Semestralklausur zur Vorlesung

# Maschinelles Lernen und Data Mining

 Prof. J. Fürnkranz / Dr. G. Grieser Technische Universität Darmstadt — Wintersemester 2003/04Termin: 13. 2. 2004

Name:		Vorname:		Matrikelnummer:		
Fachi	richtung:					
Punk	te: (1)	(2)	(3)	(4)	(5)	Summe:
Aufg	gabe 1					
	veis: Bei falsch ang erdings 0 Punkte;				n. Die minimale	Punktzahl für Aufgabe
1-a	□ ID3 □ Naive Bayes □ SVM				assenproblemen v	umgehen? ssenprobleme behandelr
1–b	Welche der folge □ ID3 □ k-means Clust □ Apriori □ Feedforward-N	ering	en lassen sich l	ooosten?		
1-с	Was sind die Hy	pothesen beim E	Bagging von ID	3 (syntaktische	e Repräsentation	der Hypothesen)?
1–d	Angenommen, S der folgenden Al  □ ID3 □ k-NN □ Feedforward-N  Begründung:	gorithmen würd			en mit jeweils 10	000 Attributen. Welcher

Was sind die	Grundideen bei Supportvektormaschinen?
Was sind die	Grundideen bei Supportvektormaschinen?
Was sind die	Grundideen bei Supportvektormaschinen?

## Aufgabe 2

2-a Gegeben seien 2 numerische Attribute. Als Hypothesenraum benutzen wir die Menge aller Decision Stumps (Entscheidungsbäume mit einem binären inneren Knoten) über diesen Attributen.

Wie groß ist die VC-Dimension dieses Hypothesenraumes?

Was können Sie über die PAC-Lernbarkeit dieses Hypothesenraumes sagen?

2-b Wie groß ist die VC-Dimension, falls wir als Hypothesen beliebige Entscheidungsbäume zulassen? Was bedeutet das für die PAC-Lernbarkeit?

### Aufgabe 3

Gegeben sei folgende Hierarchie von Begriffen:

Beobachtet werden Objekte, die durch Begriffspaare charakterisiert werden, die man an der untersten Ebene dieser Taxonomien finden kann (also z.B. "blaues Dreieck").

- 3–a Definieren Sie unter Verwendung der gegebenen Begriffshierarchien eine Vorschrift zur minimalen Generalisierung.
- 3-b Gegeben seien folgende S und G-Sets:
  - G: dunkle Vielecke, beliebige Quadrate
  - S: blaue Quadrate

Skizzieren Sie den Version Space, der durch diese Mengen definiert wird.

3-c Wie würden Sie mit Hilfe des oben gegebenen Version Spaces die folgenden Beispiele klassifizieren (mit Begründung):

${f Objekt}$	Klasse	
blaues Quadrat	?	
blauer Kreis	?	
blaues Dreieck	?	

3–d Gegeben seien wiederum die S- und G-sets aus Punkt 3–b. Wie verändern sich die Sets nach Eintreffen des Beispiels

gelbes Dreieck +

Wie interpretieren Sie dieses Ergebnis?

## Aufgabe 4

Der Gini index berechnet sich für eine Menge von Beispielen S wie folgt:

$$g(S) = 1 - \sum_{i=1}^{c} p(i|S)^{2}$$

wobei c die Anzahl der Klassen in den Beispielen ist, und p(i|S) die Wahrscheinlichkeit (relative Häufigkeit) von Beispielen der Klasse i in S ist.

- 4-a Diskutieren Sie die Eigenschaften dieses Maßes. Wo nimmt es ein Maximum an, wo nimmt es ein Minimum an? Welcher der beiden Fälle ist für einen Klassifikationsalgorithmus interessanter? Warum?
- 4-b Definieren Sie analog zu Information Gain das Maß "Gini Gain" als Splitting Criterion für Decision Trees, wobei der Gini index die Rolle der Entropie im Information Gain übernehmen soll.
- 4–c Berechnen Sie mithilfe des Gini Index einen Entscheidungsbaum für folgende Daten.

A1	A2	A3	Class
0	1	1	_
0	0	1	+
1	1	0	+
0	1	0	_
0	0	0	+
1	0	1	+

[Für die halbe Punktanzahl können Sie auch Information gain zur Konstruktion des Baumes verwenden.]

### Aufgabe 5

Gegeben sei folgende Häufigkeitsmatrix:

	kauft	$\mathrm{CDs}$
kauft DVDs	ja	nein
ja	200	100
nein	400	200

- 5–a Berechnen Sie Support, Confidence, und Lift für die Assoziationsregel DVD  $\rightarrow$  CD
- 5-b Ist diese Assoziationsregel interessant? Begründung?
- 5–c Skizzieren Sie, wie Sie einen Assoziationsregel-Lerner mit einem Covering/Separate-and-Conquer Verfahren kombinieren können, um ein Klassifikationsproblem durch Lernen einer Regel-Menge zu lösen.
- 5–d Die Klassifikationsregeln, die von obigem Algorithmus gelernt werden, erfüllen alle die Kriterien, daß sie mit einem (vom Benutzer spezifizierten) minimalem Support und einer minimalen Konfidenz auftreten. Skizzieren Sie in einem PN-Raum, in welcher Region die gefundenen Regeln liegen müssen?