

שלום לבודקים!

יום לפני ההגשה, המסמך הושחת ולא ניתן לפתוח אותו. ניסיתי לשחזר את הקובץ מגירסאות קודמות אך גם הן נמחקו, ולבסוף הורדתי תוכנה שמשחזרת קבצים (כפי שתראו בהמשך - בהצלחה שנוייה במחלוקת) וצילמתי את המסך כי לא ניתן לשחזר ללא מנוי 😊

אז לעיתים הסימנים קצת התהפכו אבל אני חושבת שניתן להבין את הלוגיקה בהוכחות.

מחילה על תרגיל הפרנקשטיין והצלחה בבדיקת התרגיל.

יום טוב! בר.

תרגיל 4 IML

Bar Atzoni

PAC Learnability

1. מכית ש-המשפטים הבאים שקולים:

$$(1) \quad \forall \epsilon, \delta > 0 \exists m \geq m(\epsilon, \delta) \text{ s.t. } \forall h \in \mathcal{H} \quad \mathbb{P}_{S \sim \mathcal{D}^m} [L_D(h_S) \leq \epsilon] \geq 1 - \delta$$

$$(2) \quad \lim_{m \rightarrow \infty} \mathbb{E}_{S \sim \mathcal{D}^m} [L_D(h_S)] = 0$$

(1) \rightarrow (2) נבחר $\epsilon, \delta > 0$ אז קיים $m \in \mathbb{N}(\epsilon, \delta)$ כך שלכל $m \geq m(\epsilon, \delta)$:

$\mathbb{P}_{S \sim \mathcal{D}^m} [L_D(h_S) \leq \epsilon] \geq 1 - \delta$ פונקציית ה-loss מקבלת ערכים בקבוצה $[0, 1]$, אז פונקציית השגיאה המוכללת מקבלת ערכים בתחום $[0, 1]$ (ובפרט $L_D(h_S) = X_S(h_S)$ ו- $0 \leq L_D(h_S) < \infty$) ולכן תוחלתה גם היא בתחום הנ"ל, ובפרט: $0 \leq \mathbb{E}_{S \sim \mathcal{D}^m} [L_D(h_S)] < \infty$

מתקיים:

$$\begin{aligned} 0 \leq \mathbb{E}_{S \sim \mathcal{D}^m} [L_D(h_S)] &= \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot f_X(x) dx = \\ &= \int_0^{\epsilon} x \cdot f_X(x) dx + \int_{\epsilon}^{\infty} x \cdot f_X(x) dx = \int_0^{\epsilon} x \cdot f_X(x) dx + \int_{\epsilon}^{\infty} x \cdot f_X(x) dx \leq \\ &\stackrel{\text{כאשר}}{\leq} \int_0^{\epsilon} \epsilon \cdot f_X(x) dx + \int_{\epsilon}^{\infty} f_X(x) dx = \epsilon F_X(\epsilon) + \int_{\epsilon}^{\infty} f_X(x) dx - \int_0^{\epsilon} f_X(x) dx = \\ &= \epsilon F_X(\epsilon) + 1 - F_X(\epsilon) = 1 - F_X(\epsilon)(1 - \epsilon) = 1 - \mathbb{P}(X \leq \epsilon)(1 - \epsilon) \leq \\ &\leq 1 - (1 - \delta)(1 - \epsilon) = \epsilon + \delta - \delta \cdot \epsilon \end{aligned}$$

א"ש האחרון מתאפשר כי אנחנו עומדי בתנאי א"ש מרקוב.

כלומר קיבלנו שיש $m \in \mathbb{N}(\epsilon, \delta)$ כך שלכל $m \geq m(\epsilon, \delta)$:
 $0 \leq \mathbb{E}_{S \sim \mathcal{D}^m} [L_D(h_S)] \leq \epsilon + \delta - \delta \cdot \epsilon$ ומכיון שהדבר מתקיים לכל ϵ, δ קטנים כרצוננו

(בפרט כאלו עבורם $\epsilon + \delta - \delta \cdot \epsilon < \epsilon$ א"ש) ובצירוף כלל הסנדוויץ', נקבל ש: $\lim_{m \rightarrow \infty} \mathbb{E}_{S \sim \mathcal{D}^m} [L_D(h_S)] = 0$

כנדרש.

(1) \rightarrow (2) נבחר $\epsilon > 0$ מכיון שפונקציית ה-loss א"ש, אז התוחלת שלה

(פונקציית השגיאה המוכללת) היא א"ש.

כמו כן, מקום הגבול ומכך שהוא שווה ל-0 מתקיים עבור $\epsilon > 0$, שנגדיר,

ו- $\hat{\epsilon} = \epsilon \cdot \delta > 0$ שנגדיר שקיים $m \in \mathbb{N}(\epsilon, \delta)$ כך שלכל $m \geq m(\epsilon, \delta)$

$$|E_{S \sim D^m}[L_D(h_S)] - 0| = |L_D(h_S)| E_{S \sim D^m}$$
 כאשר השוויון השמאלי ביותר סבב מכך שתוחלת של ממים א"ש גם היא א"ש ולכן הערך המוחלט מיותר. בפרט נשים לב שהראים ש $E_{S \sim D^m}[X_S] < \infty$

אזי X הוא מ"מ א"ש בעל תוחלת סופית ולכן אנחנו יכולים לחסום אותו בעזרת א"ש מרקוב:

מרקוב: מתקיים: $E_{S \sim D^m}[X_S] \leq \epsilon [1 - P_{S \sim D^m}[X_S \leq \epsilon]] = P_{S \sim D^m}[X_S > \epsilon]$ ולכן:

$$\frac{E_{S \sim D^m}[X_S]}{\epsilon} \geq 1 - [X_S \leq \epsilon] P_{S \sim D^m}$$
 מ- (*) אנחנו מקבלים שלכל $\epsilon > 0$, קיים $N(\epsilon, \delta) \in m$ כך שלכל $m \geq N(\epsilon, \delta)$ נקבל: $E_{S \sim D^m}[X_S] \leq \epsilon$ כלומר:

$$1 - \frac{E_{S \sim D^m}[X_S]}{\epsilon} \geq 1 - \frac{\epsilon}{\epsilon} = 0$$
 כנדרש.

2. יהיו $\epsilon, \delta > 0$ התפלגות \mathcal{H} על \mathbb{R}^2 ופונקציית תיוג h_r $\mathcal{H} = \{1_{\{\|x\|_2 \leq r\}} : r \in \mathbb{R}_+\}$ נראה ש- \mathcal{H} למידת PAC.

עבור $m \geq m(\epsilon, \delta)$ יהא המדגם $S = \{(x_i, y_i)\}_{i=1}^m$ שהדגימות בו נדגמו IID מ-D נציע את המסווג $h_r \in \mathcal{H}$ עבור $r = \max_{y_i=0} \|x_i\|_2$ ונראה שהוא אכן למדן PAC למחלקה.

ראשית נבחין ש-S נדגם IID מ- \mathbb{R}^2 וש- h_r מסווג לפי תיוג h_r על S. כלומר $r \leq \hat{r}$ אם תייגם את x ב-1, אז הוא בהכרח תייג ב-1 לפי h_r . וגם השלילה מתקיימת- מתקיימת: אם x תייג ב-0 לפי h_r אז הוא בהכרח תייג ב-0 במסווג שלנו. כלומר: השגיאה שלם יכולה להתרחש רק על x המקיים $\hat{r} < r$. נחלק למקרים:

- $D = \{(x: \|x\|_2 \in (0, \hat{r}))\}$ אז $D \subseteq \{(x: \|x\|_2 \in (r, \hat{r}))\}$ כלומר בהסתברות 1 מתקיים: $\epsilon < (h_r)_{h_r, D}$
- $D = \{(x: \|x\|_2 \in (0, \hat{r}))\}$ $\epsilon \geq \{(x: \|x\|_2 \in (0, \hat{r}))\} D$. ניתן לקבוע R המקיים: $\epsilon = \{(x: \|x\|_2 \in (R, \hat{r}))\} D$. נבחין שאם יש x המקיים את התנאי הזה, אזי $r \leq R$ (מבחרת $r = \max_{y_i=0} \|x_i\|_2$) ולכן $\epsilon \leq \{(x: \|x\|_2 \in (r, \hat{r}))\} D$ כלומר L_D . $\epsilon \leq h_r$

כעת, נשים לב שההסתברות לקבל מדגם ללא נקודות כאלו היא $(1 - \epsilon)^m$ וכי

$$\frac{\ln(1/\delta)}{\epsilon} m \geq 1 - \delta < (1 - \epsilon)^m$$

מתקיים: $\frac{\ln(1/\delta)}{\epsilon} m \geq 1 - \delta$ עבור $m \geq N(\epsilon, \delta)$ כלומר קיבלם שהחלקה למידת PAC עבור $m \geq N(\epsilon, \delta)$ כנדרש.

VC dimension

3. נטען שמימד VC של \mathcal{H}_{con} הוא d.

• נציג את הקבוצה $C = \{e_i\}_{i=1}^d$ נזהה את הוקטור $x \in \{0, 1\}^d$ עם ההיפותרזה $h \in \mathcal{H}_{con}$ כך שאם ההיפותרזה לוקחת את x_i , אז $x_i = 0$ ואם היא לוקחת את \bar{x}_i , אז $x_i = 1$. נבחין שמתקיים: $x = x \cdot 1_d$ כלומר על כל הדוגמאות בקבוצה זו הפונקציה h המתוארת ע"י x (כל רצף אפסים ואחדות שנבחר) מתנתת לנו את x ומכיוון שאנחנו יכולים ליצור כל רצף אפסים ואחדות שנבחר (מהגדרת h), אם מקבלים עבור C כל תיוג שנבחר.

- תהא $C = \{x_i\}_{i=1}^{d+1} \subset \{0,1\}^d$ מעקרון שובר היזים קיימים לפחות 2 וקטורים שונים x_i, x_j עבורם הקוארדינטה ה- j מקבלת 1. (כלומר ישנה תלות בין הקטורים). ולכן לכל היפותזה עבורה האחד משתערך ב- T , גם האחר, ולא מכל לקבל סט תוצות בהן $y_i = 1, y_j = 0$, אזי C לא ממפצת ע"י המחלקה.

Agnostic PAC

4. יהא S מדגם $\frac{\epsilon}{2}$ -מייצג עבור \mathcal{H} , $\mathcal{L}, D, \mathcal{H}$ מסמן $M_{\mathcal{H}} \in ER_{\mathcal{H}_S}(h) L_D, n_{h \in \mathcal{H}} \in \arg \min_{h \in \mathcal{H}} L_D(h)$ אז לכל $h \in \mathcal{H}$ $\frac{\epsilon}{2} < |L_S(h) - L_D(h)|$ ובפרט עבור h_S ועבור \hat{h} מתקיים

$$\begin{aligned} \frac{\epsilon}{2} + (h) L_D &< (h) L_S, \frac{\epsilon}{2} + (h_S) L_S < (h_S) L_D \\ \text{כמו כן מכיון ש } M_{\mathcal{H}} \in ER_{\mathcal{H}_S} &: M_{\mathcal{H}} \in \arg \min_{h \in \mathcal{H}} L_D(h) \\ & \text{נאגר הכל ונקבל:} \\ L_D(h_S) &< L_S(h_S) + \frac{\epsilon}{2} \leq L_S(\hat{h}) + \frac{\epsilon}{2} \leq \left(L_D(\hat{h}) + \frac{\epsilon}{2} \right) + \frac{\epsilon}{2} = L_S(\hat{h}) + \epsilon = \\ &= \min_{h \in \mathcal{H}} L_D(h) \end{aligned}$$

כנדרש

5. בחרתי לא להגיש שאלה זו.

Theoretical Claim

6. בחרתי לא להגיש שאלה זו.
7. יהיו $\mathcal{H}_1, \mathcal{H}_2$ מחלקות היפותזה כך ש: $\mathcal{H}_2 \subset \mathcal{H}_1$. לכל קבוצה $C \subset \mathcal{X}$ הממפצת ע"י \mathcal{H}_1 ומכך ש: $\mathcal{H}_2 \subset \mathcal{H}_1$, מתקיים: $|\mathcal{H}_2^C| \leq |\mathcal{H}_1^C| = 2^{|C|}$. (C ממפצת ע"י \mathcal{H}_2) אז יש לנו הכללה של קבוצות ממפצות ולכן הסופרימומים של גדלי הקבוצות הממפצות מקיימים את היחס הבא:

$$\begin{aligned} VC(\mathcal{H}_2) &= \sup_{m \in \mathbb{N}} \{ \exists C \text{ s.t } |C| = m \text{ and } C \text{ is shattered by } \mathcal{H}_2 \} \geq \\ & \sup_{m \in \mathbb{N}} \{ \exists C \text{ s.t } |C| = m \text{ and } C \text{ is shattered by } \mathcal{H}_1 \} = VC(\mathcal{H}_1) \end{aligned}$$

כנדרש

Theoretical Claim

8. מנחה
a. $\mathcal{H}_m(m)$ חלקת את המועמד המקסימלי מבין אלו שהוצעו ע"י כל תתי הקבוצות

$\mathcal{X} \subset \mathcal{C}$ מגודל m . המועמד שכל קבוצה מציעה הוא מספר היפותזות שלא

מזדהות עליה לכל המשמעות של $\mathcal{H}_m(m)$ היא מספר ההיפותזות המקסימלי שלא מזדהות על תת קבוצה כלשהי $\mathcal{X} \subset \mathcal{C}$ מגודל m , על פני תתי קבוצות מגודל m .

b. נניח $VC(\mathcal{H}) = \infty$ יהא $N \in \mathbb{N}$ אזי קיימת $\mathcal{X} \subset \mathcal{C}$ כך ש- $2^{|C|} = |\mathcal{H}_C|$

במספר נבחין כי $|\mathcal{H}_C| \leq 2^m$ ולכן: $2^m \leq |\mathcal{H}_C|$ ולכן יש קבוצה שמגיעה לחסם העליון אז המקסימום הוא החסם העליון:

$$\max_{m \in \mathbb{N}} \{|\mathcal{H}_C| : C \subset X, |C| = m\} = 2^m = (m)_{\mathcal{H}_C}$$

c. נח $d < \infty \forall C$ אזי לכל $d \geq m$:

כל $C \subset X$ מגודל m מסתצת ע"י \mathcal{H} כלומר קיימת C מגודל m כך ש-

ולכן המקסימום הוא החסם העליון: $2^m = |\mathcal{H}_C|$ במספר נבחין כי $|\mathcal{H}_C| \leq 2^m$ ולכן: $2^m \leq |\mathcal{H}_C|$ אזי מתקיים:

$$\max_{m \in \mathbb{N}} \{|\mathcal{H}_C| : C \subset X, |C| = m\} = 2^m = (m)_{\mathcal{H}_C}$$

כי קיימת תת-קבוצה בקבוצה שממנה נקח מקסימום, שמגיעה לחסם העליון ולכן המקסימום הוא החסם העליון

d. מכיון

i. מכיון שעבור $C \subset X$ סופית מתקיים:

$$|\mathcal{H}_C| \leq |\{B \subset C : \mathcal{H} \text{ shutters } B\}| \leq |\mathcal{H}_C|$$

עבור $m=1$: נסמן $C = \{x\}$ אז נבחין ש: $|\mathcal{H}_C| \leq 2$ מכיון שעל

נקודה אחת ניתן לקבל עד 2 סיווגים שונים.

• אם $|\mathcal{H}_C| = 1$: אז $\forall h \in \mathcal{H} : y(x) = y(x)$ קבוע. תתי הקבוצות

היחידות של C הן C עצמה והקבוצה הריקה. מאחר ו- C לא מספצת ע"י \mathcal{H} ומאחר והקבוצה הריקה תמיד מספצת ע"י כל \mathcal{H} (באופן ריק) נקבל ש: $|\{B \subset C : \mathcal{H} \text{ shutters } B\}| = 1$.

• אם $|\mathcal{H}_C| = 2$: אז $\forall h \in \mathcal{H} : y(x) \in \{1, -1\}$ כלומר C

מסתצת ע"י \mathcal{H} ומאחר והקבוצה הריקה תמיד מספצת ע"י כל \mathcal{H} (באופן ריק) נקבל ש: $|\{B \subset C : \mathcal{H} \text{ shutters } B\}| = 2$

כלומר השוויון אכן מתקיים כמצופה.

נבחן שהטענה מתקיימת לכל $km >$

מכיון את הטענה עבור m

תהא $\mathcal{H} = \{c_1, \dots, c_m\}$ ונסמן:

$$C' = \{c_1, \dots, c_m\}$$

$$Y_0 = \{(y_1, \dots, y_m) : (0, y_1, \dots, y_m) \in \mathcal{H}_C \text{ or } (1, y_1, \dots, y_m) \in \mathcal{H}_C\}$$

כלומר Y_0 מחזיקה את צמצום היפותזות מ- \mathcal{H}_C על C' - כלומר

היפותזות מ- \mathcal{H}_C אזי מה"א מתקיים אי השיוון הבא:

$$|Y_0| = |\mathcal{H}_C| \leq |\{B \subset C' : \mathcal{H} \text{ shutters } B\}| = |\{B \subset C : c_1 \notin B \text{ and } \mathcal{H} \text{ shutters } B\}|$$

והמעבר האחרון טבע מכך ש: $C \subset C'$ מספצת ע"י \mathcal{H}

מספצת ע"י \mathcal{H} עבור $B \in \mathcal{H}_C$.

נסמן

$$Y_1 = \{(y_1, \dots, y_m) : (0, y_1, \dots, y_m) \in \mathcal{H}_C \text{ and } (1, y_1, \dots, y_m) \in \mathcal{H}_C\}$$

$$\mathcal{H} \supset \mathcal{H}' = \{h \in \mathcal{H} : \exists h' \in \mathcal{H} \text{ s.t. } h'(c) = (-h(c_1), h(c_2), \dots, h(c_m))\}$$

כלומר Y_1 מחזיקה את כל ההיפותזות שמזדהות על C' ולא על C

(קיימות 2 היפותזות שמחזירות ערכים שונים על c_1) נבחין שזו בדיק

ההגדרה של \mathcal{H}' אזי מהנחת האינדוקציה:

$$|Y_1| = |\mathcal{H}'| \leq |\{B \subset C' : \mathcal{H}' \text{ shutters } B\}| =$$

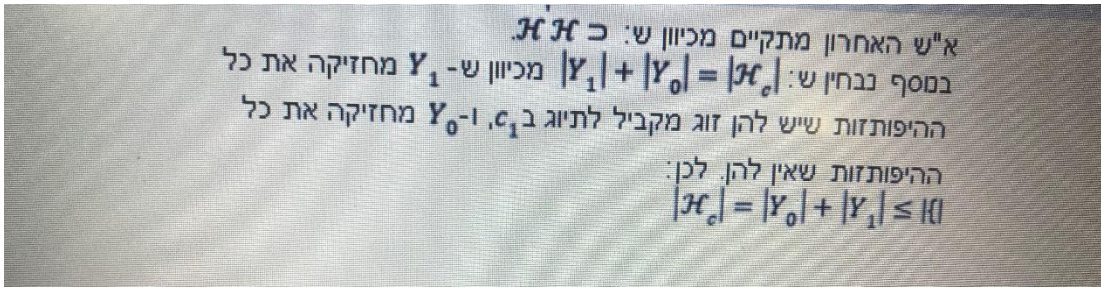
$$= |\{B \subset C' : \mathcal{H}' \text{ shutters } B \cup \{c_1\}\}| =$$

$$= |\{B \subset C : c_1 \in B \text{ and } \mathcal{H}' \text{ shutters } B\}| \leq |\{B \subset C : c_1 \in B \text{ and } \mathcal{H} \text{ shutters } B\}|$$

והשוויון האחרון טבע מכך ש: $C \subset C'$ מספצת ע"י \mathcal{H}'

מספצת ע"י \mathcal{H} עבור $B \in \mathcal{H}_C$.

א"ש האחרון מתקיים מכיון ש: $\mathcal{H} \supset \mathcal{H}'$



8. נמשיר:

d.

i. לכן:

$$\begin{aligned} |\mathcal{H}_C| &= |Y_0| + |Y_1| \\ &\leq |\{B \subset C: c_1 \notin B \text{ and } \mathcal{H} \text{ shatters } B\}| \\ &\quad + |\{B \subset C: c_1 \in B \text{ and } \mathcal{H} \text{ shatters } B\}| \\ &= |\{B \subset C: (c_1 \notin B \text{ and } c_1 \\ &\quad \in B) \text{ and } \mathcal{H} \text{ shatters } B\}| \\ &= |\{B \subset C: \mathcal{H} \text{ shatters } B\}| \end{aligned}$$

כנדרש.

ii. במילים: מספר התיגים האפשריים על C הוא לכל היותר כמספר תתי הקבוצות של F שמנופצות ע"י מחלקת ההיפותוזות.

iii. נרצה להראות ש: $|\{B \subset C: \mathcal{H} \text{ shatters } B\}| \leq \sum_{i=0}^d \binom{m}{i}$

נבחין שמכך ש: $VCdim(\mathcal{H}) \leq d < \infty$ אז כל קבוצה סופית $C \subset \mathcal{X}$ המקיימת: $|C| = m > d$ איננה מנופצת ע"י \mathcal{H} . לכן C מגודל מקסימלי d, וכך גם תתי הקבוצות שלה. לכן:

$$\begin{aligned} |\{B \subset C: \mathcal{H} \text{ shatters } B\}| &= \\ &= |\cup_{i=0}^d \{B \subset C: |B| = i \text{ and } \mathcal{H} \text{ shatters } B\}| \leq \\ &\leq |\cup_{i=0}^d \{B \subset C: |B| = i\}| = \sum_{i=0}^d |\{B \subset C: |B| = i\}| = \\ &= \sum_{i=0}^d \binom{m}{i} \end{aligned}$$

מכיון ש- $\binom{m}{i}$ מציין את מספר תתי הקבוצות של m (הגודל של C) מגודל i, כנדרש.

iv. תחת הנחות הסעיפים הקודמים מתקיים עבור $m > d = VCdim(\mathcal{H})$:

$$\begin{aligned} \tau_{\mathcal{H}}(m) &= \max\{|\mathcal{H}_C|: C \subset \mathcal{X}, |C| = m\} \leq \\ &\leq \max\{|\{B \subset C: \mathcal{H} \text{ shatters } B\}|: C \subset \mathcal{X}, |C| = m\} \leq \\ &\leq \sum_{i=0}^d \binom{m}{i} \leq \left(\frac{em}{d}\right)^d \end{aligned}$$

כאשר את כל המעברים הוכחנו בסעיפים הקודמים וא"ש האחרון נתון לנו בהנחות השאלה. (ויתרנו על המקסימום מאחר שאם כל איבר

בקבוצה קטן-שווה לחסם כלשהוא אז גם המקסימום של הקבוצה הנ"ל קטן-שווה לו כאיבר של הקבוצה).
והוכחנו כנדרש.

e. עבור $d = VCdim(\mathcal{H})$ מתקיים $\tau_{\mathcal{H}}(d) = 2^d$ מכיוון שזהו הגודל המקסימלי עבור \mathcal{H}_C עם C מגודל d , ומפני שאכן קיימת קבוצה C המקיימת $|\mathcal{H}_C| = 2^d$ (מהגדרת מימד VC ומכך שהוא שווה ל- d).
נבחין שמכיוון ו- $2 \leq e$, שניהם א"ש ו- $d > 0$, אז מתקיים:

$$\tau_{\mathcal{H}}(d) = 2^d \leq e^d \left(\frac{ed}{d}\right)^d$$

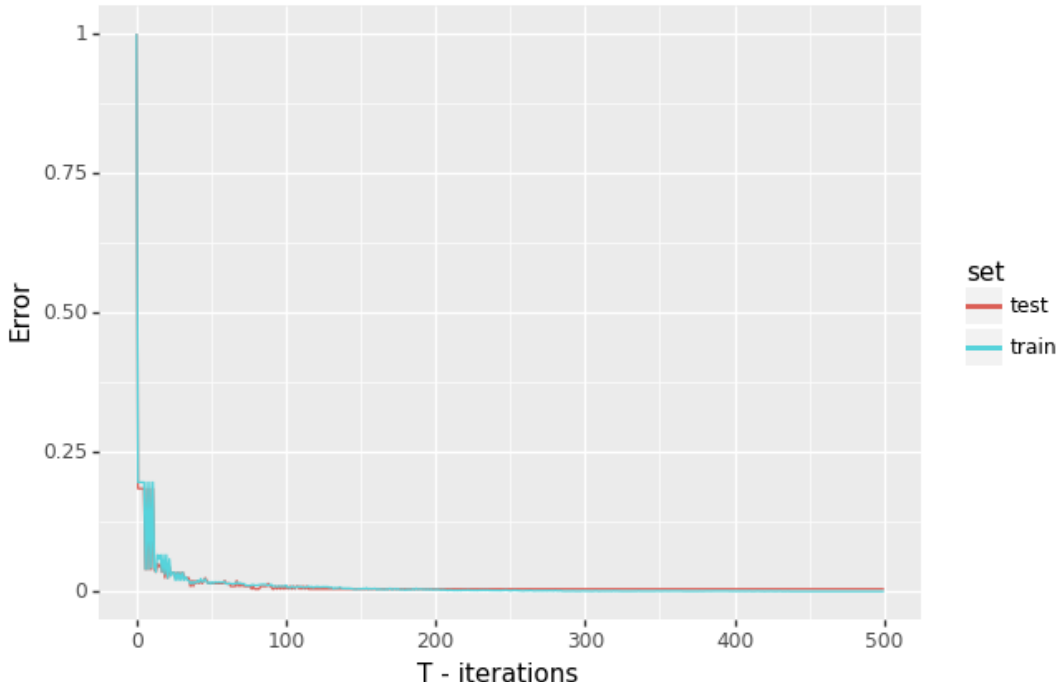
כלומר א"ש נכון גם עבור המקרה הזה, אך הוא לא חסם הדוק.
f. כאשר $m > d = VCdim(\mathcal{H})$: הפונקציה עולה באופן פולינומילאי.
כאשר $m \leq d = VCdim(\mathcal{H})$: הפונקציה עולה באופן אקספוננציאלי.
אציע הגדרה חלופית למימד VC של מחלקת היפותזות:
 $VCdim(\mathcal{H}) = \max_{m \in \mathbb{N}} \{m : \tau_{\mathcal{H}}(m) = 2^m\}$
פונקציית הגדילה שלה עולה אקספוננציאלית ולאחריו היא גדלה פולינומילית.
ובמימד VC אנחנו מעוניינים בגודל הקבוצה המקסימלית שמקיימת תכונה זו,
כלומר בדיוק בנקודת השינוי של הפונקציה.

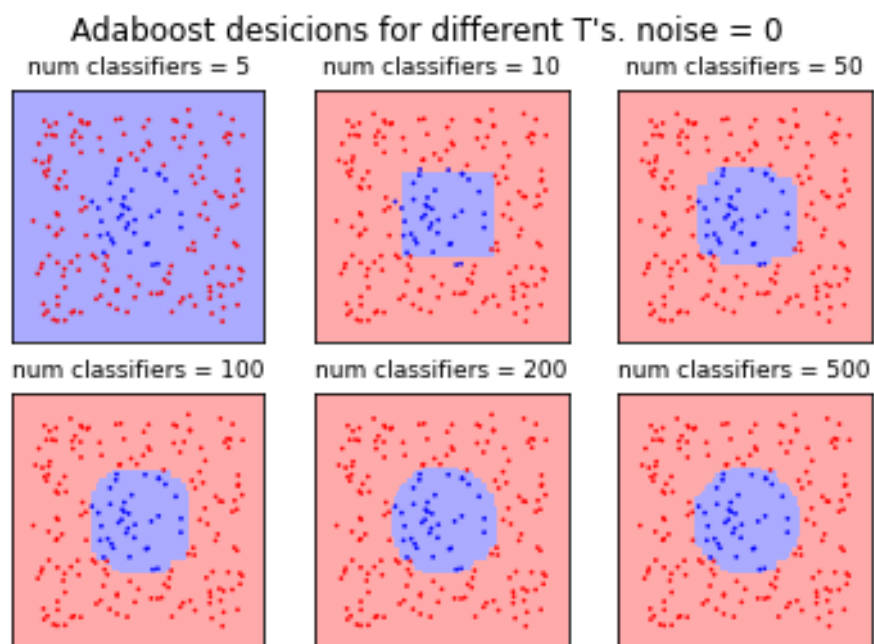
Adaboost

9. המימוש נמצא בקובץ `adaboost.py`.

10.

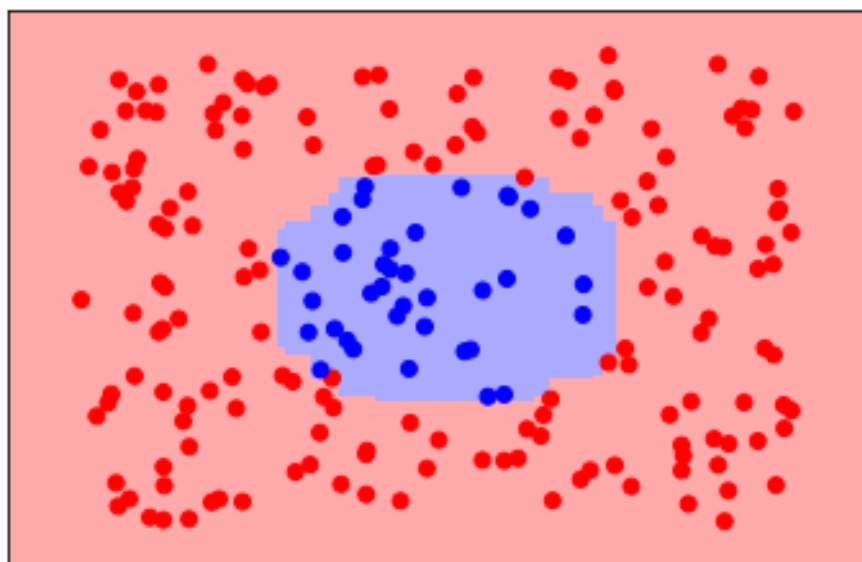
Adaboost's Train/Test Error VS Number Of Iterations.
noise = 0



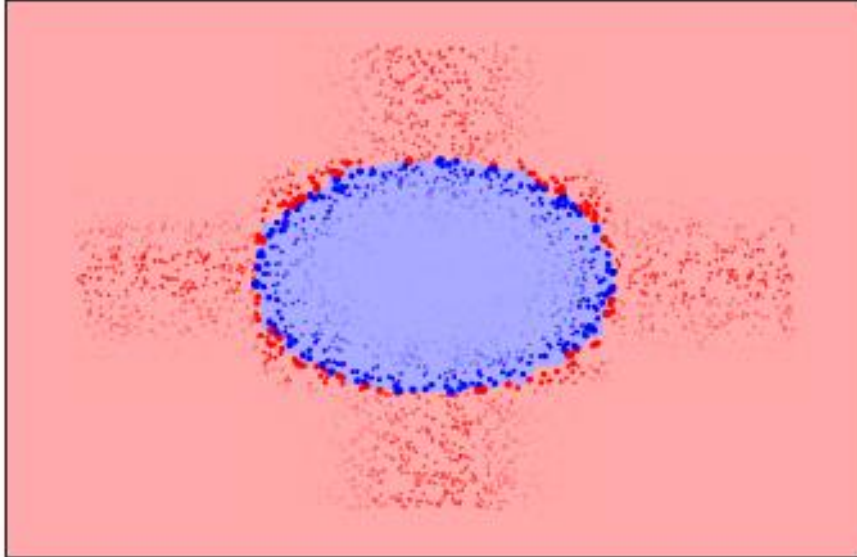


12. השגיאה המינימלית היא: 0.005
ה-T המינימלי שמגיע לשגיאה המינימלית הוא: 77

Adaboost best classifier desicion.
noise = 0



Adaboost last classifier desicion.
noise = 0



ניתן לראות שגודל הנקודות שעל סף ההחלטה גדול מאשר הנקודות משני צדדיו. כמו כן ניתן לראות סימן + של נקודות המתויגות אדום הממושקלות יותר, ועיגול כחול שכלל שמתקרבים לסף שלו משקלי הנקודות עולה. מהגדרת האלגוריתם, הוא מגדיל את ה"קנסות" על נקודות בהן הוא שגה בעבר, לכן מה שאנחנו רואים לפנינו תואם את האינטואיציה: נקודות הקרובות לסף (שפ העיגול) הן נקודות מסובכות לתיוג, נמצא את הגבול המדויק ביניהן על ידי ניסוי וטעייה (כלומר הגברת המשקל). כמו כן האלגוריתם שלנו הוא גדם עץ ולכן הוא קובע תיוגים ע"י חלוקה לאורך הצירים. כך, עבור מפר חברי ועדה קטן הוא ינסה למסגר את העיגול שבמרכז ולכן ייצור חלוקה שמסמנת את האיזור המרכזי בכחול, ולכן יישגה על האיזורים שנמצאים בזרועות סימן ה: +.

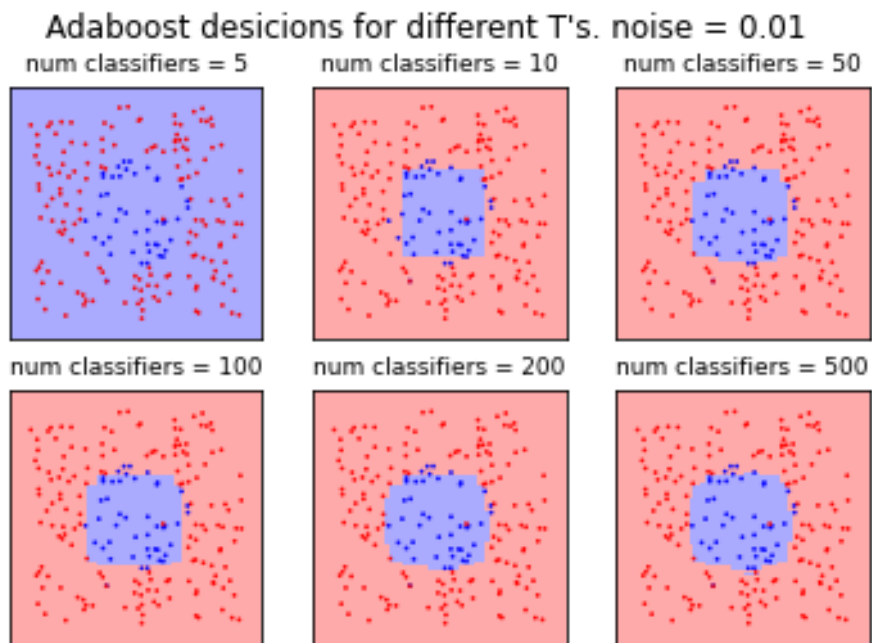
14. להלן הגרפים:

• רעש = 0.01:

שאלה 10:



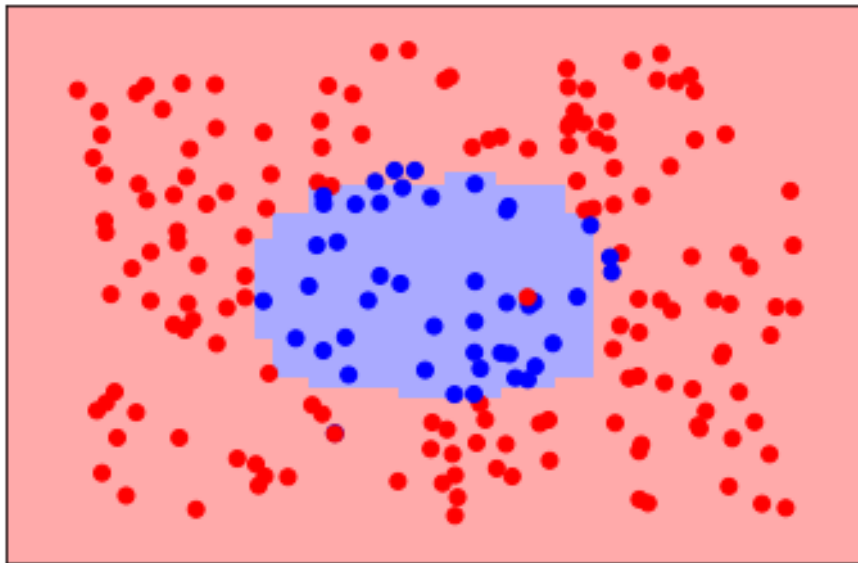
שאלה 11:



שאלה 12:

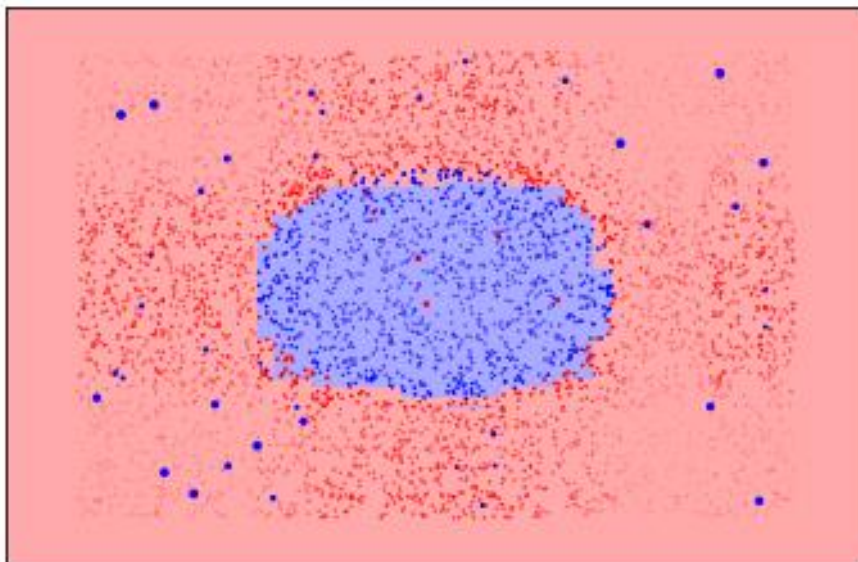
השגיאה המינימלית היא: 0.04
T- שמגיע לשגיאה המינימלית הוא: 225

Adaboost best classifier desicion.
noise = 0.01



• שאלה 13:

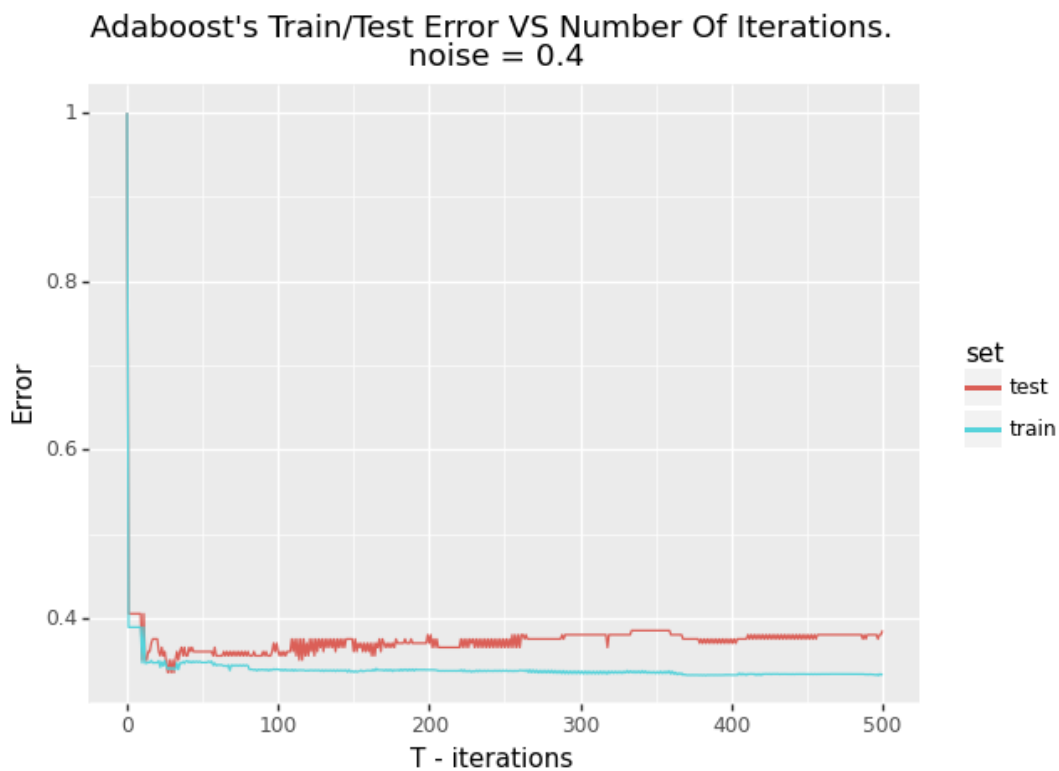
Adaboost last classifier desicion.
noise = 0.01



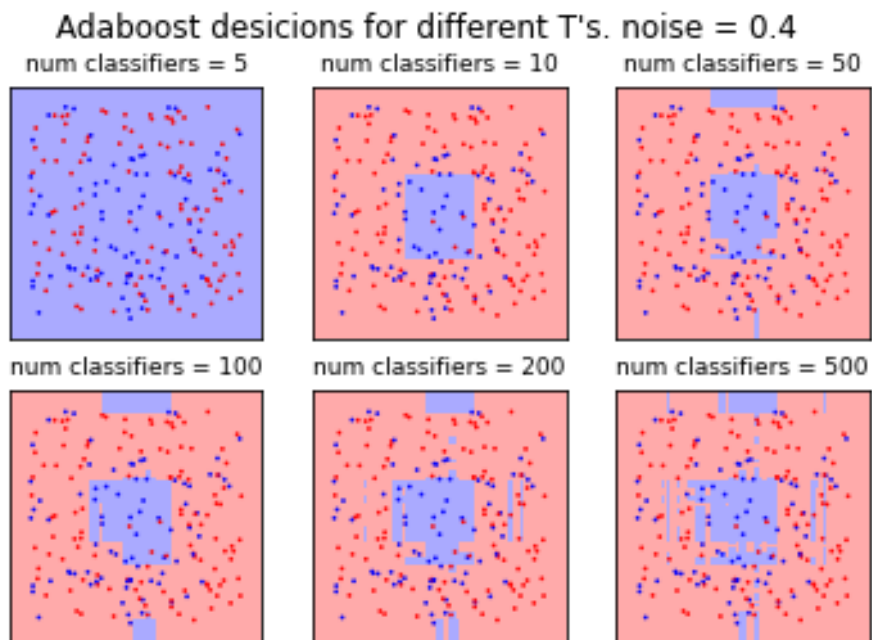
ניתן לראות כמו עבור רעש 0 שנקודות הגבול זזו רבות: ממשיכות יותר (מתהליך ניסוי וטעייה), אך להן נוספו הנקודות הרועשות שיצאו מתחומן ועברו לעומק תחום התיוג הנגדי. נקודות אלו נקנסות באופן תמידי (מצויות ברוב מוחלט של נקודות בעלות תיוג נגדי) עולה ויורד (מאחר והאלגוריתם לומד מטעויות כבדות שנעשו בעבר) ולכן לעיתים ייסמן את האיזור שלהן בצבע האמיתי שלהן, ויישגה על האיזור מסביב להן. לכן אנחנו רואים את סימן ה: + באופן קצת פחות מובחן.

רעש = 0.4:

• שאלה 10:



• שאלה 11:

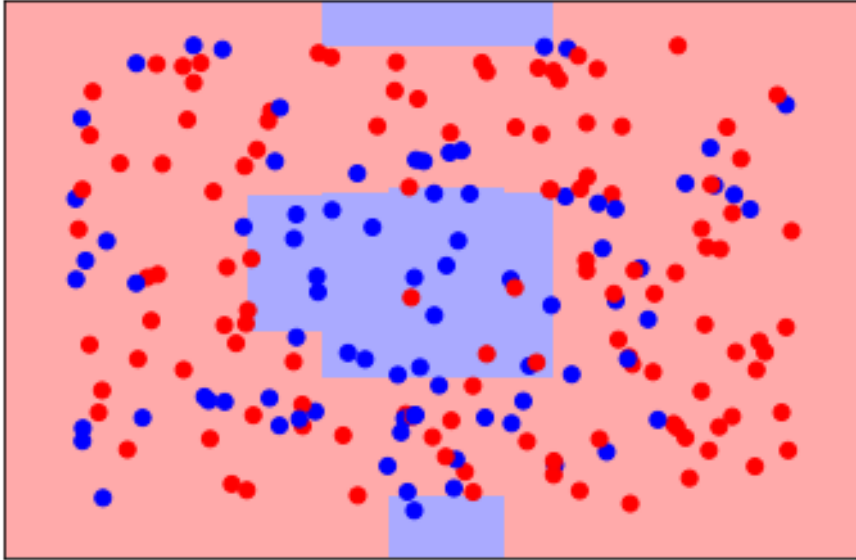


- שאלה 12:

השגיאה המינימלית היא: 0.335

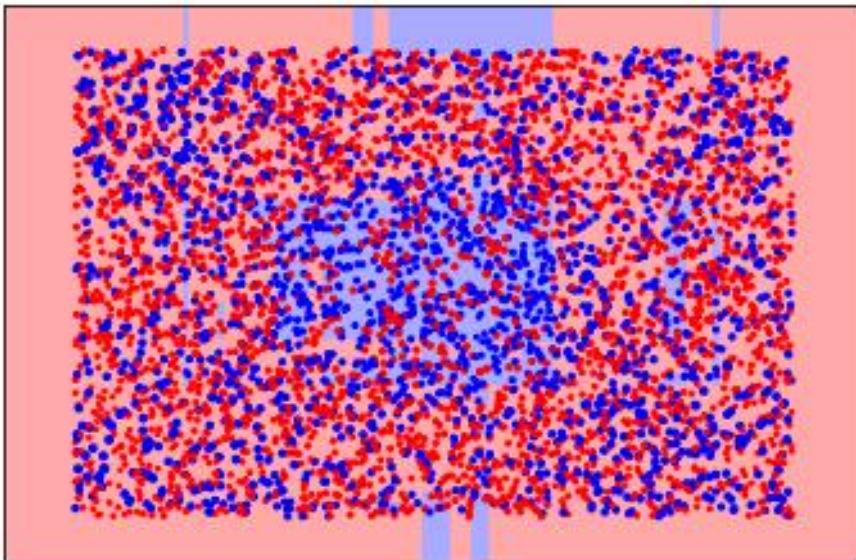
ה-T שמגיע לשגיאה המינימלית הוא: 27

Adaboost best classifier desicion.
noise = 0.4



- שאלה 13:

Adaboost last classifier desicion.
noise = 0.4



כאן גבר הרעש, ולכן אין צורה ממשית למדגם, והמשקולות מאוד מובחנות, כלומר יש הרבה טעויות. כמו כן מהסיווג הסופי ניתן להניח שיש רוב דחוס של דגימות כחולות במרכז.

- ניתן לראות שבאופן כללי עבור **מדגמים חסרי רעש (או עם רעש זניח)** השגיאה פוחתת ככל שמספר חברי הועדה עולה. כמו כן, ערכי השגיאה המתקבלים עבור מדגמים כאלה נמוכים משמעותית מאלו המתקבלים עבור מדגמים רועשים. הסיווג גם מתאים לתיוג האמיתי של הדגימות ויש פחות שגיאות ממושקלות. לעומת זאת ככל שמוסיפים **רעש**, ניתן לראות את שגיאת הבדיקה עולה על שגיאת האימון (ככל הנראה כתוצאה מלמידת יתר). נבחין שהסיווג לא תואם לציוג האיתי של הדגימות, ומצב זה הולך ומחריף ככל שהרעש עולה.

- הסבר של שאלה 10 במונחי **bias-variance tradeoff**:
ניתן לראות שככל ש-T עולה, ה-bias פוחת והשונות עולה: אנחנו מגדילים את מחלקת ההיפותזות שלנו בכך שאנחנו ממצעים כללי החלטה שונים ולכן מייצרים למעשה כללי החלטה נוספים. אז ללמדן מסויים יש הרבה אפשרויות לבחירת היפותזה- מה שמקטין את bias ומגדיל את השונות כאמור. כמו כן, ככל שהרעש עולה יש סטיות רבות יותר, ונצטרך כושר הבעה גדול יותר כדי לייצר היפותזה שמסבירה את הנתונים. כלומר ששוב מחלקת ההיפותזות גדלה, ורואים זאת ע"י דעיכה של bias ועלייה של השונות.
נבחין שבשלב זה בעת האימון, ננסה להתקרב להיפותזה שמייצגת את **מדגם האימון** ולכן נראה שככל שמספר חברי הועדה גדל והרעש גדל, יש אמנם התכנסות של השגיאות אך שגיאות הבדיקה עולות על שגיאות האימון, זאת אומרת שיש **overfitting**.

- ניתן לראות מהשוואת תוצאות שאלה 12 שהשגיאה המינימלית גדלה ככל שהרעש גובר. בויזואליזציה של השאלות ניתן לראות את ההסבר לתופעה הזו: הרעש מסית דגימות מאיזור התיוג האמיתי עבורן אל האיזור השני, מה שיוצר ערבובייה של דגימות מ-2 התיוגים באותו איזור. החלטת המסווג החלש שונה, והשגיאה עולה, כי קשה יותר להפריד בין הדגימות. כמו כן, אנחנו רואים שעבור רעש גדול (0.4) מספר חברי הועדה האופטימלי הוא נמוך: ניתן להסביר הבחנה זו בעזרת ה- **overfitting** שציינו מקודם. הרעש מסית את הלמידה ללמידה ספציפית של הרעש ולכן למידה אפקטיבית יותר תתבצע לפני שהגענו לשלב הזה.

