

## Chẩn đoán phần dư

Như đã nêu trong một bài giảng trước đây, các phần dư bình phương tối thiểu phản ánh các tính chất của nhiễu ngẫu nhiên. Do điều này đúng, nên chúng ta có thể sử dụng nhiễu phần dư để kiểm tra một số trong các giả định đã đưa ra về nhiễu ngẫu nhiên. Là một việc này là quan trọng vì nhiễu tính chất thống kê tốt đẹp của các hàm ước lượng bình phương tối thiểu phụ thuộc vào các giả định cổ điển.

Trong bài giảng này chúng ta sẽ khảo sát sự tự tương quan giữa nhiễu phần dư này.

## Tự tương quan (Tương quan chuỗi)

### Định nghĩa

Giả định cổ điển về các sai số ngẫu nhiên không tự tương quan là thế này:

$$E[\varepsilon_t \varepsilon_s] = 0 \quad \text{với mọi } t \neq s$$

Nếu giả định này không đúng, thì các sai số ngẫu nhiên là tự tương quan (hay tương quan chuỗi).

Để dàng xác định nhiễu hậu quả đối với hàm ước lượng OLS. Dựa tự tương quan đơn giản nhất là tự tương quan *bậc nhất*:

$$\varepsilon_t = \rho \varepsilon_{t-1} + \xi_t$$

Hệ số  $\rho$  được gọi là hệ số tự tương quan bậc nhất và thành phần sai số ngẫu nhiên  $\xi_t$  được giả định là thỏa mãn các giả định cổ điển.

Các bậc tự tương quan cao hơn được trình bày một cách tương tự:

$$\varepsilon_t = \rho_1 \varepsilon_{t-1} + \rho_2 \varepsilon_{t-2} + \xi_t \quad (\text{tự tương quan bậc hai})$$

Tự tương quan nói chung được coi như một hiện tượng của chuỗi thời gian do thực tế là nhiễu tác động của các sai số ngẫu nhiên có thể được phân phối theo thời gian. Ngoài ra, nếu sai số ngẫu nhiên này có chứa nhiễu tác động của các biến thay đổi theo thời gian, thì các tác động của chúng có thể được phản ánh trong tự tương quan..

Cung cấp các minh họa bằng đồ thị.

Chúng ta không kỳ vọng tự tương quan sẽ xuất hiện trong dữ liệu chéo, nhưng có các trường hợp mà trong đó các sai số ngẫu nhiên có thể tỏ ra là "tự tương quan". Trường hợp thứ nhất được gọi là tương quan không gian cùng thời (contemporaneous spatial correlation). Điều này có thể xảy ra khi các đơn vị chéo kề bên nhau chia sẻ những tác động ngẫu nhiên tương tự. Ví dụ, tất cả các tỉnh bờ biển đều có thể bị tác động tương tự bởi một trận bão. Ví dụ thứ hai được gọi là tự tương quan "hiển hiện (apparent)" và có thể là do xác định mô hình sai cho phép hồi qui (một biến hồi qui quan trọng có thể đã bị bỏ hay dạng hàm số này có thể là không phù hợp).

### Các hàm ước lượng OLS khi hiện diện tự tương quan

Xét mô hình hồi qui đơn biến với tự tương quan bậc nhất:

$$Y_t = \beta_1 + \beta_2 X_t + \varepsilon_t \quad \text{trong đó} \quad \varepsilon_t = \rho \varepsilon_{t-1} + \xi_t$$

Chúng ta yêu cầu  $-1 < \rho < 1$  để cho mô hình ổn định.

Trong những trường hợp này, dễ dàng chứng minh rằng các hàm ước lượng OLS là không chệch. Cũng dễ dàng tính các phương sai của chúng, và chúng ta tìm ra rằng những biểu thức dành cho những phương sai này khác với những gì được tự động tính bởi các chương trình OLS.

Như trước đây, vấn đề này xuất hiện là liệu có phải các hàm ước lượng OLS giữ lại được tính chất phương sai tối thiểu của chúng. Dễ dàng chứng minh rằng chúng không giữ được.

Lấy phương trình đầu trừ phương trình thứ hai sau đây:

$$Y_t = \beta_1 + \beta_2 X_t + \varepsilon_t$$

$$\rho Y_{t-1} = \rho \beta_1 + \beta_2 \rho X_{t-1} + \rho \varepsilon_{t-1}$$

$$\Rightarrow Y_t - \rho Y_{t-1} = (1 - \rho) \beta_1 + \beta_2 (X_t - \rho X_{t-1}) + \xi_t$$

Do sai số ngẫu nhiên của phương trình hiệu số này có các tính chất cổ điển, nên hàm ước lượng OLS của hệ số góc này sẽ là BLUE. Hàm ước lượng này trông giống thế này:

$$\tilde{\beta}_2 = \frac{\sum (X_t - \rho X_{t-1})(Y_t - \rho Y_{t-1})}{\sum (X_t - \rho X_{t-1})^2}$$

Hàm ước lượng này khác với hàm ước lượng OLS, và do hàm này là TỐT NHẤT, nên chúng ta biết rằng hàm OLS không thể là tốt nhất.

Do đó, OLS là không chệch nhưng không hiệu quả.

Khó khăn khác trong việc sử dụng hàm ước lượng OLS là các công thức dành cho những phương sai của hệ số là không chính xác và hàm ước lượng chuẩn của các phương sai sai số là chệch.

Lời giải trả lời bởi hàm ước lượng  $\tilde{\beta}_2$  là cơ sở cho phương pháp ước lượng Cochrane-Orcutt (một trường hợp đặc biệt của "các bình phương tối thiểu tổng quát").

Hàm ước lượng  $\tilde{\beta}_2$  không thể được tính toán trực tiếp, vì chúng ta không biết giá trị thực của  $\rho$ . Như chúng ta sẽ thấy, kiểm định cho tự tương quan dựa trên một hàm ước lượng cho  $\rho$ , nên nếu chúng ta tìm ra tự tương quan, chúng ta cũng tìm ra thông tin mà chúng ta cần để tính hàm ước lượng Cochrane-Orcutt.

### Kiểm định truyền thống : Kiểm định Durbin-Watson

Kiểm định Durbin-Watson cho tự tương quan bậc nhất dựa trên các phần dư bình phương tối thiểu với giả định rằng mô hình hồi quy này có một thành phần phần tung độ gốc và rằng nó không có bất cứ giá trị trễ nào của biến phụ thuộc như là các biến hồi quy ( $Y_{t-s}$  không được phép như là một biến giải thích). Ngoài ra, những biến hồi quy này được coi như phi ngẫu nhiên, và trong dữ liệu không bị thiếu quan sát nào.

$$d = \frac{\sum_{t=2}^T (e_t - e_{t-1})^2}{\sum_{t=1}^T e_t^2}$$

Để phát triển một trực giác cho việc trị thống kê kiểm định này hãy hoạt động ra sao, hãy nhân để bỏ ngoặc và nhóm lại tổng ở tử số:

$$d = \frac{\sum_{t=2}^T e_t^2 + \sum_{t=2}^T e_{t-1}^2 - 2 \sum_{t=2}^T e_t e_{t-1}}{\sum_{t=1}^T e_t^2}$$

Nếu kích cỡ mẫu là lớn, thì các thành phần sau gần bằng nhau :

$$\sum_{t=2}^T e_t^2 \quad \text{và} \quad \sum_{t=2}^T e_{t-1}^2 \quad \text{và} \quad \sum_{t=1}^T e_t^2$$

Vì thế chúng ta có thể viết rằng trị thống kê Durbin-Watson xấp xỉ bằng :

$$d \cong 2 \times \left( 1 - \frac{\sum_{t=2}^T e_t e_{t-1}}{\sum_{t=1}^T e_t^2} \right)$$

Hãy nhớ lại rằng quá trình tự tương quan bậc nhất trông giống như thế này :

$\varepsilon_t = \rho \varepsilon_{t-1} + \xi_t$  và thay các thành phần sai số ngẫu nhiên không thể quan sát bằng các phần dư OLS :

$$e_t = \rho e_{t-1} + v_t$$

Đây là một mô hình hồi qui đơn biến. Chúng ta có thể ước lượng hệ số tự tương quan bậc nhất như sau :

$$\hat{\rho} = \frac{\sum_{t=2}^T e_t e_{t-1}}{\sum_{t=2}^T e_{t-1}^2}$$

Nó hoàn toàn gần với thành phần trong phép xấp xỉ với trị thống kê Durbin-Watson, nên chúng ta có thể viết:

$$d \cong 2 \times (1 - \hat{\rho})$$

Cách khác

$$\hat{\rho} = 1 - \frac{d}{2}$$

Để giải thích trị thống kê DW, hãy ghi nhận như sau:

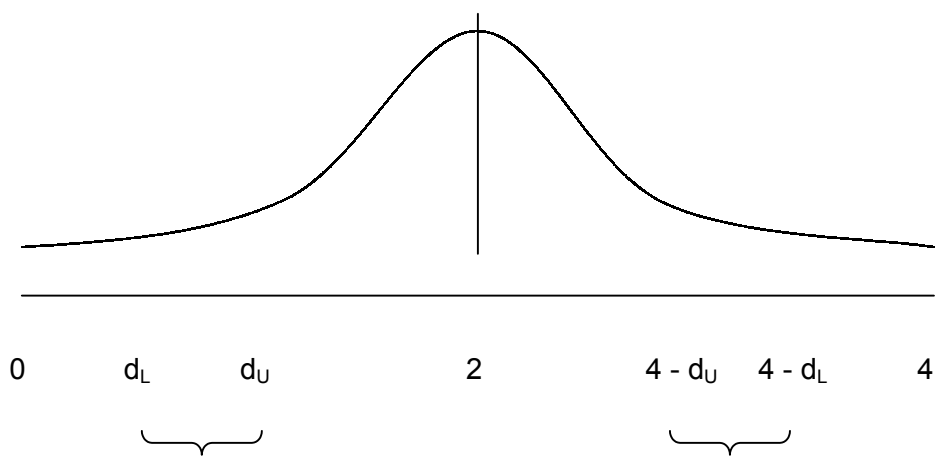
$$\hat{\rho} = -1 \Rightarrow d = 4$$

$$\hat{\rho} = 0 \Rightarrow d = 2$$

$$\hat{\rho} = 1 \Rightarrow d = 0$$

Dưới giả thuyết “không” rằng không có tự tương quan, trị thống kê DW cần phải gần bằng 2.

Các giá trị tới hạn đối với trị thống kê DW được trình bày thành bảng trong các sách kinh tế lượng. Tuy nhiên, có một khó khăn ở đó. Những giá trị tới hạn này phụ thuộc vào bản chất của những biến hồi quy, vì thế các trình bày dưới dạng bảng là không hoàn thiện: chúng chỉ cung cấp các biên trên và dưới cho những giá trị tới hạn này. Vì chúng giữ các biên trên và dưới của các giá trị tới hạn được gọi là *vùng vô định*. Nếu d tính toán rơi vào vùng vô định này, thì chúng ta không thể bác bỏ mà cũng không thể không bác bỏ giả thuyết “không” này.



**Các kỹ thuật cùng thời kỳ: Tự tương quan và các hàm tự tương quan riêng phần**

Xét một cấu trúc tự tương quan bậc P :

$$\varepsilon_t = \rho_1 \varepsilon_{t-1} + \rho_2 \varepsilon_{t-2} + \rho_3 \varepsilon_{t-3} + \dots + \rho_P \varepsilon_{t-P} + \xi_t$$

Hàm tự tương quan này là tập hợp p của các ước lượng

$$r_p = \frac{\sum_{t=p+1}^R e_t e_{t-p}}{\sum_{t=1}^R e_t^2}$$

Hàm tự tương quan này là đồ thị của  $r_p$  với  $p = 1 \dots P$ . Như chúng ta sẽ thấy ngay sau đây, EViews rất dễ dàng tạo ra hàm này và vẽ đồ thị của nó.

Giả thuyết rằng không tồn tại tự tương quan cho tới bậc p có thể được kiểm định bằng cách sử dụng giá trị thống kê Q của Ljung-Box :

$$Q_{LB} = T(T+2) \sum_{j=1}^p \frac{r_j^2}{(T-j)}$$

Dưới giả thuyết “không” về không tồn tại tự tương quan, giá trị thống kê Q có phân phối xác suất tiệm cận với  $\chi^2_{(p)}$ .

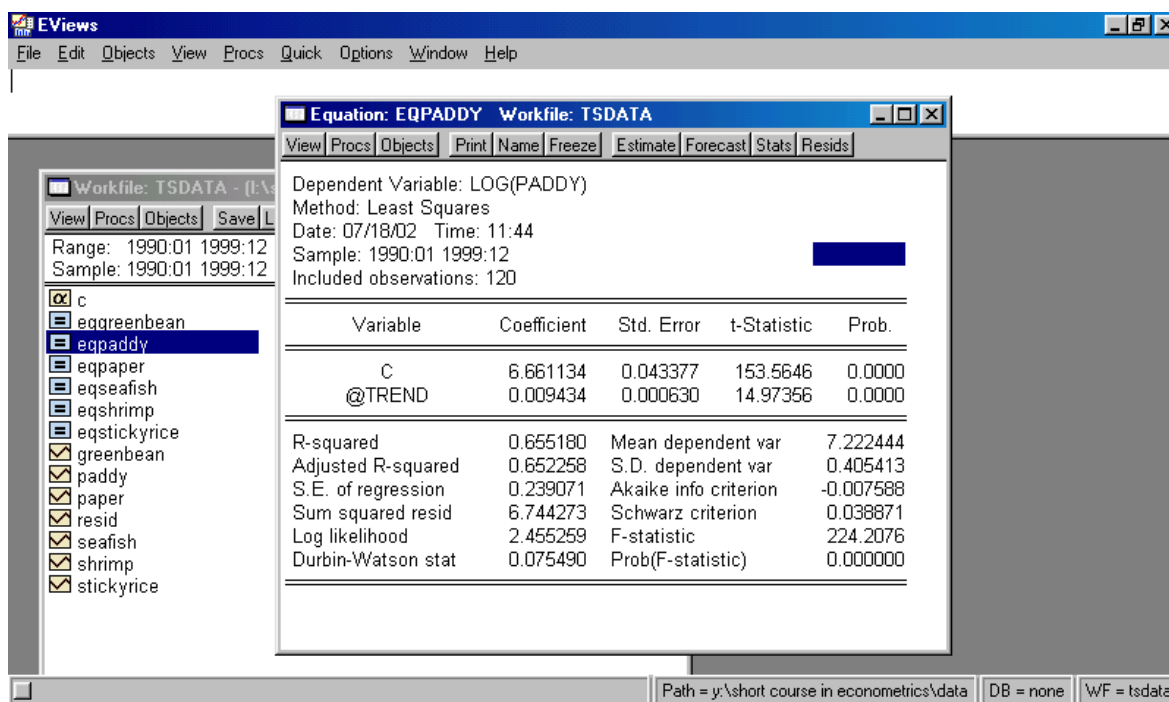
Bây giờ hãy xét xác định mô hình tự hồi qui sau :

$$e_t = \phi_1 e_{t-1} + \phi_2 e_{t-2} + \dots + \phi_P e_{t-P} + v_t$$

Những hệ số tự tương quan riêng phần  $\phi_j$  ( $j = 1, \dots, P$ ) đo các tương quan giữa các phần dư cách xa nhau j thời đoạn, trong khi kiểm soát những tương quan tại các độ trễ khác. Nếu tự tương quan có thể được thu tóm bởi một phép tự hồi qui bậc thấp hơn P thì phép tự tương quan riêng phần thứ P sẽ gần với zero.

### Minh hoạ trên EViews

Đây là phép hồi qui logarit-tuyến tính (tăng trưởng) của giá lúa theo thời gian.



Việc nhìn qua trị thống kê Durbin-Watson gợi ý rằng các phần dư hồi qui của chúng ta thể hiện tính tự tương quan đồng biến rất mạnh. Để thu được chi tiết hơn, hãy nhấp theo thứ tự sau :

#### View / Residual Tests / Corellogram - Q-Statistics

Hãy chọn đưa vào 12 độ trễ (một qui tắc nằm lòng là đưa vào  $\sqrt{T}$  độ trễ, trong đó T là kích cỡ mẫu).

Trong trường hợp này, biểu đồ tương quan cung cấp một minh họa xuất sắc cho biểu đồ tương quan mô tả quá trình tự tương quan bậc nhất.

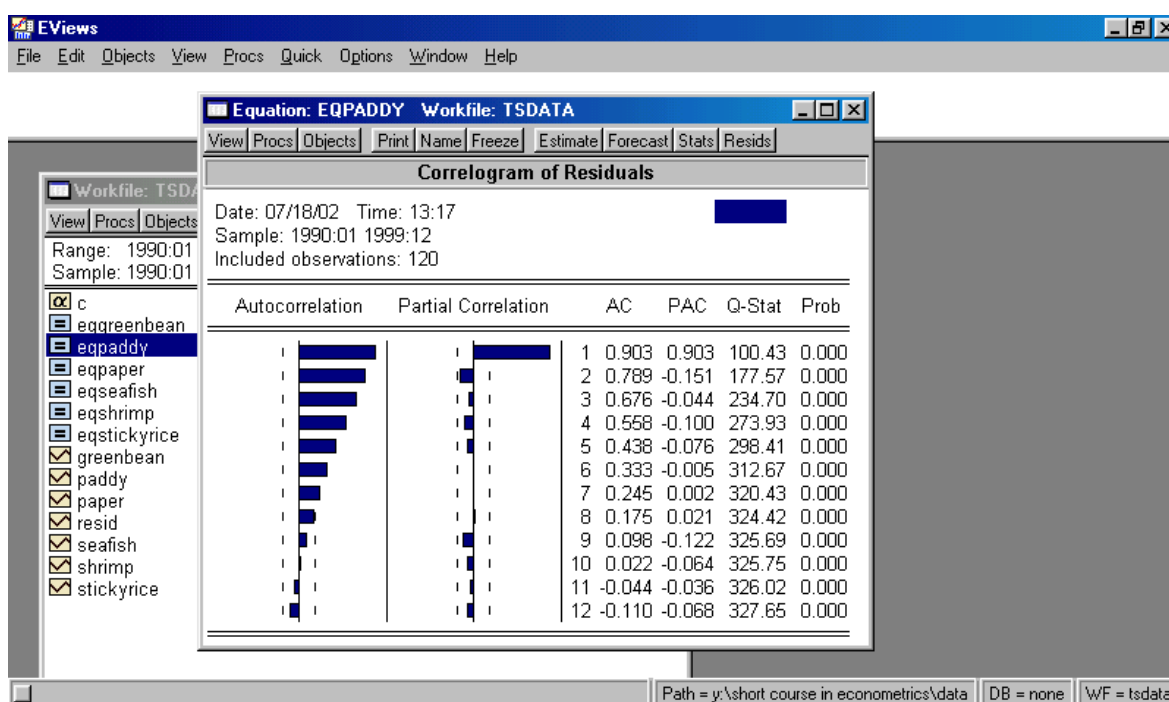
Hệ số tương quan riêng phần thứ nhất có ý nghĩa mạnh mẽ, nhưng những hệ số tương quan riêng phần còn lại không có ý nghĩa. Những hệ số tự tương quan giảm theo cấp số nhân như được kỳ vọng. Để thấy vì sao điều này xảy ra được kỳ vọng, hãy viết

$$\varepsilon_t = \rho\varepsilon_{t-1} + \xi_t$$

và  $\varepsilon_{t-1} = \rho\varepsilon_{t-2} + \xi_{t-1}$  và thay biểu thức thứ hai vào biểu thức thứ nhất :

$$\varepsilon_t = \rho^2\varepsilon_{t-2} + \xi_t + \rho\xi_{t-1}$$

Chúng ta thấy rằng hệ số tương quan giữa  $\varepsilon_t$  và  $\varepsilon_{t-2}$  là  $\rho^2$ .



Chúng ta cũng cần chú ý tới những giá trị của trị thống kê Q và những giá trị p tương ứng. Do hệ số tương quan thứ nhất này có ý nghĩa, nên giả thuyết rằng bất cứ tương quan nào có thấp hơn thứ p đều là zero bị bác bỏ.

Bây giờ, khi chúng ta đã xác định rằng các nhiễu hồi qui của chúng ta được đặc trưng bởi tự tương quan bậc nhất, chúng ta làm gì đây? Phương pháp truyền thống là ước lượng Cochrane-Orcutt; EViews cung cấp một hàm ước lượng tương tự nhưng tốt hơn.

### Mô hình tự hồi qui bậc nhất

Trước đây, khi chúng ta viết

$$Y_t = \beta_1 + \beta_2 X_t + \varepsilon_t$$

$$\rho Y_{t-1} = \rho \beta_1 + \beta_2 \rho X_{t-1} + \rho \varepsilon_{t-1}$$

$$\Rightarrow Y_t - \rho Y_{t-1} = (1-\rho)\beta_1 + \beta_2(X_t - \rho X_{t-1}) + \xi_t$$

chúng ta đã khẳng định rằng ước lượng OLS của phương trình thứ ba sẽ là BLUE. Không may, chúng ta đã không thể làm được việc này vì giá trị  $\rho$  là chưa biết.

Một cách tiến hành là biến đổi lại phương trình này như sau :

$$Y_t = \beta'_1 - \rho Y_{t-1} + \beta_2 X_t + \beta_3 X_{t-1} + \xi_t$$

Việc thực hiện OLS trên phương trình này cho ta các hàm ước lượng nhất quán của  $\beta'_1$ ,  $\beta_2$ ,  $\beta_3$  và  $\rho$ .

Hãy ghi nhận rằng chúng ta ước lượng 4 tham số ở đây, nhưng trong mô hình ban đầu chỉ có ba tham số:  $\beta_1$ ,  $\beta_2$  và  $\rho$ .

Chúng ta đã bị mất thông tin được chứa trong hai giới hạn :

$$\beta'_1 = (1-\rho)\beta_1 \text{ và } \beta_3 = \rho\beta_2$$

Trong trường hợp này, chúng ta có thể yêu cầu EViews thực hiện một thuật toán bình phương tối thiểu phi tuyến (NLS) áp đặt hai giới hạn này :

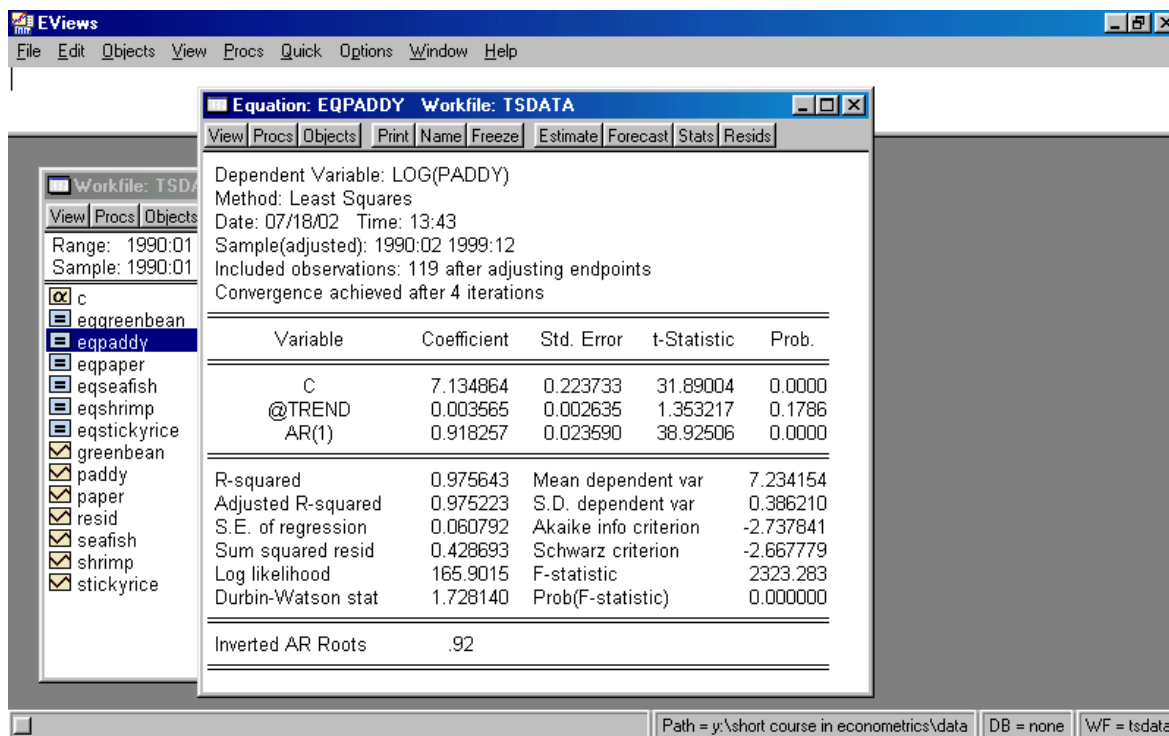
Trong cửa sổ xác định phương trình, hãy đánh máy phương trình này như sau đây:

$$\log(\text{paddy}) \text{ c @trend ar(1)}$$

Biến ar(1) nói với EViews hãy ước lượng đặc trưng mô hình tự hồi qui

$$Y_t - \rho Y_{t-1} = (1-\rho)\beta_1 + \beta_2(X_t - \rho X_{t-1}) + \xi_t$$

tùy thuộc vào các giới hạn đã nêu trên đây. Kết quả cho phương trình  $\log(\text{paddy})$  là đây :



Các trị thống kê  $t$  trong kết quả này là tiệm cận với chuẩn chuẩn hoá. Chúng ta thấy rằng ước lượng điểm này của hệ số tự tương quan bậc nhất là 0,94 và rằng nó có ý nghĩa thống kê. Trị thống kê  $F$  trong kết quả này là tiệm cận với Chi bình phương. Chúng ta thấy rằng mức ý nghĩa chung của phép hồi qui này rất cao. Cuối cùng, chúng ta ghi nhận rằng trị thống kê Durbin-Watson đã cải thiện một cách đáng kể.

Để kiểm tra xem có phải là các phần dư của mô hình tự hồi qui bậc nhất của chúng ta bây giờ không còn tự tương quan, hãy nhấp

View / Residual Tests / Corellogram - Q-Stats

Chúng ta thấy không có các hệ số tương quan hay các hệ số tương quan riêng phần có ý nghĩa, vì thế bây giờ chúng ta tin tưởng rằng các kết quả của chúng ta là không bị xói mòn bởi sự hiện diện của tự tương quan.

### Tính chuẩn của các phần dư

Chúng ta có thể sử dụng kiểm định Jarque-Bera để kiểm tra tính chuẩn của những phần dư này. Hãy nhấp

## View / Residual Tests / Histogram - Normality Test

Giả thuyết rằng độ nghiêng (skewness) là zero và kurtosis là ba bị bác bỏ mạnh mẽ. Tuy nhiên, biểu đồ tần suất không cho thấy độ nghiêng mạnh mẽ, và kích cỡ mẫu là khá lớn, vì thế chúng ta có thể tin tưởng dựa vào định lý giới hạn trung tâm (CLT). CLT khẳng định rằng các hàm ước lượng NLS của chúng ta có phân phối xác suất xấp xỉ chuẩn, rằng các trị thống kê t của chúng ta có phân phối xác suất xấp xỉ chuẩn chuẩn hoá, và rằng các trị thống kê F của Wald có phân phối xác suất xấp xỉ Chi bình phương.

### Các biến giả để thu tóm phá vỡ cấu trúc

Phần này dựa vào Bài tập 15

Trong cửa sổ phương trình (Equation) hãy nhấp **Resids**. Ghi nhận rằng dữ liệu này dường như tuân theo một xu hướng dốc hơn nhiều trước năm 1993 so với sau đó. Có thể là khó xác định chính xác phá vỡ cấu trúc này, nhưng đối với tôi thì trông như nó xuất hiện trong tháng 6/1991.

Hãy tạo ra một biến giả có giá trị zero trước tháng 6/1991 và có giá trị 1,0 sau tháng 6/1991.

Đầu tiên, hãy tạo ra một biến sẽ tạo điều kiện cho Anh/Chị biết giá trị mà @trend tạo ra.

**GENR period = @trend**

Bây giờ hãy ghi nhận rằng period = 17 trong tháng 6/1991.

Bây giờ hãy đánh máy lệnh sau vào cửa sổ lệnh:

**genr dum = @trend > 17**

Hãy xoá giai đoạn của biến để giữ cho workfile của Anh/Chị được gọn gàng.

Kiểm tra biến dum để chắc chắn rằng Anh/Chị đã thu được điều mà Anh/Chị kỳ vọng.

Bây giờ hãy ước lượng một phương trình mới:

**Quick / Estimate Equation**

**log(paddy) c @trend dum @trend\*dum**

Một phép kiểm tra nhanh nhữ ng phần dư này xác nhận rằng một lần nữa chúng ta lại có tự tương quan bậc nhất, vì thế chúng ta chạy lại mô hình này như sau :

**log(paddy) c @trend dum @trend\*dum ar(1)**

Qua kiểm tra

**View / Residual Tests / Corellogram Q-Statistics**

chúng ta tìm ra rằng nhữ ng phần dư mới không có tự tương quan và qua kiểm tra

**View / Residual Tests / White Heteroskedasticity**

chúng ta tìm ra (sử dụng dựa ng chi bình phương của kiểm định này) rằng chúng ta không bác bỏ giả thuyết rằng không có tính không đồng nhất của phương sai .