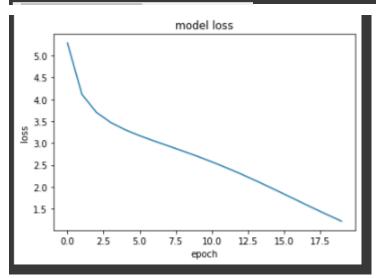
AI 第二次作業

資管二 A 109403524 洪祥銘

TextGeneration

Colab Link

```
作業之一就是試試看其他本小說
book = ""
with open("./HP1.txt","r",encoding="utf8") as file:
    for line in file:
        book += line
    for line in file:
book += line
                                                                                        ☞ # 計算字數統計
                                                                                               words_count = {}
for w in book:
   if w in words_count:
      words_count[w] += 1
 with open("./HP3.txt","r",encoding="utf8") as file:
    for line in file:
        book += line
with open("./HP4.txt","r",encoding="utf8") as file:
    for line in file:
        book += line
                                                                                                           words_count[w] = 1
with open("./HP5.txt","r",encoding="utf8") as file:
    for line in file:
        book += line
                                                                                               words_count = sorted(words_count.items(), key=lambda x:x[1])
                                                                                                                                                                                          + 程式碼 + 文字
with open("./HP6.txt","r",encoding="utf8") as file:
    for line in file:
        book += line
                                                                                       [8] stop_word = 8
                                                                                               unique_words = [w_tup[0] for w_tup in words_count if w_tup[1]>stop_word]
with open("./HP7.txt","r",encoding="utf8") as file:
    for line in file:
        book += line
                                                                                               print(f"去除次數小於{stop_word}的文字剩餘 : {len(unique_words)}")
                                                                                       大路次數小於8的文字剩餘 : 3040
book_length = len(book)
unique_words = set(book)
print("喻利波特全系列共有 {book_length} 字詞")
print(作喻利波特全系列共有 {book_length} 字詞")
print(作喻和宏特全) {值獨一無二的字 (含權點符號)\n")
print(book[0.500])
                                                                                       [9] print(f"原本哈利波特全系列共有 {book_length} 字詞")
                                                                                               print(f"去除不常出現的文字後")
book = [w for w in book if w in unique_words]
print(f"剩餘{len(book)}個字")
哈利波特全系列共有 2090906 字詞
包含了 4141 個獨一無二的字(含標點符號)
第1章 大鞋不死的男孩
家住水蟆掛街四裝的德思禮夫婦總是得意地說他們是非常規矩的人家。拜託,拜託
成惠德思禮先生在一家名叫格賴寧的公司做主管,公司生產稱稱。他高大魁梧,群
徒思禮一家任健都不缺,但他們擁有一個秘密,他們最害怕的就是直秘密會被人發
我們的故事開始於一個晦暗、陸
                                                                                               原本哈利波特全系列共有 2090906 字詞
去除不常出現的文字後
剩餘2087281個字
```



身為一個哈利迷,去侵害哈利波特的著作權是很糟糕的,我很抱歉 XD 我選擇爬了哈利波特全系列把七集都丟進去 Train,結果如下、挺有趣的

```
    init_seq = "邁水戴華德是同志嗎"
    init_seq_ind = [word_2_index[w] for w in init_seq]
    input = init_seq_ind[-seq_len.]
    generateWords(input, 2000)

C- 基本數華德是同志嗎?    init_seq_ind[-seq_len.]
    generateWords(input, 2000)

C- 基本數華德是同志嗎?    init_seq_ind[-seq_len.]
    generateWords(input, 2000)

C- 基本數華德是同志嗎?    init_seq_ind[-seq_len.]
    init_seq_ind[-seq_len
```

看到真的快笑死, 連我的 model 都知道了><

這個文字生成的真滴讚、有趣,缺點就是 train 的時間長了點,我本來 optimizer 用 ranger、epoch 設 20 而已,竟然要跑三個多小時,索性就改回去 adam 了。

Stock RNN

Colab Link

下二為 Model

```
input_shape = (seq_len, 1)
output_shape = [BATCH_SIZE, seq_len ,1 ]
keras.backend.clear_session()
model = tf.keras.Sequential(
          layers.LSTM(units = 64, input_shape=input_shape, activation="tanh", return_sequences=True),
          layers.Dropout(0.2),
          layers.LSTM(units = 64, input_shape=input_shape, activation="tanh", return_sequences=True),
           layers.Dropout(0.2),
           layers.LSTM(units = 64, input_shape=input_shape, activation="tanh", return_sequences=True),
           layers.Dropout(0.2),
           # layers.LSTM(units = 64, input_shape=input_shape, activation="tanh"),
          layers.LSTM(units = 64, input_shape=input_shape, activation="tanh", return_sequences=True),
           layers. Dropout (0.2),
          layers. TimeDistributed(layers. Dense(1)),
          # layers.Dropout(0.2),
          # layers.GlobalAveragePooling1D(),
          # layers.Dense(1)
model.summary()
```

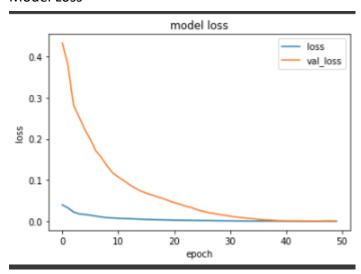
分享一下,activation function 的部分應該可以不用寫,據查到的資料說 Keras default LSTM 的 activation func 就是 tanh

但我覺得有待查證,我自己啃 doc 是沒注意到這件事情

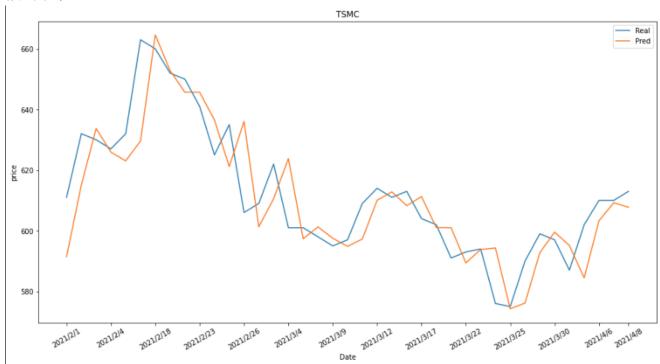
Model: "sequential"				
Layer (type)	Output	Sh:	ape	
lstm (LSTM)	(None,	8,	64)	16896
dropout (Dropout)	(None,	8,	64)	0
lstm_1 (LSTM)	(None,	8,	64)	33024
dropout_1 (Dropout)	(None,	8,	64)	0
1stm_2 (LSTM)	(None,	8,	64)	33024
dropout_2 (Dropout)	(None,	8,	64)	0
lstm_3 (LSTM)	(None,	8,	64)	33024
dropout_3 (Dropout)	(None,	8,	64)	0
time_distributed (TimeDistr ibuted)	(None,	. 8,	, 1)	65
Total params: 116,033 Trainable params: 116,033 Non-trainable params: 0				

我這次使用的 Optimizer 是跟 HW1 一樣大顯神威的 Ranger

Model Loss



預測結果



```
# 預測 Test data
# 現在我們取出了選定公司最後seq_len天
|#||我們模型透過讀取seq_len天後預測出seq_len+1天的價格|
# 將日期保存在datas中 (list)
# 將真實價格保存在real_prices中 (list)
# 將預測價格保存在pred_prices中 (list) *注: 請填入經過正規化後的價格
# input是一個經過**正規化**的真實價格list,請試著遍歷test_company來填滿上述三個list
# 可以參考TextGeneration的generateWords function,概念一樣,但是這次input請全部都填入"真審價格"
# 但是這次input請append "真實價格"
init_price = company.iloc[-seq_len:,:]["price"].values
dates = []
real_prices = []
pred_prices = []
input = scalar.transform(init_price)
print(input)
for index,row in test_company.iterrows():
   # 我已經幫你把real_price和date放入list
   real_price = row["price"]
   real prices. append (real price)
   date = row["date"]
   dates. append (date)
   next_input = tf.expand_dims(input, axis=0)
   next_input = tf.expand_dims(next_input, axis=2)
   pred = model.predict(next_input)
   last_output =pred[0,-1]
   pred_prices.append(last_output)
   real_price = scalar.transform_one(real_price)
   input.append(real_price)
   del (input [0])
```

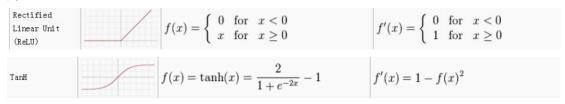
Predict Function

心得 & StockRNN 的嘗試思路

這次作業要寫 code 很少,大部分助教都弄好了,所以可以花很多心思在疊 model,但這次我實在做不出助教提供的預期結果的樣子(太鬼了,趨勢都一樣),在寫心得的過程中我成功了!難道我就是那做 AI 的人才(x。

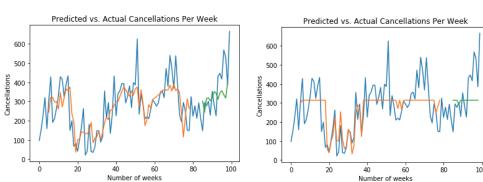
起初我是先試試看 HW1 管用的方法能不能在 HW2 再顯神蹟,結果是不行,原本的結果 跟垃圾一樣。做了一下功課發現在這個 case, activation func 似乎不能用 ReLU,原因如下(單 就圖形解釋,我覺得我 87%講的是錯的):

因為 ReLU 的特性會把值限制在大於 0,所以可以解決在 CNN 中使用 sigmoid 使小於 1 的 導數連乘導致梯度消失,而相比之下 Tanh 會把值鎖在正負 1 之間,因此下方的比較圖(比較圖原先設定為是否有用 ReLU,但我有在文章讀到 Keras 預設 LSTM 的 activation func 是 Tanh,所以我把它當作 ReLU vs. Tanh)可以看出超過一定大小,那些值都會被河蟹掉變成平的,這對我們預測波動性的數值不好(accurancy 比較高沒錯、但圖形不是我們想要的)。網路上蠻多文章討論為何 CNN 用 ReLU、RNN 用 Tanh,分享一下我讀完的結論,首先是並非 RNN 不能用 ReLU,ReLU 本是要解決 RNN 層數太深導致梯度爆炸的問題而誕生的、所以有些文章根本在瞎說,我讀到比較有料的討論是說在 LSTM 層數不多(不夠深)的時候 Tanh 效果會比 ReLU 好。



Predictions without ReLU

Predictions with ReLU



真的有夠哭,我在那邊試很久才想到會不會是 activation func 的問題,年輕人中就是年輕人啊。

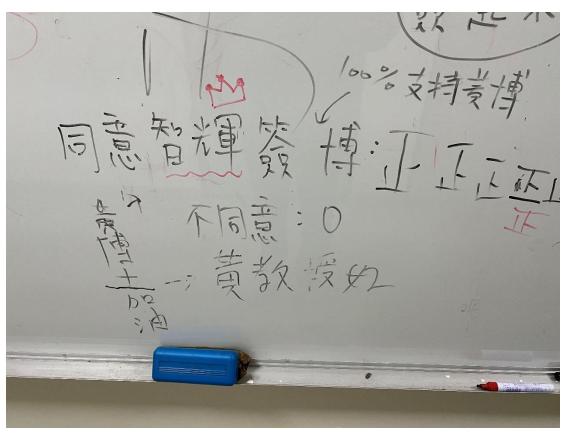
我在每一層 layer 都加上 Dropout 加速收斂,並且在最後加上了黑魔法 TimeDistributed (我努力了、我真的看不懂),我的 model 基本就完成了,看起來效果還不錯。另外在疊 model 的時候也有學到原來 LSTM 要轉 Dense 的時候不用做 Flatten,因為本身的 output_shape 就是 Dense 可以接受的格式所以就不用做平坦化了,另外還有發現一點是在轉 Dense 的時候,只轉一次的效果最好。也不能使用在 CNN 效果很好的 GlobalAveragePooling,它會使原先

設置的 seq_len 長度直接被砍掉變成 1 (如下圖)。

global_average_pooling1d (G (None, 1) 0 lobalAveragePooling1D)

這次一樣啃了一堆文件,相較於 HW1 我這次在 activation func 撞牆最久、偏偏中文資源 又少(剛好強迫去啃 document),剛好來練英文 XD。意外發現上面那堆關於 ReLU、Tanh 的 爭論,自己的心得是看文件或教學真的要多看幾篇、有時候以為很有道理的東西其實也是某 個人瞎姬芭說的害死人,以後有機會做研究真的要很小心。

最後的最後,在這邊我要大聲說「支持智輝簽博」,這麼讚力人才一定要留下來造福學弟妹 \ 智輝 / \ 智輝 / \ 智輝 /



同意阿,哪次不同意