Report

בעבור הארכיטקטורה השתמשתי ברשת נוירונים CNN עם fully connected. לאחר סקירה באינטרנט ודוגמאות שראינו בהרצאה, הבנתי שנצטרך כמה שכבות של CNN ולכן הרצתי כמה שכבות עד שהגעתי לתוצאה הרצויה עם סיכויי הצלחה גבוהים.

היפר פרמטרים:

Epoch:

Epoch: 1, Accuracy: (85%) Epoch: 2, Accuracy: (89%) Epoch: 3, Accuracy: (90%) Epoch: 4, Accuracy: (92%) Epoch: 5, Accuracy: (88%)

Learning Rate:

Learning_Rate: 0.01, Accuracy: (80%) Learning_Rate: 0.005, Accuracy: (85%) Learning_Rate: 0.001, Accuracy: (90%) Learning_Rate: 0.0005, Accuracy: (83%)

Batch Size:

Batch_Size: 50, Accuracy: (85%) Batch_Size: 100, Accuracy: (91%) Batch_Size: 150, Accuracy: (87%) Batch_Size: 300, Accuracy: (85%)

לכן לאחר בדיקות הגעתי להיפר פרמטרים הבאים:

EPOCHS = 4

0.005, 0.05, 0.01 ביסינו גם LEARNING_RATE = 0.001 BATCH SIZE = 100 – ניסינו גם 50, 150, 0.05

נשים לב שהרצנו כמה איפוקים וכאשר ראינו שאחוז ה validation ירד לקחנו את מ'ס האיפוקים המקסימאלי.

:ארכיטקטורה

עשינו 5 שכבות של קונבולוציה CNN ולאחר מכן. Fully Connected

שכבה 1:

- קונבולוציה מערוץ כניסה 1 ל- 22 , stride = 1 , 32 , ועם שתי
 paddung שכבות של
 - .0.2 עם קבוע Leaky Relu •
 - . kernal = 2 , stride = 2 עם Max Pooling •

שכבה 2:

- קונבולוציה עם 32 ערצי כניסה ל- 64 , kernal = 5 , stride = 1 , 64 , ועם שתי שכבות של paddung .
 - .0.2 עם קבוע Leaky Relu ●
 - . kernal = 2 , stride = 2 עם Max Pooling •

שכבה 3:

- קונבולוציה עם 64 ערצי כניסה ל- 128 , kernal = 5 , stride = 1 , 128 , ועם שתי • שכבות של paddung .
 - .0.2 עם קבוע Leaky Relu ●
 - . kernal = 2 , stride = 2 עם Max Pooling •

שכבה 4:

- קונבולוציה עם 128 ערצי כניסה ל- 64 , kernal = 5 , stride = 1 , 64 , ועם שתי • שכבות של paddung .
 - .0.2 עם קבוע Leaky Relu ●
 - . kernal = 2 , stride = 2 עם Max Pooling •

שכבה 5:

- קונבולוציה עם 64 ערצי כניסה ל- 22 , kernal = 5 , stride = 1 , 32 , ועם שתי שכבות של paddung .
 - .0.2 עם קבוע Leaky Relu •
 - . kernal = 2 , stride = 2 עם Max Pooling •

:Fully Connected

שיטחתי את המטריצה לוקטור בגודל 480 . ואז ביצעתי 2 שכבות נסתרות.

שכבה ראשונה מ 480 נוירונים ל- 520.

. p=0.4 עם Dropout

.0.2 עם קבוע Leaky Relu

שכבה שנייה מ- 512 נוירונים ל- 256.

. p=0.4 עם Dropout

.0.2 עם קבוע Leaky Relu

ולבסוף כדי להגיע לשכבת סיום מ- 215 ל- 30.

בסוף מבצעים Log Softmax כדי להחזיר את ההסתברות לכל מחלקה. לבסוף השתמשתי באופטימייזר של ADAM כמו שלמדנו בהרצאה שהוא אמור לתת את התוצאות הטובות ביותר.

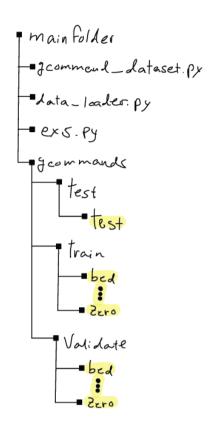
המודל בקוד:

```
def __init__(self):
 super(Model, self).__init__()
 # layer 1
 self.layer1 = Sequential(
     Conv2d(1, 32, kernel_size=5, stride=1, padding=2),
     LeakyReLU(0.2, inplace=True),
     MaxPool2d(kernel_size=2, stride=2))
 # layer 2
 self.layer2 = Sequential(
     Conv2d(32, 64, kernel_size=5, stride=1, padding=2),
     LeakyReLU(0.2, inplace=True),
     MaxPool2d(kernel_size=2, stride=2))
 # layer 3
 self.layer3 = Sequential(
     Conv2d(64, 128, kernel_size=5, stride=1, padding=2),
     LeakyReLU(0.2, inplace=True),
     MaxPool2d(kernel_size=2, stride=2))
 # layer 4
 self.layer4 = Sequential(
     Conv2d(128, 64, kernel_size=5, stride=1, padding=2),
     LeakyReLU(0.2, inplace=True),
     MaxPool2d(kernel_size=2, stride=2))
 # layer 5
 self.layer5 = Sequential(
     Conv2d(64, 32, kernel_size=5, stride=1, padding=2),
     LeakyReLU(0.2, inplace=True),
     MaxPool2d(kernel_size=2, stride=2))
 # fully_connected = Sequential(
     Linear(480, 512),
     Dropout(0.4),
     LeakyReLU(0.2, inplace=True),
     Linear(512, 256),
     Dropout(0.4),
     LeakyReLU(0.2, inplace=True),
     Linear(256, 30))
```

:הראה

הדרך הרצה היא כמו הרגילה : python ex5.py באשר נמצאים בתקיה שבה נמצא ex5.py.

> היררכיה בתיקיות: אצלנו ההיררכיה היא כזו:



.wav בעוד שהתקיות הצהובות מכילות קבצי