1. 前言

股票市場以及一些金融商品,一直是一個充滿投資機會的賭場,其中影響股票價格變動的因素很多,包含政治、社會、人爲因素,而且資料充滿了許多模糊性與不確定性,因此股票價格指數的走向很難預料。例如,每天的加權股票指數是要以開盤、收盤或最高最低價的平均爲準?又加權股票指數在收盤時的指數,並不能完全表示當天的股票指數,而且我們知道影響股票指數的因素很多,傳統的時間數列分析理論無法將這些因素融入預測模式當中,其中隱含了許多無法單一量化的語言變數,因此我們必須利用模糊集合理論來解決這些問題。

模糊集合理論的概念由美國查德教授首先提出,因為模糊理論(Fuzzy theory)本身具有語言變數(linguistic variables)蘊含特性,這種特性可以減少在處理不確定性問題時可能造成的困擾,例如每天的加權股票指數,只用收盤價無法代表當天的股票走勢。若利用模糊集合理論的特性,將單一點的數值模糊化,能表達比較多的可能性。

近年來,模糊集合理論在時間數列上的應用日趨增加,如 Song and Chissom [14]、[15]、[16],Song [18]利用模糊理論建立模糊時間數列,主要建立在時間序列的模糊關係,做出模糊關係矩陣,簡單明瞭,容易使用是它的優點,然而缺點在於輸出值過於單調,而且無法推廣做出多階的模糊關係; Li [7]主要是用 inner projection and inner transformation,做出新的模糊關係; Rob [13]利用指數平滑法來預測模糊區間,並且用分類組合的方式,結合了 ARIMA、線性、非線性、季節性等,分析了各種可能性的時間序列,然而結合了許多類別,也讓變數增加,其中也有非線性,對於計算上增加了困難度; Chen [19]提出新的計算方法來簡化 Song 中模糊矩陣的計算,雖然讓計算更容易,但是原本有的問題還是沒有解決; Wu and Chen [20]提出利用模糊分類的技巧來檢定非線性模糊時間序列的時間轉折點,這對於分析時間數列有很大的幫助,若能考慮到整段時間數列的轉折點,可以用此時間點作爲分段,前後分開討論,可以避免分析到屬於另一段走勢的數

列,就能減少預測的誤差;吳跟林 [1]利用 Song 提供的模糊矩陣以及最大隸屬度的方法,針對台灣加權股票指數做模糊時間數列一階的預測,說明了加權股票指數未必適合用在台灣股票指數上; Huarng [8]說明了論域的切割區間長度會影響模式預測的誤差,提出了利用原始資料一階差分後的平均值,來界定論域切割的長度,也用實際例子證明了這樣分割方式的 MSE 比較小; Huarng [9]用啓發式(Heuristic)的模型來建立模糊時間序列,這個方式比 [18]來的更仔細,但同樣的模糊關係也只計算一次,這與 [14,15,16]的問題相同,若要讓預測準確,只能朝論域分割數下手,此篇後面將論域分成 16 份,然而論域分割太細,在資料處理上相當麻煩; Huarng [10]考慮非線性模式,將模糊時間序列應用在非線性結構上,與神經網路結合,預測股票指數。

吳跟林 [1]、Song and Chissom [14,15,16]、Chen [19],以及其它論文,在利用模糊關係計算模糊矩陣的時候,其中有重複的模糊關係就只計算一次,若資料期數長一點,一定會有重複的模糊關係。例如漲→漲的次數不只一次,在計算的時候卻只計算一次,這樣對於模式的預測,理論上是會有影響的。因爲同樣的模糊關係只計算一次,在[1,14,15,16]計算模糊矩陣的時候,可以看到模糊矩陣內的值幾乎都是 1,甚至是

的情況,那麼在最後計算輸出隸屬度函數的時候 會有

$$(FX_1, FX_2, FX_3, FX_4, FX_5) \circ R = (A, A, A, A, A)$$

其中 A 是某個常數,將會得到不管本期股價指數的隸屬度函數是多少,做模糊時間數列預測的時候,都會得到相同的預測值,也就是無法達到有預測的效果。因此,這個方法無法做到相差多期的情形,本文將針對這點作新的計算方式。

本文的研究目的,即因為 Song 的方法無法做到相差多期模糊時間數列這點,所以針對最重要的模糊相關矩陣與模式輸出,做出新的演算方式,將 Song 的方法推廣到相差多期的模糊時間數列,並且期望新模式的預測結果能比 Song 的方法好。

本篇論文的規劃,第二章主要介紹模糊時間數列模式的建立,對模糊矩陣及模式輸出值提出新的計算方式;第三章爲實證分析,介紹如何用第二章的模式,來預測每日的加權股票收盤指數;第四章利用多變數模糊時間數列,預測股票指數的最小值及最大值;第五章爲本文的結論及未來研究方向。

