FDA_HW3-1 Report

F74066307 陳品修

1. 資料選擇與前處理:

以 Open Price,High Price,Low Price 與 Volume 預測 Close Price

對 Open, High, low Price 以及Volume做標準化 做為結果判斷的Close Price則對其取整數,因為fit()要求y需是 整數,因此將其小數位後捨去

2. 三個模型預測:

三個都用 K-fold 拆 train set 做訓練

數值 acc是直接用 accuracy_score 算,而漲跌 accuracy 是,用下一天的close price 減去今天的 close price,如果 pred 跟 test 出來的走向一致的話(都是大於或小於或等於),給 acc+1,最後讓 acc 除掉總數算正確率

1. Logistic Regression:

利用 sklearn.linear_model 的LogisticRegression

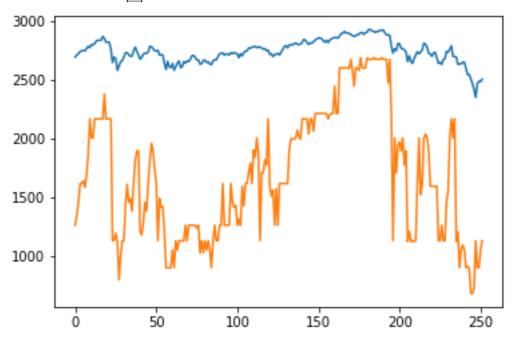
model = LogisticRegression(random_state=1012, max_iter=500, solver='saga', class_
weight='balanced')

固定 random state,選擇 'saga' 作為 solver,在 max_iter=500時就可收斂,設定class_weight會比沒有設定的表現好

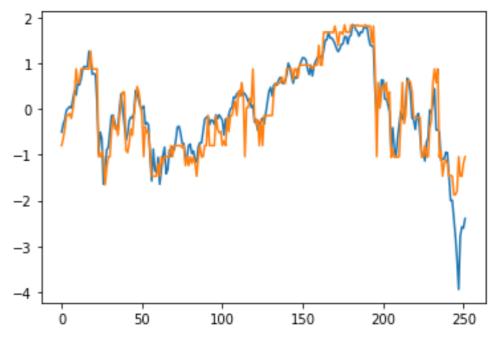
average train accuracy: 0.008613111193186597 average valid accuracy: 0.0022094590634706675

數字acc:0.0 ,股價漲跌accuracy: 0.450199203187251

Close Price 圖:



標準化之後的Close Price圖:



2.decison tree classifier:

利用 sklearn.tree 的 DecisionTreeClassifier

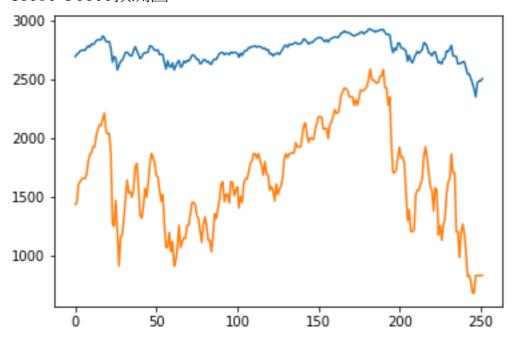
結果:

average train accuracy: 1.0

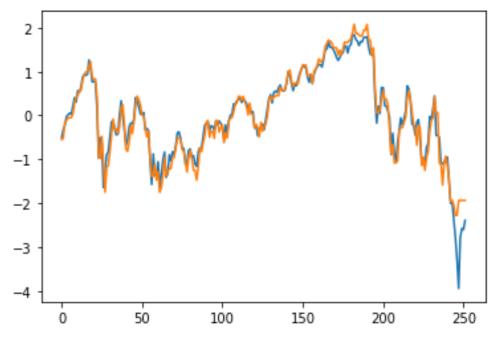
average valid accuracy: 0.0538895075113794

數字acc:0.0 ,股價漲跌accuracy: 0.701195219123506

Close Price預測圖:



Close Price預測圖(標準化之後的樣子):



3.neural network:

利用 sklearn.neural_network 的MLPClassifier

model = MLPClassifier(random_state=1012, max_iter=500, hidden_layer_sizes=(100, 2
00, 10))

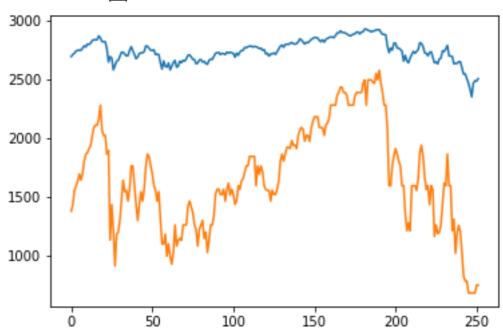
固定 random state,嘗試幾種hidden_layer_sizes 之後,發現在(中間值,較大,縮小)的情況下畫出的漲跌圖最符合預期的樣子,因此採用這個值

結果:

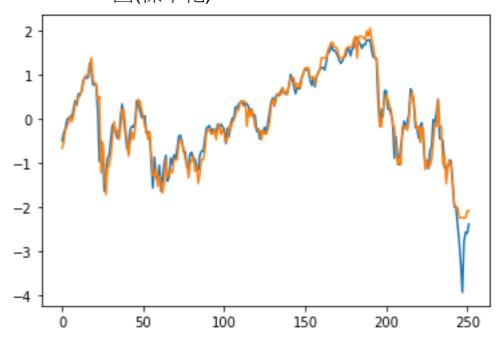
average train accuracy: 0.09904946835807178

average valid accuracy: 0.021207681337787415 數字acc:0.0 ,股價漲跌accuracy: 0.5976095617529881

Close Price圖:



Close Price圖(標準化):



3. 結論:

因為作業要求是預測漲跌走向,因此即使實際產出的數字有差異,

對「漲」或「跌」的預測還是有一定準確度的

決策樹預測走向效果比想像中的好,沒有特地調參數也能出現挺不 錯的結果

Logistic Regression出現的成果較差,可能是因為訓練用的資料欄對這個模型不夠符合,若能找到Open,

High, Low Price與Volume之外的欄給予訓練,或許能產出更好的結果

神經網路的預測圖看起來是最符合走向的,但是在 test 最後面一路降低的地方還是不夠符合,可能是訓練資料中較少出現這類情況,導致預測不到這種走向