

Übungen zur Vorlesung
Theorie des maschinellen Lernens
Sommer 17
Übungsblatt 08

Aufgabe 8.1 (4 Punkte)

Sei $h_w : \mathbb{R}^3 \rightarrow [0, 1]$ mit $w \in \mathbb{R}^3$. Es gelte

$$h_{(w_1, w_2, w_3)}(x_1, x_2, x_3) := \frac{1}{1 + e^{-(w_1 x_1 + w_2 x_2 + w_3 x_3)}}.$$

Gib für die Trainingsmenge

$$S = \{((-1, 2, 1), -1), ((2, 6, 1), 1), ((-2, 5, 1), 1), \\ ((3, 0, 1), 1), ((1, 0, 1), -1), ((-3, -1, 1), -1)\}$$

ein w an, sodass alle Punkte aus S durch $\text{sign}(\langle w, x \rangle)$ korrekt klassifiziert werden. Bestimme anschließend die Wahrscheinlichkeiten, die durch deine Wahl von w jedem Punkt aus S durch h_w zugeordnet werden (vgl. Lemma 9.18 im Skriptteil „Lineare Voraussagefunktionen“ unter Materialien auf der Homepage).

Aufgabe 8.2 (4 Punkte)

Gegeben sei eine Trainingsmenge $S = \{(x_i, y_i)\}_{i=1}^m \in (\mathcal{X} \times \{-1, 1\})^m$, Hypothesen $g_1, \dots, g_T: \mathcal{X} \rightarrow \{-1, 1\}$, sowie $a_1, \dots, a_T \in [0, 1]$ mit $\sum_{i=1}^T a_i = 1$. Es gelte für ein $\theta > 0$, dass

$$y_i \sum_{j=1}^T a_j g_j(x_i) \geq \theta$$

für alle $1 \leq i \leq m$.

- Zeige, dass sich die y_i für alle $1 \leq i \leq m$ durch ein gewichtetes Majoritätskriterium der g_1, \dots, g_T bestimmen lassen.
- Sei D eine Verteilung über $[m]$. Zeige, dass mit obigen Voraussetzungen und $\theta = 2\gamma$ eine Hypothese g_j existiert mit

$$\Pr_{i \sim D}[y_i \neq g_j(x_i)] \leq \frac{1}{2} - \gamma.$$

— Bitte wenden! —

Aufgabe 8.3 (4 Punkte)

- a) Betrachte die Trainingsmenge $S = \{(0, 0), 1), ((1, 0), -1), ((0, 1), -1), ((1, 1), 1)\}$. Lasse AdaBoost mit Entscheidungsstümpfen als Basislerner auf S laufen. Was ist der kleinste Fehler den AdaBoost auf S realisieren kann? Begründe. Beachte, dass der Basislerner in diesem Fall kein γ -schwacher Lerner ist.
- b) Welche Hypothese gibt AdaBoost mit Entscheidungsstümpfen als Basislerner nach zwei Runden auf der Trainingsmenge

$$S = \{(1, 1), (2, 1), (3, 1), (4, -1), (5, -1), (6, -1), (7, 1)\}$$

aus.

Aufgabe 8.4 (4 Punkte)

Betrachte den Algorithmus AdaBoost. Zeige, dass der Fehler von h_t bezüglich der Verteilung $D^{(t+1)}$ exakt $1/2$ ist, d.h. zeige, dass für alle $t \in [T]$

$$\sum_{i=1}^m D_i^{(t+1)} \mathbf{1}_{[y_i \neq h_t(x_i)]} = 1/2.$$