מבוא לראייה חישובית ממ"ן 12

מאת: יאיר חריט 207282955

התוכניות תחילה טוענות את הקובץ config.py המכיל את כל הנדרש על מנת להפעיל את האלגוריתמים ולסכם את הנתונים שייצרו- ייבוא מסדי הנתונים, סידורם, אתחול משתנים, יתר על כן, קובץ זה שומר על אחידות ומונע כפל קוד.

לאחר אתחול המשתנים, נפעיל את האלגוריתם הנבחר על 80% מהנתונים, האלגוריתם יחשב ויסווג את הנתונים. את התוצאות שהתקבלו נשווה מול המידע הקיים במסד הנתונים על מנת לקבוע את טיב האלגוריתם.

עבור אלגוריתם kNN נאסוף את התוצאות עבור ערכי ה-k השונים עד max_k עבור אלגוריתם השוואה. המידע הנאסף בגרף לשם השוואה.

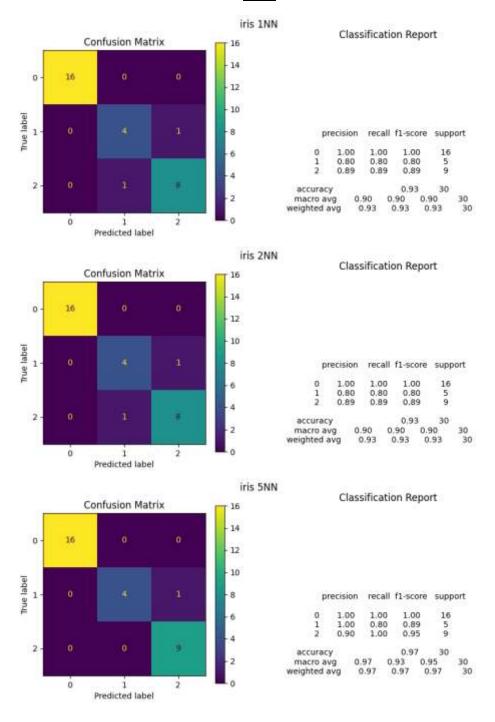
עבור אלגוריתם(י) SVM (נאסוף את התוצאות עבור כל מסווג בערכי C שונים ולבסוף נשווה את הנתונים הללו בעזרת גרפים.

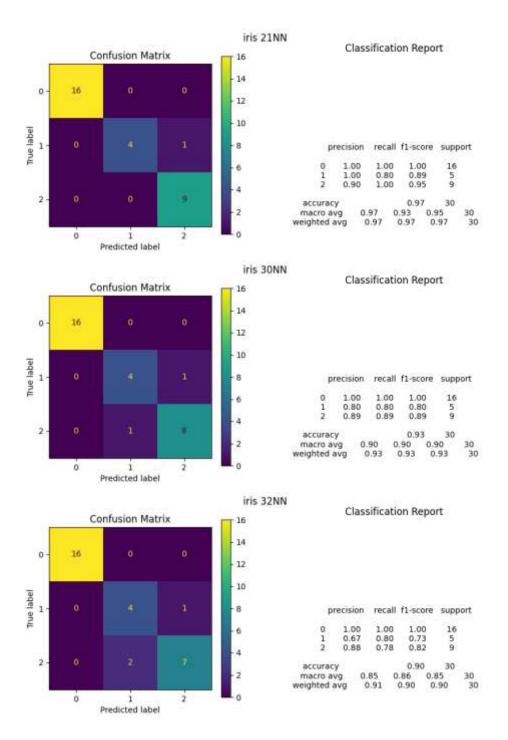
על מנת לבדוק את הקוד ובכדי לשמור על זמן עיבוד הגיוני צמצמתי את MNIST ל10,000 דוגמיות. דוגמיות, המידע הנתון מטה חושב עבור חצי ממסד הנתונים- 30,000 דוגמיות.

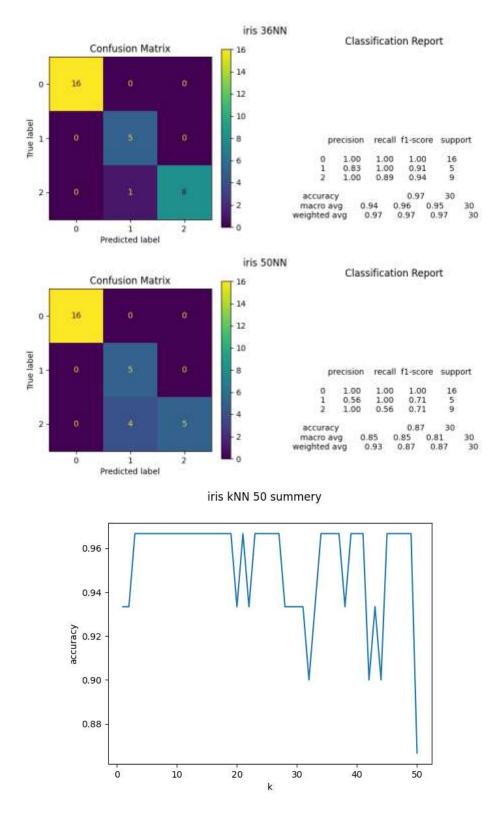
להלן חלק מהנתונים שנאספו, שאר הנתונים נמצאים בתיקיית figures.

IRIS Dataset

kNN



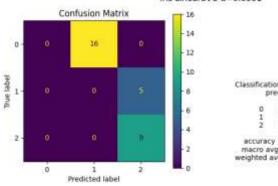




מן הנתונים הללו ניתן להסיק כי מספר השכנים האופטימלי נמוך, שכן כבר כאשר מסווגים בעזרת k=1 רמת הדיוק היא 0.93. יתר על כן, ניתן להגיד בפשטנות כי ככל שמספר השכנים גדל רמת הדיוק יורדת.

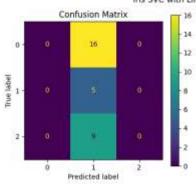
:SVMs

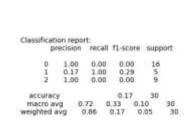




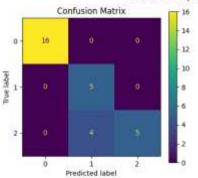
Classificat p	ion repor	t: recall	f1-score	suppo	wt
0 1 2	1.00 0.00 0.64	0.00 0.00 1.00	0.00 0.00 0.78	16 5 9	
accurac macro a weighted	y vg 0.	55 0).73	0.30 0.30 0.	30 26 23	30 30

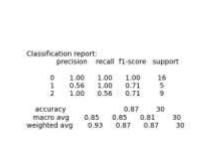
iris SVC with Linear Kernal C=0.0001



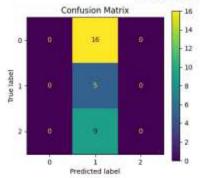


iris SVC with Polynomial Kernel C=0.0001



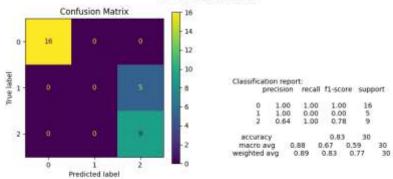


iris SVC with RBF kernel C=0.0001

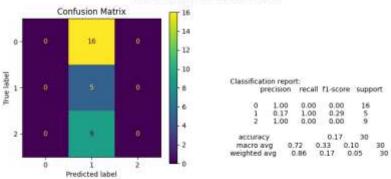


	precisio	m	reci	100	12-50	ore	embb	Type
0	1.0	0	0.0	0	0.0	00	16	
1	0.1	7	1.00		0.29		5	
2	1.0	0	0.0	O.	0.0	0	9	
accura	cy				0.1	7	30	
macro a	WG.	0.7	72	0.3	33	0.1	0	30
weighted	avo	0	86	- 0	.17	0.	05	30

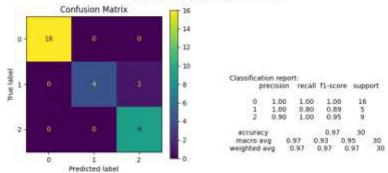
iris LinearSVC C=0.001



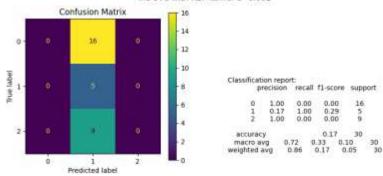
iris SVC with Linear Kernal C=0.001



iris SVC with Polynomial Kernel C=0.001

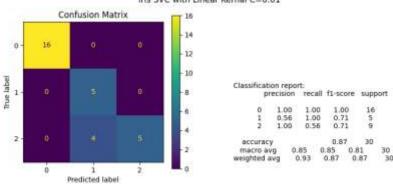


iris SVC with RBF kernel C=0.001



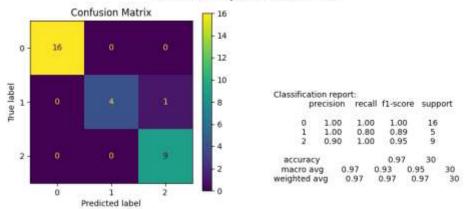
iris LinearSVC C=0.01 Confusion Matrix 16 14 12 10 Classification report: precision recall f1-score support 0 1.00 1.00 1.00 16 1 1.00 0.40 0.57 5 2 0.75 1.00 0.86 9 accuracy macro avg 0.92 0.80 0.81 30 weighted avg 0.93 0.90 0.89 38

iris SVC with Linear Kernal C=0.01

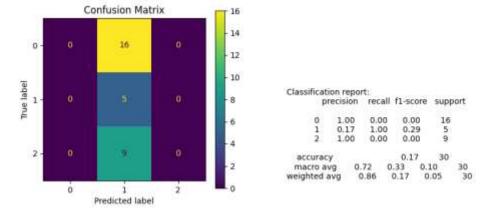


iris SVC with Polynomial Kernel C=0.01

Predicted label

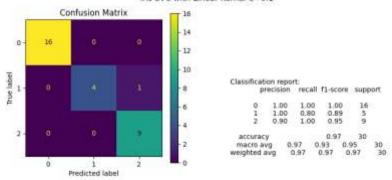


iris SVC with RBF kernel C=0.01

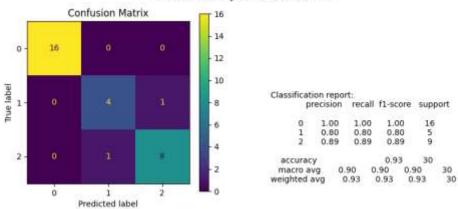


iris LinearSVC C=0.1 Confusion Matrix 16 14 12 10 Classification report: precision recall f1-score support 6 0 1.00 1.00 1.00 1.00 16 1 0.80 0.80 0.80 5 2 0.89 0.89 0.89 9 accuracy 0.93 30 macro avg 0.90 0.90 0.90 30 weighted avg 0.93 0.93 30 Predicted label

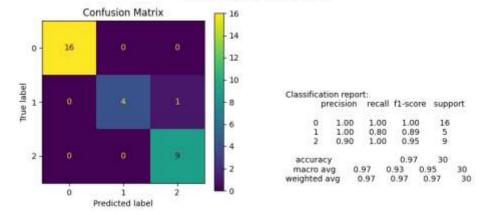
iris SVC with Linear Kernal C=0.1



iris SVC with Polynomial Kernel C=0.1



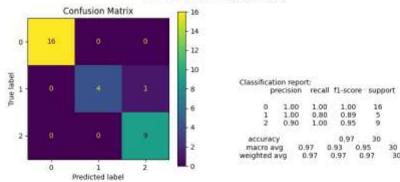
iris SVC with RBF kernel C=0.1



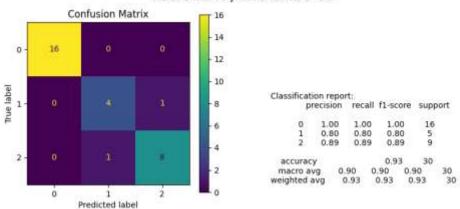
iris LinearSVC C=0.5 Confusion Matrix 16 14 12 10 Classification report: precision recall f1-score support 0 1.08 0.80 0.80 5 2 0.89 0.89 0.89 5 4 2 0.89 0.89 0.89 5 2 accuracy macro avg 0.90 0.90 0.90 0.90 30 weighted avg 0.93 0.93 0.93 3 3

iris SVC with Linear Kernal C=0.5

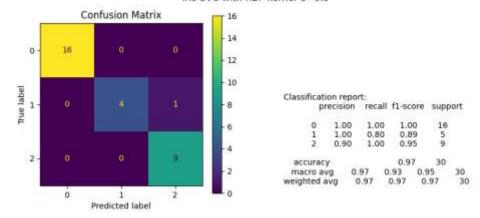
Predicted label



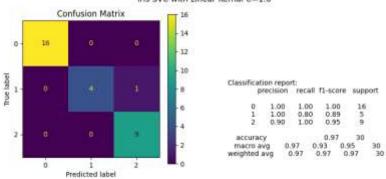
iris SVC with Polynomial Kernel C=0.5



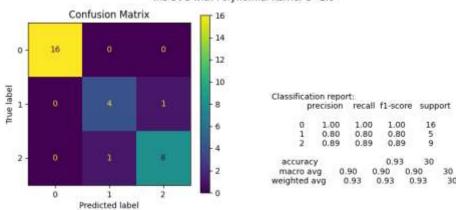
iris SVC with RBF kernel C=0.5



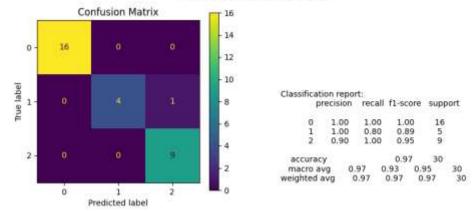




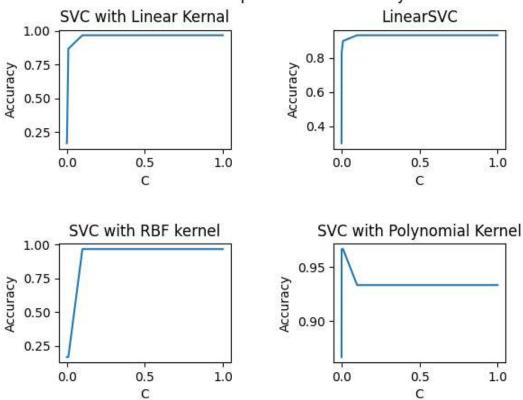
iris SVC with Polynomial Kernel C=1.0



iris SVC with RBF kernel C=1.0



iris SVM sample size 150 summery



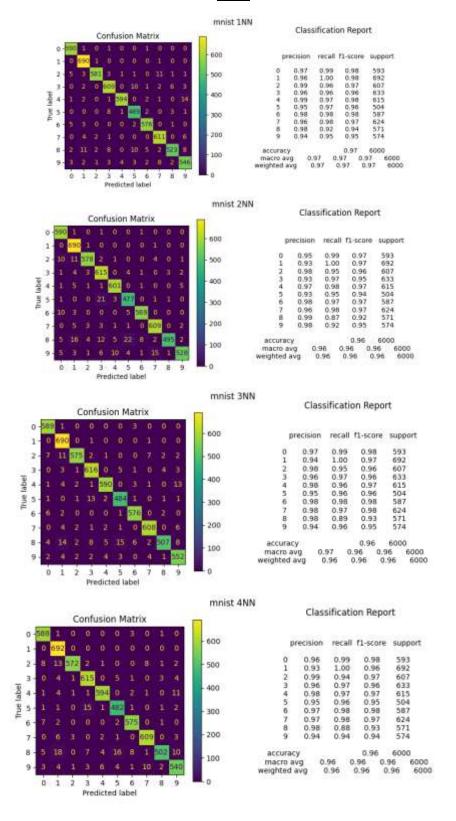
מן נתונים אלו ניתן להסיק כי מעבר ל0.1, במקרה זה, המשקל של הערך של C אינו משפיע רבות על רמת דיוק האלגוריתמים.

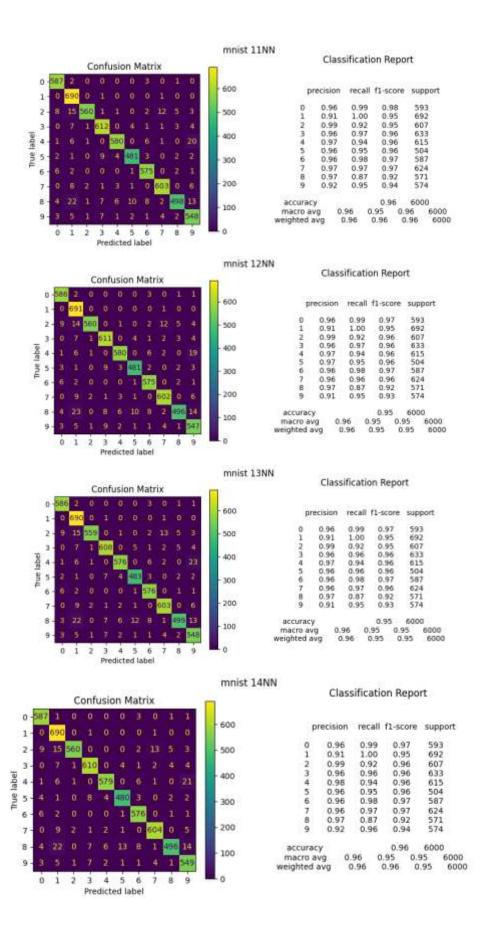
יתר על כן, ניתן לראות כי כאשר 1=C, 4 האלגוריתמים השונים נותנים תוצאות ברמת דיוק דומה.

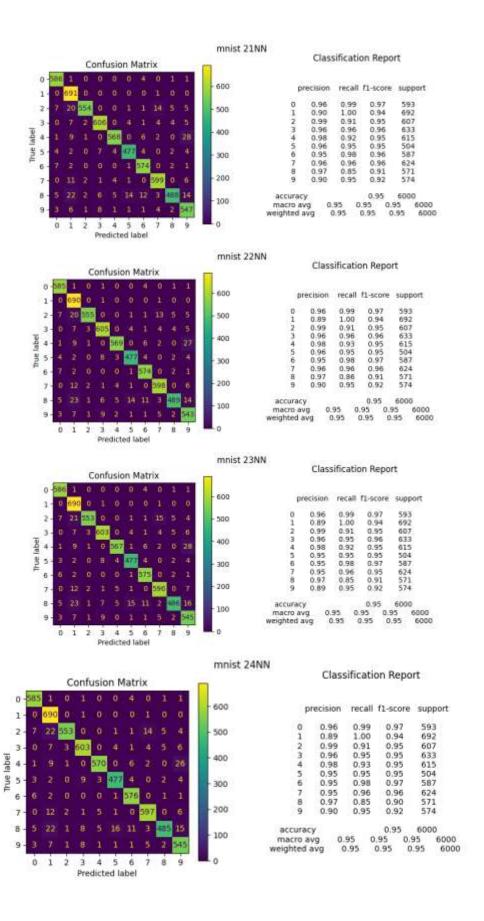
לסיכום, ניתן להסיק כי האלגוריתמים שנבדקו יסווגו את מסד הנתונים של IRIS ברמת דיוק זהה לKNN, מאחר וזמן העיבוד של KNN טוב יותר- הוא האלגוריתם המתאים יותר במקרה זה.

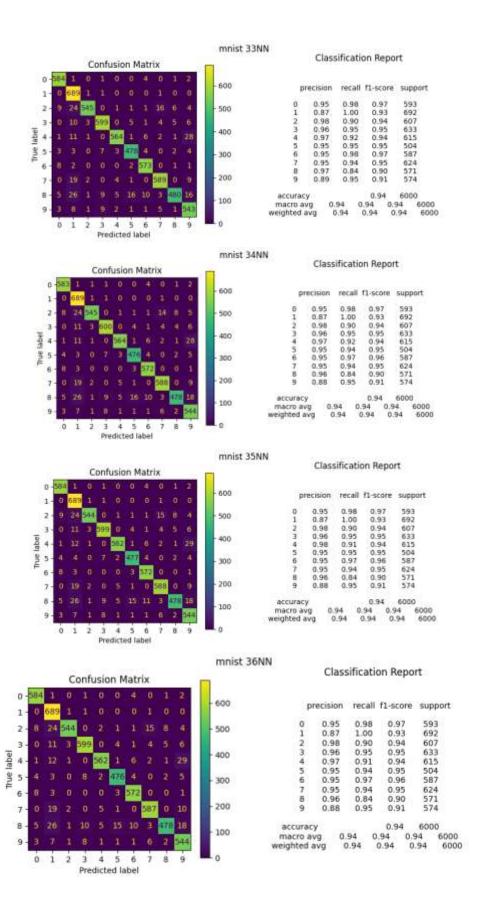
MNIST

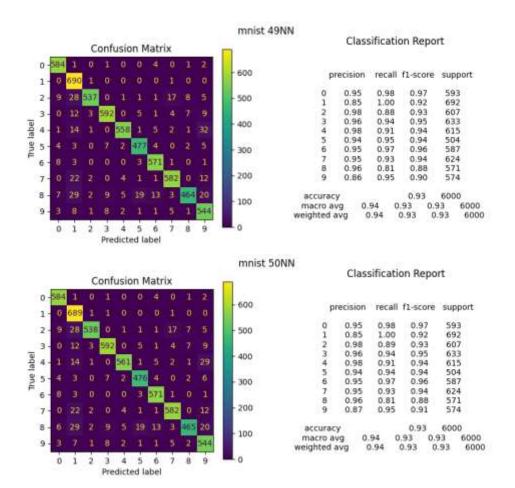
kNN



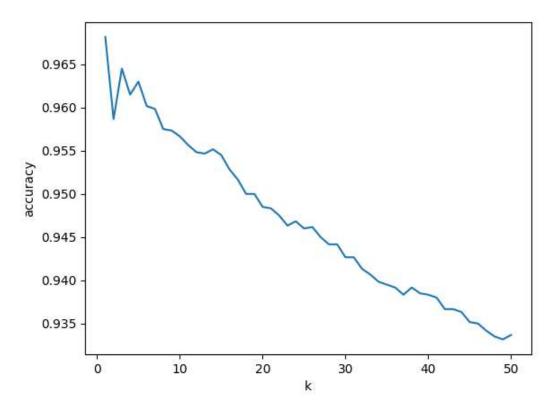








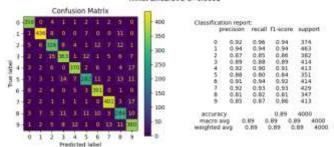
mnist kNN 50 summery



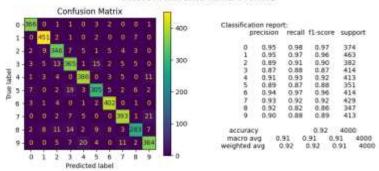
מן הנתונים הללו ניתן להסיק כי מספר השכנים האופטימלי נמוך, כלומר, ככל שנעזרים ביותר שכנים כך רמת הדיוק יורדת (במקרה זה ב-0.03%). ניתן לראות שהשיפוע מתון יותר ביחס לRIS עבור IRIS, ייתכן וזאת משום שהערכים (השכנים) אותם נבדוק די דומים האחד לשני-כולם בצבע דומה, עם צפיפות דומה וכו'.

:SVM

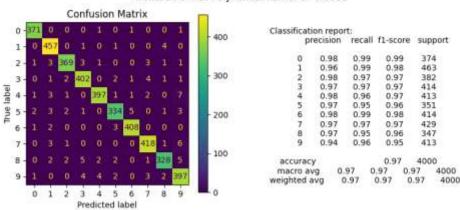


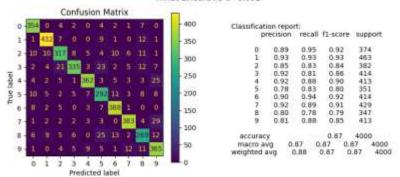


mnist SVC with Linear Kernal C=0.0001

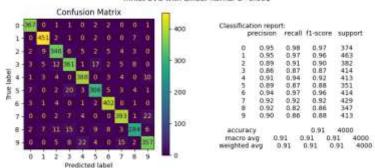


mnist SVC with Polynomial Kernel C=0.0001

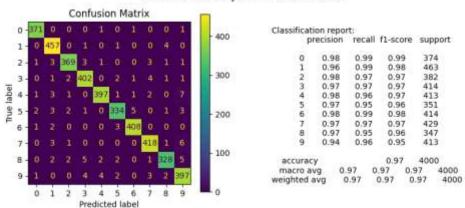


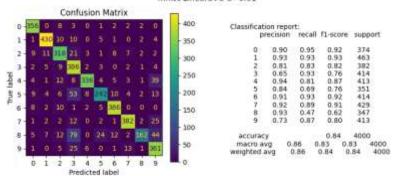


mnist SVC with Linear Kernal C=0.001

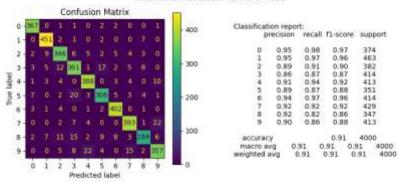


mnist SVC with Polynomial Kernel C=0.001

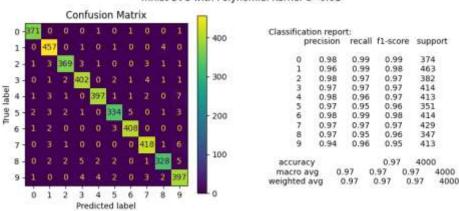


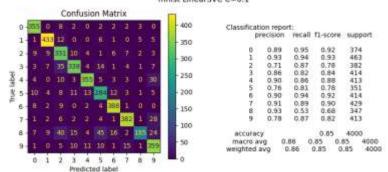


mnist SVC with Linear Kernal C=0.01

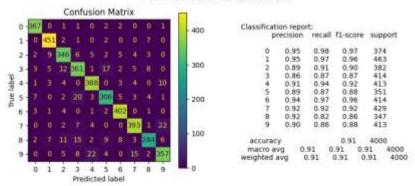


mnist SVC with Polynomial Kernel C=0.01

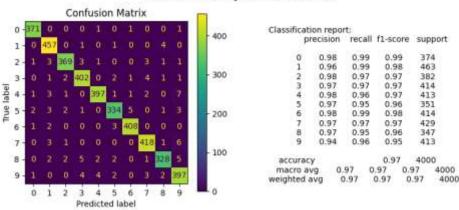


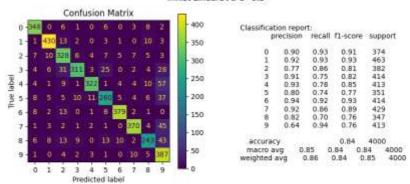


mnist SVC with Linear Kernal C=0.1

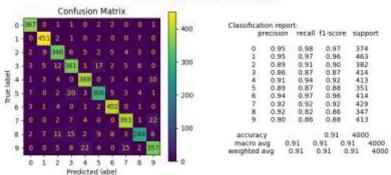


mnist SVC with Polynomial Kernel C=0.1

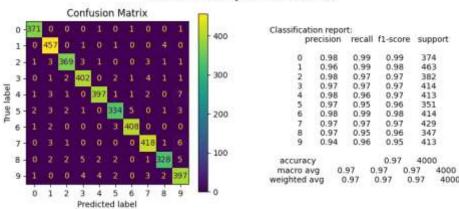


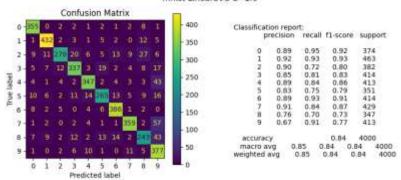


mnist SVC with Linear Kernal C=0.5

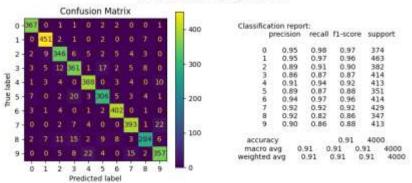


mnist SVC with Polynomial Kernel C=0.5

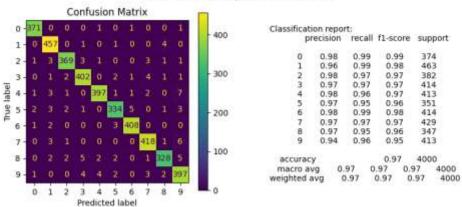




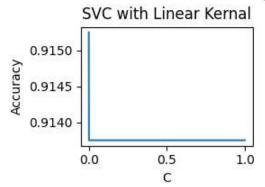
mnist SVC with Linear Kernal C=1.0

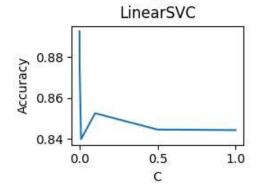


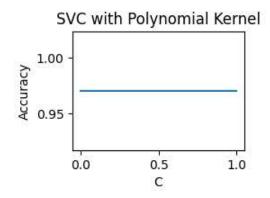
mnist SVC with Polynomial Kernel C=1.0



mnist SVM sample size 20000 summery







מן הנתונים הללו ניתן לראות כי התוצאות הטובות ביותר מגיעות משימוש באלגוריתם SVC עם גרעין פולינומיאלי (דרגה 3). יתר על כן, ניתן להגיד כי ערכי הC המשתנים אינם משפיעים רבות על רמת הדיוק של האלגוריתמים שנבדקו (Poly SVC לא מושפע בכלל).

למרות שרמת הדיוק של האלגוריתם המדובר טובה יותר משל אלגוריתם knn, אני הייתי משתמש בknn בשל זמן הריצה הארוך של האלגוריתמים המוזכרים בחלק זה (כ50 דקות עבור 20,000 דוגמיות של MNIST).