

## İST 417 Lineer Modeller – 4. Hafta

**Örnek:** Aşağıdaki denklem sistemlerinin çözümlerini bulunuz.

a.  $x_1 + 2x_2 + 3x_3 = 3$

$$x_1 + x_2 = 1$$

$$x_1 + x_3 = 1$$

$$\rightarrow x_1 = 1/2, x_2 = 1/2, x_3 = 1/2$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \text{rank}(A) = 3$$

$$(A, c) = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 3 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow \text{rank}(A, c) = 3$$

$\text{Rank}(A) = \text{Rank}(A, c)$  olduğundan denklem sisteminin tek çözümü vardır.

b.  $x_1 + x_2 + 2x_3 = 3$

$$x_1 + x_2 + 2x_3 = 3$$

$$2x_1 - 2x_2 - 4x_3 = -5$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 1 & 1 & 2 \\ 2 & -2 & -4 \end{bmatrix} \rightarrow \text{rank}(A) = 2$$

$$(A, c) = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 & 3 \\ 1 & 1 & 2 & 3 \\ 2 & -2 & -4 & -5 \end{bmatrix} \rightarrow \text{rank}(A, c) = 3$$

$\text{Rank}(A) \neq \text{Rank}(A, c)$  olduğundan çözüm yoktur.

c.  $x_1 + 2x_2 + 2x_3 + 2x_4 = 4$

$$x_1 - 2x_2 - 2x_3 - 2x_4 = -4$$

$$3x_1 + 2x_2 + 2x_3 + 2x_4 = 4$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 & 2 \\ 1 & -2 & -2 & -2 \\ 3 & 2 & 2 & 2 \end{bmatrix} \rightarrow \text{rank}(A) = 2$$

$$(A, c) = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 2 & 2 & 4 \\ 1 & -2 & -2 & -2 & -4 \\ 3 & 2 & 2 & 2 & 4 \end{bmatrix} \rightarrow \text{rank}(A, c) = 2$$

$\text{Rank}(A) = \text{Rank}(A, c)$ , ancak satır sayısı < sütun sayısı olduğundan sonsuz çözüm vardır.

**Örnek:**

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 2 & 0 \\ 2 & 0 & 3 \end{bmatrix} \text{ ve } U = x'Ax \text{ olmak üzere } \frac{\partial U}{\partial x} = ?$$

$$\frac{\partial U}{\partial x} = \frac{\partial(x'Ax)}{\partial x} = 2Ax$$

Burada,

$$x'Ax = [x_1 \ x_2 \ x_3] \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 2 & 0 \\ 2 & 0 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = x_1^2 + 2x_2^2 + 3x_3^2 + 4x_1x_3 \text{ olduğundan}$$

$$\frac{\partial(x'Ax)}{\partial x_1} = 2x_1 + 4x_3$$

$$\frac{\partial(x'Ax)}{\partial x_2} = 4x_2$$

ve

$$\frac{\partial(x'Ax)}{\partial x_3} = 4x_1 + 6x_3$$

olarak bulunur. Sonuç olarak,

$$\frac{\partial(x'Ax)}{\partial x} = \begin{bmatrix} 2x_1 + 4x_3 \\ 4x_2 \\ 4x_1 + 6x_3 \end{bmatrix}$$

ve

$$2Ax = 2 \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 2 & 0 \\ 2 & 0 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 4 \\ 0 & 4 & 0 \\ 4 & 0 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2x_1 + 4x_3 \\ 4x_2 \\ 4x_1 + 6x_3 \end{bmatrix}$$

olduğu görülür.

**Rasgele Vektörlerin Ortalama ve Kovaryans Matrisleri**

$$y_{px1} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_p \end{bmatrix} \Rightarrow E(y) = E \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_p \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} E(y_1) \\ E(y_2) \\ \vdots \\ E(y_p) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_p \end{bmatrix} = \mu_{px1}$$

**Not:**  $x_{px1}$  ve  $y_{px1} \Rightarrow E(x + y) = E(x) + E(y)$

$$\Sigma = Cov(y) = \begin{bmatrix} Var(y_1) & \cdots & Cov(y_1, y_p) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ Cov(y_1, y_p) & \cdots & Var(y_p) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sigma_{11} & \cdots & \sigma_{1p} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \sigma_{1p} & \cdots & \sigma_{pp} \end{bmatrix}$$

Burada,

$\sigma_{11} = \sigma_1^2, \dots, \sigma_{pp} = \sigma_p^2$  ilgili deęişkene ait varyansı,

$\sigma_{12}, y_1$  ile  $y_2, \sigma_{p-1,p}, y_{p-1}$  ile  $y_p$  arasındaki kovaryansı

gösterir.

$$\begin{aligned} E[(y - \mu)(y - \mu)'] &= E \left[ \begin{bmatrix} y_1 - \mu \\ y_2 - \mu \\ \vdots \\ y_p - \mu \end{bmatrix} [y_1 - \mu \quad y_2 - \mu \quad \cdots \quad y_p - \mu] \right] \\ &= E \begin{bmatrix} (y_1 - \mu)^2 & \cdots & (y_1 - \mu)(y_p - \mu) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ (y_1 - \mu)(y_p - \mu) & \cdots & (y_p - \mu)^2 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} E(y_1 - \mu)^2 & \cdots & E[(y_1 - \mu)(y_p - \mu)] \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ E[(y_1 - \mu)(y_p - \mu)] & \cdots & E[(y_p - \mu)^2] \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & \cdots & \sigma_{1p} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \sigma_{1p} & \cdots & \sigma_p^2 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

**Not:**  $E[(y - \mu)(y - \mu)'] = E(yy') - \mu\mu'$

V vektörü ařaęıdaki gibi tanımlanırsa,

$$V = \begin{bmatrix} y \\ x \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_p \\ x_1 \\ \vdots \\ x_q \end{bmatrix} \Rightarrow \mu = E(V) = E \begin{bmatrix} y \\ x \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} E(y) \\ E(x) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mu_y \\ \mu_x \end{bmatrix}$$

olarak bulunur.

Burada,

$$\mu_y = \begin{bmatrix} \mu_1 \\ \vdots \\ \mu_p \end{bmatrix} \text{ ve } \mu_x = \begin{bmatrix} \mu_1 \\ \vdots \\ \mu_q \end{bmatrix}$$

dir.

V vektörünün varyans kovaryans matrisi ise

$$\Sigma = Cov(V) = Cov \begin{bmatrix} y \\ x \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} Cov(y, y) & Cov(y, x) \\ Cov(x, y) & Cov(x, x) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \Sigma_{yy} & \Sigma_{yx} \\ \Sigma_{xy} & \Sigma_{xx} \end{bmatrix}$$

olarak bulunur.

**Not:**  $\Sigma_{xy} = \Sigma_{yx} = Cov(y, x) = E[(y - \mu_y)(x - \mu_x)']$ .

**Teorem:**

$$a_{p \times 1} = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_p \end{bmatrix} \text{ elemanları sabitlerden oluşan bir vektör ve } y_{p \times 1} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_p \end{bmatrix} \text{ rastgele bir vektör}$$

ise

$$\begin{aligned} E(a'y) &= E(a_1y_1 + a_2y_2 + \dots + a_py_p) = (a_1E(y_1) + a_2E(y_2) + \dots + a_pE(y_p)) \\ &= (a_1\mu_1 + a_2\mu_2 + \dots + a_p\mu_p) = a'\mu = a'E(y) \end{aligned}$$

Burada,

$$a' = [a_1 \ a_2 \ \dots \ a_p] \text{ ve } \mu = \begin{bmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \vdots \\ \mu_p \end{bmatrix}$$

dir.

**Teorem:** y rastgele vektör, X rastgele matris, a ve b sabitlerden oluşan vektör, A ve B sabitlerden oluşan matrisler olsun

- i.  $E(Ay) = AE(y)$
- ii.  $E(a'Xb) = a'E(X)b$
- iii.  $E(AXB) = AE(X)B$
- iv.  $E(Ay + b) = AE(y) + b$

**Teorem:** y rastgele vektör, a sabitlerden oluşan vektör ve  $Cov(y)=\Sigma$

$$\Rightarrow Cov(a'y) = a'Cov(y)a = a'\Sigma a$$

**Not:**  $Cov(a'y, b'y) = a'\Sigma b$

**Teorem:**  $A_{k \times p}$  sabitlerden oluşan matris,  $B_{m \times p}$  sabitlerden oluşan matris,  $y_{p \times 1}$  rastgele vektör ve  $Cov(y)=\Sigma$  olarak tanımlansın.

- i.  $Cov(Ay) = A\Sigma A'$

ii.  $Cov(Ay, By) = A\Sigma B'$

**Not:**  $Cov(Ay, b) = A\Sigma A'$

**Örnek:**

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 4 & 3 \end{bmatrix}, y = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}$$

$$Cov(Ay) = Cov\left(\begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 4 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix}\right) = Cov\left(\begin{bmatrix} y_1 + 4y_2 \\ 4y_1 + 3y_2 \end{bmatrix}\right)$$

$$= \begin{bmatrix} V(y_1 + 4y_2) & Cov(y_1 + 4y_2, 4y_1 + 3y_2) \\ Cov(y_1 + 4y_2, 4y_1 + 3y_2) & V(4y_1 + 3y_2) \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} V(y_1) + 16V(y_2) + 8Cov(y_1, y_2) & 4V(y_1) + 3Cov(y_1, y_2) + 16Cov(y_2, y_1) + 12V(y_2) \\ 4V(y_1) + 3Cov(y_1, y_2) + 16Cov(y_2, y_1) + 12V(y_2) & 16V(y_1) + 9V(y_2) + 24Cov(y_1, y_2) \end{bmatrix}$$

$$Cov(Ay) = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 4 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} V(y_1) & Cov(y_1, y_2) \\ Cov(y_1, y_2) & V(y_2) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 4 & 3 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} V(y_1) + 16V(y_2) + 8Cov(y_1, y_2) & 4V(y_1) + 3Cov(y_1, y_2) + 16Cov(y_2, y_1) + 12V(y_2) \\ 4V(y_1) + 3Cov(y_1, y_2) + 16Cov(y_2, y_1) + 12V(y_2) & 16V(y_1) + 9V(y_2) + 24Cov(y_1, y_2) \end{bmatrix}$$

**Teorem:**  $y_{p \times 1}$  rastgele vektör ve  $x_{q \times 1}$  rastgele vektör ise

$$Cov(y, x) = \Sigma yx$$

dir.

Benzer şekilde,  $A_{k \times p}$  sabitlerden oluşan matris ve  $B_{n \times q}$  sabitlerden oluşan matris ise

$$Cov(Ay, Bx) = A\Sigma yxB'$$

dir.