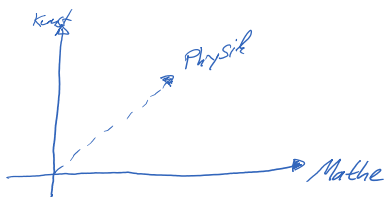


Dataframe:

Student	Mathe	Physik	Kunst
1	90	60	90
2	90	90	30
3	60	60	60
4	60	60	90
5	30	30	30

$$x_1 = \begin{pmatrix} 90 \\ 60 \\ 30 \end{pmatrix}$$

Visualisierung in \mathbb{R}^3 

• Welche Variablen sind korreliert?

- Mathe, Physik?

$$\vec{A} = \begin{matrix} & \begin{matrix} \text{Mathe} & \text{Physik} & \text{Kunst} \end{matrix} \\ \begin{pmatrix} 90 & 60 & 90 \\ 90 & 90 & 30 \\ 60 & 60 & 60 \\ 60 & 60 & 90 \\ 30 & 30 & 30 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

Mean of \vec{A} (mean of each column):

$$\bar{A} = (66 \quad 60 \quad 60)$$

Die cross-covariance Matrix (variance-covariance Matrix)

$$\vec{S} = \begin{matrix} & \begin{matrix} \text{Mathe} & \text{Physik} & \text{Kunst} \end{matrix} \\ \begin{pmatrix} 630 & 450 & 225 \\ 450 & 450 & 0 \\ 225 & 0 & 900 \end{pmatrix} & \begin{matrix} \text{Mathe} \\ \text{Physik} \\ \text{Kunst} \end{matrix} \end{matrix}$$

• Auf der Diagonalen ist die Varianz

• Kunst hat höhere Varianz als andere Fächer

• $\text{Covariance}(\text{Physik}, \text{Mathe}) = 450$ (Physik $\uparrow \Rightarrow$ Mathe \uparrow)• $\text{Covariance}(\text{Kunst}, \text{Mathe}) = 225$

• covariance (Physik, Kunst) = 0 \Rightarrow keine Beziehung!

\Rightarrow next step: EV und EW von \vec{S}
EV und EW

$$\det \left(\begin{pmatrix} 630 & 450 & 225 \\ 450 & 450 & 0 \\ 225 & 0 & 300 \end{pmatrix} - \lambda \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \right) = 0$$

$$\begin{pmatrix} \lambda & 0 & 0 \\ 0 & \lambda & 0 \\ 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix}$$

$$= \det \begin{pmatrix} 630-\lambda & 450 & 225 \\ 450 & 450-\lambda & 0 \\ 225 & 0 & 300-\lambda \end{pmatrix}$$

$$\det \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} = a_{11} a_{22} a_{33} + a_{12} a_{23} a_{31} + a_{13} a_{21} a_{32} - a_{31} a_{22} a_{13} - \dots$$

$$= -\lambda^3 + 1380\lambda^2 - 1002375\lambda + 50118750 = 0$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \lambda_1 &\approx 56 \\ \lambda_2 &\approx 1137 \\ \lambda_3 &\approx 786 \end{aligned} \quad \left. \vphantom{\begin{aligned} \Rightarrow \lambda_1 &\approx 56 \\ \lambda_2 &\approx 1137 \\ \lambda_3 &\approx 786 \end{aligned}} \right\} \text{EW}$$

$$\Rightarrow EV_1 = \begin{pmatrix} 0.65 \\ -0.7 \\ -0.17 \end{pmatrix}$$

$$EV_2 = \begin{pmatrix} -0.65 \\ -0.43 \\ 0.62 \end{pmatrix}$$

$$EV_3 = \begin{pmatrix} -0.38 \\ -0.5 \\ 0.76 \end{pmatrix}$$

How to calculate eigenvectors:

<https://www.mathebibel.de/eigenvektoren-berechnen>

principal components

sind immer orthogonal

- λ_2 hat größten Effekt
- Die 2te principal component hat

$$\frac{\lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3} = \boxed{57\%} \text{ der } \underline{\text{variance}} \text{ in den Daten}$$

\Rightarrow hat größten Einfluss auf Klausurergebnisse

$$\bullet \frac{\lambda_3}{\lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3} = \boxed{40\%}$$

$$\bullet \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2 + \lambda_3} = \boxed{3\%}$$

cross-covariance Matrix

die wichtigsten EV

$$\Rightarrow W = \begin{pmatrix} 630 & 450 & 225 \\ 450 & 450 & 0 \\ 225 & 0 & 900 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0.65 & -0.65 & -0.38 \\ -0.7 & -0.43 & -0.5 \\ -0.17 & -0.62 & 0.76 \end{pmatrix}$$



Mittels Matrix-Multiplikation können die Daten in den Unterraum (subspace) projiziert werden:

$$\vec{W}^T \times \vec{A}$$

nicht ganz
Sicher

Transpose
of \vec{W}

$$\vec{A} \cdot \vec{v}$$

<https://plot.ly/ipython-notebooks/principal-component-analysis/>

Next

- watch statquest
video } um zu verstehen wie
transformieren auf subspace

- Alternativen und Anwendungen