תרגיל 4

<u>בשת נוירונים עם 2 hidden layer</u>

המודל מכיל את הפרמטרים הלומדים משכבות הנוירונים (W1,W2,W3,b1,b2,b3).

המודל שלי כולל את ההיפר פרמטרים (לא לומדים) הבאים:

Hidden layer size, epochs, activation function and batch size.

בחרתי להשתמש בעדכון הפרמטרים לפי AdaGrad כיוון שעבור מספר ה epochs הקטן יחסית שהתבקשנו עבורו, ה בחרתי להשתמש בעדכון הפרמטרים לפי AdaGrad ביוון שעבור מספר ה features מחזק את הfeatures השכיחים עם learn rate גבוה יחסית לעומת ה features השכיחים תוך כדי שהמודל כן לומד בצורה יחסית טובה על הפיצ'רים השכיחים (מכיוון שמספר ה epochs קטן יחסית). המודל עובד לפי השרטוט הבא:

שכבה ראשונה מעבירה את ההלט שכבה שנייה מעבירה את הקלט למימד 100X1, אחרי זה מפעילה למימד 50X1, אחרי זה מפעילה את שכבה שלישית מעבירה את הקלט ReLU את פונק' האקטיבציה 40 - קלט פונק' האקטיבציה ReLU פונק' למימד 10X1, אחרי זה מפעילה את ולאחר מכו נרמול הבאצ' דוגמאות(באצ'), כל מכן נרמול הבאצ' פונק' האקטיבציה ReLU פונק' האקטיבציה דוגמא היא מטריצה מכן נרמול הבאצ' בגודל 784X1 לקיחת הoutputa של השכבה השלישית והופכים את הפלט לוקטור הסתברויות באמצעות softmaxa $Loss(\hat{y}, y)$ output layer השאיפה היא לההטיו את הloss input layer על הדוגמאות .train setב hidden layer 1 hidden layer 2

את הפרמטרים אימנתי במהלך פונקציית הtraining במעבר על הtest, ה optimizer לפי שיטת Adagrad (מפורט למעלה).

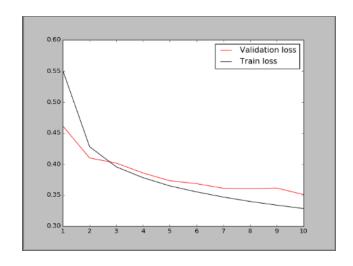
כעת אפרט על כל היפר-פרמטר ומדוע בחרתי לאמן את המודל שלי כפי שבחרתי לאמנו:

- (1) Batch size: השתמשתי ב 40 batch size למודל. נרמלתי את ה batch normalization), ב (1 ב batch normalization) יאפשר למידה "אחידה" יותר עליו. נרמול הנחתי שכיוון שיש לנו מספר epochs קטן יחסית אז נרמול הinput יאפשר למידה "אחידה" יותר עליו. נרמול ה input מצמצם את "קיצוניות" המידע.
 - 2) Hidden layer size: בדי שהמודל יהיה אפקטיבי, נרצה לצמצם את הבעיה (מעבר מבעיה בגודל 784 לגודל 184 קטן יותר) באופן הדרגתי, גודל הhidden layer חייב להיות בין מספר הקלאסים לגודל הקלט. התבקשנו לגודל 100 בשכבה הראשונה, גודל 50 בשכבה השנייה.
 - מוגדר מראש, learn rate (eta= μ) (3 עדכון הפרמטרים הלומדים, נשים לב שב Adagrad אין והפרמטרים מוגדר מראש, learn rate (בפל שearn rate) ולכן ה learn rate שלו קטן (כי מחלקים בסכום הגרדיאנטים) ולכן ה feature יותר שכיח כך היצה.
 - Epochs : מספר הפעמים שעוברים על הtraining set. התבקשנו לעשות 40.
 - Sigmoid, ReLU, PReLU, tanh פונקציית האקטיבציה מהאפשרויות הבאות :Activate function (5 ועוד. מטרת פונקציית האקטיבציה היא הכנסת אלמנט אי לינאריות במודל במעבר בין השכבות. כאן ReLU התבקשנו להשתמש בפונקציית

תוצאות המודלים:

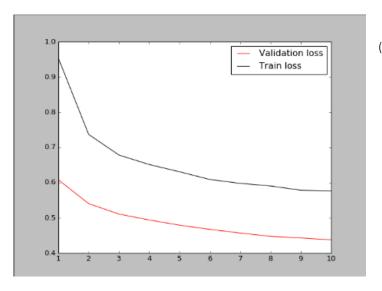
מודל a: רשת נוירונים עם hidden layers 2 ,עם optimizer מסוג Adagrad ועם פונקציית אקטיבציה PeLU מודל a: רשת נוירונים עם (81%) Train epoch number: 1, Average loss: 0.5507, Accuracy: 38732/48000 (84%) Validation epoch number :1 Average loss: 0.4614, Accuracy: 10047/12000 (85%) Train epoch number: 2, Average loss: 0.4281, Accuracy: 40781/48000 (86%) Validation epoch number :2 Average loss: 0.4100, Accuracy: 10268/12000 (86%) Train epoch number: 3, Average loss: 0.3956, Accuracy: 41296/48000 (86%) Validation epoch number :3 Average loss: 0.4017, Accuracy: 10272/12000 (87%) Train epoch number: 4, Average loss: 0.3782, Accuracy: 41620/48000 (86%) Validation epoch number: 4 Average loss: 0.3857, Accuracy: 10346/12000 (87%) Train epoch number: 5, Average loss: 0.3650, Accuracy: 41789/48000 (87%) Validation epoch number: 5 Average loss: 0.3733, Accuracy: 10393/12000 (87%) Train epoch number: 6, Average loss: 0.3553, Accuracy: 41897/48000 (87%) Validation epoch number :6 Average loss: 0.3685, Accuracy: 10419/12000 (88%) Train epoch number: 7, Average loss: 0.3470, Accuracy: 42089/48000 (87%) Validation epoch number: 7 Average loss: 0.3612, Accuracy: 10436/12000 (88%) Train epoch number: 8, Average loss: 0.3399, Accuracy: 42177/48000 (87%) Validation epoch number :8 Average loss: 0.3607, Accuracy: 10455/12000 (88%) Train epoch number: 9, Average loss: 0.3340, Accuracy: 42298/48000 (87%) Validation epoch number :9 Average loss: 0.3615, Accuracy: 10430/12000 (88%) Train epoch number: 10, Average loss: 0.3285, Accuracy: 42410/48000 (87%) Validation epoch number :10 Average loss: 0.3511, Accuracy: 10488/12000

(86%) Test Average loss: 0.3809, Accuracy: 8620/10000



מודל b: רשת נוירונים עם hidden layers 2, עם optimizer מסוג Adagrad ועם פונקציית אקטיבציה ReLU ובנוסף (אם overfitting ע"י כיבוי נוירונים בהסתברות 0.5, dropout עם en 2.5 מאפשר לנו לגרום לרשת הנוירונים לא לנטות ל overfitting ע"י כיבוי נוירונים בהסתברות 5.5, כך גם ניתן לאמן המון רשתות (2^n) אם יש הסתברות 0.5) (בכל רשת יש נוירונים אחרים שלא כבויים). לא הצלחתי לגרום למודל להוציא תוצאות טובות בשימוש dropout (ייתכן כי בעזרת epochs 10 לא ניתן לאמן עם aropout בצורה טובה)

(64%) Train epoch number: 1, Average loss: 0.9535, Accuracy: 30601/48000 (78%) Validation epoch number :1 Average loss: 0.6081, Accuracy: 9367/12000 (73%) Train epoch number: 2, Average loss: 0.7369, Accuracy: 35080/48000 (80%) Validation epoch number :2 Average loss: 0.5405, Accuracy: 9646/12000 (76%) Train epoch number: 3, Average loss: 0.6784, Accuracy: 36429/48000 (82%) Validation epoch number :3 Average loss: 0.5107, Accuracy: 9810/12000 (77%) Train epoch number: 4, Average loss: 0.6514, Accuracy: 36932/48000 (82%) Validation epoch number :4 Average loss: 0.4939, Accuracy: 9872/12000 (78%) Train epoch number: 5, Average loss: 0.6308, Accuracy: 37343/48000 (83%) Validation epoch number :5 Average loss: 0.4792, Accuracy: 9923/12000 (79%) Train epoch number: 6, Average loss: 0.6089, Accuracy: 37781/48000 (83%) Validation epoch number: 6 Average loss: 0.4673, Accuracy: 9983/12000 (79%) Train epoch number: 7, Average loss: 0.5980, Accuracy: 38097/48000 (83%) Validation epoch number :7 Average loss: 0.4569, Accuracy: 10019/12000 (80%) Train epoch number: 8, Average loss: 0.5905, Accuracy: 38245/48000 (84%) Validation epoch number: 8 Average loss: 0.4475, Accuracy: 10084/12000 (80%) Train epoch number: 9, Average loss: 0.5785, Accuracy: 38365/48000 (84%) Validation epoch number :9 Average loss: 0.4429, Accuracy: 10098/12000 (80%) Train epoch number: 10, Average loss: 0.5766, Accuracy: 38523/48000 (84%) Validation epoch number :10 Average loss: 0.4376, Accuracy: 10121/12000



(83%) Test Average loss: 0.4546, Accuracy: 8331/10000

מודל :: רשת נוירונים עם hidden layers 2, עם optimizer מסוג Adagrad ועם פונקציית אקטיבציה ReLU ובנוסף batch normalization על קבוצת דוגמאות בגודל 40, הסברתי בעמוד הראשון (מודל זה הוא המודל שנתן לי את batch sizen והbatch sizen.
התוצאות הכי טובות ולכן בחרתי בו) על ה

(83%) Train epoch number: 1, Average loss: 0.5042, Accuracy: 39765/48000 (87%) Validation epoch number :1 Average loss: 0.3835, Accuracy: 10388/12000 (86%) Train epoch number: 2, Average loss: 0.3804, Accuracy: 41481/48000 (88%) Validation epoch number :2 Average loss: 0.3493, Accuracy: 10503/12000 (87%) Train epoch number: 3, Average loss: 0.3481, Accuracy: 41943/48000 (88%) Validation epoch number: 3 Average loss: 0.3434, Accuracy: 10550/12000 (88%) Train epoch number: 4, Average loss: 0.3316, Accuracy: 42307/48000 (88%) Validation epoch number: 4 Average loss: 0.3388, Accuracy: 10540/12000 (89%) Train epoch number: 5, Average loss: 0.3143, Accuracy: 42621/48000 (89%) Validation epoch number :5 Average loss: 0.3254, Accuracy: 10628/12000 (89%) Train epoch number: 6, Average loss: 0.3045, Accuracy: 42715/48000 (89%) Validation epoch number :6 Average loss: 0.3203, Accuracy: 10625/12000 (89%) Train epoch number: 7, Average loss: 0.2941, Accuracy: 42854/48000 (89%) Validation epoch number: 7 Average loss: 0.3163, Accuracy: 10652/12000 (90%) Train epoch number: 8, Average loss: 0.2868, Accuracy: 42970/48000 (89%) Validation epoch number :8 Average loss: 0.3103, Accuracy: 10679/12000 (90%) Train epoch number: 9, Average loss: 0.2794, Accuracy: 43002/48000 (89%) Validation epoch number: 9 Average loss: 0.3091, Accuracy: 10656/12000 (90%) Train epoch number: 10, Average loss: 0.2738, Accuracy: 43151/48000 (89%) Validation epoch number :10 Average loss: 0.3127, Accuracy: 10681/12000

(88%) Test Average loss: 0.3433, Accuracy: 8792/10000

