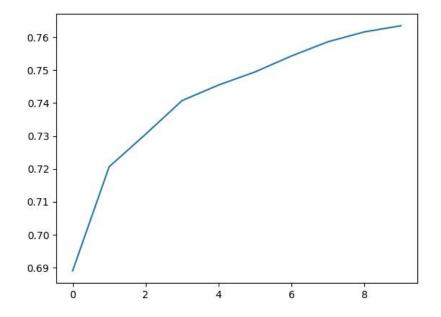
Machine Learning HW6 Report

學號:R07922104 系級:資工碩一 姓名:林傳祐

- 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*
 - RNN 架構:

```
Embedding(word_num,word_dim) ps. use word_dim=100
GRU(word_dim, word_dim,layer_num=2,batch_first=True,dropout=0.7)
FC(
    Dropout(0.5),
    Linear(word_dim,1),
    Sigmoid(),
)
```

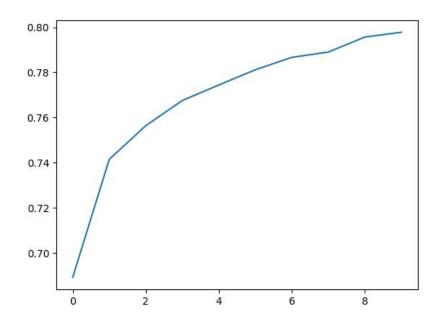
- Word embedding 方法:
 GENSIM 套件的 Word2Vector
 word2vec.Word2Vec(sentences, size=100, workers=8, window=3, iter=16, sg=1)
 SG=1 是使用 skip-gram,預設為 CBOW
- ACC=0.74530 (KAGGLE)



- 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*。
 - BOW+DNN 架構:

```
FC(
Linear(word_num,16), ps. Total 121756words
ReLu(),
Dropout(0.5),
Linear(16,1),
Sigmoid(),
)
```

• ACC=0.73380 (KAGGLE)



- 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。
 - Preprocess: 我覺得有些表情符號 or 顏文字會影響 Model 的判斷,因此使用 RE 將他們過濾掉
 - Embedding: embedding 也一起 Train 能做更好,因為之後的 Model 在 train 時,能比一開始 Word2Vectord 看得更多,進而使 embedding layer 更好
 - Dropout,Regularization: RNN 非常容易 overfitting,這兩個方式能避免 model 過度 overfit

- 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。
 - (無斷詞)0.71330 vs 0.74530
 - 以中文來講,一個字不一定能表達整個詞的意思,因此不做斷詞,Model 可能 無法真正學到詞與詞之間的意義,導致無法做的好
- 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。
 - RNN: 0,1
 - BOW: 1,1
 - 兩個句子中,"白痴"這個字絕對是判斷的依據。 在 RNN 中, Model 能同時學到前後文,因此判斷"白痴"時,還有其他依據,因此在第一句就不會被判斷成惡意言論 相對地在 BOW 中,只是統計各個詞出現次數,那兩個句子都統計到了"白痴",那 Model 就很可能把兩句都判斷成惡意言論了