1. Sitzung

18.06.2021

Lineare Regression

Regressions-Residuen

1. Verstehen, was der Fehler einer Linearen Regression ist

Analytische Lösungen in Linearer Regression

- 2. Einsicht, dass die Parameter einer Linearen Regression analytisch, d.h. ohne iterative Verfahren eineindeutig bestimmt werden können.
- 3. Matrizen-Schreibweise für die Multivariate Lineare Regression: Visuelles Wiedererkennen der Formel; Wissen, dass die analytische Lösung die Inversion der Variablen-Kreuzprodukt-Matrix benötigt; Diese Inversion war in der Vergangenheit mathematisch eine Herausforderung
- 4. Polynomiale Regression als Beispiel für Multivariate Lineare Regression; Einsicht, dass die Formel unverändert bleibt, die Regressions-Linie aber keine Gerade mehr ist.

Overfitting

5. Einsicht, wie overfitting entsteht; Kenntnis um den Zusammenhang von Anzahl Datenpunkte und Anzahl anzupassender Parameter

Lösungen für Overfitting

- 6. Regularization; L1 und L2 penalties für Parameter in der Fehlerfunktion (loss-function)
- 7. Für Ridge-Regression existiert eine analytische Lösung (dieses Verfahren benötigt auch keine schrittweise Annäherung).
- 8. Unterschied zwischen Ridge- und Lasso-Parameters
- 9. Elastic-Net; was ist es; welche Hyper-Parameter müssen optimiert werden
- 10. Regularization; L1 und L2

Interaktionen

- 11. Was sind Interaktionen von Variablen; Wie bildet man in python Interaktions-Terme -> durch Multiplikation der beiden Variablen
- 12. Problematik, die besten Interaktions-Terme für die lineare Regression zu finden

Konfidenz-Intervalle

13. Es gibt analytische Konfidenzintervalle, die nur gültig sind, wenn die Voraussetzungen der linearen Regression erfüllt sind

14. Es gibt numerische Verfahren (Bootstrapping) um sich auch für nicht-parametrische Verfahren oder bei Verletzung der Voraussetzungen, Konfindenzintervalle abzuleiten

Generalized Linear Model (GLM)

- 15. Unterschied Generalized Lineare Model and General Lineare Model kennen
- 16. Logistic-Regression ist auch eine Lineare Regression

Neuronale Netzwerke und Regression

- 17. Ähnlichkeit von Linearer Regression und einem Perceptron verstehen; Übereinstimmung in der Vektorschreibweise erkennen
- 18. weight decay als regularization in Neuronalen Netzwerken ist ein L2-penalty wie in Ridge-Regression

Data Leakage

- 19. wie entsteht Data Leakage
- 20. warum müssen wir es verhindern, wenn wir unseren Datensatz zusammenstellen
- 21. Beispiele für Data Leakage
- 22. Wie erkennen wir Data Leakage
- 23. Was sind Abhängige Daten; Oversampling erzeugt abhängige Datensätze
- 24. Richtige Strategie für Oversampling: Nach split in Train- und Test-Data
- 25. Python-Pipeline

Validierunsgs-Schemata

Kreuzvalidierung

- 26. Warum macht man das
- 27. Nested-Cross-Validation

Stacking

28. Warum macht man das

Mean- oder Target-Encoding

- 29. Wie funktioniert es?
- 30. Catboost als einen Algorithmus für kategorielle Variablen ist bekannt

House-Prices Example

Preprocessing

- 31. Wann dürfen die Test-Daten beim Preprocessing im gesamten Datensatz verbleiben
- 32. Preprocessing-Steps in Regression: Box-Cox-Transformation, Missing-Value Imputation, Dummy- aka One-Hot-Encoding, Interaktions-Terme

Hyper-Parameter-Search

- 33. Warum erzeugt man für manche Parameter die Werte für die Grid-Search auf einer logarithmischen Skala?
- 34. GridSearchCV sklearn-Klasse ist bekannt

Abschätzen der Güte des trainierten Algorithmus

- 35. Wie kann ich Abschätzen, wie gut mein trainierter Algorithmus bei unbekannten Daten sein wird?
- 36. Zusammenhang Modell-Güte und Overfitting