ADLxMLDS2017 HW1 report

姓名:徐有慶

學號:R05922162

1. Model description

由 fbank 的資料集抽出 feature 進行訓練,將所有句子都 padding 到和最長的句子同樣長度,若該 frame 是經過 padding 所產生的,則將其 label 標示為 0,故總共需分為 49 類。

RNN:

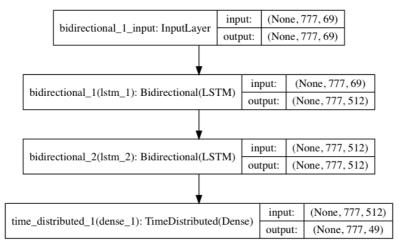
Bidirectional(LSTM(256, activation='tanh', dropout=0.5, return_sequences=True))
Bidirectional(LSTM(256, activation='tanh', dropout=0.5, return_sequences=True))
TimeDistributed(Dense(49, activation='softmax'))

batch size: 128

epoch: 50

loss='categorical_crossentropy'

optimizer='adam'



RNN + CNN:

Conv2D(filters=10, kernel_size=[5, 5], activation='tanh', padding='same')

Conv2D(filters=15, kernel_size=[5, 5], activation='tanh', padding='same')

Reshape((timesteps, -1))

Bidirectional(LSTM(256, activation='tanh', dropout=0.5, return_sequences=True))

Bidirectional(LSTM(256, activation='tanh', dropout=0.5, return sequences=True))

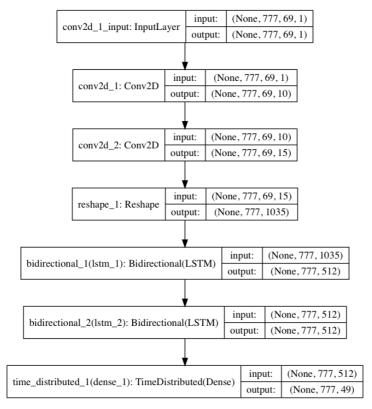
TimeDistributed(Dense(49, activation='softmax'))

batch size: 128

epoch: 15

loss='categorical_crossentropy'

optimizer='adam'



2. How to improve my performance

Early stopping:

總共有 3696 筆 training data,切出 100 筆當作 validation set,剩餘 3596 筆 拿去訓練,觀察 validation 所算出的 loss,若沒有再下降則停止,以防止 overfitting。

Feature normalization:

將每一筆 training data 的 feature 正規化到平均值為 0,標準差為 1,觀察 fbank 的 feature 可以發現,其實每個維度的值,彼此之間差異蠻大的,為了 防止有些維度影響較大,做了正規化後可以使得每個維度的影響較為平均。

Change wrong prediction:

預測結果時,檢查第 k-1 個 frame 和第 k+1 個 frame 所預測的結果是否相同,如果相同,則第 k 個 frame 的結果也應該要相同,若第 k 個 frame 的結果不相同,則將其改為和第 k-1 個 frame 的值,例:bbkbbb -> bbbbbb 。因為所預測的東西是一句話,所以相同的 phone 應該要是連續的,不可能會出現前後的 phone 相同但中間的 phone 不同。

3. Experimental results and settings

Kaggle private set score:

RNN(LSTM dropout: 0.5): 18.02259 RNN(LSTM 無 dropout): 14.97175

CNN+RNN(LSTM dropout: 0.5): 10.8531 CNN+RNN(LSTM 無 dropout): 12.10169

兩種不同的 model,其所使用的 RNN 架構都是相同的,但是由 kaggle 上的分數可以發現,若在 RNN 前先使用 CNN 去結合不同 frame 之間的 feature,出來的結果會比單純用 RNN 還要好。只使用 RNN,每個 frame 的 feature 只會有 69 維,先用 CNN 去做結合後,每個 frame 的 feature 會成長到 1035維。而在 dropout 的部分,單純使用 RNN 的話,沒有 dropout 的效果會比有dropout 要來得好,前面接上 CNN 的話則是有 dropout 出來的結果會較佳。

4. Others

使用套件: keras(2.0.7), backend: tensorflow(r1.3.0)