# Report

### <u>רקע</u>

בתרגיל זה התבקשנו לממש שלושה אלגוריתמי למידה: Perceptron ,KNN. הדאתא עליו בתרגיל זה התבקשנו לממש שלושה אלגוריתמי למידה: PA - ו- Perceptron ,KNN. מימשתי את האלגוריתמים הנייל הינו דאתא על איכויות של יינות. בסט האימון התקבלו 355 דוגמאות חדשות. כל דוגמא דוגמאות עם הלייבלים 9,1,2 (עבור כל דוגמא) ובסט המבחן התקבלו 89 דוגמאות חדשות. כל דוגמא מכילה 12 פיצירים, כאשר 11 פיצירים בעלי ערכים מספריים ופיציר נוסף המתאר את סוג היין מטיפוס מחרוזת (W- עבור יין לבן ו- R- עבור יין אדום).

## **Pre-Processing**

לפני הפעלת אלגוריתמי הלמידה על סט האימון נרצה לבצע עיבוד מקדים לדאתא. כחלק משלב זה עלינו להמיר את העמודה הקטגוריאלית שמציינת את סוג היין (אדום/לבן) לעמודה עם ערכים מספריים (1/0 בהתאמה) וזאת נעשה עייי שיטת label encoding ידועה ללא שימוש בספריים. sklearn לאחר ביצוע שיטה זו, נקבל סט אימון של 12 פיצירים שכולם מכילים ערכים מספריים. לאחר מכן, נרצה לנרמל את הדאתא כדי שכל הערכים שלנו ינועו בתחום 0-1. נבדקו שתי שיטות נרמול שנלמדו: z-score ו- min-max normalization עבור שיטת הנרמול ביצועים קרובים לביצועים שהתקבלו עבור השימוש ב- z-score normalization מאחר האלגוריתמים השונים. יחד עם זאת, החלטתי להשתמש ב- min-max normalization מאחר האלגוריתמים השונים. יחד עם זאת, החלטתי להשתמש ב- min-max normalization משחר ושיטה זו שומרת על היחסים בין הערכים המקוריים.

#### קביעת משקלים והיפר פרמטרים

קביעת המשקלים הראשונית עבור שני האלגוריתמים Perceptron, PA קביעת המשקלים הראשונית עבור שני האלגוריתמים משקלים של אפסים אשר מתעדכנות תוך כדי ריצה בהתאם לסט האימון שלנו.

כחלק מהפעלת אלגוריתמי הלמידה יש צורך בקביעת היפר פרמטרים קבועים אשר ייצגו את קצב הלמידה ומידת הענישה במקרה של קלסיפיקציה לא נכונה. אלו פרמטרים שלא נלמדים/משתנים בתהליך הלמידה. ערכים אלו נקבעו עבור כל אלגוריתם בנפרד. פרמטרים אלו נבחרו באמצעות ריצת האלגוריתם על מספר סופי של ערכים ובחינת הערכים בעלי אחוזי ההצלחה הגבוהים ביותר.

#### הפרמטרים שנקבעו עבור כל אחד מהאלגוריתמים:

k-fold cross validation בבדיקה באמצעות. K=7 הנבחר זה נבחר -KNN Algorithm עבור אלגוריתם אלגוריתם K=7 ומגיע לסדר גודל של לפחות 80%. (K=1) התקבל שהדיוק הגבוה ביותר מתקבל עבור אומגיע לסדר גודל של לפחות

המבטאת את eta = 0.1 אפוקים ו- 100 אפוקים עבור אלגוריתם פרישוריתם - Perceptron Algorithm ה- learning rate של האלגוריתם.

גם עבור היפר פרמטרים אלו נשתמש ב- k-fold cross validation. בבדיקה עבור ערכי פלו שונים אלו נשתמש ב- eta = 0.1. בבווח של [0.0,1.0] התקבל שהדיוק הגבוה ביותר של האלגוריתם מתקבל עבור eta = 0.1 בטווח של [0,1000] ונמצא כי רמת הדיוק הגבוהה ביותר מתקבלת אופן, נבדקו ערכי אפוקים שונים בטווח של [0,1000] ונמצא כי רמת הדיוק שהתקבלה באלגוריתם מגיעה לסדר גודל של לפחות עבור סביבות 100 אפוקים. אציין שרמת הדיוק שהתקבלה באלגוריתם מגיעה לסדר גודל של 60%.

יחיד. האלגוריתם נותן -Passive Aggressive Algorithm עבור אלגוריתם זה נבחר לבצע אפוק יחיד. האלגוריתם נותן משקל מאוד גדול לדוגמאות האחרונות שראה, ולכן לא משנה אם נבצע אפוק יחיד או 100. בסופו של דבר, הדוגמאות האחרונות יהיו בעלות המשקל הגדול ביותר. כלומר, סדר הדוגמאות משפיע הרבה יותר מאשר כמות האפוקים. בנוסף לכך, רמת הדיוק שהתקבלה באלגוריתם מגיעה לסדר גודל של לפחות 60%.

## k-fold cross validation

k=n ועם Perceptron ו- RNN השתמשתי בשיטה זו עם k=n על מנת לקבוע את ההיפר פרמטרים של k=n האימון ומאמנים את המודל על יתר הדאתא, ואז למעשה, בכל ריצה מוציאים נקודה אחת מסט האימון ומאמנים את התהליך עבור כל הנקודות בסט מנבאים את התיוג לנקודה שהוצאנו. באופן דומה עושים את התהליך עבור כל הנקודות בסט האימון. לבסוף, רמת הדיוק שחושבה עבור ביצועי כל אלגוריתם היא שיעור הפעמים שהמודל צדק בחיזוי.