

ARAŞTIRMA MAKALESİ/RESEARCH ARTICLE

GÜVENİLİRLİK ÇÖZÜMLEMESİ, TEMEL BİLEŞENLER VE FAKTÖR ÇÖZÜMLEMESİ

Zeynep FİLİZ¹

ÖZ

Bu çalışmada anketteki her bir sorunun iç tutarlılığını test etmek için Güvenilirlik Çözümlemesine ilişkin açıklamalara yer verildi. 1999-2000 öğretim yılında Osmangazi Üniversitesi Fen Edebiyat Fakültesine ilk kez kayıt yaptıran öğrencilere bir anket uygulandı. Temel Bileşenler ve Faktör Çözümlemesi kullanıldı. Bu metodların sonucunda 67 soru 3 bileşene indirildi.

Anahtar Kelimeler: Güvenilirlik çözümü, Temel bileşenler analizi, Faktör analizi.

RELIABILITY ANALYSIS, PRINCIPAL COMPONENTS AND FACTOR ANALYSIS

ABSTRACT

In this study, Reliability Analysis is employed to test the internal consistency of each attributes. A survey is applied to the students who had registered for the first time to Arts and Sciences Faculty, Osmangazi University, in 1999-2000. The Principal Components Analysis and Factor Analysis are used. By means of these methods 67 attributes is reduced into 3 set of simplified composite factors.

Key Word: Reliability analysis, Principal components analysis, Factor analysis.

1. GÜVENİLİRLİK ÇÖZÜMLEMESİ

Gerek teorik, gerekse uygulamalı çalışmalarda güvenilirlik çok önemlidir. "Tam güvenilebilir" bir ölçme tamamen hassas ve hatadan arındırılmış bir ölçümü ifade eder. Örnekleme çalışmalarında çıkarılacak sonuçlar ölçümlerin ne denli güvenilebilir yapıldığına bağlıdır ve sonuçlar buna göre değişiklik gösterebilir; bu nedenle güvenilirlik çözümlemesinin yapılması gerekir.

Güvenilirliğin belirlenmesinde kullanılan çeşitli teknikler mevcuttur. Güvenilirlik tanımları ve tahminleri için birkaç farklı teknikten hangisinin seçileceğine araştırmada yapılan istatistiksel varsayımlar ışık tutar. Güvenilirlik, ölçme tekniğinin kapsadığı yargılar veya objelere atanan puanların ölçeklenmesinde veya test sorularını cevaplayan denekler veya örnek anket soruları arasında fark olmadığı varsayımına dayanır (Ferguson, 1981).

Güvenilirlik Teknikleri: Güvenilirliğin belirlenmesinde en çok kullanılan teknikler aşağıda sıralanmıştır.

- 1) Test-yeniden test tekniği (test-retest),
- 2) Paralel formlar tekniği (parallel-forms),
- 3) İkiye ayırma tekniği (split-half),
- 4) İç tutarlılık (internal consistency),
- 5) Guttman katsayıları tekniği.

Alfa Güvenilirlik Katsayısı: 1951 yılında Cronbach tarafından geliştirilen α katsayısı (Harman 1976) "Cronbach- α katsayısı" veya "Standart α " olarak adlandırılır. Alfa en geniş kullanıma sahip bir güvenilirlik katsayısıdır. Cronbach- α katsayısı istatistik temelleri tutarlı ve tüm soruları dikkate alarak hesaplandığından genel güvenilirlik yapısını diğer katsayılarla göre en iyi yansıtan katsayıdır.

¹ Osmangazi Üniversitesi, Fen Edebiyat Fakültesi, İstatistik Bölümü, Meşelik Kampüsü, 26480 Eskişehir.
E-posta: zfiliz@ogu.edu.tr

i'inci sorudaki gözlemlerin değişkisi S_1^2 ve k kadar sorunun gözlemlerinin değişkisi S_T^2 ise, alfa katsayısı aşağıdaki formül ile hesaplanmaktadır:

$$\text{Alfa} = [k/(k-1)] \left[1 - \left(\sum_{i=1}^k S_i^2 \right) / S_T^2 \right] \quad (1)$$

Burada k, anketteki soruların sayısıdır.

Standart alfa, alfa ile yakın ilişkilidir. Eğer her sorudaki gözlemler, soru için belirlenen standart sapma ile bölünerek standartlaştırılırsa, alfa standart alfa olarak hesaplanan değere eşit olacaktır:

$$\text{Alfa (s)} = k r / [1 + (k-1) r] \quad (2)$$

r sorular arasındaki ortalama korelasyondur.

2. TEMEL BİLEŞENLER VE FAKTÖR ÇÖZÜMLEMESİ

Araştırmalarda genellikle mümkün olduğunca çok değişken kapsanmakta ve böylece hem değişkenler arasındaki ilişkiler, hem de ilgilenilen sonuçlar üzerindeki etkileri araştırılmaktadır. Ancak değişken sayısının çok fazla olması durumunda hem işlem hacmi artmakta hem de sonuçların yorumlanması güçleşmektedir. Özellikle bu değişkenlerden çoğunun ilişkili olmasından kaynaklanan sorunlarının giderilebilmesi için kovaryans yapısının çözülmesi zorunlu olmaktadır (Johnson and Wichern, 1998). X veri matrisindeki değişkenlerin hepsini kullanmak yerine alternatif bir yaklaşım, X'e çok yakın olacak şekilde daha küçük boyutta yeni bir değişkenler seti oluşturmaktır. X veri matrisinin sütunlarında yer alan bilginin büyük bir kısmını kapsayacak şekilde tasarlanan bu yeni değişkenler, temel bileşenler (principal components) veya faktörler (factors) olarak adlandırılırlar.

Temel bileşenler ve faktör çözümü verinin boyutunu indirgeme açısından diğer bazı çözümlere alternatif teşkil etmeleri yanında, çoğu zaman elde edilen bileşenlerin (faktörlerin), diğer çözümlerin girdisi olarak kullanıldığı da görülmektedir.

2.1 Temel Bileşenler Çözümü

1901 yılında Karl Pearson'un başlattığı temel bileşenler çözümü çalışmaları, 1933 yılında Hotelling tarafından geliştirilmiştir (Srivastava ve Carter, 1983). Temel bileşenler çözümü amacını p tane değişkenin değerlerinin n denek üzerinde ölçülmesiyle elde edilen verilere dayanarak p'ye göre daha küçük bir sayı olan r kadar yeni değişken belirlemektir. Temel bileşenler olarak adlandırılan bu yeni r tane değişken, p kadar orijinal değişkendeki değişkenliğin büyük bir kısmını açıklayabilmektedir. Bileşenler orijinal değişkenlerin bir doğrusal transformasyonu olup, karşılıklı bağımsızdır (Harman, 1976). Bu çözümlenmeyle orijinal değiş-

kenler yerine, birbiri ile ilişkisiz (korelasyonsuz) ve daha az sayıda yeni bileşik değişkenler elde edilmektedir.

X veri X_1, X_2, \dots, X_p matrisinin gibi p tane değişkenin her birinin n denekte ölçülmesiyle elde edildiğini varsayalım. Temel bileşenler çözümü amacını, bu p kadar değişkeni temsil edecek olan r tane yeni Z_j değişkenini belirlemektir. Z_j temel bileşeni, p tane X değişkeninin bir lineer kombinasyonu olarak

$$Z_j = v_{1j}X_1 + v_{2j}X_2 + \dots + v_{pj}X_p \quad j=1,2,\dots,p \quad (3)$$

şeklinde X değişkenleri ise bu temel bileşenden

$$X'_1 = a_{11}Z_j$$

$$X'_2 = a_{21}Z_j$$

:

$$X'_p = a_{p1}Z_j$$

olarak türetilir. Eğer Z_j temel bileşeni X değişkenlerindeki değişkenliğin çoğunu kapsıyorsa, $X, X'_i, (i=1,2,\dots,p)$ ye benzer olacaktır. Z_j 'nin belirlenmesine temel bileşen yaklaşımı

$\sum_{j=1}^p \sum_{k=1}^n (x'_{kj} - x_{ij})^2$, kareli sapmalar toplamının minimize edilmesine dayanır. Burada, $z_{ij} = \sum_{j=1}^p v_{jl}x_{ij}$,

$i=1,2,\dots,n; j=1,2,\dots,p$ X'deki gözlemleri gösterir. Matris notasyonunda, $(p*1)$ 'lik v_1 ve a_1 vektörlerinin belirlenmesidir. Burada, $(n*1)$ 'lik z_1 vektörü, $z_1 = X v_1$ 'dir ve $X' = z_1 a_1^T$ olur ve böylece

$$\text{iz}(X - X')^T (X - X')$$

minimize edilir. Problem, $X' = z_1 a_1^T$ ve $z_1 = X v_1$ 'e göre, $\text{iz}(X - X')^T (X - X')$ ifadesinin minimize edilmesidir. Bir matrisin izi basit olarak, köşegen elemanlarının toplamı olarak ifade edilir (Anderson, 1984). Problemin global çözümü ise

$$(X^T X - \lambda I) v = 0 \quad (4)$$

ifadesinin özdeğer-özvektörlerinin bulunmasıdır. v keyfi büyüklük olduğundan, geleneksel olarak, $v^T v = 1$ kısıtı ile verilir. Özdeğerler $\lambda_j, j=1,2,\dots,s$ ve karşı gelen özvektörler $v_j, j=1,2,\dots,s$ bulunacaktır ve burada s çözüm sayısı $X^T X$ 'in rankına karşılık gelir.

2.1.1 Temel Bileşenler Çözümünün Genelleştirilmesi

$X^T X$ matrisi için λ_k özdeğerlerinin her biri ve karşılık gelen $v_k, k=1,2,\dots,r$ özvektörleri $r \leq s = \text{rank}(X^T X)$ olmak üzere $Z_k = X v_k$ bileşenlerini türetmek için kullanılabilir. r tane temel bileşen

$$Z_1 = v_{11}X_1 + v_{21}X_2 + \dots + v_{p1}X_p$$

$$Z_2 = v_{12}X_1 + v_{22}X_2 + \dots + v_{p2}X_p$$

:

$$Z_r = v_{1r}X_1 + v_{2r}X_2 + \dots + v_{pr}X_p$$

şeklinde (Johnson and Wichern, 1998). r bileşendeki gözlemler şeklinde tanımlanır. r bileşendeki gözlemlerden oluşan $(n \times r)$ 'lik Z matrisi, $Z= XV$ şeklindedir ve burada V, $X^T X$ 'in ilk r özvektörüne karşılık gelen r tane sütundan oluşur. X yukarıda tanımlanan ilave bileşenler kullanılarak iyileştirilebilir. p tane X değişkeni için

$$X_1 = v_{11}Z_1 + v_{12}Z_2 + \dots + v_{1r}Z_r$$

$$X_2 = v_{21}Z_1 + v_{22}Z_2 + \dots + v_{2r}Z_r$$

:

$$X_p = v_{p1}Z_1 + v_{p2}Z_2 + \dots + v_{pr}Z_r$$

şeklinde ve X matrisine X' matris ile ifade edildiğinde $X' = ZV^T$ olur. Burada Z, ilk r temel bileşendeki gözlemlerin oluşturduğu $(n \times r)$ 'lik matristir ve V, sütunları $X^T X$ 'in ilk r özvektöründen oluşan matristir. X_j için X'in j'inci sütunu, $X'_j = Zv_j^T$ denklemi ile verilir, burada v_j^T de V^T 'nin j'inci sütunudur.

v_k özvektörleri karşılıklı ortogonal olduğu için, temel bileşenler de karşılıklı ortogondur. Λ , r tane λ_k $k=1,2,\dots,r$ özdeğerin köşegenel matrisi olmak üzere, $Z^T Z = \Lambda$ olur. Temel bileşenler için kareler toplamı ve çapraz çarpımlar matrisi, köşegen elemanları λ_k azalan büyüklüklerinden oluşan bir köşegenel matristir. λ_k özdeğerleri, $\sum_{i=1}^n Z_{ik}^2 = \lambda_k$ $k=1,2,\dots,r$ şeklindedir. Her temel bileşen için kareler toplamı, karşılık gelen özdeğerler tarafından belirlenir.

Minimize edilecek büyüklük

$$iz(X - X')^T (X - X') = izX^T X - \sum_{k=1}^r \lambda_k \quad (5)$$

olup, eğer $r=s$ ($X^T X$ 'in rankı) ise bu ifade sıfır değerine sahiptir. $X^T X$ 'in rankı, p değişken sayısı veya X'deki kolonların sayısı olmak üzere, genellikle $s=p$ dir.

Özvektörlerin her biri, $iz(X^T X)$ ile ölçülen X'deki toplam değişkenliğin bir kısmını üretir.

$\sum_{k=1}^s \lambda_k$ ya, $1 \leq L \leq s$ olmak üzere, $z_L = Zv_L^T$ ile sağlanan katkı, $z_L^T z_L = \lambda_L$ 'dir. $iz(X^T X)$ ile ölçülen toplam de-

ğişkenliğe, z_L bileşeni için hesaplanan oran, $\lambda_L / \sum_{k=1}^s \lambda_k$ olarak verilir. X' için fiilen kullanılan bileşenlerin sayısı, ölçünün kendisi tarafından yönlendirilir:

$$(\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_L) / (\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_s) \quad L \leq s$$

Uygulamada bu oran L'nin her ne kadar s'den küçük olduğu düşünülse de, nispeten bire yaklaşımaktadır. Bileşenlerin sayısı da bunu gerektirmektedir.

2.1.2 Temel Bileşen Puanları

X gözlemler seti için verilen Z'nin değerleri, V özvektörler matrisini $Z= XV$ bağıntısında kullanarak belirlenebilir. Z değerleri temel bileşen puanları olarak adlandırılır. Bazı uygulamalarda standartlaştırılmış puanlar $Z^* = Z\Lambda^{-1/2}$ yi kullanarak belirlenir. Gerçekte $Z^T Z = \Lambda$ ve $Z^{*T} Z^* = I$ dir (Johnson ve Wichern, 1998).

2.1.3 Korelasyon Katsayılarının Yorumu

Temel bileşenleri yorumlamak için yararlı bir yol, orijinal değişkenler ile temel bileşenler arasındaki korelasyonları incelemektir. Korelasyonlar tıpkı özvektörler gibi değişkenlik açısından önemli bir role sahiptir. Karşılaştırılabilir sütunlar arasındaki büyüklük farkı, λ_j 'nin kareköküne eşit orantılı olarak sabittir. Burada, λ_j , j'inci sütundaki v_j özvektörüne karşılık gelen özdeğerdir ve bu nedenle korelasyon matrisi $V\Lambda^{-1/2}$ olarak verilir.

2.1.4 Standartlaştırılmış Temel Bileşenler

X matrisi için temel bileşenler çözümünün $Z^T Z$ matrislerinin aynı olmadığı görülmektedir. Uygulamada, temel bileşenler çözümlemesi için başlangıç noktası çoğunlukla korelasyon matrisidir ve bundan ötürü X değişkenleri standartlaştırılır. Böyle durumlarda sonuçlardaki temel bileşenlerin standartlaştırılması gelenek haline gelmiştir. Z_1, Z_2, \dots, Z_p temel bileşenlerinin varyansları $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_p$ özdeğerlerinin karşılıkları olarak verildiğinden, standartlaştırılmış temel bileşenler

$$Z_1^* = Z_1 / \sqrt{\lambda_1}, Z_2^* = Z_2 / \sqrt{\lambda_2}, \dots, Z_p^* = Z_p / \sqrt{\lambda_p} \quad (6)$$

şeklinde verilirler. $X=ZV^T$ ve $Z= XV$ bağıntılarından dolayı, $X=Z^* \Lambda^{1/2} V^T$ dir ve standartlaştırılmış bileşenler $Z^* = XV\Lambda^{-1/2}$ ile verilir. Burada $V\Lambda^{-1/2}$ yi V^* ile gösterirsek, orijinal değişkenleri standartlaştırılmış bileşenlere göre, $X=Z^*(V^*)^T$ şeklinde yazabiliriz. $V^* = V\Lambda^{-1/2}$ matrisinin elemanları, genellikle standartlaştırılmış puan katsayıları olarak anılır ve orijinal verilerden bileşenlerin değerlerini elde etmek için kullanılırlar.

X ve Z^* arasındaki korelasyon matrisi, $XTZ^* = V\Lambda^{1/2} V^*$ dir ve buradan X'e göre Z^* yeni katsayıları, standartlaştırılmış bileşenler ile X'ler arasındaki korelasyonlara denktir. Bu korelasyonlar ayrıca X'ler ve bileşenler arasındaki korelasyonlara da eşittir. Daha önce X değişkenleri ile bileşenler arasındaki korelasyonların temel bileşenler çözümlemesinin yorumunda

yararlı olduğunu belirtmiştik; temel bileşenleri yorumlamak için V^* korelasyon matrisini kullanmak genelleştirilmiştir.

2.1.5 Açıklanan Varyans

Eğer sadece ilk r temel bileşen alınır, her X değişkenindeki değişkenliğin, ne kadarının belirlendiği önem kazanmaktadır (Harman, 1976). Eğer bütün bileşenler kullanılırsa, X_j 'nin varyansı $X^T X = V^* V^{*T}$ den elde edilir ve bundan

$$X_j^T X_j = V_j^{*T} V_j^* = (V_j^T \Lambda^{1/2})(\Lambda^{1/2} V_j)$$

olur; burada V_j , V 'nin j 'inci sütununu gösterir. $X_j^T X_j$ ifadesi, X ve temel bileşenler arasındaki korelasyonu ifade eden $V \Lambda^{1/2}$ matrisinin i 'inci satırındaki kareler toplamı olarak tanımlanabilir. Bu nedenle V^* 'in j 'inci satırının elemanlarının kareler toplamı, X_j 'nin varyansının ilk r bileşen tarafından açıklanan kısmını gösterir. Korelasyon matrisinde X 'lerin varyansları birim (unity) dir ve bundan ötürü ilk r bileşen tarafından açıklanan varyans aynı zamanda toplam varyansın parçasıdır.

2.1.6 Temel Bileşenlerin Sayısı

Temel bileşenler çözümlemesindeki amaçlardan biri, p tane orijinal değişken seti yerine r tane temel bileşenden oluşan daha küçük boyutta bir setin oluşturulmasıdır. Değişkenler arasındaki kovaryanslardan dolayı r 'nin küçük bir değerinin, değişkenliğin büyük bir kısmını elde etmede yeterli olacağı varsayımı yapılır. Orijinal X matrisi ve ilk r bileşene dayanan tahmin değerleri arasındaki sapmaların kareli toplamı

$$iz X^T X - \sum_{j=1}^r \lambda_j = \sum_{j=r+1}^p \lambda_j \quad (7)$$

olarak verilir ve bundan ötürü ilk r bileşen tarafından belirlenen toplam kareler toplamına oranı, $\frac{\sum_{j=1}^r \lambda_j}{\sum_{j=1}^p \lambda_j}$ olarak verilir. Bu oranın nerede kesileceğine karar vermek için, yani kaç temel bileşen alınacağına karar vermek için kullanılan kriterler aşağıda verilmiştir (Jobson, 1992).

1. Ortalama Kriteri: λ_j , Z_j 'nin varyansını göstermek üzere toplam varyans $\sum_{j=1}^p \lambda_j$ olduğundan, varyansı $\bar{\lambda} = \frac{\sum_{j=1}^p \lambda_j}{p}$ yi aşan bileşenleri almak uygundur eğer $\lambda_j > \bar{\lambda}$ ise, Z_j temel bileşene alınmalıdır. Korelasyon matrisleri için $\sum_{j=1}^p \lambda_j = p$ ve buradan $\bar{\lambda} = 1$ dir.

Bu kriter özdeğer-bir-kriteri (eigenvalue-one-criterion) olup, genellikle faktör çözümlemesinde kullanılır.

2. Geometrik Ortalama Kriteri: Özdeğerlere dayanan diğer bir alternatif kriter ortak (genelleştirilmiş) varyanstır. $|X^T X| = \prod_{j=1}^p \lambda_j$ olduğundan (diagonal matris), burada, $|X^T X|^{1/p} = (\prod_{j=1}^p \lambda_j)^{1/p} = \bar{\lambda}_m$, özdeğerlerin geometrik ortalaması olacaktır. "Ortalama genelleştirilmiş varyans (average generalized variance)" özdeğerlerin geometrik ortalaması olarak $\bar{\lambda}_m$ verilir ve bundan ötürü eğer $\lambda_j > \bar{\lambda}_m$ ise Z_j temel bileşene alınır. Geometrik ortalama birkaç ekstrem değer ihtiva eden sayıların ortalamasının bulunmasında faydalıdır.

3. Scree Sınaması: Cattell tarafından 1965'de ortaya atılan görsel bir sınaama tekniğidir. Scree sınaması faktör sayılarının yatay ekseninde, özdeğerlerinin düşey ekseninde yer aldığı bir koordinat sistemi üzerinde noktalar halindeki özdeğerlerin grafiği incelenerek, özdeğerlerin (genellikle eğik) bir hat oluşturmaya başladığı noktada elde tutulacak faktör sayısını sınırlandırmayı öneren görsel bir sınaamadır.

2.2 Faktör Çözümlemesi

Temel bileşenler çözümlemesi gibi, faktör çözümlemesinin de esas amacı veriler arasındaki ilişkilere dayanarak bir değişken kümesini doğrusal olarak birkaç yeni değişkene indirgeyip verilerin daha anlamlı ve özet biçimde sunulmasını sağlamaktır. Bu birkaç değişken aslında gözlenmeyen rassal değişkenler olup "faktör" olarak adlandırılır. Temel bileşenler çözümlemesine benzemeyen taraf faktör çözümlemesindeki modelin az sayıda birkaç ortak (common) faktör ile belirlenmesidir. Bütün kovaryanslar veya korelasyonlar ortak faktörler tarafından açıklanır. Ortak faktörler tarafından açıklanan herhangi bir varyans oranı "ayrık faktör (unique factors)" olarak adlandırılan artık veya kalıntı (residual) hata terimlerine atanır. Ayrık faktörlerin karşılıklı olarak korelasyonsuz oldukları varsayılır. Bu nedenle faktör çözümlemesi modelinde kovaryans matrisi veya korelasyon matrisinin iki kısma ayrılabilmesi varsayımı yapılır. Matrisin ilk parçası ortak faktörler tarafından üretilir ve ikinci kısım hatalar veya ayrık faktörler tarafından üretilir. Matrisin hata kısmı diagonaldir. Temel bileşenler çözümlemesi temel olarak değişkenlerin açıklanan varyansı ile ilgili olmasına karşılık faktör çözümlemesi açıklanan kovaryans ile ilişkilidir. Faktör çözümlemesi ayrıca değişkenleri alt setlere gruplayan bir istatistik yöntem olarak da görülebilir. Burada aynı set içindeki değişkenler karşılıklı olarak yüksek korelasyonlu iken farklı alt setlerdeki değişkenler de nispeten korelasyonsuzdur.

İlk gelişmelerin psikologlar tarafından yirminci yüzyılın başlarında yapıldığı faktör çözümlemesinde faktörleştirmede kullanılan pek çok teknik mevcuttur;

en çok Merkezsel (centroid) tekniği, Çoklu gruplandırma (multiple grouping), Ana faktör (main factor) ve En çok olabilirlik (maximum likelihood) teknikleri kullanılmaktadır (Tatlıdil, 1996). Bilgisayar paket programlarında temel bileşenler çözümlenmesi ile benzerlik göstermesi nedeniyle genellikle ana faktör tekniği kullanılmaktadır.

2.2.1 Faktör Çözümlemesi Modeli ve Tahmini

Faktör çözümlemesi olarak bilinen model üç tip değişken seti tarafından oluşturulmaktadır (Harman, 1976).

- $\mu_{(p*1)}$ ortalama vektör ve $\Sigma_{(p*p)}$ kovaryans matrisine sahip X_1, X_2, \dots, X_p şeklinde p tane gözlenmiş değişkenin oluşturduğu set.
- Ortak faktörler olarak adlandırılan F_1, F_2, \dots, F_r olmak üzere r tane gözlenmemiş değişkenin oluşturduğu set burada $r \leq p$ dir.
- p tane ayrık fakat gözlenmemiş U_1, U_2, \dots, U_p faktörünün oluşturduğu set.

Model p tane denklem ile verilir:

$$\begin{aligned}(X_1 - \mu_1) &= a_{11}F_1 + a_{12}F_2 + \dots + a_{1r}F_r + U_1 \\(X_2 - \mu_2) &= a_{21}F_1 + a_{22}F_2 + \dots + a_{2r}F_r + U_2 \\&\vdots \\(X_p - \mu_p) &= a_{p1}F_1 + a_{p2}F_2 + \dots + a_{pr}F_r + U_p\end{aligned}$$

veya matris ile

$$(X - \mu) = Af + u \quad (8)$$

olur, burada $(X - \mu)$; $X_i - \mu_i$ $i=1,2,\dots,p$ elemanlarından oluşan $p*1$ 'lik vektördür. f ; F_j $j=1,2,\dots,r$ ortak faktörlerinin lineer bağımsız $r*1$ 'lik vektörüdür. A ; a_{ij} $i=1,2,\dots,p$; $j=1,2,\dots,r$ bilinmeyen faktör yüklerinin $p*r$ 'lik faktör örüntü (pattern) matrisidir. u ; u_i $i=1,2,\dots,p$ ayrık (unique) faktörlerinin $p*1$ lik vektörüdür.

F_1, F_2, \dots, F_r faktörleri p tane X değişkeni için geneldir, hata veya ayrık faktör U_i her X_i için tektir. Ortak faktörlerin 0 ortalama ve 1 varyansa sahip ve karşılıklı olarak ilişkisiz oldukları varsayılır. Ayrık faktörlerin ise 0 ortalama ve $\sigma_{u_i}^2$ $i=1,2,\dots,p$ varyansa sahip oldukları varsayılır. Ayrıca ortak faktörlerin hepsinin ayrık faktörlerle korelasyonsuz oldukları varsayılır. Verilen bu varsayımlara göre X'in kovaryans matrisi

$$\Sigma = AA^T + \Phi \quad (9)$$

formunda gösterilebilir (Srivastava and Carter, 1983), burada

$$E[(X - \mu)(X - \mu)^T] = \Sigma \quad (10)$$

$p*p$ lik kovaryans matrisidir.

$E[f]=E[u]=0$ $E[ff^T]=I_{r*r}$ $E[uu^T]=\Phi$ diagonal elemanları $\sigma_{u_i}^2$ $i=1,2,\dots,p$ olan $p*p$ lik bir diagonal matrisdir. $E[uf^T]=0$ ayrık faktörler arasında bulunmayan korelasyondur. Faktör yapı matrisi ise $Cov(x,f)=A$ olarak verilir ki bu faktör örüntü matrisine eşdeğerdir. Eğer X değişkenleri standartlaştırılmış ise A'nın elemanları X değişkenleri ile faktörler arasındaki korelasyonları gösterir. Her X_i değişkeninin varyansı $\sigma_i^2 = \sum_{j=1}^r a_{ij}^2 + \sigma_{u_i}^2$ $i=1,2,\dots,p$ şeklinde yazılabilir ve buradan varyans iki parçaya bölünebilir. $\sum_{j=1}^r a_{ij}^2$ şeklindeki ilk kısım ortak faktörler tarafından açıklanan varyanstır ve genellikle "aynı köktenlilik (communality)" olarak adlandırılır. İkinci terim $\sigma_{u_i}^2$ ayrık veya spesifik (unique) varyans olarak adlandırılır. X_i ve X_k arasındaki kovaryans $\sum_{j=1}^r a_{ij}a_{kj}$ şeklinde verilir.

2.2.2 Korelasyon Matrisi Kullanılarak Faktör Çözümlemesi

Genellikle uygulamada X değişkenlerinin standartlaştırılmış oldukları varsayılır ve buradan $\mu=0$ ve Σ bir korelasyon matrisidir. Bu durumda $\sigma_i^2=1$ dir ve $\sum_{j=1}^r a_{ij}^2$ X_i nin ortak faktörler tarafından açıklanan varyans oranını ifade eder. Şu halde faktör yükleri, faktörler ile X değişkenleri arasındaki korelasyonlardır. Faktör çözümlemesinin bundan sonraki incelenmesinde değişkenlerin standartlaştırılmış oldukları ve buradan $\mu=0$ ve Σ nin ρ korelasyon matrisi olduğu varsayılacaktır. Faktör çözümlemesi modeli için denklemler $X=Af+u$ ve $\rho = AA^T + \Phi$ olur.

2.2.3 Faktörlerin Sayısının Belirlenmesi

Faktör çözümlemesi modelinin tahmininde en önemli adım faktörlerin sayısı r nin bulunmasıdır. Eğer r fazla büyük ise kalıntı veya hata faktörlerinin bazıları ortak faktörler ile karışmış olacaktır ve eğer r çok küçük tutulursa bu defa da önemli ortak faktörler atlanabilir. r nin değeri için Guttman tarafından türetilen üç alt sınır elde edilebilir. En çok kullanılan alt sınır r nin en az R deki bir değerini aşan özdeğerlerin sayısı (özdeğer- bir kriteri) kadar olmasıdır. Kriter, temel bileşenlerin incelendiği bölümde sunulmuştur. Bir özdeğeri korelasyon matrisinin özdeğerlerinin aritmetik ortalamasıdır. Ayrıca bir değeri, her bir X değişkeninin varyansdır ve bundan ötürü özdeğer-bir-kriteri, eğer bir faktör en azından tek bir değişken kadar varyans açıklıyorsa o faktörün alınması gerektiğini önerir (Johnson and Wichern, 1998).

Alt sınırları içeren iki ilave kriter ($R-\Phi'$) kullanılarak aynı köktenliliklerin tahminine dayandırılır.

($R - \Phi'_1$)'in pozitif özdeğerlerinin sayısı ve ($R - \Phi'_2$)'nin pozitif özdeğerlerinin sayısı r 'nin değerinin alt sınırlarıdır. Φ' 'nin Φ'_1 ve Φ'_2 tahmin edicileri yukarıda tanımlanmıştır.

2.2.4 Faktör Döndürme Teknikleri

Daha önce belirttiğimiz gibi faktör çözümlemesi modelinde çözüm tek değildir.

$$X = FA^T + U \quad (11)$$

şeklindeki faktör çözümlemesi modelinde F faktörleri tek değildir. $TT^T = TT^T$ olacak şekilde bir ortogonal transformasyon matrisi T tanımlanırsa yeni faktörler $G = FT$ olarak ifade edilebilir (Srivastava and Carter, 1983) ve bu ayrıca faktör çözümlemesi modelini de sağlar. Faktör yükleri matrisi $B^T = T^T A^T$ şeklini alır ve model $X = FTT^T A^T + U = GB^T + U$ olarak verilir. Ortogonal transformasyon p boyutlu uzayda r eksenlerinin bir tam (rigid) döndürmesidir. Aynı korelasyon matrisinin vereceği sonsuz sayıda faktör çözümleri bulunması nedeniyle bir optimum faktör seti bulunup bulunamayacağı sorusu akla gelmektedir.

Faktör döndürmesine uygulanan en genel kriter "basit yapı (simple structure)" olarak bilinir ve ilk olarak Thurstone (1947) tarafından bir faktör çözümlemesi çalışmasında sunulmuştur. Thurstone basit yapıyı karakterize ederken A faktör yükleri matrisinin nümerik özelliklerini tanımlamada beş kriter kullanmıştır. Bu kriterlerin özü gözlenmiş değişkenlerin karşılıklı bağımsız kategorilere ayrıştırılmasıdır. Verilen bir kategorideki değişkenlerin yükleri aynı tek faktörde yüksek olmalı, kalan faktörler orta ve düşük derecede yüklere sahip yani ihmal edilebilir olmalıdır.

"Basit yapı", tanımından ötürü kalitatifdir. Subjektif bir çözüm yerine objektif bir sonuç elde etmek için kantitatif bir tanım gereklidir. Bunu sağlamak için kullanılan döndürme teknikleri dik (ortogonal) ve eğik (oblique) olmak üzere iki grupta toplanmaktadır dik döndürme tekniklerinden en yaygın olarak kullanılan Varimax, Quartimax, Orthomax ve Equamax'tır. Eğik döndürme de ise Oblimax, Quartimin, Covarimin, Bi-quartimin ve Oblimin en çok kullanılan tekniklerdir. Dik ya da eğik döndürme tekniklerinden hangisinin kullanılacağı hakkında kesin bir bilgi yoktur, fakat verilerin yapısına ve araştırmacının bu konudaki deneyimine bağlı olarak seçilmektedir (Tatlıdil, 1996).

Varimax Döndürme Tekniği: Basit yapı, $\{b_{ij}\}$ elemanlarından her satırda sadece bir tanesinin bire yakın olduğu ve bir satırdaki elemanların çoğunun sifıra yakın olduğu böyle bir B matrisinin tasarlanmasını önerir. X_i değişkeninin aynı köktenliliği $c_i^2 = \sum_{j=1}^r b_{ji}^2$ şeklinde

verilir. Bütün değişkenlerin aynı köktenliliği eşit olmayacağına göre B^T 'nin her satırı c_j ile bölünerek normalleştirilir.

Normalleştirilmiş varimax rotasyonu olarak adlandırılan döndürme tekniği, genellikle basit yapıyı oluşturmak için kullanılır (Harman, 1976). Bu teknik

$$\sum_{j=1}^r \left\{ \sum_{i=1}^p (b_{ij}^2 / c_i^2) / p - \left[\sum_{i=1}^p (b_{ij}^2 / c_i^2) / p \right]^2 \right\} \quad (12)$$

büyükliğini maksimize eder. Bu büyüklük her b_{ij}^2 / c_i^2 nin varyanslarının j üzerindeki toplamıdır. Her j faktör için n varyansı maksimize edilir. $|b_{ij} / c_i| < 1$ olduğundan bu varyans sifıra veya bire yaklaşır. c_i^2 ile bölerek b_{ij}^2 'nin değerleri normalleştirilir, aynı köktenliliklerdeki farklar dikkate alınır.

Varimax tekniği en çok kullanılan döndürme tekniğidir. Basit yapı amacına yaklaşma da ortogonal faktörleri üretmek de idealdir. Bunun ötesinde ayrıca eğik (oblique) döndürme tekniklerinin başlama noktası olarak da kullanılır.

Döndürme için katsayıların hesaplanmasında iteratif yöntem kullanılır. Faktörler yukarıdaki ifade maksimize edilinceye kadar tipik olarak döndürülür. Grafik olarak da bu tekniğin dik eksenlerin bir tam-kesin (rigid) döndürme olduğu görülebilir ve yeni eksenler doğrudan veri noktalarından geçerler. Diğer bir ifadeyle iki koordinattan veya yüklerden biri sifıra veya bire odaklaşır.

Uygulamamız için gereksinim duyduğumuz güvenilirlik çözümlemesi ile Temel Bileşenler ile Faktör Çözümlemesinin özet olarak aktarımından sonra uygulama bölümüne yer verilecektir.

3. UYGULAMA

Toplumun değişme ve gelişmesinde önemli rol oynayan eğitim, toplumsal etkinlikler içerisinde insan ögesinin önemli olduğu alanlardan biridir. Bu yüzden, toplumu oluşturan bireylere toplum olarak ilerlemenin gerektirdiği çağdaş gelişmeler ve gereksinimler doğrultusunda istenilen olumlu davranışların kazandırılması görevini üstlenen eğitimin, gereken yeterlilik düzeyine eriştirilmesi önem kazanmaktadır (Sözer, 1992).

Türkiye genelinde üniversite sayısının artışıyla üniversite öğrencilerinin sorunları ve üniversite yaşamındaki kazanımlarının kapsamı, araştırmanın başlatılmasına temel oluşturmuştur. Bu amaçla 1999-2000 öğretim yılında Osmangazi Üniversitesi Fen Edebiyat Fakültesi öğrencilerinin üniversite yaşamlarındaki kazanımları konusundaki görüşleri incelenerek, çalışmanın teorik yapısını da destekleyecek bu uygulama gerçekleştirilmiştir (Filiz, 2001).

3.1 Araştırmanın Amacı ve Kapsamı

Araştırmada öğrencilerin üniversite yaşamlarındaki kazanım bileşenlerini tanımlamaktır. Osmangazi Üniversitesi Fen Edebiyat Fakültesinin Biyoloji, Fizik, İstatistik, Kimya, Matematik, Tarih ile Türk Dili ve Edebiyatı bölüm öğrencilerine üniversite yaşamının kazandırdığı değerlerin belirlenmesi araştırmanın özel amacıdır.

Araştırma evreni, Osmangazi Üniversitesi'nin Fen Edebiyat Fakültesinin tüm bölümlerinin birinci öğretim birinci sınıflarına ilk defa kayıt yaptıran öğrencilerden oluşmaktadır.

Araştırma evreninin bir süreç içerisinde meydana gelmekte olan deneklerden oluşması nedeniyle, soyut bir evrenin varlığı söz konusudur.

1999-2000 öğretim yılında Osmangazi Üniversitesi Fen Edebiyat Fakültesi bünyesinde yedi farklı bölümün birinci öğretim birinci sınıf öğrencileri 1999-2000 öğretim yılının güz döneminin sonunda ankete katılan öğrenciler araştırmadaki örnekleme oluşturmaktadır.

3.2 Verilerin Elde Edilmesi

Araştırmada kullanılacak verileri elde etmek için bir anket formu hazırlanmış ve İstatistik Bölümü öğretim üyelerinin anket hakkındaki görüşleri alınmıştır. Ayrıca A. Michael Williford tarafından Ohio Üniversitesinde öğrencilere uygulanan ankette de yararlanılmıştır (Filiz, 2001).

İstatistik Bölümünün 1999-2000 öğretim yılının güz döneminin başlarında Betimsel İstatistik dersini ilk defa alan 50 öğrenciye anketin ön denemesi yapılmıştır. Gerekli görülen düzeltmeler yapıldıktan sonra anketin uygulaması 1999-2000 öğretim yılının güz döneminde dönem sonu sınavlarından iki hafta önce uygulanmıştır. Veri derleme aracı olarak kullanılan anketin Osmangazi Üniversitesi'nin 1999-2000 öğretim yılında birinci öğretim birinci sınıfında ilk defa kayıt yaptıran öğrencilerine uygulanabilmesi için Osmangazi Üniversitesi Fen Edebiyat Fakültesi Dekanlığı'ndan gerekli izin alınmıştır. Ayrıca Bölüm Başkanlarının da izinleri alınarak anketin uygulanması dersler esnasında yapılmıştır.

Anketin uygulandığı derste sınıfta bulunmayan öğrencilere anket uygulanamamış ve bu öğrenciler göz ardı edilmiştir. Ayrıca anket sonuçları değerlendirilirken yanlış işaretlemelerin ya da cevaplandırılmamış soruların bulunduğu anket formları incelenmeye alınmamıştır. Böylece Biyoloji, Fizik, İstatistik, Kimya, Matematik, Tarih ile Türk Dili ve Edebiyatı bölümlerinin her birinden 10 tane olmak üzere 70 tane geçerli anket formu elde edilmiştir.

Hazırlanan anket formu iki bölümden oluşmaktadır. Anketin ilk bölümü öğrenci bakış açısıyla üniversite yaşamının kazandırdıklarına ilişkin 67 soru, ikinci bölümü öğrencilerle ilgili bilgilere ilişkin 5 soru içermektedir.

Anketin birinci bölümündeki sorular boş zamanın değerlendirilmesi ile öğrenci sorumluluk ve memnuniyeti kazanımına, akademik kazanıma ve sosyalleşme kazanımına ilişkindir.

Anketin birinci kısmındaki soru adedini indirmek amacıyla temel bileşenler çözümlemesi uygulandı. Bu aşamada karşılaşılan kavramsal anlamlılık problemini gidermede anketin iç tutarlılığı (internal consistency) için Cronbach'ın 'sı belirlendi. İzleyen paragraflarda anket verisine ilişkin güvenilirlik çözümlemesi, temel bileşenler ve faktör çözümlemesi sonuçları irdelenmektedir.

3.3 Anket Verisinin İşlenişi

3.3.1 Güvenilirlik Çözümlemesi Sonuçları

Anket sorularının ve dolayısıyla cevaplarının iç tutarlılığı açısından denetim gerçekleştirmek amacıyla Cronbach α güvenilirlik katsayısı kullanılmıştır. Önemli iç tutarlılık sorununun birinci kısım sorularda olabileceği varsayımıyla anketin birinci kısmındaki sorular için güvenilirlik çözümlemesi uygulandı.

Bu çözümleme sonucunda Cronbach α değeri 0.5696 olarak hesaplanmış ve sırasıyla soru 3, soru 4, soru 5, soru 8, soru 10, soru 12, soru 14, soru 16, soru 17, soru 19, soru 20, soru 24 ve soru 50 olmak üzere on üç değişken için, toplam korelasyon ile negatif ilişki çıkmaktadır ve güvenilirlik bozulmaktadır. Bu on üç soru çözümmeden çıkarıldığı takdirde, anketin ilk bölümünden elde edilen veriler için %56.96'un üzerinde bir güvenilirlik sağlanacaktır; 54 değişken için hesaplanan Cronbach α değeri 0.7174 bulunmuştur. Ayrıca kalan değişkenler arasında negatif korelasyona sahip değişken görülmemektedir. Uygulanan güvenilirlik çözümlemesi, verilerin iç tutarlılığı arttırmıştır.

3.3.2 Temel Bileşenler ve Faktör Çözümlemesinin Sonuçları

Osmangazi Üniversitesi Fen Edebiyat Fakültesinin yedi ayrı bölümünde olmak üzere toplam 70 öğrenciye uygulanan anketin birincisi kısmında güvenilirlik çözümlemesi sonucundaki belirlenen 54 değişkenin verilerine temel bileşenler çözümlemesi uygulanmıştır. Temel bileşenler çözümlemesiyle 54 değişken için 54 temel bileşen belirlenmiştir.

Özdeğeri birden büyük olan temel bileşenlerin toplam varyansı açıklama yeterli ve etkin oldukları bi-

linmektedir; 54 temel bileşenden özdeğeri birden büyük olan ilk 16 temel bileşen alınıp, geriye kalan 38 bileşenin ihmal edilmesi gerekmektedir. Bu 16 temel bileşen toplam varyansın %80'ini açıklarken, orijinal değişkenleri temsil gücüne sahip olacağı düşünülmüştür. Çalışmamızda ilk temel bileşen toplam varyansın %18.5'ini, ikincisi %12.31'ini, üçüncüsü %6.8'ini, dördüncüsü %4.97'sini açıklamaktadır ve bundan sonraki temel bileşenlerde açıklanan varyans azalarak devam etmektedir.

3.3.2.1 Kavramsal Anlamlılığın İrdelenmesi

Güvenilirlik çözümü sonucunda belirlenen değişkenler kullanılarak elde edilen bu 16 temel bileşenin isimlendirilebilmesi için faktör matrisindeki yükler incelenerek hangi temel bileşenler üzerinde hangi değişkenlerin katkısının daha çok olduğu belirlenmiştir. Bazı bileşenlerde ya bir tane, ya da hiç değişken olmaması, bileşen sayısının çok olduğu izlenimi vermiştir. Bileşen sayısının üç olmasının yeterli olacağı kararlaştırılmıştır; temel bileşen ile faktör çözümü bu kısıta göre tekrar yapılmış, çözümleme sonucunda elde edilen 3 temel bileşenin faktör matrisindeki yükler incelenmiş ve uygun isimlendirme yapılmaya çalışılmıştır.

Bileşen (Faktör) 1: Soru 45, soru 47, soru 65, soru 53, soru 67, soru 59, soru 61, soru 43, soru 63, soru 57, soru 41, soru 55, soru 51, soru 49, soru 35, soru 21, soru 37, soru 22, soru 23, soru 27, soru 25, soru 15, soru 39, soru 9, soru 31, soru 29 ve soru 11 şeklinde ifade edilen değişkenlerden oluşmaktadır.

Bileşen (Faktör) 2: Soru 44, soru 46, soru 42, soru 34, soru 48, soru 40, soru 36, soru 32, soru 28, soru 56, soru 60, soru 30, soru 64, soru 52, soru 66, soru 6, soru 38, soru 18 ve soru 1 olarak belirtilen değişkenlerden oluşmaktadır.

Bileşen (Faktör) 3: Soru 62, soru 54, soru 58, soru 2, soru 13, soru 26, soru 33 ve soru 7 olarak nitelenen değişkenlerden oluşmaktadır.

Söz konusu 3 bileşenden özellikle toplam değişkenliğe en büyük katkıyı yapan birinci faktörün yorumlanmasında güçlük çekilmektedir. Ayrıca bazı değişkenlerin bileşenlere atanmasında faktör yüklerinin birbirine yakın olması ve hangi bileşene atanacağından bir tereddüt yaşanması, çözümlememizde kavramsal anlamlılığın sağlanamadığını göstermektedir. Böyle durumlarda ortak faktör çözümlemesinin (Common Factor Analysis) olanaklarından yararlanılıp korelasyonu yüksek olan değişkenlerin faktör yükünü artırıp, korelasyonu düşük değişkenlerin faktör yüklerini minimuma indiren bir döndürme tekniğinin kullanılması zorunludur. En yaygın olarak kullanılan Varimax döndürme tekniği uygulanmıştır.

3.3.2.2 Faktör Çözümlemesinin Uygulanması

Varimax döndürme tekniği uygulandığında yine 3 faktör elde edilmiştir; ancak kavramsal anlamlılık açısından bir iyileşme sağlanmıştır. Varimax döndürülmüş faktör matrisi incelendiğinde, her bileşene en yüksek katkıda bulunan değişkenler açısından faktörler aşağıdaki gibi ifade edilebilmektedir.

Bileşen (Faktör) 1: Soru 45 (Öğrenim amaçlarını gerçekleştirmedeki memnuniyetiniz), soru 47 (Mesleki amaçları gerçekleştirmedeki memnuniyetiniz), soru 53 (Üniversite ile bilimsel uyum sağlamadaki memnuniyetiniz), soru 67 (Akademik başarıdaki kişisel doyum sağlamadaki memnuniyetiniz), soru 65 (Akademik başarıdaki kişisel güdü/istekteki memnuniyetiniz), soru 59 (Kişisel değerleri geliştirmedeki memnuniyetiniz), soru 43 (Kişisel amaçları gerçekleştirmedeki memnuniyetiniz), soru 61 (Bir yaşam felsefesi geliştirmedeki memnuniyetiniz), soru 55 (Kişisel stresle baş etmedeki memnuniyetiniz), soru 51 (Üniversite ile duygusal uyum sağlamadaki memnuniyetiniz), soru 49 (Üniversite ile sosyal uyum sağlamadaki memnuniyetiniz), soru 35 (Kampüsteki kültürel olaylara katılmadaki memnuniyetiniz), soru 57 (Kendine olan güveni geliştirmedeki memnuniyetiniz), soru 63 (Ruhsal gelişimdeki memnuniyetiniz), soru 41 (Akademik danışmanlıktaki memnuniyetiniz), soru 37 (Bölümünüzdeki temel derslerdeki eğitimdeki memnuniyetiniz), soru 21 (Arkadaşlarınıza Osmangazi Üniversitesini tavsiye ediyor musunuz?), soru 22 (Osmangazi Üniversitesine katılarak doğru seçim yaptığımızdan ne kadar eminsiniz?), soru 33 (Kampüs aktivitelerinde yer almadaki memnuniyetiniz), soru 15 (Bu dönem boyunca danışmanınızla istediğiniz zaman görüşme yapabildiniz mi?), soru 31 (Osmangazi Üniversitesinde yakın arkadaşlara sahip olmadaki memnuniyetiniz), soru 26 (Osmangazi Üniversitesinde bu dönem eğitim niteliğini nasıl buldunuz?), soru 25 (Mezuniyetten sonra iş bulma olasılığınız olduğunu düşünüyor musunuz?), soru 23 (Osmangazi Üniversitesinden mezun olmak sizin için ne kadar önemli?), soru 39 (Bölümünüzdeki temel olmayan derslerdeki eğitimdeki memnuniyetiniz), soru 29 (Osmangazi Üniversitesinde akranlarınızla kişisel ilişki kurmadaki memnuniyetiniz), soru 9 (Bu dönem boyunca tiyatro ve konsere ayda ortalama kaç defa gittiniz?) ve soru 11 (Bu dönem boyunca kişisel işlere haftada kaç saatinizi ayırdınız?) olarak nitelenen değişkenlerinden oluşmaktadır.

Hemen her soru Osmangazi Üniversitesindeki yaşam koşullarındaki doyum sağlama dereceleri ile ilgili olduğundan ve soru 45, soru 47, soru 53, soru 67 ile soru 65 değişkenleri en yüksek katkıyı sağladığından bu bileşenin "Memnuniyet" bileşeni olarak nitelendirilmesinin uygun olacağı düşünülmektedir.

Bileşen (Faktör) 2: Soru 46 (Mesleki amaçları gerçekleştirmedeki önemlilik derecesi), soru 44 (Öğrenim

amaçlarını gerçekleştirmedeki önemlilik derecesi), soru 34 (Kampüsteki kültürel olaylara katılmadaki önemlilik derecesi), soru 48 (Üniversite ile sosyal uyum sağlama-daki önemlilik derecesi), soru 32 (Kampüs aktivitelerinde yer almadaki önemlilik derecesi), soru 28 (Osmangazi Üniversitesinde akranlarınızla kişisel ilişki kurmadaki önemlilik derecesi), soru 42 (Kişisel amaç-ları gerçekleştirmedeki önemlilik derecesi), soru*30 (Osmangazi Üniversitesinde yakın arkadaşlara sahip ol-madaki önemlilik derecesi), soru 40 (Akademik danış-manlıktaki önemlilik derecesi), soru 36 (Bölümünüzde-ki temel derslerdeki eğitimdeki önemlilik derecesi), so-ru 52 (Üniversite ile bilimsel uyum sağlamadaki önem-lilik derecesi), soru 6 (Bu dönem boyunca haftada orta-lama kaç saat spor yapma imkanı buldunuz?), soru 18 (Hocalarınızla ilişkilerinizin samimi olmasını ister mi-ydiniz?), soru 38 (Bölümünüzdeki temel olmayan ders-lerdeki eğitimdeki önemlilik derecesi) ve soru 1 (Bu dö-nem boyunca derslerinizi çalışmak için haftada ortala-ma kaç saatinizi ayırdınız?) olarak ifade edilen deęiş-kenler yer almaktadır.

Bu bileşendeki sorular Osmangazi Üniversitesin-deki üniversite yaşamında ağır basan önemlilikle ilgili olduğundan, bu bileşenin "Önemlilik" bileşeni olarak nitelenmesi uygun olabilir.

Bileşen (Faktör) 3: Soru 62 (Ruhsal gelişiminizde-ki önemlilik derecesi), soru 58 (Kişisel değerleri gelişt-irmedeki önemlilik derecesi), soru 54 (Kişisel stresle baş etmedeki önemlilik derecesi), soru 64 (Akademik başarıdaki kişisel güdü/istekteki önemlilik derecesi), soru 60 (Bir yaşam felsefesi geliştirmedeki önemlilik derecesi), soru 56 (Kendine olan güveni geliştirmedeki önemlilik derecesi), soru 66 (Akademik başarıdaki kişi-sel doyumdaki önemlilik derecesi), soru 2 (Bu dönem boyunca ders dışı etkinliklere haftada ortalama kaç kez katıldınız?), soru 13 (Bu dönem boyunca arkadaşları-nızla hafta sonları yemek yemek veya bir şeyler içmek için ayda kaç defa çıktınız?), soru 27 (Bölümünüzü se-viyor musunuz?) ve soru 7 (Bu dönem boyunca müzik, resim, folklor gibi etkinliklerle uğraşmak için haftada ortalama kaç saatinizi ayırdınız?) şeklinde belirtilen de-ğişkenlerden oluşmaktadır.

Bu bileşenin "Sosyalleşme" bileşeni olarak adlan-dırılması düşünülebilir.

Güvenilirlik çözümü sonrası elde edilen faktörlerin Varimax döndürülmesi ile daha kolay açıklanabilir bir faktör yapısına ulaşıldığı görülmektedir. Bundan sonraki çözümlenmelerde daha önceki 67 deęiş-ken yerine birbirinden bağımsız 3 faktörden elde edilecek faktör puanlarının kullanılması mümkün olacaktır (Tablo 1).

SONUÇ VE TARTIŞMA

Türkiye genelinde üniversite sayısının artışıyla üniversite öğrencilerinin sorunları ve üniversite yaşa-mındaki kazanımlarının kapsamı, araştırmanın başlatıl-masına temel oluşturmuştur. Bu amaçla 1999-2000 öğ-retim yılında Osmangazi Üniversitesi Fen Edebiyat Fa-kültesi öğrencilerinin üniversite yaşamlarındaki kaza-nımlarını olabildiğince saptayabilmek amacıyla 67 so-rudan oluşan bir anket uygulanmıştır.

Anket sorularının ve dolayısıyla cevaplarının iç tu-tarlılığı açısından denetim gerçekleştirmek amacıyla Cronbach α güvenilirlik katsayısı kullanılmıştır. Çö-zümleme sonucunda Cronbach α değeri 0.5696 olarak hesaplanmış ve on üç deęişken için, toplam korelasyon ile negatif ilişki çıkararak güvenilirliği bozmuştur. Bu on üç deęişken çözümlenmeden çıkarıldığı takdirde, anket-ten elde edilen veriler için %56.96'un üzerinde bir gü-venilirlik sağlanacaktır; 54 deęişken için hesaplanan Cronbach α değeri 0.7174 standartlaştırılmış α değeri ise 0.90 bulunmuştur. Ayrıca kalan deęişkenler arasın-da negatif korelasyona sahip deęişken görülmemekte-dir. Uygulanan güvenilirlik çözümlenmesi, verilerin iç tutarlılığı arttırmıştır.

Güvenilirlik çözümü sonrası elde edilen belirlenen deęişkenler kullanılarak elde edilen verilere temel bile-şenler çözümlenmesi uygulanmıştır. Özdeęeri birden bü-yük olan temel bileşenlerin toplam varyansı açıklama yeterli ve etkin oldukları bilinmektedir; 54 temel bile-şenden özdeęeri birden büyük olan 16 temel bileşen alın-ıp, geriye kalan 38 bileşenin ihmal edilmiştir. Fakat bile-şen sayısının fazla olması çözümlenmenin uygulanabi-lirliği zorlaştırdığı için bileşen sayısının üç olması karar-laştırılmıştır; temel bileşen ile faktör çözümlenmesi bu kı-sıta göre tekrar yapılmış çözümlenme sonucunda elde edilen 3 temel bileşenin faktör matrisindeki yükler ince-lenmiş ve uygun isimlendirme yapılmaya çalışılmıştır.

Söz konusu 3 bileşenden özellikle toplam deęiş-kenliğe en büyük katkıyı yapan birinci faktörün yorum-lanmasında güçlük çekilmektedir. Ayrıca bazı deęiş-kenlerin bileşenlere atanmasında faktör yüklerinin bir-birine yakın olması ve hangi bileşene atanacağından bir tereddüt yaşanması, çözümlenmemizde kavramsal anlamlılığın sağlanamadığını göstermektedir. Böyle du-rumlarda ortak faktör çözümlenmesinin (Common Fac-tor Analysis) olanaklarından yararlanılıp korelasyonu yüksek olan deęişkenlerin faktör yükünü artırıp, kore-lasyonu düşük deęişkenlerin faktör yüklerini minima indirgeyen bir döndürme tekniğinin kullanılması zorunludur. En yaygın olarak kullanılan Varimax dön-dürme tekniği uygulanmıştır.

Varimax döndürme tekniği uygulandığında yine 3 faktör elde edilmiştir; ancak kavramsal anlamlılık açı-sından bir iyileşme sağlanmıştır. Birinci bileşen "Mem-

Tablo 1. 1999-2000 Öğretim Yılı Anketinin 3 Faktöre İlişkin Puan Değerleri.

| DENEK | 1.FAKTÖR. | 2.FAKTÖR | 3.FAKTÖR. | DENEK | 1.FAKTÖR. | 2.FAKTÖR | 3.FAKTÖR |
|-------|-----------|----------|-----------|-------|-----------|----------|----------|
| 1 | -0,33025 | -0,87262 | -0,23948 | 36 | -0,424 | -0,77446 | 0,45749 |
| 2 | -0,69276 | -0,55416 | 0,21235 | 37 | -0,26139 | 0,4332 | 0,12231 |
| 3 | 0,384819 | 0,33489 | -118,856 | 38 | 0,922226 | 445,452 | -104,966 |
| 4 | -0,43371 | -110,693 | 0,46881 | 39 | -0,86134 | -0,84697 | -0,07426 |
| 5 | -173,387 | -0,67518 | 0,08096 | 40 | -0,16091 | 319,148 | 37,279 |
| 6 | -0,50597 | -0,84183 | -0,24312 | 41 | 122,923 | -0,21391 | 0,31244 |
| 7 | -139,529 | 0,16263 | -0,28296 | 42 | -182,541 | -0,83374 | -0,24943 |
| 8 | -188,549 | -0,84654 | 0,02682 | 43 | 0,511646 | -0,41965 | -0,05872 |
| 9 | 1,758,997 | 0,10945 | -0,75027 | 44 | 0,214892 | 0,01377 | -0,38858 |
| 10 | 1,991,949 | -0,83434 | -0,36873 | 45 | 1,385,986 | -0,29953 | -0,77216 |
| 11 | 1,360,385 | -0,63849 | -0,2314 | 46 | -156,663 | 309,896 | -147,005 |
| 12 | 1,607,711 | -0,35865 | 0,60893 | 47 | -0,23375 | -0,0915 | -0,36497 |
| 13 | 1,065,016 | 0,71698 | -0,38905 | 48 | 0,2563 | -0,222 | -0,15534 |
| 14 | 0,491563 | 0,20084 | -0,61994 | 49 | -0,84003 | 0,2028 | -0,25876 |
| 15 | 0,123107 | 116,551 | 0,00913 | 50 | -0,53493 | -0,59113 | -0,72085 |
| 16 | 0,786264 | -0,60081 | -0,32831 | 51 | 0,541453 | -0,71416 | 488,694 |
| 17 | 0,099676 | -0,13219 | -0,68817 | 52 | 0,267254 | 163,628 | 175,751 |
| 18 | -13,477 | 128,127 | -137,294 | 53 | 2,496,072 | -0,21779 | -0,89915 |
| 19 | 0,39765 | 0,70181 | 0,96068 | 54 | -159,593 | -0,39875 | -0,43145 |
| 20 | -0,30562 | 0,61697 | 0,22483 | 55 | -0,4385 | -0,16574 | -0,70576 |
| 21 | 0,213596 | -0,39416 | -0,26423 | 56 | 1,272,925 | -0,55493 | -0,4985 |
| 22 | -143,571 | -0,26612 | 0,11076 | 57 | 0,364421 | -0,01249 | 128,868 |
| 23 | -115,718 | 0,28191 | -0,11764 | 58 | -0,73419 | -0,56191 | -0,29414 |
| 24 | 0,189638 | -0,68874 | -0,42686 | 59 | -0,38313 | 0,2799 | -101,175 |
| 25 | 0,242699 | 210,084 | -0,64483 | 60 | 0,70787 | -0,35929 | 138,225 |
| 26 | 0,935921 | -0,74684 | -0,4895 | 61 | -0,27497 | 0,29429 | -0,36479 |
| 27 | 1,153,038 | -0,41918 | -0,60132 | 62 | -0,07178 | -0,92505 | 141,088 |
| 28 | -0,97361 | -0,20764 | -0,09986 | 63 | 0,693319 | 0,48973 | -0,51975 |
| 29 | 12,168 | -0,30114 | -0,7902 | 64 | -0,62953 | -0,66035 | -0,49512 |
| 30 | -0,04901 | -0,63061 | -0,23882 | 65 | 0,843777 | 0,24155 | -0,30308 |
| 31 | -0,73032 | 0,01223 | -0,39361 | 66 | -16,069 | -0,05509 | 0,03131 |
| 32 | 0,090613 | -0,33782 | 0,47114 | 67 | 1,866,509 | -0,75233 | 0,34203 |
| 33 | -0,46869 | -125,166 | 0,24543 | 68 | -0,56577 | 0,38141 | 197,591 |
| 34 | 0,343303 | 0,9616 | 0,36382 | 69 | -106,056 | -0,36547 | 0,3853 |
| 35 | -0,79408 | -0,24499 | 0,24509 | 70 | 0,282297 | -0,37784 | -0,25372 |

nüneyet" bileşeni, ikinci bileşen "Önemlilik" bileşeni ve üçüncü bileşen ise "Sosyalleşme" bileşeni olarak nitelendirilmesinin uygun olacağı düşünülebilir.

Güvenilirlik çözümlemesi sonrasında elde edilen faktörlerin Varimax döndürülmesi ile daha kolay açıklanabilir bir faktör yapısına ulaşıldığı görülmektedir. Bundan sonraki çözümlemelerde daha önceki 54 değişken yerine birbirinden bağımsız 3 faktörden elde edilecek faktör puanlarının kullanılması mümkün olacaktır.

KAYNAKÇA

- Anderson, T.W. (1984). *An Introduction to Multivariate Statistical Analysis*, Second Edition, John Wiley & Sons, New York, 675.
- Ferguson, G.A. (1981). *Statistical Analysis in Psychology and Education*, Second Edition, McGraw-Hill, New York, 549.
- Filiz, Z. (2001). *Tekrarlamalı Ölçümlerin Çok Değişkenli Değişke Çözümlemesi İçin Uygun Teknik Belirlenmesi ve Öğrenci Bakış Açısıyla Üniversite Yaşamının Kazandırdıklarının Ölçülmesine İlişkin Bir Uygulama*, Doktora Tezi, Osmangazi Üniversitesi, Eskişehir.

Harman, H.H. (1976). *Modern Factor Analysis*, Third Edition Revised, The University of Chicago Press, Chicago, 487.

Jobson, J.D. (1992) *Applied Multivariate Data Analysis Volume II: Categorical and Multivariate Methods*, ST Springer Texts in Statistics, Springer-Verlag, New York.

Johnson, R.A ve WICHERN, D.W. (1998). *Applied Multivariate Statistical Analysis*, Fourth Edition, Prentice Hall International, Inc., New Jersey, 816.

Sözer, E. (1992). Eğitim Fakültesi Öğrencileri ile Öğretmenlik Sertifikası Programı Öğrencilerinin Öğretmenlik Mesleğine Yönelik Tutumları, *Anadolu Üniversitesi Eğitim Fakültesi Yayınları*, 30, Eskişehir, 74.

Srivastava, M.S. ve CARTER, E.M. (1983). *An Introduction to Applied Multivariate Statistics*, North-Holland, New York, 394.

Tatlıdil, H. (1996). *Uygulamalı Çok Değişkenli İstatistiksel Analiz*, Cem Web Ofset Ltd. Sti., Ankara, 424.



Zeynep Filiz, 1971 yılında Eskişehir'de doğdu. Lisans eğitimini Anadolu Üniversitesi, Fen Edebiyat Fakültesi, İstatistik Bölümü'nde 1992'de tamamladı. Yüksek lisans eğitimini Osmangazi Üniversitesi Fen Bilimleri Enstitüsü'nde tamamladıktan sonra, 2001 yılında yine Osmangazi Üniversitesi Fen Bilimleri Enstitüsü'nde doktorasını tamamladı. 2002 yılında Osmangazi Üniversitesi Fen Edebiyat Fakültesi, İstatistik Bölümü, Uygulamalı İstatistik Anabilim Dalı'nda Yardımcı Doçent oldu. Halen Osmangazi Üniversitesi Fen Edebiyat Fakültesi, İstatistik Bölümü'nde görev yapmaktadır.