

Übungen zur Vorlesung  
**Theorie des Maschinellen Lernens**  
Sommer 2013  
Übungsblatt 07

**Aufgabe 7.1**

Beweise oder widerlege:

Für alle Klassen  $F$ , alle Stichproben  $z$  und alle  $\gamma > 0$  gilt:

Es gibt eine Funktion  $f \in F$ , die gleichzeitig  $\hat{e}_z(f)$  und  $\hat{e}_z^\gamma(f)$  minimiert.

Falls die Aussage stimmt: Gib einen Algorithmus an, der  $f$  findet.

Falls die Aussage falsch ist: Ist sie dann für alle Klassen  $F$  falsch (mit  $|F| > 1$ )?

**Aufgabe 7.2**

Beweise folgende obere Schranke:

Sei  $L$  ein Algorithmus, der eine Hypothese aus  $F$  mit einem kleinsten empirischen  $\gamma$ -Margin-Fehler ausgibt. Dann gilt für alle  $m \geq d$ ,  $1 > \delta > 0$  und  $\gamma > 0$

$$\epsilon_L(m, \delta, \gamma) \leq \left( \frac{72}{m} \left( d \ln \left( \frac{8em}{d} \right) + \ln \left( \frac{3}{\delta} \right) \right) \right)^{1/2}$$

mit  $d = \text{Pdim}(F)$ .

*Hinweis:* Orientiere dich am Beweis von der oberen Schranke, die die Fat-Shattering-Dimension verwendet. Für eine Schranke mit anderen Konstanten gibt es keinen Punktabzug.

**Aufgabe 7.3**

Zeige, dass der Beweis für die obere Schranke der Covering-Number mit Hilfe der Pseudo-Dimension nicht direkt auf die Graph-Dimension (siehe Aufgabe 6.4) übertragbar ist.

Zeige konkret: Für alle  $0 < \epsilon < 1$  existiert eine Klasse  $F$ , so dass gilt

$$\infty = \text{Gdim}(Q_\epsilon(F)) > \text{Gdim}(F) = 1$$

**Aufgabe 7.4** (4 Punkte + 4 Bonuspunkte)

Sei  $F$  die Klasse der Funktionen von  $[0, 1]$  nach  $[0, 1]$  mit einer beschränkten totalen Variation von höchstens  $V$ . Sei  $I$  die Klasse der monoton steigenden Funktionen von  $[0, 1]$  nach  $[0, 1 + V/2]$ .

Zeige:

- Für jedes  $f \in F$  existieren  $g, h \in I$  mit  $f = g - h$
- Für alle  $x \in [0, 1]^m$  gilt  $\mathcal{N}(\epsilon, F|_x, d_1) \leq \mathcal{N}(\frac{\epsilon}{2}, I|_x, d_1)^2$
- (+4 Bonuspunkte)  $\log_2 \mathcal{N}_1(\epsilon, F, m) = O(V/\epsilon)$