## Aula M1A35 REGRESSAO LOGISTICA I

## Leitura complementar:

- Breast Cancer Wisconsin (Diagnostic) Data Set
- Statsmodel
- sklearn.model\_selection.KFold
- Cross Validation: A Beginner's Guide
- Cross-Validation in Machine Learning
- The importance of k-fold cross-validation for model prediction in machine learning
- sklearn.metrics.confusion\_matrix
- sklearn.linear\_model.LogisticRegression
- .split()
- enumerate()
- statistical models, hypothesis tests, and data exploration
- statsmodels.tools.tools.add\_constant
- sklearn.model\_selection.train\_test\_split
- statsmodels.discrete.discrete\_model.Logit
- statsmodels.discrete.discrete\_model.Logit.fit
- statsmodels.regression.linear\_model.RegressionResults.summary2
- Prediction (out of sample)
- sklearn.linear\_model.LogisticRegression
- .fit()
- .predict()
- sklearn.metrics.accuracy\_score
- K-Nearest Neighbors (kNN) Explained
- KNN Algorithm: When? Why? How?
- KNN (K-Nearest Neighbors) #1
- KNN (K-Nearest Neighbors) #1
- O Algorítmo K-Nearest Neighbors (KNN) Em Machine Learning
- Pandas
- numpy
- seaborn
- sklearn.model\_selection.KFold
- sklearn.model\_selection.cross\_val\_score
- sklearn.neighbors.KNeighborsClassifier
- 6.3. Preprocessing data
- sklearn.preprocessing.scale
- sklearn.preprocessing.StandardScaler
- .fit\_transform()
- numpy.std
- KNeighborsClassifier
- .fit\_transform()
- .predict()
- sklearn.metrics.accuracy\_score

- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •

- •
- •
- •
- •
- \_
- .
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •

- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •

- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •

•

•

•

.

•

.

•

•

•

•

•

\_

.

•

0

•

•

•

•

•

•

•

•

•

•

•

-

•

•

•

\_

- •
- •
- •
- •
- -
- •
- \_
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •

- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •

- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •

- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •

•

•

•

•

.

•

•

•

•

•

•

•

•

•

•

•

•

•

•

•

•

•

•

•

- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •

- •
- •
- •
- •
- •
- .
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •

- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •

- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •
- •