

# Klausur zur Lehrveranstaltung "Maschinelles Lernen 1 - Grundverfahren"

(60 Minuten)

Nachname:	Vorname:	
Markella de coma a mo	Otrodian management of the state of	
Matrikelnummer:	Studiengang und Semester:	
Bekanntgabe-Code:		
(wird für den Aushang der Ergebnisse verwendet)		

#### Anmerkungen:

- Legen Sie Ihren Studierendenausweis und ein gültiges Ausweisdokument gut sichtbar bereit.
- Tragen Sie Nachname, Vorname, Matrikelnummer und Bekanntgabe-Code deutlich lesbar ein und unterschreiben Sie das Klausurexemplar unten.
- Die folgenden 6 Aufgaben sind vollständig zu bearbeiten.
- Als Hilfsmittel ist nur ein nicht programmierbarer Taschenrechner zugelassen.
- Täuschungsversuche führen zum Ausschluss von der Klausur.
- Unleserliche oder mit Bleistift geschriebene Lösungen können von der Korrektur bzw. der Wertung ausgeschlossen werden.
- Beim Ausfüllen von Lücken gibt die Größe der Kästen keinen Aufschluss über die Länge des einzufügenden Inhaltes.
- Die Bearbeitungszeit beträgt 60 Minuten.

Ich bestätige, dass ich die Anmerkungen gelesen und mich von der Vollständigkeit dieses Klausurexemplars (Seite 1 - 11) überzeugt habe.

Unterschrift	

#### Nur für den Prüfer

Aufgabe	1	2	3	4	5	6	Gesamt	Note
Punkte	7	12	14	11	8	8	60	
Erreicht								

Aufgabe 1	(7 Punkte)
(a) Geben Sie 3 Einordnungskriterien von Lernverfahren, sowie deren Abstufu Ausprägungen an.	ungen bzw. (/3P)
(b) Beschreiben Sie das Problem des <i>Overfitting.</i> Wie kann es verhindert we	rden? (/2P)
(c) Was verbirgt sich hinter der Vapnik-Chervonenkis (VC) Dimension? Besch den theoretischen Nutzen in der Anwendung.	reiben Sie kurz ( /2P)

#### Aufgabe 2: Lernen von probabilistischen Modellen

(12 Punkte)

(a) Der folgende Datensatz beschreibt Beobachtungen des Status eines bestimmten Zuges an einem bestimmten Bahnhof gegeben der ebenfalls beobachteten Attribute:  $Tag(T) = \{Wochentag, Wochenende\}, Wind(Wi) = \{Kein, Leicht, Stark\}$  und  $Wetter(We) = \{Sonne, Regen, Nebel\}.$ 

Tag (T)	Wind (Wi)	Wetter (We)	Status (S)
Wochentag	Kein	Sonne	Verspätet
Wochentag	Kein	Nebel	Verspätet
Wochentag	Stark	Regen	Pünktlich
Wochenende	Leicht	Regen	Verspätet
Wochentag	Stark	Sonne	Pünktlich
Wochenende	Stark	Nebel	Pünktlich
Wochenende	Kein	Sonne	Verspätet
Wochentag	Leicht	Regen	Pünktlich
Wochenende	Leicht	Nebel	Verspätet

Berechnen	Sie folgenden	(a-priori ı	und bedingte)	Wahrscheinlichkeiten:	(_	/2P)

```
P(S = Versp\"{a}tet) =
P(S = P\"{u}nktlich) =
P(T = Wochenende | S = P\"{u}nktlich) =
```

Heute ist ein Wochentag mit Nebel und Windstärke leicht. Ein naiver Bayes-Klassifikator soll genutzt werden, um den Status des Zuges vorherzusagen. Welches ist heute der wahrscheinlichere Status des Zuges? Begründen Sie Ihre Entscheidung formal.

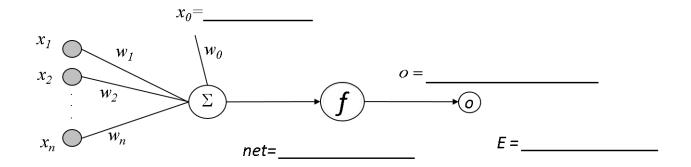
 (/2P)

(b)	Das Szenario aus der vorherigen Teilaufgabe wird nun zusätzlich um das Attrib Jahreszeit ( $J$ ) erweitert. Folgende Abhängigkeiten zwischen den Attributen sind - Wetter ( $We$ ) und Wind ( $Wi$ ) sind abhängig von der Jahreszeit ( $J$ ) - Der Status ( $S$ ) ist abhängig von Wetter ( $We$ ), Wind ( $Wi$ ) und Tag ( $T$ )		eben:
	Zeichnen Sie ein Bayes'sches Netz, welches das Szenario beschreibt.	(	_/2P)
(c)	Was kann bei einem Bayes'schen Netz gelernt werden? Mit welcher Methode erfolgt dies, wenn die Struktur bekannt ist und Variablen r teilweise beobachtbar sind?	าur (	_/2P)
(d)	Ein HMM (Hidden Markov Modell) ist definiert als: $\lambda = \{S - \text{Zustände}, \ V - \text{Ausgabezeichen}, \ A - \text{Übergangswahrscheinlichkeiten}, \\ B - \text{Emmisionswahrscheinlichkeiten}, \ \Pi - \text{Verteilung Anfangswahrscheinlichkeiten} $ Beschreiben sie das Lernproblem (was ist gegeben, was gesucht)? Welcher Lekann dafür verwendet werden und welche Parameter werden dabei gelernt?		_
	Kann datur verwendet werden und weiche Parameter werden dabei gelemt?		

### **Aufgabe 3: Neuronale Netze**

(14 Punkte)

(a) Ergänzen Sie fehlende Begriffe und Formeln in der untenstehenden Abbildung eines Neurons. (\_\_\_\_/4P)



w:\_\_\_\_

o:\_\_\_\_

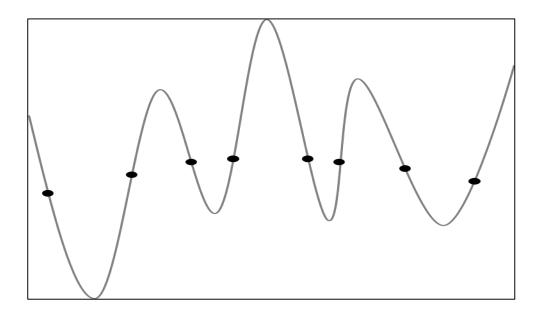
x:\_\_\_\_\_

t:\_\_\_\_\_

- (b) Nennen Sie zwei typische nichtlineare Aktivierungsfunktionen, die jeweils dazugehörige Formel und die jeweiligen Ableitungen.

  (\_\_\_/3P)
- (c) Welche Bedingung muss die Aktivierungsfunktion eines Neurons für das Lernen unter Verwendung des Gradientenabstiegs erfüllen? (\_\_\_\_/1P)
- (d) Nennen Sie ein Lernverfahren, um vorwärts gerichtete, mehrschichtige neuronale Netze zu trainieren und eine Herausforderung, die beim involvierten Gradientenabstieg auftreten kann. Mit welcher Methode kann dabei das Lernen verbessert werden? (\_\_\_\_/2P)

(e) Was lässt sich über die VC-Dimension des neuronalen Netzes sagen, das aus den untenstehenden Lerndaten die eingezeichnete Kurve approximiert? Nennen Sie das resultierende Phänomen und beschreiben Sie kurz, wie sich die Approximation verbessern lässt.



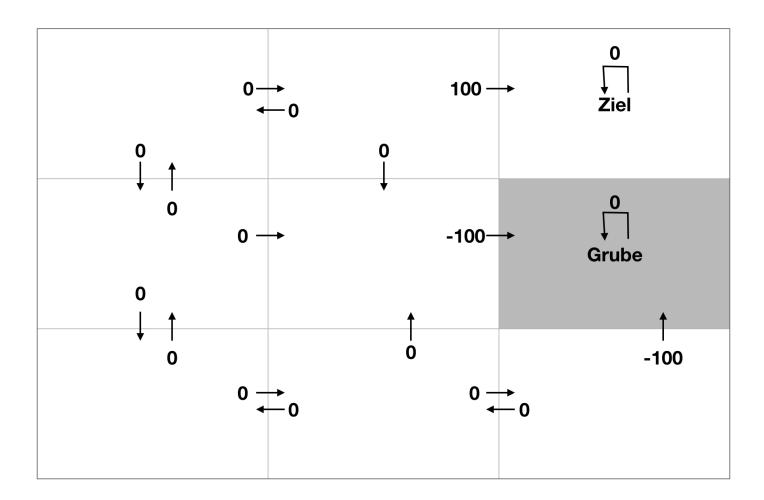
(f)	Nennen Sie ein konstruktives Verfahren zur schrittweisen Optimierung der Netzwerktopologie.			

## **Aufgabe 4: Reinforcement Learning**

(11 Punkte)

	Durch welches Modell lässt sich die Problemstellung beim Reinforcement Learn darstellen? Welche vier Bestandteile werden für die Modellierung benötigt?	ing f	ormal /3P)
		\	
(b)	Beschreiben sie kurz die Markov-Bedingung	(	/1P)
(~)	Doddin olbon die Karz als market Bearingsing	\	
ļ			
(c)	Wie lautet die rekursive Definition der Q-Funktion (Bellmann-Gleichung)?	(	_/2P)
	Nennen Sie die zwei wesentlichen Unterschiede zwischen den Suchstrategien		
	Exploration und Exploitation.	(_	/1P) 

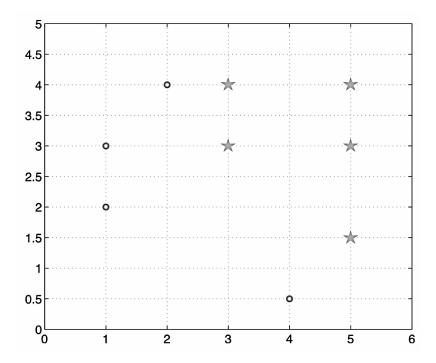
(e) Betrachten sie das untenstehende Labyrinth. Ein Agent kann sich mit den angezeigten Zustandsübergängen von Raum zu Raum bewegen. Der Reward für einen Übergang ist jeweils in der Zeichnung abgebildet. Zu Beginn des Trainings gilt:  $\forall s, a \ Q(s, a) = 0$ . Führen sie den Q-Lernen Trainingsalgorithmus durch und tragen Sie die Schätzung  $\hat{Q}(s,a)$  für alle (s,a) nach konvergieren des Lernalgorithmus ein (Diskontierungsfaktor  $\gamma=0.8$ ). Runden Sie die Ergebnisse auf natürliche Zahlen. (\_\_\_\_/4P)



#### **Aufgabe 5: Boosting**

(8 Punkte)

Mit Hilfe von AdaBoost soll eine Klassifzierung durchgeführt werden. Hierzu soll ein Entscheidungsstumpf (1-Merkmals Entscheidungsbaum mit lediglich einer Wurzel und zwei Blättern) verwendet werden. In jeder Iteration wählen Sie den Stumpf, der den gewichteten Trainingsfehler minimiert. Nutzen Sie hierzu die untenstehende Zeichnung.



- (a) Zeichnen Sie die Entscheidungsgerade in die obere Abbildung ein. Markieren Sie die positive und negative Seite der Klassifikation. ( /1 P)
- (b) Berechnen Sie die Gewichtung jedes Datenpunktes nach der ersten Iteration und markieren Sie den Datenpunkt, der die höchste Gewichtung nach der ersten Iteration besitzt.
  (\_\_\_/4 P)

(c)	Erklären Sie anhand von AdaBoost die Anwendung der strukturellen Risikomir Gehen Sie dabei auf die wesentlichen Aspekte der Hypothesenraumstrukturier		
	der Fehlerminimierung ein.	(/3P)	

## **Aufgabe 6: Support Vector Machines**

(8 Punkte)

a)	Beschreiben Sie kurz die Grundidee, die der Methode der Support Vektor Klaszugrunde liegt und wie das Verfahren einzuordnen ist.	sifika (	tion _/2P)
			<del></del>
	Geben Sie die Formeln für das Optimierungskriterium der <b>optimalen</b> Hyperebe die Randbedingung einer korrekten Klassifikation an (gegeben Trainingsbeispie Form $(\vec{x}, y)$ )		
	Optimierungskriterium:		
	Randbedingung:		
	Erklären Sie die Dualität zwischen Hypothesenraum und Merkmalsraum im Kol SVM Verfahrens (Version Space Duality).	ntext (	des /2P)
	Welche Vorteile ergeben sich durch den sogenannten "Kerneltrick"? Welche Beliegt dem Kerneltrick zugrunde?	eobac (	chtung /2P)
	logi dom Nomera zagrando .		<u></u>