

主題: 利用灰色理論來預測股市指數

(一) 背景介紹:

在工程數學這門學科裡教授了許多的知識和理論，像是有常微分方程、傅立葉分析、向量分析、偏微分方程、複變函數等等，其中在各領域最常用到的就是傅立葉分析，舉凡通訊工程、金融工程、軟體工程幾乎都可以看到傅立葉分析實際的應用，在通訊工程中，會利用傅立葉轉換來分析一個訊號，並將其作濾波(去掉雜訊)或者是改變訊號的組成等等，那在軟體工程之中常見的做法就是拿來做影像處理，舉凡任何一種圖片都可以用傅立葉級數來表示，像是人臉輪廓等就是比較低頻的訊號，皺紋就是用高頻的訊號來表示，所以像現在流行的濾鏡就是將那些高頻的部分去除掉在做轉換，此外還有很多的應用。

那有關金融工程的應用就是會用在股市分析了，但也不是所有的金融專家都會利用傅立葉分析來分析股市的情況，在股市價格的預測主要有兩大派，一派認為股市是無法預測，因為股市本身就是人類自己制定出來的一個虛擬市場，所以有人為操作的空間，目前任何的數學理論還沒有辦法去計算人心，另外一派則是認為股市的價格是可以預測，因為只要交易量足夠大，價格的走勢就可以透過數學裡的迴歸分析來處理，股市分析的手段有很多種，有基本面、技術面、籌碼面等等，我就從技術面的方向來分析，指涉及到利用過去的數據來預測未來的價格。

(二) 問題描述:

最近看到新聞發現台股一直在漲，像上個月有破一萬八，這幾天又破一萬七，這讓我思考說這些情形有沒有辦法利用數學分析來進行預測。剛好找到有幾篇論文就有說到如何利用傅立葉轉換來做選擇權交易，不過因為選擇權交易的情形比較複雜，所以我換個想法，能不能來預測未來的台股指數。

主要目的: 預測接下來五天的台股指數的收盤價。

(三) 解決方法:

首先這邊我要先講到一個概念就是灰色理論，灰色理論的全名叫灰色系統理論，是有關於訊息的不完全或不確定，在控制理論中我們常用黑色和白色，訊息完全不明確的系統稱為黑色系統，相反的完全明確的就叫做白色系統，灰色

系統就是介於這兩者之間，屬於部分訊息明確、部分不明確的系統。

我接下來所要使用的數學模型是 $GM(1,1)$ ，它是一種一階線性的灰色預測模型，可以對現有的數據進行預測，好處是製需要幾點的數據就能做預測，大大降低計算的複雜度，缺點是只能對中短期的數據進行預測，用來進行長期的預測會失準。

以下是 $GM(1,1)$ 的五大特點

1. 預測所需數據少
2. 計算步驟不複雜
3. 可簡化資料蒐集工作
4. 適用中、短期的預測

以下會用到的數學概念:

- 最小平方法:

找不到可解析解，所以只能找到最靠近解析解的近似解

- 傅立葉級數:

透過它來修正找出來的近似解

- 一階常微分方程:

將數列通式的給找出

我選擇的實驗對象是台股指數，理由有下:

- (1) 為各公司的加權指，人為操控的因素較小。
- (2) 交易單量的基數夠大，某些行為會趨近於某種自然規律(函數)。
- (3) 值得分析的一種指數，可以用來進行選擇權交易的參考

以下是計算過程:

令 $X^{(0)} = \{x^{(0)}(1), x^{(0)}(2), \dots, x^{(0)}(n)\}$ 為一初始非負資料數列，經一次 AGO 後得 $X^{(1)} = \{x^{(1)}(1), x^{(1)}(2), \dots, x^{(1)}(n)\}$
 定義 $x^{(1)}(k) = \sum_{i=1}^k x^{(0)}(i)$

$$\therefore x^{(0)}(1) = x^{(1)}(1)$$

$$x^{(1)}(k) = x^{(1)}(k) - x^{(1)}(k-1) \quad k = 2, 3, \dots, n$$

由於數列 $X^{(1)}$ 是經由 $X^{(0)}$ 累加得到的， $X^{(1)}$ 可視為具有指數的行為，所以可以用一個一階 ODE 來近似數列 $X^{(1)}$ 的行為

可求得灰色的差分方程：

$$\frac{dx^{(1)}}{dt} + ax^{(1)} = b \quad (a, b \in \mathbb{R})$$

解此微分方程得：

$$\hat{x}^{(1)}(k+1) = \left(x^{(0)}(1) - \frac{b}{a}\right)e^{-ak} + \frac{b}{a}$$

$\hat{x}^{(1)}$ 表示 $x^{(1)}$ 的預測值，If $C = [a, b]^T$

C 的最佳解為 $C = (B^T B)^{-1} B^T Y$

$$Y = [x^{(0)}(2), x^{(0)}(3), \dots, x^{(0)}(n)]^T$$

$$B = \begin{bmatrix} -\frac{1}{2}(x^{(1)}(2) + x^{(1)}(1)) & 1 \\ -\frac{1}{2}(x^{(1)}(3) + x^{(1)}(2)) & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} -\frac{1}{2} (x^{(1)}(n) + x^{(1)}(n-1)) & 1 \end{bmatrix}$$

$$\therefore \hat{x}^{(0)}(k+1) = \hat{x}^{(1)}(k+1) - \hat{x}^{(1)}(k)$$

接下來要做傅立葉殘差修正 (Grey-Fourier)

設實際值的原始序列:

$$x^{(0)} = (x^{(0)}(1), x^{(0)}(2), \dots, x^{(0)}(n))$$

設預測值的原始序列: \hat{x} 代表預測值

$$\hat{x}^{(0)} = (\hat{x}^{(0)}(1), \hat{x}^{(0)}(2), \dots, \hat{x}^{(0)}(n))$$

建立誤差值序列 E 為

$$E = (E(1), E(2), \dots, E(n))^T$$

定義殘差:

$$E(j) = \hat{x}^{(0)}(j) - x^{(0)}(j), \quad j = 2, 3, 4, \dots, n$$

將殘差序列轉換為傅立葉級數

$$E_n(j) \cong \frac{1}{2} a_0 + \sum_{t=1}^{k_n} \left[a_t \cos\left(\frac{2\pi \cdot j}{T_n} t\right) + b_t \sin\left(\frac{2\pi \cdot j}{T_n} t\right) \right]$$

$$, j = 2, 3, 4, \dots, n$$

整理後可得 $P_n C_n \cong E_n$ 其中 $P_n =$

$$\begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \cos\left(\frac{1 \times 2\pi \times 2}{T_n}\right) & \sin\left(\frac{1 \times 2\pi \times 2}{T_n}\right) & \dots & \cos & \sin\left(\frac{k_n \times 2\pi \times 2}{T_n}\right) \\ \frac{1}{2} & \cos\left(\frac{1 \times 2\pi \times 3}{T_n}\right) & \sin\left(\frac{1 \times 2\pi \times 3}{T_n}\right) & \dots & \cos & \sin\left(\frac{k_n \times 2\pi \times 3}{T_n}\right) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \frac{1}{2}, \cos\left(\frac{1 \times 2\pi \times n}{Ta}\right), \sin\left(\frac{1 \times 2\pi \times n}{Ta}\right), \dots, \cos\left(\frac{Ka \cdot 2\pi \times n}{Ta}\right), \sin\left(\frac{Ka \cdot 2\pi \times n}{Ta}\right) \end{bmatrix}$$

$$Ca = [a_0, a_1, b_1, a_2, b_2, \dots, a_{Ka}, b_{Ka}]^T$$

$$Ea = \{Ea(2), Ea(3), \dots, Ea(n)\}^T$$

$$Ta = n-1, Ka = \frac{n-1}{2} - 1, \text{ 其中 } \frac{n-1}{2} \text{ 取整數}$$

$$\text{將 } Ca = (Pa^T Pa)^{-1} Pa^T Ea \text{ 代入 } Ea(j)$$

此為須修正的預測誤差，並求得修正後預測值

$$\hat{x}_n^{(0)}(j) = \hat{x}^{(0)}(j) - Ea(j), j = 2, 3, 4, \dots, n$$

其中 $\hat{x}_n^{(0)}(1) = \hat{x}^{(0)}(1)$ ， $\hat{x}_n^{(0)}(j)$ 為傅立葉殘差修正的預測值

根據 Pa 解出參數 C 陣列的參數估計值，代入

$$Ea(j) \cong \frac{1}{2} a_0 + \sum_{i=1}^{Ka} \left[a_i \cos\left(\frac{2\pi i}{Ta} j\right) + b_i \sin\left(\frac{2\pi i}{Ta} j\right) \right]$$

可得 $k = 2, 3, \dots, n$ 建模點的殘差預測數列。當需預測下 m 點的殘差時， \hat{E} 數列可往下延伸

$$\Rightarrow \hat{E}(n+m) = \frac{1}{2} a_0 + \sum_{i=1}^{Ka} \left[a_i \cos\left(\frac{2\pi i}{Ta} (n+m)\right) + b_i \sin\left(\frac{2\pi i}{Ta} (n+m)\right) \right]$$

傅立葉級數可以預測建模點的殘差值與預測未來未知的殘差值，並將 \hat{E} 加回預測數列 $\hat{x}^{(0)}$ 就可得

GM(1,1) 傅立葉殘差修正的預測數列 $\tilde{x}^{(0)}$

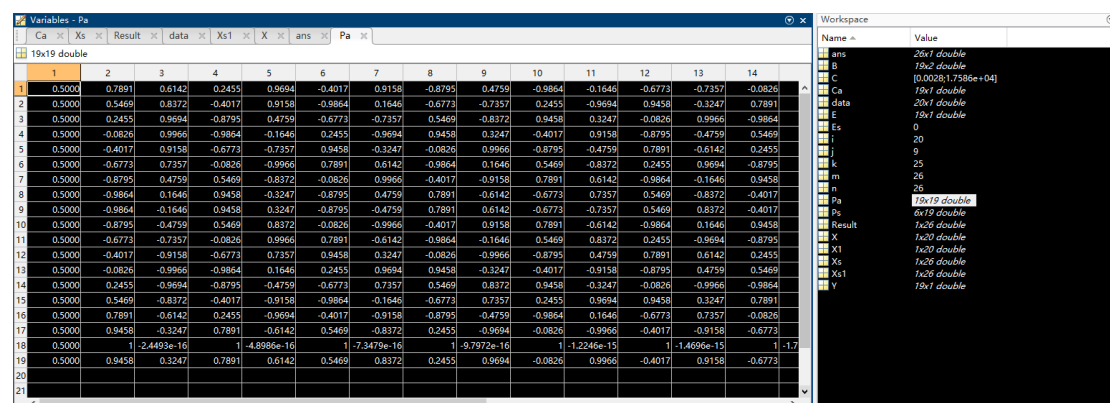
$$\tilde{x}^{(0)}(k+1) = \hat{x}^{(0)}(k+1) + \hat{E}(k+1), k = 2, 3, \dots, n, n+1, \dots, n+m$$

MATLAB 程式碼:

```
data = xlsread('Test.xlsx')
data = xlsread('Test.xlsx', 'A2:A21')
X = 0;
X1 = 0;
Xs = 0;
Xs1 = 0;
C = 0;
B = 0;
Y = 0;
for i=1:20
    X(i) = data(i);
    if i == 1
        X1(i) = data(i);
    else
        X1(i) = X1(i-1) + data(i);
    end
end
for n=2:20
    B(n-1,1) = -(1/2)*(X1(n) + X1(n-1));
    B(n-1,2) = 1;
    Y(n-1,1) = X(n);
end

C = inv(transpose(B)*B)*transpose(B)*Y;
Xs1 = X(1);
Xs = X(1);
for k=1:25
    Xs1(k+1) = (X(1) - C(2,1)/C(1,1))*exp(-C(1,1)*k) + C(2,1)/C(1,1);
    Xs(k+1) = Xs1(k+1) - Xs1(k);
end
E = 0;
Es = 0;
for j=2:20
    E(j-1,1) = Xs(j-1) - X(j-1);
end
```

MATLAB 實際運算過程:



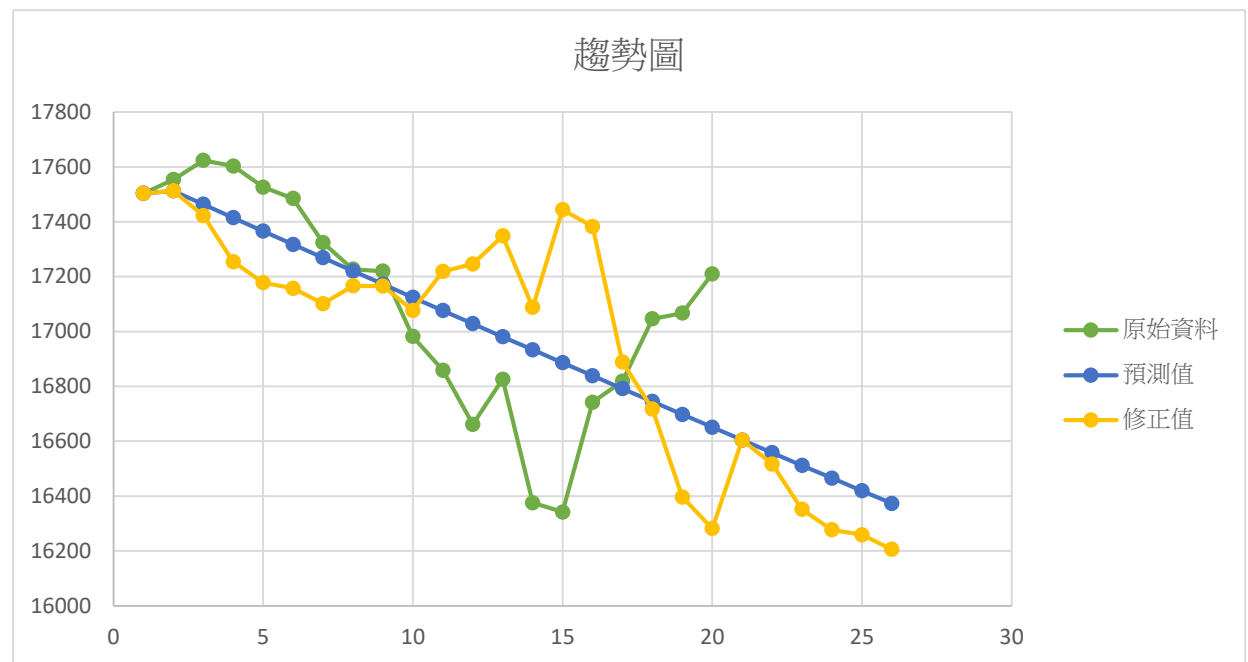
(四) 結果與討論

實驗數據: 原始資料: 台股指數每日的收盤價

日期	原始資料	預測值	誤差值 1	修正值	誤差值 2
110/08/02	17503.28	17503.28	0	17503.28	0
110/08/03	17553.76	17512.72	-41.0445	17512.72	-41.0445
110/08/04	17623.89	17463.7	-160.191	17422.65	-201.236
110/08/05	17603.12	17414.82	-188.301	17254.63	-348.493
110/08/06	17526.28	17366.08	-160.204	17177.77	-348.505
110/08/09	17485.15	17317.47	-167.681	17157.26	-327.885
110/08/10	17323.64	17269	-54.6413	17101.32	-222.322
110/08/11	17227.18	17220.66	-6.51615	17166.02	-61.1575
110/08/12	17219.94	17172.46	-47.4757	17165.95	-53.9919
110/08/13	16982.11	17124.4	142.2896	17076.92	94.81393
110/08/16	16858.77	17076.47	217.6995	17218.76	359.9892
110/08/17	16661.36	17028.67	367.3135	17246.37	585.0131
110/08/18	16826.27	16981.01	154.7414	17348.32	522.0549
110/08/19	16375.4	16933.48	558.0826	17088.22	712.8239
110/08/20	16341.94	16886.09	544.1468	17444.17	1102.229
110/08/23	16741.84	16838.82	96.98372	17382.97	641.1305
110/08/24	16818.73	16791.69	-27.0371	16888.68	69.94662
110/08/25	17045.86	16744.69	-301.166	16717.66	-328.203
110/08/26	17066.96	16697.83	-369.133	16396.66	-670.299
110/08/27	17209.93	16651.09	-558.84	16281.96	-927.973
110/08/30		16604.49		16604.49	
110/08/31		16558.01		16516.97	
110/09/01		16511.67		16351.47	
110/08/02		16465.45		16277.15	
110/09/03		16419.36		16259.16	
110/09/06		16373.41		16205.73	

註:8/30 以後的為預測的數據

圖表:



分析:

因為是用線性回歸的方式來處理，所以找出的預測值畫出來是一條直線，不過這條直線可以看出數據的趨勢，修正過後的數值，圖形和原始資料有相似性，但修正值和預測值相較起來會發現誤差較大，以下是我個人推測的原因

(1) 數據取的樣本數不夠多:

雖然這個模型適合做中短期的分析，但還是至少需要 2 個月的資料量(60 個以上的數據)，但由於我從 8 月初才開始做，時間不夠我收集那麼多的資料，也因為七月時有八大官股在護盤，所以我認為取七月的數據會不夠準確。

(2) 計算過程出錯:

有這個可能性，但我反覆測試的結果都差不多。

(3) 方法的不準確性:

這個方法的數學模型較為簡單，所以誤差比其他的數學模型還要來的大。

(4) 人為操控:

股市之中的三大法人和一些大戶可以控制台股指數，黑天鵝事件很難在數學模型內展現。

改善的方式:

- (1) 收集更多的資料輸入模型內。
- (2) 採取非線性的回歸方法。
- (3) 採取其他更佳的修正方法。

結論:

就技術面來說，推測股市的價格有許多的不確定性，單靠數學分析還是會存在極大的風險，理論計算出來的結果和實際狀況不盡相同，若貿然跑去投資台股，輸掉 100 多點是非常嚴重的事，想要穩操勝券的話還是得老實的從基本面去做功課，分析各家公司的財報和經營狀況，但還是可以以數學分析為輔來做投資參考。總而言之，不管是哪種投資都一定有風險，事前做好充足的功課是非常重要的，沒做任何功課就跳入茫茫的股海中就跟賭博是一樣的。

(五) 參考文獻

(1) 臺灣證券交易所

https://www.twse.com.tw/zh/page/trading/indices/MI_5MINS_HIST.html

(2) ScienceDirect

<https://www.sciencedirect.com/science/article/pii/S0307904X13000243>

(3)Hindawi

<https://www.hindawi.com/journals/complexity/2020/6514236/>

(4)MBA 智庫百科

<https://wiki.mbalib.com/zh-tw/%E7%81%B0%E8%89%B2%E9%A2%84%E6%B5%8B%E6%B3%95>

備註:

組員有一個退選，另外一個連絡不到，所以全部都是我獨立完成的。