# **Neuronales Netz mit manueller Parameterwahl**

### Inhalt

1.	Manuell einstellbare/variable Parameter	2
	Fazit ausgewählter Experimente	
	2.1 Reproduzierbarkeit	
	2.2 Vergleich von Experiment 9 und 10	
	2.3 Experiment 18	
	2.4 Experiment 16	f

# 1. Manuell einstellbare/variable Parameter

Tabelle 1 Startwerte und Funktion der variablen Parameter

Nummer des Experiments  Größe  O,893  O-1  Separate Sexperiments an  Sexperimen
Größe 0,893 0-1 89,3% der Daten werden als Trainingsdatensatz 0,107 0-1 10,7% der Daten werden als Testdatensatz verwendet  Größe Testdatensatz 0,107 0-1 10,7% der Daten werden als Testdatensatz verwendet  Größe 0,1 0-1 10% des Trainingsdatensatzes werden zur Validation verwendet  Anzahl Layers 3 1-6 Anzahl der hidden Layers + Output
Trainingsdatensatz  Größe Testdatensatz  O,107  O-1  10,7% der Daten werden als Testdatensatz verwendet  Größe  O,1  O-1  10% des Trainingsdatensatzes werden zur Validation verwendet  Anzahl Layers  3  1-6  Anzahl der hidden Layers + Output
Größe Testdatensatz  0,107  0-1  10,7% der Daten werden als Testdatensatz verwendet  Größe  Validierungsdatensatz  Anzahl Layers  0,1  0-1  10% des Trainingsdatensatzes werden zur Validation verwendet  Anzahl der hidden Layers + Output
Größe 0,1 0-1 10% des Trainingsdatensatzes werden zur Validation verwendet Anzahl Layers 3 1-6 Anzahl der hidden Layers + Output
Größe Validierungsdatensatz0,10-110% des Trainingsdatensatzes werden zur Validation verwendetAnzahl Layers31-6Anzahl der hidden Layers + Output
Validierungsdatensatzzur Validation verwendetAnzahl Layers31-6Anzahl der hidden Layers + Output
Anzahl Layers 3 1-6 Anzahl der hidden Layers + Output
, , , , , , , , , , , , , , , , , , , ,
Anzahl Neuronen pro 50, 50, 7 1-beliebig Nummer der Neuronen (Knoten) der
Layer (inclusive Sinnhaftigkeit hidden Layer. Anzahl Neuronen der
output) muss output Layer durch Anzahl Label im
beachtet Datensatz festgelegt (7).
werden
Aktivierungsfunktion Relu, relu, Relu, Gibt an, wie die Neuronen einer Layer
eines layers softmax Sigmoid, mit einem Signal umgehen.
linear,
softmax
Optimizer Adam Adam Der Optimizer verwendet den Adam-
Algorithmus. Weitere Optimizer
vorhanden, für dieses neuronale Netz
aber nicht frei austauschbar.
Lernrate 0,0001 0-1 Gibt an in wie großen Schritten die
Sinnhaftigkeit   Gewichte verändert werden.
muss
beachtet
werden
Loss-function Sparse-cat Sparse-cat Fehlerterm
cross. cross.
Batchsize 10 1-beliebig Anzahl Experimente die vor der
Sinnhaftigkeit Korrektur der Gewichte berechnet
muss werden.
beachtet
werden
Epochen 150 1-beliebig Anzahl Trainingswiederholung mit dem
Sinnhaftigkeit kompletten Datensatz
muss
beachtet
werden
Shuffle True True/false Daten werden vor Verwendung
randomisiert.
Lernzeit Batch Batch Nicht implementiert.

Dwused	True	True/False	Sollen zusätzliche Gewichtungen (für inhomogene Datensätze) verwendet werden?
W*	Calculated	Calculated	Berechnete Korrekturfaktoren
	numbers	numbers	(weights) für die Labels wenn
			Dwused=True

### 2. Fazit ausgewählter Experimente

In folgenden Experimenten wird als Vergleichsnetz ein neuronales Netz mit 3 Hidden Layer und 112, 64 und 80 Neuronen verwendet.

#### 2.1 Reproduzierbarkeit

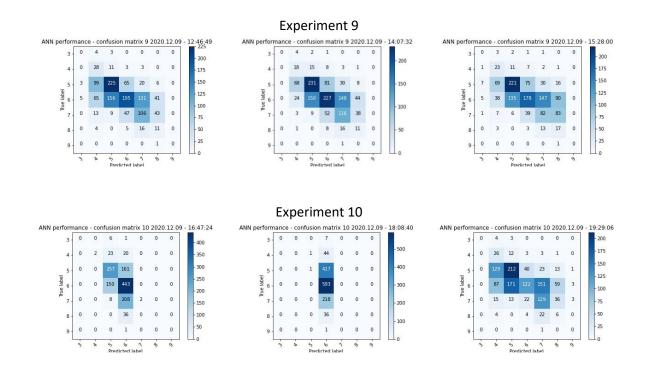
Es wurden alle Experimente 3-Mal durchgeführt. Auf Basis der damit erhaltenen Daten geht hervor, dass auch wenn sehr viele Parameter manuell eingestellt werden keine Reproduzierbarkeit der Ergebnisse durch Wiederholen des Trainings erreicht wird. Dies ist darauf zurückzuführen, dass die Gewichte der Knoten einen elementaren Einfluss auf das Endresultat der Zuordnung haben. Da diese Gewichtungen bei jeder Wiederholung neu zufällig vergeben werden. Die Reproduzierbarkeit ist jedoch kein Qualitätskriterium, da ein gutes Modell ausreichend ist und eine Reproduzierbarkeit daher nicht notwendig ist.

#### 2.2 Vergleich von Experiment 9 und 10

Experiment 9: Halbierung der Neuronen auf 56, 32, 40

Experiment 10: Verdopplung der Neuronen auf 224, 128, 160

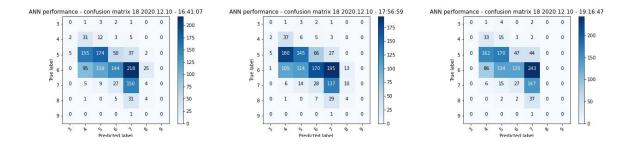
Durch die dreimalige Wiederholung jedes Experiments sind für die Auswertung jeweils 3 Matrices zu beachten.



Zu sehen ist, dass durch mehr Neuronen nicht zwangsläufig eine bessere Zuordnung möglich ist. Zudem ist ersichtlich, dass durch zu viele Neuronen (Experiment 10) vermutlich ein Overfit eintritt. Wird die Neuronenzahl jedoch halbiert ist eine gute Zuordnung zu sehen. Es muss jedoch beachtet werden, dass zu wenig Neuronen zu einem Underfit führen können.

#### 2.3 Experiment 18

In diesem Experiment wurde die Aktivierungsfunktion des output Layer von softmax zu einer sigmuide Funktion verändert.

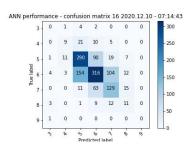


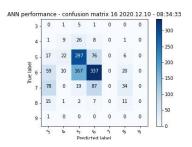
Zu sehen ist nun, dass die Veränderung der Aktivierungsfunktion der output Layer zu einer schlechten Zuordnung führt. Daher sollte die sigmuide Aktivierungsfunktion für die output Layer nicht verwendet werden.

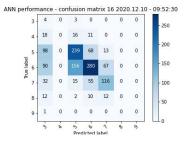
#### 2.4 Experiment 16

In diesem Experiment wurde die Aktivierungsfunktion des output Layer von softmax zu relu geändert

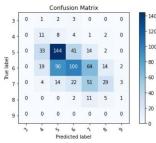
#### Experiment 16







Neuronales Netz erstellt mit KerasTuner



Confusion Matrix Keras tuner

Zu sehen ist, dass in einem von 3 Fällen eine sehr gute Zuordnung getroffen werden kann, die sogar das Resultat des Keras tuners übertrifft.