

## Übungen zur Vorlesung

### Theorie des maschinellen Lernens

Sommer 17

#### Übungsblatt 09

##### Aufgabe 9.1 (4 Punkte)

Sei  $A$  ein Lernalgorithmus. Es existiere ein  $\delta_0 \in (0, 1)$  und eine Funktion  $m_{\mathcal{H}} : (0, 1) \rightarrow \mathbb{N}$ , sodass für alle  $\varepsilon \in (0, 1)$ , alle Verteilungen  $D$  und alle  $m \geq m_{\mathcal{H}}(\varepsilon)$ , gilt

$$\Pr_{S \sim D^m} [L_D(A(S)) \leq \min_{h \in \mathcal{H}} L_D(h) + \varepsilon] \geq 1 - \delta_0.$$

Schlage ein Verfahren vor, welches  $A$  verwendet und  $\mathcal{H}$  agnostisch PAC-lernt mit

$$m_{\mathcal{H}}(\varepsilon, \delta) \leq k \cdot m_{\mathcal{H}}(\varepsilon) + \left\lceil \frac{2 \log(4k/\delta)}{\varepsilon^2} \right\rceil,$$

wobei  $k = \lceil \log(\delta) / \log(\delta_0) \rceil$ .

*Hinweis* Teile dazu die Trainingsmenge in  $k+1$  Bereiche, sodass die ersten  $k$  aus jeweils  $m_{\mathcal{H}}(\varepsilon)$  Beispielen bestehen. Bestimme mit Hilfe von  $A$  für jeden dieser  $k$  Bereiche eine Hypothese. Zeige, dass  $\Pr[L_D(A(S)) > \min_{h \in \mathcal{H}} L_D(h) + \varepsilon] \leq \delta_0^k \leq \delta/2$  für jeden dieser Bereich. Nutze abschließend den letzten Bereich, um eine dieser  $k$  Hypothesen auszuwählen.

##### Aufgabe 9.2 (4 Punkte)

Bei der  $k$ -fachen Kreuz-Validierung wird eine Trainingsmenge  $S$  der Größe  $m$  in  $k$  Teile  $S_1, \dots, S_k$  der Größe  $m/k$  zerlegt. Der Fall  $k = m$  heißt Leave-one-out (LOO).

Gegeben sei eine Grundmenge  $\mathcal{X}$  mit einer Verteilung  $D$ . Eine Instanz  $x \in \mathcal{X}$  wird zufällig mit  $y = 1$  bzw.  $y = 0$  markiert - es soll dabei gelten  $\Pr[y = 1 \mid x] = \Pr[y = 0 \mid x] = 1/2$ . Sei  $S = \{(x_1, y_1), \dots, (x_m, y_m)\}$  eine Trainingsmenge. Ein Lernalgorithmus  $A$  liefere bei Eingabe von  $S$  die Hypothese  $h$ , wobei

$$h(x) = \begin{cases} 1 & , \text{ falls } \sum_{i=1}^{|S|} y_i = 1 \pmod{2} \\ 0 & , \text{ sonst} \end{cases}.$$

Gemäß LOO sei  $S_i = \{(x_i, y_i)\}$  für alle  $1 \leq i \leq k = m$ . Zeige, dass der mittlere Fehler

$$\frac{1}{k} \sum_{i=1}^k L_{S_i}(A(S \setminus S_i))$$

entweder 0 oder 1 ist, obwohl der tatsächliche Fehler (bei komplett zufälligen Labels)  $1/2$  ist.

**Aufgabe 9.3** (4 Punkte)

Beweise Theorem 15.4 mit Hilfe von Lemma 15.5 aus dem Skript „Support-Vector Maschinen und Kernel-Methoden“ (siehe Homepage unter Materialien).

**Aufgabe 9.4** (4 Punkte)

Betrachte die Trainingsmenge

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

Zeige, dass sich  $S$  nicht linear separieren lässt. Es gibt jedoch ein Polynom von Grad 2, welches die Punkte erfolgreich trennt. Gib die Abbildung  $\psi$  an, welche die Daten geeignet in den Merkmalsraum  $\mathbb{R}^3$  abbildet. Bestimme anschließend eine Hyperebene, die die entsprechenden Merkmalsvektoren dort separiert.

Eine Bewertung der Vorlesung für die Angewandte Informatik kann unter dem folgenden Link abgegeben werden:

<https://evasys.uv.ruhr-uni-bochum.de/evasys/online.php?p=KMMZW>

