

Wallis Testi

* Buraya kadar açıklanan testler üçer aylık veri kullanılması durumunda OK olup olmadığını anlamak için kullanılamazlar.

* 3'er aylık veriler için 4. dereceden OK olup olmadığı Wallis testi ile anlaşılabilir.

* Bu test Durbin Watson testinin dördüncü dereceden OK için düzenlenmiş halidir.

$H_0: \rho_4 = 0 \Rightarrow$ 4. dereceden OK YOK

$H_1: \rho_4 \neq 0 \Rightarrow$ 4. dereceden OK VAR

$$d_4 = \frac{\sum_{t=5}^n (\hat{u}_t - \hat{u}_{t-4})^2}{\sum \hat{u}_t^2}$$

\Rightarrow Dw-d-nin 4 gecikme için düzenlenmiş halidir

\Rightarrow Dw-d testinde olduğu gibi tabloda d_U ve d_L değerleri bulunmalıdır.

\Rightarrow Fakat Dw-d tablosu yerine Wallis tablosu (X-a ve X-b) kullanılır

\Rightarrow d_U ve d_L yerine ise $d_{4,L}$ ve $d_{4,U}$ değerleri kullanılır.



* Wallis testi için iki farklı tablo düzenlenmiştir. Tablolardan biri sabit terimli normal regresyon modeli içindir. Diğeri ise mevsimsel kukla değişkenli regresyon modeli içindir.

* Wallis testi uygulamadan önce 4. dereceden OK Δ -alternatif ya da LM testi ile test edilmelidir.

$\rho_1 = \rho_2 = \rho_3 = 0$ ve $\rho_4 \neq 0$ olması durumunda Wallis testi uygulanmalıdır.

Not: Kukla değişkenler daha sonra incelenecektir.

Berenblut-Webb Testi

* Daha sonra açıklanacağı gibi stokorelasyon durumunda OK'nin düzeltilmesi için kullanılacak yöntemlerden biri ilk farklar yöntemidir. İlk farkların alınması ile oluşacak modellerde sabit katsayı yer almamaktadır.

* Bu nedenle ilk farklar alındıktan sonra oluşturulacak model için Dw-d testi kullanılamaz. (Dw-d testinin uygulanabilmesi için sabit terim şarttır)

* Berenblut-Webb testi ilk farklar alınmış modelde OK varlığını belirlemek amacıyla kullanılan bir testtir.

* Kısacası OK olan modellerde OK'ü gidermek için ilk farkları almaya gerek olup olmadığını test eder.

* İlk farklar alınıp test istatistiği oluşturulduktan sonra test prosedürü Dw-d testi ile aynıdır.

$$H_0: \rho = 0 \Rightarrow 1. \text{ dereceden OK YOK}$$

$$H_1: \rho \neq 0 \Rightarrow 1. \text{ dereceden OK VAR}$$

$$g = \frac{\sum_{t=2}^n \hat{e}_t^2}{\sum_{t=1}^n u_t^2}$$

• \hat{e}_t ilk farklar denkleminin artıklarıdır ve \hat{u}_t -den farklıdır.

• $\sum_{t=2}^n$ teriminin olmasının nedeni ilk farklar alındığında bir devre kaybı olmasıdır.

* g -test istatistiği Dw-d testi tablosundan (Tablo-6a ve Tablo-6b Durbin-Watson) bulunacak değerlerle karşılaştırılarak OK olup olmadığı karar verilir.

Kısa Not:

ilk farklar yöntemi

ana model $\rightarrow y_t = B_0 + B_1 X_t + u_t \Rightarrow t \text{ zaman}$

$- y_{t-1} = B_0 + B_1 X_{t-1} + u_{t-1} \Rightarrow t-1 \text{ zaman}$

$$y_t - y_{t-1} = B_1 (X_t - X_{t-1}) + (u_t - u_{t-1})$$

$$y_t^* = B_1 X_t^* + \epsilon_t \Rightarrow \text{ilk farklar alındıktan sonraki model}$$

LM (Breusch-Godfrey) Testi

* LM (Lagrange multiplier - lagrange çarpanı) adı da verilmektedir.

* Yüksek dereceden modellerde, AR(q), kullanılabilir.

* Büyük örneklem testidir.

* D-alternatif testine çok benzer. Tek farkı bütün mertebelerin bir bütün olarak test edilmesidir.

* D-alternatif testindeki gibi ana model ve yardımcı model vardır. Yardımcı modelde bağımlı değişken ana modeldeki tahmin edilen artıklardır. Yardımcı AR(q) modeline ana modelin tüm bağımsız değişkenlerin ve \hat{u}_t 'nin tüm gecikmeli değişkenleri bağımsız değişken olarak eklenir.

ana model $\Rightarrow Y_t = \alpha_0 + \alpha_1 Y_{t-1} + \alpha_2 X_t + u_t \Rightarrow \hat{u}_t$ tahmin et

$$\hat{u}_t = \delta_0 + \delta_1 Y_{t-1} + \delta_2 X_t + \rho_1 \hat{u}_{t-1} + \rho_2 \hat{u}_{t-2} + \dots + \rho_s \hat{u}_{t-s} + \epsilon_t$$

$H_0: \rho_1 = \rho_2 = \dots = \rho_s = 0 \Rightarrow s.$ dereceden OK YOK

$H_1: H_0$ doğru değil $\Rightarrow s.$ dereceden OK VAR.
en az biri sıfırdan farklı

* Büyük örneklem testi olduğundan F testi yerine büyük örneklem için kullanılan LM testi kullanılır.

$LM = n R^2 \Rightarrow LM$ -istatistiği χ^2 dağılımı yapar

χ^2 tablosu kullanılır $\Rightarrow LM \sim \chi^2_s$

Not: $T - s = n$
ilk model veri sayısı \downarrow
gecikme \downarrow
ikinci model veri sayısı \downarrow

$\Rightarrow R^2 \Rightarrow$ yardımcı modelin belirlilik katsayısı

$\Rightarrow n \Rightarrow$ ikinci model gözlem sayısı

$\Rightarrow s \Rightarrow$ serbestlik derecesi

• ikinci modelde s adet gözlem kaybedildi.

Forebrother Testi

- * Dw-d testi modelde eğer sabit katsayı yoksa hatalı sonuca vereceğinden uygulanamaz.
- * Modelde eğer sabit katsayı yoksa 1. dereceden OK varlığını araştırmak için Forebrother testi kullanılır.
- * Test istatistiği Dw-d ile aynıdır.
- * Test prosedüründeki tek fark d_L (alt limit) yerine d_M (alt limit) kullanılmasıdır. ($d_M < d_L$)
- * d_M ve d_U değerleri yine tablodan bulunmalı ve d istatistik değeri ile α anlamlılık seviyesine dikkat ederek karşılaştırılmalıdır.

$H_0: \rho = 0 \Rightarrow 1. \text{ dereceden OK YOK}$

$H_1: \rho \neq 0 \Rightarrow 1. \text{ dereceden OK VAR}$

$$d = \frac{\sum_{t=2}^n (\hat{u}_t - \hat{u}_{t-1})^2}{\sum_{t=1}^n \hat{u}_t^2}$$



- * Eğer OK yoksa, Forebrother testi Dw-d testi ile karşılaştırıldığında aynı sonucu verir.
- * Eğer OK varsa, Forebrother testi Dw-d testi ile karşılaştırıldığında farklı (hatalı) sonuç verir.
- * Tablo değerleri XI-a ve XI-b Forebrother tablosundan bulunmalıdır.

King Testi

(5)

- * Aylık veriler için OK testi yapılırken kullanılır.
- * Dw-d test istatistiğine çok benzerdir. Sadece 12 aylık veri kullanıldığı için 12 gecikme için hesaplanır.

$$H_0: \rho_{12} = 0 \Rightarrow \text{OK YOK}$$

$$H_1: \rho_{12} \neq 0 \Rightarrow \text{OK VAR}$$

$$d_{12} = \frac{\sum_{t=13}^n (\hat{u}_t - \hat{u}_{t-12})^2}{\sum_{t=1}^n \hat{u}_t^2}$$

- * Test sonucuna karar verilirken XII a ve XII b King tablolarına bakılır.

- * Uygun tablo seçilerek d_u ve d_L değerleri hesaplanır ve aynı Dw-d testinde olduğu gibi karar verilir.

Otokorelasyonun Düzeltilmesi

- * OK testleri ile OK-a karar verirse model daha önce atılanlar şekilde etkiler \Rightarrow (t-test, F test, R^2)
- * OK'un bu etkilerinin kaldırılması için en sık kullanılan yöntem ilk farklar yöntemidir.

① İlk Farklar Yöntemi

- * OK'un etkilerini ortadan kaldırmak için değişkenlerin hepsinden bir önceki değerleri çıkartılarak değişkenler dönüşüme uğratılır.

$$Y_t = \beta_0 + \beta_1 X_t + u_t \Rightarrow t \text{ zamanı}$$

$$Y_{t-1} = \beta_0 + \beta_1 X_{t-1} + u_{t-1} \Rightarrow t-1 \text{ zamanı}$$

$$Y_t - Y_{t-1} = (\beta_0 - \beta_0) + \beta_1 (X_t - X_{t-1}) + (u_t - u_{t-1})$$

$$Y_t - Y_{t-1} = \beta_1 (X_t - X_{t-1}) + (u_t - u_{t-1})$$

$$Y_t^* = \beta_1 X_t^* + u_t^*$$

↳ tahmin edilerek model

$$Y_t^* = Y_t - Y_{t-1}$$

$$X_t^* = X_t - X_{t-1}$$

$$u_t^* = u_t - u_{t-1}$$

- * İlk farklar alınması ile elde edilen modelde OK olmaması beklenir.
- * Yeni modelde OK'un ortadan kalkıp kalkmadığını belirlemek için uygun bir test seçilip uygulanır. => hangi testler?
- * Modele trendi ifade etmek için bir zaman değişkeni t ilave edilirse

$$Y_t = \beta_0 + \beta_1 X_t + \beta_2 t + u_t \Rightarrow \text{burada } t \text{ birer birim artan zaman değişkenidir.}$$

$$Y_{t-1} = \beta_0 + \beta_1 X_{t-1} + \beta_2(t-1) + u_{t-1}$$

$$\frac{Y_t - Y_{t-1}}{= Y_t^*} = \beta_1 \frac{(X_t - X_{t-1})}{= X_t^*} + \beta_2 \frac{(t - t + 1)}{= 1} + \frac{(u_t - u_{t-1})}{= u_t^*}$$

$Y_t^* = \beta_2 + \beta_1 X_t^* + u_t^* \Rightarrow$ Modelde sabit terim vardır. Bu nedenle son modelde ilk farklar alındıktan sonra OK araştırmak için DW-d testi kullanılabılır.

② Genelleştirilmiş Farklar Yöntemi

- * Bu yöntemde ρ 'nun bilinmesi gerekir. (tahmin edilmesi)
- * Bu yöntemde değişkenlerin hepsinden bir önceki devre değerinin ρ ile çarpımı çıkarılır.

$$Y_t = \beta_0 + \beta_1 X_t + u_t \Rightarrow t \text{ zaman}$$

$$\rho Y_{t-1} = \rho \beta_0 + \rho \beta_1 X_{t-1} + \rho u_{t-1} \Rightarrow t-1 \text{ zaman}$$

$$\frac{Y_t - \rho Y_{t-1}}{= Y_t^*} = \beta_0 \frac{(1 - \rho)}{= \beta_0^*} + \beta_1 \frac{(X_t - \rho X_{t-1})}{= X_t^*} + \frac{u_t - \rho u_{t-1}}{= u_t^*}$$

$$Y_t^* = \beta_0^* + \beta_1 X_t^* + u_t^*$$

Modeli tahmin edilir. Elde edilerek tahminciler en iyi doğrusal sapmasız tahmincidir.

* OK'un hala var olup olmadığına test etmek için uygun test kullanılmalıdır.

* İlk farklar yöntemi Genelleştirilmiş farklar yönteminin özel halidir. $\rho = 1$ ise Genelleştirilmiş farklar = İlk farklar