## 一、研究背景與動機

決定匯率的因素有非常多種。在基本面上,可以是即期利率、遠期利率、 通貨膨脹率、失業率、非農就業人口等等;另外一方面,技術面也有移動平均 線、KD 指標、平滑移動平均線(MACD)、相對強弱指數(RSI)。許多專家及 學者<sup>1</sup>認為,技術指標是根據歷史股價研究出的一套反映投資人心理的理論,因 此能夠更準確預測匯率的短期走勢;相對的,基本面則是透過分析幾項外匯市 場長期發展的幾項指標,來預測中長期的匯價發展。

其中,技術分析仰賴投資者的計算及良好的投資策略,在自動化交易上, 我們時常仰賴 Python 程式語言。Python 的套件隨著時間演進,經過更多工程 師的貢獻,越趨完整,可以幫助我們進行各項種類的資料分析,例如時間序列 分析、文字探勘等等。而我們在這學期學習各種 Numpy、Scipy、Pandas 套件 下的功能,也讓我能夠更順利的進行交易策略的撰寫。

以下我主要會透過 Numpy 及 Pandas 計算匯率在技術分析上的各項指標,並且建構自己的交易策略,並進行回測的動作。最後也了解到,如果單純將自己的交易策略及邏輯以程式碼的方式寫成 Python 的程式碼,未必能夠通用於所有情境,因此也希望透由 scikit-learn 的 RandomForestClassifier 分析匯率漲跌幅。

總的來說,以上兩種交易策略在進行簡單的回測時,都能為我賺一點小錢,然而策略上還只是最小可行性方法 (MVP),皆有改進的空間。

# 二、資料與資料來源

#### 1. 各國匯率:

(1) 資料種類:台幣及美元、歐元、英鎊、日幣、人民幣等五大特別提款權(SDR)貨幣之間的匯率

- (2) 資料區間:自2000年1月1日至2021年10月31的匯率日資料
- (3) 資料來源:Investing.com
- (4) 資料集: 參見附錄 (1)
- 2. 技術面指標:利用資料來源為前述的各國匯率,並將 Python 的 Numpy 及 Pandas 套件計算各技術指標的公式解,求得 2000 至今的技術指標數據,後續將會依序介紹這份研究使用的技術指標。

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup> The Deutsche Bank Guide of FX determination

## 三、資料前處理 (DataLoader.CurrencyDataLoader 建議程式碼參閱)

## 1. 台幣間接匯率 inderect(df, columns):

由於從 Investing.com 下載下來的匯率資料,我們使用的是各國貨幣與美元之間的匯率,為了方便將台幣當做一種商品來計算台幣價格,我們首先先將台幣匯率進行倒數。

### 2. 計算日資料的報酬率 price pct change(df):

原始資料及僅包括收盤價、開盤價、最高點、最低點,我們透過 Pandas 簡單計算日資料的報酬率。

## 3. 建立各類貨幣重新命名的功能 rename\_currency\_data(df, symbol):

為了後續程式進行的方便,利用 Pandas.DataFrame.rename()的功能,將各種貨幣的匯率資訊,依照外匯代號 (Symbol) 進行區分

### 4. 合併匯率資料表 dataframe combine(df, currency list):

建立功能,將原始的 USD\_TWD 的資料表,與使用者想要合併的所有貨幣的資料表進行合併,並回傳合併資料表。其中,由於各類貨幣市場交易的日期可能略有不同,因此在進行合併資料表時,我使用 Left join 的方式對齊使用者提供的原始資料表,若再出現空值,則簡單的以內插法補值。

## 四、技術分析指標(DataLoader.TechnicalAnalysis)

### 1. RSI 相對強弱指標 calculate RSI(df, symbols):

相對強弱指標長以7天或14天計算商品價格的強弱度,顯示投資者與匯價的投資情緒,匯價無法保有無限的漲幅或無限的跌幅,當匯價持續漲到一定的水位後,便會有壓力讓價格下跌,反之亦然,因此我們在匯率的交易策略設定一定的門檻值,便於進場或出場。RSI指標公式如下:

數值介於  $0 \le 100$  之間接近 80 時適合放空 (Sell); RSI 指標接近 20 時適合作多(Buy)。

### 2. KD 指標 Calculate KD(df, symbol):

KD 指標是由 George C. Lane,並於其著作說明:「他觀察上漲時,當日收盤價總是朝向當日價格波動最高價接近;反之,當股價下跌時,當日收盤價總是朝向當日價格波動最低價接近。」在這項指標表示,以當天標的的價格與選

定前 N 天(window)比較,標的價格之強弱勢,常用的策略中,window 設置為 9 天。其公式如下:

$$K$$
 值 =  $\frac{2}{3}$  \* 昨天的  $K$  值 +  $\frac{1}{3}$  \* 今天的  $RSV$  值

$$D$$
 值 =  $\frac{2}{3}$  \* 昨天的  $D$  值 +  $\frac{1}{3}$  \* 今天的  $K$  值

主要比較 K 值與 D 值之間指標的變動,K 值又稱快線,D 值又稱慢縣,當 K 值 >D 值則為上漲行強,適合作多;相對地,K 值 <D 值則為下跌行情,適合做空。

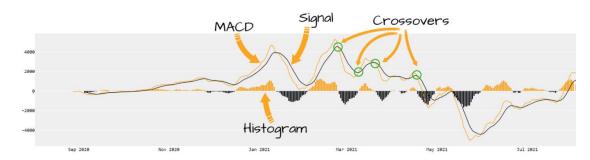
3. 移動平均數 moving average(df, symbols):

計算一段時間長短的匯價平均數,策略中這訂為5天,捕捉極短期的平均價格,當價格高於5日平均線時,適合進場 (Buy);反之則適合退場 (Sell)

4. 指數平滑異同平均線(MACD) calculate MACD(df, symbols):

屬於均線理論的延伸,以指數平滑的方式確立中長期的波段走勢,計算公 式中有許多參數需要計算,

- (1) MACD: 26 天的指數平均 12 天的指數平均
- (2) Signal: 短期的指數平均,常用為9天
- (3) Difference: MACD Signal, 差值可以求出漲跌幅的趨勢,正向代表匯價未來看漲,負向則看跌。



資料來源: Alpharithms.com

圖(一)MACD示意圖

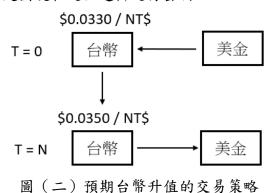
## 五、交易策略與回測

我的交易策略分為兩種,一種是簡單的使用 Pandas 運算,並設立技術指標的買賣點,幫助我進行套利。而第二種則是將時間序列的資料分成訓練資料集 (Training dataset)以及測試資料集(Testing dataset),利用 Scikit-Learn 的 RandomForest 根據訓練資料集的匯價漲跌(Binary)建立模型,再使用測試資料集評估模型的準確性,並進行回測,進而達到獲利,為了計算簡便,將簡單的以**美元兌台幣**進行套利的示範。

## 策略一:根據常規設立技術指標買賣點

#### 1. 套利邏輯:

本策略利用台幣的間接匯率作為匯價的表達方式,原因在於使用間接匯率,投資人可以直接將貨幣視為一種商品,判斷漲跌幅上會比較快速一點。若是投資人預期台幣升值,如下圖(二)所示,我們則可以在第T=0期的時候就先買入數單位的台幣,於第T=N期賣出,便可以從中賺取匯差。而我們的策略一也是圍繞在這個邏輯進行套利。



#### 2. 利用 Pandas 設立技術指標買賣點:

具備套利邏輯後,我們則是要思考什麼時間點是適合進場(T=0),以及什麼時間點適合出場(T=N)。以下將透過技術分析指標判斷進出場時刻。

程式碼針對測試資料集 (2017-01-01~2021-10-29) 的美元兒台幣進行技術分析的交易策略。

(1) 設立 RSI 強度 strategy for rsi (df, symbol):

(2) 設立 KD 強度 strategy for kd(df, symbol):

當 RSI 指標介於 70~80 之間時,設立價格強度為 1,價格大於 80 時,價格強度為 2,此時價格水位偏高,預期未來匯價下跌,建議作空當 RSI 指標介於 20~30 之間時,設立價格強度為 -1,價格小於 20時,價格強度為 2,此時價格水位偏低,預期未來匯價上漲,建議作多

當 K 線恰好突破 D 線,預期未來會有更大的漲幅,因此設立強度為 2,其餘 K 值大於 D 值的情況則設為 1;相對的,當 K 線恰好跌破 D 線,預期未來會有更大的跌幅,因此設立強度為 -2,其餘 K 值小於 D 值的情況則設為 -1。

## (3) 設立 MA 趨勢 strategy for ma(df, symbol):

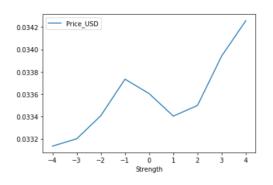
當匯價恰好由下往上突破5日均線,預期未來會有更大的漲幅,因此設立趨勢為2,其餘匯價大於5日均線的情況則設為1;相對地,當匯價恰好跌破5日均線,預期未來會有更大的跌幅,因此設立趨勢為-2,其餘匯價小於5日均線的情況則設為-1

### (4) 設立 MACD 趨勢 strategy for macd(df, symbol):

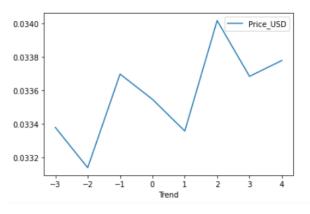
MACD 的趨勢屬於中長期的 MACD 與 9 日短期的訊號 (Signal) 進行相減的值,當差值 (Difference) 正好由負轉正時,代表短期的價格優於中長期價格,預期未來還會有更大的漲幅,則趨勢設為 2,其餘設為 1;相反地,當由正轉負則將趨勢設為 -2,其餘設 -1

由以上的步驟,我們可以求得單一貨幣的貨幣強度(Strength)及價格趨勢(Trend),若將貨幣強度的兩項指標進行相加,則強度介於-4~4之間;同樣的,若將趨勢的兩項指標進行相加,則趨勢介於-4~4之間,我們將從中找到適合的進出場時刻。

若進行價格相對於強度與趨勢之間的繪圖,如下圖(二)、圖(三)所示,可以發現強度與匯價大致成正相關。而為求買低賣高進行貨幣的套利,當我們的匯價強度很高時,則買進貨幣,當強度及低時,則買進貨幣。同樣的邏輯也呈現在匯價的趨勢上。



圖(二)匯率與其強度成正相關



圖(三)匯率與趨勢成正相關

### 3. 買賣的交易量:

從上圖(二)、圖(三)也可以觀察到,強度與趨勢越趨向於兩極,也就是 -4 與 +4,匯率會有強大的壓力進行漲跌幅,以下則利用這項發現去訂定買賣 的交易量。

首先將強度及趨勢兩個指標於 -1~1之間的訊息當作雜訊,僅保持持有 (Hold) 的狀態,不做買進賣出,其餘則依據強度與趨勢數值的高低進行做多 (Buy) 與作空 (Sell) 的動作,如下表示:

	· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·
強度與趨勢	買進 / 賣出的交易量
4	作空 3,000,000 台幣,以現價買進美元
3	作空 2,000,000 台幣,以現價買進美元
2	作空 1,000,000 台幣,以現價買進美元
-2	持美元以現價買進 1,000,000 台幣,並在 n 天後換回
-3	持美元以現價買進 2,000,000 台幣,並在 n 天後換回
-4	持美元以現價買進 3,000,000 台幣,並在 n 天後換回

表(一)交易策略買賣量

## 4. 回測與獲利

在建立交易策略後,我利用第1點的套利邏輯,於2017年至2021年的時間區間進行回測,並設定獲利了結的時間 n=7,代表每一次的套利行為將會以一周為一個循環。最終獲利為324,312美元。

圖(四)技術分析策略回測與獲利

後續我也使用了 Scipy 提供的 Optimization.minimize 負向的最小化(也就是最大化)利潤,最佳化出場的時間點,優化獲利。

#### 策略二:RandomForest 演算法判斷進場點

- 1. 首先我們將 2000 年至 2021 年 10 月底的所有匯率資料依據 8:2 的方式分成 訓練資料集以及測試資料集,再以利用訓練資料集建立隨機樹 (RandomForest)預測漲跌的模型。特別說明使用隨機樹的原因在於,我在進 行策略一的時候,其實發現利用技術指標來判斷漲跌是具有一定規則的,例 如 RSI 應屆於 20~80 之間,否則會出現漲跌的壓力等等,這樣的運作模式其 實與隨機樹很像,且隨機樹是所有機器學習模型應用於本資料表現最好的一個。
- 2. 套利的運作模式,是先以隨機樹預測測試資料集(2017年至2021年的匯率日資料)的漲跌,並依據漲跌做美元兒台幣的套利,每次進場單位為1,000,000美元,在一周7天為間距的套利獲利為231,157美元。
- 3. 缺陷:在進行測試資料集的評價(evaluation)時,我發現了這個模型的精準度 (Accuracy)與召回值(Recall)是相對低的,代表模型表現較差,而如果使用找 尋最大獲利點則會發現是在間隔 275 天進行套利,獲利為 1000 萬元,模型 解釋上是不合理的。

	Accuracy	AUC	Precision	Recall	F1	TPR	FNR
values:	0.496437	0.494078	0.482906	0.364516	0.415441	0.364516	0.635484

表(五)隨機樹模型評價

我認為本次使用模型的缺陷在餘,我只有利用技術分析指標捕捉價格,而沒有去查看「交易量」來支撐預測出的漲幅及跌幅。

## 五、金融計算程式使用到的技術:

- 1. Numpy
- 2. Pandas & datetime
- 3. Scipy: Constrainted minimization
- 4. scikit-learn: Random Forest Classifier
- 5. Python object oriented programming

## 六、未來展望 (可以優化的部分):

- 1. 資料來源:這次的資料集是手動下載 Investing.com 的歷史資料,若是未來想要擴大成更大的專案,可以串接匯率的 API,市面上 Yahoo finance 與 OANDA 皆有提供 API 串接。
- 2. 捕捉各國匯率之間的相關性:各國之間的股市、匯市其實多有連動性, 譬如美股就時常影響的台股的走向,可以利用各個交易市場之間的時間差來進 行套利,這部分也呼應到動態串接 API 的優點,可以將交易策略的時間長短縮 減至奈秒 (ns) 的套利
- 3. 交易策略的優化:這次使用的交易策略以及變數算是非常非場簡單,可能有欠擬和的疑慮,在技術分析指標上,可以再加上「交易量」相關的指標,如此一來能夠在漲跌的預測上更能夠支撐論點。除此之外,在資訊的技術的部份,也可以使用深度學習的 LSTM 進行匯價預測,LSTM 特別適合處理股價、匯價等時間序列的資料。

### 七、附錄:

1. 資料集:

https://drive.google.com/drive/folders/1DrDKy5P3Au6c\_5AqAvV7n2VWlJzwBINo?usp=sharing

2. 程式碼:

https://drive.google.com/drive/folders/17Ez4J0JkqsTAwKVtg4Tjg-uWzMGzGJtP?usp=sharing

3. 完整 Pycharm Output 截圖:

