

Süleyman Demirel Üniversitesi  
İktisadi ve İdari Bilimler Fakültesi  
Y.2006, C.11, S.2 s.273-282.

## KÖMÜR FİYAT FONKSİYONUNUN KARMA VERİ İLE TAHMİNİ VE YAPISAL KARARLILIK ANALİZİ

### ESTIMATING OF COAL PRICE FUNCTION WITH POOLED DATA AND STRUCTURAL STABILITY ANALYSIS

Yrd.Doç.Dr.Nevin UZGÖREN\*  
Yrd.Doç.Dr.Sermin ELEVLİ\*  
Yrd.Doç.Dr.Ergin UZGÖREN\*

#### ÖZET—

Bazı ekonometrik analizlerde daha etkin parametre tahmini yapabilmek için, zaman serisi ve kesit verilerinin birleştirilmesiyle ortaya çıkan karma verilerin kullanımı gerekliliktedir. Karma verilerin kullanımı ise, parametrelerin yapısal kararlılık testlerinin yapılmasını zorunlu hale getirmektedir.

Bu çalışmada amaç; özellikle ikiden fazla kesit ve zaman serisi verilerinin birleştirildiği karma regresyonlarda, yapısal kararlılık analizlerinden Chow Testi ve Gölge Değişken Yaklaşımını uygulamalı olarak göstermektedir. Bu amaçla Soma Termik Santralinin çeşitli tünitelerinde kullanılmak üzere temin edilen kömürün fiyat fonksiyonlarının tahminine yönelik bir uygulama gerçekleştirılmıştır.

#### ABSTRACT

The usage of pooled data, which come into existence by the combination of time series and cross-section data, can be required in order to make a more effective parameter estimation in some econometric analysis. The usage of pooled data necessitates that structural stability tests are carried out for the parameters.

The objective of this study is to illustrate the application of Chow test and dummy variable approaches of structural stability analysis in pooled regression. For this reason, the study is carried out to forecast the price function of coal delivered to Soma thermal plant.

---

Karma Veri, Yapısal Kararlılık Analizi, Kömür Fiyat Fonksiyonu  
Pooled Data, Structural Stability Analysis, Coal Price Function

- 
- Dumlupınar Üniversitesi İ. İ. B. F. İşletme Bölümü Sayısal Yöntemler A.B.D.
  - Dumlupınar Üniversitesi Müh. Fak. End. Müh. Bölümü, Endüstri Mühendisliği A.B.D.
  - Dumlupınar Üniversitesi İ. İ. B. F. İktisat Bölümü İktisat Teorisi A.B.D.

## GİRİŞ

Ekonometrik analizler genellikle zaman serisi ya da yatay kesit verilerine dayanarak yapılmaktadır. Ancak bazı durumlarda zaman serisi verileri ile yatay kesit verilerinin birleştirilmesiyle ortaya çıkan karma verilerle çalışılması zorunlu olmaktadır. Özellikle her bir yatay kesit örnekleminin küçük olduğu veya katsayırlara ilişkin etkin çıkarsamaların yapılamadığı durumlarda, genel uygulama tüm verileri bir araya toplayarak ortak bir regresyon tahmin etmektedir. Yatay kesit ve zaman verilerinin birleştirilmesinin temel nedeni; daha etkin parametre tahmini, çıkarsama ve belki de önceden tahmin yapabilmektir<sup>1</sup>.

Karma verilerle çalışılabilmesi ana kütledeki regresyon katsayılarının zaman içinde değişmediği (zaman kararlılığı) ve çeşitli kesit birimleri arasında fark olmadığı (kesit kararlılığı) varsayılar. Ayrıca başka bir örtük varsayımla ise, her bir regresyon denklemine ilişkin hata varyanslarının sabit olmasıdır<sup>2</sup>. Yapısal değişim sabit terimlerin ya da eğim katsayılarının farklı olmasından kaynaklanabileceğinin gibi hem sabit hem de eğim katsayılarının da farklılığından da kaynaklanabilmektedir. Eğer hiçbir yapısal değişim yoksa (yani yapısal kararlılık varsa) bütün gözlemleri birleştirip bir regresyon denklemi tahmin etmenin sakıncası yoktur<sup>3</sup>. Aksi durumda uygun prosedür, regresyon denklemelerini ayrı ayrı tahmin etmektir.

İki regresyon denkleminin yapısal kararlılığını ilişkin testler ile ilgili açıklamalar birçok ekonometri kitabında yer almasına rağmen, ikiden fazla regresyon denklemine nasıl genelleneceği üzerinde durulmadığı görülmektedir. Bu nedenle yapılan çalışmada amaç; söz konusu testlerin ikiden fazla regresyon denklemine nasıl genellenebileceğini, Soma Termik Santralinin çeşitli ünitelerinde kullanılmak üzere temin edilen kömürün fiyat fonksiyonlarının tahminine yönelik bir uygulama yardımıyla göstermektr.

Çalışmada sırasıyla Chow testi ve gölge değişken yaklaşımı ayrıntılı olarak verilmekte ve son aşamada ise üç kesit örneklemi içeren kömür fiyat fonksiyonunun tahminine yönelik uygulama yer almaktadır.

### 1. İKİDEN FAZLA REGRESYON DENKLEMİNİN YAPISAL ARARLILIK ANALİZİ

Her biri  $n_g$  ( $g=1,2,\dots,G$ ) sayıda gözleme sahip  $G$  adet grup için basit doğrusal regresyon modeli aşağıdaki gibi formüle edilebilir:

$$Y_g = \beta_{0g} + \beta_{1g} X_g + \varepsilon_g \quad g=1,2,\dots,G \quad (1.1)$$

Gözlemlenen verilere dayanarak  $G$  adet regresyon doğrusunu kıyaslamak birçok ekonometrik araştırma için oldukça ilgi çekici ve

<sup>1</sup> D. Hrishikesh VINOD and Aman ULLAH, **Recent Advances In Regression Methods**, Marcel Dekker Inc., USA, 1981, s. 248.

<sup>2</sup> Damodar N. GUJARATI (Çev: ŞENESEN Ümit ve ŞENESEN Gülay Günlük), **Temel Ekonometri**, Literatür Yayıncılık, İstanbul, 1999, s. 524.

<sup>3</sup> GUJARATI, s. 263.

önemlidir. Kıyaslama sonucunda Şekil 1'de görüleceği üzere dört farklı durumla karşılaşmak mümkündür<sup>4</sup>:

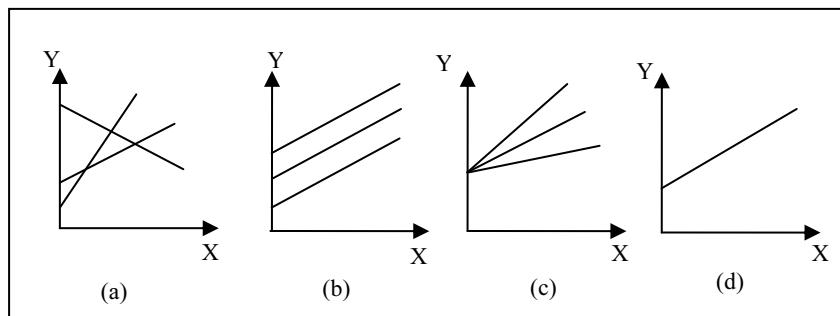
**Durum 1. Benzemez Regresyonlar:** Bu durumda tüm parametreler (hem sabit hem de eğim) farklıdır (Şekil 1a).

**Durum 2. Paralel Regresyonlar:** Bu durumda eğimler aynı ( $\beta_{11}=\beta_{12}=\dots=\beta_{1G}$ ), ancak sabit terimler farklıdır (Şekil 1b).

**Durum 3. Uyumlu Regresyonlar:** Bu durumda sabitler aynı ( $\beta_{01}=\beta_{02}=\dots=\beta_{0G}$ ), ancak eğimler farklıdır (Şekil 1c).

**Durum 4. Benzeyen (çakışan) Regresyonlar:** Bu durumda tüm doğrular aynıdır, yani  $\beta_{01}=\beta_{02}=\dots=\beta_{0G}$  ve  $\beta_{11}=\beta_{12}=\dots=\beta_{1G}$  dir (Şekil 1d).

Şekil 1: Kıyaslanan Regresyonlar İçin Dört Sonucun Grafiksel Gösterimi



Kaynak: Sanford WEISBERG, *Applied Linear Regression*, John Wiley & Sons, USA, 1980,

s. 162.

Eğer bağımsız değişken sayısı birden fazla ise regresyon doğrusunun yerini regresyon düzlemi olacaktır ve benzer şekilde yine dört farklı olası durumla karşılaşılacaktır.

Bu dört durumdan hangisinin geçerli olduğunu test etmek oldukça önemlidir. Uygun istatistiksel yöntemler kullanılarak yukarıdaki durumlardan her biri sınanabilir. Sonuç olarak regresyon denklemleri arasında yapısal bir farklılık olup olmadığı anlaşılabilir. Yapısal farklılık ise regresyon denklemlerinin değişmesi anlamına gelmektedir<sup>5</sup>. Yapılan testler sonucunda Şekil 1d'de görüleceği gibi regresyon katsayılarının aynı olduğu kabul edilirse, tüm gözlem değerlerini bir araya getirerek tek bir regresyon denklemi kestirmenin bir sakıncası olmadığı, değilse tüm gözlem değerlerini bir denklemde göstermenin uygun olmadığı sonucuna varılır<sup>6</sup>.

G adet regresyon denklemine ait regresyon katsayılarında yapısal bir farklılık olup olmadığını test edilirken kullanılabilen başlıca iki yöntem Chow sınaması ve gölge değişken yaklaşımıdır. Çalışmanın bundan sonraki

<sup>4</sup> Sanford WEISBERG, *Applied Linear Regression*, John Wiley & Sons, USA, 1980, s. 162-163.

<sup>5</sup> GUJARATI, s. 510.

<sup>6</sup> Aziz KUTLAR, *Bilgisayar Uygulamalı Ekonometriye Giriş*, Sivas, 1998, s. 84.

aşaması, genelde iki regresyon denklemi ve tek bağımsız değişken içerecek şekilde açıklanan bu yöntemlerin<sup>7</sup> birden fazla bağımsız değişken içeren ikiden çok regresyon denkleminin kıyaslanmasında nasıl uygulanabileceğine ilişkin teorik bilgileri içermektedir.

### 1.1. Chow Testi

G adet regresyon denklemi ve k adet bağımsız değişken olması durumunda her bir çoklu doğrusal regresyon denklemini aşağıdaki gibi göstermek mümkündür:

$$Y_1 = \beta_{01} + \beta_{11}X_{11} + \beta_{21}X_{21} + \dots + \beta_{k1}X_{k1} + \varepsilon_1 \quad (1.1.1)$$

$$Y_2 = \beta_{02} + \beta_{12}X_{12} + \beta_{22}X_{22} + \dots + \beta_{k2}X_{k2} + \varepsilon_2 \quad (1.1.2)$$

⋮

$$Y_G = \beta_{0G} + \beta_{1G}X_{1G} + \beta_{2G}X_{2G} + \dots + \beta_{kG}X_{kG} + \varepsilon_G \quad (1.1.3)$$

Bu durumda Chow testine ilişkin F formülü aşağıdaki gibidir<sup>8</sup>:

$$F_{\text{hes}} = \frac{\left[ \sum_{i=1}^N e_i^2 - \sum_{g=1}^G e_g^2 \right] / k}{\sum_{g=1}^G e_g^2 / (N - Gk)} \quad (1.1.4)$$

$$N = \sum_{g=1}^G n_g = n_1 + n_2 + \dots + n_G \quad G: \text{Regresyon denklem sayısı}$$

$$\sum_{i=1}^N e_i^2 : \text{Tüm gözlemlere ilişkin ortak artık kareler toplamı}$$

$$\sum_{g=1}^G e_g^2 = e_1^2 + e_2^2 + \dots + e_G^2 \quad \text{olmak üzere } G \text{ adet regresyon denklemine ait toplam artık kareler toplamı}$$

$F_{\text{hes}} > F_{\text{tab}}$  ise  $H_0$  hipotezi reddedilecek ve regresyon katsayılarının istatistiksel açıdan farklı olduğu sonucuna varılacaktır.

Chow sınaması yapısal değişimin olup olmadığını göstermesine rağmen, regresyon denklemleri arasındaki farklılığın sabit terimden mi, eğim katsayılarından mı yoksa her ikisinin farklılığından mı kaynaklandığını açıkça belirtmez. Kısacası Chow sınaması kullanıldığında Şekil 1'de verilen durumlardan (benzeyen regresyonlar hariç) hangisi ile karşı karşıya olunduğu bilinmemektedir.

<sup>7</sup> Ayrintılı bilgi için bkz:: Şahin AKKAYA ve Vedat PAZARLIOĞLU, **Ekonometri I**, Berk Masa Üstü Yayıncılık, İzmir, 1998, s. 294-296, Recep TARI, Ekonometri, Alfa Yayınları, İstanbul, 1999, s. 88-93, Gujarati, s. 262-265,

<sup>8</sup> David EDGERTEN, **Chow Test**, Lecture Notes, [www.nek.lu.se/nekded/teaching/b\\_econometrics\\_I/chowtest.pdf](http://www.nek.lu.se/nekded/teaching/b_econometrics_I/chowtest.pdf), Sweden, 2005; Jan KMENTA, **Elements of Econometrics**, Mcmillan Publishing Company, New York, 1990, s. 576.

Bu nedenle yapısal kararlılık analizinde gölge değişken yaklaşımını kullanmak açık bir üstünlük sağlar. Çünkü bu yaklaşım sadece regresyonların farklı olduklarını belirtmekle yetinmez, aynı zamanda bu farklılığın hangi katsayılarından kaynaklandığını da gösterir. Yapılan bir uygulamada farklılığın hangi katsayılarından kaynaklandığını bilmek, regresyon denklemlerinin farklı olduklarını bilmek kadar önemlidir<sup>9</sup>.

### 1. 2. Gölge Değişken Yaklaşımı

Gölge Değişken Yaklaşımı iki bağımsız değişken içeren üç regresyon denklemine göre anlatılacaktır. Regresyon denklemleri aşağıdaki şekilde tanımlanabilir:

$$Y_1 = \beta_{01} + \beta_{11}X_{11} + \beta_{21}X_{21} + \varepsilon_1 \quad (1.2.1)$$

$$Y_2 = \beta_{02} + \beta_{12}X_{12} + \beta_{22}X_{22} + \varepsilon_2 \quad (1.2.2)$$

$$Y_3 = \beta_{03} + \beta_{13}X_{13} + \beta_{23}X_{23} + \varepsilon_3 \quad (1.2.3)$$

Bu regresyon denklemlerinde yer alan regresyon katsayıları arasında anlamlı bir farklılık olup olmadığını gölge değişken yaklaşımı ile belirleyebilmek için, tüm gözlemlerin birleştirilerek gölge (dummy) değişkenler içeren aşağıdaki regresyon denklemi kestirilmesi gereklidir:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \gamma_1 D_1 + \gamma_2 D_2 + \tau_1 D_1 X_1 + \tau_2 D_1 X_2 + \tau_3 D_2 X_1 + \tau_4 D_2 X_2 + \varepsilon \quad (1.2.4)$$

Burada,  $D$  ile gösterilen değişkenler gölge (dummy) değişkenler olup aşağıdaki şekilde tanımlanmıştır:

$$D_1 = \begin{cases} 1 & 2.grup \\ 0 & d.d. \end{cases} \quad D_2 = \begin{cases} 1 & 3.grup \\ 0 & d.d. \end{cases}$$

1. grup (ya da regresyon modeli) kontrol grubunu göstermektedir. Ayrıca  $\gamma_1$  ve  $\gamma_2$  sabit terim farklarını ve  $\tau_1$ ,  $\tau_2$ ,  $\tau_3$  ve  $\tau_4$  eğim katsayıları farklarını göstermektedir.  $\gamma$  veya  $\tau$  katsayılarından birisinin dahi anlamlı bulunması regresyon denklemleri arasında yapısal bir farklılık olduğu sonucunu doğuracaktır. Bu yaklaşımla aynı zamanda karşılaştırılan regresyon denklemlerinden hangilerinde sabit ( $\beta_0$ ) hangilerinde ise, eğim katsayılarının ( $\beta_1$ ,  $\beta_2$ ) farklı olduğunu görmek mümkün olacaktır.

(1.2.4) nolu denklemden yararlanarak 3 regresyon denklemine ulaşmak mümkündür:

1. denklem için  $D_1=D_2=0$

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \varepsilon \quad (1.2.5)$$

bu denklem (1.2.1) nolu denklemde eşittir.

2. denklem için  $D_1=1$  ve  $D_2=0$

---

<sup>9</sup> GUJARATI, s. 513.

$$Y = (\beta_0 + \gamma_1) + (\beta_1 + \tau_1)X_1 + (\beta_2 + \tau_2)X_2 + \varepsilon \quad (1.2.6)$$

bu denklem (1.2.2) nolu denkleme eşittir.

3. denklem için  $D_1=0$  ve  $D_2=1$

$$Y = (\beta_0 + \gamma_2) + (\beta_1 + \tau_3)X_1 + (\beta_2 + \tau_4)X_2 + \varepsilon \quad (1.2.7)$$

bu denklem (1.2.3) nolu denkleme eşittir.

2 nolu denklemin 1 nolu denkleme göre sabit terim farkını  $\gamma_1$ , eğim farklarını ise  $\tau_1$  ve  $\tau_2$  katsayıları, 3 nolu denklemin 1 nolu denkleme göre sabit terim farkını  $\gamma_2$ , eğim farklarını ise  $\tau_3$  ve  $\tau_4$  katsayıları göstermektedir. Dolayısıyla bu katsayılarından birisinin dahi anlamlı bulunması yapısal farklılığın olduğunu göstermekle beraber farklılığın hangi denklemelerin hangi katsayılarından kaynaklandığını da açıkça göstermektedir. Bu da gölge değişken yaklaşımının Chow sınamasına göre açık üstünlüğü olmaktadır.

Bunlara ek olarak (1.2.4) nolu denklemden yararlanarak, parametrelerine ilişkin

$$H_0: \tau_1 = \tau_2 = \tau_3 = \tau_4 = 0$$

$$H_0: \gamma_1 = \gamma_2 = 0$$

$$H_0: \gamma_1 = \gamma_2 = \tau_1 = \tau_2 = \tau_3 = \tau_4 = 0$$

hipotezlerini F dağılımına dayalı olarak test etmek mümkündür<sup>10</sup>.

## 2. ANALİZ

Çalışmanın bu bölümünde, Soma Termik Santrali'nın değişik ünitelerinde kullanmak üzere aldığı üç farklı kalitede kömür ile ilişkin gözlem değerlerinden yararlanılarak fiyat oluşumunu belirlemeye yönelik yapılan yapısal kararlılık analizleri ayrıntılı bir şekilde yer almaktadır.

Manisa İli Soma İlçesi'nde faaliyet gösteren  $6x165+2x22=1034$  MW gücündeki Soma Termik Santralinde, yılda 8168000 ton kömür yakılarak 6721 GWh elektrik enerjisi üretilmektedir. Santralin  $4x165$  MW gücündeki 1-4 üniteleri 2400 kcal/kg kalorili, %32 küllü ve %21 rutubetli;  $2x165$  MW gücündeki 5-6 üniteleri 1550 kcal/kg kalorili, %52 küllü ve %18.8 rutubetli;  $2x22$  MW gücündeki 7-8 üniteleri ise 3500 kcal/kg kalorili, %27 küllü ve %22 rutubetli kömürlere göre dizayn edilmişlerdir. Santral kazanlarında yakılan kömürler Türkiye Kömür İşletmeleri Kurumu Soma Bölge Müdürlüğü tarafından temin edilmekte olup, her yıl yapılan protokollerle kömür fiyatları tespit edilmektedir.

<sup>10</sup> Ayrıntılı bilgi için bkz.:David KLEINBAUM, Lawrence L. KUPPER and Keith E. MULLER, **Applied Regression Analysis and Other Multivariable Methods**, PWS-KENT Publishing Company, USA, 1988, s. 278-279 ve WEISBERG, s. 166-167.

Genel bir yaklaşımla kömür fiyatlarının kalite değişkenlerinin (kalorifik değer, kül içeriği, rutubet) yanı sıra nihai ürün (elektrik) fiyatı, ikame ürünlerin (doğalgaz, motorin) fiyatları ve talep edilen miktarla ilişkili olduğu öngörülmektedir<sup>11</sup>. Bu doğrultuda Soma 1-4, 5-6 ve 7-8 için ayrı ayrı kömür fiyat fonksiyonlarını tahmin edebilmek için söz konusu değişkenlerin Ocak 1997-Ekim 2001 dönemini kapsayan 58 adet gözlem değeri<sup>12</sup> kullanılmıştır. Çalışmanın bu aşamasında çeşitli regresyon denklemleri denenmiştir, ancak kestirilen katsayıların iktisadi beklentilerin aksi yönde olduğu tespit edilmiştir. Ayrıca 1 veya 2 bağımsız değişkeni içeren uygun modellerde ise açıklama gücünün oldukça yetersiz olduğu anlaşılmıştır<sup>13</sup>. Bu nedenle fiyat fonksiyonlarını ayrı ayrı tahmin etmek yerine, birçok araştırmada yapıldığı gibi üç gruba ait gözlem değerlerini birleştirerek (karma veri- gözlem sayısı: 58x3=124) tek bir regresyon modeli tahmin etme yoluna gidilmiştir<sup>14</sup>.

En iyi karma regresyon analiz sonucu aşağıda verilmiştir:

$$\hat{Y} = -15.794 + 0.0004X_1 + 4.510X_2 \quad (2.1)$$

s( $\hat{\beta}$ ): (2.696) (0.0000186) (0.696) N=58+58+58=174  
 t: (-5.859) (21.506) (6.475) R<sup>2</sup>=0.740 F=242.975  
 p: (0.000) (0.000) (0.000)  $\sum e^2 = 609.854$

Burada Y kömür fiyatını (\$/ton), X<sub>1</sub> kalorifik değeri (kcal/kg) ve X<sub>2</sub> elektrik fiyatını (cent/kwh) göstermektedir.

Model iktisadi ve istatistikî kriterlere göre değerlendirildiğinde uygun bir model olduğu açıkça görülmektedir. Bir kalite değişkeni olan kalorifik değer ve nihai ürün olan elektrik fiyatına ilişkin katsayıların iktisadi açıdan pozitif çıkması beklenmekte olup, elde edilen sonuçlar bu doğrultudadır. Ayrıca katsayırlara ilişkin olasılık değerleri tahminlerin 0.001 düzeyinde anlamlı olduğunu ve hesaplanan F değeri ise tahmin edilen modelin istatistiksel açıdan anlamlı olduğunu göstermektedir.

Modelin ekonometrik ölçütlerle göre değerlendirilmesi ise yapısal kararlılık testlerinden sonraya bırakılmıştır. Çünkü bu fiyat fonksiyonunun benimsenebilmesi, daha önce açıklandığı gibi regresyon denklemlerinin (dolayısıyla regresyon katsayılarının) yapısal açıdan kararlı olmasını gerektirmektedir. Bu şekilde üç regresyon denklemine ait katsayıların eşit

<sup>11</sup> Sermin ELEVİLİ, Termik Santrallerde Kömür Fiyatlarının Analizi ve Fiyatlandırma Modelerin Geliştirilmesi, Basılmamış Doktora Tezi, C.Ü. Fen Bilimleri Enstitüsü, Sivas, 2003, s. 98.

<sup>12</sup> Nominal fiyatlar o gündü kurdan ABD dolarına çevrilmiş ve daha sonra ABD Tüketiciler Fiyat Endeksi (US-CPI, 1982-1984=100) kullanılmak suretiyle reel hale getirilmiştir.

<sup>13</sup> ELEVİLİ, s. 143.

<sup>14</sup> Karma verilerle çalışılabilmesi için ilk şart her bir regresyon denkeminin sabit varyanslı olmasıdır. Bu nedenle gözlem değerleri birleştirilmeden önce söz konusu model Soma 1-4, 5-6 ve 7-8 nolu üniteler için ayrı ayrı tahmin tahmin edilerek hata terimleri bulunmuştur (artık). Daha sonra artık kareleri ile tahmini Y değerleri arasındaki ilişki grafik yardımıyla incelenmiştir. Elde edilen üç ayrı grafikte de değişkenler arasında düzenli bir görünüm bulunmadığından değişen varyansın olmadığı sonucuna varılmıştır.

olması durumunda kömür fiyat fonksiyonunun belirlenmesinde üç regresyona ait gözlem değerlerinin birleştirilmesi ile tahmin edilen (2.1) modelini kullanmak bir sakınca yaratmayacaktır.

Bu doğrultuda çalışmanın bundan sonraki aşaması Chow testi ve gölge değişken yaklaşımı olarak adlandırılan yapısal kararlılık sınamalarının örnek gözlemlerine uygulamasını ve sonuçların ayrıntılı bir değerlendirmesini içermektedir.

### **2.1. Chow Testi Analiz Sonuçları**

Chow testi ile yapısal kararlılık analizi 4 aşamadan meydana gelmektedir:

1. aşama: Hipotezlerin formüle edilmesi

$H_0$ : Üç denklem birbirinin aynıdır (Katsayılar yapısal açıdan kararlıdır)

$H_1$ : Üç denklem birbirinden farklıdır

2. aşama: Tablo F değerinin belirlenmesi

$f_1=3$  (Tahmin edilen parametre sayısı)

$f_2=N-G_k=174-3.3=165$

$\alpha=0.05$

yaklaşık  $F_{tab}=2.60$

3. aşama: F istatistiğinin hesaplanması

F istatistiğinin hesaplanabilmesi için 4 ayrı regresyon denkleminin tahmini gereklidir. Bunlar sırasıyla aşağıda verilmiştir:

$$\text{Soma 1-4 için } \hat{Y} = -1.533 - 0.001X_1 + 3.222X_2 \quad \sum e^2 = 29.657 \quad (2.1.1)$$

$$\text{Soma 5-6 için } \hat{Y} = -2.763 + 0.000X_1 + 2.799X_2 \quad \sum e^2 = 20.567 \quad (2.1.2)$$

$$\text{Soma 7-8 için } \hat{Y} = 21.069 - 0.004X_1 + 2.201X_2 \quad \sum e^2 = 166.513 \quad (2.1.3)$$

$$\text{Soma Karma } \hat{Y} = -15.794 + 0.0004X_1 + 4.510X_2 \quad \sum e^2 = 609.854 \quad (2.1.4)$$

$$F_{hes} = \frac{[609.854 - (29.657 + 20.567 + 166.513)]/3}{(29.657 + 20.567 + 166.513)/165} = 299.18 \quad (2.1.5)$$

4. aşama: Karar:

$F_{hes}=299.18 > F_{tab}=2.65$  olduğundan  $H_0$  hipotezi reddedilir. Dolayısıyla fiyat fonksiyonunun Soma Termik Santralinde kullanılan üç tip kömür için de aynı olduğu savı reddedilir. Yani regresyon katsayılarının kararlı olmadığı, örnekten örneğe değiştiği sonucuna varılır.

Ancak daha önce de belirtildiği gibi regresyon denklemleri arasındaki farklılıkların hangi denklemlerin hangi katsayılarından kaynaklandığını belirlemek Chow sınaması ile mümkün olmamaktadır. Bu

durumda yapılması gereken aşağıda ayrıntılı bir şekilde verilecek olan gölge değişken yaklaşımlını kullanmak olacaktır.

## 2.2 Gölge Değişken Yaklaşımı Analiz Sonuçları

Bu yaklaşımında ilk yapılması gereken tüm gözlemlere dayanan aşağıdaki modeli tahmin etmektir:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \gamma_1 D_1 + \gamma_2 D_2 + \tau_1 D_1 X_1 + \tau_2 D_1 X_2 + \tau_3 D_2 X_1 + \tau_4 D_2 X_2 + \varepsilon \quad (2.2.1)$$

Burada  $Y$  kömür fiyatını,  $X_1$  kalorifik değeri ve  $X_2$  elektrik fiyatını göstermektedir.  $D$  ile gösterilen değişkenler ise, gölge (dummy) değişkenler olup aşağıdaki şekilde tanımlanmıştır:

$$D_1 = \begin{cases} 1 & , \text{Soma5-6} \\ 0 & , \text{Somal-4 ve Soma7-8} \end{cases}$$

$$D_2 = \begin{cases} 1 & , \text{Soma7-8} \\ 0 & , \text{Somal-4 ve Soma5-6} \end{cases}$$

Birinci grup (yani Soma 1-4) kontrol grubunu göstermektedir. Ayrıca  $\gamma_1$  ve  $\gamma_2$  sırasıyla Soma 5-6 ve Soma 7-8'in Soma 1-4' e göre sabit terim farklarını ve  $\tau_1$ ,  $\tau_2$ ,  $\tau_3$  ve  $\tau_4$  ise yine sırasıyla Soma 5-6 ve Soma 7-8' in Soma 1-4' e göre eğim katsayıları farklarını göstermektedir.  $\gamma$  veya  $\tau$  katsayılarından birisinin dahi anlamlı bulunması regresyon katsayılarının yapısal açıdan kararlı olmadığını gösterecektir.

Analiz sonuçları aşağıda özetlenmiştir:

Değişken	Katsayı	Standart hata	t istatistiği	P
Sabit	-1.533	4.285	-0.358	0.721
$X_1$	-0.001	0.001	-0.654	0.514
$X_2$	3.222	0.794	4.057	0.000
$D_1$	-1.231	5.198	-0.237	0.813
$D_2$	22.601	5.935	3.808	0.000
$D_1 X_1$	0.001	0.001	0.430	0.668
$D_1 X_2$	-0.422	1.081	-0.391	0.696
$D_2 X_1$	-0.003	0.001	-3.060	0.003
$D_2 X_2$	-1.021	1.118	-0.913	0.363

Bu sonuçlar  $\gamma_2$  ve  $\tau_3$  katsayılarının istatistiksel açıdan anlamlı olduğunu, yani Soma 7-8' in Soma 1-4' e göre sabit terimlerinin ve benzer şekilde Soma 7-8' in Soma 1-4' e göre  $\beta_1$  katsayılarının evren bazında farklı olduğu sonucunu göstermektedir. Dolayısıyla gözlem değerlerini bir araya getirerek tek bir fiyat fonksiyonu tahmin etmenin uygun olmadığı sonucuna varılmıştır. Dolayısıyla bu aşamadan sonra karma verileri içeren (2.1) nolu modelin ekonometrik kriterlere göre incelenmesine de gerek duyulmamıştır.

## SONUÇ VE ÖNERİLER

Bu çalışmada ikiden fazla regresyon denkleminin yapısal kararlılık analizlerinin nasıl uygulanabileceği kömür sektörüne dayalı bir uygulama ile

gösterilmiştir. Bu kapsamında zaman serisi ve yatay kesit verilerinin birleştirilmesi sonucu ortaya çıkan karma verilerden yararlanarak kömür fiyat fonksiyonu tahmin edilmeye çalışılmıştır.

Soma Termik santralinin üç farklı ünitesiyle ilişkili ayrı ayrı zaman serisi verilerine dayanan regresyon sonuçlarının olumsuzluğuna rağmen, karma regresyon ile elde edilen bulgular arzu edilir nitelikte bulunmuştur. Ancak karma regresyon sonuçlarının güvenilirliği regresyon katsayılarının örnekten örneğe değişmediği varsayımlına dayandığından, bu varsayımlının geçerliliğini ispatlamak üzere iki farklı yaklaşım ile katsayıların kararlılık analizleri yapılmıştır. Diğer ünitelere kıyasla daha yüksek kalorili kömür tüketen Soma 7-8'in kömür fiyatlarının oluşumunun Soma 1-4 ve Soma 5-6'dan oldukça farklı olduğu anlaşılmıştır. Bu durum zaman serisi ile yatay kesit verilerini birleştirmenin uygun olmadığı ve dolayısıyla değişkenler arasındaki ilişkiyi bir regresyon denklemi ile ifade edebilmenin mümkün olmadığını açıkça göstermiştir.

Bununla birlikte Soma 1-4 ve Soma 5-6 gruplarına ilişkin katsayılar arasında istatistiksel açıdan anlamlı farklılıklar olmadığı ve bu nedenle fiyat fonksiyonunun tahmininde Soma 1-4 ve Soma 5-6 gruplarına ait gözlem değerlerinin birleştirilmesinin mümkün olabileceği belirlenmiştir.

#### KAYNAKÇA

1. AKKAYA Şahin ve PAZARLIOĞLU Vedat, **Ekonometri I**, Berk Masa Üstü Yayıncılık, İzmir, 1998.
2. EDGERTON David, **Chow Test**, Lecture Notes, [www.nek.lu.se/nekded/teaching/econometrics\\_I/chowtest.pdf](http://www.nek.lu.se/nekded/teaching/econometrics_I/chowtest.pdf), Sweden, 2005.
3. ELEVİLİ Sermin, **Termik Santrallerde Kömür Fiyatlarının Analizi ve Fiyatlandırma Modellerinin Geliştirilmesi**, Basılmamış Doktora Tezi, C.Ü. Fen Bilimleri Enstitüsü, Sivas, 2003.
4. GUJARATI N. Damodar (Çev: ŞENESEN Ümit ve ŞENESEN Gülay Günlük), **Temel Ekonometri**, Literatür Yayıncılık, İstanbul, 1999.
5. KLEINBAUM David, KUPPER Lawrence L. and MULLER Keith E. **Applied Regression Analysis and Other Multivariable methods**, PWS-KENT Publishing Company, USA, 1988.
6. KMENTA Jan, **Elements of Econometrics**, Mcmillan Publishing Company, New York, 1990.
7. KOUTSOYIANNIS A. (Çev: ŞENESEN Ümit ve ŞENESEN Gülay Günlük), **Ekonometri Kuramı**, Verso Matbaacılık A.Ş., Ankara, 1989.
8. KUTLAR Aziz, **Bilgisayar Uygulamalı Ekonometriye Giriş**, Sivas, 1998.
9. TARI Recep, **Ekonometri**, Alfa Yayınları, İstanbul, 1999.
10. VINOD D. Hrishikesh and ULLAH Aman, **Recent Advances In Regression Methods**, Marcel Dekker Inc., USA, 1981.
11. WEISBERG Sanford, **Applied Linear Regression**, John Wiley & Sons, USA, 1980.