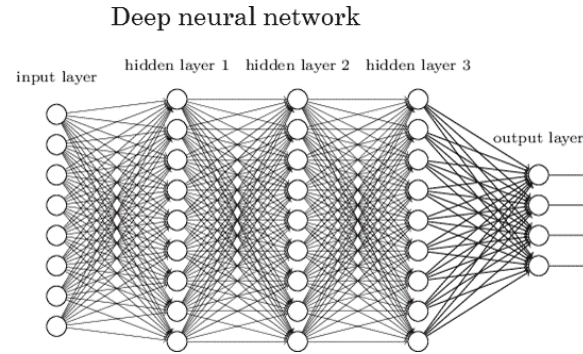


TensorFlow - Erstellen eines Neuronalen Netzes

Jan Popko

Python Advanced

Imports und Wahl des Models



Imports:

```
from tensorflow.keras.models import Sequential
from tensorflow.keras.layers import Flatten, Dense, Conv2D, MaxPooling2D,
BatchNormalization
```

Erstellen eines Models:

```
model = Sequential()
Jan Popko
```

Python Advanced

Wahl der Layer

Flatten:

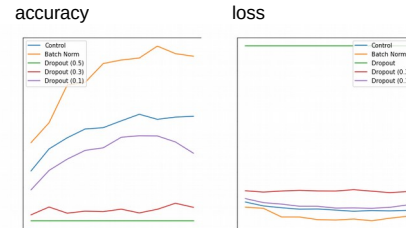
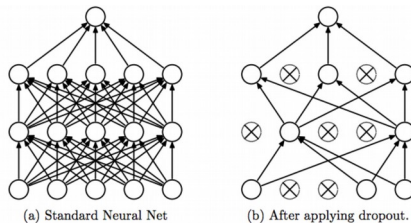
- flacht den Input von shape = (x, y) auf shape = (1, x*y) ab

Dropout:

- bekommt eine Zahl zwischen 0 und 1
- deaktiviert Input für nächstes Layer um diese Menge (zufällig)
- beugt overfitting vor, verlangsamt das Konvergieren

BatchNormalization:

- bei Convolutional (Faltenden) Netzen nutzen statt Dropout da räumliche zusammenhänge existieren können



Jan Popko

Python Advanced

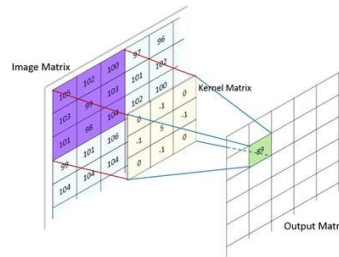
Wahl der Layer

Dense:

- jeder Knoten ist mit jedem Knoten aus den anderen Layern verbunden
- erwartet flachen Input
- erstellt eine Matrix von Gewichten und wendet diese auf Input an

Conv2D:

- Convolutional Layer
- Faltet das Bild
- wendet eine (x, y) Matrix auf ein Bild an (Gewichtung)
- verringert Daten



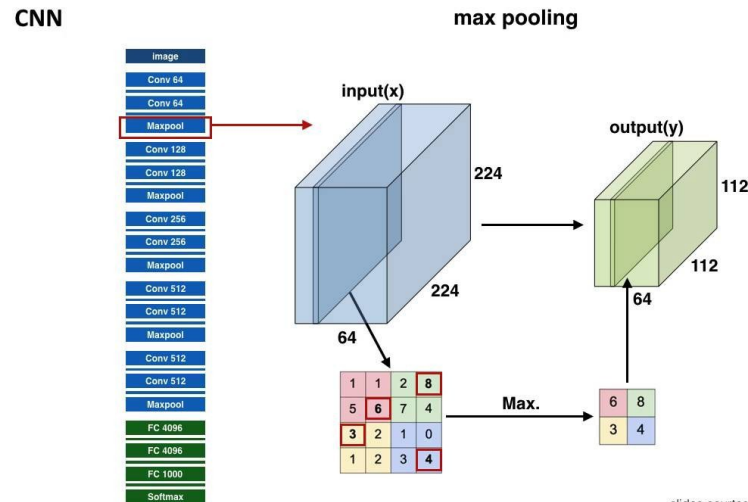
Jan Popko

Python Advanced

Wahl der Layer

MaxPooling2D:

- wählt aus einem (x, y) Grid das Maximum
- folgt gewöhnlich einem Convolutional Layer



slides courtesy of Jonghoon Jin
Eugenio Culurciello
© 2016

Jan Popko

Python Advanced

Spezielle Layer

Input Layer:

- Beliebiges Layer
- Bekommt alle Werte x aus dem Datensatz X und die Targets y
- input_shape von x sollte spezifiziert werden

Output Layer:

- für Klassifizierung:
 - 2 Klassen:
 - Dense
 - 1 Knoten
 - activation_function = sigmoid
 - mehr als 2 Klassen:
 - Dense
 - # Knoten = # Klassen
 - activation_function = softmax
- für Berechnungen:
 - Dense
 - 1 Knoten
 - activation_function = linear (== default Funktion)

Jan Popko

Python Advanced

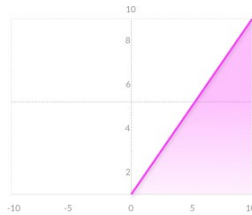
Aktivierungsfunktionen

Softmax:

- transformiert den Output, so, daß alle Werte im Bereich zwischen 0 -1 liegen, wobei die Summe aller Werte gleich 1 ist
- Resultat kann als Wahrscheinlichkeitsverteilung interpretiert werden
- wird häufig als Output bei Klassifizierungsnetzwerken genutzt

Relu:

- gibt das maximum von $(x, 0)$ aus
- wird gängigerweise bei Convolutional Layern genutzt
- relativ geringer Rechenaufwand



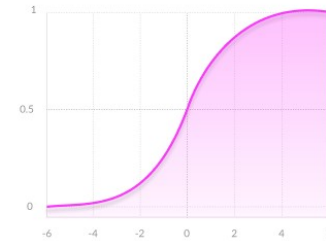
Jan Popko

Python Advanced

Aktivierungsfunktionen

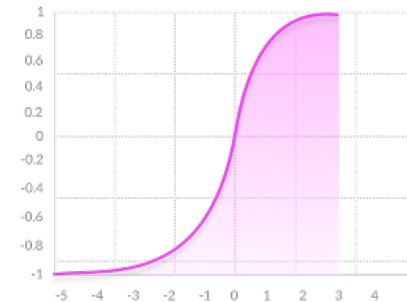
Sigmoid:

- höherer Rechenaufwand
- für sehr große und sehr kleine Werte ändern sich die Gewichtungen kaum
- meist genutzt zur Klassifizierung



Tanh:

- Hyperbolic Tangens, ähnlich Sigmoid
- konvergiert häufig schneller als Sigmoid



Jan Popko

Python Advanced

Compilieren

Nach der Wahl der Layer muß das Model Kompiliert werden.
Man kann bestimmte Parameter übergeben:

Optimizer:

- Bestimmt Optimisierungswerte des Models (Lernrate)
- Man kann nicht generalisieren, wann ein Optimizer besser als der andere ist
- Aber häufig gilt:
 - Adam- erzielt gute für alle Modelle
 - AdaGrad, RMSProp – sind meistens schneller, Speicherintensiver
 - SGD – langsamere Konvergierung, weniger Speicherverbrauch, häufig bessere Accuracy und Loss Werte

Compilieren

Loss:

- Bestimmt, nach welcher Berechnung der Loss berechnet wird

BinaryCrossentropy

- name = 'binary_crossentropy'
- wenn zwischen zwei Labeln entschieden werden soll

SparseCategoricalCrossentropy

- name='sparse_categorical_crossentropy'
- wenn zwischen mehr als zwei Labeln entschieden werden soll
- Label sollten als Integer übergeben werden

MeanSquaredError

- name='mean_squared_error'
- Es wird der mittlere quadrierte Fehler zwischen y_true und y_pred berechnet

Jan Popko

Python Advanced

MNIST Model

```
model = Sequential()

model.add(Flatten(input_shape=(28,28)))
model.add(Dense(128, activation = 'relu'))
model.add(Dropout(0.2))
model.add(Dense(128, activation = 'relu'))
model.add(Dense(10, activation = 'softmax'))
```

Oder:

```
model = Sequential([
    Flatten(input_shape=(28,28)),
    Dense(128, activation = 'relu'),
    Dropout(0.2),
    Dense(128, activation = 'relu'),
    Dense(10, activation = 'softmax'
])

model.compile(optimizer='Adam',
              loss=['sparse_categorical_crossentropy'],
              metrics=['accuracy'])
```

Jan Popko

Python Advanced

Speichern/Laden von Modellen

Speichern:

```
model.save('pfad/model_name.h5')
```

Laden:

```
from tensorflow.keras.models import load_model
```

```
load_model('pfad/model_name.h5')
```