

Maschinelles Lernen II

8. Übung

Prof. Tobias Scheffer
Dr. Niels Landwehr
Matthias Bussas

Sommer 2014

Ausgabe am: 04.06.14
Besprechung am: 10.06.14

Aufgabe 1

Eigenvektoren symmetrischer Matrizen

In der Vorlesung wurde bei der Anwendung des PCA- bzw. des Kernel-PCA-Algorithmus eine Eigenwertzerlegung der Kovarianzmatrix Σ bzw. der Kernmatrix \mathbf{K} benötigt. Bei diesen beiden Matrizen Σ und \mathbf{K} handelt es sich um symmetrische Matrizen und wir wollen nun Eigenschaften der Eigenvektoren dieser Matrizen untersuchen.

Sei dazu $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$ eine beliebige symmetrische Matrix. Beweisen Sie die folgenden Aussagen:

- Es seien \mathbf{u}_1 und \mathbf{u}_2 Eigenvektoren der Matrix \mathbf{A} zu den Eigenwerten λ_1 und λ_2 . Gilt nun $\lambda_1 \neq \lambda_2$, so sind die Vektoren \mathbf{u}_1 und \mathbf{u}_2 zueinander senkrecht, d.h. $\mathbf{u}_1^\top \mathbf{u}_2 = 0$.
- Ist $\lambda \in \mathbb{C}$ Eigenwert der Matrix \mathbf{A} , dann gilt $\lambda \in \mathbb{R}$. Hinweis: Komplexe Konjugation.

Aufgabe 2

PCA

Das Ergebnis der Hauptkomponentenanalyse auf einer Datenmatrix $X \in \mathbb{R}^{10000 \times 5}$ ergab die folgenden Hauptkomponenten:

$$U = \begin{pmatrix} - & u_1 & - \\ - & u_2 & - \\ - & u_3 & - \\ - & u_4 & - \\ - & u_5 & - \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0,98 & -0,15 & -0,13 & -0,03 & 0,00 \\ 0,10 & -0,20 & 0,97 & -0,03 & -0,01 \\ 0,00 & 0,00 & 0,01 & 0,01 & 1,00 \\ -0,02 & -0,30 & -0,03 & 0,95 & -0,01 \\ -0,18 & -0,92 & -0,18 & -0,30 & 0,00 \end{pmatrix}$$

mit $(\lambda_1; \lambda_2; \lambda_3; \lambda_4; \lambda_5) = (0,03; 0,28; 1,01; 1,64; 30,12)$. Bestimmen Sie für das Beispiel

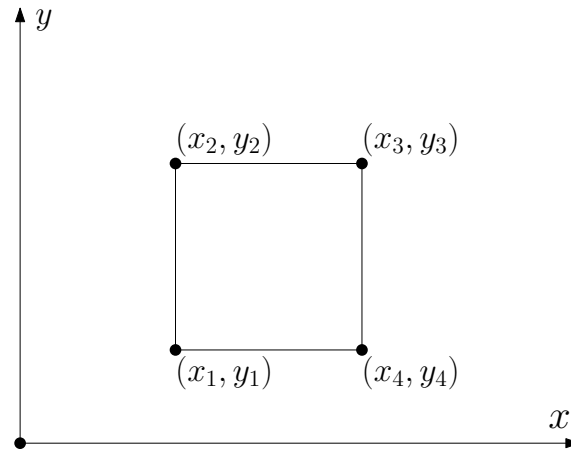
$$\mathbf{x} = \begin{pmatrix} 0,54 \\ -0,84 \\ 0,82 \\ 1,71 \\ -0,28 \end{pmatrix}$$

den Fehler, der durch die Reduktion auf die ersten $d = 1, \dots, 5$ Hauptkomponenten verursacht wird. Prüfen Sie die Nebenbedingung $U^T U = I$.

Aufgabe 3

Experiment zu PCA

Führen Sie in einer Programmiersprache ihrer Wahl das folgende Experiment durch:



Wir betrachten die folgenden 8-dimensionalen Datenpunkte \mathbf{x} , die die Eckpunkte von Vierecken im Uhrzeigersinn beschreiben. In obigem Bild gilt für den Datenpunkt \mathbf{x} zum Beispiel $\mathbf{x} = (x_1, y_1, x_2, y_2, x_3, y_3, x_4, y_4)^\top$. Generieren Sie sich nun eine Datenmatrix $\mathbf{X} \in \mathbb{R}^{100 \times 8}$, indem Sie mit dem Quadrat $(0, 0, 0, 1, 1, 1, 1, 0)^\top$ beginnen und dieses 100 mal zufällig

- entlang der x -Achse verschieben.
- entlang der x - und der y -Achse verschieben.
- um den Ursprung des Koordinatensystems drehen und anschließend entlang der x -Achse verschieben.

Hinweis: Multiplikation aller Eckpunkte mit der Matrix $\begin{pmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{pmatrix}$ entspricht einer Drehung um den Ursprung mit dem Winkel θ .

Berechnen Sie nun in jedem der Fälle mit Hilfe der PCA, wie viele Dimensionen der kleinste lineare Unterraum des \mathbb{R}^8 hat, der alle Datenpunkte aus \mathbf{X} enthält. Berechnen Sie auch in jedem Fall zu welchem Fehler die Reduktion auf die ersten 1, 2, 3 oder 4 Hauptkomponenten führt.