מרצה: ד"ר אייל קולמן מתרגלת: שי עובד

# הנחיות לפרויקט מסכם

#### מבוא ללמידת מכונה

מסמכים להגשה:	1. קובץ קוד מוכן בפורמט py, או בפורמט Ipython notebook, להחלטתכם.
	2. מסמך PDF לדו"ח הפרויקט
	Submission_group_number.csv בשם csv אשר כולל את תחזיות
	מצ"ב פורמט) - Prediction Probabilities
תוכנות דרושות:	Anaconda for python 3
אמצעי הגשה:	קובץ zip שיכלול את שלושת הקבצים הנ"ל
:תאריך אחרון להגשה	15.6.21

בפרויקט זה נעסוק בבעיית Binary Classification (כלומר – משני קלאסים) בה עליכם לסווג רשומות ל**שתי** קטגוריות על סמך מספר פיצ'רים בדאטה סט.

על טיב הפרויקט **תבוצע הערכה פרונטלית**, לאחר תיאום עם המתרגלת ולמול לוחות הזמנים שיפורסמו באתר הקורס. הצגת הפרויקט תלווה בדו"ח הכתוב אשר מהווה חלק בלתי נפרד ממנו. ציון יינתן בצורה פרטנית לכל אחד מחברי הקבוצה.

המטרה בפרויקט המסכם הינה לחשוף אתכם לעבודה מעשית בה תוכלו להתנסות בחומר הנלמד בקורס, תוך כדי יישום הכלים בסביבת נתונים אמתית לחלוטין. אין בכוונת הצוות להגביל אתכם בצורת החשיבה והעבודה, אולם קיימות מספר הנחיות בסיסיות אשר עליכם לעמוד בהן.

- אין להכין ולעצב את סט הנתונים הגולמי בעזרת אקסל (אלא בחבילות python בלבד).
- מימוש הקוד ייעשה במחברת/בקובץ פייתון בסביבת Anaconda, ויכלול **הסברים מלאים** על אופי המימוש מימוש הקוד ייעשה במחברת/בקובץ פייתון בסביבת notes למשתמשים בקובץ py). **בבדיקה יינתן** דגש על כתיבת קוד מסודר וקריא!
  - . משך הרצת הקוד מתחילתו ועד סופו לא תעלה על שעה.
  - test without target.csv וב-train.csv עטרכו להשתמש אך ורק בקבצים
- כפי שתלמדו במהלך הסמסטר אין חובה להשתמש בכל הפיצ'רים של סט הנתונים, תוכלו להנדס ולעצב את הפיצ'רים כרצונכם.
  - . טיב הביצועים של המודל שלכם ייעשה **על ידי מטריקת AUC** אשר תלמד במהלך הסמסטר.
- ייפתח פורום באתר הקורס ובו ייענו שאלות בנוגע לפרויקט, שימו לב כי התגובות בפורום מחייבות עבור כלל הסטודנטים, לכן מומלץ בחום להתעדכן בו.
- שימושים בפונקציות וטכניקות שלא נלמדו בקורס הם מבורכים, אולם הם אינם מהווים תחליף לשיטות המסורתיות.
- **בונוס** יינתן גם לקבוצות שיבנו קוד יעיל וקונפיגורבילי אשר מקל על האפשרות לחקור ולנסות כיוונים חדשים. שימושים בפונקציות ואובייקטים משלכם מבורכים.

מרצה: ד"ר אייל קולמן מתרגלת: שי עובד

- **בונוס** נוסף יחולק לסטודנטים לפי ביצועי המודל שלהם 5 נקודות למקום הראשון, 3 נקודות למקום השני, נקודה למקום השלישי.
  - שלא מוגש בפורמט המבוקש. פורמט המבוקש על קוד שלא רץ ועל קובץ csv
- יש לפרט את ההנחות שנלקחו בכל שלב של הפרויקט. הנחות שלא יפורטו יחשב כאילו לא נלקחו בחשבון
  ומצב זה עלול להוביל להורדה בציוו.
- גם אם ניסיתם "לפצח" את הבעיה בדרך מסוימת ואין שיפור בתוצאות: אל תסירו את הניסיון מהקוד. רק work flow- חשוב שתדגישו שמדובר בניסיון לא מוצלח ואין לו מקום
- יהיה עליכם להבין היטב מה כל היפר-פרמטר שנלמד בכיתה אומר וכיצד הוא משפיע על התנהגות המודל.

# משימת התכנות תכלול ארבעה חלקים:

## חלק ראשון - אקספלורציה:

• עליכם לחקור את הנתונים בכל אופן שבו עולה על רוחכם: האופי שבו כל פיצ'ר מתפלג, התנהגות קורלטיבית בין הפיצ'רים, נתונים סטטיסטיים על הפיצ'רים. בשלב זה של הפרויקט יש המון מקום לוויזואליזציה! נצלו זאת.

#### <u>חלק שני – עיבוד מקדים:</u>

- האם קיימים נתונים חריגים (Outliers) בדאטה? אם כן, עליכם להסירם או לפחות לתת עליהם את הדעת
  - האם הנתונים מנורמלים? אם לא- האם צריך לנרמל אותם? מה החשיבות של נרמול הנתונים בבעיה?
    - האם ישנם נתונים חסרים? כיצד בחרתם לטפל בהם ומדוע באופן זה?
- האם המימדיות של הבעיה גדולה מדי? למה מימדיות גדולה עלולה ליצור בעיה? איך נזהה כי מימדיות הבעיה גדולה מדי?
- הקטנת המימדיות על ידי טכניקה אחת שנלמדה בכיתה LDA ,PCA ו/או על ידי בחירת תת קבוצה של פיצ'רים קיימים (Feature selection)
  - Test- החלת העיבוד המקדים על סט ה
  - ניתן לבצע ניסיונות נוספים אשר לא נלמדו בקורס על מנת לעבד את הפיצ'רים הניתנים לכם **(בונוס)**

#### חלק שלישי – הרצת המודלים:

- בחירת שני מודלים ראשוניים מבין השלושה הבאים והחלתם על סט הנתונים:
  - Naïve Bayes Classifier
    - KNN •
    - Logistic Regression

מרצה: ד"ר אייל קולמן מתרגלת: שי עובד

- בחירת שני מודלים מתקדמים מבין הארבעה הבאים והחלתם על סט הנתונים:
  - Multi-Layer Perceptron (ANN)
    - Decision Tree
  - Random Forest or Adaptive Boosting
    - Support Vectors Machine •

#### חלק רביעי – הערכת המודלים:

- בניית Confusion Matrix (מדגמית) על אחד המודלים, עליכם להסביר מה אומרים התאים בתוך המטריצה בהקשר למודל שבחרתם
- עבור כל אחד K-Fold Cross Validation, ובניית פלט KC עבור כל אחד (K-Fold Cross Validation עבור כל אחד מהמודלים שהורצו (רצוי באותו התרשים)
- מה (Overfitted או שלכם הוא Train-או על ה-Validation, האם המודל שלכם הוא Overfitted? מה עשיתם / עליכם לעשות על מנת להגדיל את יכולת ההכללה שלו?

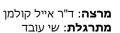
### חלק חמישי – ביצוע פרדיקציה

לאחר בחירת המודל **(לפי מטריקת AUC)**, עליכם לבצע פרדיקציה על נתוני קובץ (לאחר בחירת המודל (לפי מטריקת Submission\_group\_number.csv", ולהגיש קובץ בפורמט csv בשם "test\_without\_target.csv" את תחזיות הסתברות הקלסיפיקציה (Prediction Probabilities - מצ"ב דוגמא)

#### :הערות

- 1. מיותר לציין שאת המודלים תצטרכו לבחון על סט Validation ולא על ה-Train עצמו (בחירת מודל לפי ביצועיו על ה-Train עלול להביא לתוצאות מאוד נמוכות ולהורדת ציון משמעותית!). הרצת הפרידקציות על ה-Train יכולה לסייע במציאת Overfitting אבל לא מהווה אינדיקטור לטיב המודל.
- 2. עליכם לכתוב מפורשות את ההיפר פרמטרים של המודלים הנבחרים כפי שנלמדו בכיתה, גם אם הוחלט להשתמש בערכי ברירת המחדל שלהם.
- 3. סדר מימוש השלבים אינו מחייב, במסגרת הפרויקט סביר מאוד להניח שתצטרכו לחזור אחורה אל שלבים מוקדמים יותר (בדומה לכל פרויקט Data Science).

#### - (הנחיות לדו"ח המסכם בעמוד הבא) -





# הדו"ח המסכם:

הדו"ח יכלול **לכל היותר** 5 עמודים (לא כולל שער) אשר בו יוסברו כלל השלבים שננקטו במהלך ניתוח הנתונים. נדרש הסבר מפורט על הרציונל מאחורי בחירת כל אחת מהשיטות שצוינו בשלבים לעיל, של ההיפר-פרמטרים שנבחרו, ותוצאות המודלים השונים. אין צורך להרחיב במילים ואין צורך לצטט את חומר הקורס בפרויקט.

- על הדו"ח לכלול פרק "תקציר מנהלים" פסקה קצרה המסכמת את הפרויקט, וכן פרק "סיכום" אשר
  מתאר את כלל המודלים והמסקנות שנסקרו במהלך ניתוח הנתונים.
- יש לפרט את ההנחות שנלקחו בכל שלב של הפרויקט. הנחות שלא יפורטו יחשבו כאילו לא נלקחו בחשבון ומצב זה עלול להוביל להורדה בציון.
  - . ניתן להוסיף נספחים ככל העולה על רוחכם, ויזואליזציה תופיע בנספחים (וגם בגוף הקוד).
- יש לציין בראש הדו"ח את שמות המגישים ות"ז שלהם. את הדו"ח יש להגיש במערכת מודל עד התאריך 15.6.2021. לא יינתנו הארכות.
- הדו"ח מהווה חלק בלתי נפרד מהפרויקט המסכם. **הניקוד של חלקי הפרויקט השונים נשען גם על** טיב תיאורם בדו"ח.

# בהצלחה!!!