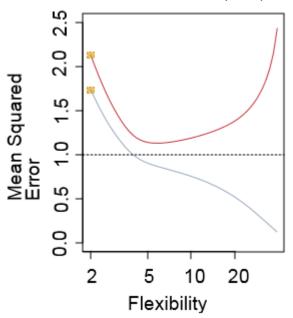
1. [7] רגרסיה לוגיסטית פולינומיאלית: מעוניינים לבצע קלסיפיקציה לקלט מממד 2 (שני .3 פיצ'רים;  $(x_1, x_2)$ . רוצים למצוא גבול החלטה שהוא פולינום מדרגה (נ ?תוסיפו Features .a b. מה יהיה מימד הקלט החדש? 2. [7] טרנספורמציה למרחב הקלטים: מבקשים לעשות רגרסיה למחירי דירות. בדאטהסט יש לנו שלושה פיצ'רים לכל דירה; אורך הדירה (L), רוחבה (W) ומספר הקומה (F). ידוע כי מחיר הדירה תלוי לוגריתמית בסכום של הקומה ושטח הדירה. מחיר הדירה אינו תלוי בשום דבר אחר. ? איזו טרנספורמציה ל- 3 המאפיינים שבקלט הייתם עושים .a b. בכמה מאפיינים תשתמשו אם אתם חוששים מהתאמת יתר (Overfitting) ולכן רוצים לחסוך במשקולות? c בעזרת איזה class של Scikit-learn ניתן לבדוק באיזה בסיס של הלוג יש להשתמש? Pipeline .i GridSearchCV .ii StandardScaler .iii VotingClassifier .iv w = (0.6, 0, -0.4, 0.693) רגרסיה לוגיסטית: לאחר ביצוע אימון נמצא מישור הפרדה (8) .3 ? ממישור ההפרדה x = (1, 2, -1) ממישור ההפרדה .a b. מה תהיה ההסתברות של רגרסיה לוגיסטית על נקודה זו? c. מה יהיה הסיווג של SVM על אותה נקודה ואותו מישור הפרדה?

[5] רגרסיה לוגיסטית בשיטת GD: בהנחה שקבוצת האימון בממד קלט 1 (מאפיין אחד), מכילה דוגמא אחת שהמאפיין היחיד שלה (x <sub>1</sub> ) שווה ל- 0 והלייבל שלה (t) שווה ל- 1 [כלומר מכילה דוגמא אחת שהמאפיין היחיד שלה (x <sub>1</sub> ) שווה ל- 0 והלייבל שלה (w=(0, -1)]. בהינתן שבתחילת האיפוק וקטור המשקלים הוא (w=(0, -1)]. בהינתן שבתחילת האיפוק וקטור הוא ω (x <sub>1</sub> ) וקצב הלמידה (λ) הינו 1. מה יהיה w לאחר איפוק אחד? הראשון בווקטור הוא ω) וקצב הלמידה (λ)	.4
(EE [8] ביצעו רגרסיה לוגיסטית על תמונות חתולים וכלבים במטרה לזהות תמונות של כלבים (ה- Target הוא תמונות כלבים). בקבוצת המבחן (Test) היו רק 2 תמונות של חתולים. החיזוי על תמונת חתול א' היה 0.3 והחיזוי על תמונת חתול ב' היה 0.6. [השתמשו ב- ln (לוג עם בסיס טבעי - e)] ב- מהי שגיאת ה- CE שתימדד על 2 דוגמאות החתולים (ממוצע השגיאה על כל קבוצת המבחן)?	.5
מה (שיערוך) ההסתברות הממוצעת לחיזוי נכון של הקלסיפייר?	
[5] עצים רנדומליים: בונים יער של עצים רנדומליים בעומק מקסימלי 1 (פיצול 1) כאשר מספר המאפיינים הוא 16 ו- m'=4 כמה עצים שונים יכולים להיבנות ביער (הסבירו את תשובתכם)?	.6

7. [10] מבצעים רגרסיה בעזרת thin board splines. בדרגות גמישות שונות, הריצו את הרגרסיה על קבוצת האימון וגם על קבוצת וולידציה וצירו את הגרף להלן.



- מהי שגיאת הוולידציה ומהי שגיאת האימון בדרגת גמישות 20 (עגלו את השגיאה .a לחצי הקרוב ביותר)
  - b. כיצד תאבחנו את שגיאות מודל עם דרגת גמישות 20 ומודל עם גמישות 2:
    - High Bias ואילו דרגה 2 הינה High variance .i
      - Low Bias ואילו דרגה 2 היע High bias וואילו דרגה 2. ii
  - Low Variances ואילו דרגה 2 היא High variance iii. דרגה 20 הינה
    - High Variance ואילו דרגה 2 היא High Bias ואילו. יער ברגה 20
  - .c באיזו דרגת גמישות תשתמשו כמודל החיזוי עבור קבוצת המבחן (Test Set)?
  - d. אם תרצו להוריד את שגיאת הוואריאנס. האם תשתמשו בלוח דק יותר או עבה יותר? רמז: ככל שהלוח דק יותר כך יותר קל לכופף אותו.
- .e שנן 2 נקודות בהן שגיאת ההכללה (על ה- Validation Set) מקבלת ערך 1.4.
- בנקודה אחת שגיאת הוואריאנס (Variance) היא 1 ובשניה שגיאת הוואריאנס קטנה מנקודה אחת שגיאת הוואריאנס מלית או הימנית?
  - f. בהנחה שהשגיאה הבלתי ניתנת להפחתה מתמצעת ל- 0, מהי שגיאת הביאס f. בנקודה זו (תוחלת ההפרשים בין ההיפותזה לפונקציה שיצרה את הדוגמאות)?

את (משקול אוסיני ע"פ הנוסחה הנתונה) כדי לחזות את (משקול גאוסיני ע"פ הנוסחה הנתונה) כדי לחזות את [8] .8 ערך המטרה של דוגמת מבחן x=(0,0) בהינתן קבוצת דוגמאות אימון  $D=\left\{\left((1,1),1\right), \quad \left((-1,-1),0\right), \quad \left((2,2),0\right)\right\}$  זו הנוסחה של משקל הדוגמאות (במונה יש נורמה 2 בריבוע):

$$eta_{\mathrm{i}} = e^{rac{-\left||x_{i} - x|
ight|_{2}^{2}}{2 au^{2}}}$$

$$\|x\|_{2} = \sqrt{\sum_{j=1}^{n} w_{j}^{2}}$$

ם ב- 10 (טאו שווה ל- 10). משתמשים ב- 10 (טאו שווה ל- 10). מה יהיו המשקלים (β) של 3 הנקודות ב- D?

- בהנחה שמבצעים LWLR עבור (0,0) באיזה טאו (τ) נקבל את הגמישות הגדולה .b ביותר (1.א. את ההתאמה הגדולה ביותר לקבוצת האימון)?
  - 10 טאו .i
  - 1 טאו.ii
  - 0.2 טאו .iii
  - 0.1 טאו .iv

9. [8] בקלסיפיקציה בינארית מבצעים מקסימיזציה של המכפלה:

$$l_D(w) = \prod_{p:t_p=1} y_p \prod_{p:t_p=0} (1 - y_p)$$

בהנחה שמספר הדוגמאות בקבוצת האימון הוא m,

- a. כיצד נחשב את ההסתברות הממוצעת לחיזוי f:
- ואת ההסתברויות (  $t_p=1$  עבור דוגמאות עבור  $y_p$  ואת ההסתברויות .i  $rac{1}{m}$ ונעלה את הסכום בחזקת (  $t_p=0$  עבור דוגמאות )  $1-y_p$
- ייית ההסתברויות (  $t_p=1$  את ההסתברויות עבור את ההסתברויות ).ii  $\mathbf{m}$  הונחלק ל-  $t_p=0$  ונחלק ל-  $1-y_p$  ונחלק ל-  $\frac{1}{m}$  נעלה את המכפלה בחזקת iolog ובצע iolog.
- כיצד מגיעים מתוך מקסום מכפלת ההסתברויות לעיל למזעור ה- Cross Entropy?
- ו. מבצעים log של המכפלה לעיל, מחלקים במספר הדוגמאות והופכים את
- ii. מבצעים log של המכפלה לעיל, מעלים בחזקת 1/m והופכים את הסימן
  - iii. מחלקים את המכפלה לעיל במספר הדוגמאות והופכים את הסימן
    - iv. מבצעים log של המכפלה לעיל והופכים את הסימן
  - 10. [6] בקבוצת מבחן היו 200 נבדקים. חציים חולים (Label 1) וחציים בריאים (Label 0). קלסיפייר סיווג נכון 90% מהחולים ושגה ב- 90% מהבריאים.

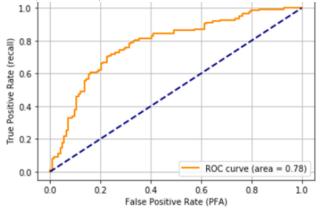
חשב:

a. מלאו את מטריצת העמימות:

	Predicted <b>O</b>	Predicted 1
Actual <b>O</b>		!
Actual <b>1</b>		

- b. מהו ה- F1?
- c. מהו ה- Balanced Accuracy?

(בערך) Recall=0.6 - בנקודה בה ה- Specificity). מה הספציפיות (ROC בנקודה בה ה- ROC? (בערך)



- 12. Feature Selection ,PCA [4] נתון קבוצת אימון (Dataset) עם מספר גדול של פיצ'רים. אנו :Feature Selection ,PCA [4] מעוניינים להקטין את המספר הפיצ'רים כדי למנוע Overfitting. אנו יכולים לעשות זאת בעזרת PCA או בעזרת
  - (נכון/לא נכון) פחות מידע. (נכון/לא נכון) PCA .a
  - .b קרוב לוודאי שבשימוש ב- Feature Selection נסנן יותר טוב פיצ'רים רועשים. (נכון/לא נכון)
- "1" נתונה קבוצת אימון D של 1000 דוגמאות, חציין מתויגות כ- "1" נתונה קבוצת אימון בו בו נתונה קבוצת אימון מתויגות כ- "0". מבצעים קלסיפיקציה בינארית בשיטת "0" בשיטת בקטגוריה אחד המאפיינים ב $\mathbf{x}_1$  יש 100 ערכים המופיעים ב- D. ואולם הערך v כלל אינו קיים בקטגוריה אחד המאפיינים בי שיערוך ההסתברות של  $P(x_1=v|^{-1})$  בשיטת הספירה שלמדנו כולל החלקת לאפלאס?

- :CV, Bootstrapping [7] .14
- נתונה קבוצת אימון T של 1000 דוגמאות.
- מבצעים Bootstrapping כדי לבחור קבוצת אימון וולידציה.
- מבצעים מספר גדול של מדגמים. כל מדגם מתקבל ע"י 1000 דגימות אקראיות (עם חזרות). לכל מדגם, הדוגמאות שנבחרו במדגם (M) נלקחות כקבוצת האימון (Train) ואילו שאר הדוגמאות (T-M) נלקחות כוולידציה (Validation).
  - a. בהנחה שנלקחו הרבה מדגמים כאלו, מה גודל קבוצת הוולידציה הממוצעת?
  - b. כמה קבוצות וולידציה שונות של 20% אפשר לדגום מקבוצה של 100 דוגמאות?
    - $100^{20}$  .i
    - $20^{100}$  .ii
    - $\binom{100}{20}$  .iii
      - $\frac{100}{20}$  .iv
    - cc כמה אימונים נעשה בשיטת LOOCV?
  - בסיום איפוק כאשר קצב w=1 מבצעים רגולריזציית לאסו (L1). מה יהיה ערך משקולת w=1 מבצעים רגולריזציית לאסו ( $\nabla loss$ ) אוא הוא 1 והגראדיינט על  $(\nabla loss)$  הוא 1, מקדם הרגולריזציה ( $\gamma$ ) הוא 1, מקדם הרגולריזציה ( $\sigma loss$ ) הוא 2.0.
- -16 אימון C=2 עם אימון C=2 עם קרנל לינארי לקבוצת אימון SVM עם קרנל שבנקודה בה SVM [5] אימון SVM (5]. מתמקסם, ה-Slack Variables מתמקסם, ה
  - i. אין פתרון לבעיית האופטימיזציה
  - ii. הדוגמאות ב- D ניתנות להפרדה לינארית
  - iii. ה Margin -שנבחר הוא הרחב ביותר האפשרי
  - iv. כל נקודות האימון נמצאים בתוך היפר-צינור ה- Margin