

## 5. FONKSİYON KALIPLARI VE KUKLA DEĞİŞKENLER

### 5.1. Fonksiyon Kalıpları

Bölüm 4.1’de doğrusal bir modelin katsayılarının yorumu ele alınmıştır. Bu bölümde farklı fonksiyon kalıpları olması durumunda katsayıların nasıl yorumlanacağı incelenmektedir.

#### 5.1.1 Çift Logaritmik Model

$$Y_i = e^{\beta_0} X_{1i}^{\beta_1} X_{2i}^{\beta_2} \dots X_{ki}^{\beta_k} e^{u_i} \quad (5.1)$$

Üstel modeli, iki tarafın doğal logaritması alınarak aşağıdaki gibi yazılabilir.

$$\ln Y_i = \beta_0 + \beta_1 \ln X_{1i} + \beta_2 \ln X_{2i} + \dots + \beta_k \ln X_{ki} + u_i \quad (5.2)$$

Bu model, katsayılarda doğrusaldır, dolayısıyla EKK ile tahmin edilebilir. Katsayı yorumları aşağıdaki gibidir.

$\beta_0$ :  $\ln X_{1i} = \ln X_{2i} = \dots = \ln X_{ki} = 0$  iken  $\ln Y_i$ ’nin aldığı değerdir.

$\beta_1$ : Y’nin  $X_1$ ’e göre esnekliğidir. Yani  $\ln X_{2i}, \dots, \ln X_{ki}$  sabitken  $X_1$ ’deki %1 oranındaki değişimin Y üzerindeki etkisinin yüzde kaç olacağını gösterir. Bunun nedenini şu şekilde gösterebiliriz. Katsayı, eşitliğin sol tarafının sağ tarafına göre kısmi türevi olduğuna göre,

$$\beta_1 = \frac{\partial \ln Y}{\partial \ln X_1} = \frac{\partial \ln Y}{\partial Y} \frac{\partial Y}{\partial \ln X_1} = \frac{\partial \ln Y}{\partial Y} \frac{\partial Y}{\partial X_1} \frac{\partial X_1}{\partial \ln X_1} = \frac{1}{Y} \frac{\partial Y}{\partial X_1} \frac{1}{1/X_1} = \frac{\partial Y/Y}{\partial X_1/X_1}$$

Son bulunan ifade esneklik tanımıdır.

Herhangi bir  $\beta_j$ : Y’nin  $X_j$ ’ye göre esnekliğidir.

**Örnek 5.1:**  $\ln Y_t = \beta_0 + \beta_1 \ln X_t + u_t$  modelinde Y süt üretim düzeyi (milyon TL) ve X sütün fiyatıdır (TL). Modelin Türkiye 1985-2012 verileri ile tahmini şu sonucu vermiştir:  $\widehat{\ln Y}_t = 10.43 + 1.96 \ln X_t$ . Katsayıların yorumu aşağıdaki gibidir.

$\beta_0$ :  $\ln X = 0$  iken  $\ln Y = 10.43$ ’tür.

$\beta_1$ : Sütün fiyatındaki %1 artış, süt üretimini %1.96 arttırır. Süt üretiminin fiyat esnekliği 1.96’dır.

### 5.1.2 Yarı Logaritmik Modeller

$$Y_i = e^{\beta_0 + \beta_1 X_{1i} + \dots + \beta_k X_{ki} + u_i} \quad (5.3)$$

Üstel modeli, iki tarafın doğal logaritması alınarak aşağıdaki gibi yarı logaritmik doğrusal olarak yazılabilir.

$$\ln Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{1i} + \beta_2 X_{2i} + \dots + \beta_k X_{ki} + u_i \quad (5.4)$$

Bu modelin katsayı yorumları aşağıdaki gibidir.

$\beta_0$ :  $X_{1i} = X_{2i} = \dots = X_{ki} = 0$  iken  $\ln Y_i$ 'nin aldığı değerdir.

$\beta_1$ :  $X_1$  dışındaki açıklayıcı değişkenler sabitken  $X_1$ 'deki 1 birimlik değişimin  $Y$  üzerindeki etkisinin yüzde kaç olacağını gösterir. Bu katsayı aşağıdaki kısmi türev ile gösterilebilir.

$$\beta_1 = \frac{\partial \ln Y}{\partial X_1} = \frac{\partial \ln Y}{\partial Y} \frac{\partial Y}{\partial X_1} = \frac{1}{Y} \frac{\partial Y}{\partial X_1} = \frac{\partial Y/Y}{\partial X_1}$$

Dolayısıyla  $\beta_1$ ,  $X_1$  1 birim arttığında  $dY/Y$ 'nin ne kadar olacağını gösterir.

Herhangi bir  $\beta_j$ :  $X_j$  dışındaki açıklayıcı değişkenler sabitken  $X_j$ 'deki 1 birimlik değişimin  $Y$  üzerindeki etkisinin yüzde kaç olacağını gösterir.

**Örnek 5.2:**  $\ln I_t = \beta_0 + \beta_1 Y_t + u_t$  modelinde  $I$  özel yatırımlar (milyon TL) ve  $Y$  GSYİH'dır (milyon TL). Modelin Türkiye 1990-2002 verileri ile tahmini şu sonucu vermiştir:  $\widehat{\ln I}_t = 0.4 + 0.09 Y_t$ . Katsayıların yorumu aşağıdaki gibidir.

$\beta_0$ : GSYİH 0 iken özel yatırımlarının logaritması 0.4'tür.

$\beta_1$ : GSYİH 1 milyon TL arttığında  $dY/Y=0.09=9/100$  olur. Yani GSYİH 1 milyon TL arttığında özel yatırımlar yüzde 9 artar.

İkinci bir tür yarı logaritmik model

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 \ln X_{1i} + \beta_2 \ln X_{2i} + \dots + \beta_k \ln X_{ki} + u_i \quad (5.5)$$

şeklindedir. Burada

$\beta_0$ :  $\ln X_{1i} = \ln X_{2i} = \dots = \ln X_{ki} = 0$  iken  $Y_i$ 'nin aldığı değeri gösterir.

$\beta_1$ :  $X_1$  dışındaki açıklayıcı değişkenler sabitken  $X_1$ 'deki %1 oranındaki değişimin  $Y$  üzerindeki etkisinin kaç birim olacağını gösterir. Bu katsayı aşağıdaki kısmi türev ile gösterilebilir.

$$\beta_1 = \frac{\partial Y}{\partial \ln X_1} = \frac{\partial Y}{\partial X_1 / X_1}$$

Herhangi bir  $\beta_j$ :  $X_j$  dışındaki açıklayıcı değişkenler sabitken  $X_j$ 'deki %1 oranındaki değişimin  $Y$  üzerindeki etkisinin kaç birim olacağını gösterir.

**Örnek 5.3:**  $I_t = \beta_0 + \beta_1 \ln Y_t + \beta_2 \ln I_{t-1} + u_t$  modelinde  $I_{t-1}$  özel yatırımların bir önceki yıl değeridir. Tahmin şu sonucu aşağıdaki gibidir.

$$\hat{I}_t = -5.2 + 73 \ln Y_t + 24 \ln I_{t-1}.$$

$\beta_0$ : GSYİH ve bir önceki yılın özel yatırımlarının logaritmaları 0 iken bu dönem özel yatırımları -5.2 milyon TL.dir.

$\beta_1$ : Bir önceki yılın özel yatırımları sabitken,  $dY/Y=1$  olduğunda  $dI = 73$  olur. Veya  $dY/Y=1/100$  olduğunda yani GSYİH yüzde 1 arttığında  $dI=73/100$  olur yani bu dönem özel yatırımları 0.73 milyar TL artar. Özetle, bir önceki yılın özel yatırımları sabitken GSYİH yüzde 1 arttığında bu dönem özel yatırımları 0.73 milyar TL artar.

$\beta_2$ : GSYİH sabitken bir önceki yılın özel yatırımları yüzde 1 arttığında bu dönem özel yatırımları 0.24 milyar TL artar.

### 5.1.3 Yüzde Değişmeler Modelleri

Bu alt bölümde hem bağımlı hem de açıklayıcı değişkenlerin % değişmeler ile ifade edildiği modellerin katsayı yorumlarına yer verilecektir.

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{1i} + \beta_2 X_{2i} + \dots + \beta_k X_{ki} + u_i \quad (5.6)$$

modelinde  $y$   $Y$ 'deki yüzde değişmeyi,  $x_j$   $X_j$ 'deki yüzde değişmeyi gösterebilir. Katsayı yorumları aşağıdaki gibidir.

$\beta_0$ :  $X$ 'lerdeki değişme 0 iken ( $x_{1i} = x_{2i} = \dots = x_{ki} = 0$  iken) yani  $X$ 'ler sabitken  $Y_i$ 'deki değişmeyi ( $y_i$ 'nin değerini) verir.

$\beta_1$ :  $x_{2i}, \dots, x_{ki}$  sabitken  $x_1$ 'deki 1 puanlık değişimin  $y$  üzerindeki etkisinin kaç puan olacağını gösterir.

$$\beta_1 = \frac{\partial y}{\partial x_1}$$

Herhangi bir  $\beta_j$ : diğer  $x$ 'ler sabitken  $x_j$ 'deki 1 puanlık değişimin  $y$  üzerindeki etkisinin kaç puan olacağını gösterir.

**Örnek 5.4:**  $p_t = \beta_0 + \beta_1 d_t + \beta_2 m_t + u_t$  modelinde  $p$  enflasyon oranı (ÜFE'deki yüzde değişme),  $d$  döviz kurundaki yüzde değişme ve  $m$  para arzındaki yüzde değişmedir. Denklem Türkiye'ye ait 1990-2010 verileri ile tahmini şu sonucu vermiştir.

$$\hat{p}_t = 5.4 - 0.37d_t + 0.1m_t$$

$\beta_0$ : döviz kurundaki ve para arzındaki yüzde değişme 0 iken enflasyon oranı %5.4'tür.

$\beta_1$ : para arzındaki yüzde değişme sabitken döviz kurundaki yüzde değişmede ortaya çıkan 1 puanlık artış, enflasyon oranını 0.37 puan azaltır.

$\beta_2$ : döviz kurundaki yüzde değişme aynı düzeyde kalırken para arzındaki yüzde değişmede ortaya çıkan 1 puanlık artış, enflasyon oranını 0.1 puan artırır.

## **5.2. Kukla Değişkenler**

Bazı durumlarda açıklayıcı değişkenler nitelikleri gösterir. Örneğin kişinin cinsiyeti, zaman serisinde ekonomik kriz yaşanan yıllar, mevsimler gibi. Bu değişkenler 0 veya 1 değerini alan kukla değişkenlerle temsil edilir. Sabit kuklası veya eğim kuklası olarak karşımıza çıkabilir. Kukla değişkenler denklemde niceliksel değişkenlerle veya başka kuklalarla beraber kullanılabilir.

### **5.2.1 Sabit kuklası**

Sabit kuklası niteliksel değişikliği sabit terim yoluyla yansıtır.

**Örnek 5.5:** Bir firmada çalışanların ücretlerinin cinsiyete göre farklılaştığı düşünülmektedir. Bu amaçla bağımlı değişkenin ( $Y$ ) kişinin aylık ücreti (TL), açıklayıcı değişkenin ( $D$ )

çalışanın kadın olması durumunda 0, erkek olması durumunda 1 değerini aldığı bir kukla olduğu bir model tahmin edilecektir:

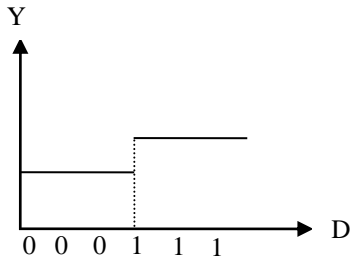
$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 D_i + u_i$$

Bu modele göre bir kadın çalışanın ücreti  $E(Y|D=0) = \beta_0 + \beta_1(0) = \beta_0$ ,

bir erkek çalışanın ücreti  $E(Y|D=1) = \beta_0 + \beta_1(1) = \beta_0 + \beta_1$  dir.

Sabit terim kadın çalışanın ortalama ücretidir. Dolayısıyla referans kategori kadındır, erkeğin ücreti kadına göre tanımlanmaktadır. Bu ilişkinin grafiği basamak şeklindedir.

**Şekil 5.1: Kadın ve Erkeklerin Ortalama Ücretleri: Açıklayıcı Kukla Değişken**



Kullanılacak veriler aşağıdaki gibidir.

<u>Kişi</u>	<u>Y</u>	<u>D</u>
1	1500	1
2	1300	0
3	1000	0
4	1200	1
5	1750	1
⋮	⋮	⋮
100	2000	1

Yapılan tahmin sonucu

$$\hat{Y}_i = 1100 + 412.5D_i$$

t (21.8) (9.52)

bulunmuştur. Kadınların ortalama aylık ücreti 1100 TL, erkeklerinki  $1100+412.5=1512.5$  TL.dir.  $\beta_1$  t testinde anlamlı bulunduğundan kadın-erkek ücret farkı istatistiksel olarak anlamlıdır.

**Örnek 5.6:** Hem kukla hem de niceliksel açıklayıcı değişken içeren bir model, önceki örneğe deneyim yıl sayısının ( $X$ ) eklendiği bir örnekle açıklanabilir:

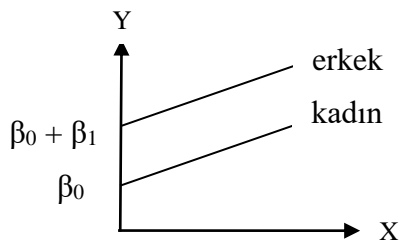
$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 D_i + \beta_2 X_i + u_i$$

Bu modelde bir kadın çalışanın ücreti  $E(Y|X, D=0) = \beta_0 + \beta_2 X_i$ ,

bir erkek çalışanın ücreti  $E(Y|X, D=1) = \beta_0 + \beta_1 + \beta_2 X_i$  dir.

Grafik olarak aynı eğim fakat farklı başlangıç noktalarına sahip iki eğri söz konusudur.

**Şekil 5.2: Kadın ve Erkeklerin Ortalama Ücretleri: Açıklayıcı Kukla ve Niceliksel Değişken**



Tahmin sonucu aşağıdaki sonuçların elde edildiğini düşünelim

$$\hat{Y}_i = 920.2 + 312.6D_i + 150.3X_i$$

t (31.7) (11.2) (12.4)

Bu sonuçlara göre 0 deneyim yılına sahip bir kadının aylık ücreti 920.2 TL, 0 deneyim yılına sahip bir erkeğin aylık ücreti  $920.2 + 312.6 = 1232.8$  TL'dir. Deneyim yılı 1 yıl arttığında aylık ücret 150.3 TL artar.  $\beta_1$  t testinde anlamlı bulunduğu göre kadın-erkek ortalama ücret farkı istatistiksel olarak anlamlıdır.

### 5.2.2 Eğim Kuklası

**Örnek 5.7:** Eğimin kadın ve erkek için farklılaştığının düşünüldüğü durumlarda kullanılır. Sabit terim aynıyken model aşağıdaki gibidir:

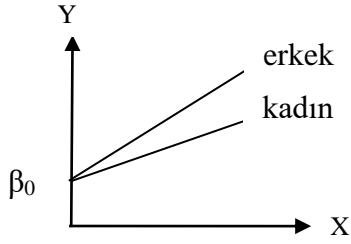
$$Y_i = \beta_0 + \beta_2 X_i + \beta_3 (D_i * X_i) + u_i$$

Bu modelde bir kadın çalışanın ücreti  $E(Y|X, D=0) = \beta_0 + \beta_2 X_i$ ,

bir erkek çalışanın ücreti  $E(Y|X, D=1) = \beta_0 + (\beta_2 + \beta_3) X_i$  dir.

Grafik olarak bu model aynı başlangıç noktaları fakat farklı eğimler verir. Eğimler arasındaki fark  $\beta_3$  kadardır.

**Şekil 5.3: Kadın ve Erkeklerin Ortalama Ücretleri: Eğim Kuklası**



**Örnek 5.8:** Hem sabitin hem de eğimin kadın ve erkek için farklılaştırıldığının düşünüldüğü durumlarda aşağıdaki gibi bir model kurulabilir.

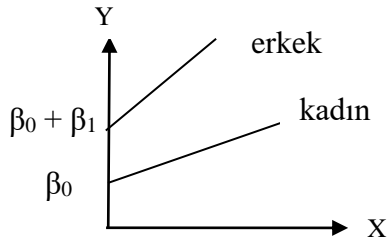
$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 D_i + \beta_2 X_i + \beta_3 (D_i * X_i) + u_i$$

Bu modelde bir kadın çalışanın ücreti  $E(Y|X, D=0) = \beta_0 + \beta_2 X_i$ ,

bir erkek çalışanın ücreti  $E(Y|X, D=1) = (\beta_0 + \beta_1) + (\beta_2 + \beta_3) X_i$  dir.

Grafik olarak bu model farklı başlangıç noktaları ve farklı eğimler verir. Kadın ve erkek sabitleri arasındaki fark  $\beta_1$ , eğimler arasındaki fark  $\beta_3$  kadardır.

**Şekil 5.4: Kadın ve Erkeklerin Ortalama Ücretleri: Sabit ve Eğim Kuklaları**



Diğer türevler:

Erkek olmanın etkisi:  $dY/d(D=1) = \beta_1 + \beta_3 X_i$

Erkek için deneyimin etkisi:  $dY/dX = \beta_2 + \beta_3$

### 5.2.3 Mevsim Kuklası

Ekonomi ile ilgili pek çok deęişken mevsimlik etkiler gösterir. Üç aylık veya aylık verilerin kullanıldığı modellerde bu tür kuklalar kullanılır. Örneğin kış aylarının getirdiđi bazı deęişiklikler dördüncü dönem için bir kukla ile temsil edilebilir.

**Örnek 5.9:** İmalat sanayinde firma karlarının (K) bağımlı deęişken, satışların (S) açıklayıcı deęişken olduđu bir model 3 aylık verilerle tahmin edilecektir. Ayrıca mevsimlik etkiler için sabit kuklası kullanılacaktır:

$$K_t = \beta_0 + \beta_1 S_t + \beta_2 D_2 + \beta_3 D_3 + \beta_4 D_4 + u_t$$

Kuklalar şu şekilde tanımlanmıştır:

D<sub>2</sub>: İkinci çeyrekte 1, diđerlerinde 0 deđerini alır.

D<sub>3</sub>: Üçüncü çeyrekte 1, diđerlerinde 0 deđerini alır.

D<sub>4</sub>: Dördüncü çeyrekte 1, diđerlerinde 0 deđerini alır.

Bu modelde ortalama kar düzeyleri birinci çeyrekte  $\beta_0 + \beta_1 S_t$ ,  
ikinci çeyrekte  $(\beta_0 + \beta_2) + \beta_1 S_t$ ,  
üçüncü çeyrekte  $(\beta_0 + \beta_3) + \beta_1 S_t$   
dördüncü çeyrekte  $(\beta_0 + \beta_4) + \beta_1 S_t$ 'dir.

Referans kategori birinci çeyrektir. Diđer mevsimlerin etkileri birinci çeyređe göre tanımlanır. Mevsimlik etkiler eđim kuklası ile de gösterilebilir.

**Örnek 5.10:** Örnek 5.9'a eđim kuklaları da ekleyelim:

$$K_t = \beta_0 + \beta_1 S_t + \beta_2 D_2 + \beta_3 D_3 + \beta_4 D_4 + \beta_5 (D_2 * S_t) + \beta_6 (D_3 * S_t) + \beta_7 (D_4 * S_t) + u_t$$

Bu modelde ortalama kar düzeyleri birinci çeyrekte  $\beta_0 + \beta_1 S_t$ ,  
ikinci çeyrekte  $(\beta_0 + \beta_2) + (\beta_1 + \beta_5) S_t$ ,  
üçüncü çeyrekte  $(\beta_0 + \beta_3) + (\beta_1 + \beta_6) S_t$   
dördüncü çeyrekte  $(\beta_0 + \beta_4) + (\beta_1 + \beta_7) S_t$ 'dir.



#### 5.2.4 Kukla Değişken Tuzağı

Diyelim ki  $D_1$  Örnek 5.5’de tanımlandığı gibi çalışanın kadın olması durumunda 0, erkek olması durumunda 1 değerini alan bir kukla olsun. Ayrıca yeni bir kukla tanımlayalım.  $D_2$  çalışanın erkek olması durumunda 0, kadın olması durumunda 1 değerini alan bir kukla olsun.

$D_1 = 1 - D_2$ ’dir:  $D_1$ ’in 1 olduğu durumda  $D_2$  her zaman 0,  $D_1$ ’in 0 olduğu durumda  $D_2$  her zaman 1’dir.  $D_1$  ve  $D_2$  arasında doğrusal ilişki vardır. Denklemden ayrıca bir de sabit terim varsa kukla değişken tuzağına düşülür ve tahmin yapılamaz. Benzer bir şekilde dört çeyreği içeren mevsimlik kuklaların tümü birden denkleme eklenirse kukla değişken tuzağına düşülür. Her zaman bir kukla kategorisi dışarıda bırakılmalıdır.