
9.Übung im Modul „Grundlagen der Künstlichen Intelligenz“

Sommersemester 2020

zu lösen bis 24. Juni 2020

Aufgabe 9.1:

Gegeben ist ein Perzeptron P mit drei Eingängen und dem Gewichtsvektor $w = (-2, 3, -1)$.

- Geben Sie die Ausgaben von P für die Eingangsvektoren $(1, 2, 3)$, $(-1, 2, 3)$, $(2, 3, 1)$, $(3, 1, 2)$ und $(-1, 0, 1)$ an.
- Geben Sie für jede Kombination $(x_1, x_2, x_3) \in \{0, 1\}^3$ die Ausgaben von P an.
- Geben Sie eine aussagenlogische Formel mit derselben Semantik wie P an.

Aufgabe 9.2:

Gegeben ist das Perzeptron P mit zwei Eingängen und einem bias unit und dem initialen Gewichtsvektor $w = (1, -1, 1)$

- Geben Sie die Ausgaben von P für die Eingangsvektoren $(1, 1)$, $(-1, 2)$, $(2, 3)$, $(-2, 1)$, $(-3, 1)$ und $(-1, 0)$ an.
- Geben Sie eine geometrische Darstellung der durch P repräsentierten Funktion an.
- Trainieren Sie P auf den Mengen $M_+ = \{(-1, 2), (1, 0), (-3, 0)\}$ $M_- = \{(8, 0), (0, -2), (-3, -2)\}$. Geben Sie alle Schritte des Algorithmus PERZEPTRON-LERNEN an, bis jedes Trainingsmuster einmal verarbeitet wurde.
- Trainieren Sie das Perzeptron weiter, bis alle Trainingsmuster korrekt klassifiziert werden. Bei welchem Gewichtsvektor ist das erreicht?
- Geben Sie die Ausgaben dieses trainierten Perzeptron auf allen Eingangsvektoren aus a. an.

Aufgabe 9.3:

- Geben Sie die vollständigen Trainingsmengen M_+ und M_- für die Boolesche Funktion $\rightarrow$ an.
- Stellen Sie diese Mengen graphisch (im $\mathbb{R}^2$) dar.
- Trainieren Sie ein Perzeptron mit dem initialen Gewichtsvektor $w = (1, -1, 1)$ (zwei Eingänge und bias unit) mit dem Algorithmus PERZEPTRON-LERNEN auf diesen Mengen. Geben Sie nach jedem Muster die Gewichtsvektoren an und die tragen Sie die entsprechende Gerade in die graphische Darstellung ein.
- Überprüfen Sie nach dem ersten vollständigen Durchlauf beider Trainingsmengen, ob das damit erhaltene Perzeptron die Funktion $\rightarrow$ schon auf allen Trainingsmustern den korrekten Wert zurückgibt.

Aufgabe 9.4:

- Zeichnen Sie wenigstens zwei verschiedene Entscheidungsbäume, welche die Boolesche Funktion $\neg(p \vee r) \vee (q \wedge r)$ repräsentieren.