# 玉山第二組 專題匯報

指導業師: 玉山證券 詹益安

指導老師: 台大 張智星教授

東吳 蔡芸琤老師

台大材料二 B08507031 黃子騰 東吳巨資二A 08170110卓大一 東吳巨資二A 08170111尚旻儀 東吳巨資二A 08170125雷沅翰

## 分工狀況

黄子騰

違約交割預測模型建構

卓大一

尋找股票市場可能的風險

尚旻儀

研究API串接

雷沅翰

aws串接

## 挑戰

- 數據量龐大且特徵多,而許多資料有缺值需進行處理和整理
- beta值為系統性風險評估工具,對於非系統性風險無法衡量
- 資料雖多龐大,但違約交割標記客戶數量少且佔比低(僅96筆約0.09%)
- 針對違約交割行為出現較無明顯訊號,預測模型建構不易
- 因模型用於預測具違約交割風險之顧客,因此Recall需努力升高

## 產品功能

違約交割預測模型

協助公司及使用者瞭解客戶是否有違約交割風險

購買標的風險評估模型

協助使用者理解購買標的風險

### 違約交割預測模型-建構流程

資料前處理 模型建構 模型建構 串接UI系統

- 資料整理和統整
- 缺失值刪除或補齊
- 類別資料處理

- 特徵選取
- 樣本資料平衡
- 機器學習模型選擇
- 模型建立和交叉驗證
- 超參數調整和優化

- Recall
- 建構使用者輸入資料 和資料抓取
- 套用模型預測違約交 割風險

### 違約交割預測模型-資料前處理

使用Pandas進行大部分數據整理和統計, 也用於產出新特徵

- 1. 個股資料
  - 對應日期和個股代碼,將每日beta21值加入
  - 針對類股進行每日beta值平均計算(因無市值資料, 無進行加權)
- 2. 客戶資料
  - 刪除交易次數小於10次之顧客資料
  - 新增購買股票種類統計(上市櫃、興櫃), 並加以 normalized
  - 新增交易方式統計(一般、當沖、信用交易), 並加以 normalized
  - 新增客戶購買標的beta21值平均,以及標的與類股beta21差值平均

### 違約交割預測模型-特徵選擇

#### I. 自變數特徵選擇

使用sklearn 中 train\_test\_split和cross\_val\_score進行資料切割和特徵選取, 最終選取四個特徵得到初步較佳預測力

- beta\_21\_mean:客戶購買標的beta21值平均
- Day: 經normalized之當沖次數
- BUY COUNT: 經normalized之購買次數
- BETA:客戶購買標的與類股beta21差值平均

#### 2. 樣本資料平衡

因違約交割標記客戶數量少且比例低,使用Imbalanced-learn中SMOTE套件平衡訓練樣本,調整至違約交割至1:0.8

### 違約交割預測模型-模型建立和調整

I. 模型選擇

嘗試使用數個模型進行分類分析,模型選擇上主要參考以下因素:

- 訓練時間
- 避免過擬合
- 易於理解和解釋

參考以上數點後最終使用**決策樹**,且更進一步使用集成學習以提升預測準確率,包含:

- Random Forest
- XGBoost
- 2. 超參數調整
- n\_estimators
- max\_depth
- min\_child\_weight

### 違約交割預測模型-模型解釋和串接**UI**

#### 1. 模型解釋

由於此模型用於預測違約交割客戶的出現,因此Recall值十分重要,且出現False Positive也可 視為用於預備違約行為出現

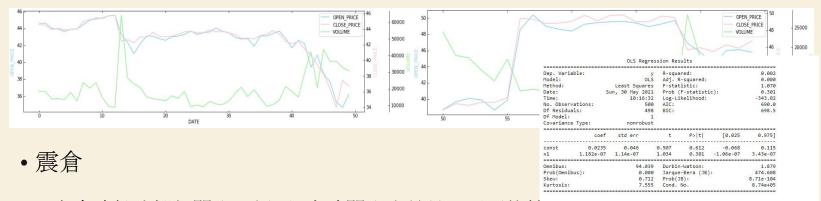
• Recall: 45.4% 約可抓取一半違約標記客戶

Accuracy: 99.5%因無違約交割風險的客戶佔比極高, 因此容易取的高辨識率

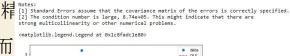
#### 2. 串接UI

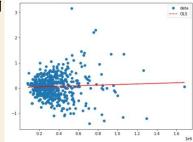
使用者輸入其客戶代號後即可獲得的交易記錄統計及beta值偏好程度 並會抓取該客戶資料帶入模型預測是否有違約交割風險

### 階段成果-股票指標(一)



大多時候我們都關注股價,但有時關注交易量反而更為精 漲,這時可能代表資金主力可能要退場了,之後股價反而





## 階段成果(二)-修正方向



### 預想方案:

OLS (Original Least Square): 最小化誤差的平方和, 尋找最佳函數

ARIMA(Autoregressive Integrated Moving Average model)

Ridge regression(嶺回歸)

### 規模係數 & 時間係數

(I)公司規模係數(par):

小規模公司穩定度相對於大公司低

(II)時間係數(date\_rank):

創立時間愈久,內部流程相對完善

```
a = input(str('你買了哪支股票: '))
print('你買了:', a)
fr 1 = (df['STOCK NO']==a)
date rank = df[fr 1]['DATE RANK'].count()
if df[fr 1]['CAPITAL TYPE'][-1:].item() == 'H':
   par = 1
elif df[fr 1]['CAPITAL TYPE'][-1:].item() == 'M':
   par = 1.05
else: par = 1.1
i = math.log(date rank,561)
i1 = 1/i
```

### 嶺回歸

#### (III)預測顧客可能接受之beta值

```
X = df[fr_1]['CLOSE_PRICE'].to_numpy()
y = df[fr_1]['beta_21D'].to_numpy()

clf_ridge=linear_model.Ridge(alpha=0.5,tol = 0.1, solver='auto',normalize=True)
clf_ridge.fit(X.reshape(-1,1), y.reshape(-1,1))

print('最近五天的收盤價為: ', df[fr_1]['CLOSE_PRICE'].tail().tolist(), '平均價格為: ', df[fr_1]['CLOSE_PRICE'].tail().mean())
b = float(input('what price u buy: '))
b = np.array([b])

result = clf_ridge.predict(b.reshape(-1,1))

print(df[fr_1]['Industry'][-1:].tolist(), '該類股最近一天的總成交量為:', df[fr_1]['AMOUNT_y'][-1:].tolist())

print('風險係數為: ', par * i1 * result)
```

### API研究-telegram

- 1. 完成資料上的整併
- 2. 查詢的功能
- 3. 大概功能

/start /help /about

4. 影片連結:

### AWS串接

訊息詳細資訊
主題 ARN arn:aws:sns:us-east-1:983848544876:Telegram
主旨 - 週用
輸入訊息主旨
長度上限為 100 個可列印的 ASCII 字元
存留時間 (TTL) - 週用 此設定僅適用於行動應用程式端點。推播通知服務將訊息交付至端點所需的秒數。 <b>資訊</b>
訊息內文
訊息結構
● 所有交付協定承載相同。 無論其交付協定的可。都將相同的承載得 送到訂閱該主題的雜點。
要傳送到端點的訊息內文
1 Hello

以聊天機器人跟AWS的SNS做結合,可以達到主動推播的功能,在Lambda裡面設定ID跟Token,程式碼會在相對應的地方抓資料,就可以傳訊息到對應的聊天室。