



資料檢視與清理

針對抽樣及統計上容易發生的客觀性偏差,美國加州大學教授 Tabachnick 和 Fidell 在 1983 年發展出一套「資料清理 (Data Cleaning up)」技術,以檢視和修正有問題的數據,穩定推算結論的精確程度。嚴格說起來,這套技術並非這兩位學者的創見,而是博採眾多學者思考的成果,整理組織成一套完整的程序,具有十分實用的效益。

本研究者在將這項技術再進一步發展、詮釋、與介述應用的方法。

Tabachnick & Fide (1983) 對資料清理建議的要旨及特色為:

(1) 各種多變項分析幾乎全需借助相關矩陣,而矩陣中相關係數之值可能因為:

資料正確性; 迷失資料處理; 偏頗資料; 資料分配

是否符合統計假設;而產生高估或低估的現象,因此宜就以上四方面檢視資料,作一先期之評估。以檢視資料為手段,而達成校正矩陣、提高後續多變項分析精確程度的目的。

(2) 強調系統化檢視。一般研究者在執行分析,雖然通常也會對原始資料及基本分配作一檢視,但經常出之粗放,亦不詳細報告結果,對「線性假設」「異質假設」等,常抱著先驗認可的態度。而 Tabachnick & Fidel 則認為必需一絲不苟,步步逐項檢視,他們雖未提出驚人的新意,卻提供了系統化的檢視架構。

(3) 提供完整檢視程序及方法。每一個檢視項目,均有學者發展出不同的檢視與處理方法,Tabachnick & fidel 縷列各家學說並比較優劣,說明其適用時機。

(4) 強調謹慎態度;追求精確資料而不是操作資料。在檢視處理過程中,有不少學者發展出人為轉換資料的方式,可以使資料變得很「漂亮」,卻有損資料真實面貌,Tabachnick & Fidel 雖介紹了這些方法,卻一再提示不宜輕易採用。他們有一句名言:「淨化資料很重要,但不是要改變它。」

一、檢視內容檢視工具與清理特異值

Tabachnick & Fidel 雖然詳細介紹了檢視和處理資料的內容,但檢視的工作很繁鉅,非人工能夠達成,必需借電腦的協助。

本文作者將國內易於取得的 SPSS 中可供檢視的程式或指令,與檢視內容並列於「表 1」中,以明眉目。

表 1.

檢視內容	檢視工具
1. 資料正確性 (1) 不合理值	Frequencies and / or Condescriptive



(2) 類別分配 (3) 樣本分配	
2. 迷失資料處理	個別程式選項
3. 雙變項偏頗資料處理	Regression 的 Scatter gram
4. 非線性和異質性	同上
5. 相依性和一向性	個別程式選項

經過以上檢視，如果發現有少數特異值(outlier)，就應在資料集中將其刪除，是為資料清理。

二、資料正確性

(1) 不合理值

類別資料：是否無此類別水準，如「性別」出現「3」等。
 連續資料：最大、最小值合理性。

(2) 類別資料分配

類別細格內，若數值 < 5 ，則此類別水準應考慮合併。

(3) 連續資料樣本分配

是否太偏，而嚴重不符常態分配。當樣本數有限時，不易形成明顯的常態分配；所謂嚴重不符，包括成為「凹」形、或「J」形等。

三、迷失資料處理

迷失資料百分比是否太高？

在一般研究經驗中，八成左右的完整資料均視為可容忍，不必考慮過多人為操作。

迷失資料的後續處理法有三種：

1. 樣本全案刪除 (Listwise Deletion)
2. 變項配對刪除 (Pairwise Deletion, Tabachnick & Fidel 則稱為相關矩陣處理法 Correlation Matrix Method)
3. 估計迷失值。

如果樣本數不算頂多，樣本全案刪除，損失很大，不宜採用。而估計迷失值的操作色彩較濃，本項研究完整樣本的比例尚高，不必冒操作風險。因此，多數時機採用「變項配對刪除法」，應屬最佳選擇。即僅在遇到某一變項含有迷失值時，才刪除這項變項，以保留資料的豐富性。



四、雙變項偏頗資料的處理

雙變項連續資料，最常使用迴歸分析。

故在迴歸分析時，可同時跑點陣圖/散布圖（Scatter grams），觀察是否有偏頗資料，如果有，應予刪除調整。

五、非線性和異質性處理

非線性（Nonlinearity）和異質性（Heteroscedasticity），前者係就一個向面觀測兩組以上變項，彼此不呈線性；後者係同時兩個向面觀察兩組以上變項，彼此不呈線性。研究變項如果出現這兩個特性且特性十分強烈，將有損基於線性假設的分析結論。

這兩種特性通常也均可由閱讀雙變項的點陣圖/散布圖（Scatter grams）判別出來。

六、相依性和一向性

相依性或譯共線性（Multicollinearity）和一向性（Singularity）其實是一體的兩面，意指兩組以上的變項，是否僅為名稱不同，而在測量同一特質。相依性是指兩個以上變項形成同一模式，一向性則反過來說，一個單獨變項可以預測一組模式中其他的變項。如果發生嚴重相依性和一向性，則應剔除若干變項，不宜視為不同變項處理。

相依性和一向性可由相關矩陣中觀測而出，如果矩陣中有一對以上的自變項相關達到0.8至1.0之間，這兩個變項便不宜作為不同自變項處理（Jae-On Kim & F.J.Kohout, 1978）。

在多變項分析系列中，將就各別統計工具，再作詳細申述。