

# Métricas de avaliação II: ROC Curve

≡ Ciclo	Ciclo 06: Algoritmos baseado em árvores			
# Aula	45			
<ul><li>Created</li></ul>	@March 10, 2023 4:55 PM			
☑ Done	<b>✓</b>			
☑ Ready	<b>✓</b>			

# **Objetivo da Aula:**

	Revendo	a	Matriz	de	confusão
--	---------	---	--------	----	----------

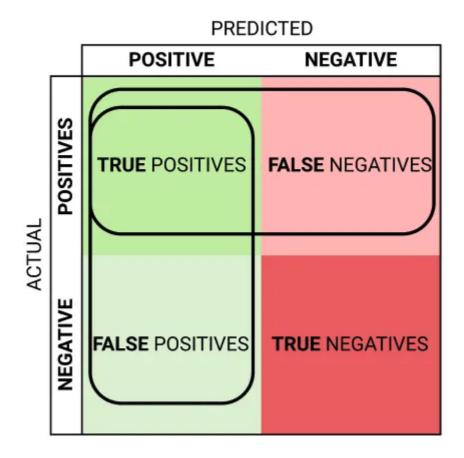
☐ Resumo

Próxima aula

## Conteúdo:

## **▼ 1.** Revendo a matriz de confusão

**▼ 1.1** Matriz de confusão



#### **▼ 1.2** True Positive Rate (TPR)

$$TPR = \frac{TP}{TP + FN}$$

#### **▼ 1.3** False Positive Rate (FPR)

$$FPR = \frac{FP}{FP + TN}$$

### ▼ 2. Curva ROC

A curva ROC (Receiver Operating Characteristic) é uma curva que representa a habilidade de um modelo em distinguir entre classes positivas e negativas variando o threshold de classificação.

A curva ROC é construída plotando a taxa de verdadeiros positivos (True Positive Rate - TPR) em função da taxa de falsos positivos (False Positive Rate - FPR) para diferentes valores de threshold. A área sob a curva ROC (AUC) é uma métrica utilizada para comparar diferentes modelos.

#### **▼ 2.1** Curva ROC no Python

```
# Imports
from sklearn import datasets
                                       as dt
from sklearn import linear_model as lm
from sklearn import model_selection as ms
from sklearn import metrics as mt
from matplotlib import pyplot as plt
# Load dataset
X, y = dt.make_classification( n_samples=1000,
                                 n_classes=2, random_state=1)
# split into train/test sets
X_train, X_test, y_train, y_test = ms.train_test_split(X, y, test_size=0.5, ran
dom_state=2)
# define a model e fit
model = lm.LogisticRegression(solver='lbfgs')
model.fit(X_train, y_train)
# predict probabilities
yhat_test = model.predict_proba(X_test)
yhat_test = yhat_test[:, 1]
# calculate roc curve
fpr, tpr, thresholds = mt.roc_curve(y_test, yhat_test)
# calculate AUC
roc_auc = auc(fpr, tpr)
# plot the roc curve for the model
plt.plot(fpr, tpr, marker='.', label='Model(AUC = %0.2f)' % roc_auc)
# axis labels
plt.xlabel('False Positive Rate')
plt.ylabel('True Positive Rate')
# show the legend
plt.legend()
plt.show()
```

## **▼ 2.2** Curva Threshold, TPR x FPR no Python

```
# The optimal threshold is highest TPR e lowest FPR
plt.plot( thresholds, tpr, 'b--', label='TPR' );
plt.plot( thresholds, 1-fpr, 'g-', label='FPR' );
plt.xlabel( 'True Positive Rate' );
plt.ylabel( 'False Positive Rate' );
plt.legend()
plt.grid()
```

## **▼ 3.** Resumo

- 1. A curva ROC mede a habilidade de separação do algoritmo em 2 classes.
- 2. A métrica AUC é o valor da área abaixo da curva, quanto maior esse valor, maior a performance de separação do algoritmo.

## **▼ 4.** Próxima aula