

Big Data Anwendungen

Aufgabenblatt 5

Agenda

- Aufgabenblatt 1 – Deskriptive Methoden zur Datenexploration
- Aufgabenblatt 2 – Klassifikation
- Aufgabenblatt 3 – Recommender Systems
- Aufgabenblatt 4 – Clusteringverfahren

- **Aufgabenblatt 5 – Stream Mining**
 - Aufgabe 1 – H-Tree
 - Aufgabe 2 – CDH-Tree
 - Aufgabe 3 – Verständnisfragen

- Aufgabenblatt 6 – Social Network Analysis

Aufgabe 1 (a) - Aufgabenstellung

- Gegeben seien folgende Daten:

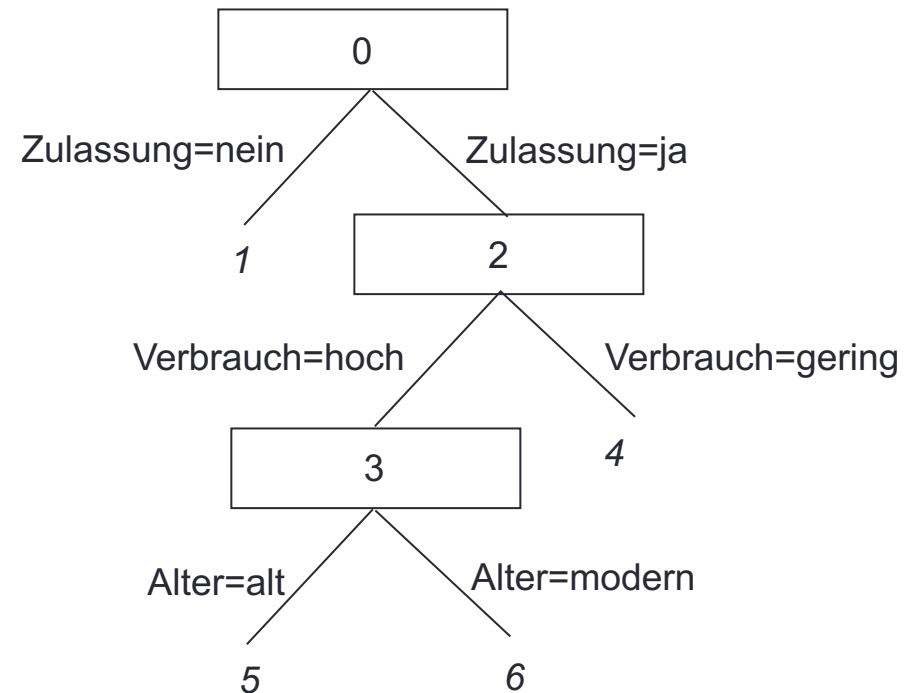
Alter	Familienstand	Geschlecht	Churn
jung	ledig	männlich	0
alt	verheiratet	männlich	0
jung	verheiratet	weiblich	0
alt	ledig	weiblich	0
alt	verheiratet	männlich	1
jung	verheiratet	weiblich	1
alt	ledig	weiblich	0
jung	verheiratet	männlich	1

- Gehen Sie davon aus, dass die Daten in einem „Data Stream“ sequentiell eintreffen (je weiter oben die Beobachtung in der Tabelle umso früher) und Sie einen H-Tree aufbauen wollen. Ermitteln Sie den 1. Split. Gehen Sie dabei davon aus, dass jeweils nach 4 Beobachtungen über einen Split entschieden wird und das Attribut Churn vorhergesagt werden soll.

(10 Punkte)

Wiederholung Vorlesung – H-Tree

- Aufbau
 - Knoten entstehen nacheinander ... und Entstehung wird nummeriert
 - Split immer dann, wenn Splitkriterium erreicht
 - Splits sind n-är
 - Entscheidungen über „Arrays“
- Beispiel
 - Baum ist entstanden durch
 - Split in 0 \Rightarrow Knoten 1 und 2
 - Split in 2 \Rightarrow Knoten 3 und 4
 - Split in 3 \Rightarrow Knoten 5 und 6
 - Nummer des nächsten Knoten: 7
- Unterschiede zum Entscheidungsknoten
 - Knoten und Blätter haben ID
 - Nächster ID wird gemerkt



Wiederholung Vorlesung – H-Tree

- Idee
 - Speicherung von Arrays an jedem Knoten
 - Arrays sollen Änderungen am Baum erleichtern (enthalten alle Daten für Split und Anwendung)
- Alle Knoten
 - `VerfügbareAttribute`
Attribute die nicht in Vorgängern für Split genutzt wurde
 - `AnzahlProKlasse`
Anzahl der Beobachtungen für jede einzelne Klasse
- Innere Knoten
 - `SplitAttribut`
Gibt genutztes Splitattribut an
- Blattknoten
 - `AnzahlTreffer`
Zählt die Anzahl der Beobachtungen seit Erstellung
 - `AnzahlProAttributKlasse`
Anzahl der Beobachtungen für jede einzelne Klasse, Wert Kombination

Aufgabe 1 (a) – Lösung (H-Tree)

- Vorgehen
 - Initialisierung Wurzelknoten
 - Split nach n (hier: 4) Beobachtungen
- Initialisierung
 - VerfügbareAttribute: {Alter, Familienstand, Geschlecht},
 - SplitAttribut: {},
 - Anzahl Treffer: 0
 - AnzahlProAttributKlasse:

Alter	Familienstand	Geschlecht	Churn
jung	ledig	männlich	0
alt	verheiratet	männlich	0
jung	verheiratet	weiblich	0
alt	ledig	weiblich	0
alt	verheiratet	männlich	1
jung	verheiratet	weiblich	1
alt	ledig	weiblich	0
jung	verheiratet	männlich	1

	jung	alt	ledig	verheiratet	männlich	weiblich
Churn						
kein Churn						

- AnzahlProKlasse: {Churn: 0, Kein Churn: 0}

Aufgabe 1 (a) – Lösung (H-Tree)

- Vorgehen
 - Initialisierung Wurzelknoten
 - Split nach n (hier: 4) Beobachtungen
- Prüfung auf Split nach 4 Beobachtungen
 - VerfügbareAttribute: {Alter, Familienstand, Geschlecht},
 - SplitAttribut: {},
 - Anzahl Treffer: 4
 - AnzahlProAttributKlasse:

Alter	Familienstand	Geschlecht	Churn
jung	ledig	männlich	0
alt	verheiratet	männlich	0
jung	verheiratet	weiblich	0
alt	ledig	weiblich	0
alt	verheiratet	männlich	1
jung	verheiratet	weiblich	1
alt	ledig	weiblich	0
jung	verheiratet	männlich	1

	jung	alt	ledig	verheiratet	männlich	weiblich	Summe
Churn	0	0	0	0	0	0	0
kein Churn	2	2	2	2	2	2	4
Summe	2	2	2	2	2	2	

- AnzahlProKlasse: {Churn: 0, kein Churn: 4}
- ⇒ kein Split möglich – alle Beobachtungen in Klasse „kein Churn“

Aufgabe 1 (a) – Lösung (H-Tree)

- Vorgehen
 - Initialisierung Wurzelknoten
 - Split nach n (hier: 4) Beobachtungen
- Prüfung auf Split nach 8 Beobachtungen
 - VerfügbareAttribute: {Alter, Familienstand, Geschlecht},
 - SplitAttribut: {},
 - Anzahl Treffer: 8
 - AnzahlProAttributKlasse:

Alter	Familienstand	Geschlecht	Churn
jung	ledig	männlich	0
alt	verheiratet	männlich	0
jung	verheiratet	weiblich	0
alt	ledig	weiblich	0
alt	verheiratet	männlich	1
jung	verheiratet	weiblich	1
alt	ledig	weiblich	0
jung	verheiratet	männlich	1

	jung	alt	ledig	verheiratet	männlich	weiblich	Summe
Churn	2	1	0	3	2	1	3
kein Churn	2	3	3	2	2	3	5
Summe	4	4	3	5	4	4	

- AnzahlProKlasse: {Churn: 3, kein Churn: 5}
- ⇒ jetzt ist Split möglich

Aufgabe 1 (a) – Lösung (H-Tree)

- Vorgehen
 - Initialisierung Wurzelknoten
 - Split nach n (hier: 4) Beobachtungen
- Prüfung auf Split nach 8 Beobachtungen
 - AnzahlProAttributKlasse:

	jung	alt	ledig	verheiratet	männlich	weiblich	Summe
Churn	2	1	0	3	2	1	3
kein Churn	2	3	3	2	2	3	5
Summe	4	4	3	5	4	4	

- Entropieberechnung
 - Split Alter/Geschlecht
 $(-2 \cdot \log_2 2 - 1 \cdot \log_2 1 - 2 \cdot \log_2 2 - 3 \cdot \log_2 3 + 4 \cdot \log_2 4 + 4 \cdot \log_2 4)/8 \approx 0,91$
 - Split Familienstand
 $(-3 \cdot \log_2 3 - 3 \cdot \log_2 3 - 2 \cdot \log_2 2 + 3 \cdot \log_2 3 + 5 \cdot \log_2 5)/8 \approx 0,61$
- \Rightarrow 1. Split ist Familienstand

Aufgabe 1 (b) - Aufgabenstellung

- Gegeben seien folgende Daten:

Alter	Familienstand	Geschlecht	Churn
jung	ledig	männlich	0
alt	verheiratet	männlich	0
jung	verheiratet	weiblich	0
alt	ledig	weiblich	0
alt	verheiratet	männlich	1
jung	verheiratet	weiblich	1
alt	ledig	weiblich	0
jung	verheiratet	männlich	1

- Ermitteln Sie für die gegebenen Daten die Hoeffding Bound und Geben Sie an, ob bei einem Signifikanzniveau von 0,001 ein Split durchgeführt würde.

(5 Punkte)

Wiederholung Vorlesung: Hoeffding Bound

- Bisher: Split immer dann, wenn...
 - ... vorgegebene Anzahl neuer Beobachtungen eingetroffen und...
 - ... Anzahl der Beobachtungen im Knoten nicht eindeutig in einer Klasse
- Problem
 - H Tree soll nicht unendlich lange wachsen
 - H Tree soll durch weiteren Split signifikant besser werden
- Lösung: Hoeffding Bound
 - Split nur dann, wenn Informationsgewinn für Split „deutlich besser“ ...
... als Informationsgewinn aller anderen Splits
 - Dabei soll gelten: Informationsgewinn muss umso „deutlich besser“ sein...
 - ... je größer der Wertebereich des Splitattributs
 - ... je weniger Beobachtungen Grundlage für Split bilden
 - Für Split muss also gelten

$$E(\text{beste Alternative}) - E(\text{potentieller Split}) > E \cdot \sqrt{\ln\left(\frac{1}{\delta}\right) / 2n}$$

mit E : Entropie ohne Split, n : Anzahl Beobachtungen, δ : Signifikanzniveau

Aufgabe 1 (b) – Lösung (Hoeffding Bound)

- Bisher (Teilfaugabe (a))
 - Entropie Split Alter/Geschlecht: $\approx 0,91$
 - Entropie Split Familienstand: $\approx 0,61$

	jung	...	weiblich	Summe
Churn	2	...	1	3
kein Churn	2	...	3	5
Summe	4	...	4	

- Vorgehen

- Prüfung: $E(\text{beste Alternative}) - E(\text{potentieller Split}) > E \cdot \sqrt{\ln\left(\frac{1}{\delta}\right) / 2n}$

- Vorbereitung

- Entropie vor Split: $E = -\frac{3}{8} \cdot \log_2 \frac{3}{8} - \frac{5}{8} \cdot \log_2 \frac{5}{8} \approx 0,95$
- Anzahl Beobachtungen: $n = 8$
- Signifikanzniveau: $\delta = 0,001$ (vgl. Aufgabe)

- Einsetzen

- $0,91 - 0,61 > 0,95 \cdot \sqrt{\frac{\ln\left(\frac{1}{0,001}\right)}{2 \cdot 8}} \Rightarrow 0,30 > 0,95 \cdot \sqrt{\frac{\ln(1000)}{2 \cdot 8}} \approx 0,63$

\Rightarrow Ungleichung ist nicht erfüllt! Der Split würde nicht durchgeführt!

Agenda

- Aufgabenblatt 1 – Deskriptive Methoden zur Datenexploration
- Aufgabenblatt 2 – Klassifikation
- Aufgabenblatt 3 – Recommender Systems
- Aufgabenblatt 4 – Clusteringverfahren

- **Aufgabenblatt 5 – Stream Mining**
 - Aufgabe 1 – H-Tree
 - **Aufgabe 2 – CDH-Tree**
 - Aufgabe 3 – Verständnisfragen

- Aufgabenblatt 6 – Social Network Analysis

Aufgabe 2 (a) - Aufgabenstellung

- Beschreiben Sie den Algorithmus für den Aufbau von CDH-Trees.

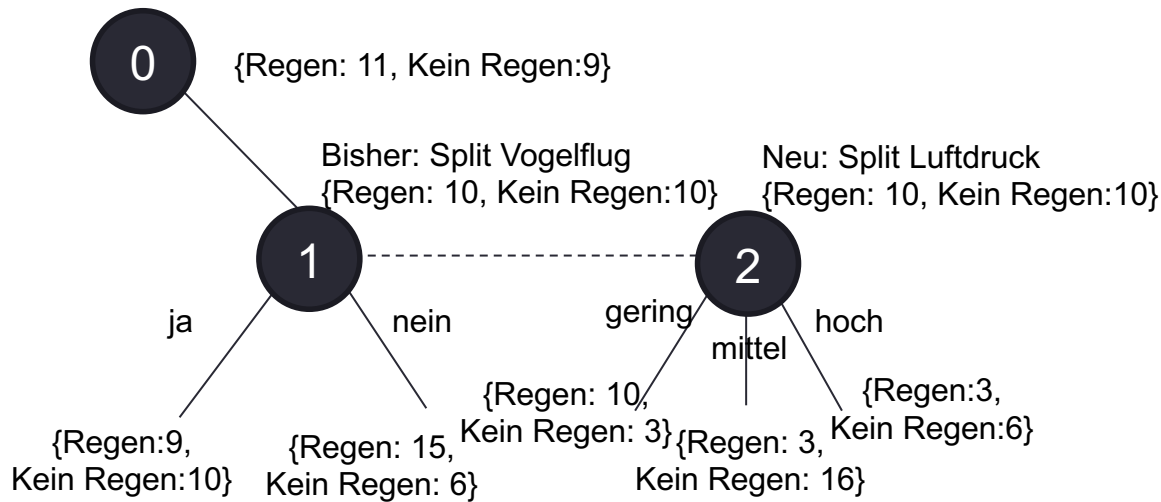
(5 Punkte)

Wiederholung Vorlesung: CDH Tree

- Ziel
Erweiterung des H Tree, so dass sich das Modell über die Zeit ändern kann
- Inhaltliche Änderungen
 - Alle Arrays werden auch an inneren Knoten aktualisiert
 - Speicherung der Daten über „Sliding Windows“ (FIFO-Methode)
 - Beobachtungen werden in betroffenen Knoten gesammelt
 - Übersteigt die Anzahl der Beobachtungen im Knoten einen Wert $n...$
... Löschen der zuerst eingefügten Beobachtungen
 - Für innere Knoten regelmäßige Prüfung, ob Splits noch analog...
... Gegebenenfalls: Umstrukturierung des entsprechenden Teilbaums
 - Phase 1: Aufbau
 - Dafür Identifikation „verdächtiger“ Knoten
(Alternativer Split gemäß Hoeffding Bound besser als aktueller Split)
 - Für jeden „verdächtigen“ Knoten Aufbau eines parallelen Teilbaums
 - Phase 2: Auswahl
 - Berechnung der Vorhersagegüte aller Teilbäume...
... Ersetzen des Ursprungsbaums durch besten Teilbaum

Aufgabe 2 (b) - Aufgabenstellung

- Am Ende einer Phase zur Baumerstellung sei folgender Baum entstanden:



Testdaten:

Vogelflug	Luftdruck	Regen
ja	hoch	ja
ja	mittel	nein
nein	mittel	ja
ja	gering	ja
ja	mittel	nein
nein	hoch	ja
ja	hoch	nein
nein	gering	ja

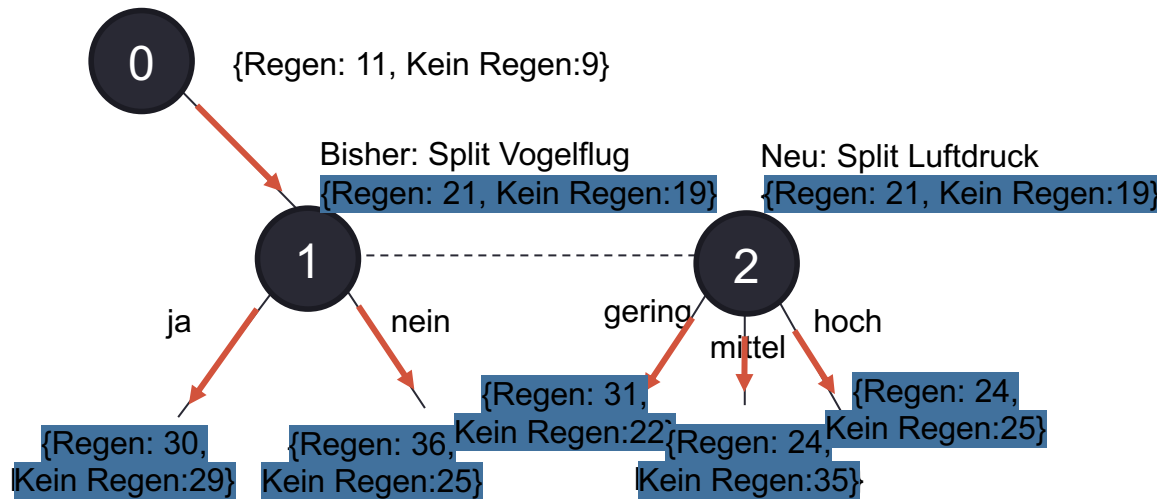
- Prüfen Sie für, ob der Split „Luftdruck“ den Split „Vogelflug“ ersetzen soll. Gehen Sie dabei von den gegebenen Testdaten aus. **(10 Punkte)**

Aufgabe 2 (b) – Lösung (Prüfung Teilbaum)

- Vorgehen
 - Ermittlung der Vorhersage in den Blattknoten
 - Prüfen der Vorhersagen mit Testdaten
- Ermittlung der Vorhersagen in den Blattknoten

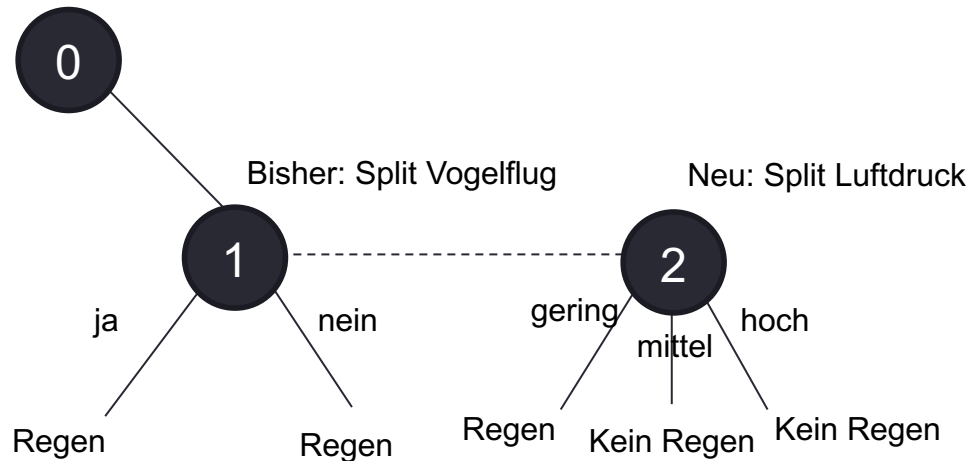
Testdaten:

Vogelflug	Luftdruck	Regen
ja	hoch	ja
ja	mittel	nein
nein	mittel	ja
ja	gering	ja
ja	mittel	nein
nein	hoch	ja
ja	hoch	nein
nein	gering	ja



Aufgabe 2 (b) – Lösung (Prüfung Teilbaum)

- Vorgehen
 - Ermittlung der Vorhersage in den Blattknoten
 - Prüfen der Vorhersagen mit Testdaten
- Ergebnis der Vorhersagen in den Blattknoten



Testdaten:

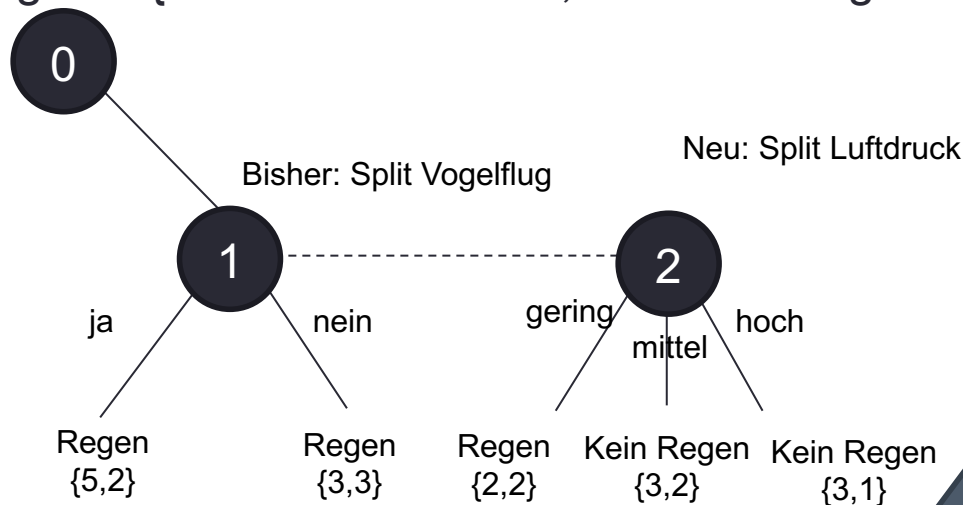
Vogelflug	Luftdruck	Regen
ja	hoch	ja
ja	mittel	nein
nein	mittel	ja
ja	gering	ja
ja	mittel	nein
nein	hoch	ja
ja	hoch	nein
nein	gering	ja

Aufgabe 2 (b) – Lösung (Prüfung Teilbaum)

- Vorgehen
 - Ermittlung der Vorhersage in den Blattknoten
 - Prüfen der Vorhersagen mit Testdaten
- Prüfung der Vorhersagen in den Blattknoten:
 Angabe: {Anzahl klassifiziert, Anzahl richtig klassifiziert}

Testdaten:

Vogelflug	Luftdruck	Regen
ja	hoch	ja
ja	mittel	nein
nein	mittel	ja
ja	gering	ja
ja	mittel	nein
nein	hoch	ja
ja	hoch	nein
nein	gering	ja



Knoten 2 („Luftdruck“) ersetzt den bisherigen Knoten 1 („Vogelflug“) nicht, da nicht besser.

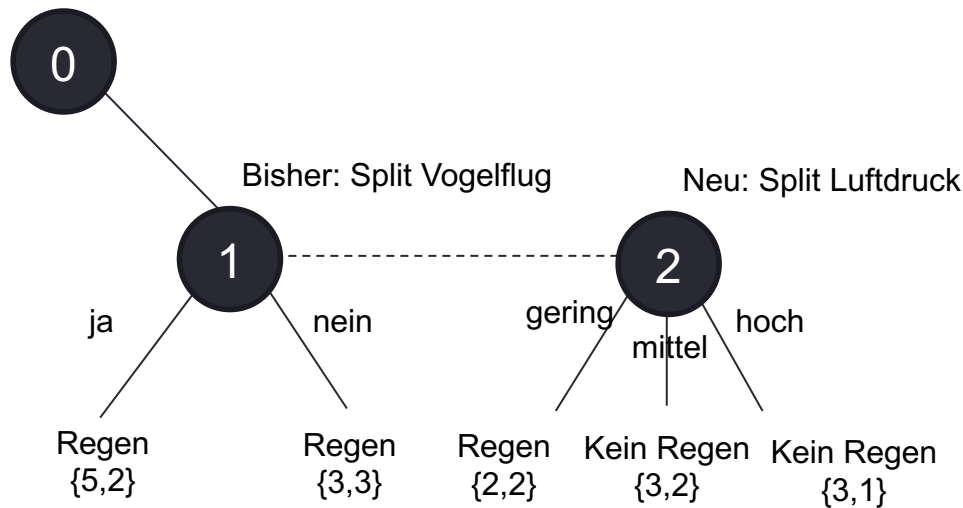
- Bewertung der Splits
 Split Vogelflug: {8, 5}; Split Luftdruck: {8, 5}

Aufgabe 2 (c) - Aufgabenstellung

- Ist es möglich mit einer weiteren Beobachtung für Teilaufgabe (b) die Entscheidung zu ändern? Wenn ja, begründen Sie und geben sie die entsprechende Beobachtung an. **(5 Punkte)**

Aufgabe 2 (c) – Lösung (Prüfung Teilbaum)

• Bisher



Testdaten:

Vogelflug	Luftdruck	Regen
ja	hoch	ja
ja	mittel	nein
nein	mittel	ja
ja	gering	ja
ja	mittel	nein
nein	hoch	ja
ja	hoch	nein
nein	gering	ja

• Idee:

- Beide Splits haben gleiche Vorhersagegüte
- Eine Beobachtung kann Split Luftdruck besser als Vogelflug machen, ...
 ... wenn diese bei Luftdruck richtig, aber bei Vogelflug falsch
- Beispiele:
 - (Vogelflug: ja, Luftdruck: hoch, Regen: nein)
 - (Vogelflug: nein, Luftdruck: mittel, Regen: nein)

Agenda

- Aufgabenblatt 1 – Deskriptive Methoden zur Datenexploration
- Aufgabenblatt 2 – Klassifikation
- Aufgabenblatt 3 – Recommender Systems
- Aufgabenblatt 4 – Clusteringverfahren

- **Aufgabenblatt 5 – Stream Mining**
 - Aufgabe 1 – H-Tree
 - Aufgabe 2 – CDH-Tree
 - **Aufgabe 3 – Verständnisfragen**

- Aufgabenblatt 6 – Social Network Analysis

Aufgabe 3 (a) - Aufgabenstellung

- Diskutieren Sie welche Vor- und Nachteile H-Trees gegenüber traditionellen Entscheidungsbäumen besitzen. **(5 Punkte)**

Wiederholung Vorlesung: H Tree und CDH Tree

- Vorteile der Verfahren gegenüber Entscheidungsbäumen
 - Erlauben kontinuierliches Trainieren und Testen des Modells
 - Anwendung des Modells schon während des Trainierens möglich
 - Verfahren sind performant, da...
 - ... relevante Zwischenergebnisse vorgehalten werden
 - ... Ermittlung abhängig von absoluten Zahlen
 - Kontinuierliche Anpassung (CDH Tree)...
... kann auch wandelnde Welt abbilden
- Nachteile
 - Evaluation im „klassischen Sinn“ schwer / kaum möglich
 - „Ausprobieren“ verschiedener Ansätze und Vergleich kaum möglich
 - Management muss Einsatz vertrauen
 - Wie wahrscheinlich ist ein „Use Case“ ohne historische Daten?
... bzw. ist Sammeln von Daten und damit höhere Flexibilität nicht besser?

Aufgabe 3 (b) - Aufgabenstellung

- Diskutieren Sie, welche Nachteile der H-Tree bei der Vorhersage von Verkäufen für Saisonware besitzt und wie der CDH-Tree dies adressiert.

(5 Punkte)

Aufgabe 3 (b) – Lösung (H-Tree vs. CDH-Tree)

- Eigenschaften H-Tree
 - Vergisst keine bereits erstellten Knoten
 - Lernt genau ein Mal aus jeder eingehenden Beobachtung
 - Kein „Vergessen“ alter Beobachtungen
- Konsequenz
 - Änderungen auf der Datengrundlage können nicht abgebildet werden
 - Beispiel: keine saisonale Schwankungen, Abnutzungserscheinungen
- Lösung CDH-Tree
 - Durch Ersetzen von Teilbäumen Anpassung des Modells
 - Kontinuierliche Verbesserung des Modells

Aufgabe 3 (c) - Aufgabenstellung

- Diskutieren Sie zwei Anwendungsfälle in welchen Daten als Streams auftreten und Stream Mining sinnvoll ist. **(3 Punkte)**

Aufgabe 3 (c) – Lösung (Anwendungsfälle)

- Sensornetze (H-Tree)
 - Exemplarische Analyse: Fällt System aus
 - Beschaffenheit der Daten
 - Datenmenge zu groß, um permanent vorzuhalten (bei entsprechender Größe)
 - Vorhersagemodell oft nicht relevant
 - System sollte „autonom“ funktionieren – Keine Evaluierung möglich
- Analyse von Webtraffic (CDH-Tree)
 - Exemplarische Analyse: Vorhersage direktes Verlassen der Webseite
 - Beschaffenheit der Daten
 - Datenmenge zu groß, um vorzuhalten
 - Nutzerverhalten und damit Vorhersage ändert sich kontinuierlich
 - Wertebereich der Eingaben (Browser, Betriebssysteme, ...) ändern sich kontinuierlich