

Übungen zur Vorlesung  
**Theorie des Maschinellen Lernens**  
Sommer 2013  
Übungsblatt 10

**Aufgabe 10.1**

Sei  $N_n$  ein Netzwerk von linearen Schwellwertfunktionen über  $X = \{0, 1\}^n$  mit einem Ausgabeknoten und beliebig vielen Berechnungsknoten in einem Hidden Layer.

Zeige, dass man zu einer Stichprobe der Größe  $m$  effizient (also in polynomieller Zeit in  $n$  und  $m$ ) eine konsistente Hypothese aus  $N_n$  finden kann.

Warum gibt es trotzdem keinen effizienten Lerner im realisierbaren Modell für die Klasse  $\cup_n N_n$ ?

**Aufgabe 10.2**

Sei  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \{0, 1\}$  eine Funktion die durch ein neuronales Netz  $N_f$  mit  $n$  Eingabeknoten,  $k$  Berechnungsknoten in einem Hidden Layer und einem Ausgabeknoten gegeben ist.

Sei  $b \in \{0, 1\}^k$ . Wir verändern das Netz  $N_f$  folgendermaßen: Genau dann, wenn  $b_i = 0$  ist, wird die Ausgabe von Berechnungsknoten  $i$  gekippt (d.h. von 0 auf 1 gesetzt und umgekehrt).

Zeige: Für jedes  $b$  kann man die Gewichte und den Schwellwert des Ausgabeknotens so anpassen, dass das veränderte Netz  $N_{f,b}$  weiterhin die Funktion  $f$  berechnet.

**Problem: Set-Splitting**

*Eingabe:* Eine Menge  $S = \{x_1, \dots, x_n\}$  und Teilmengen  $A_1, \dots, A_l$  von  $S$ .

*Frage:* Gibt es Teilmengen  $S_1, S_2$  von  $S$ , so dass  $S = S_1 \cup S_2$  gilt und kein  $A_i$  vollständig in  $S_1$  oder  $S_2$  liegt?

**Definition: XOR-Netzwerk**

Sei  $N_{\text{XOR}}^2$  die Klasse der Netzwerke mit zwei Berechnungsknoten (gewöhnliche lineare Schwellwerte) in einem Hidden Layer und einem Ausgabeknoten, der die Parität seiner zwei Eingabe-Bits berechnet, d.h. der Knoten gibt genau dann 1 aus wenn seine Eingabe  $(0, 1)$  oder  $(1, 0)$  ist.

**Aufgabe 10.3**

Zeige, dass folgende Abbildung eine polynomielle Reduktion von Set-Splitting auf  $N_{\text{XOR}}^2$ -Consistency darstellt (weil Set-Splitting ein schwerstes Problem in NP ist, haben wir damit gezeigt, dass das Lernen von  $N_{\text{XOR}}^2$  im Realizable Model hart ist):

Wir wählen  $X = \{-1, 0, 1\}^n$ . In der Stichprobe sind folgende Beispiele:

- $e_i$  mit Label 0 für  $1 \leq i \leq n$ .
- $-e_i$  mit Label 0 für  $1 \leq i \leq n$ .
- $0$  (der Nullvektor) mit Label 1.
- $\sum_{x_j \in A_i} e_j$  mit Label 1 für  $1 \leq i \leq l$ .

Dabei bezeichnet  $e_i$  den Vektor mit einer Eins in Position  $i$  und Nullen in allen anderen Positionen.

**Aufgabe 10.4**

Zeige mit Hilfe einer Reduktion auf eine mächtigere Klasse, die bekanntermaßen effizient lernbar ist, dass  $N_{\text{XOR}}^2$  über  $X_n = \{-1, 0, 1\}^n$  im realisierbaren Modell effizient lernbar ist (wenn man als Ausgabe des Lernalgorithmus die Funktionen der mächtigeren Klasse erlaubt).