תיאור כללי של הפרויקט:

- מימוש PIPE לזיהוי אובייקטים.
- אימון ולכוונן את ה-PIPE על תת קבוצה מסט הנתונים PIPE.
 - בחינת ביצועי המסווג על תת קבוצה אחרת מסט הנתונים.
 - ניתוח התוצאות.

סט הנתונים:

- סט הנתונים כולל 101 מחלקות שבכל אחת 31-800 תמונות.
- טענו את התמונות, העברנו אותן ל-gray scale ושינינו את הגודל שלהם בהתאם להיפר פרמטר S.
 - חילוק הנתונים
 - שרת המחלקות הראשונות. PIPE על עשרת המחלקות הראשונות.
- הרצנו את האלגוריתם עם ההיפר-פרמטרים הטובים ביותר שנמצאו על עשרת המחלקות השניות (מחלקות 11-20, Fold 2).
 - אימנו ובחנו את המודל: אימון על 20 התמונות הראשונות בכל מחלקה ובחינה על 20 תמונות אחרות (אם לא היו 40 תמונות אז נשארו פחות תמונות לאימון).

ה-PIPF שמומש:

ה-PIPE שבחרנו לממש הוא SVM+HOG. מסווג ה-SVM אומן באמצעות שני סוגים של PIPE. לינארי וגאוסיאני (RBF).

כיוונון ההיפר פרמטרים:

כיווננו את ההיפר פרמטרים לכל סוג של kernel בנפרד. בדו"ח אנחנו מציגים את ה-kernel הלינארי-המודל שהביא לתוצאות דיוק הטובות ביותר. (כיוונון הפרמטרים על המודל השני נמצא בנספחים).

ההיפר פרמטרים שבחרנו לכוונן הם:

- S- גודל התמונה אחרי שינוי של התמונה המקורית בסט הנתונים.
- אודל התא בו מחושב פרמטר קלט לאלגוריתם HOG. גודל התא בו מחושב פרמטר קלט לאלגוריתם Pixels-Per-Cells
- Num-Of-Bins מספר ה"בינים" של הכיוונים. פרמטר קלט לאלגוריתם HOG. מספר הכיוונים האפשריים של הגרדיאנט.
 - Block norm method- קלט לאלגוריתם ה-HOG. שיטת הנורמליזציה עבור כל בלוק.
 - בין סיבוכיות להתאמת המודל. SVM. אחראי על ה-tradeoff בין סיבוכיות להתאמת המודל.
 - $\gamma = -rac{1}{2\sigma^2}$ כאשר .RBF kernel -Gamma -

תהליך הכוונון היה איטרטיבי ונמשך עד התכנסות. נתאר כעת את התהליך עבור המודל הלינארי:

תחילה בחרנו לכוונן את הפרמטרים C ו-S באמצעות הגדרת מרחב חיפוש ומציאת הפתרון האופטימלי במרחב הנתון), כאשר הפרמטרים האחרים מקובעים לערכים נפוצים אשר הפתרון האופטימלי במרחב הנתון), כאשר הפרמטרים האופטימליים במרחב החיפוש של C ו-S, בחרנו לכוונן מצאנו באינטרנט. לאחר מציאת הערכים האופטימליים במרחב החיפוש של Pixels-Per-Cells ו-Grid Search באמצעות Block norm method בפרד לכוונן את הפרמטרים pixels_per_block ו-Block norm method. בחרנו לעשות זאת בנפרד

זוהי הייתה האיטרציה הראשונה של התהליך. האיטרציה השנייה התחילה מחדש במציאת פרמטרים C ו-S רק הפעם עם 4 ערכים לפרמטרים האחרים שמצאנו באיטרציה הקודמת (ולא לפי מה שמצאנו באינטרנט). המשך האיטרציה הוא זהה והתהליך נמשך עד התכנסות – כלומר כאשר אין שינוי באף אחד מהערכים של ההיפר פרמטרים.

חשוב לציין, את תהליך הולידציה שעשינו על מנת לבדוק את טיב המודל. בחרנו לממש K-Folds חשוב לציין, את תהליך הולידציה שעשינו על מנת לבדוק את סט האימון ל-folds 5, כל אחד מהם כולל 4 תמונות מכל מחלקה (בסך הכל 40 תמונות בכל fold).

*<u>הערה:</u> עבור המודל הגאוסיאני (kernel='rbf') האיטרציה התחילה במציאת ערכי gamma א<u>הערה:</u> עבור המודל הגאוסיאני (kernel='rbf') כאשר שאר הערכים מקבועים לפרמטרים שנמצאו עבור המודל הלינארי. לאחר gamma האופטימלי במרחב האיטרציה נמשכה בדיוק כפי שתואר לעיל עבור המודל הלינארי, עד התכנסות של הפרמטרים.

הטבלה להלן מראה את היפר הפרמטרים, את טווחי החיפוש, את הערך הנבחר ואת אחוז הטבלה להלן מראה את היפר הפרמטרים, את טווחי החיפוש, את הערך הנבחר ואת אחוז השביאה הממוצע על 5 ה-Folds (סט הולידציה).

Iteration	Hyper Parameter	Stage	Range	Jumps	Selected Value	Error Rate
		1	10^-3, 10^2	exp		
	С	2	1:100	10	8-15	
		3	8:15	1		0.325
		1	100,300,600,800	X		0.323
	Image size (S)	2	80:120	5	83	
1		3	79:90	2		
_	Number of oriented	1	1:30	10		
	gradient (num_of_bins)	2	5:15	1	13	0.285
	Spatial cell size (Pixels per	size (Pixels per 1 1:30		10		0.203
	cell)	2	5:15	1	13	
	Cells per block	1	1:5	1	2	0.285
	Block norm method	1	"L1", "L2", "L1-Sqrt", "L2-Hys"	Х	L2-Hys	0.285
		1	10^-3, 10^3	exp		
	С	2	1,10,50,100,200,500,1000	X	1-1000	
2		3	1:1000	3		0.28
2		1	75:100	2		0.20
	Image size (S)	2	80,81,82,92,93,94	Х	81,93	
		3	81,93	X		

	Number of oriented	1	1:30	5	- 13	
	gradient (num_of_bins)	2	8:16	1	13	0.28
	Spatial cell size (Pixels per cell)	1	1:30	5	13	
		2	8:16	1		
	Cells per block	1	1:5	1	2	0.28
	Block norm method	1	"L1", "L2", "L1-Sqrt", "L2-Hys"	Х	L2-Hys	0.28

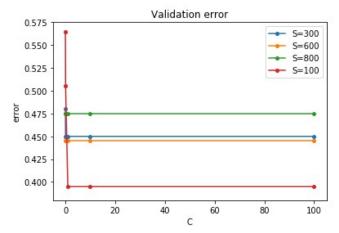
גרפים של כוונון ההיפר פרמטרים:

איטרציה מספר 1

S-ו C כיוונון O

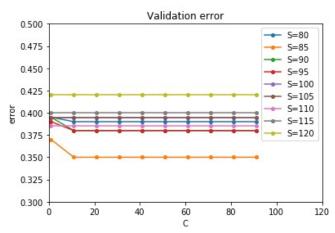
שלב 1- הבנת סדרי הגודל של C ו-S:

$$C \in \left\{10^i \middle| i = -2, -1, 0, 1, 2\right\}, S \in \{100, 300, 600, 800\}$$



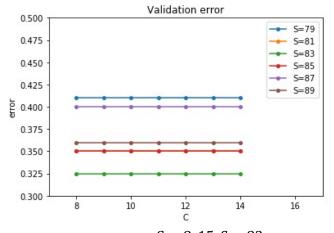
S-ו C שלב 2 – צמצום מרחב הערכים של

 $C \in \{1+10*i|i=0,1,...,9\}, S \in \{80,85,90,95,100,105,110,115\}$



שלב 3 – מציאת ערך אופטימלי במרחב חיפוש:

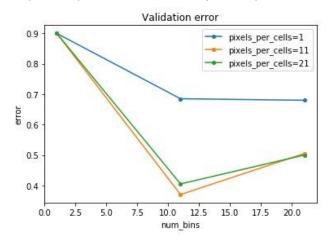
 $C \in \{8,9,...,15\}, S \in \{79,81,83,85,87,89\}$



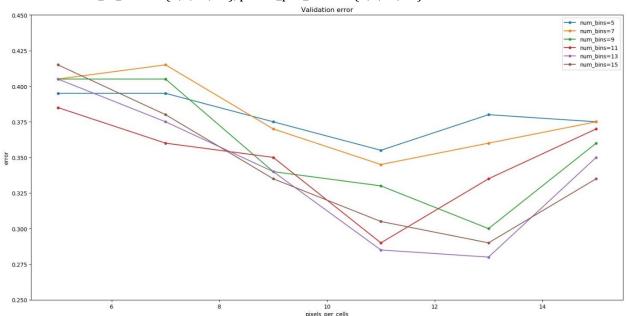
C = 8: 15, S = 83 נבחרו

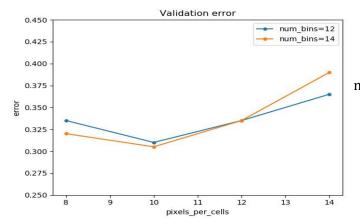
:num_of_bins-ı pixels_per_cells כיוונון

שלב 1- הבנת סדרי הגודל num_of_bins \in {1,11,21}, pixels_per_cells \in {1,11,21}



שלב 2 – צמצום ומציאת הערך האופטמילי: num_of_bins $\in \{5,6,...,15\}$, pixels_per_cells $\in \{5,6,...,15\}$

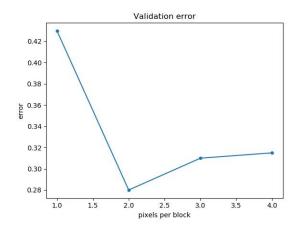




numBins = 13, pixelsPerCells = 13 נבחרו

:pixels_per_block כיוונון

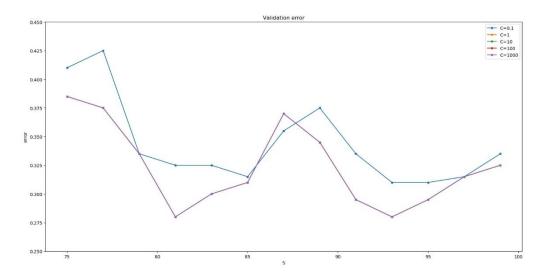
pixelsPerBlock = 2 נבחר



איטרציה מספר 2:

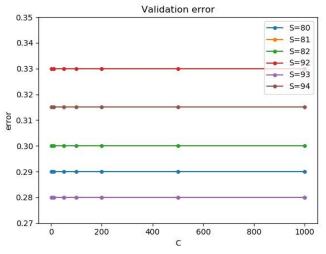
S-ו C כיוונון

שלב 1 – צמצום מרחב החיפוש – $\mathbf{C} \in \left\{10^i \middle| i=-2,-1,0,1,2\right\}, S \in \left\{75,77,\dots,99\right\}$

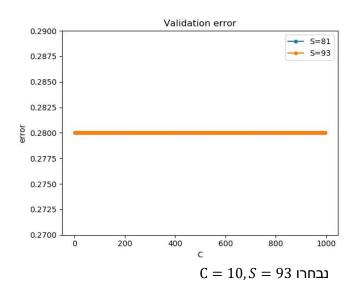


שלב 2 – צמצום נוסף של מרחב החיפוש

 $C \in \{1,10,50,100,200,500,1000\}, S \in \{80,81,82,92,93,94\}$



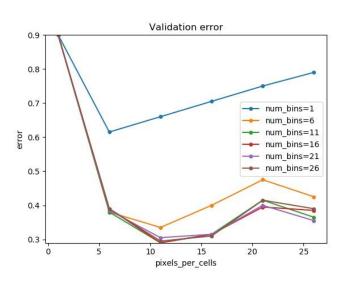
שלב 3 – מציאת ערך אופטימלי – 3 שלב 3 – 1000 שלב 3 – C $\in \{1,4,\dots,1000\}, S \in \{81,93\}$



:num_of_bins-ı pixels_per_cells כיוונון

שלב 1 – צמצום מרחב החיפוש

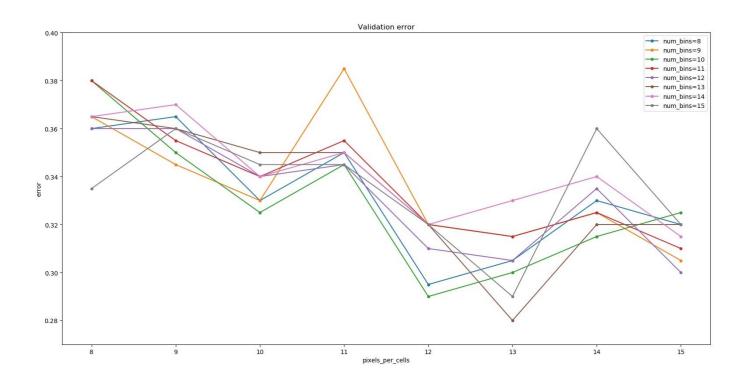
 $\begin{aligned} &\text{num}_{\text{of}_{\text{bins}}} \in \{1,6,11,16,21,26\}, \\ \\ &\text{pixels_per_cells} \in \{1,6,11,16,21,26\} \end{aligned}$



שלב 2 – מציאת ערך אופטימלי ■

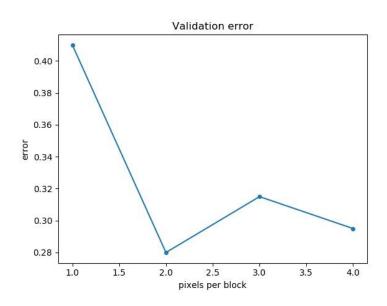
$$\mathrm{num}_{\mathrm{of}_{\mathrm{bins}}} \in \{8,9,\ldots,15\},$$

pixels_per_cells $\in \{8,9,...,15\}$



numBins = 13, pixelsPerCells = 13 נבחרו

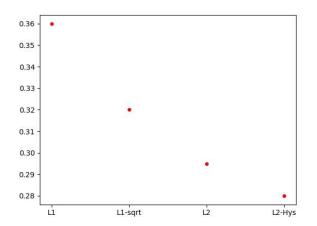
:pixels_per_block כיוונון



pixelsPerCells = 2נבחר

:block_norm כיוונון

ישלב 1 – מציאת ערך אופטימלי – 1 שלב 1 אופטימלי פוסגא שלב 1 שלב 1 שלב 1 אופטימלי ווא שלב 1 שלב



BlockNorm =' L2 - Hys" נבחר

תוצאות הבחינה:

אוא (Fold 2 אחוזי השגיאה על סט האימון (עבור

מטריצת המבוכה:

מציין את מספר המחלקות. התא ה- $_{ij}$ מציין את מספר המחלקות. התא ה- $_{ij}$ מציין את מספר הפעמים שדוגמא מהמחלקה ה-i סווגה למחלקה ה-j.

תוויות שסווגו											
20	19	18	17	16	15	14	13	12	11		
0	3	0	0	0	1	0	1	1	14	11	
2	0	0	1	0	2	0	0	14	1	12	
0	0	2	2	0	5	0	10	0	1	13	
1	0	0	0	0	2	14	1	1	1	14	תוויות
2	0	0	1	1	11	0	5	0	0	15	אמיתיות
0	0	0	0	20	0	0	0	0	0	16	
2	0	0	11	0	4	0	0	0	3	17	
0	0	18	0	0	1	1	0	0	0	18	
1	12	0	1	1	5	0	0	0	0	19	
11	0	0	1	0	4	1	1	2	0	20	

שגיאות ויזואליזציה:

לכל מחלקה אנו מציגים תמונות של שתי השגיאות הגדולות ביותר בתמונות של המחלקה (כלומר תמונות מהמחלקה שסווגו לא נכון).

תמונה 2	תמונה 1	מחלקה
Diplodiens	E Company	brontosaurus
		Buddha
		Butterfly
Fall areto context rules		Camera
		Cannon

2IN1 CLEANER SHEET RY WHAT	Ceiling fan
	Cellphone
	Chair
	Chandelier

נספחים כיוונון פרמטרים עבור המודל הגאוסיאני (kernel='rbf')

Iteration	Stage	Hyper Parameter	Range	Jumps	Selected Value	Error Rate
	1		0.01,0.05,0.1,0.5,1,5,10,50	Х		0.35
	2	gamma	0.1:1	0.05	0.45	
	3		0.4:0.5	0.01		
	1		10^-3, 10^2	ехр		
	2	С	5:100	10	10	
	3		10	Х		0.345
	1		100,300,600,800	Х		0.343
1	2	Image size (S)	80:110	5	96	
	3		90:100	1		
	1	Number of oriented	1:30	5	7	
	2	gradient (num_of_bins)	4:10 1		,	0.33
	1	Spatial cell size (Pixels per	1:25	5	- 16	0.33
	2	cell)	12:20	1	10	
	1	Cells per block	1:5	1	2	0.33
	1	Block norm method	"L1", "L2", "L1-Sqrt", "L2-Hys"	Х	L1	0.33
	1	gamma	0.05:1	0.05	0.46	0.325
	2	Barrina	0.4:0.6	0.01		0.023
	1		10:50	10		
2	2	С	10:30	2	20	
	3		20	Х		0.32
	1		70:110	10		
	2	Image size (S)	80:100	2	98	
	3		97:99	1		

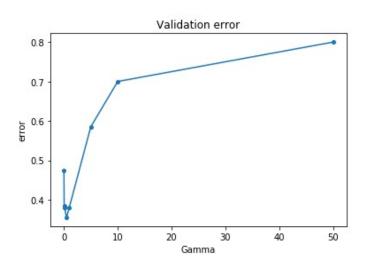
	1	Number of oriented gradient (num_of_bins)	4:10	1	8	- 0.32
	1	Spatial cell size (Pixels per cell)	12:20	1	16	0.32
	1	Cells per block	1:5	1	2	0.32
	1	Block norm method	"L1", "L2", "L1-Sqrt", "L2-Hys"	Х	L1	0.32
	1		0.05:1	0.05		
	2	gamma	0.85:1.45	0.05	0.96	0.295
	3		0.9:1	0.01		
	1	С	10:28	2	20	0.295
3	1	Image size (S)	90:108	2	98	0.233
	1	Number of oriented gradient (num_of_bins)	4:10	1	8	0.295
	1	Spatial cell size (Pixels per cell)	12:20	1	16	0.233
	1	Cells per block	1:5	1	2	0.295
	1	Block norm method	"L1", "L2", "L1-Sqrt", "L2-Hys"	Х	L1	0.295

גרפים של כוונון ההיפר פרמטרים:

הגרפים להלן מציגים את אחוזי השגיאה הממוצעת על סט הולידציה כפונקציה של הערך של ההיפר פרמטרים:

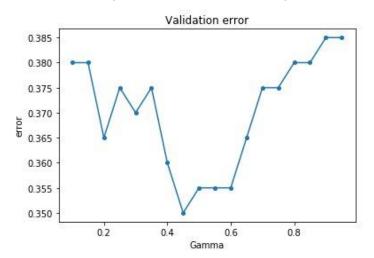
איטרציה מספר 1:

gamma כיוונון פ control gamma שלב 1- הבנת סדר הגודל של $\gamma \in \{0.01, 0.05, 0.1, 0.5, 1, 5, 10, 50\}$



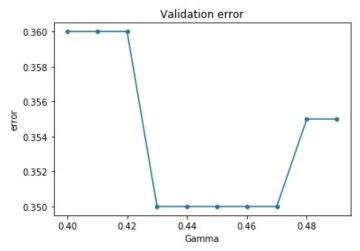
שלב 2- צמצום מרחב החיפוש:

$$\gamma \in \{0.1 + 0.05 * i | i = 0,1,...,19\}$$



שלב 3 – מציאת ערך אופטימלי:

$$\gamma \in \{0.4 + 0.01 * i | i = 0,1,...,9\}$$

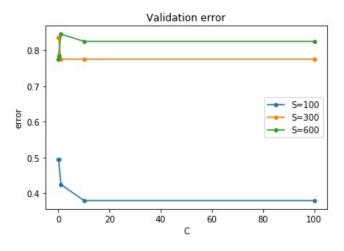


 $\gamma=0.45$ ערך נבחר

S-וובון C ו-

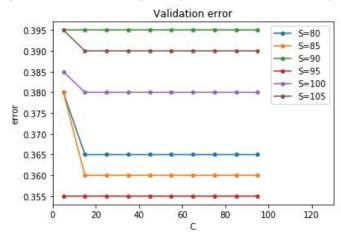
שלב 1- הבנת סדרי הגודל של C ו-S:

$$C \in \{10^i | i = -2, -1,0,1,2\}, S \in \{100,300,600\}$$



שלב 2 – צמצום מרחב הערכים:

$$C \in \{5 + 10 * i | i = 0, ..., 9\}, S \in \{50 + 5 * i | i = 0, 1, ... 19\}$$



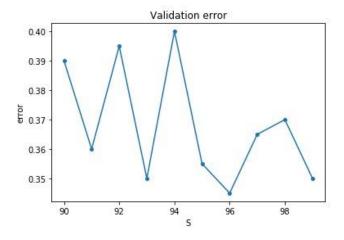
.3 לשלב לערכי המודל ולכן קיבענו C א לשלב C שמנו לב שערך לא משנה לערכי המודל ולכן לא משנה ל

שלב 3 – מציאת ערך אופטימלי:

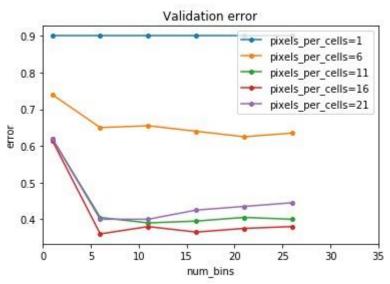
$$C = 10, S \in \{90, 91, ..., 99\}$$

$$C = 10, S = 96$$
 נבחר

:num_of_bins-ו pixels_per_cells כיוונון

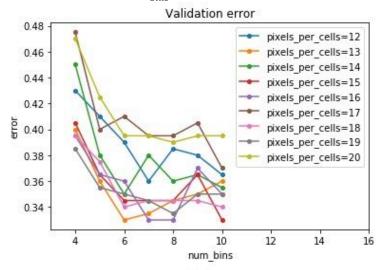


 $\begin{aligned} &\text{num}_{\text{of}_{\text{bins}}} \in \{1,6,11,16,21,26\}, \\ &\text{pixels_per_cells} \in \{1,6,11,16,21\} \end{aligned}$

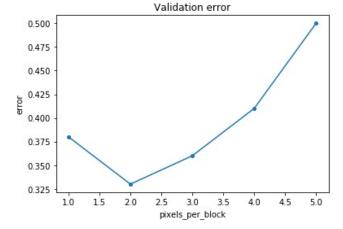


שלב 2- צמצום מרחב החיפוש ומציאת הערך האופטימלי

 $\label{eq:numofbins} num_{of_{bins}} \in \{4,\!5,\ldots,\!10\}, \qquad pixels_per_cells \in \{12,\!13,\ldots,\!20\}$



numBins = 7, נבחר pixelsPerCells = 16



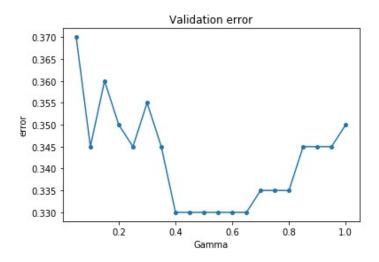
:pixels_per_blocks כיוונון

pixelsPerBlock = 2 נבחר

<u>איטרציה 2:</u>

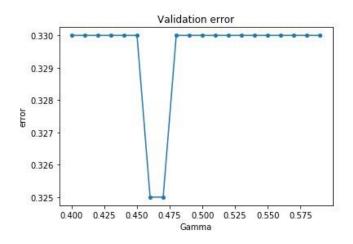
• כיוונון amma:

(הפעם הערכים ערכים ערכים עם מרחב התחלנו עם התחלנו שלב 1 שלב 1 שלב 1 אותר) שלב 1 אותר $\gamma \in \{0.05*i|i=1,...,20\}$



שלב 2 – מציאת ערך אופטימלי

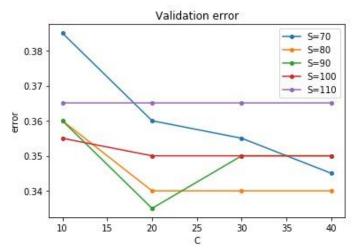
$$\gamma \in \{0.4 + 0.01 * i | i = 0,1,\dots,19\}$$



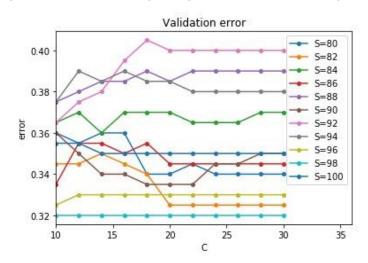
 $\gamma = 0.46$ ערך נבחר

• כיוונון C ו-S-

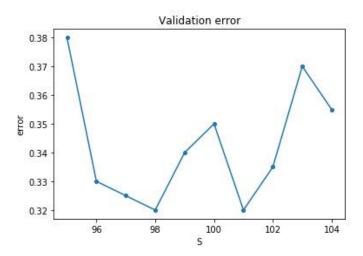
$$C \in \{10 * i | i = 1, ..., 5\}, S \in \{70 + 10 * i | i = 0, 1, ... 4\}$$



שלב 2 – צלילה פנימה במרחב הערכים $\mathbf{C} \in \{10+2*i|i=0,...,10\}, S \in \{80+2*i|i=0,1,...10\}$



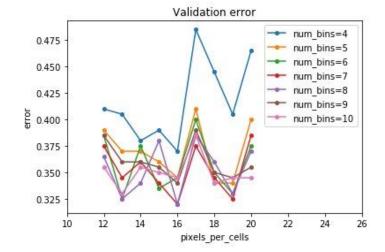
שלב 3 – מציאת ערך אופטימלי $\mathsf{C} = 20, S \in \{95, ..., 104\}$



C = 20, S = 98 נבחר

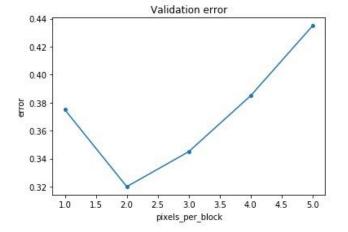
:num_of_bins-I pixels_per_cells סיוונון

שלב 1 - מציאת ערך אופטימלי num $_{\mathrm{of}_{\mathrm{bins}}} \in \{4,...,10\}, \qquad \mathrm{pixels_per_cells} \in \{12,...,20\}$



ערכים נבחרים: numBins = 8, pixelsPerCells = 16

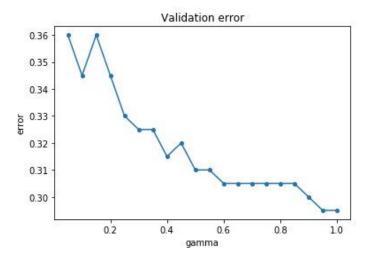
:pixels_per_block כיוונון

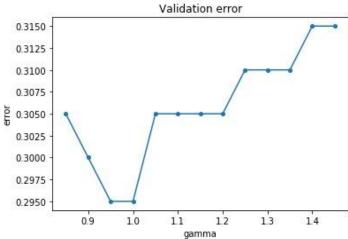


pixelsPerCells = 16 :ערך נבחר

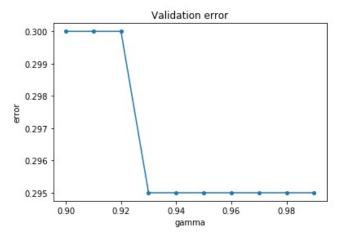
איטרציה 3:

• כיוונון gamma: שלב 1 – הבנת סדר הגודל



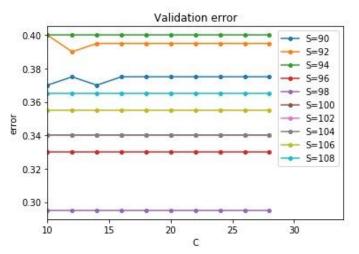


שלב 2 – מציאת ערך אופטימלי



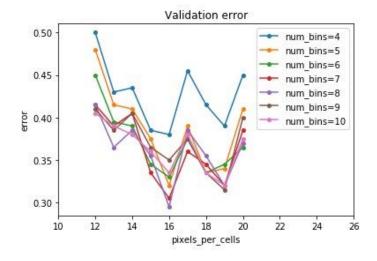
 $\gamma = 0.96$ נבחר

ר-S. C וונון C ו-S. שלב 1 – מציאת ערך אופטימלי



נבחר: C = 20, S = 98

יונון pixels_per_cells פיוונון pixels_per_cells פיוונון שלב 1 – מציאת ערך אופטימלי חער $_{\rm of_{bins}} \in \{4,...,10\},$ pixels_per_cells $\in \{12,...,20\}$

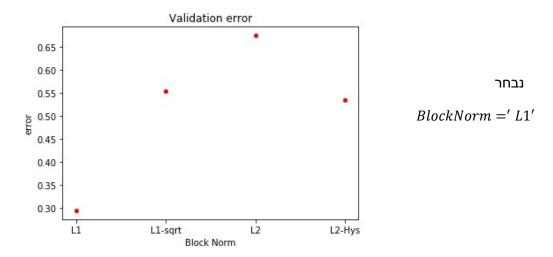


numBins = 8, נבחר
pixelsPerCells = 16

• כיוונון block_norm•

שלב 1 – מציאת ערך אופטימלי

$BlockNorm \in \{'L1','L2','L1 - Sqrt','L2 - Hys'\}$



לאחר האיטרציה הזו הפסיקו להיות שינויים בערכי הפרמטרים ולכן התהליך נעצר. אחוז השגיאה עמד על 29.5% ולכן המודל שנבחר הוא המודל הלינארי לו אחוזי שגיאה נמוכים יותר (28).