## MachineLearning for Visual Computing Aufgabenblock 1

Christian Brändle

November 23, 2014



## 0.1 Einfaches Perceptron - Datengeneration

Gegeben sind vier Datensets a 100 Beobachtungen von 2-dimensionalen Eingangsdaten, welche normalverteilt sind. Die Figuren in Tabelle  $\,1$  verdeutlichen dies.

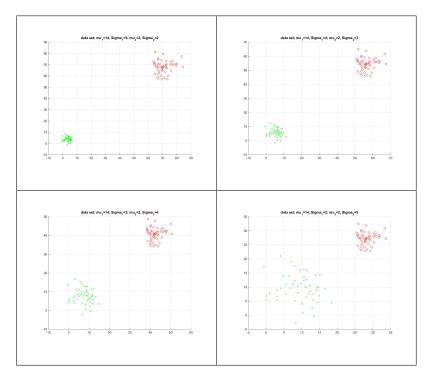


Table 1: Iteration distribution over gamma

## 0.2 Einfaches Perceptron - Perceptrontraining

### 0.2.1 Anzahl Iterationen

Die Anzahl der Iterationen hängt maßgeblich von der margin der separierbaren Daten ab. Je kleiner die margin, desto mehr Iterationen sind notwendig, bis der Algorithmus terminiert.

### 0.2.2 Welchen Einfluß hat die Schrittweite

Der Einfluß der Schrittweite hängt sowohl von den Eingangsdaten als auch vom gewählten Algorithmus ab. Es ist zu beobachten, daß der batch-Algorithmus keine großen Abweichungen zeigt, egal welches  $\gamma$  gewählt wird. Beim online-Verfahren ist der Einfluß größer, das heißt die Varianz in den ermittelten It-

erationen ist höher, aber auch hier ist kein eindeutiger Bereich über alle Simulationen auszumachen, wo ein gegebenes  $\gamma$  die Iterationen des Algorithmus wesentlich reduziert. Zu sehen ist die Verteilung der Iterationen über ein  $\gamma$  von 0.1 bis 4 für die jeweiligen unterschiedlichen Datensätze in Tabelle 2.

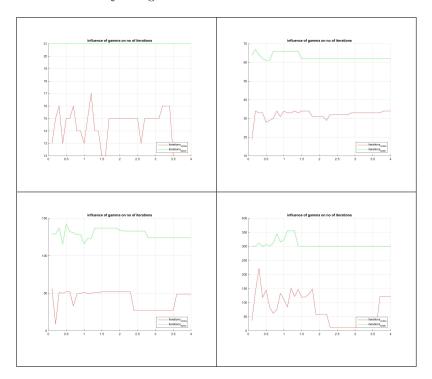


Table 2: Iteration distribution over gamma

## 0.2.3 Daten und Entscheidungsgrenzen im $\mathbb{R}^2$

Die ermittelten Entscheidungsgrenzen des batch-learning sowie des online-learning Algorithmus sind für die einzelnen Datensätze und ein gegebenes  $\gamma$  von 1 in Tabelle 3 zu sehen.

# 0.2.4 Wie ist das Verhalten bei nicht linear separierbaren Daten

Der Algorithmus terminiert nicht da bei jedem Durchlauf Daten gefunden werden, welche in der falschen Klasse landen.

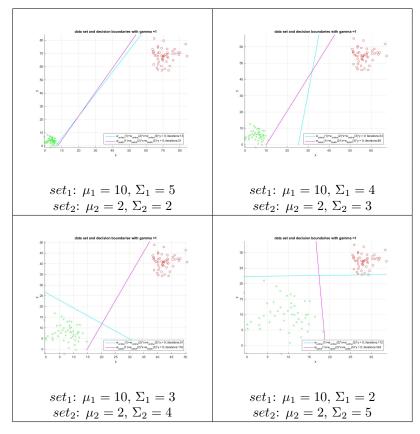


Table 3: Iteration distribution over gamma

#### Lineare Regression 0.3

#### 0.3.1 Gewichtsvektor mittels Gradientenabstieg bei quadratischer Fehlerfunktion

#### 0.3.2Optimaler Gewichtsvektor $w^*$

Den optimalen Gewichtsvektor  $w^*$  kann man über die Bestimmung der Pseudoinversen  $A^+$  für die Gleichung  $Aw^* = b$  ermitteln.

Die Gleichung  $w^* = A^+b$  bestimmt das optimale  $w^*$ .

Dabei berechnet sich  $A^+$  wie folgt:

$$A^{+} = (AA^{T})^{-1}$$
 für invertierbare  $AA^{T}$  (1)  
 $A^{+} = (AA^{T})^{-1} + \lambda I$  für nicht invertierbare $AA^{T}$  mit  $\lambda << 1$  (2)

$$A^{+} = (AA^{T})^{-1} + \lambda I$$
 für nicht invertierbare  $AA^{T}$  mit  $\lambda \ll 1$  (2)

Das ermittelte Ergebnis für  $w^*$  mit normalisierten Daten lautet:  $w^*$ (1.0106678, -10.0086, 1.8960336, 0.0262634).

0.3.3 Konvergenzverhalten in Abhängigkeit von  $\gamma$