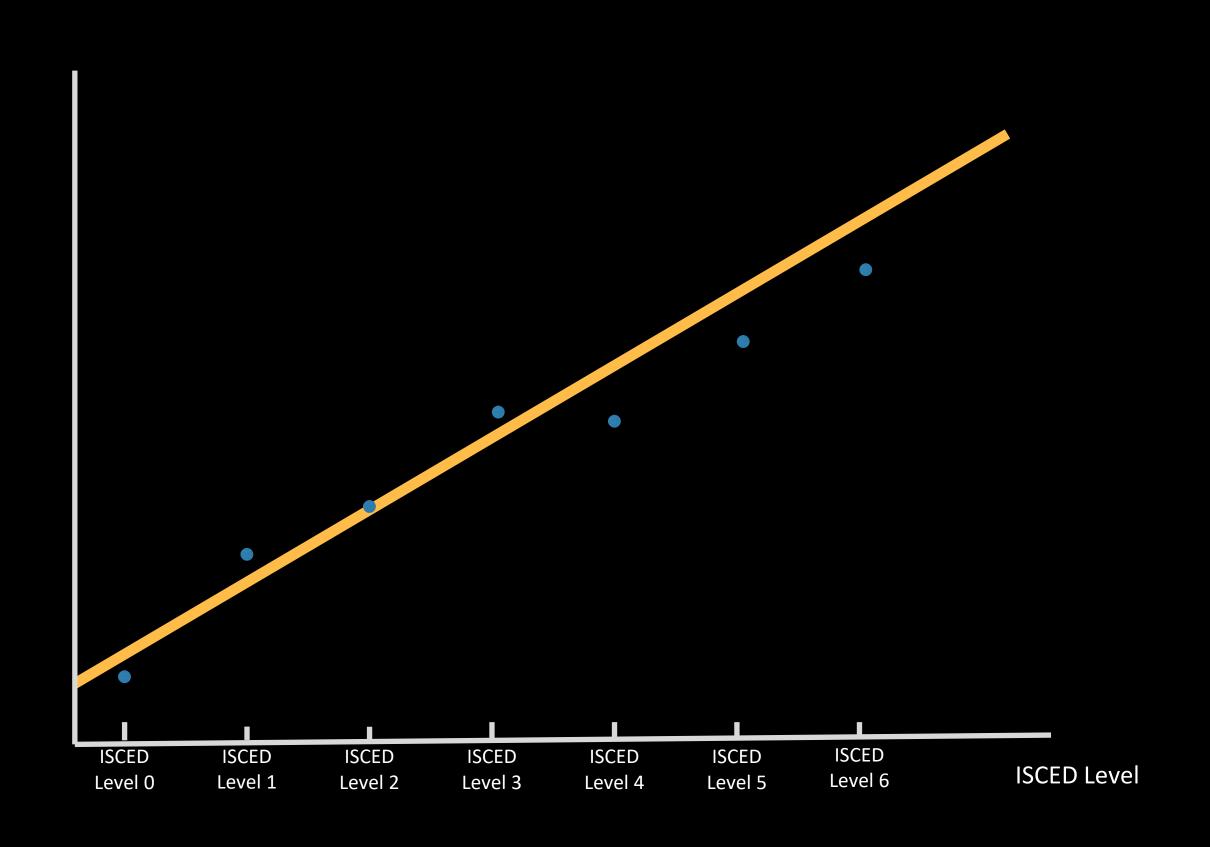


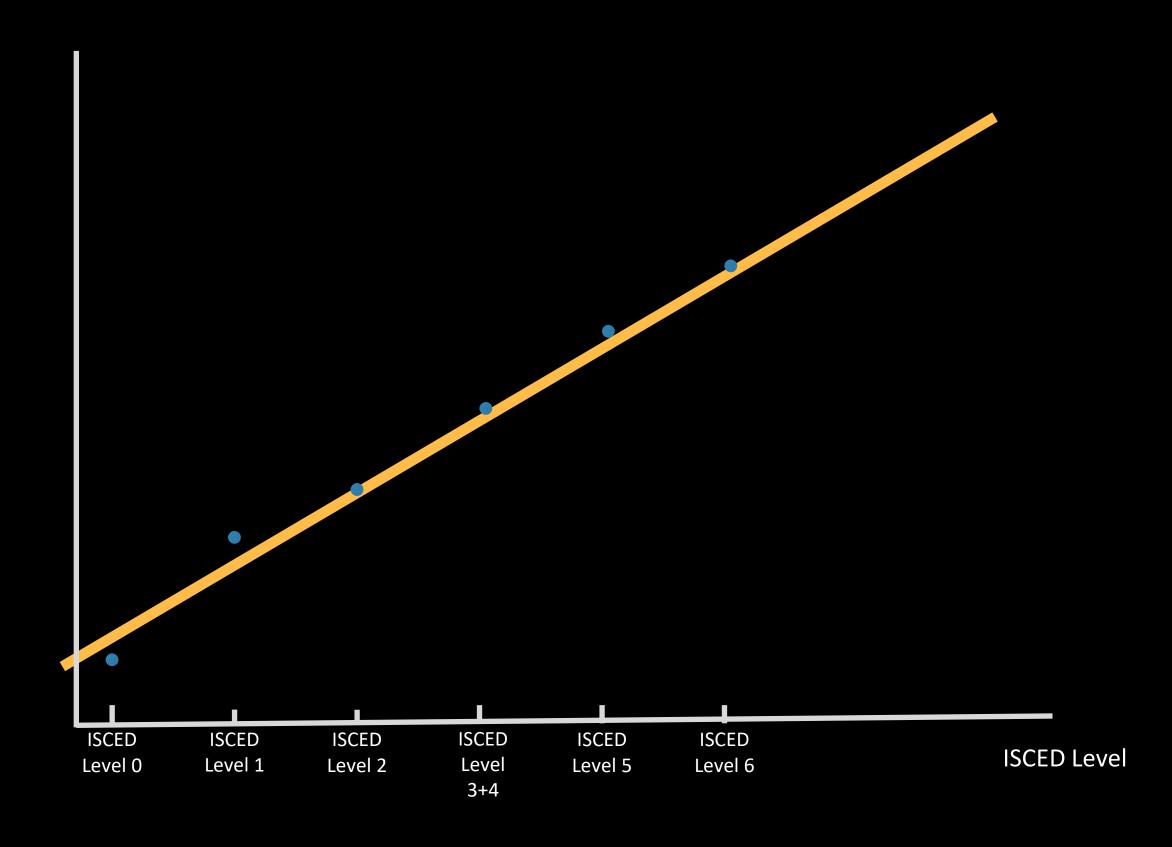
Einführung in Data Science und maschinelles Lernen

NEURONALE NETZE

- Modellgütekriterien
- Aufbau Neuronaler Netze (NN)
- Hyperparameter in NN
- Frameworks zur Implementierung von NN
- Implementierung eines NN mit TensorFlow und Python
- Zwischen-Feedback

RELEVANZ VON KATEGORISIERUNGEN





MODELLGÜTEKRITERIEN

errors: forecast – actual (eigentlich: residuals)

mae: mean(abs(errors))

mape: mean(abs(errors/actual))

mse: mean(errors^2)

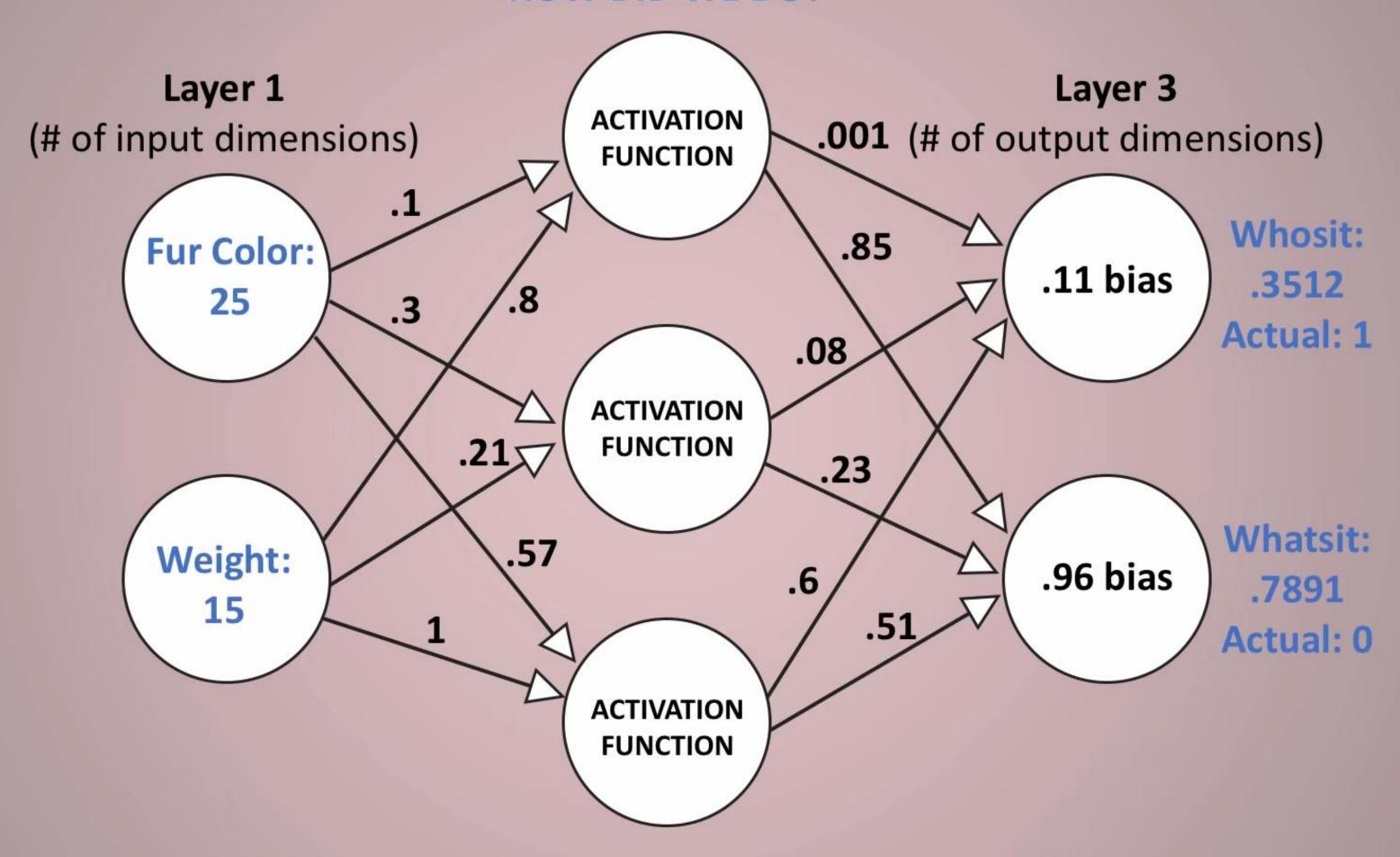
rmse: sqrt(mean(errors^2))

rse: sum(errors^2) / sum((actual-mean(actual))^2)

 $r^2 = 1 - rse$

Video (3 Minuten) mit Erklärung und Darstellung der Kriterien:

HOW DID WE DO?





WICHTIGE KONZEPTE

Forward Propagation:

 Berechnung der Vorhersage basierend auf den aktuellen Parametern und den definierten Aktivierungsfunktionen

Backward Propagation:

- Berechnung des Schätzfehlers mit Hilfe der Kostenfunktion
- Berechnung neuer, verbesserter Parameter mit Hilfe der Optimierungsfunktion

NEURONALE NETZE

Input Layer

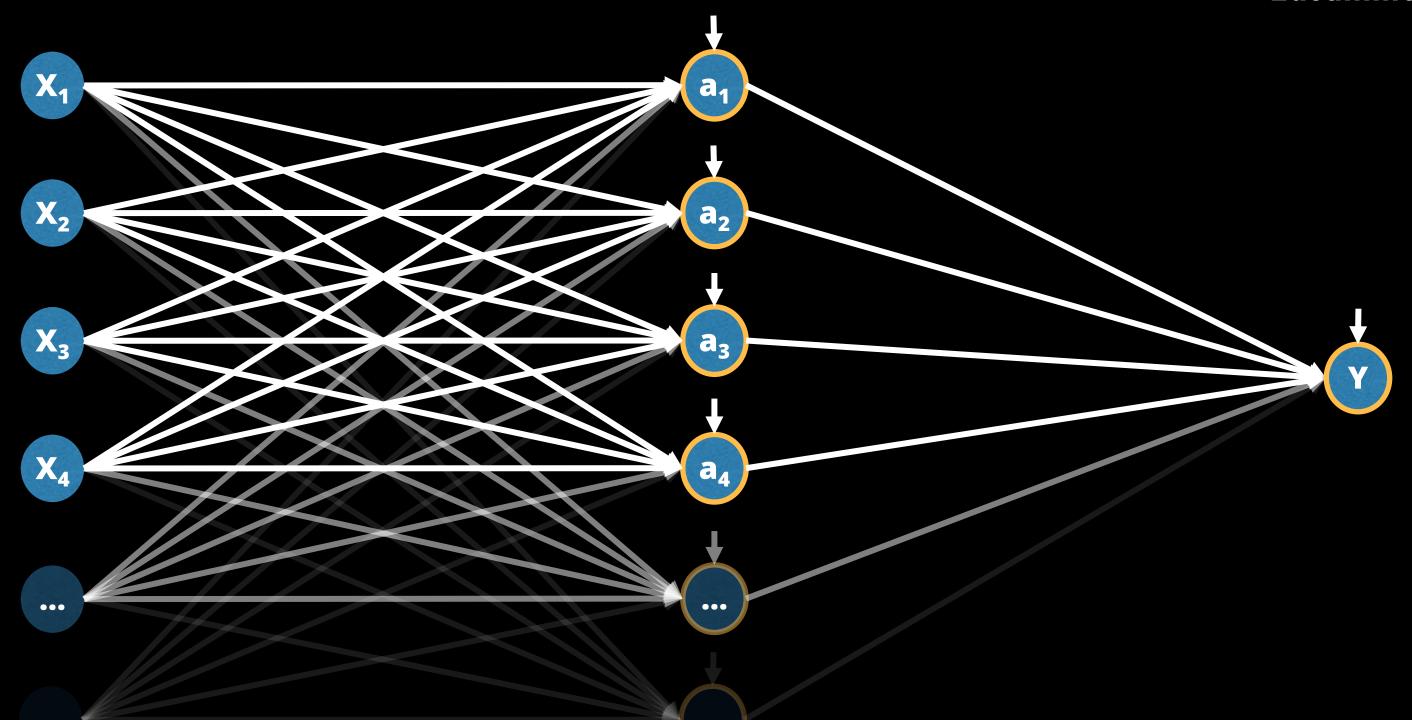
Besteht aus Input-Variablen/ Features/ Dimensionen

Hidden Layer

Fasst mit Hilfe von Aktivierungsfunktionen und geschätzten Gewichten die Werte der vorherigen Schicht in jeweils einem Neuron zusammen.

Output Layer

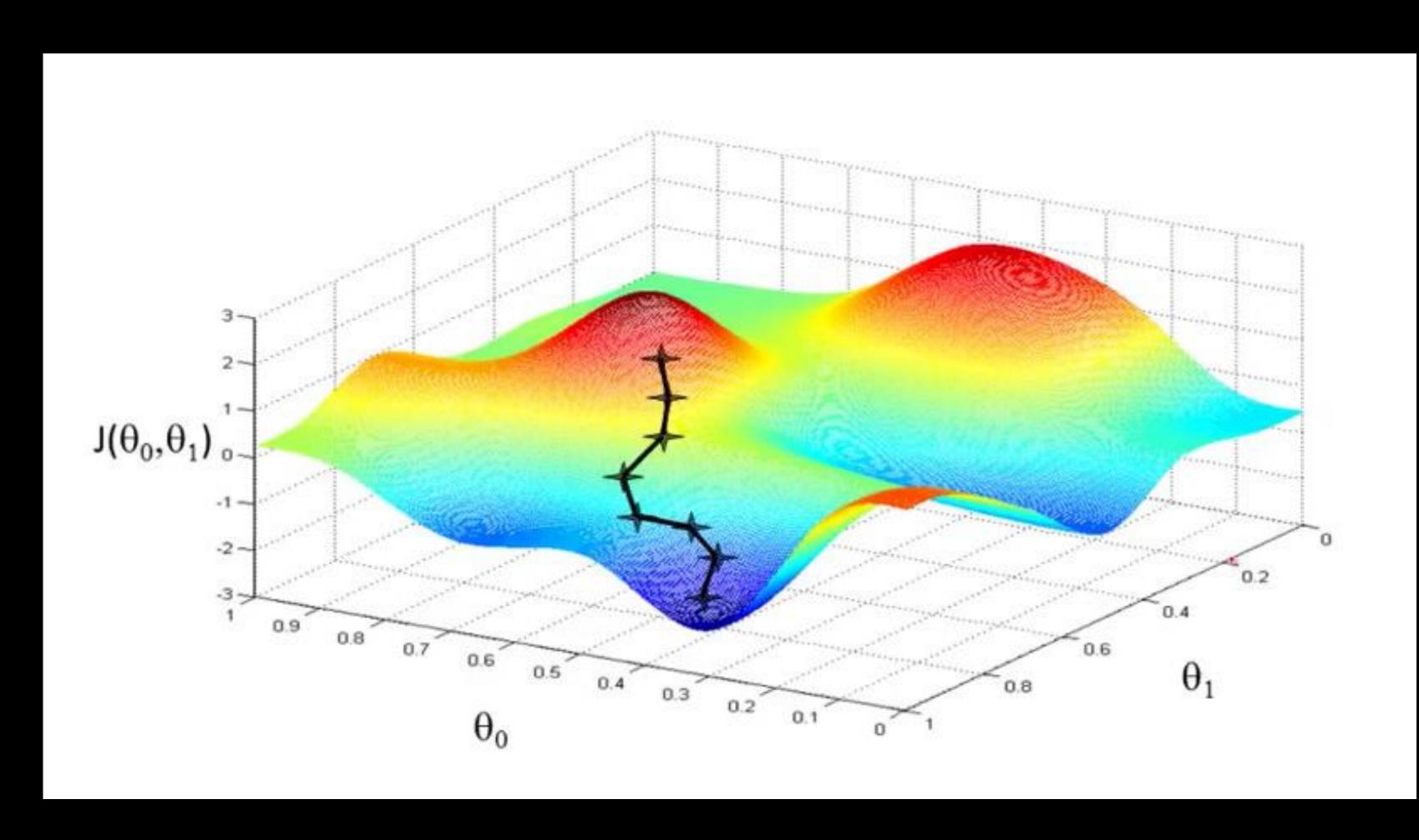
Fasst ebenfalls mit Hilfe von Aktivierungsfunktion und geschätzten Gewichten die Werte der vorherigen Schicht zusammen.



HYPERPARAMATER IN NEURONALEN NETZEN

- Wahl der Architektur:
 - Anzahl der Hidden Layer des Netzes
 - Typen der Hidden Layer
 - Anzahl der Neuronen je Hidden Layer
 - Wahl der Aktivierungsfunktionen
- Wahl der Kostenfunktion ("Loss Function")
- Wahl der Optimierungsfunktion ("Optimizer")
- Wahl der Parameter des Optimizers

PARAMETER VON OPTIMIZERN



- Schrittgröße für die Annäherung an das Kosten-Minimum ("Learning Rate")
- Trägheit bei Richtungsänderungen ("Momentum")

Quelle: https://www.coursera.org/learn/machine-learning

PARAMETER DES OPTIMIZERS "ADAM"

 Lernparameter/ Schrittweite der Optimierung : alpha (learning rate)

Trägheit der Optimierung:
 beta1 and beta2 (momentum)

ZWISCHEN-FEDBACK

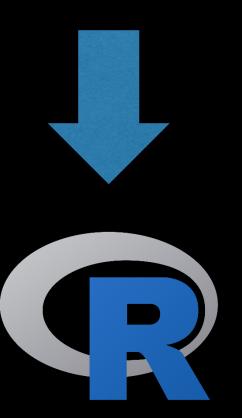


https://forms.office.com/r/eEN2SSVjHQ

R VS. PYTHON

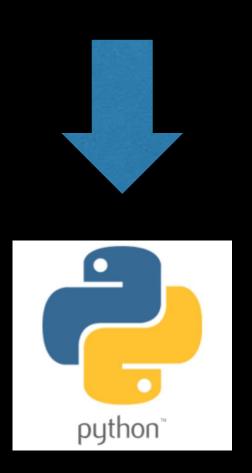
Statistische Verfahren außerhalb des ML

Mathematik/ Statistik und
Disziplinen mit
Anwendungsbereichen von
Statistik (Ökonometrie,
Psychometrie, Biometrie, ...)



Statistische Verfahren des ML

Angewandte Informatik und freie Wirtschaft mit Anwendungsbereichen von ML



INSTALLATION VON PYTHON

```
title: "R Notebook"
    output: html_notebook
    ### Installation von Python und der für TensorFlow benötigten Pakete (nur einmalig nö
 8 = ```{r}
    install.packages("reticulate")
    library(reticulate)
11
    # Installation von miniconda (falls nicht vorhanden)
     install_miniconda(update=TRUE)
13
14
15
16
     # Anlegen einer speziellen Python Umgebung
     conda_create("r-reticulate", python_version = "3.8" )
17
18
19
     # Installieren der Pakete in der angelegten Umgebung
    conda_install("r-reticulate", "pandas")
20
    conda_install("r-reticulate", "numpy")
    conda_install("r-reticulate", "tensorflow")
    conda_install("r-reticulate", "h5py")
     # Verwenden der speziellen Python Umgebung die zuvor erstellt wurde
    use_condaenv("r-reticulate")
26
```

VERWENDUNG VON PYTHON IN RSTUDIO

```
31
    ```{python}
 import sys
 import tensorflow
35
36
 # Augabe der installierten Python- und TensorFlow-Versionen
 print("Python Version: " + sys.version+"\nTensorFlow Version: "+tensorflow.__version__)
38
39 🔺
40
 # Import Libraries
 library(reticulate)
44
45
 # Importing Data
 data <- mtcars
48
49 🔺
50
51
    ```{python}
53
    mpg = r.data['mpg']
54
55 🔺
56
58 + ```{r}
    table(py$mpg)
60
61 🔺
62
```

Siehe auch: https://rstudio.github.io/reticulate/articles/r_markdown.html

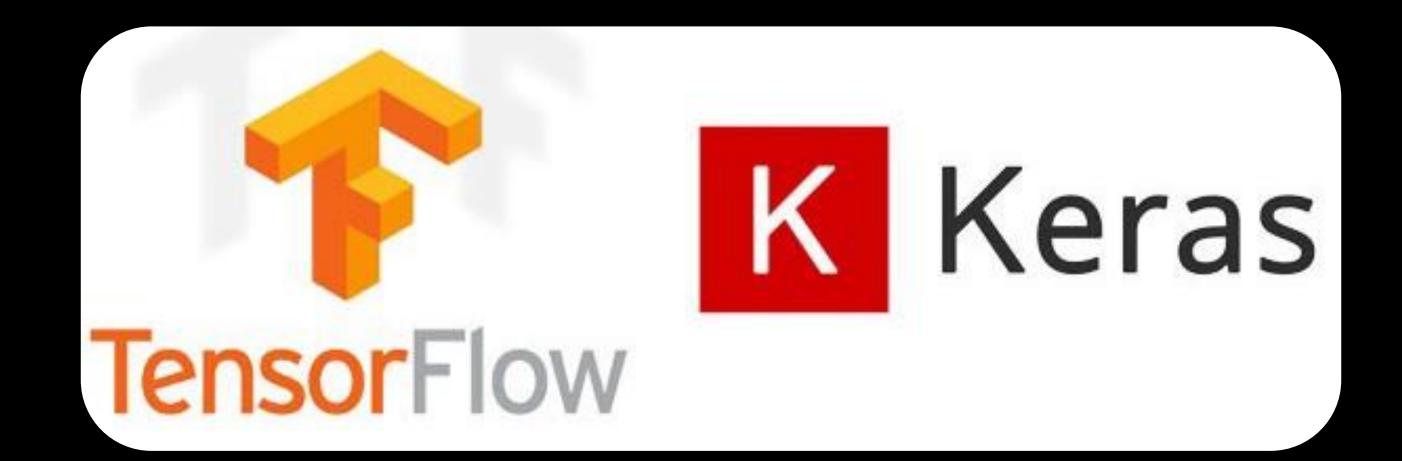
DATENAUFBEREITUNG FÜR TENSORFLOW

```
3 | ### Preparation of the Environment (==>)
21 🕨 ### Data Import 🥽
28 - ### Data Preparation ####
29
   # Recoding of the variables into one-hot encoded (dummy) variables
   dummy_list <- c("view", "condition")</pre>
31
   house_pricing_dummy = dummy_cols(house_pricing, dummy_list)
33
   # Definition of lists for each one-hot encoded variable (just to make the handling easier)
34
   condition_dummies = c('condition_1', 'condition_2', 'condition_3', 'condition_4', 'condition_5')
35
   view_dummies = c('view_0', 'view_1', 'view_2', 'view_3','view_4')
37
38
40 ♥ ### Selection of the Feature Variables and the Label Variable ####
41
   # Selection of the features (the independent variables used to predict the dependent)
   #features <- c('sqft_lot', 'waterfront', 'grade', 'bathrooms', view_dummies, condition_dummies)
43
   features <- c('sqft_lot', 'waterfront', 'grade', 'bathrooms', condition_dummies, view_dummies)
   # Selection of the label (the dependent variable)
   labels <- 'price'
47
50 - ### Selection of Training, Validation and Test Data ####
51
   # Look at the data
   str(house_pricing_dummy)
54
55
   # Setting the random counter to a fixed value, so the random initialization stays the same (the ra
   set.seed(1)
57
```

BREAKOUT

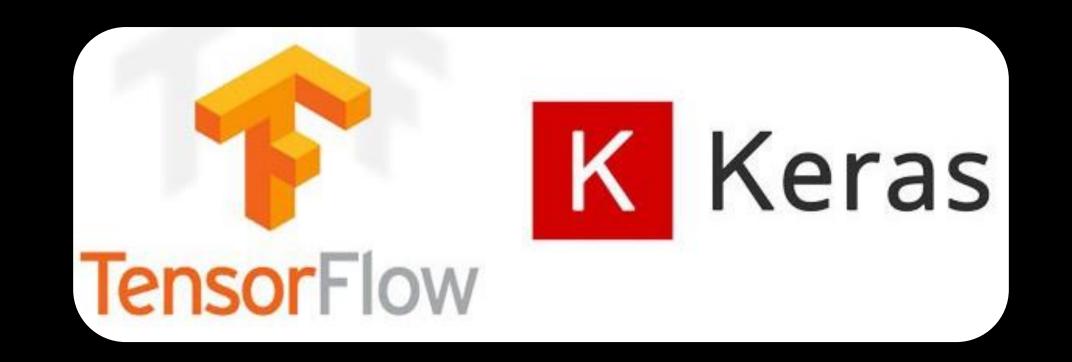
 Schaut Euch zusammen den Code zur Datenaufbereitung an und geht ihn Schritt für Schritt einmal durch.

Schreibt Euch Fragen auf!





PYTORCH



- Feb 2017: TensorFlow 1.0 (Estimator API)

Nov 2017: TensorFlow 1.4 (Estimator API, Keras API)

- Jan 2019: TensorFlow 2.0 (Estimator API, Keras API)

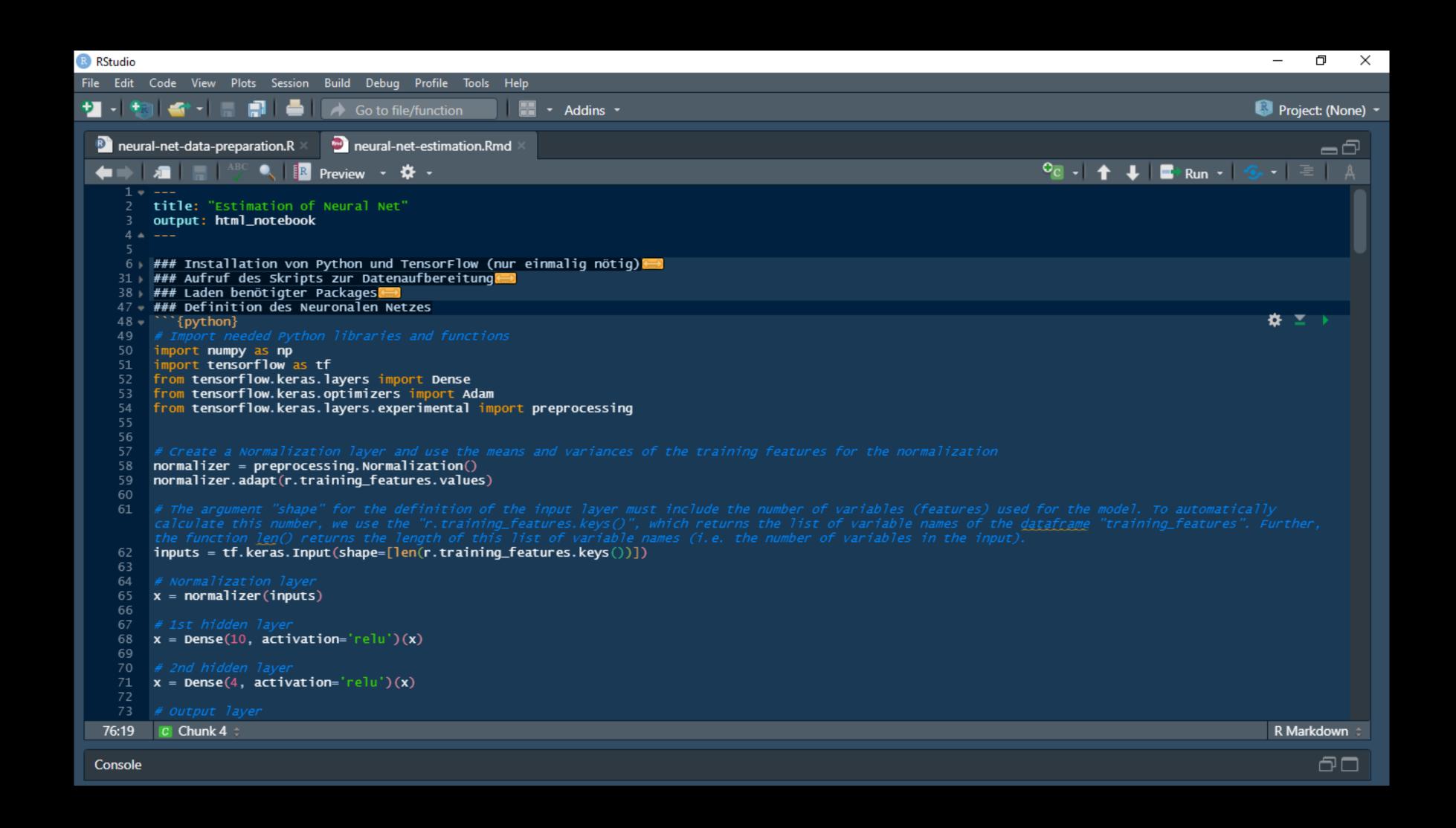
NUTZUNG VON KERAS IN R

Keras ist eine Schnittstelle (API/ ein Funktionswrapper) zur vereinfachenden Nutzung von TensorFlow.

Prinzipiell zwei Varianten:

- Nutzung des Packages "keras" (vgl. https://keras.rstudio.com/)
- Nutzung von Keras in Python und die Integration von Python über das Paket "reticulate"

DEFINITION EINES NEURONALEN NETZES



AUFGABEN

- Untersucht alle Eure Modellvariablen auf die Existenz von fehlenden und unplausiblen Werten
- Trainiert ein erstes neuronales Netz für Euren Datensatz (Löscht dazu zunächst alle Zeilen mit fehlenden Werten)
- Wenn ihr etwas mehr über Python lernen wollt, könnt Ihr diese Einführung auf Kaggle nutzen.