**NLP學習筆記\_用Bi-LSTMs建立NLP模型**

自然語言處理Natural Language Processing(NLP)為語言學，電腦科學及人工智慧等三大科技文明領域集結之應用。

雙向LSTM(Bidirectional LSTMs, Bi-LSTMs)是標準LSTM變體。LSTM跨步反向傳播是單向的，Bi-LSTMs是雙向的。

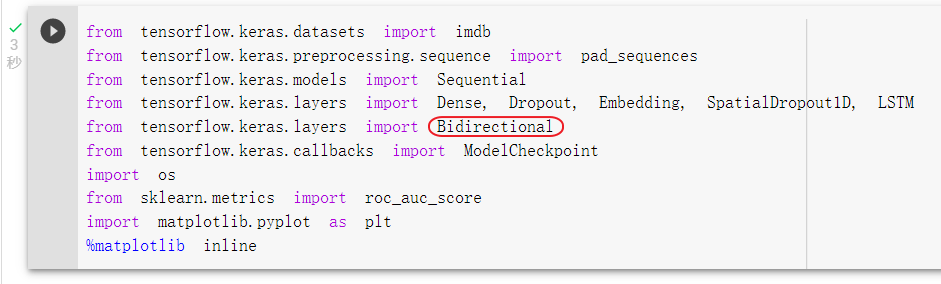
Bi-LSTMs會分別以正向跟反向的方式處理資料，再將結果合併，可以有機會補正單向處理漏掉的特徵。

**自然語言NLP雙向長短期記憶神經網路模型訓練範例**

同樣的，我們使用Cola開放平台(可參考文末說明)練習此次的課題。

實作流程如下:

#### 步驟一， 載入模組，使用tf.Keras模組快速建立能夠分析影評內容為正評或負評的Bi-LSTMs模型。



之前以LSTM的隱藏層中的神經元網路除LSTM()層，要多加上Bidirectional()。

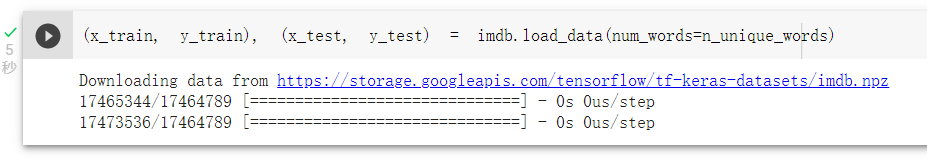


1.設定訓練週期為6。

2.相較於ANN，CNN，使用RNN時詞向量的詞彙需要加倍，所以n\_unique\_words設定為10000個字。

3. max\_review\_length增加為200。

#### 步驟二，載入影評資料集



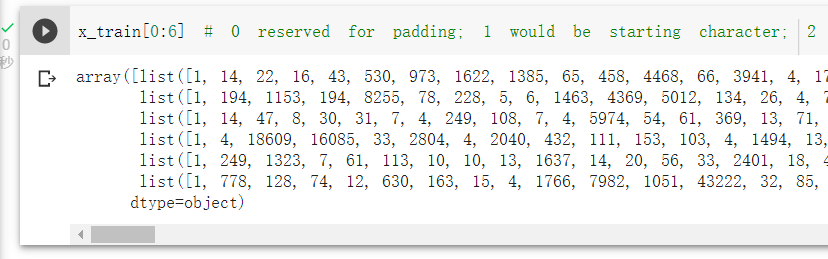
該資料集是Andrew Mass等人於2011年收集lMDb(imdb.com)的影評，作為訓練資料用，共有50000則影評，一半為訓練資料集，另一半是測試資料集。評分等級最高10顆星，二元標籤依據為:

1.4星以下為負評(=0)

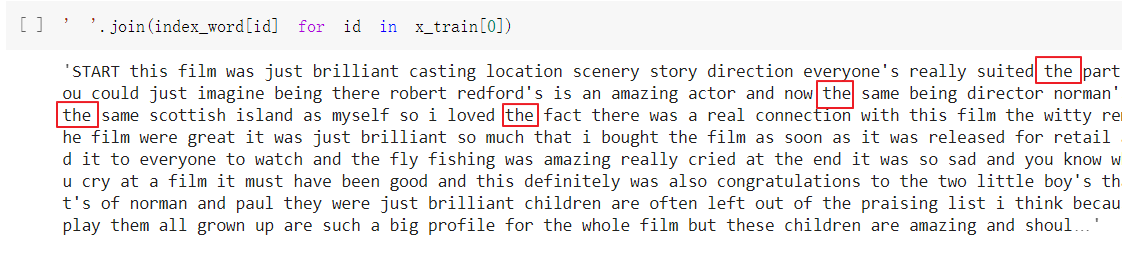
2. 7星以上為正評(=1)

3.5~6星不列入資料集

我們來看每筆影評資料長相如下。

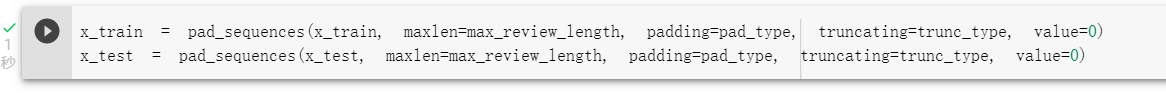
每個單字已被處理成整數格式，值越小代表出現次數越多。

那原文長怎樣呢?

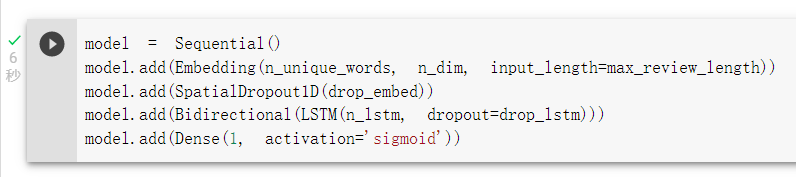


原來the的值為4。

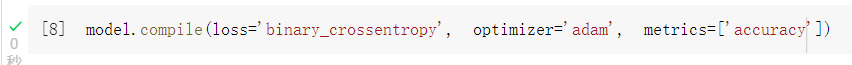
#### 步驟三，資料預處理

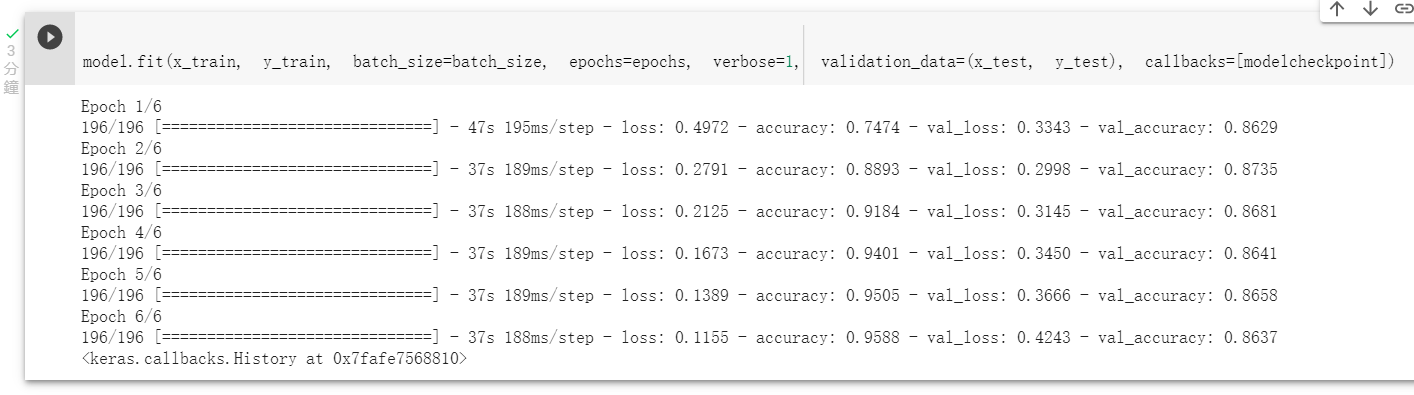


#### 步驟四，Bi-LSTMs模型架構



#### 步驟五，編譯模型及訓練模型



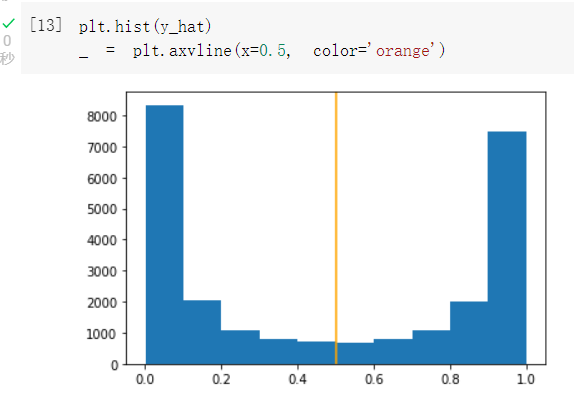


訓練結果以第二周期(0.8735)最佳，故我們要將模型參數回朔至第二周期結束時的值。



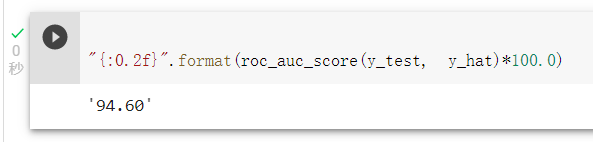
#### 步驟六，模型評估

方法一直方圖



PS:機率超過0.5代表正評。

方法二ROC AUC分數



ROC AUC分數常用於二元分類的評估指標，只要算出來的分數越接近1(我們乘100比較好比較)，代表模型的預測能力越好，本案為94.60分。

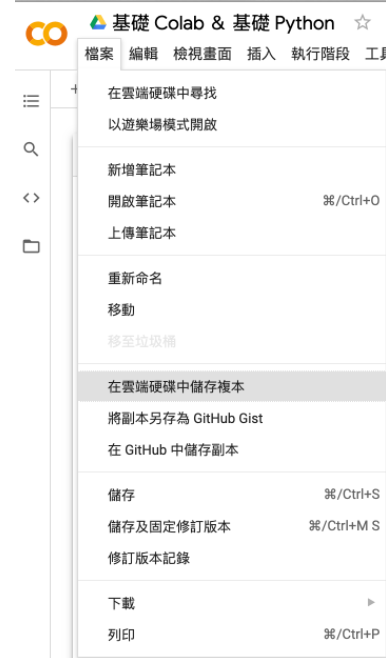
結果，Bi-LSTMs效果比單向的LSTM好。

#### **附錄:前置作業Colab環境準備**

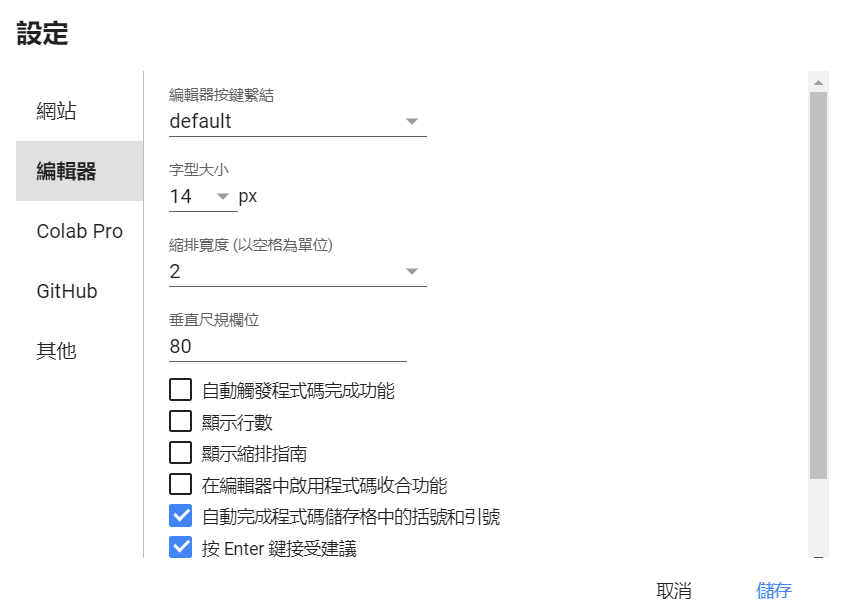
1.必須有自己的google帳號:使用自己的個人的 Google 帳號才可以執行自己 Colab上的程式。

2.先下載 Chrome瀏覽器，並登入 Google 帳號。

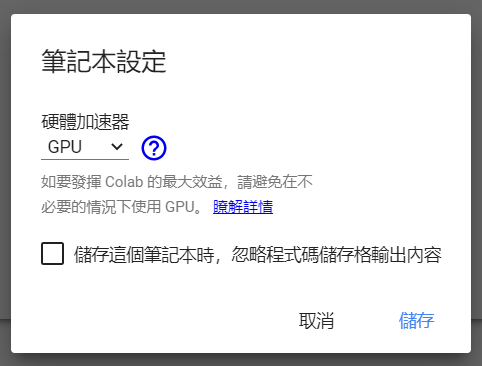
3.建立副本至個人目錄，否則不能存檔。



4.在⼯具 > 設定>編輯器中,反勾選「⾃動觸發程式碼完成功能」。



5.(必須做)設定執行階段類型。



6.療癒模式(非必須)，在⼯具 > 設定>其他, 勾選 「柯基⽝模式」和「貓咪 模式」，就有可愛的貓 貓狗狗來陪你寫程式了。



