

# İki Değişkenli Bağlanım Modeli

## SEK Tahmincilerinin Arzulanan Özellikleri




Ekonometri 1 – Konu 9  
Sürüm 2,0 (Ekim 2011)



# UADMK Açık Lisans Bilgisi

İşbu belge, “Creative Commons Attribution-Non-Commercial ShareAlike 3.0 Unported” (CC BY-NC-SA 3.0) lisansı altında bir açık ders malzemesi olarak genel kullanıma sunulmuştur. Eserin ilk sahibinin belirtilmesi ve geçerli lisansın korunması koşulu ile özgürce kullanılabilir, çoğaltılabilir ve değiştirilebilir. Creative Commons örgütü ve “CC-BY-NC-SA” lisansı ile ilgili ayrıntılı bilgi “<http://creativecommons.org>” adresinde bulunmaktadır. Bu ekonometri ders notları setinin tamamına “<http://www.acikders.org.tr>” adresinden ulaşılabilir.

A. Talha Yalta  
TOBB Ekonomi ve Teknoloji Üniversitesi  
Ekim 2011 

# Ders Planı

## 1 SEK Tahmincilerinin Arzulanan Özellikleri

# Gauss - Markov Kanıtı

- Klasik Doğrusal Bağlanım Modeli (KDBM) varsayımları geçerli iken, en küçük kareler yöntemi ile elde edilen tahminler arzulanan bazı özellikler taşırlar.
- Gauss - Markov kanıtına göre  $\hat{\beta}$  SEK tahmincilerine “En iyi Doğrusal Yansız Tahminci” (Best Linear Unbiased Estimator), kısaca “EDYT” (BLUE) adı verilir.

# Gauss - Markov Kanıtı

EDYT olan  $\hat{\beta}$  şu üç arzulanan özelliği taşır:

- 1 Doğrusaldır. Diğer bir deyişle bağlantım modelindeki  $Y$  bağımlı değişkeninin doğrusal bir işlevidir.
- 2 Yansızdır. Beklenen değeri  $E(\hat{\beta})$ , anakütleye ait gerçek  $\beta$  değerine eşittir.
- 3 Tüm doğrusal ve yansız tahminciler içinde en az varyanslı olanıdır. Kısaca en iyi ya da “etkin” (efficient) tahmincidir.

Gauss - Markov kanıtı hem kuramsal olarak hem de uygulamada önemlidir.

# SEK Tahmincilerinin Doğrusallık Özelliği

- SEK tahmincilerinin “doğrusallık” (linearity) arzulanan özelliğini gösterebilmek için  $\hat{\beta}_2$  formülünü şöyle yazalım:

$$\hat{\beta}_2 = \frac{\sum x_i y_i}{\sum x_i^2} = \frac{\sum x_i (Y_i - \bar{Y})}{\sum x_i^2} = \frac{\sum x_i Y_i - \bar{Y} \sum x_i}{\sum x_i^2} = \frac{\sum x_i Y_i}{\sum x_i^2}$$

- Bu basitçe şu şekilde de gösterilebilir:

$$\frac{\sum x_i Y_i}{\sum x_i^2} = \sum k_i Y_i, \quad k_i = \frac{x_i}{(\sum x_i^2)}$$

- $x_i$  değerleri olasılıksal olmadığına göre  $k_i$ 'ler de gerçekte  $Y_i$ 'lerin önüne gelen birer “ağırlık” (weight) katsayısıdır.
- $\hat{\beta}_2$  bu durumda  $Y_i$ 'lerin doğrusal bir işlevidir. Basitçe  $\hat{\beta}_2$ 'nin  $Y_i$ 'lerin bir ağırlıklı ortalaması olduğu da söylenebilir.
- $\hat{\beta}_1$ 'nin doğrusal olduğu da benzer biçimde kanıtlanabilir.

# SEK Tahmincilerinin Yansızlık Özelliği

SEK tahmincilerinin “yansızlık” (unbiasedness) arzulanan özelliğini gösterebilmek için ağırlık terimi  $k$ 'nin şu beş özelliği önemlidir:

- 1  $X_i$ 'ler olasılıksal olmadığından  $k_i$ 'ler de olasılıksal değildir.
- 2  $\sum k_i = 0$ 'dır. ( $\sum x_i = 0$  olduğu için)
- 3  $\sum k_i^2 = \sum x_i^2 / \sum (x_i^2)^2 = 1 / \sum x_i^2$  olur.
- 4  $\sum k_i x_i = \sum x_i^2 / \sum x_i^2 = 1$ 'dir.
- 5  $\sum k_i x_i = \sum k_i X_i$  olur.  
( $\sum k_i x_i = \sum k_i (X_i - \bar{X}) = \sum k_i X_i - \bar{X} \sum k_i$  olduğu için)

**Dikkat:** Tüm bu özellikler  $k_i$ 'nin tanımından türetilebilmektedir.

# SEK Tahmincilerinin Yansızlık Özelliği

- $\hat{\beta}_2$ 'nin yansız olduğunu kanıtlamak için  $Y_i = \beta_1 + \beta_2 X_i + u_i$  biçimindeki ABİ'yi  $\hat{\beta}_2$  formülünde yerine koyalım:

$$\begin{aligned}
 \hat{\beta}_2 &= \sum k_i Y_i \\
 &= \sum k_i (\beta_1 + \beta_2 X_i + u_i) \\
 &= \beta_1 \sum k_i + \beta_2 \sum k_i X_i + \sum k_i u_i \\
 &= \beta_2 + \sum k_i u_i
 \end{aligned}$$

- Yukarıdaki son adımda  $k_i$ 'nin az önce sözü edilen ikinci, dördüncü ve beşinci özelliklerinden yararlanılmıştır.
- $\beta_2$  ve  $k_i$ 'nin olasılıksal olmadığını ve  $E(u_i) = 0$  varsayımını anımsayalım ve her iki yanın beklenen değerini alalım:

$$\begin{aligned}
 E(\hat{\beta}_2) &= E(\beta_2) + \sum k_i E(u_i) \\
 &= \beta_2
 \end{aligned}$$

- $E(\hat{\beta}_2) = \beta_2$  olduğuna göre  $\hat{\beta}_2$  yansız bir tahmincidir.



# SEK Tahmincilerinin Enaz Varyanslılık Özelliği

- SEK tahmincilerinin “**enaz varyans**” (minimum variance) arzulanan özelliğini gösterebilmek için ise  $\beta_2$ 'nin en küçük kareler tahmincisinden yola çıkalım:

$$\hat{\beta}_2 = \sum k_i Y_i$$

- Şimdi  $\beta_2$  için başka bir doğrusal tahminci tanımlayalım:

$$\tilde{\beta}_2 = \sum w_i Y_i$$

- Buradaki ( $\tilde{\quad}$ ) işareti “**dalga**” (tilde) diye okunur.
- $w_i$ 'ler de birer ağırlıktır ama  $w_i = k_i$  olmak zorunda değildir:
- $\tilde{\beta}_2$ 'nin yansız olabilmesi için gerekli koşullara bir bakalım:

$$\begin{aligned} E(\tilde{\beta}_2) &= \sum w_i E(Y_i) \\ &= \sum w_i (\beta_1 + \beta_2 X_i) \\ &= \beta_1 \sum w_i + \beta_2 \sum w_i X_i \end{aligned}$$

- Buna göre,  $\tilde{\beta}_2$ 'nin yansız olabilmesi için şunlar gereklidir:

$$\sum w_i = 0, \quad \sum w_i X_i = \sum w_i X_i = 1$$

(... devam)

# SEK Tahmincilerinin Enaz Varyanslılık Özelliği

- $\text{var}(\hat{\beta}_2) \leq \text{var}(\tilde{\beta}_2)$  savını kanıtlamak istiyoruz. Bunun için şimdi  $\tilde{\beta}_2$ 'nin varyansını ele alalım:

$$\begin{aligned}
 \text{var}(\tilde{\beta}_2) &= \text{var}\left(\sum w_i Y_i\right) \\
 &= \sum w_i^2 \text{var}(Y_i) && \text{[Dikkat: } \text{var}(Y_i) = \text{var}(u_i) = \sigma^2\text{]} \\
 &= \sigma^2 \sum w_i^2 && \text{[Dikkat: } \text{cov}(Y_i, Y_j) = 0, (i \neq j)\text{]} \\
 &= \sigma^2 \sum \left( w_i - \frac{x_i}{\sum x_i^2} + \frac{x_i}{\sum x_i^2} \right)^2 \\
 &= \sigma^2 \sum \left( w_i - \frac{x_i}{\sum x_i^2} \right)^2 + \sigma^2 \sum \left( \frac{x_i}{\sum x_i^2} \right)^2 + 2\sigma^2 \sum \left( w_i - \frac{x_i}{\sum x_i^2} \right) \left( \frac{x_i}{\sum x_i^2} \right) \\
 &= \sigma^2 \sum \left( w_i - \frac{x_i}{\sum x_i^2} \right)^2 + \sigma^2 \left( \frac{1}{\sum x_i^2} \right)
 \end{aligned}$$

# SEK Tahmincilerinin Enaz Varyans Özelliği

- Son satırda bulmuş olduğumuz şey şudur:

$$\text{var}(\tilde{\beta}_2) = \sigma^2 \sum \left( w_i - \frac{x_i}{\sum x_i^2} \right)^2 + \sigma^2 \left( \frac{1}{\sum x_i^2} \right)$$

- Yukarıda en sağdaki terim  $w_i$ 'den bağımsızdır.
- Öyleyse  $\text{var}(\tilde{\beta}_2)$ 'yı enazlayabilmek ilk terime bağlıdır ve ilk terimi sıfırlayan  $w_i$  değeri de şudur:

$$w_i = \frac{x_i}{\sum x_i^2} = k_i$$

- Bu durumda aşağıdaki eşitlik geçerlidir:

$$\text{var}(\tilde{\beta}_2) = \frac{\sigma^2}{\sum x_i^2} = \text{var}(\hat{\beta}_2)$$

- Demek ki  $w_i$  ağırlıkları  $k_i$  ağırlıklarına eşit olduğunda  $\tilde{\beta}_2$ 'nin varyansı enazlanarak  $\hat{\beta}_2$ 'nin varyansına eşitlenmektedir.
- Sonuç olarak, en küçük kareler tahmincisi  $\hat{\beta}_2$  tüm yansız ve doğrusal tahminciler içinde enaz varyanslı tahmincidir.

# Önümüzdeki Dersin Konusu

Önümüzdeki ders

SEK yönteminin ardındaki varsayımlar