

Sivas Cumhuriyet Üniversitesi
Bilgisayar Mühendisliği Bölümü
Bilgisayar Destekli Lineer Cebir

Dr. Öğr. Üyesi Fırat İsmailoğlu

Özdeğer - Özvektör



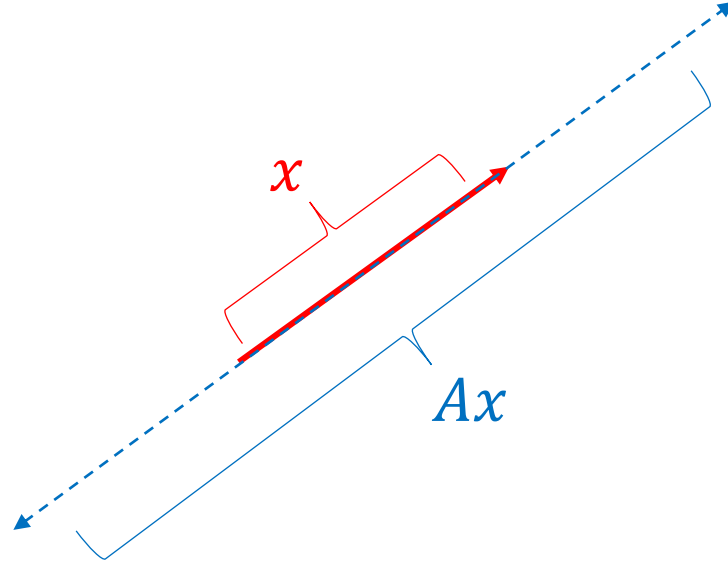
Özdeğer – Özvektör (Eigenvalue – Eigenvector)

Şimdiye kadar hep $Ax = b$ şeklinde lineer denklem sistemlerinin çözümü için uğraştık. Şimdi ise denklemin sağ tarafında b vektörü yerine, A matrisi ile çarpılan x vektörü ile aynı doğrultuda yer alan λx vektörü yer alsın. Bu, bazı özel sonuçlar doğurur.

$$Ax = \lambda x$$

eşitliğini sağlayan λ değerlerine A 'nın öz değerleri (eigen values), bu λ 'lara karşılık gelen x vektörlerine ise A 'nın öz vektörleri (eigen vectors) diyeceğiz.

Öncelikle λ ve x 'lerin nasıl bulunacağına bakalım, daha sonra bunların neyi ifade ettiklerini, nerelerde kullanıldığını inceleyelim.



Özdeğerlerin Bulunması

$$Ax = \lambda x$$

$$Ax - \lambda x = \mathbf{0}$$

$$(A - \lambda I)x = \mathbf{0}$$

Burada I birim matristir. En son elde edilen $(A - \lambda I)x = \mathbf{0}$ eşitliğinde eğer x 'in katsayısı olan $(A - \lambda I)$ matrisinin tersi varsa $x = (A - \lambda I)^{-1} \mathbf{0}$ olur, bu ise x 'in $\mathbf{0}$ vektörü ($\mathbf{0}$) yani tüm elemanları 0 olan vektör olması demektir. Biz böyle bir vektör aramıyoruz. Bunun olmaması için $(A - \lambda I)^{-1}$ olmaması gerekir, bu ise ancak bu matrisin determinantının 0 olması ile mümkündür. O halde bu matrisin determinantını 0 yapan λ değerleri arıyoruz:

A 'nın öz vektörleri:

$$\det(A - \lambda I) = 0$$

yapan λ değerleridir. Şimdi bir örnek üzerinden bunları nasıl bulacağımıza bakalım.

ör. $A = \begin{bmatrix} 2 & -4 \\ -1 & -1 \end{bmatrix}$ matrisinin öz değerleri nelerdir?

çözüm. Önce $(A - \lambda I)$ matrisini oluşturalım:

$$\begin{aligned} A - \lambda I &= \begin{bmatrix} 2 & -4 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} - \lambda \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 2 & -4 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 2 - \lambda & -4 \\ -1 & -1 - \lambda \end{bmatrix} \end{aligned}$$



$\begin{bmatrix} 2 - \lambda & -4 \\ -1 & -1 - \lambda \end{bmatrix}$ matrisinin determinantını 0 'a eşitleyen λ değerleri aradığımız özdeğerlerdir.

$$\begin{aligned} \det \left(\begin{bmatrix} 2 - \lambda & -4 \\ -1 & -1 - \lambda \end{bmatrix} \right) &= 0 \\ (2 - \lambda)(-1 - \lambda) - 4 &= 0 \\ \lambda^2 - \lambda - 6 &= 0 \end{aligned}$$

Bu denklemin kökleri $\lambda_1 = 3$ ve $\lambda_2 = -2$ 'dir.

Özvektörlerin Bulunması

Bunun için bulduğumuz λ değerlerini $(A - \lambda I)x = \mathbf{0}$ eşitliğinde yerine koyup bunlara karşılık gelen x vektörlerini bulacağız.

Bir önceki örnekte gördüğümüz $A = \begin{bmatrix} 2 & -4 \\ -1 & -1 \end{bmatrix}$ matrisi için özvektörleri bulalım.

$\lambda_1 = 3$ için:

$$\begin{aligned} \left(\begin{bmatrix} 2 & -4 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix} \right) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} -1 & -4 \\ -1 & -4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \\ -x_1 - 4x_2 &= 0 \\ -x_1 - 4x_2 &= 0 \end{aligned}$$



Yani sonuç olarak bir (bağımsız) denklemimiz iki tane bilinmeyenimiz var. Bu da demektir ki x_1 ve x_2 bir değişken cinsinden bulunacak.

$x_2 = t$ dersek, $x_1 = -4t$ olur. Şu halde $\lambda_1 = 3$ e karşılık gelen öz vektörler $t \begin{bmatrix} -4 \\ 1 \end{bmatrix}$ tipindedir.

Şimdi ikinci grup öz özvektörleri bulalım. $\lambda_2 = -2$ için

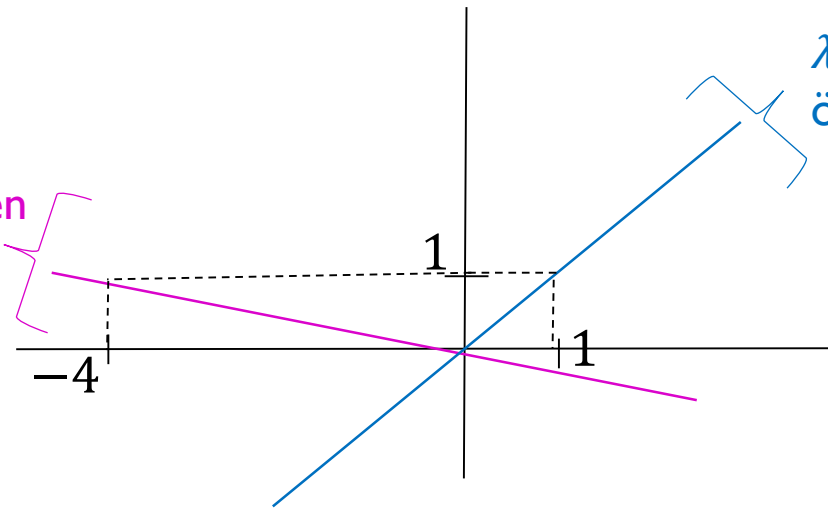
$$\begin{aligned} \left(\begin{bmatrix} 2 & -4 \\ -1 & -1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix} \right) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 4 & -4 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \\ 4x_1 - 4x_2 &= 0 \\ -x_1 + x_2 &= 0 \end{aligned}$$

Buradan $x_1 = x_2$ bulunur. O halde $\lambda_2 = -2$ ye karşılık gelen öz vektörler $t \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$ tipindedir

Bulduğumuz öz vektörlerin birinci grubundakiler aşağıda gösterilen pembe doğrultuda; ikinci gruptakiler ise mavi doğrultuda gösterilmiştir.



$\lambda = 3$ özdeğerine karşılık gelen
öz vektörlerin doğrultusu



$\lambda = -2$ özdeğerine karşılık gelen
öz vektörlerin doğrultusu

ör. $A = \begin{bmatrix} 5 & 8 & 16 \\ 4 & 1 & 8 \\ -4 & -4 & -11 \end{bmatrix}$ matrisinin öz değer ve öz vektörlerini bulunuz.

$$A - \lambda I = \begin{bmatrix} 5 - \lambda & 8 & 16 \\ 4 & 1 - \lambda & 8 \\ -4 & -4 & -11 - \lambda \end{bmatrix}$$

olur. Bu matrisin determinantını 0'a eşitleyelim:

$$\det(A - \lambda I) = (\lambda - 1)(\lambda + 3)^2 = 0$$

olduğundan aradığımız öz değerler $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = -3$ ve $\lambda_3 = -3$ olarak bulunur.



$\lambda_1 = 1$ 'e karşılık gelen öz vektörleri bulalım.

$$\left(\begin{bmatrix} 5 & 8 & 16 \\ 4 & 1 & 8 \\ -4 & -4 & -11 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \right) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\left(\begin{bmatrix} 4 & 8 & 16 \\ 4 & 0 & 8 \\ -4 & -4 & -12 \end{bmatrix} \right) \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$4x_1 + 8x_2 + 16x_3 = 0$$

$$4x_1 + 8x_3 = 0$$

$$-4x_1 - 4x_2 - 12x_3 = 0$$

Elementer satır işlemleri ile aradığımız bilinmeyenleri bulalım:

$$\begin{bmatrix} 4 & 8 & 16 & | & 0 \\ 4 & 0 & 8 & | & 0 \\ -4 & -4 & -12 & | & 0 \end{bmatrix} \begin{matrix} R_1 \leftarrow (1/4)R_1 \\ \\ \end{matrix} \equiv \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 & | & 0 \\ 4 & 0 & 8 & | & 0 \\ -4 & -4 & -12 & | & 0 \end{bmatrix} \begin{matrix} R_2 \leftarrow -4R_1 + R_2 \\ R_3 \leftarrow 4R_1 + R_3 \end{matrix} \equiv \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 & | & 0 \\ 0 & -8 & -8 & | & 0 \\ 0 & 4 & 4 & | & 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{matrix} R_3 \leftarrow (1/2)R_2 + R_3 \\ \\ \end{matrix} \equiv \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 & | & 0 \\ 0 & -8 & -8 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{bmatrix} \begin{matrix} R_2 \leftarrow (1/8)R_2 \\ \\ \end{matrix} \equiv \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 & | & 0 \\ 0 & -1 & -1 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & | & 0 \end{bmatrix}$$

$-x_2 - x_3 = 0$ bulunur. $x_3 = t$ dersek $x_2 = -t$ olur. İlk denklemde yerine yazılırsa $x_1 = -2t$ olur.



Şu halde $\lambda_1 = 1$ 'e karşılık gelen özvektörler $t \begin{bmatrix} -2 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$ ($t \in \mathbb{R}$) tipindedir. Örnek olarak t 'ye 2 alarak verilen

$A = \begin{bmatrix} 5 & 8 & 16 \\ 4 & 1 & 8 \\ -4 & -4 & -11 \end{bmatrix}$ matrisinin bir özvektörü $\begin{bmatrix} -4 \\ -2 \\ 2 \end{bmatrix}$ olur. Bu matrisle bu vektörü çarparsak

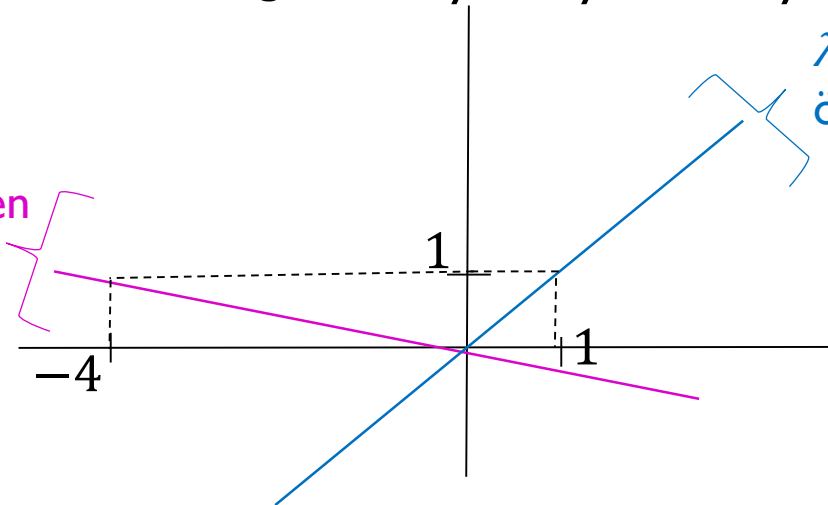
$$\begin{bmatrix} 5 & 8 & 16 \\ 4 & 1 & 8 \\ -4 & -4 & -11 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -4 \\ -2 \\ 2 \end{bmatrix} = 1 \cdot \begin{bmatrix} -4 \\ -2 \\ 2 \end{bmatrix}$$

olur.

Özdeğer – Özvektör Kavramlarının Geometrik Yorumu

Özvektörler matrislerin uzayda uzandıkları/yayıldıkları doğrultuları gösterirler. Bunlara karşılık gelen özdeğerler ise o doğrultunun ne kadar önemli olduğunu verir. Örneğin daha önce gördüğümüz $A = \begin{bmatrix} 2 & -4 \\ -1 & -1 \end{bmatrix}$ matrisi için, bu matris uzayda daha çok pembe ile gösterilen doğrultuda yer alıyordur diyebiliriz.

$\lambda = 3$ özdeğerine karşılık gelen
öz vektörlerin doğrultusu



$\lambda = -2$ özdeğerine karşılık gelen
öz vektörlerin doğrultusu

Temel Bileşen Analizi (Principal Component Analysis - PCA)

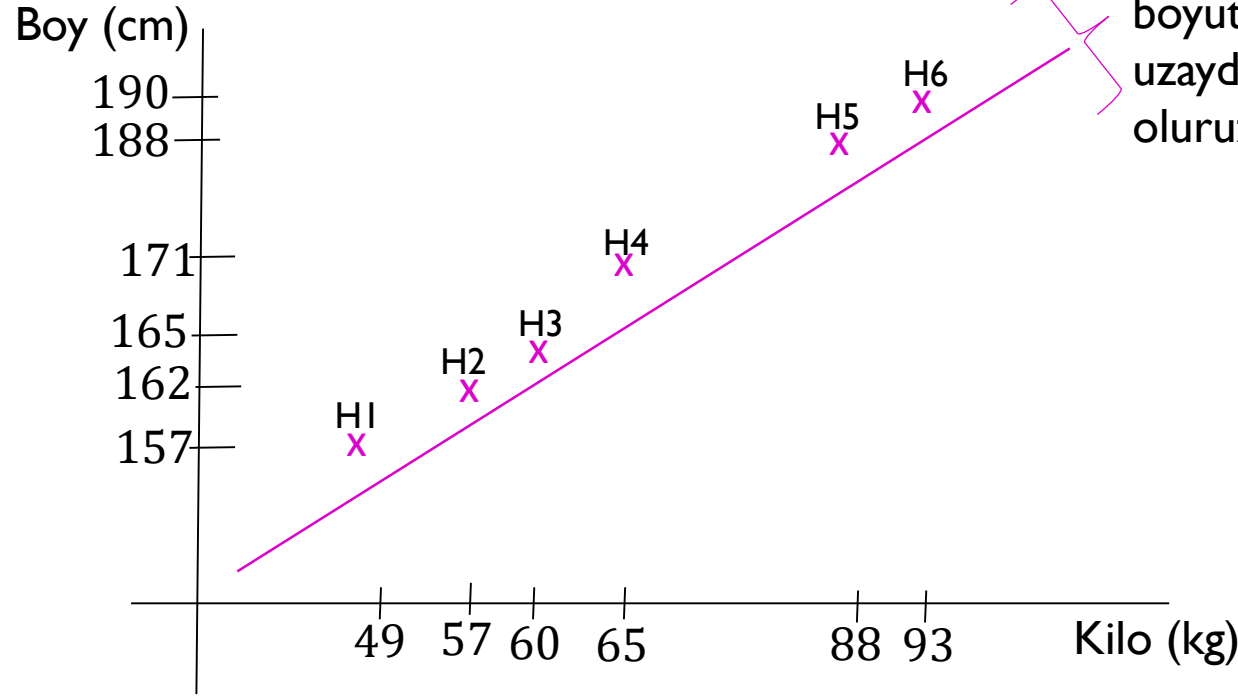
Özdeğerler-Özvektörler bilgisayar-veri bilimlerinde çok yoğun olarak kullanılır. Bunlardan en çok kullanılan uygulması PCA'dır. PCA kısaca veri matrisinin boyunun azaltılmasında (kolon sayının düşürülmesinde) kullanılır. Boyutun fazla olduğu veride (kolon sayısının fazla olduğu yerde) veriler (satırlar) birbirinden çok uzaktadır, bu durumda sağlıklı bir şekilde yakınlık-uzaklık hesabı yapamayız; ayrıca veriyi görselleştiremeyiz. Literatürde bu duruma boyutun laneti (curse of dimensionality) denir. İşte bu yüzden herhangi bir boyut azaltma (dimensionality reduction) metodu ile verinin boyutunu azaltmamız gerekir. Bütün boyut azaltma metodlarında asıl amaç orijinal uzaydaki (boyutu azaltılmamış olan) mesafeleri korumaya çalışmaktır.

Basit olması açısından diyelimki aşağıdaki gibi iki boyutlu (iki kolonlu) bir veri matrisimiz olsun. Biz bu veriyi bir boyuta (bir doğru üzerine) indirelim.

Hasta No	Kilo (Kg)	Boy (Cm)
H1	49	157
H2	57	162
H3	60	165
H4	65	171
H5	88	188
H6	93	190



Bu hastaları iki boyutlu uzayda görselleştirsek:



Bu noktaları (hastaları) böyle bir doğru üzerinde tek boyutlu temsil edebilirsek hastaların orijinal iki boyutlu uzaydaki birbirine olan uzaklıklarını mümkün olduğunca korumuş oluruz. Şimdi bu doğrunun nasıl buluncağına bakalım.

Aradağımız doğru elimizdeki veri matrisinin birinci temel bileşeni (principal component) dir. Bu doğru elimizdeki matrise karşılık gelen *kovaryans* matrisinin birinci özvektörüdür.

Kovaryans matrisinin diagonal elemanları kolonların varyanslarını-yani kolonun merkezlerinden ne kadar dağıldığının sayısal değerini, diagonal olmayan elemanlar ise kolonların kovaryansları verir, yani kolonların birbirine göre ilişkilerinin – beraber artıp/azalmadıklarının- sayısal değerini verir.

Önce varyansı hesaplayalım. Varyans bir sayı topluluğunun merkezlerinden (ortalamalarından) ortalama ne kadar saptığının sayısal değeridir. σ^2 ile gösterilir. Basitçe her sayının merkezden farkı alınarak bu farkların karesi alınır ki varyans negatif çıkmasın daha sonra bu farklar toplanarak ortalaması alınır.

Not standart sapma, varyansın kareköküdür: standart sapma $= \sqrt{\sigma^2} = \sigma$

Örnekteki Kilo kolonu için varyans:

$$\sigma_{kilo}^2 = \frac{1}{6} ((49 - 68)^2 + (57 - 68)^2 + (60 - 68)^2 + (65 - 68)^2 + (88 - 68)^2 + (93 - 68)^2) = 315$$

Boy kolonu için varyans:

$$\sigma_{boy}^2 = \frac{1}{6} ((157 - 172)^2 + (162 - 172)^2 + (165 - 172)^2 + (171 - 172)^2 + (188 - 172)^2 + (190 - 172)^2) = 190$$

Burada 68 kilo kolonunun ortalaması, 172 ise boy kolonunun ortalamasıdır.

Kilo ve Boy'un kovaryansini hesaplayalım.

$$\begin{aligned} \sigma_{kilo-boy}^2 &= \frac{1}{6} ((49 - 68)(157 - 172) + (57 - 68)(162 - 172) + (60 - 68)(165 - 172) + (65 - 68)(171 - 172) \\ &\quad + (88 - 68)(188 - 172) + (93 - 68)(190 - 172)) = 244 \end{aligned}$$

$\sigma_{boy-kilo}^2$ 'yu ayrıca hesaplamaya ihtiyacımız yoktur; çarpimin değişme özelliğinden bu $\sigma_{kilo-boy}^2$ 'a eşittir.



Kovaryans hesabında dikkat etmemiz gereken şudur. Kovaryansın yani benzerliğin artması için kovaryansi oluşturan toplamlardan pozitif değerler gelmesi gerekir. Bu ise ancak çarpımların pozitif bir sonuç doğurmasıyla ilişkilidir. Bilindiği gibi bir carpimin pozitif olması için carpanların aynı işaretli olması gerekir; ikisi de pozitif yada ikisi de negatif.

Bir önceki kovayans hesabında $(57 - 68)(162 - 172)$ çarpımını dikkate alırsak iki değer de negatiftir; çarpım dolayısıyla pozitiftir. Bu kişinin hem kilosu ortalamadan (68'den) az, hem de boyu ortalamadan (172'den) azdır. Yani burada ikisi birden azdır; bu iki değişken benzer özellik göstermiştir.

Sonuç olarak elimizdeki veri matrisine karşılık şöyle bir kovaryans matrisi ortaya çıkmıştır:

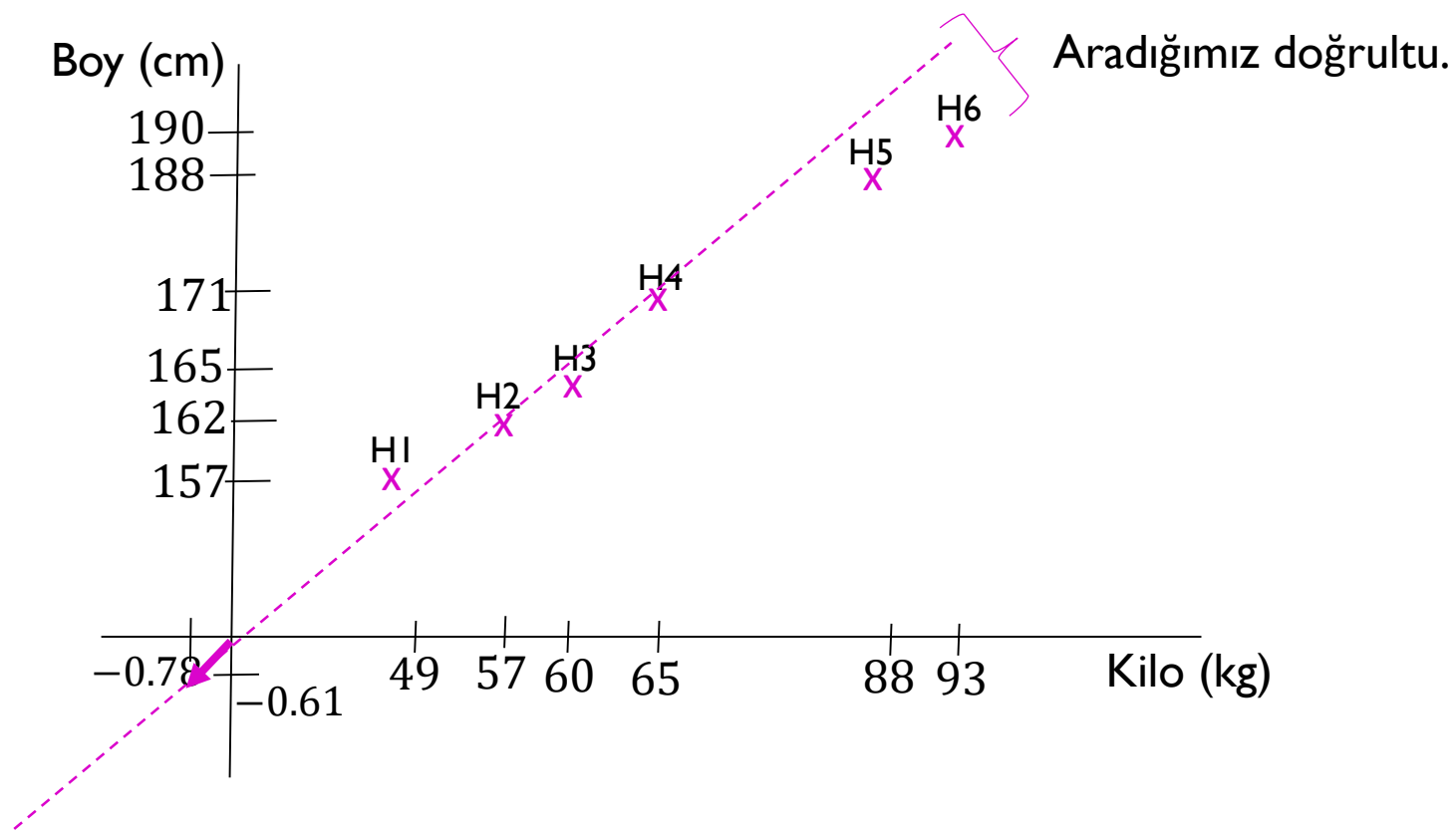
$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_{kilo}^2 & \sigma_{kilo-boy}^2 \\ \sigma_{boy-kilo}^2 & \sigma_{boy}^2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 315 & 244 \\ 244 & 190 \end{bmatrix}$$

(Kovaryans matrisler genelde Σ ile gösterilir.)

Kovaryans matrisin sırasıyla birinci ve ikinci özdeğerleri: 505 ve 0.75'tir. İki boyutlu veriyi üzerinde temsil edeceğimiz vektör 505'e karşılık gelen özvektördür. Daha önce gördüğümüz şekilde $(\Sigma - 505 \cdot I_2)x = 0$

eşitliğini sağlayan özvektörü hesaplırsak $t \begin{bmatrix} -0.78 \\ -0.61 \end{bmatrix}$ vektörlerini bulabiliriz. $t = 1$ için aradığımız vektör $\begin{bmatrix} -0.78 \\ -0.61 \end{bmatrix}$ vektörüdür. Bunu gösterelim:





Bu doğrultu üzerine H1, H2, ..., H6 noktalarını transfer/project edersek:



Artık H1, H2, ..., H6 hastaları tek bir boyutta (doğrultuda) gösterilebilir hale geldi. Üstelik iki boyutlu orijinal uzayda kim kime yakınsa yada uzaksa bu tek boyutlu uzayda da bu yakınlık uzaklık korundu. Örneğin eskisinde olduğu gibi transfer sonrasında da H5 ve H6 birbirine yakın; H6 ve H1 birbirine uzaktır.

Son olarak iki boyutta gösterilen bu hastaları $\begin{bmatrix} -0.78 \\ -0.61 \end{bmatrix}$ vektörü ile iç çarparak onları tek boyuta indirgeyelim; yani bu doğru üzerindeki sayısal değerlerini bulalım.

$$H1 \text{ için: } \langle (49,157), (-0.78, -0.61) \rangle = -135$$

$$H2 \text{ için: } \langle (57,162), (-0.78, -0.61) \rangle = -143$$

$$H3 \text{ için: } \langle (60,165), (-0.78, -0.61) \rangle = -148$$

$$H4 \text{ için: } \langle (65,171), (-0.78, -0.61) \rangle = -156$$

$$H5 \text{ için: } \langle (88,188), (-0.78, -0.61) \rangle = -184$$

$$H6 \text{ için: } \langle (93,190), (-0.78, -0.61) \rangle = -190$$

Yeni veri matrisi:



Hasta No	?
H1	-135
H2	-143
H3	-148
H4	-156
H5	-184
H6	-190

PCA'ya yapılan en büyük eleştirilerden biri yeni oluşan uzayın bir anlamsal karşılığının olmamasıdır; yani bu uzayın boyutlarının yorumlanamamasıdır. Bize verilen ilk orijinal veri matrisinde birinci boyut hastaların kilosuna, ikinci boyut ise boylarına karşılık geliyordu. Fakat ortaya çıkan yeni uzayın (tek) boyutunun bir anlamı yoktur. O yüzden yeni veri matrisinde kolonun bir adı yoktur, ? Olarak bırakılmıştır.