תרגיל 3

<u>רשת נוירונים עם 1 hidden layer</u>

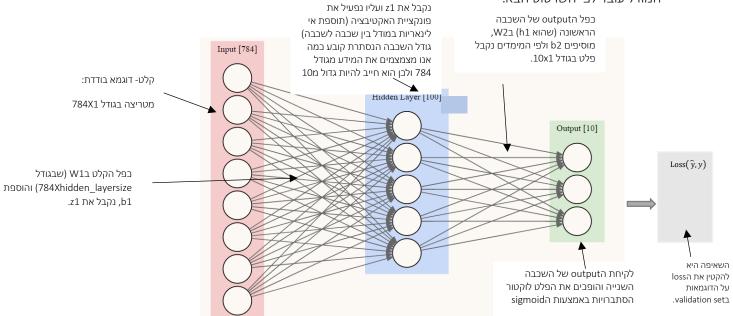
המודל שלי כולל את הפרמטרים הלומדים הבאים:

.W1, b1, W2, b2

פרמטרים אלו אתחלתי באופן רנדומלי (התפלגות יוניפורמית בין0.08- ל0.08 לפי המלצה מהאינטרנט) להיות נמוכים כיוון שפונקציית הסיגמואיד העבירה את ערכים גדולים יחסית להיות 1, ולכן העדפתי להשתמש בערכים נמוכים). בנוסף המודל שלי כולל את ההיפר פרמטרים (לא לומדים) הבאים:

Hidden layer size, learning rate (eta), epochs, activation function and batch size.

המודל עובד לפי השרטוט הבא:



(כאשר השתמשתי בhatch הגדול מ1 המודל למד פחות אפקטיבי, לכן נשארתי עם batch בגודל 1). את הפרמטרים אימנתי במהלך פונקציית הtraining במעבר על הtest, באמצעות הגרדיאנטים שקיבלתי מה propagation.

> את המודל אימנתי ע"י כלל עדכון זהה לSGD (אחרי כל דוגמא- מעדכנים את הפרמטרים של התרגיל). כעת אפרט על כל היפר-פרמטר ומדוע בחרתי לאמן את המודל שלי כפי שבחרתי לאמנו:

- 1) Batch size: כאשר ניסיתי לחשב loss עבור 10 דוגמאות בבת אחת, המודל למד באופן פחות טוב (לא היה loss באשר ניסיתי לחשב עקבי על הדוגמאות ופונק' הloss אמנם ירדה, אך באופן לא עקבי).
- 2) Hidden layer size: כדי שהמודל יהיה אפקטיבי, נרצה לצמצם את הבעיה (מעבר מבעיה בגודל 784 לגודל קטן יותר) באופן הדרגתי, גודל האולה hidden layer חייב להיות בין מספר הקלאסים לגודל הקלט. אחרי הבדיקות מצאתי שגודל הHidden layer האפקטיבי למודל הוא: 100.
 - $W_i + 1 = W_i \mu * \nabla W_i$ לפי הנוסחא (3 ערבון הפרמטרים: Learn rate (eta= μ) (3 גדולה יותר, בך המודל יותר "מושפע" מבל דוגמא, מצאתי שהeta גדולה יותר, בך המודל יותר "מושפע" מבל דוגמא, מצאתי שהeta גדולה מבך, הוער (באשר הייתי עם eta גדולה מבך, הiloss על loss על validation set מדי האופטימיזציה לקחה המון זמן (נדרשה במות eta) ובאשר הקטנתי את ה eta מדי האופטימיזציה לקחה המון זמן (נדרשה במות eta).
- 2) בספר הפעמים שעוברים על הtraining set. נשים לב שמספר הepochs משפיע על כמה המודל (נשים לב שמספר הepochs) מספר הפעמים שעוברים על במה המודל (נשים לב training set) זאת אומרת, שמצד אחד המודל לומד מהקדול (נרצה שהוא יעבור training set), אך לא יותר מדי, כדי שלא יהיה מצב לOverfitting set, אך לא יותר מדי, כדי שלא יהיה מצב לtraining set לא יהיה מדויק. אך test לא יהיה מדויק. מצאתי שכמות הepochs האופטימלית היא:35. את מספר (learn rate).
- Sigmoid, ReLU, PReLU, tanh בחירת פונקציית האקטיבציה מהאפשרויות הבאות (2. Activate function) ועוד. מטרת פונקציית האקטיבציה היא הכנסת אלמנט אי לינאריות במודל במעבר בין השכבות (מתבצע רק ועוד. מטרת פונקציית האקטיבציה היא הכנסת אלמנט אי לינאריות במודל במעבר בין השכבות (מתבצע רק פעם אחת כאן סה"ב, בחרתי בפונקציית הסיגמואיד (החזירה סיכויי הצלחה (true positive) של 89% על validation seta לעומת שאר הפונקציות שבדקתי, שמגיעות לסיכויים פחות טובים).