# **Data Mining**

18.06.2021

Fakultät für Ingenieurwissenschaften Bereich Elektrotechnik und Informatik C. Werner, J. Prothmann







# **Gliederung I**

- Vorverarbeitung
- Entscheidungsbäume
- Cluster
- **Implementierung** 
  - 4.1 Entscheidungsbäume



# Vorverarbeitung



### **Rohdatensatz**

1	gender	race/ethnicity	parental level of education	lunch	test preparation course	math score	reading score	writing score
2	female	group B	bachelor's degree	standard	none	72	72	74
3	female	group C	some college	standard	completed	69	90	88
4	female	group B	master's degree	standard	none	90	95	93
5	male	group A	associate's degree	free/reduced	none	47	57	44

Bild 1: Rohdatensatz



# **Datenvorverarbeitung**

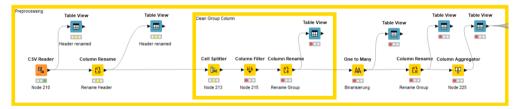


Bild 2: Knime Workflow zur Vorverarbeitung



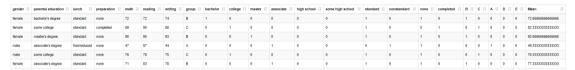


Bild 3: Vorverarbeitete Daten

# Entscheidungsbäume



### **Decision Tree Learner**

- Standardknoten von Knime
- Zielattribut: nominal
- Entscheidungsfindungsattribute: nominal, numerisch
- Qualitätsmaße für Splitberechnung:
  - □ Gini-Index
  - Gain-Ratio
- Pruning möglich



# **SimpleCart**

- Weka-Knoten
- Erzeugung von Binärbäumen
- Pruning möglich
- Je höher der Informationsgehalt eines Attributs in Bezug auf die Zielgröße, desto weiter oben im Baum findet sich dieses Attribut.



Bild 4: CART Tree Beispiel



### **J48**

- Weka-Knoten
- C4.5 Algorithmus von J. Ross Quinlan
- Ähnlich zu CART, jedoch kein Binärbaum
- Deutlich breiter und weniger tief als CART
- Pruning möglich



#### **NBTree**

- Weka-Knoten
- Hybridalgorithmus aus Entscheidungsbaum- und Naive-Bayes-Klassifikatoren
- "klassische" Knoten
- Blätter enthalten Naive-Bayes'sche Klassifikatoren



Bild 5: NB Tree Beispiel



#### **REPTree**

- Weka-Knoten
- basiert auf C4.5 Algorithmus
- Generierung unter Berücksichtigung von:
  - Informationsgewinn
  - Varianz



### **LMT**

- Weka-Knoten
- Blätter: lineare Regressionsfunktionen
- stufenweiser Anpassungsprozess
- Automatische Auswahl relevanter Attribute



### **DecisionStump**

- Weka-Knoten
- einstufiger Entscheidungsbaum
- Vorhersage anhand des Wertes eines Eingabe-Features
- Knoten: Schwellenwert
- Blätter: Werte unterhalb und oberhalb des Schwellenwerts
- Einsatz als "schwache Lerner" (z.B. Gesichtserkennung)



# J48Graft

- Weka-Knoten
- nutzt den C4.5++ Algortihmus
- Verbesserung durch "all-tests-but-one-partition" (ATBOP)
- Reduzierte Rechenzeit
- Reduzierte Komplexität des Baums



#### **BFTree**

- Weka-Knoten
- Best-First-Entscheidungsbaum
- "beste" Knoten zuerst expandieren
- "beste" Knoten: maximalen Reduktion der Unreinheit (z.B. Gini-Index)
- resultierende Baum nur in Reihenfolge unterschiedlich



#### RandomTree

- Weka-Knoten
- zufällig ausgewählte Attribute an den Knoten
- kein Pruning



#### **RandomForest**

- Weka-Knoten
- Kombination von Baumprädiktoren
- Abhängigkeit jedes Baumes von Werten eines Zufallsvektors
- Zufallsvektor: unabhängig und besitzt gleiche Verteilung für alle Bäume im 'Wald'



### Cluster



- kMeans
- Dichtebasiertes Clustern
- Hierarchisches Clustern



# **kMeans Algortihmus**

- 3 Schritte: 1. Initialisierung, 2. Zuordnung, 3. Aktualisierung
- Wiederholen von Schritt 2 und 3 bis Abbruchbedingun erreicht
- kMeans Knoten ist in Auslieferungsversion von KNIME enthalten
- Keine dynamische Anzahl an Cluster
- Abbruchbedingung entweder max Iterationen oder Schritt 2 und 3 bringen keine Änderungen mehr
- Distanzberechnung mit euklidischer Distanz (Lineare Distanz von 2 Punkten im Raum)



### **Dichtebasiertes Clustern**

- DBSCAN Knoten in KNIME
- Density-Based Spatial Clustering of Applications with Noise
- Unterteilung der Daten in 3 Kategorien: Core Punkte, Border Punkte, Noise Punkte
- Clusterbildung durch verbinden von Core Punkten
- Punkte innerhalb der Core Punkte Distanz z\u00e4hlen zum Cluster, alle au\u00dferhalb sind Noise



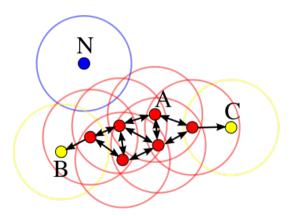


Bild 6: DBSCAN Algorithmus



### **Hierarchisches Clustern**

- Sowohl Build-In Knoten als auch WEKA Extension
- Berechnen der Punktdistanzen durch diverse Distanzmaße (Euklidische-, Manhatten-, ...-Distanz)
- Beide Knoten sind agglomerativ (bottom-up): Iterative Bildung von großen Clustern aus bestehenden
- Darstellung in Dendrogrammen



### **Silhouettenkoeffizient**

- Berechnet die Qualität von Clustern
- Berechnent für jede Zeile wie gut das ausgewählte Cluster passt
- Reichweite von -1 bis 1  $\rightarrow$  je höher der Wert, desto besser die Clusterung

$$S(o) = \left\{ egin{array}{ll} 0 & ext{wenn } o ext{ einziges Element von } A ext{ ist} \ rac{ ext{dist}(B,o) - ext{dist}(A,o)}{ ext{max} \{ ext{dist}(A,o), ext{dist}(B,o) \}} & ext{sonst} \end{array} 
ight.$$

Bild 7: Formel Silhouettenkoeffizient



# **Implementierung**



### Gesamtworkflow

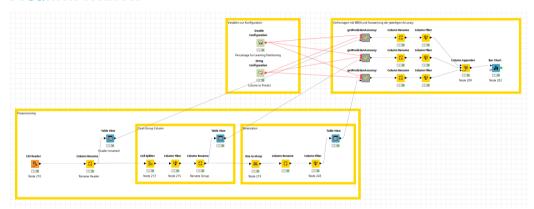


Bild 8: Gesamtworkflow

Vorverarbeitung

Entscheidungsbäume 00000000000 Cluster

Implementierung



### **Ermittlung der Accuracys**

- Knoten zur Eingabe von:
  - vorherzusagender Spalte
  - Trainingsdatenaufteilung
- Extrahierung der Accuracys und Anzeige in Balkendiagramm

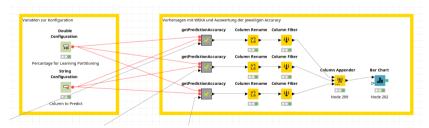


Bild 9: Ermittlung der Accuracys

0000000



# Metaknoten 'getPredictionAccuracy'

- Aufteilung in Trainings und Testdaten
- Extrahierung der Accuracys

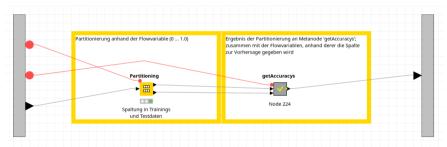


Bild 10: Inhalt des Metaknoten 'getPredictionAccuracy'



### Metaknoten 'getAccuracys'

- Metaknoten für verschiedene Entscheidungsbäume
- Gleiche Trainings- und Testmenge
- Zusammenführung der Accuracys in eine Tabelle

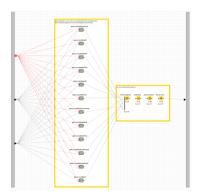


Bild 11: Inhalt des Metaknoten 'getAccuracys'



### Beispielhafter 'getAccuracyWeka\*' Knoten

- Lerner
- Vorhersage
- Scoring
- Extahierung der Accuracy

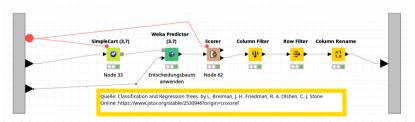


Bild 12: Inhalt des Metaknoten 'getAccuracyWekaSimpleCart'

# **Accuracy Chart**

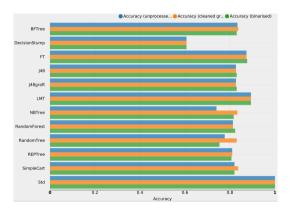


Bild 13: Balkendiagramm für 'gender' und Trainingssatz von 70%