דו"ח למידת מכונה – תרגיל 5

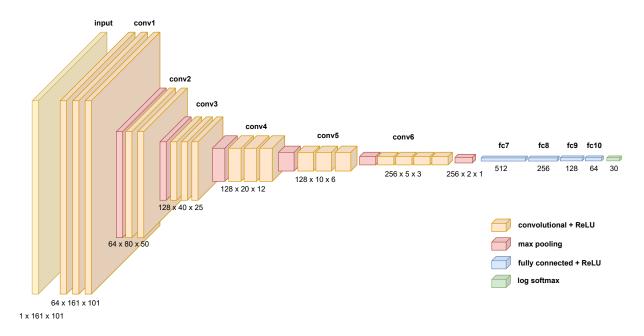
תומר שי 322225897, רועי גידה 322225897

2022 בינואר 8

Our BEST MODEL 1

על אחוזי דיוק על יטוב ביותר אפר אחוזי דיוק על אחוזי דיוק על אפר אחוזי דיוק על אפר אחוזי דיוק על אחוזי דיוק על אחוזי דיוק על המודל אחוזי דיוק על המודל באיור אחוזי הדיוק וערכי ה-craining set. ניתן לראות את אחוזי הדיוק וערכי ה-

Architecture 1.1



Best Model Architecture :1.1 איור

שכבה בגודל .zero padding = 3-1 אור size = 7 פלט השכבה הוא בגודל .depth = 64 עם 161×101 אחר השכבה הזו ביצענו Batch Normalization לאחר השכבה הא פונקציית .depth = 64 ה-ReLU-

 $\mathrm{depth}=64$ עם 80×50 עם גודל .kernel size = 2 עם Max Pool שכבה 2. עלא שינוי).

שכבה פלט השכבה הוא בגודל גernel size = 3 שכבה הוא בגודל ארכם. צפרס padding = 1-1 אור אפר ארכבה הוא בגודל שכבה הא שכבה הא פונקציית שכבה או ביצענו Batch Normalization את לאחר השכבה הא ביצענו אחר השכבה הא פונקציית הפעלנו את פונקציית האכבה הא ביצענו ReLU-

 $\mathrm{depth}=64$ עם $\mathrm{40}\times25$ עם אודל .kernel size = 2 עם Max Pool שכבה 4. עם ללא שינוי).

 $\mathrm{depth} = 128$ עם 20×12 עם אודל גודל .kernel size = 2 שכבה 4. שכבה Max Pool שכבה (ללא שינוי).

שכבה הוא בגודל .zero padding = 1-1 kernel size = 3 שכבה הוא בגודל .depth = 128 עם 20×12 אתר השכבה הזו ביצענו Batch Normalization לאחר השכבה הזו ביצענו .ReLU-ה-

 $\mathrm{depth}=128$ עם Max Pool שכבה 8. שכבה Max Max Pool שכבה 10 שכבה 10 שכבה 10 שכבה 10 עם Max Pool שכבה 10 ש

שכבה פלט השכבה הוא גודל .zero padding = 1-1 kernel size = 3 שכבה הוא בגודל .depth = 128 עם אודל את פונקציית שכבה הזו ביצענו את פונקציית לאחר השכבה האו ביצענו את פונקציית .depth = 128 ה-ReLU-

 $\mathrm{depth}=128$ עם 5×3 עם גודל .kernel size =2 עם Max Pool שכבה 10. עלא שינוי).

 $\operatorname{depth} = 256$ עם 2×1 עם גודל 1. $\operatorname{kernel\ size} = 2$ עם $\operatorname{Max\ Pool\ Pool}$ שכבה 12. שכבה (ללא שינוי).

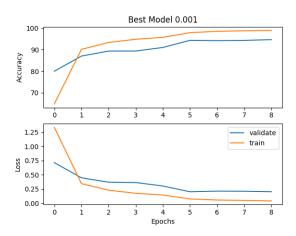
שכבה 13. שכבה Fully Connected שכבה 15. שכבה השכבה Fully Connected שכבה 15. שכבה 15. שכבה האו ביצענו Batch Normalization, האו ביצענו העלנו את פונקציית ה-Batch Normalization האו ביצענו

שכבה 128. שכבה השכבה Fully Connected שכבה השכבה השכבה Fully Connected שכבה בגודל Batch Normalization שכבה הזו ביצענו השכבה האו ביצענו הפעלנו את פונקציית ה-ReLU.

שכבה 128 שכבה Fully Connected שכבה השכבה Fully Connected שכבה 128 שכבה האו ביצענו Batch Normalization והפעלנו את פונקציית ה-ReLU.

שכבה 30. שכבה Fully Connected שכבה השכבה Fully Connected שכבה האו שכבה 16. לאחר השכבה האו הפעלנו את פונקציית ה-Log Softmax. אוהי שכבת הפלט.

Accuracy And Loss 1.2



Best Model Accuracy and Loss Per Epoch :1.2 איור

Hyper Parameters 1.3

כפי שצויין קודם, השתמשנו ב-Dropout = 0.1 לאחר שכבת ה-Pully Connected כפי שצויין קודם, השתמשנו ב-0.1 batch size = 0.0001 עם 0.0001, עם 0.0001 אחר שכבת המודל במשך כ-0.0001 אחר שכבת הרצנו את

How We Choose It 1.4

בתור התחלה, בין היתר כדי לבדוק שהמודל מצליח ללמוד ועובד כראוי, הגדרנו מודל בסיסי ביותר, בתור התחלה, בין היתר כדי לבדוק שהמודל מצליח ללמוד ועובד כראוי, הגדרנו מודל בסיסי ביותר שהכיל 2 שכבות אחרי ($1.024 \to 8.024 \to 1024 \to 512 \to 1024 \to 1024$ לאחר מכן 4 שכבות בועם פונקציית ה- $1.024 \to 1024 \to$

Epoch	Train Accuracy	Train Loss	Validate Accuracy	Validate Loss
1	51.28%	2.03	71.93%	1.34
2	77.07%	1.14	78.74%	0.99
3	85.32%	0.80	82.39%	0.82
4	89.39%	0.62	82.02%	0.79

סבלה 1.1: First Network Accuracy And Loss Per Epoch

לאחר שראינו כי הרשת מצליחה ללמוד, ניסינו לשנות אותה קצת בכל פעם על-מנת להגיע לאחוזי דיוק מירביים.

לאחר ששינינו אותה המון, ולאחר קריאה באינטרנט על מודלים טובים יותר וטובים פחות להתמודדות עם קבצי שמע, מימשנו את מודל ה-VGG11 שהוביל לתוצאות מעולות. לאחר מכן שינינו בקצת את המודל, הוספנו והורדנו שכבות ולבסוף הגענו למודל הסופי שלנו, שלא הצלחנו לשפר את אחוזי הדיוק שלו.

Running Instruction 2

על-מנת להריץ את המודל, יש לוודא תחילה כי כל קבצי ה-data מסודרים תחת תיקייה הנקראת train, validate, ושתחתיה יהיו תיקיות עבור ה-test. בכל אחת מהתיקיות gcommands, ושתחתיה יהיו תיקיות עבור ה-labels השונים (כאשר ב-test אין לשם התיקיות שום משמעות), כאשר בתוכם להיות קבצי ה-wav.

כעת, יש לשים באותה תיקייה את קובץ ההרצה $\exp - \exp - \exp$ ואת הקבצים באותה תיקייה את הקבצים.gcommand_dataset.py

יש להתקין את הסיפריות הבאות:

• PrettyTable

• Numpy

• Soundfile

• PyTorch

• Librosa

- Tqdm
- Matplotlib

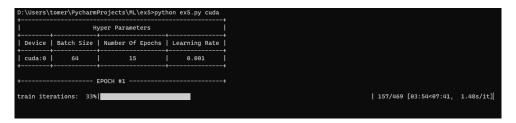
ולתמוך ב-9.5 python (ייתכן כי גרסאות מאוחרות יותר או מוקדמות יותר לא יעבדו).

הקובץ $\exp - \cot$ יכול לקבל ארגומנט אחד, והוא האם לבצע שימוש ב- \cot או לא. ברירת בעולם יכול היא הרצה ב- \cot , ואם ברצונכם להריץ את הקוד באמצעות \cot יש להוסיף " \cot כארגומנט באופן הבא:

python3 ex5.py cuda

 ${
m CPU}$ אורת יודפס ${
m cuda}$ שנבחר הוא ${
m cuda}$ ואחרת יודפס GPU, יודפס כי ה- ${
m CPU}$

במהלך הריצה, יודפסו אחוזי ה-accuracy וה-sel training set אחר כל loss וה-validation set במהלך הריצה, יודפסו אחוזי ה-progress bar במהלך פוכן יוצג epoch שבו ניתן לראות מתי ה-epoch



Running example :2.1 איור