## Homework4 Report

Professor Pei-Yuan Wu EE5184 - Machine Learning

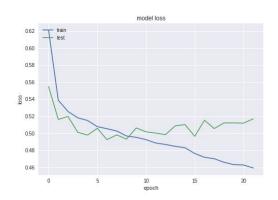
**姓名**:顏宏宇 學號:r07942086

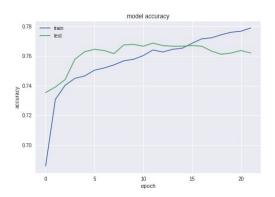
**Problem 1.** (0.5%) 請說明你實作之 RNN 模型架構及使用的 word embedding 方法,回報模型的正確率並繪出訓練曲線。(0.5%) 請實作 BOW+DNN 模型,敘述你的模型架構,回報正確率並繪出訓練曲線。

RNN: public score為0.76165

單層LSTM後接Dense layer最後接softmax

word embedding使用jieba斷字、用woed2vec轉換成vector、取前120個word轉成vector當成input

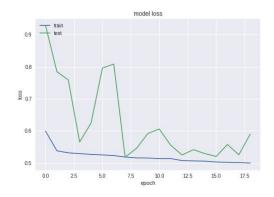




BOW+DNN: public score為0.73827

純Dense layer最後接softmax

word embedding使用jieba斷字、用woed2vec轉換成vector、把前120個word vector全部相加當成input,概念上應該跟BOW一樣





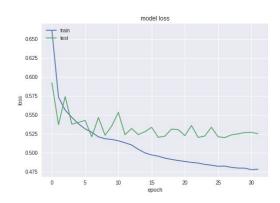
**Problem 2.** (1%) 請敘述你如何 improve performance(preprocess, embedding, 架構等), 並解釋為何這些做法可以使模型進步。

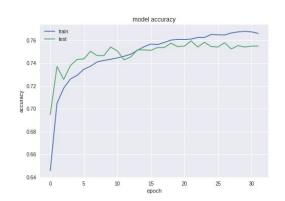
在斷字之前我會先把全行字都換成半形、把句號頓號逗點都換成空白符號。 在斷字之後有把重複的字詞過濾掉,例如連續相同的emoji只會抓第一個。 接著是把常常出現的「b01」或「B01」這種沒有特別意義的詞用python re統一換成「 Dcard用戶」減少雜訊。

另外我還有試過各種不同的word2vec參數、input的長度等超參數,想辦法找到最好的。

另外也多加幾層Dense以及Dropout,再來設定LSTM的Dropout,效果都會變得更好。

**Problem 3.** (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。





public score為0.75082,比最好的RNN少了0.01左右,原因可能是因為中文的字跟詞是不太一樣的單位,若是只看一個個字沒辦法精確的考慮到差異而被誤導,例如「白癡」跟「白色」都有白字,但兩者的意義相差甚遠。

**Problem 4.** (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: 前一句0.45447743、後一句0.5177116 BOW: 前一句0.53776234、後一句0.5377624

BOW只考慮詞出現的頻率,而沒有考慮到順序關係,因此兩句話的分數會非常接近。 而RNN則會考慮到上下文關係,所以可以看到RNN前一句分數低於0.5判斷不是惡意留 言而後一句則高於0.5判斷為惡意留言。

## Problem 4,5 collaborator: d07946003 王嘉澤

## Problem 5.

## Problem 6.

```
Z= wx+b, Z; = W; x+bi, Zp= W, x+bt, Zo=Wa- X+bo
    y= f(z,)h(c') c'= f(z)g(z)+cf(zp) w=[0,0,0,1] b=0
                                Wi=[10,100,0,0] bi=-10
                                W+ = [-100, 0,0] b+=110
 t= 12345678
   01100011
                                Wo=[0,0,100,0] bo=-10
                                f(z) = 1 = g(z) = Z h(z) = Z
 t= 12345678
Z 3-2402-412
Zi 90 90 190 90 90 -10 190 90
ZA 10 10 -90 10 10 110 -90 10
Zo -10 90 90 90 -10 90 90 90
9(2) 3-2402-412
f(zi) | 1 | 1 | 1 5/10<sup>5</sup> | |
(4Z) | 1 0 1 1 0 1
4(50) 24102 1 1 B/102 1 1
C 0 3 1 4 4 6 % 1
c' 3 1 4 4 6 % 1 3
h(d) 3 1446613
y 15x10+1443x10+613
```