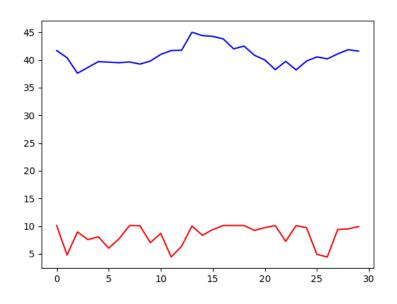
此次作業是用 RNN 進行股票預測,因為股票預測是可以透過過去的歷史資料和同產業的股價走勢去做未來股價的預測,需要的模型是將之前計算完成的輸出,再回傳給自己作為輸入,所以這次作業是修改利用 tensorflow 去建立的 LSTM 的模型,增加準確率。LSTM 的特性是具三個控制記憶的機制,分別是 Input Gate、Output Gate 與 Forget Gate。

一開始,我只有將助教範例程式的路徑改掉,跑看看出來的預測結果如何,跑出來的 acc 約為 32.4,可以明顯看出準確率欠佳,從圖形也可看出預測所代表的紅線和實際代表的藍線有明顯的差異。

Anaconda Prompt (Anaconda3)

## 32.3959232934316



我覺得增加訓練次數和更改每幾步保存一次模型會影響準確率,故下一次 訓練我將 for 迴圈的執行次數增加到 500,改成 10 步保存一次模型;此次結果 的  $acc \$  0.16 ,圖形也稍稍的相近了一些。

```
0.1640509558385717

real predict

0 [-0.31701623238766324] -0.411887

1 [-0.3568930085628182] -0.279341

2 [-0.4427814495554593] -0.406288

3 [-0.4105732841832189] -0.488283

4 [-0.37836511881097834] -0.448693

5 [-0.3814325631321442] -0.433690

6 [-0.38450000745331] 1.261725

7 [-0.37989884097156135] -0.495119

8 [-0.39216861825622434] -0.450107

9 [-0.37529767448981277] -0.408211

10 [-0.3384883426358236] -0.422508

11 [-0.31701623238766324] -0.373659

12 [-0.31548251022708046] -0.328620

13 [-0.21579056978919334] -0.405172

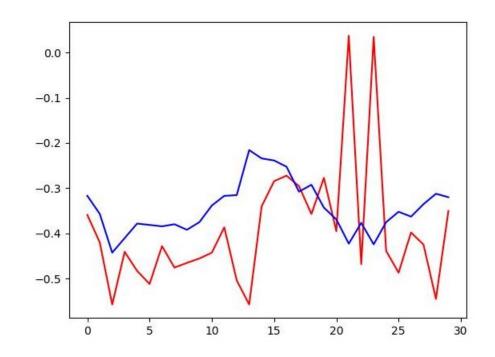
14 [-0.23419523571618792] -0.104177

15 [-0.23879640219793652] -0.272199

16 [-0.2525999016431825] -0.233133

17 [-0.30781389942416604] -0.279426

18 [-0.29247667781833725] -0.326912
```



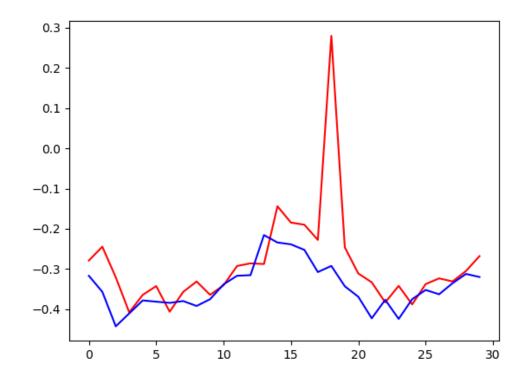
下一次訓練,想說增加欣興電子(3037)歷史資料集(3037\_2010\_2019\_csv) 來輔助預測股價,然後再將資料進行標準化,再來將 rnn\_unit 改成 20, batch\_size 改成 5,因為是將欣興電子的資料 append 在南亞電子後,想說資料增加勢必會拉長訓練時間,故將迴圈先降成 300 次。

```
f1=open(r'C:\大四\大四下學期\人工智慧與機器學習\HW2\3037_2010_2019_csv.csv')
df_1=pd.read_csv(f1) #讀入股票數據
df_1=df_1.dropna(axis=0,how='all') #刪除表中全部為NaN的行
data=np.array(df[['close']]) #close為收盤價,獲取收盤價
data_1 = np.array(df_1[['close']]) #close為收盤價,獲取收盤價
normalize_data=(data-np.mean(data))/np.std(data) #標準化
normalize_data_1=(data_1-np.mean(data_1))/np.std(data_1) #標準化
```

```
time_step=10 #看10天預測第11天
rnn_unit=20 #hidden layer units
batch_size=5 #每一批次訓練多少個unit
input_size=1 #輸入層维度
output_size=1 #輸出層维度
lr=0.0006 #學習率
```

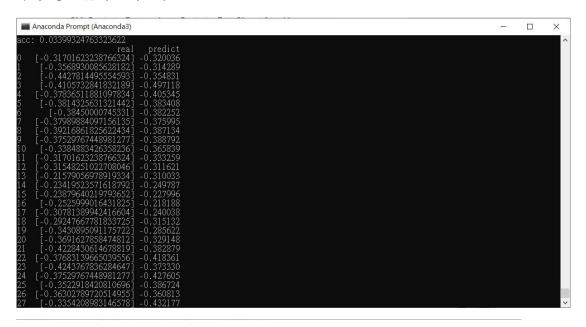
此次訓練完,acc為0.063左右,從圖中可看出,加入另外一家的股票是能有效提升準確率,預測所代表的紅線和實際代表的藍線,除了在15到20中間有明顯的誤差之外,可看出剩下差異已沒那麼大。

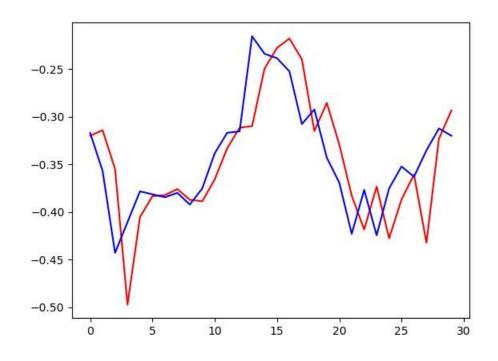




原本想要再進行兩次訓練,迴圈次數都設為 1000 次,每 5 次保存一次模型,第一次構想為沒加欣興電子的股票去做預測,看準確率如何,第二次訓練為加欣興電子的股票去做預測,最後比較有加與沒加的準確率差異;不過由於迴圈次數設為 1000 次,跑一次就得花費一整天的時間,在時間不足下,只進行構想中的第一次訓練。

在此次訓練完,acc為0.033左右,由圖形可看出藍線和紅線的相似程度 是所有四次訓練中最高的一次,我認為如果有把欣興電子加進去協助預測,準 確率應該能再上升一些。





此次作業,我覺得自己應該要在第一個禮拜就開始進行,因為此次作業, 進行一次訓練,往往半日甚至一日就過了,所需要的時間成本很高,如果自己 於第一個禮拜就開始,相信會更有餘裕進行更多次的嘗試。