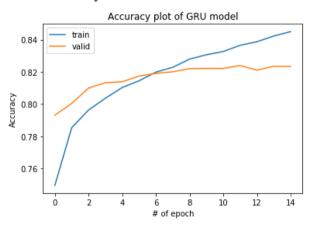
學號: R06922006 系級: 資工碩一 姓名: 劉宏國

#### 1. 請說明你實作的 RNN model,其模型架構、訓練過程和準確率為何?

#### (Collaborators: 自己)

答:模型架構&準確率:Accuracy: 88.03%、 val accuracy: 0.82398。

Layer (type)	Output	Shape	Param #		
embedding_1 (Embedding)	(None,	30, 300)	24000000		
dropout_1 (Dropout)	(None,	30, 300)	0		
gru_1 (GRU)	(None,	30, 300)	540900		
gru_2 (GRU)	(None,	128)	164736		
dense_1 (Dense)	(None,	64)	8256		
dropout_2 (Dropout)	(None,	64)	0		
dense 2 (Dense)	(None,	1)	65		



Total params: 24,713,957 Trainable params: 713,957 Non-trainable params: 24,000,000

訓練過程:(此 model 為未加 nolabel 的 model)

- a. max\_features = 80000 \cdot max\_length = 30 \cdot embedding\_size = 300 \cdot gru\_output\_size = 128 \cdot batch\_size = 1000 \cdot epochs = 15 \cdot
- b. Loss function: binary\_crossentropy •
- c. Optimizer: adam •

### 2.請說明你實作的 BOW model,其模型架構、訓練過程和準確率為何?

#### (Collaborators: 自己)

答:模型架構&準確率:Accuracy: 99.19%、val accuracy: 0.78740。

			•		•						
Layer (type)	Output	Shape	Param #		Ad	cura	y plot	of BOW	model		
dense_44 (Dense)	(None,	4096)	12292096	1.00 -	— train	_					_
dense_45 (Dense)	(None,	2048)	8390656	0.95 -	— valid						
dropout_26 (Dropout)	(None,	2048)	0	0.55	/						
dense_46 (Dense)	(None,	2048)	4196352	- 0.90 ج	/						
dropout_27 (Dropout)	(None,	2048)	0	0.90 -	/						
dense_47 (Dense)	(None,	2048)	4196352	₹ 0.85 -	/						
dropout_28 (Dropout)	(None,	2048)	0								
dense_48 (Dense)	(None,	1)	2049	0.80 -							
Total params: 29,077,505					/						
Trainable params: 29,077,50 Non-trainable params: 0	25			'	0 2	4	6	8	10	12	14
9							# of e	poch			

訓練過程:(此 model 為未加 nolabel 的 model)

- a.  $max_features = 3000 \cdot batch_size = 100 \cdot epochs = 15 \circ$
- b. Loss function: binary\_crossentropy •
- c. Optimizer: adam •

#### 比較:

為了將 BOW 的 params 調成和 GRU 相似,因此 BOW 的結果 overfitting 了,且從 準確率(val accuracy)來看,GRU 的效果會比 BOW 好很多。 3.請比較 bag of word 與 RNN 兩種不同 model 對於"today is a good day, but it is hot" 與"today is hot, but it is a good day"這兩句的情緒分數,並討論造成差異的原因。 (Collaborators: 自己)

答:(units=1),機率靠近1的,預測結果為1。

a. GRU:

today is a good day, but it is hot  $: 0.54 \circ$  today is hot, but it is a good day  $: 0.99 \circ$ 

b. BOW:

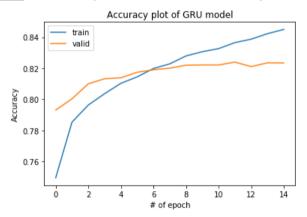
today is a good day, but it is hot  $: 0.75 \circ$  today is hot, but it is a good day  $: 0.75 \circ$ 

由上述結果來看,BOW 因為只在意 term 的出現次數,不考慮詞出現的順序,因此兩句話都出現相同的 term,只是順序不同,所以 BOW 的預測機率會相同而 GRU 則不會。

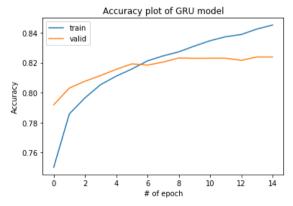
# 4.請比較''有無''包含標點符號兩種不同 tokenize 的方式,並討論兩者對準確率的影響。 (Collaborators: 自己)

答:

1.有 filter(去除標點符號):Accuracy: 88.03%、val accuracy: 0.82398。



2.無 filter(保留標點符號): Accuracy: 88.01% val accuracy: 0.82388。



上述的兩種 model 都在相同的訓練過程之下且都未包含 nolabel 的 data。而由上兩張圖所示,不管有無標點符號,對準確率來說,並無明顯的差異。

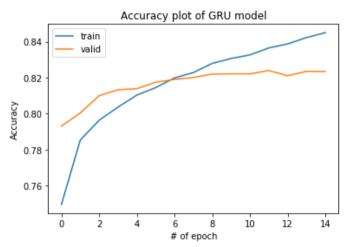
## 5.請描述在你的 semi-supervised 方法是如何標記 label,並比較有無 semi-surpervised training 對準確率的影響。(Collaborators: 自己)

答:

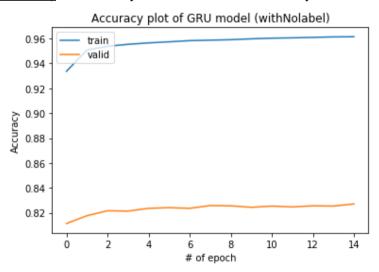
我是先用 training data 先 train 一個 model,再將此 model 對 nolabel 的 data 進行預測,加入預測的 label,threshold 值我設 0.95,大於等於 0.95 的 label=1,反之小於等於 0.05 的 label=0,不在此範圍的機率值會被過濾掉。

最後再將原本的 training data 再加入預測後的 nolabel data 重新 train 一次 model, 進而得到最終的 model。

<u>準確率(未加 nolabel data)</u>: Accuracy: 88.03% val accuracy: 0.82398。



準確率(加 nolabel data): Accuracy: 87.82% val accuracy: 0.82700。



由上圖所示,再加入 nolabel 的 data 後,val accuracy 從原本的 0.82398 提升到 0.82700 。