא בעיה קטנה  $V^*$ . היא חסומה (וכן  $D^*$  היא בעיה קטנה).

לפי  $G$  הבעיה  $D^*$  היא בעיה קטנה  $V^*$  (היא בעיה קטנה).

הערות הבודק

# טיוטה למבחן

ולדא זונטאלאך





טיוטה למבחן

## 19

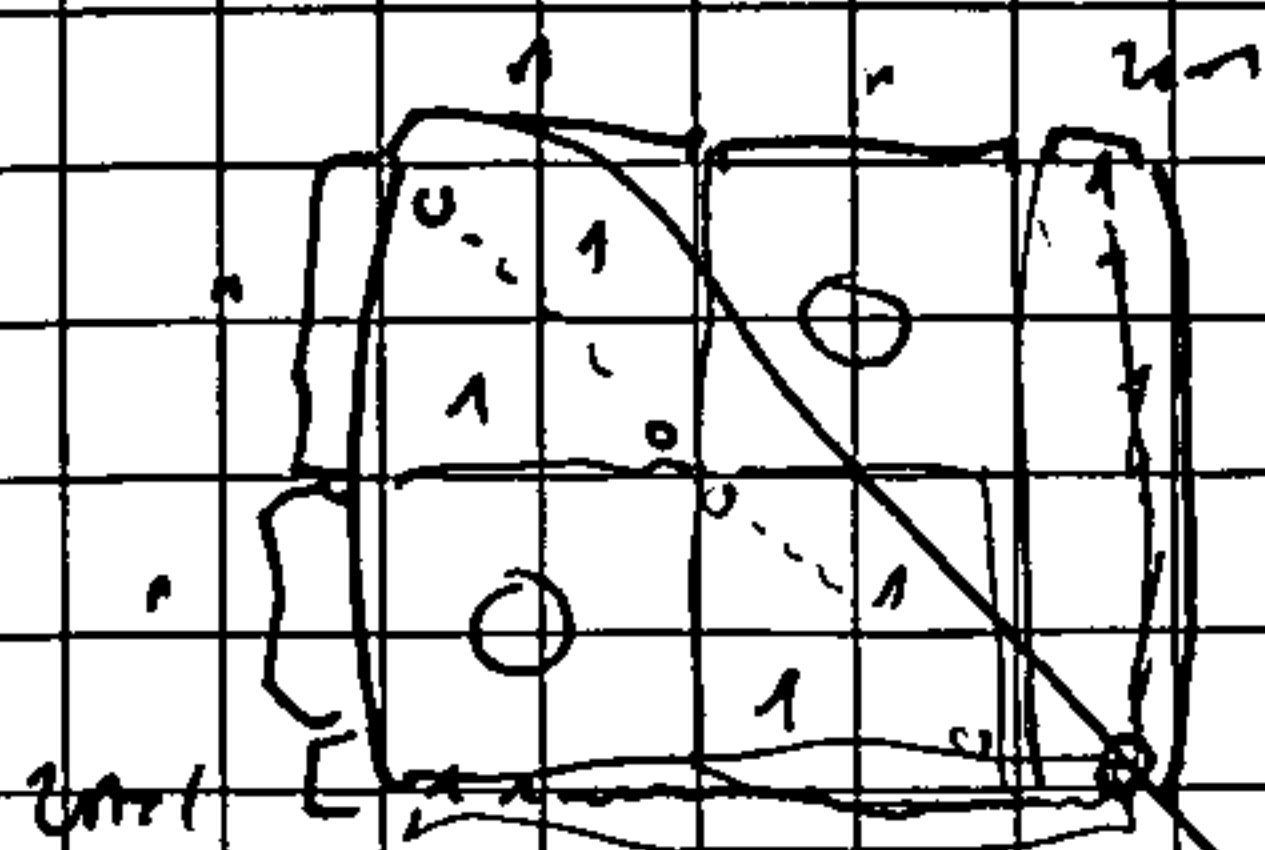
## טיוטה למבחן

לא לא לכתוב בעברון



**הערות הבדק**

טיוטה למבחן



$$\begin{aligned} x+1 &= 4 \rightarrow x=3 \\ x+1 &= \frac{4}{x} \\ x^2+x-4 &= 0 \\ x_{1,2} &= \frac{-1 \pm \sqrt{1+16}}{2} \end{aligned}$$

0	1	0	0	1
1	0	0	0	1
0	0	0	1	1
0	0	1	0	1
1	1	1	1	0

x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5

x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5

x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5

x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5

x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5

x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5

x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5

x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5
x	x+1	4	16	1	5

1	2	3	4	5
0	0	1	1	2
0	0	1	1	2
1	1	2	2	3
1	1	2	2	3

$$\begin{aligned} x+1 &= 4 \\ x+1 &= \frac{4}{x} \\ 4x^2+x-1 &= 0 \\ 1 \pm \sqrt{16+16} \end{aligned}$$

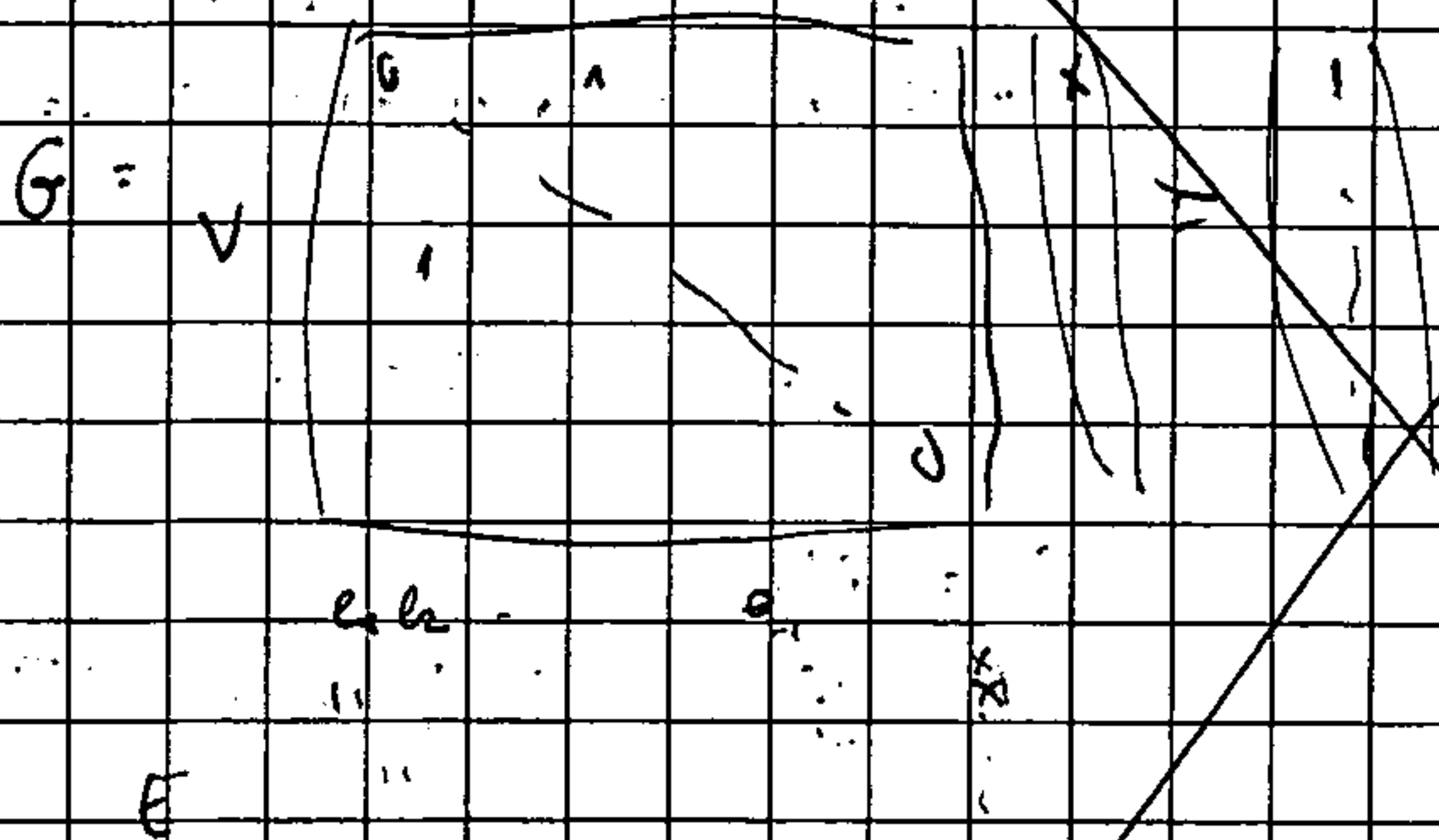
$$\begin{aligned} -16 &= \frac{x+1}{x} \\ 4x^2+x-1 &= 0 \\ 1 \pm \sqrt{16+16} \end{aligned}$$

$F(u)+F(v) \geq 1, \{u,v\} \in E$  for  $F \in P, F: V \rightarrow \{0, \infty\}$  (כאן  $\infty$  מייצג  $\infty$ )

$$T(F) = \sum_{v \in V} F(v)$$

$\sum_{u \in N(v)} g(u,v) \leq 1, \forall v \in V$  for  $g \in Q, g: E \rightarrow [0, \infty)$  (כאן  $\infty$  מייצג  $\infty$ )

$$V(g) = \sum_{e \in E} g(e)$$

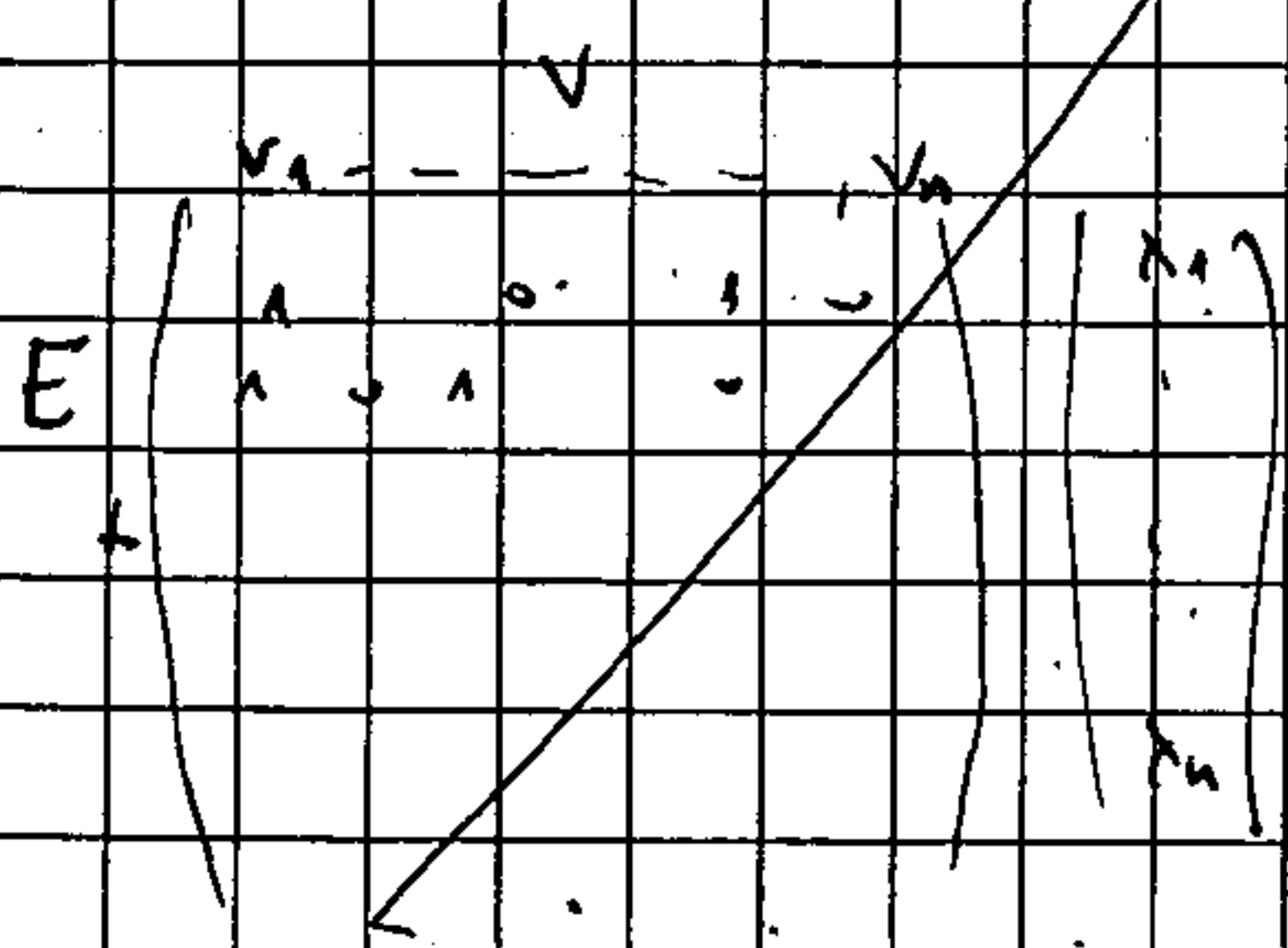


$$\max \sum_{u,v} x_{u,v} \quad \left( \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right) = \langle x, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \rangle$$

$$x_{u,v} \geq 0$$

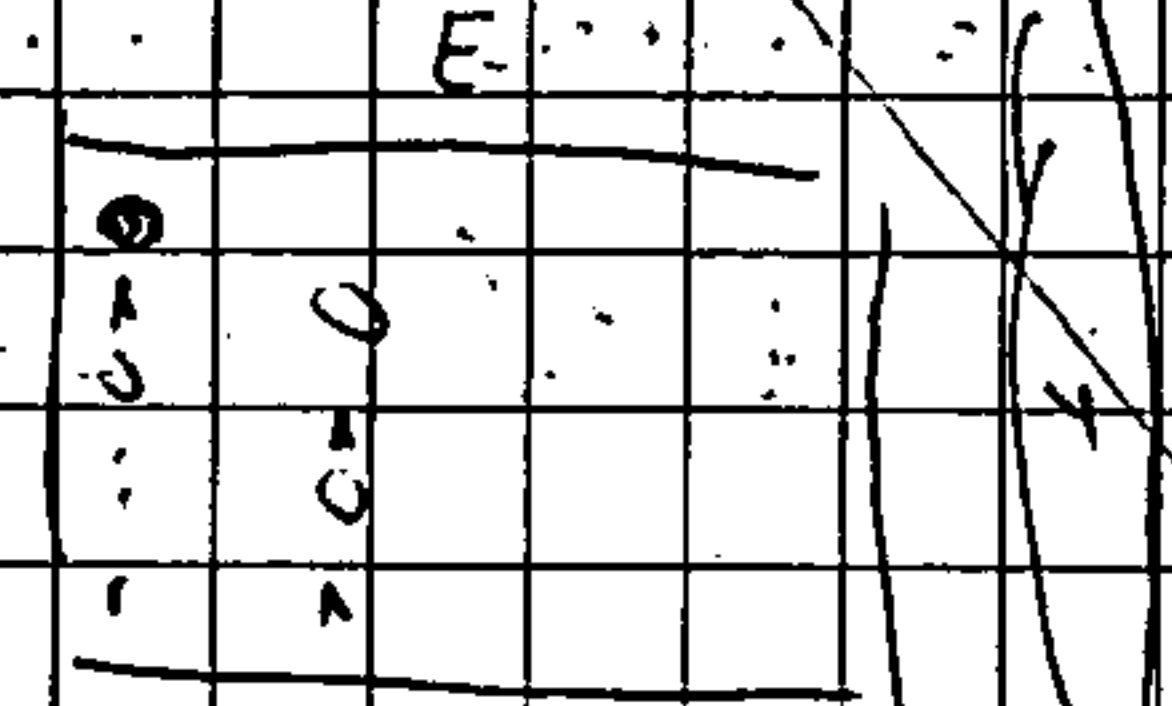
$$\min \langle x, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \rangle$$

$$\max \langle y, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \rangle$$



$$x_{u,v} \in \mathbb{R}^+$$

$$y^T A \leq 1$$



$$AA^T = \sigma^2 I$$

$$AA^T = \sigma^2 I$$

$$V D^2 V = \sigma^2 V$$

## הערות הבודק



# טיוטה למבחן

$$\|A\|_{op} = \|A^T\|_{op}$$

$$\|A^T\|_{op} = \max_{y \in \mathbb{R}^m, \|y\|=1} \|A^T y\|$$

מקסימום

ערכי הערך

$$A = UDV^T$$

$$A^T = VDU^T$$

$$D = \begin{pmatrix} \sigma_1 & & \\ & \sigma_2 & \\ & & \ddots \\ & & & \sigma_n \end{pmatrix}$$

$$AA^T = UDV^T VDU^T$$

$$= UDDU^T$$

לפיכך, ערכי הערך של  $AA^T$  הם  $\sigma_i^2$

$$\|A\|_F = \sqrt{\text{tr}(AA^T)} = \sqrt{\sum_{i=1}^n \sigma_i^2}$$

Let  $\lambda$  be eval of  $AA^T = AA$ . and  $v$  its eigenvector  $AA^T v = \lambda v$

\*  $\sigma$  is eval of  $A$ , then  $AA^T v = \sigma^2 v$

$$\rightarrow UDV^T v = \lambda v \quad n^2 = 2^{2m}$$

(2)  $\sigma_i^2$  is singular value of  $A$

$\sqrt{\sigma_i^2}$  is singular value of  $A$

(3)  $u_1, \dots, u_n$  corr. to  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \rightarrow Au_i = \lambda_i u_i$

$$\rightarrow (A + \alpha I)u = Au + \alpha Iu = \lambda u + \alpha u = (\lambda + \alpha)u$$

(4)  $B$  is PSD if  $\forall x \in \mathbb{R}^n, x^T B x \geq 0$

$$\Leftrightarrow \lambda_i \geq 0$$

$$u_i^T B u_i \geq 0$$

$$\Leftrightarrow \lambda_i \|u_i\|^2 = \lambda_i \geq 0$$

$$A = \sum_{i=1}^n v_i v_i^T = (V \Lambda^{\frac{1}{2}})(V \Lambda^{\frac{1}{2}})^T = MM^T$$

$$x^T A x = x^T M M^T x = \langle M^T x, M^T x \rangle \geq 0$$

$$\text{indicator var } X_k = \begin{cases} 1 & \text{iff } v_k = v_k \\ -1 & \text{o.w.} \end{cases}$$

$$E[X_k] = \Pr(v_k = v_k) - (1 - \Pr(v_k = v_k)) = 0$$

$$\rightarrow E(x) = \sum_{k=1}^n E(X_k) = 0$$

$$\text{Var}(X_{ij}) = \text{Var}\left(\sum_{k=1}^n (X_k)_i\right) = \sum \text{Var}(X_k)_i = n \cdot \text{Var}(X_k)$$

$$E(X_k^2) = 1 \cdot \frac{1}{2} + (-1) \cdot \frac{1}{2} = 1$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$= \sum p_1 p_2 p_3 p_4 p_5$$

$$AA^T = UDDU^T$$

$$\rightarrow \text{eval of } AA^T = \sigma_i^2$$

$$A^T = A$$

if  $\sigma$  is eval of  $A$ , then  $AA^T u = \sigma^2 u$

$$AA^T u = \sigma^2 u \rightarrow \sigma^2 \text{ eval of } AA^T \rightarrow \sigma \text{ eval of } A$$

$$\sigma^2 u = \sigma^2 \text{ eval of } AA^T \rightarrow AA^T u = \sigma^2 u$$

$$\Pr(|Y - EY| \geq \delta \cdot n) \leq 2 \exp\left(-\frac{\delta^2 n}{2}\right)$$

$$\delta n = \sigma \sqrt{n}$$

$$\delta = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \leq \left(\frac{n}{2}\right) 2 \exp\left(-\frac{1}{2} \cdot n \cdot \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$\frac{1}{\sqrt{n}}$$

$$\frac{1}{\sqrt{n}}$$

$$\frac{-C^2}{2 \sum y_i^2} = \frac{-n \sigma^2 n}{4 \cdot n^2 \cdot \sigma^2}$$

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

$$EY = \sigma \sqrt{n}$$

$$\delta = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$





