

ÇOK DEĞİŞKENLİ İKİ FAKTÖR VARYANS ANALİZİ

P : Bağımlı değişken sayısı ($P \geq 2$)
olmak üzere, bu değişkenlerin iki bağımsız değişken (faktor) tarafından açıklanmaya çalışıldığını (etkilendiğini) kabul edelim. Bağımlı değişkenler eşit aralıklı veya oranlama düzeyinde ölçülüyorken, faktörler sınıflama ya da sıralama düzeyinde ölçülüyorsa, söz konusu faktörler ile bağımlı değişkenleri açıklamada kullanılan istatistiksel analize çok değişkenli iki faktor varyans analizi (MANOVA) adı verilir.

Kabul edelim ki I. faktorün (F_1) g -tane ve II. faktorün (F_2) b -tane düzeyi olsun. Bu takdirde deneme kombinasyonlarının (bağımsız grupların) sayısı " $g \times b$ " tane olup, her bir deneme kombinasyonu bir çok değişkenli kitle ile temsil edilebilir.

Örneğin; (k, l) deneme kombinasyonu için değişkenler vektörü X_{-kl} ile gösterilirse, bu deneme kombinasyonuna karşılık gelen çok değişkenli kitle

$$X_{-kl} = \begin{bmatrix} x_{1kl} \\ x_{2kl} \\ \vdots \\ x_{pkl} \end{bmatrix}, \quad \begin{matrix} k = \overline{1, g} \\ l = \overline{1, b} \end{matrix}$$

değişkenler vektörü ile gösterilir.

Her bir deneme kombinasyonunda n -tane denemenin yapıldığı yada her bir çok değişkenli kitleden rastgele ve birbirinden bağımsız olarak n -birimlik örnekler alındığında örnek veri düzeni aşağıdaki gibi olur.

I. FAKTÖR

II. FAKTÖR		I. FAKTÖR				
		1	2	...	g	$\mu_{.2}$
1	x_1	$\underline{x}_{11} (\underline{\mu}_{11})$	$\underline{x}_{21} (\underline{\mu}_{21})$...	$\underline{x}_{g1} (\underline{\mu}_{g1})$	$\underline{\mu}_{.1}$
	x_2					
	\vdots					
	x_p					
2	x_1	$\underline{x}_{12} (\underline{\mu}_{12})$	$\underline{x}_{22} (\underline{\mu}_{22})$...	$\underline{x}_{g2} (\underline{\mu}_{g2})$	$\underline{\mu}_{.2}$
	x_2					
	\vdots					
	x_p					
...	x_1	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots
	x_2					
	\vdots					
	x_p					
b	x_1	$\underline{x}_{1b} (\underline{\mu}_{1b})$	$\underline{x}_{2b} (\underline{\mu}_{2b})$...	$\underline{x}_{gb} (\underline{\mu}_{gb})$	$\underline{\mu}_{.b}$
	x_2					
	\vdots					
	x_p					
$\underline{\mu}_{.k}$		$\underline{\mu}_{.1}$	$\underline{\mu}_{.2}$...	$\underline{\mu}_{.g}$	$\underline{\mu}_{..}$

Kabul edelim ki bağımsız grupları temsil etmek için kullanılan değişkenler vektörünün dağılımı;

$\underline{x}_{k\ell} \sim N_p(\underline{\mu}_{k\ell}, \underline{I}_{k\ell})$ ve gruplar homojen kovaryans matrisli olsun. Yani;

$$\underline{I}_{11} = \underline{I}_{21} = \dots = \underline{I}_{g1} = \underline{I}_{21} = \dots = \underline{I}_{gb} = \underline{I}$$

Burada;

$$\underline{\mu}_{k\ell} = \begin{bmatrix} \mu_{k\ell 1} \\ \mu_{k\ell 2} \\ \vdots \\ \mu_{k\ell p} \end{bmatrix}$$

ve $\underline{I} = [\sigma_{j,t}]_{p \times p}$, $j, t = \overline{1, p}$ şeklindedir.

Bu deney planına uygun model denklemleri ise;

$$\Delta_{kli} = \mu_{..} + \alpha_k + \beta_l + (\alpha\beta)_{kl} + \varepsilon_{kli} \quad , \quad k = \overline{1, g} \quad \dots \quad (1)$$
$$l = \overline{1, b}$$
$$i = \overline{1, n}$$

olup, bu denkleme çok değişkenli 2 faktör varyans analizinin matematiksel modeli denir. Burada;

Δ_{kli} : (k,l) deneme kombinasyonunda i-inci gözlem vektörü (örnek birimi)

$$\underline{\Delta}_{kli} = \begin{bmatrix} x_{1kli} \\ x_{2kli} \\ \vdots \\ x_{pkli} \end{bmatrix}$$

$\mu_{..}$: Genel ortalama vektörü

α_k : I-inci faktörün k-inci düzeyinin bağımsız değişkenler üzerindeki etkisi

$$\alpha_k = \mu_{k.} - \mu_{..} \quad , \quad \sum_{k=1}^g \alpha_k = \underline{0}$$

$$\beta_l = \mu_{.l} - \mu_{..} \quad , \quad \sum_{l=1}^b \beta_l = \underline{0}$$

$(\alpha\beta)_{kl}$: (k,l) deneme kombinasyonunun etkisi (etkileşim)

$$(\alpha\beta)_{kl} = \mu_{kl} - \mu_{k.} - \mu_{.l} + \mu_{..}$$

ε_{kli} : Hata terimi, $\varepsilon_{kli} \sim N_p(\underline{0}, \Sigma)$ ve bağımsız.

PARAMETRE TAHMİNİ

Esitlik (1) ile verilen modele ait parametrelerin tahmini edilmesinde En Küçük Kareler veya En Gök Olabilirlik tahmin yöntemleri kullanılabilir. Burada en küçük kareler yöntemi ile tahmin edicilerin elde edilmesi verilecektir. Çünkü her iki yöntemle aynı tahmin ediciler elde edilmektedir. En küçük kareler yönteminde hata kareler toplamı en küçük yapılacak şekilde parametreler tahmin edilmektedir. (1) mode-

L_i ile ilgili HKT'mı;

$$HKT = \sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n \epsilon_{kli} \epsilon'_{kli}$$

$$= \sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n (x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl}) (x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl})'$$

$\Rightarrow \mu_{..}$ parametresinin tahmini;

$$\frac{\partial HKT}{\partial \mu_{..}} = -2 \sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n (x_{kli} - \hat{\mu}_{..} - \alpha_k - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl}) = 0 \Rightarrow \mu_{..} = \hat{\mu}_{..}$$

$$\sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n x_{kli} - g \times b \times n \times \hat{\mu}_{..} - b \times n \sum_{k=1}^g \alpha_k - g \times n \sum_{l=1}^b \beta_l - n \sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b (\alpha\beta)_{kl} = 0$$

$$\Rightarrow g \times b \times n \times \hat{\mu}_{..} = \sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n x_{kli} \Rightarrow N = g \times b \times n \text{ olduğundan}$$

$$\hat{\mu}_{..} = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n x_{kli} = \bar{x}_{..}$$

Genel örnek ortalama vektörü olarak bulunur

$\mu_{k..}$, ($k=1, 2, \dots, g$) parametresinin tahmini ($\alpha_k = \mu_{k..} - \mu_{..}$)

$$\frac{\partial \text{HKT}}{\partial \mu_{k..}} \Big|_{\mu_{k..} = \hat{\mu}_{k..}} = \frac{\partial}{\partial \mu_{k..}} \left[\sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n (x_{kli} - \mu_{..} - \mu_{k..} + \mu_{..} - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl}) \cdot (x_{kli} - \mu_{..} - \mu_{k..} + \mu_{..} - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl}) \right]_{\mu_{k..} = \hat{\mu}_{k..}}$$

$$= \frac{\partial}{\partial \mu_{k..}} \left[\sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n (x_{kli} - \mu_{k..} - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl}) (x_{kli} - \mu_{k..} - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl}) \right]_{\mu_{k..} = \hat{\mu}_{k..}}$$

$$= -2 \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n (x_{kli} - \hat{\mu}_{k..} - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl}) = 0 \Rightarrow$$

$$\sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n x_{kli} - b \times n \hat{\mu}_{k..} - n \sum_{l=1}^b \beta_l - n \sum_{l=1}^b (\alpha\beta)_{kl} = 0$$

$$\sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n x_{kli} - b \times n \hat{\mu}_{k..} - n \sum_{l=1}^b \beta_l - n \sum_{l=1}^b (\alpha\beta)_{kl} = 0$$

$$\Rightarrow \hat{\mu}_{k..} = \frac{1}{b \times n} \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n x_{kli} = \bar{x}_{k..}, k=1, 2, \dots, g \rightarrow \text{I. Faktörün k.nci düzeyine ait örnekleme lama vektörüdür.}$$

$\alpha_k = \mu_{k..} - \mu_{..}$, ($k=1, 2, \dots, g$) parametresinin tahmini

$$\frac{\partial \text{HKT}}{\partial \alpha_k} \Big|_{\alpha_k = \hat{\alpha}_k} = \frac{\partial}{\partial \alpha_k} \left[\sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n (x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl}) \cdot (x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl}) \right]_{\alpha_k = \hat{\alpha}_k, \mu_{..} = \hat{\mu}_{..}}$$

$$= \frac{\partial}{\partial \alpha_k} \left[\sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n (x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl}) (x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl}) \right]_{\alpha_k = \hat{\alpha}_k, \mu_{..} = \hat{\mu}_{..}}$$

$$= -2 \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n x_{kli} - b \times n \hat{\mu}_{..} - b \times n \hat{\alpha}_k - n \sum_{l=1}^b \beta_l - n \sum_{l=1}^b (\alpha\beta)_{kl} = 0 \Rightarrow$$

$$b \times n \times \hat{\alpha}_k = \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n x_{kli} - b \times n \hat{\mu}_{..}, (\hat{\mu}_{..} = \bar{x}_{..} \text{ oldi.})$$

$$\hat{\alpha}_k = \frac{1}{b \times n} \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n x_{kli} - \bar{x}_{..} \Rightarrow \boxed{\hat{\alpha}_k = \bar{x}_{k..} - \bar{x}_{..}}, k=1, 2, \dots, g.$$

$\mu_{.l}, (l=1, 2, \dots, b)$ parametresinin tahmini ($\beta_L = \mu_{.l} - \mu_{..}$)

$$\frac{\partial HKT}{\partial \mu_{.l}} \Big|_{\mu_{.l} = \hat{\mu}_{.l}} = \frac{\partial}{\partial \mu_{.l}} \left[\sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n (x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \mu_{.l} + \mu_{..} - (\alpha\beta)_{kl})' (x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \mu_{.l} + \mu_{..} - (\alpha\beta)_{kl}) \right]$$

$$= \frac{\partial}{\partial \mu_{.l}} \left[\sum_{k=1}^g \sum_{i=1}^n (x_{kli} - \alpha_k - \mu_{.l} - (\alpha\beta)_{kl}) (x_{kli} - \alpha_k - \mu_{.l} - (\alpha\beta)_{kl}) \right]$$

$$= -2 \left[\sum_{k=1}^g \sum_{i=1}^n x_{kli} - n \sum_{k=1}^g \alpha_k - g \times n \hat{\mu}_{.l} - \sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b (\alpha\beta)_{kl} \right] = 0$$

$$\Rightarrow g n \hat{\mu}_{.l} = \sum_{k=1}^g \sum_{i=1}^n x_{kli} \Rightarrow \hat{\mu}_{.l} = \frac{1}{g \times n} \sum_{k=1}^g \sum_{i=1}^n x_{kli} = \bar{x}_{.l}, l=1, 2, \dots, b$$

↓
II. Faktörün L-nü düzeyine ait örnek ortalamaları vektörüdür.

$\beta_L, (l=1, 2, \dots, b)$ parametresinin tahmini

$$\frac{\partial HKT}{\partial \beta_L} \Big|_{\beta_L = \hat{\beta}_L} = \frac{\partial}{\partial \beta_L} \left[\sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n (x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \beta_L - (\alpha\beta)_{kl})' (x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \beta_L - (\alpha\beta)_{kl}) \right]$$

$$= \frac{\partial}{\partial \beta_L} \left[\sum_{k=1}^g \sum_{i=1}^n (x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \beta_L - (\alpha\beta)_{kl}) (x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \beta_L - (\alpha\beta)_{kl}) \right]$$

$$= -2 \left[\sum_{k=1}^g \sum_{i=1}^n x_{kli} - g \times n \hat{\mu}_{..} - n \sum_{k=1}^g \alpha_k - g \times n \hat{\beta}_L - \sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b (\alpha\beta)_{kl} \right] = 0$$

$$\Rightarrow \hat{\beta}_L = \frac{1}{g \times n} \sum_{k=1}^g \sum_{i=1}^n x_{kli} - \hat{\mu}_{..}, (\hat{\mu}_{..} = \bar{x}_{..} \text{ olduğundan})$$

$$\hat{\beta}_L = \bar{x}_{.l} - \bar{x}_{..}, l=1, 2, \dots, b$$

$\mu_{kl}, (k=2, \dots, 8), l=1, 2, \dots, b)$ Tahmini

$$\frac{\partial \text{HKT}}{\partial \mu_{kl}} \Big|_{\mu_{kl} = \hat{\mu}_{kl}} = \frac{\partial}{\partial \mu_{kl}} \left[\sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n (x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl})^2 \right] = 0 \Rightarrow$$

$$2(x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl}) = 0$$

$\alpha_k = \mu_{k.} - \mu_{..}, \beta_l = \mu_{.l} - \mu_{..}$ ve $(\alpha\beta)_{kl} = \mu_{kl} - \mu_{k.} - \mu_{.l} + \mu_{..}$ olduğu dikte alınır;

$$\frac{\partial}{\partial \mu_{kl}} \left[\sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n (x_{kli} - \mu_{..} - \mu_{k.} + \mu_{..} - \mu_{.l} + \mu_{..} - \mu_{kl} + \mu_{k.} + \mu_{.l} - \mu_{..})^2 \right]$$

$$= \frac{\partial}{\partial \mu_{kl}} \left[\sum_{i=1}^n (x_{kli} - \mu_{kl})^2 \right]_{\mu_{kl} = \hat{\mu}_{kl}} = 0$$

$$-2 \left[\sum_{i=1}^n x_{kli} - n \hat{\mu}_{kl} \right] = 0 \Rightarrow \hat{\mu}_{kl} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_{kli} = \bar{x}_{kl}$$

(k,l) deneme kombinasyonuna ait örnek ortalaması vektör.

$(\alpha\beta)_{kl} = (\hat{\alpha}\hat{\beta})_{kl}, (k=2, 3, \dots, 8; l=1, 2, \dots, b)$ Tahmini

$$\frac{\partial \text{HKT}}{\partial (\alpha\beta)_{kl}} \Big|_{(\alpha\beta)_{kl} = (\hat{\alpha}\hat{\beta})_{kl}} = \frac{\partial}{\partial (\alpha\beta)_{kl}} \left[\sum_{k=1}^g \sum_{l=1}^b \sum_{i=1}^n (x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl})^2 \right]$$

$$= \frac{\partial}{\partial (\alpha\beta)_{kl}} \left[\sum_{i=1}^n (x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \beta_l - (\alpha\beta)_{kl})^2 \right]$$

$$= -2 \left[\sum_{i=1}^n x_{kli} - n \hat{\mu}_{..} - n \hat{\alpha}_k - n \hat{\beta}_l - n (\hat{\alpha}\hat{\beta})_{kl} \right] = 0 \Rightarrow$$

$$n (\hat{\alpha}\hat{\beta})_{kl} = \sum_{i=1}^n x_{kli} - n \bar{\mu}_{..} - n (\bar{x}_{k.} - \bar{x}_{..}) - n (\bar{x}_{.l} - \bar{x}_{..})$$

$$\Rightarrow (\hat{\alpha}\hat{\beta})_{kl} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_{kli} - \bar{x}_{..} - \bar{x}_{k.} + \bar{x}_{.l} - \bar{x}_{.l} + \bar{x}_{..}$$

$$\boxed{(\hat{\alpha}\hat{\beta})_{kl} = \bar{x}_{kl} - \bar{x}_{k.} - \bar{x}_{.l} + \bar{x}_{..}, \quad k=1,2,\dots,8, \quad l=1,2,\dots,8}$$

bulunur.

Hata teriminin en küçük kareler kestirimi ise;

$$\begin{aligned} \varepsilon_{kli} &= x_{kli} - \mu_{..} - \alpha_k - \beta_l - (\hat{\alpha}\hat{\beta})_{kl} \\ &= x_{kli} - \mu_{..} - \mu_{k.} + \mu_{.l} - \mu_{kl} + \mu_{k.} + \mu_{.l} - \mu_{..} \\ &= x_{kli} - \mu_{kl} \end{aligned}$$

olması nedeniyle;

$$\hat{\varepsilon}_{kli} = x_{kli} - \hat{\mu}_{kl} = x_{kli} - \bar{x}_{kl}, \quad k=1,2,\dots,8, \quad l=1,2,\dots,8, \quad i=1,2,\dots,n$$

olarak elde edilir.