學號:R07943095 系級:電子所碩一 姓名:劉世棠

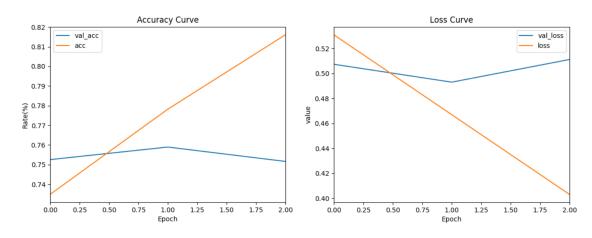
1. (1%) 請說明你實作之 RNN 模型架構及使用的 word embedding 方法,回報模型的正確率並繪出訓練曲線\*

## 模型:

- ⇒ 資料經過預處理(jieba 與 word2vec)後就進下圖的模型中訓練,而模型架構主要有兩層雙向的 LSTM 再加上 dense 做訓練及預測。
- ➡ Word embedding 的方法為用 word2vec 將句子中斷詞轉為 word vector

Layer (type)	Output	Shape	Param #
embedding_1 (Embedding)	(None,	None, 250)	7889000
bidirectional_1 (Bidirection	(None,	None, 512)	1038336
bidirectional_2 (Bidirection	(None,	256)	656384
dense_1 (Dense)	(None,	16)	4112
dense_2 (Dense)	(None,	2)	34
Total params: 9,587,866 Trainable params: 9,587,866 Non-trainable params: 0			

## 訓練過程:



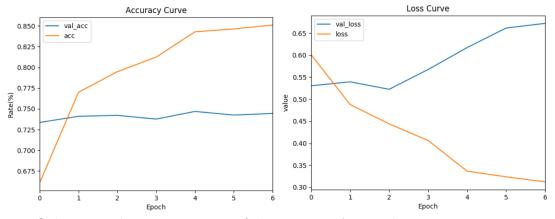
2. (1%) 請實作 BOW+DNN 模型,敘述你的模型架構,回報模型的正確率並繪出訓練曲線\*。

## 模型:

⇒ 資料經過預處理(jieba 後轉為 bag of word 的型式)後就進下圖的模型中訓練,而模型架構主要有五層 Dense 做訓練及預測。

Layer (type)	0utput	Shape	Param #
dense_1 (Dense)	(None,	1024)	32314368
dense_2 (Dense)	(None,	1024)	1049600
dense_3 (Dense)	(None,	512)	524800
dense_4 (Dense)	(None,	512)	262656
dense_5 (Dense)	(None,	2)	1026
Total params: 34,152,450 Trainable params: 34,152,450 Non-trainable params: 0			

## 訓練過程:



- ➡ 最後結果較差,原因是不同語意會因缺乏順序而混淆。
- 3. (1%) 請敘述你如何 improve performance (preprocess, embedding, 架構等), 並解釋為何這些做法可以使模型進步。
  - → 我這邊採用 ensemble 去作處理,因為語意的分析容易 overfitting,所以我們可以採用多個模型作預測並平均,如此一來便會有更加 global 的表現。
- 4. (1%) 請比較不做斷詞 (e.g., 以字為單位) 與有做斷詞,兩種方法實作出來的效果差異,並解釋為何有此差別。
  - ☆ 在不使用斷詞(不經 jieba 直接丟入 word2vec)的情況下,在 test set 的準確度 約下降 1%,而這個原因我推測與詞意有關,在中文裡詞義會因組合而有所不 同,所以好的斷詞確實可以將語意更好地表達出來。

- 5. (1%) 請比較 RNN 與 BOW 兩種不同 model 對於 "在說別人白痴之前,先想想自己 "與"在說別人之前先想想自己,白痴" 這兩句話的分數(model output),並討論 造成差異的原因。
  - ⇒ 因為 RNN 會是有順序的,所以這兩句所對應的分數會不同,但是 BOW 不一樣, 我只在乎這個斷詞是否存在,故這兩句對應到相同的分數。