# Einführung in Data Science und maschinelles Lernen mit R

# Support Vektor Maschinen



- Wiederholung
- Definition der Support Vektor Maschine (SVM)
- Kreuzvalidierung
- Implementierung von SVMs in R
- Modellgütekriterien
- Einstieg zu neuronalen Netze
- Integration von Python Code in RStudio



# BEISPIEL OVERFITTING

```
# Model Prediction Quality for the (Unknown) Test Data Using the Mean Absorbind(mape(house_pricing_test$price, predict(mod1, newdata=house_pricing_t mape(house_pricing_test$price, predict(mod2, newdata=house_pricing_t mape(house_pricing_test$price, predict(mod3, newdata=house_pricing_t mape(house_pricing_test$price, predict(mod4, newdata=house_pricing_t mape(house_pricing_test$price, predict(mod5, newdata=house_pricing_test$price, predict(mod6, newdata=house_pricing_test$price, predict(mod6, newdata=house_pricing_test$price, predict(mod7, newdata=house_pricing_test$price)
```

```
[,1]
[1,] 0.4328406
[2,] 0.4146068
[3,] 0.2446909
[4,] 0.2422199
[5,] 0.2423780
[6,] 0.2190553
[7,] 0.1781694
```

```
[,1]
[1,] 0.4323069
[2,] 0.4164473
[3,] 0.2473555
[4,] 0.2449223
[5,] 0.2450962
[6,] 0.2230855
[7,] 0.2112316
```



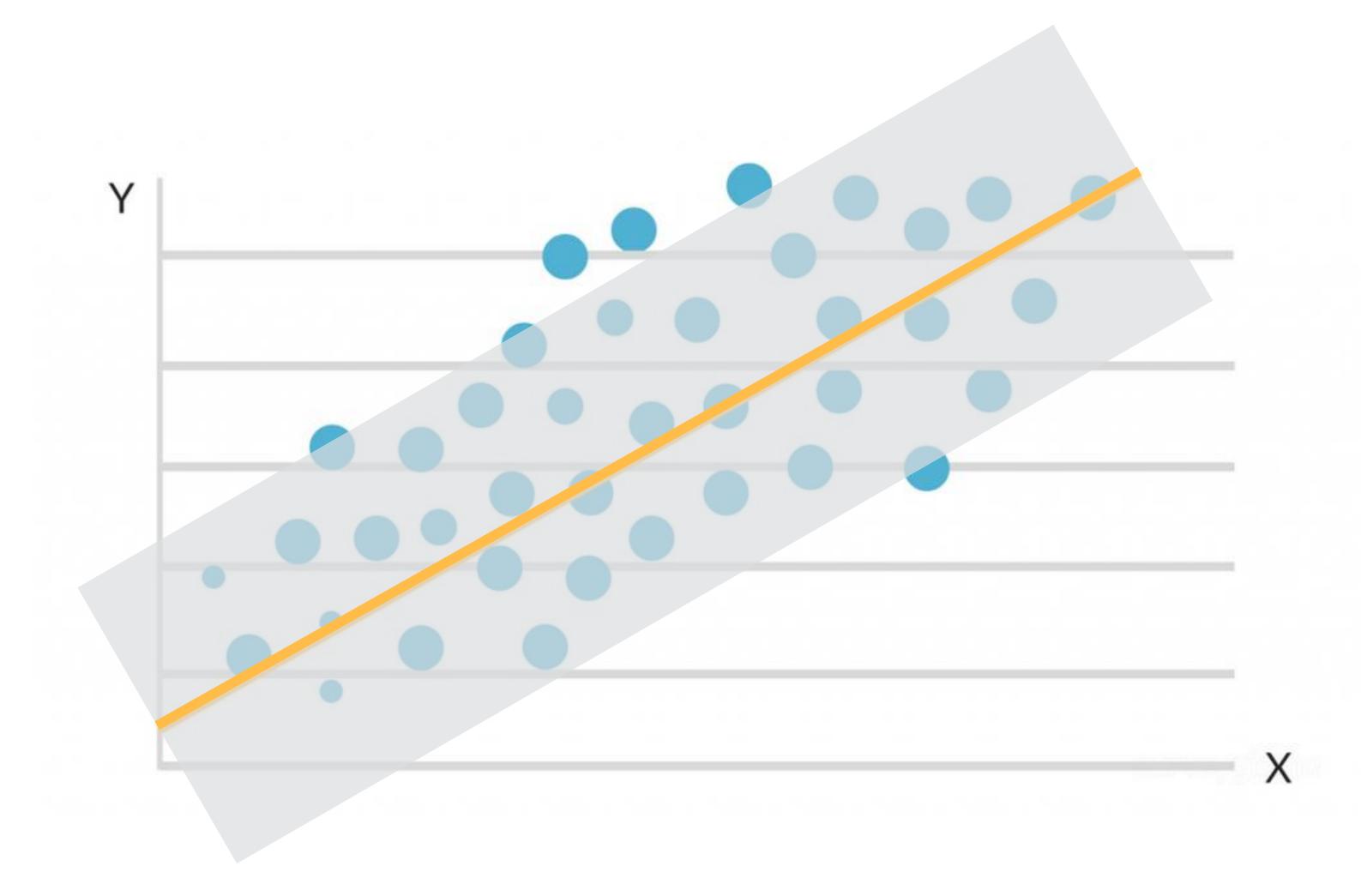
# WICHTIGE KONZEPTE

- Aktivierungsfunktion
- Kostenfunktion
- Optimierungsfunktion (zur Minimierung der Kostenfunktion)
- Lernrate (Eigenschaft der Optimierungsfunktion)
- Regularisierung (Bestrafung der Verwendung von Variablen/großen Parametern)



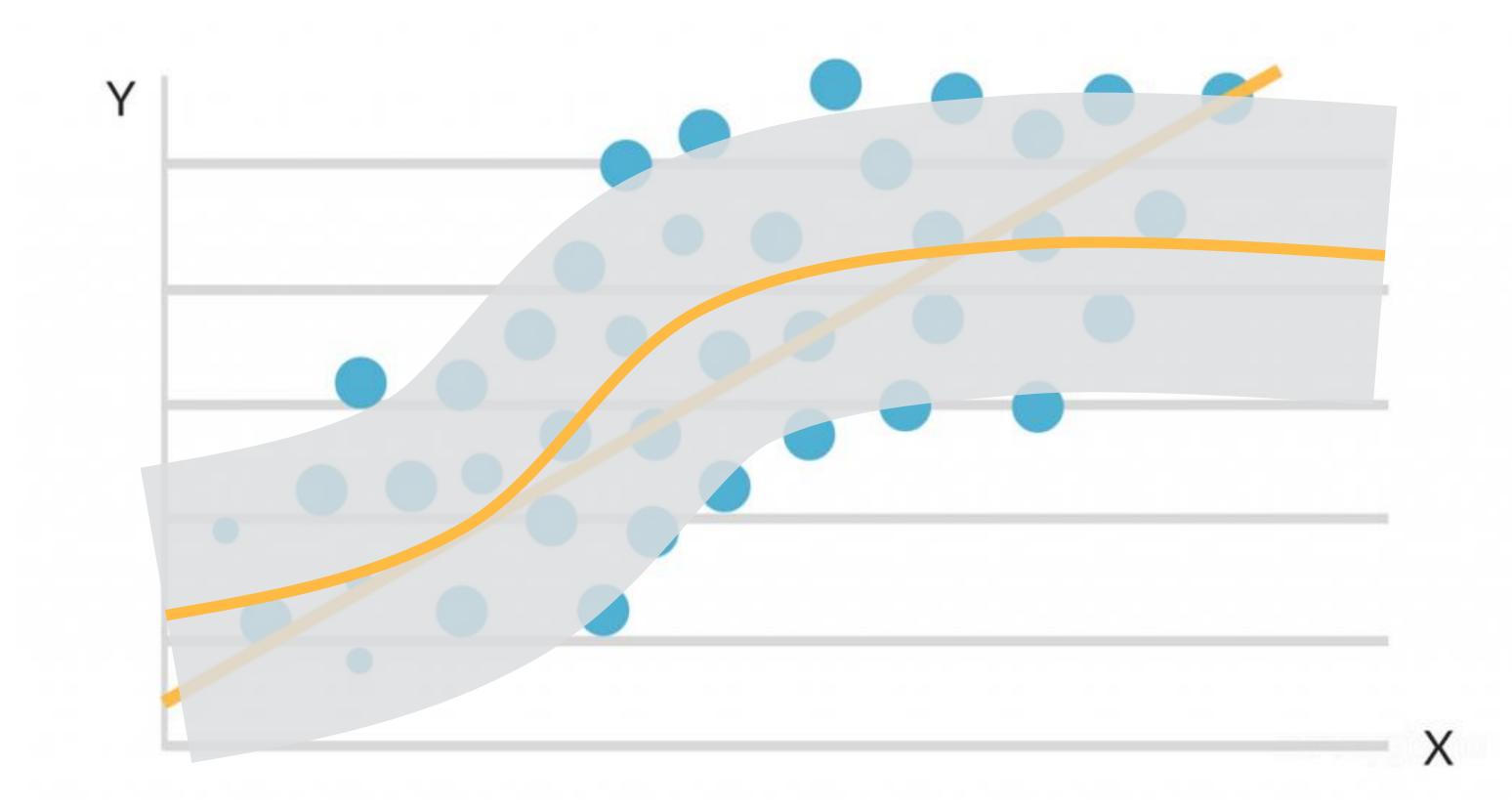
# SUPPORT VECTOR MACHINE (SVM)

[SUPPORT VECTOR REGRESSION (SVR)]





# KERNELTRICK







# HYPERPARAMETER VON SVM

Modell-Parameter, die keine Gewichte der Modellgleichung sind, werden Hyperparameter genannt.

C-Parameter (auch Cost-Parameter / Soft-Margin-Parameter)				
	Regularisierungsparameter der Kostenfunktion, der die Flexibilität de			
	Grenzen kontrolliert			
	Kleines C macht die Grenzen flexibel $ ightarrow$ hohe Varianz / niedriger Bias			
	Großes C machte die Grenzen starr $ ightarrow$ niedrige Varianz / hoher Bias			
	Entspricht $1/\lambda$			
Kernel-Parameter (Gaussian Kernel)				

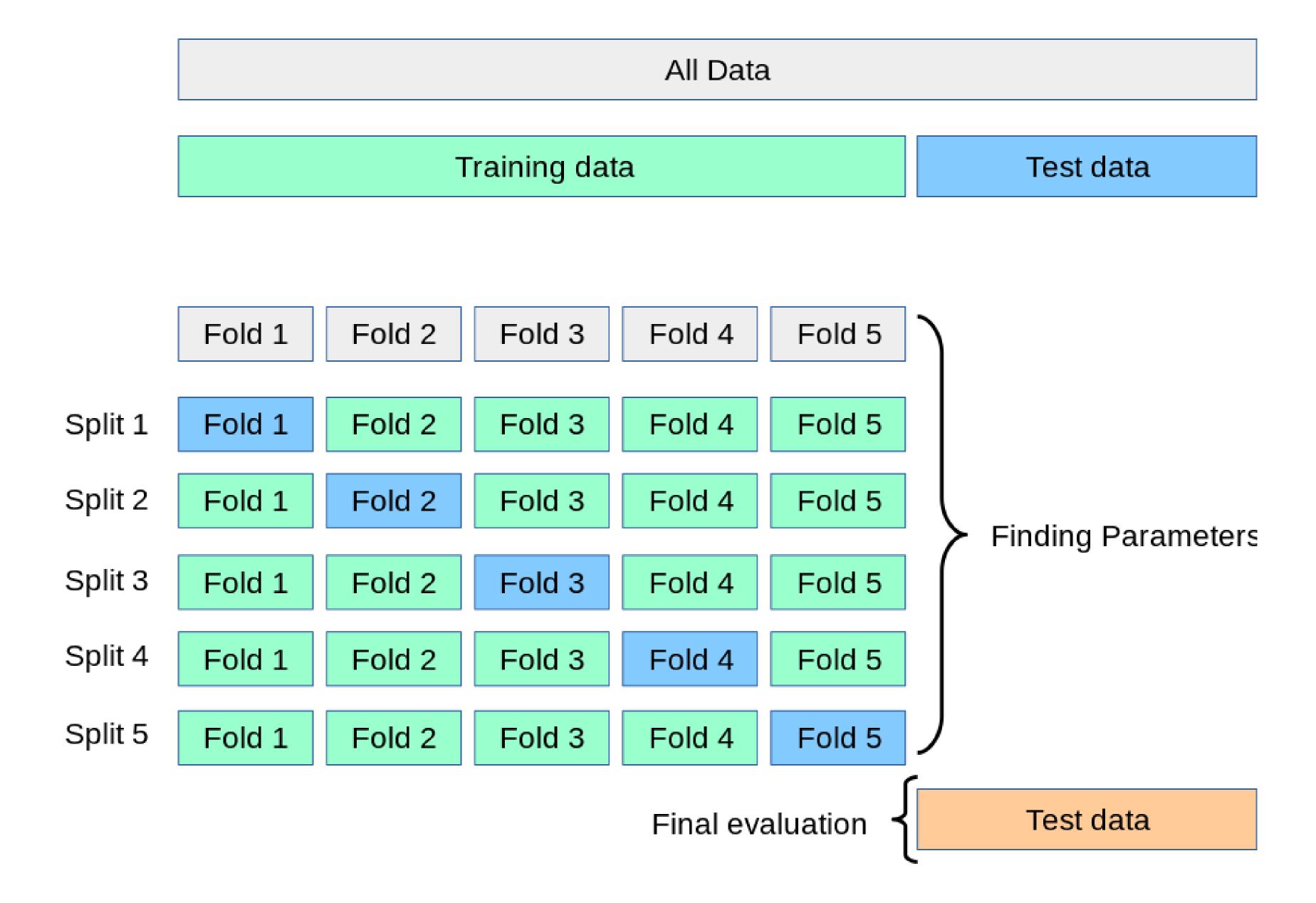
- □ Kontrolle der Flexibilität der Kernel-Funktion
   □ Großes Gamma erlaubt hohe Flexibilität → hohe Varianz / niedriger
   Bias
- □ Kleines Gamma erlaubt geringe Flexibilität → niedrige Varianz / hoher Bias

(P) OPENCAMPUS.sh

# N-FOLD CROSS VALIDATION

- Zufällige Aufteilung des Datensatzes in n Gruppen
- Schätzung von n Modellen wobei jede Gruppe einmal als Testdatensatz genutzt wird und der Rest jeweils immer als Trainingsdatensatz
- Die Güte eine Modells (mit fixierten Hyperparametern) wird anhand des Mittelwerts der n Schätzungen für die Testdatensätze beurteilt





# SCHÄTZUNG VON SVM

R-Package "e1071"

svm() Schätzung eines SVM Modells

tune() Schätzung mehrerer SVM Modelle mit Optimierung des C- und Gamma-Parameters auf Basis einer Kreuzvalidierung (Cross Validation)

predict() Vorhersage auf Basis eines geschätzten Modells



# BEISPIELSKRIPT IN RSTUDIO

[Siehe example\_svm\_estimation.zip]



# GRUPPENARBEIT

- SVM Modell für Eurem Datensatz trainieren.

# **ZUSAMMENFASSUNG SVM**

- Sehr populärer, weil einfach zu optimierender Lernalgorithmus, der schnell gute Ergebnisse bringt.
- Geeignet zur Klassifizierung und Regression.
- Im Fall der (Epsilon-) Regression ist anstelle des Gamma-Parameters ein vergleichbarer Epsilon-Parameter zu setzen.

# KRITERIEN ZUR MODELLGÜTE

errors: forecast - actual

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))

 $- r^2 = 1 - rse$ 

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

https://www.coursera.org/lecture/machine-learning-with-python/evaluation-metrics-in-regression-models-5SxtZ



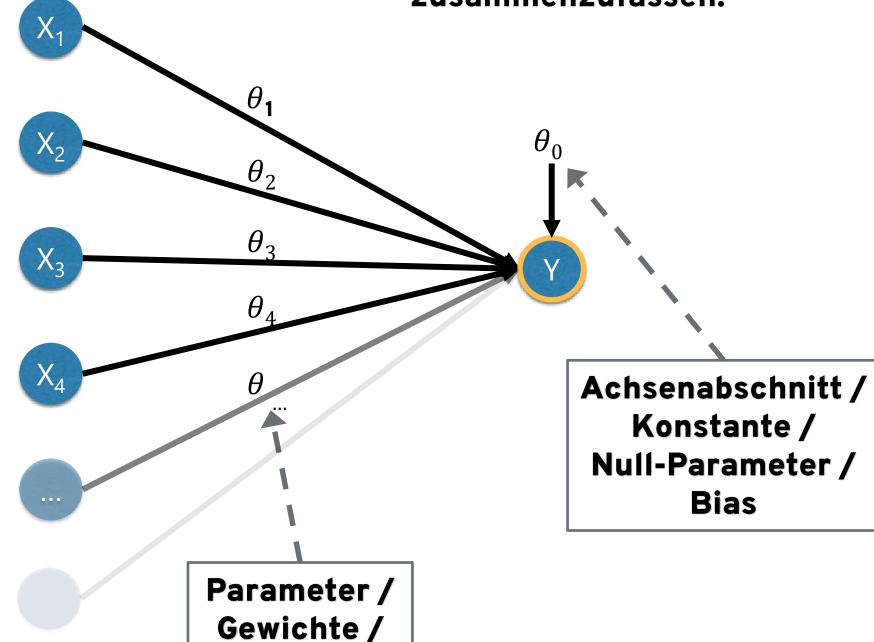
# ZUSAMMENFASSUNG LINEARE REGRESSION

#### Input Layer

Elemente sind die Input-Variablen; auch genannt: Input-Features oder Input-Dimensionen.

#### **Output Layer**

Nutzt eine "Aktivierungsfunktion" (hier lineare Funktion) um die Werte der eingehenden Schicht mit Hilfe der Parameter  $\theta$  zusammenzufassen.



**Faktoren** 

- $\square$  Ziel ist es, anhand des Trainingsdatensatzes die Parameter  $\theta$  der Aktivierungsfunktion für eine bestmögliche Vorhersage des Testdatensatzes zu optimieren.
- ☐ Die Verwendung der Gradient Descent Optimierung mit Regularisierung erlaubt, alle Variablen in das Modell eingehen zu lassen und über einen einzelnen Regularisierungsparameter (oder auch Shrinkage-Parameter) den Umfang des Einsatzes der Variablen zu kontrollieren, um so das zur Vorhersage optimale Modell bestimmen zu können.

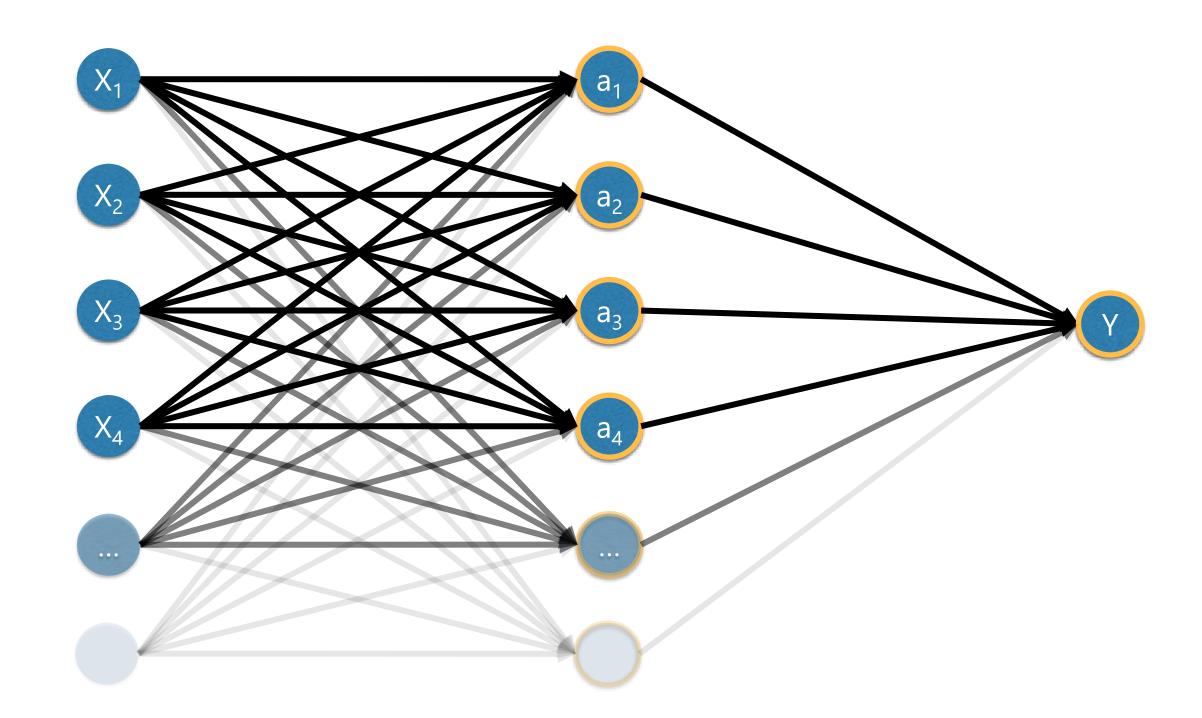


# NEURONALE NETZE

Input Layer
Besteht aus
Input-Variablen
/ Features /
Dimensionen

# Hidden Layer Nutzt eine gegebene "Aktivierungsfunktion" um die Werte der eingehenden Schicht zusammenzufassen.

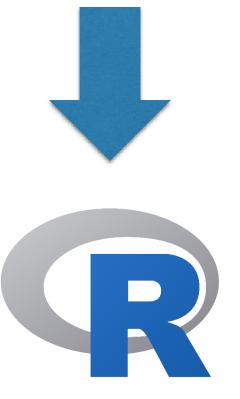
Output Layer
Nutzt eine gegebene
"Aktivierungsfunktion" um die
Werte der eingehenden Schicht
zusammenzufassen.



# R VS. PYTHON

Statistische Verfahren außerhalb des ML

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



#### Statistische Verfahren zum ML

Angewandte Informatik und freie Wirtschaft mit Anwendungsbereichen von ML





### **USING PYTHON IN RSTUDIO**

R Markdown Python Engine: library (reticulate)

```
# Import Libraries
library(reticulate)
# Importing Data
data <- mpg
   {python}
year = r.data['year']
me me me
```{r}
table(py$year)
```

See: https://rstudio.github.io/reticulate/articles/r\_markdown.html



# DATENAUFBEREITUNG FÜR TENSORFLOW

```
### Vorbereitung der Umgebung ### 🤙
### Funktionsdefinitionen ### 🦛
### Datenimport ###
### Datenaufbereitung ###
```{r}
# Rekodierung von kategoriellen Variablen (zu Dummy-Variablen)
dummy_list <- c("view", "condition")</pre>
house_pricing_dummy = dummy_cols(house_pricing, dummy_list)
# Definition von Variablenlisten für die Dummies, um das Arbeiten mit diesen zu erleichtern
condition_dummies = c('condition_1', 'condition_2', 'condition_3', 'condition_4', 'condition_5')
view_dummies = c('view_0', 'view_1', 'view_2', 'view_3','view_4')
# Standardisierung aller Feature Variablen und der Label Variable
norm_list <- c("price", "sqft_lot", "bathrooms", "grade", "waterfront", view_dummies, condition_dumm
norm_values_list <- get.norm_values(house_pricing_dummy, norm_list)
                                                                        # Berechnung der Mittelwerte
house_pricing_norm <- norm_cols(house_pricing_dummy, norm_values_list)
                                                                        # Standardisierung der Varia
### Definition der Feaure-Variablen und der Label-Variable 🥽
### Definition von Trainings- und Testdatensatz ### 🥽
```

# RStudio v1.4.1087-9 Preview - Release Notes

This is a preview release of RStudio 1.4, a major new release of RStudio. Highlights include:

- A new visual editor for R Markdown documents
- Improved support for Python, including an environment pane for Python and visualization of Python objects
- Workbench productivity improvements, including a command palette and rainbow parentheses
- A more configurable workspace with additional source columns and improved accessibility
- Support for SAML and OpenID authentication, and experimental support for VS Code sessions, in RStudio Server Pro
- Dozens of small improvements and bugfixes

See the v1.4.1087-9 Release Notes for full details on all of the changes in this release.



#### RStudio v1.4.1087-9 Preview - Release Notes

This is a preview release of RStudio 1.4, a major new release of RStudio. Highlights include:

- A new visual editor for R Markdown documents
- Improved support for Python, including an **environment pane for Python** and visualization of Python objects
- Workbench productivity improvements, including a command palette and rainbow parentheses
- A more configurable workspace with additional source columns and improved accessibility
- Support for SAML and OpenID authentication, and experimental support for VS Code sessions, in RStudio Server Pro
- Dozens of small improvements and bugfixes

See the v1.4.1087-9 Release Notes for full details on all of the changes in this release.

#### Desktop Version

Installers	Size	Date	SHA-256
RStudio 1.4.1087 - Ubuntu 18/Debian 10 (64-bit)	121.19 MB	2020-12-08	3c509bae
RStudio 1.4.1087 - Fedora 28/Red Hat 8 (64-bit)	137.99 MB	2020-12-08	b81a1617
RStudio 1.4.1087 - Debian 9 (64-bit)	121.55 MB	2020-12-08	317d2c38
RStudio 1.4.1087 - macOS 10.13+ (64-bit)	152.78 MB	2020-12-08	5be4baf7
RStudio 1.4.1087 - OpenSUSE 15 (64-bit)	121.89 MB	2020-12-08	27710f3f
RStudio 1.4.1087 - Fedora 19/Red Hat 7 (64-bit)	138.01 MB	2020-12-08	5b720e9a
RStudio 1.4.1087 - Windows 10/8/7 (64-bit)	156.52 MB	2020-12-08	aefbf096
RStudio 1.4.1087 - Ubuntu 16 (64-bit)	118.57 MB	2020-12-08	ff9e78ca



# AUFGABEN

- Modellvariablen weiter optimieren!
- SVM für Euren Datensatz trainieren und eine Vorhersage für den 05.06.2019 erstellen.
- Schaut Euch sehr genau dieses Video zur Einführung in Neuronale Netze an (12 Minuten): <a href="https://www.youtube.com/watch?v=GvQwE2OhL81">https://www.youtube.com/watch?v=GvQwE2OhL81</a>
- Installation von Python (bzw. Miniconda) und den zugehörigen Paketen für R
- Installation von RStudio Version 1.4

