MÉTRICAS DE AVALIAÇÃO

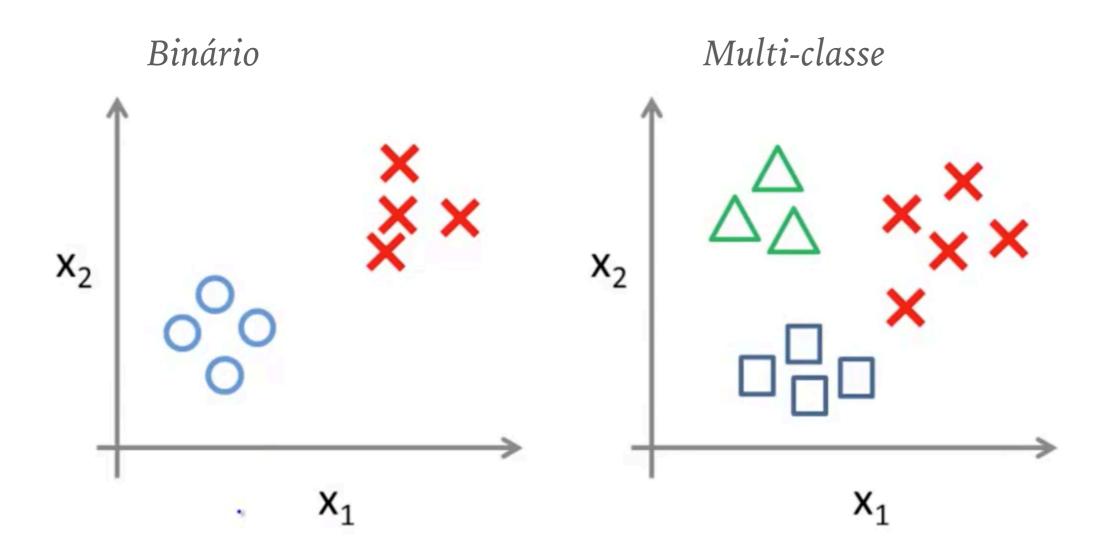
Fundamentos de IA Prof Carine G Webber



TERMINOLOGIA

- Dataset: conjunto de dados, amostra
- Dados de treinamento: parte da amostra usada para construção do modelo
- > Dados de teste: parte da amostra usada para teste do modelo
- ➤ Instância: um exemplar, caso ou indivíduo da amostra
- ➤ Classe: atributo alvo ou classificador
- ➤ Classificador multi-classe: o dataset contém 3 ou mais classes distintas.
- ➤ Classificador binário: o dataset contém 2 classes.

EXEMPLOS DE PROBLEMAS BINÁRIO X MULTI-CLASSE



EXEMPLO DE DATASET BINÁRIO

Dataset Titanic: https://www.kaggle.com/c/titanic/data

Variable	Definition	Key
survival	Survival	0 = No, 1 = Yes
pclass	Ticket class	1 = 1st, 2 = 2nd, 3 = 3rd
sex	Sex	
Age	Age in years	
sibsp	# of siblings / spouses aboard the Titanic	
parch	# of parents / children aboard the Titanic	
ticket	Ticket number	
fare	Passenger fare	
cabin	Cabin number	
embarked	Port of Embarkation	C = Cherbourg, Q = Queenstown, S = Southampton

EXEMPLO DE DATASET MULTICLASSE

https://github.com/zalandoresearch/fashion-mnist

http://fashion-mnist.s3-website.eu-central-1.amazonaws.com/



MATRIZ DE CONFUSÃO

Classificador Binário

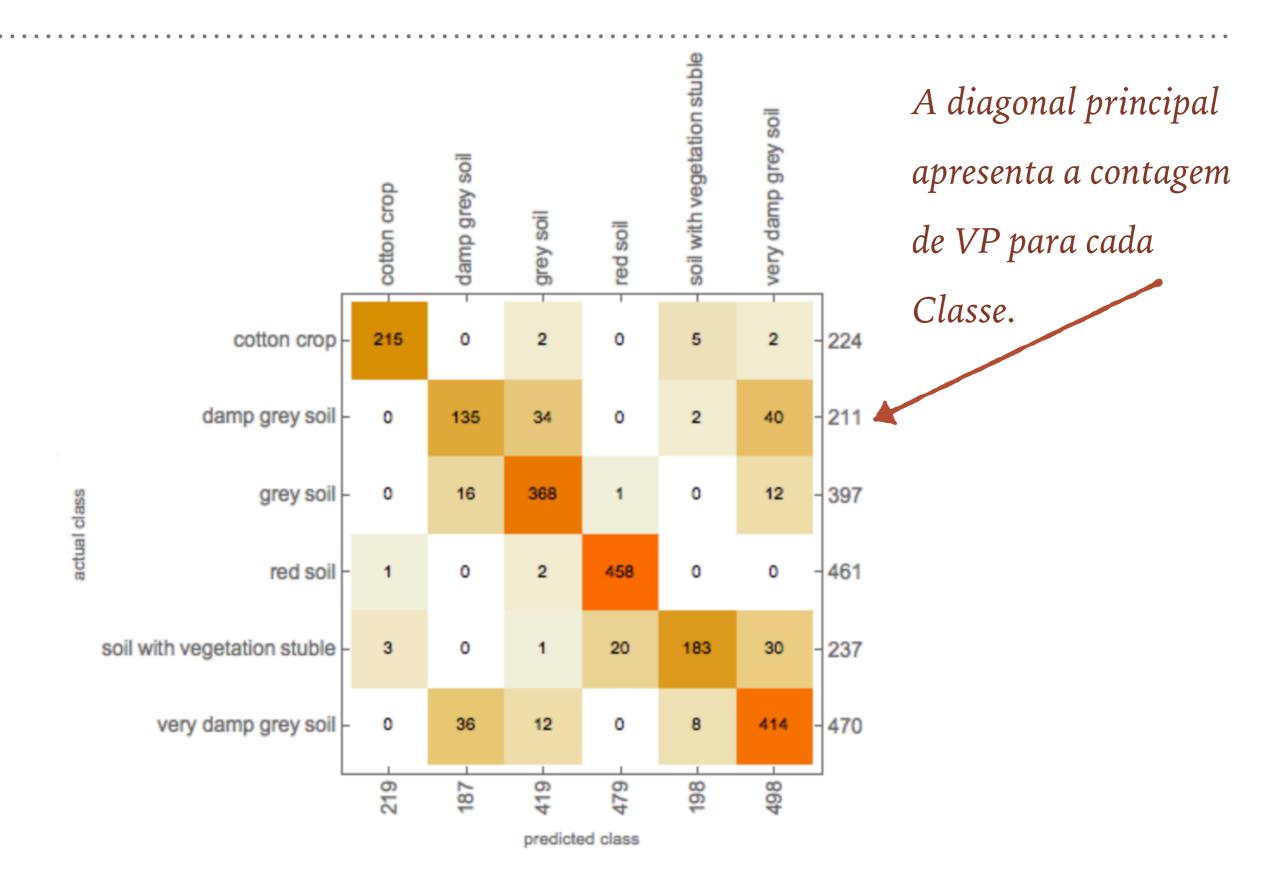
		Detectada	
		Sim	Não
Real	Sim	Verdadeiro Positivo (VP)	Falso Negativo (FN)
	Não	Falso Positivo (FP)	Verdadeiro Negativo (VN)

MATRIZ DE CONFUSÃO - CLASSIFICADOR BINÁRIO

		Detectada		
		Sim	Não	
eal	Sim	Verdadeiro Positivo (VP)	Falso Negativo (FN)	
Re	Não	Falso Positivo (FP)	Verdadeiro Negativo (VN)	

- Verdadeiros Positivos: classificação correta da classe Positivo;
- ➤ Falsos Negativos: erro em que o modelo previu a classe Negativo quando o valor real era classe Positivo;
- ➤ Falsos Positivos: erro em que o modelo previu a classe Positivo quando o valor real era classe Negativo;
- Verdadeiros Negativos: classificação correta da classe Negativo.

MATRIZ DE CONFUSÃO - CLASSIFICADOR MULTI-CLASSE



MÉTRICAS: ACURÁCIA

➤ A acurácia corresponde a porcentagem das instâncias dos dados de teste que são corretamente classificadas.

ightharpoonup Acurácia = (VP+VN)/(VP+FP+VN+FN)

➤ Erro = 1-Acurácia

MÉTRICA: RECALL

- > Sensibilidade : a proporção de verdadeiros positivos.
- ➤ Capacidade do sistema em predizer corretamente a condição para casos que realmente a têm.

ightharpoonup Recall = VP/(VP+FN)

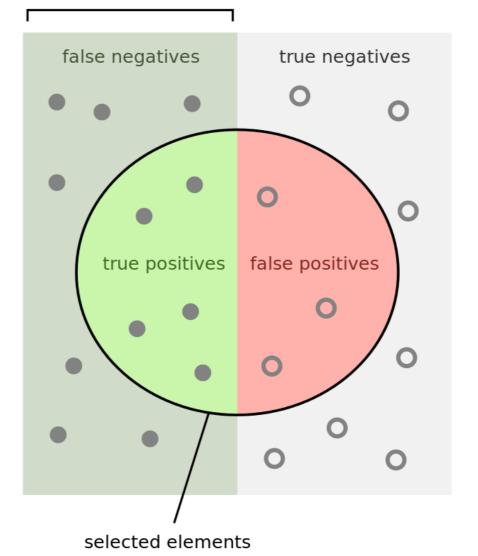
MÉTRICA: PRECISÃO

- ➤ Calculada a proporção de verdadeiros positivos em relação a todas as predições positivas.
- Esta medida é altamente sensível a desbalanceamentos do conjunto de dados.

➤ Precisão = VP/(VP+FP)

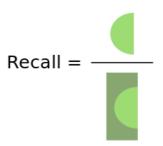
REPRESENTAÇÃO VISUAL

relevant elements



How many selected items are relevant?

How many relevant items are selected?



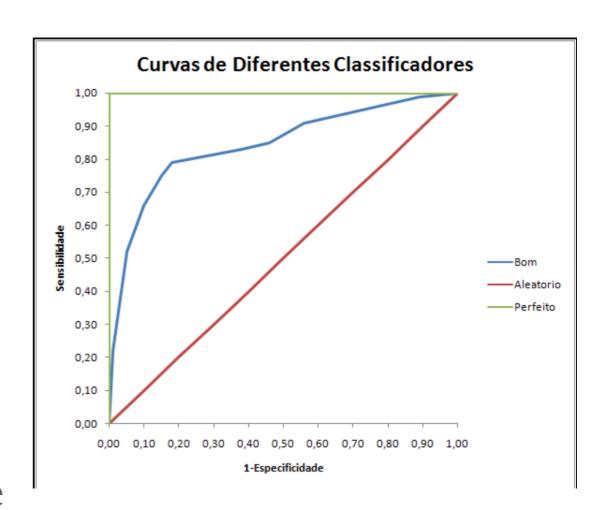
F-MEASURE OU F-SCORE

- Métrica que pondera o recall e a precisão.
- ➤ Medida para avaliar globalmente o modelo.

➤ F_measures = 2*(recall*precisão)/(recall+precisão)

CURVA ROC

- Receiver Operating Characteristics
- ➤ AUC Area Under Curve
- Um classificador perfeito corresponde a uma linha horizontal no topo do gráfico, porém ela dificilmente será alcançada.
- ➤ Na prática, curvas consideradas boas estão entre a linha diagonal e a linha perfeita, pois quanto maior a distância da linha diagonal, melhor o classificador.



REFERÊNCIAS

- ➤ Jason Brownlee https://machinelearningmastery.com/about/
- ➤ SABATTINI, R. M. E.; "Um Programa para o Cálculo da Acurácia, Especificidade e Sensibilidade de Testes Médicos"; Revista Informédica, 2 (12): 19-21, 1995. Disponível em: http://www.informaticamedica.org.br/ informed/sensib.htm> Acesso em: 07 jul. 2009.
- ➤ ANAESTHESTIST.COM, "Receiver Operating Curves: An Introduction", Disponível em: http://www.anaesthetist.com/mnm/stats/roc/Findex.htm Acesso em: 13 jul. 2009.