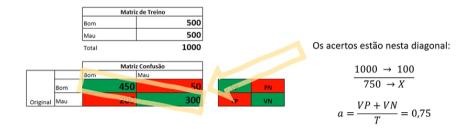
## **MATRIX CONFUSÃO**



#### **MÉTRICAS DE ACURÁCIA:**

## Acertos ou Acurácia

• Total que meu modelo acertou



# O uso somente da acurácia como métrica pode ser perigoso: Por exemplo:

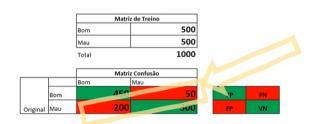
## Acertos ou Acurácia



Acurácia: 90%

## **Erros**

• Total que meu modelo errou



Os erros estão nesta diagonal:

$$\frac{1000 \rightarrow 100}{250 \rightarrow X}$$

$$e = \frac{FP + FN}{T} = 0.25$$

### Sensivity ou Recall

## Positivos Verdadeiros (Recall ou Sensivity)

• De todos os "Bons", quantos foram classificadas corretamente como Bons?



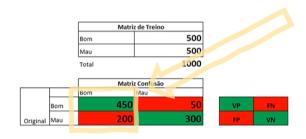
$$\frac{500 \to 100}{450 \to X}$$

$$cv = \frac{VP}{VP \to RY} = 0.5$$

### Precision (Precisão)

## Precisão / Precision

• Dos que classifiquei como bons, quantos de fato eram bons?

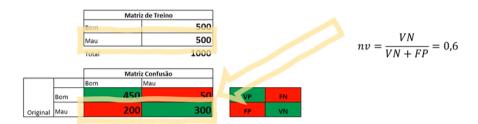


$$p = \frac{VP}{VP + FP} = 0,69$$

#### **Especificidade (Specificity)**

## Negativos Verdadeiros: Specificity

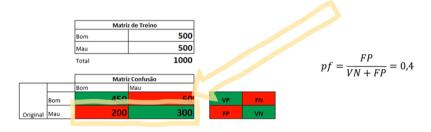
 De todos os "maus", quantos foram classificadas corretamente como "maus"?



#### Erro tipo 1 - Positivos Falsos

## Positivos Falsos (Erro tipo I)

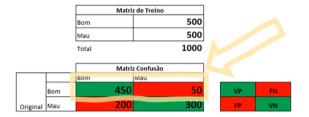
• De todos os "maus", quantos foram classificadas incorretamente como "bons"?



#### Erro tipo 2 - Negativos Falsos

## Negativos Falsos (Erro Tipo II)

• De todos os "bons", quantos foram classificadas incorretamente como "maus"?



$$nf = \frac{FN}{VP + FN} = 0.1$$

### **F1 SCORE**

F1 Score - Métrica popular de precisão e utilizada com objetivo de maximizar

### F1 Score

- É uma métrica de precisão
- Média harmônica entre Precision e Recall
- Valor entre zero e 1
- O objetivo é maximizar!
  - Cálculo, onde p é a precisão e r a lembrança





LEGENDA:

p é precisão e r é recall

### LOGARITHMIC LOSS

Mérica para multi class penalizando as classificações erradas.

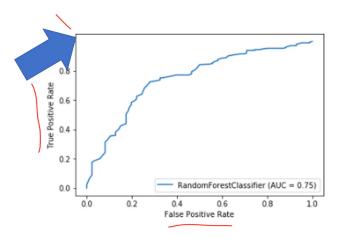
## Logarithmic Loss

- Mostra a probabilidades para cada classe
- Bom para classificação multi-classe
- Penaliza a classificação errada
- Limite inferior zero
- Objetivo é minimizar



### **CURVA ROC**

Receiver Operator Characteristic (ROC)



Quanto maior a área abaixo do gráfico é melhor o modelo, ou seja, quanto mais próximo da borda onde está a seta mais próximo do valor 1 estará. Caso contrário, ou seja, mais próximo do vértice abaixo direito pior é e mais próximo de 0 fica o valor da área. (caso esteja muito próximo de 0 seja bom inverter as classes pois está classificando invertido).