

Quantitative Textanalyse 2: Maschinelles Lernen

Vorlesung Einführung in die Digital Humanities MSc Digital Humanities | Wintersemester 2019/20

Prof. Dr. Christof Schöch



Einstieg

Semesterüberblick

- 29.10.: Digital Humanities im Überblick
- 05.11.: Digitalisierung: Text und Bild
- 12.11.: Grundbegriffe des Programmierens
- 19.11.: Datenmodellierung 1: Modellierung
- 26.11.: Datenmodellierung 2: Datenbanken
- 03.12.: Datenmodellierung 3: Text, Markup, XML
- 10.12.: Digitale Edition
- 17.12.: Geschichte der Digital Humanities
- 21.12.-5.1.: Weihnachtspause
- 07.01.: Informationsvisualisierung
- 14.01.: Natural Language Processing
- 21.01.: Quantitative Analyse 1: Stilometrie
- 28.01.: Quantitative Analyse 2: Superv. Machine Learning
- 04.02.: Open Humanities
- 11.02.: Klausurtermin

Sitzungsüberblick

- 1. Machine Learning (ML)
- 2. Überwachtes ML: Einstieg
- 3. Überwachtes ML: Anwendungsbeispiel
- 4. Überwachtes ML: verschiedene "Classifier"
- 5. Was ist Deep Learning?

1. Machine Learning

Zwei Typen von ML

unüberwacht / unsupervised	überwacht / supervised
Clustering	Klassifikation
Bilden von Gruppen	Zuordnung zu Klassen
keine Klassen	vorher bekannte Klassen
ein Datensatz	Training/Test/Anwendung
eher explorativ	hypothesengeleitet
Evaluation möglich	Evaluation leicht
Topic Modeling PCA, CA	Annotation OCR, NER

2. Überwachtes ML: Einstieg

Szenario: Fahrradverkauf



- Was ist ein angemessener Preis für Ihr Fahrrad?
- Marktanalyse: andere Fahrradverkäufe
- Merkmale der Räder und Preis

Daten: Merkmale und Preise

Farbe	Gänge	Тур	Zustand	Preis
blau	8	MTB	gut	150
grün	3	City	super	95
rot	14	Rennrad	rep.bed.	85

3. Überwachtes ML: Anwendungsbeispiel

Projektseminar: Albencover









Klassifikation: Rock, Pop, Hip-Hop, Country, Electronic. Quelle: https://musicbrainz.org/

Prototypischer Ablauf

- 1. Vorbereitung (Gegenstand, Fragestellung)
- 2. Datensammlung erstellen
- 3. Annotieren nach Klassen (Teil)
- 4. Merkmale generieren
- 5. Trainingsphase
- 6. Evaluationsphase
- 7. Anwendungsphase (Datensätze ohne Klasse)
- 8. Interpretation der Ergebnisse

(1) Vorbereitung

- Annahme: Musiker sind Künstler, denen auch die künstlerische Gestaltung ihrer Albumcovers wichtig ist
- Hypothese: Es gibt einen Zusammenhang zwischen Musikrichtung und Cover Art
- Aufgabe: Albencover nach Musikrichtung klassifizieren
- Nur auf Grundlage der visuellen Information
- Bei fünf Genres: Zufallsbaseline 20%, Human Baseline: knapp 50%

(2) Datensammlung erstellen

- Datenquelle: musicbrainz.org, Abruf über API
- Struktur: Fünf Genres
 Rock, Pop, Electronic, Hip-Hop, Country
- Umfang: 5 x 3.000 = 15.000 Albumcover
- Daten: Bilddatei und Metadaten (Jahr, Titel, Band, Genre)

Beispiele für Cover









Quelle: https://musicbrainz.org/

(3) Annotieren nach Klassen

- Jedes Album wird einer Musikrichtung zugeordnet
- Wir übernehmen die Zuordnung von Musicbrainz

(4) Merkmale generieren

- Einfach
 - Dominante Farben (Histogramm des HSV-Farbraums)
 - Sättigung und Helligkeit (HSV-Farbraum)
- Komplex
 - Anzahl der Gesichter (OpenCV)
 - Welche Objekte sind sichtbar (ClarifAl API)
- Daten in einer Merkmals-Matrix zusammengefasst
- Optional: Merkmalsskalierung (z-scores)

(5) Merkmals-Matrix

	A	В	С	D	Е	F	G
1	hash	genre	people	faces	max_R	max_G	max_B
2	1193941c-de68-3299-95b9-87b0922e27b0	hip-hop	0	2	33	11	15
3	28d79e63-2e5a-404d-b95f-f1b383babcfe	country	0	2	0	0	0
4	3950d762-f987-46ac-8044-86d90e40dd5d	country	0	0	73	138	217
5	3f6ba929-ff4a-4af8-a896-2803ca3112c0	rock	0	0	200	9	233
6	491ded48-ec70-42cd-bba3-7fc4b0115f56	rock	0	0	0	0	0
7	498f132b-c8a3-4d51-a906-367704f692ae	country	1	0	211	247	241
8	55267b7f-24b1-3180-b988-4990e07f88c8	electronic	0	0	10	10	10
9	67ebbc43-0415-4a07-90b9-3f8f8be296eb	hip-hop	0	2	0	0	0
10	83219409-a39c-3c3c-9928-06f0eac04423	electronic	0	1	37	16	16
11	912a8e16-3730-46e4-847d-dfba119df13a	pop	0	0	231	230	240
12	d7bd5278-6a18-4542-a1be-34ab59d050b7	country	0	0	34	107	255
13	d8e9e0f9-7ced-4176-a935-cfac17409d10	rock	0	0	17	17	0
14	f4afbe11-984e-4865-9677-b244dce5c8ed	country	2	4	0	0	0
15	052c18c4-2fd7-4be8-bf9e-c538d131a039	electronic	1	0	241	245	246
16	1174e529-a321-4a65-8c02-6dcbd573a383	country	1	0	20	24	186

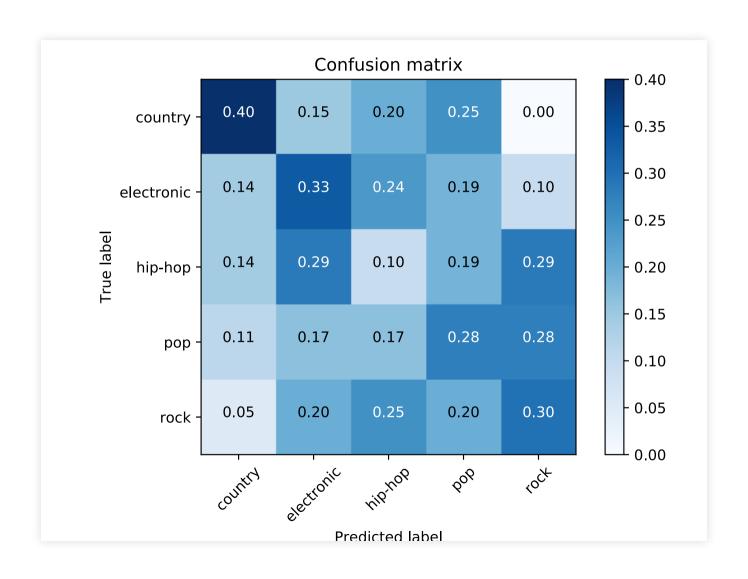
(5) Trainingsphase

- Ein Teil der gelabelten Daten (bspw. 90%) zum "Trainieren"
- Algorithmus "lernt" einen Zusammenhang zwischen Merkmalen und Klassen
- Verschiedene "Classifier" mit ihren Parametern
- Bspw. "k-nearest neighbor"

(6) Evaluationsphase

- Rest der Daten (10%) zur Evaluation
- Vergleich der tatsächlichen Klasse mit der vom Algorithmus ernmittelten Klasse
- F-Score
 - Precision: welcher Anteil der als "Pop" erkannten Alben sind tatsächlich "Pop"
 - Recall: welcher Anteil der Pop-Alben wurden als solche erkannt?
 - F-Score: 2 x (precision x recall) / (precision + recall)
- Confusion Matrix

(6) Confusion Matrix



7. Anwendungsphase

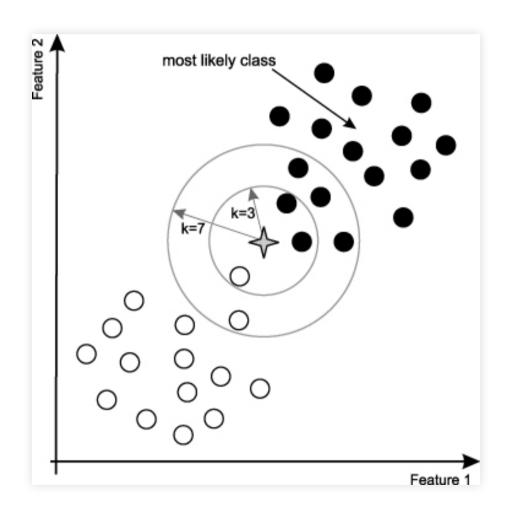
- Entfällt in diesem Beispiel, weil alle Daten gelabelt sind
- Man könnte jetzt aber für weitere Alben Genrelabels vergeben

8. Interpretation der Ergebnisse

- Wie stark ist der angenommene Zusammenhang Cover / Genre?
- Gibt es Unterschiede zwischen den Genres?
- Sind die Klassen wirklich disjunkt?
- Welche Merkmale sind entscheidend?

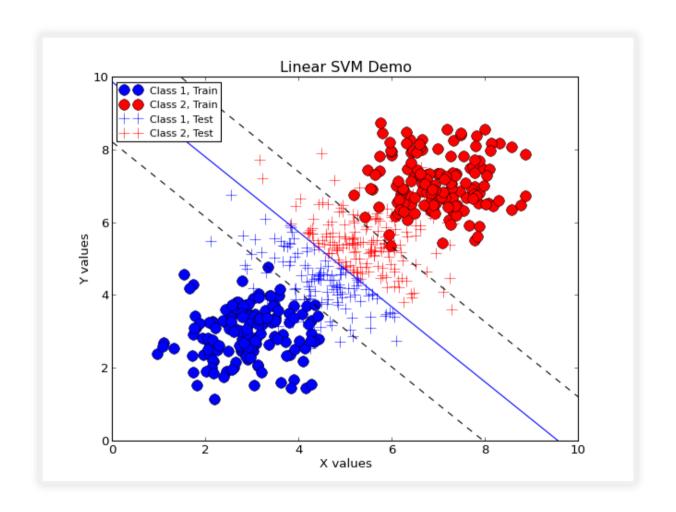
4. Verschiedene "Classifier"

Classifier: k-nn



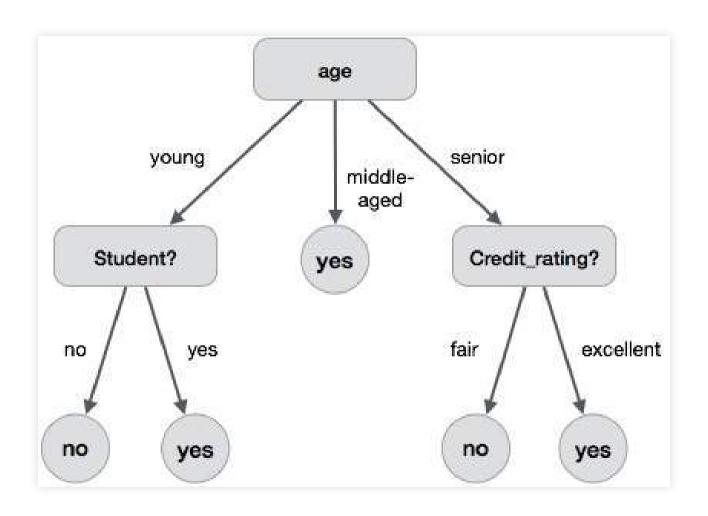
Quelle: Struyf, Jan; Dobrin, Seth; Page, David: "Combining gene expression, demographic and clinical data in modeling disease: A case study of bipolar disorder and schizophrenia", https://www.researchgate.net/figure/Illustration-of-the-a-support-vector-machines-b-nearest-shrunken-centroids-c_fig1_23459323, Lizenz CC-BY

Classifier: SVM



Bildquelle: "A Linear Support Vector Machine", 2014: https://randomforests.wordpress.com/2014/01/29/a-linear-support-vector-machine/

Classifier: Decision Tree



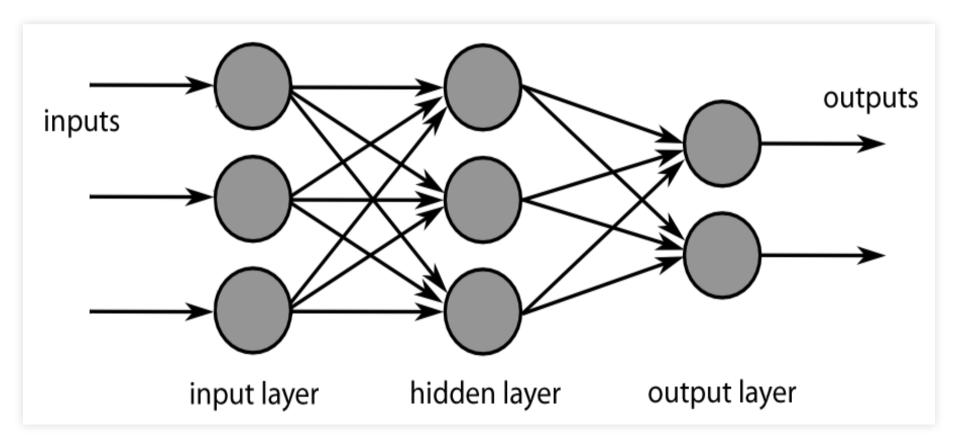
Quelle: Struyf, Jan; Dobrin, Seth; Page, David: "Combining gene expression, demographic and clinical data in modeling disease: A case study of bipolar disorder and schizophrenia", https://www.researchgate.net/figure/Illustration-of-the-a-support-vector-machines-b-nearest-shrunken-centroids-c_fig1_23459323, Lizenz CC-BY

5. Deep Learning

Was ist Deep Learning?

- Deep Learning: ML mit "deep artificial neural networks"
- Künstliche neuronale Netze: modellieren Verhalten von Nervenzellen
- "deep": viele verborgene Schichten
- Berechnung läuft häufig auf GPUs
- erfordert sehr große Datensätze
- nützlich bei komplexen Zusammenhängen zwischen Input und Output
- Anwendungsbereiche: Schach, Go, Spracherkennung, autonomes Fahren, uvm.

Einfaches neuronales Netz



(Source: User Chrislb, https://commons.wikimedia.org/wiki/File:MultiLayerNeuralNetworkBigger_english.png, CC BY-SA)

Abschluss

Fragen?

Lektürehinweise

• Christof Schöch, "Quantitative Analyse", in: *Digital Humanities*: Eine Einführung. Hrsg. von Fotis Jannidis, Hubertus Kohle, Malte Rehbein. Stuttgart: Metzler.

Weitere Empfehlungen

- John D. Kelleher. *Deep Learning*. Cambridge MA: MIT Press, 2019.
- Alpaydin, E. (2010). Introduction to Machine Learning. 2nd ed. Cambridge, Mass: MIT Press.
- Ramsay, Stephen (2011). Reading Machines: Toward an Algorithmic Criticism. Urbana III.: University of Illinois Press.

Nächste Sitzung

- 1.2.2018 (letzte Sitzung vor der Klausur)
- Mein Themenvorschlag: "Open Humanities"
- Vorbereitung: "Informationen zu Open Access" (mit den Unterpunkten im Menü): http://open-access.net/informationen-zu-open-access/



Christof Schöch, 2020 http://www.christof-schoech.de

Lizenz: Creative Commons Attribution 4.0