

## MUSTERERKENNUNG, 1. SEMINAR – NEURON

**Aufgabe 1.** Gegeben sei eine Stichprobe  $(x^1, \dots, x^l)$  von Datenpunkten  $x^l \in \mathbb{R}^n$ . Man finde unter allen Hyperebenen die durch den Ursprung gehen, diejenige, deren *summarischer* vorzeichenbehafteter Abstand zu allen Datenpunkten maximal ist.

*Hinweis:* Eine Hyperebene wird durch ihren Normalenvektor  $w$  beschrieben (Der Normalenvektor sei normiert, d.h.  $\|w\| = 1$ ).

- Geben Sie den vorzeichenbehafteten Abstand eines Datenpunktes  $x$  von der Hyperebene als Funktion von  $x$  und  $w$  an. Wie ergibt sich die Zielfunktion der Aufgabe?
- Welcher Vektor  $w^*$  maximiert die Zielfunktion?

**Aufgabe 2.** Für Muster  $x \in \mathbb{R}_{++}^n$  (d.h.  $x_i > 0$ ), die in zwei Klassen zu teilen sind, wird die Menge der Entscheidungsregeln

$$\prod_i x_i^{w_i} \geq b$$

betrachtet. Dabei sind der Gewichtsvektor  $w \in \mathbb{R}^n$  sowie der Schwellwert  $b$  Parameter der Entscheidungsregel. Wie kann man die unbekannt Parameter anhand einer klassifizierten Lernstichprobe  $((x^l, k^l), \dots)$  mithilfe des Perzeptron Algorithmus lernen?

**Aufgabe 3.** Man betrachte die quadratischen Entscheidungsregeln  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \{0, 1\}$ :

$$f(x) = \begin{cases} 1 & \text{wenn } x^T \cdot A \cdot x + \langle x, b \rangle + c < 0 \\ 0 & \text{sonst,} \end{cases}$$

mit einer  $n \times n$  Matrix  $A$ , einem Vektor  $b \in \mathbb{R}^n$  und einer Konstante  $c$ . Zeigen Sie, dass man eine solche Entscheidungsregel mit Hilfe des Perzeptron Algorithmus anlernen kann.

*Hinweis:* Transformieren Sie dazu den Merkmalsraum in einen geeignet gewählten höherdimensionalen Raum, in dem die Entscheidungsregel linear wird.

**Aufgabe 4.** Man betrachte die „gewöhnliche“ Perzeptron Aufgabe, in der die unbekannt Parameter einer Entscheidungsregel  $\langle x, w \rangle \geq b$  anhand einer klassifizierten Lernstichprobe zu bestimmen sind. Zusätzlich sei verlangt, dass bestimmte Parameter positiv sein müssen, zum Beispiel für eine bestimmte Komponente  $i_*$  des Gewichtsvektors  $w_{i_*} > 0$  gilt. Wie lässt sich der Perzeptron Algorithmus ergänzen so, dass er nur solche Entscheidungsregel zulässt, die diese Nebenbedingungen erfüllen?

**Aufgabe 5.** Der „Fischer Klassifikator“ [Fischer, 1936] ist ein Verfahren zur Klassifikation von Mustern  $x \in \mathbb{R}^n$  in  $|K|$  Klassen  $k \in K$ . Als Parameter dienen  $|K|$  Vektoren  $w^k \in \mathbb{R}^n$ ,  $k = 1, \dots, |K|$ . Mit Hilfe dieser wird der Raum  $\mathbb{R}^n$  in  $|K|$  Gebiete  $X^k \subset \mathbb{R}^n$  wie folgt zerlegt:

$$X^k = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \langle x, w^k \rangle > \langle x, w^i \rangle \quad \forall i \neq k\}.$$

Die Lernaufgabe besteht in der Konstruktion eines solchen Klassifikators anhand gegebener Trainingsdaten  $(x^1, k^1), \dots, (x^l, k^l)$ . Zeigen Sie, dass diese Aufgabe durch eine verallgemeinerte Variante des Perzeptron Algorithmus gelöst werden kann.

*Hinweis:* In jedem Lernschritt werden ein Muster  $(x, k)$  (aus den Trainingsdaten) und ein  $i$  bestimmt, für die  $\langle x, w^k \rangle > \langle x, w^i \rangle$  nicht erfüllt ist. Die Vektoren  $w^k$  und  $w^i$  werden korrigiert. Wie?