

Mathematische Grundlagen der Computerlinguistik

Matrizen/Maschinelles Lernen

Michael Staniek

ICL, Universität Heidelberg, SoSe 2019

26.06.2019

Inhalte der heutigen Vorlesung

- Matrizen
- Maschinelles Lernen

Matrixgrößen

Matrix Shapes

The size of a matrix is the number of rows by the number of columns.

$$\begin{bmatrix} -1 & 5 & 0 & 1 \\ 2 & -3 & 8 & -7 \end{bmatrix} \rightarrow 2 \times 4$$

"2 by 4"

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 2 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow 4 \times 3$$

"4 by 3"

$$\begin{bmatrix} 3 & 3 & 1 & 5 & 1 \end{bmatrix} \rightarrow 1 \times 5$$

"1 by 5"

$$\begin{bmatrix} 4 & 1 \\ 0 & 9 \end{bmatrix} \rightarrow 2 \times 2$$

"2 by 2"

Nullmatrix

Zero Matrix

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Einheitsmatrix

Identity Matrix

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Matrixmultiplikation

Matrixmultiplication

$$\begin{aligned} c_{11} &= a_{11}b_{11} + a_{12}b_{21} + a_{13}b_{31} + a_{14}b_{41} \\ \left[\begin{array}{cccc} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{array} \right] \times \left[\begin{array}{ccc} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \\ b_{31} & b_{32} & b_{33} \\ b_{41} & b_{42} & b_{43} \end{array} \right] &= \left[\begin{array}{ccc} c_{11} & c_{12} & c_{13} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} \\ c_{31} & c_{32} & c_{33} \end{array} \right] \\ 2 \times 4 & \quad 4 \times 3 & \quad 2 \times 3 \end{aligned}$$
$$\begin{aligned} c_{22} &= a_{21}b_{12} + a_{22}b_{22} + a_{23}b_{32} + a_{24}b_{42} \\ \left[\begin{array}{cccc} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{array} \right] \times \left[\begin{array}{ccc} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \\ b_{31} & b_{32} & b_{33} \\ b_{41} & b_{42} & b_{43} \end{array} \right] &= \left[\begin{array}{ccc} c_{11} & c_{12} & c_{13} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} \\ c_{31} & c_{32} & c_{33} \end{array} \right] \end{aligned}$$

Transponierte Matrix

Matrixtranspose

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{bmatrix} \quad A^T = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 7 \\ 2 & 5 & 8 \\ 3 & 6 & 9 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 3 \\ 8 & 2 & 6 \\ 7 & 8 & 3 \\ 4 & 9 & 6 \\ 7 & 8 & 1 \end{bmatrix} \quad A^T = \begin{bmatrix} 1 & 8 & 7 & 4 & 7 \\ 4 & 2 & 8 & 9 & 8 \\ 3 & 6 & 3 & 6 & 1 \end{bmatrix}$$

Determinante

Determinante

Hauptdiagonale Nebendiagonale

$$D = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = a_{11} \cdot a_{22} - a_{12} \cdot a_{21}$$

Zahlenbeispiel

$$\det A = \begin{vmatrix} 2 & -3 \\ 4 & 5 \end{vmatrix} = 2 \cdot 5 - (-3 \cdot 4) = 10 + 12 = 22$$

Eigenwerte und Eigenvektoren

Eigenwert

- A eine Matrix
- x ein Vektor (Eigenvektor)
- λ ein Skalar (Eigenwert)
- $Ax = \lambda x$

$$Ax = \lambda x$$

$$Ax - \lambda x = 0$$

$$(A - \lambda E_n)x = 0$$

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

Beispiel

Eigenwert und Eigenvektor

$$\begin{pmatrix} 5 & -2 \\ -2 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

$$\begin{vmatrix} 5-\lambda & -2 \\ -2 & 2-\lambda \end{vmatrix} = 0 \rightarrow (5-\lambda)(2-\lambda) - 4$$

$$10 - 7\lambda + \lambda^2 - 4 \rightarrow \lambda^2 - 7\lambda + 6 = (\lambda - 6)(\lambda - 1)$$

$$\lambda = 6, \lambda = 1$$

Klassifikation

- Wie sagen wir Kategorien Voraus?

x	y
(0.9, 0.8)	1
(0.9, -0.8)	-1

- Loss: $\max(0, -y^*w^*x)$
- Intuition: Wenn w^*x einen Wert über 0 und damit das Vorzeichen + hat, y aber den Wert -1 hat, kriegt man wenn man sie miteinander multipliziert eine negative Zahl.
- Von dieser nimmt man die Negation, da der Fehler ein Positiver Wert sein muss.
- Kein Fehler wenn Vorzeichen von (w^*x) mit y übereinstimmt!
- Wenn Fehler größer als 0, Update. Ableitung?

Lossfunktion fürs Klassifizieren

$$\max(0, -y^*w^*x)$$

Lossfunktion fürs Klassifizieren

$$\max(0, -y^*w^*x)$$

$$\begin{cases} -y^*w^*x & \text{if } -y^*w^*x > 0 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

Lossfunktion fürs Klassifizieren

$$\max(0, -y^*w^*x)$$

$$\begin{cases} -y^*w^*x & \text{if } -y^*w^*x > 0 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$\begin{cases} -y^*w^*x & \text{if } y^*w^*x \leq 0 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

Lossfunktion fürs Klassifizieren

$$\begin{cases} -y * w * x & \text{if } y * w * x \leq 0 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

Lossfunktion fürs Klassifizieren

$$\begin{cases} -y * w * x & \text{if } y * w * x \leq 0 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$$\begin{cases} -y * x & \text{if } y * w * x \leq 0 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

Gradient Descent

Learningrate 0.1

x	y	w	$\max(0, -y * w * x)$	$-y*x \text{ if } y*w*x <= 0$
(0.9,0.8)	1	(1,0.1)	0	(0, 0)
(0.9,-0.8)	-1	(1,0.1)	0.82	(0.9, -0.8)

Gradient Descent

Learningrate 0.1

x	y	w	$\max(0, -y * w * x)$	$-y*x \text{ if } y*w*x <= 0$
(0.9,0.8)	1	(1,0.1)	0	(0, 0)
(0.9,-0.8)	-1	(1,0.1)	0.82	(0.9, -0.8)
(0.9,0.8)	1	(0.91,0.18)	0	(0, 0)
(0.9,-0.8)	-1	(0.91,0.18)	0.675	(0.9, -0.8)

Gradient Descent

Learningrate 0.1

x	y	w	$\max(0, -y * w * x)$	$-y*x \text{ if } y*w*x <= 0$
(0.9,0.8)	1	(1,0.1)	0	(0, 0)
(0.9,-0.8)	-1	(1,0.1)	0.82	(0.9, -0.8)
(0.9,0.8)	1	(0.91,0.18)	0	(0, 0)
(0.9,-0.8)	-1	(0.91,0.18)	0.675	(0.9, -0.8)
(0.9,0.8)	1	(0.82,0.26)	0	(0, 0)
(0.9,-0.8)	-1	(0.82,0.26)	0.52	(0.9, -0.8)

Gradient Descent

Learningrate 0.1

x	y	w	$\max(0, -y * w * x)$	$-y*x \text{ if } y*w*x <= 0$
(0.9,0.8)	1	(1,0.1)	0	(0, 0)
(0.9,-0.8)	-1	(1,0.1)	0.82	(0.9, -0.8)
(0.9,0.8)	1	(0.91,0.18)	0	(0, 0)
(0.9,-0.8)	-1	(0.91,0.18)	0.675	(0.9, -0.8)
(0.9,0.8)	1	(0.82,0.26)	0	(0, 0)
(0.9,-0.8)	-1	(0.82,0.26)	0.52	(0.9, -0.8)
(0.9,0.8)	1	(0.73,0.34)	0	(0, 0)
(0.9,-0.8)	-1	(0.73,0.34)	0.385	(0.9, -0.8)

Vielen Dank für die Aufmerksamkeit!