SIN 393 – Introdução à Visão Computacional (2022-2)



Aula 04 – Classificação de imagens

Prof. João Fernando Mari

<u>joaofmari.github.io</u>

joaof.mari@ufv.br

Roteiro



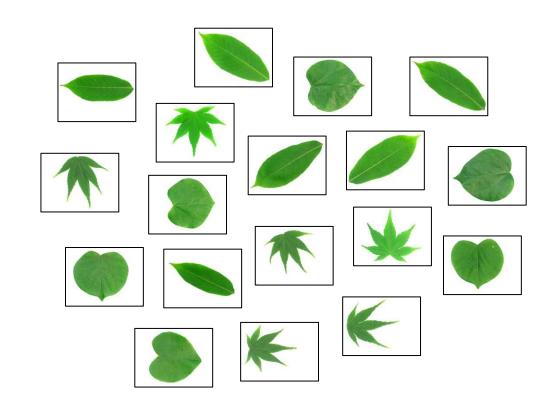
- Um problema de classificação
- Pipelines de classificação
- Modelos de aprendizado
- Validação cruzada
- Avaliação dos resultados



UM PROBLEMA DE CLASSIFICAÇÃO

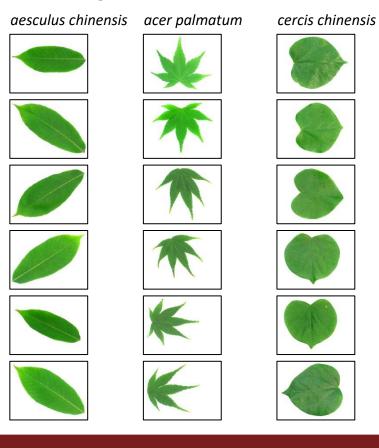


- Flavia leaf dataset:
 - http://flavia.sourceforge.net/
 - 1.907 imagens
 - 33 classes
- Selecionamos 3 classes:
 - aesculus chinensis
 - acer palmatum
 - cercis chinensis

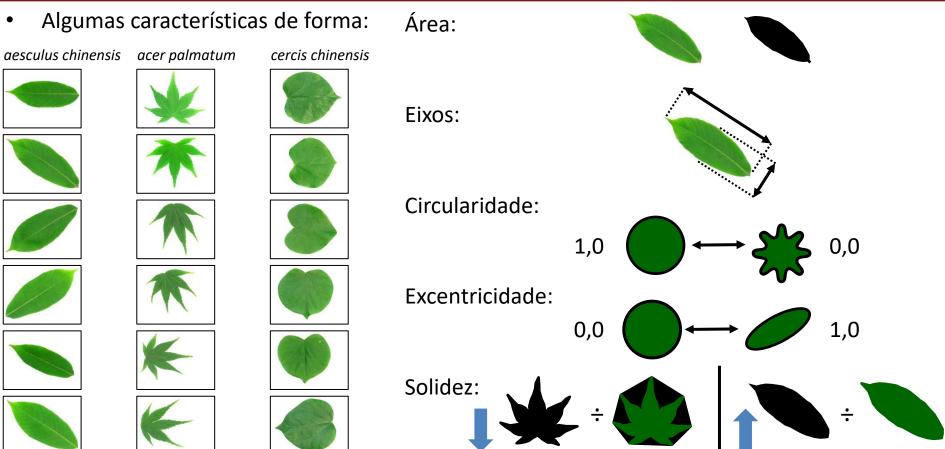




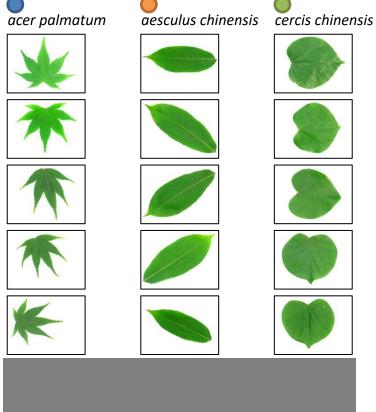
- Extração de características:
 - Selecionar características das imagens que podem ser usadas para distinguir entre as classes.
- Características podem ser:
 - Formas
 - Cores
 - Texturas
 - Histograma de gradientes (HoG)
 - Bag of Visual Words
 - Fisher Vectors
 - **–** ...

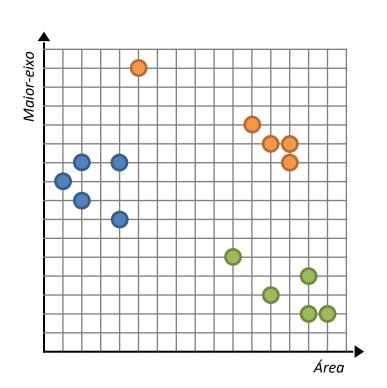




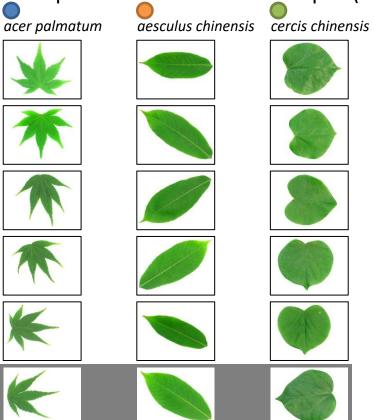


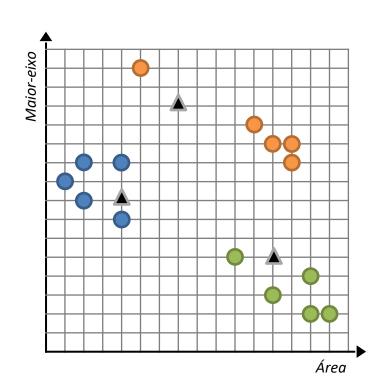






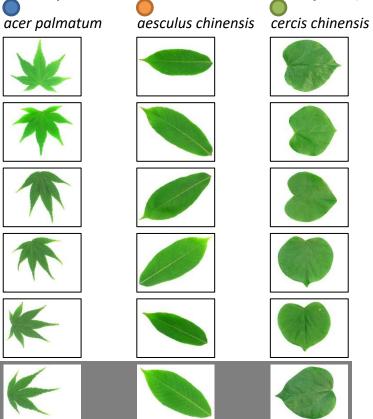


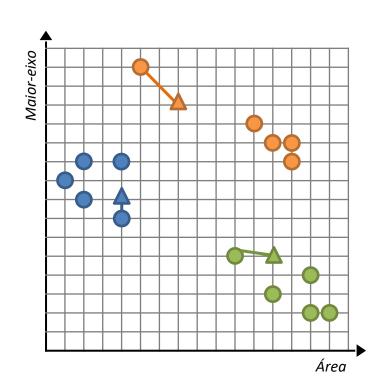




Método do vizinho mais próximo





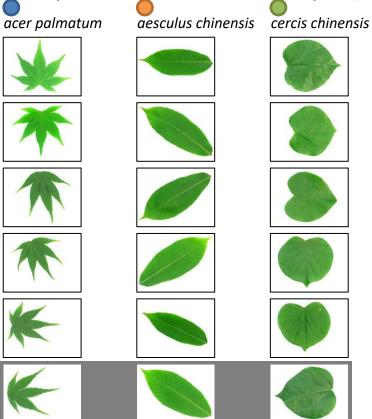


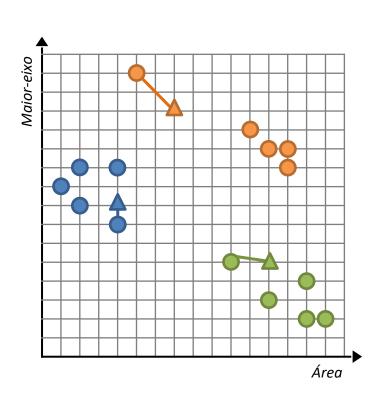
K-vizinhos mais próximos – K-NN



Aprender a classificar três tipos (classes) de folhas a partir de imagens.

k = 1



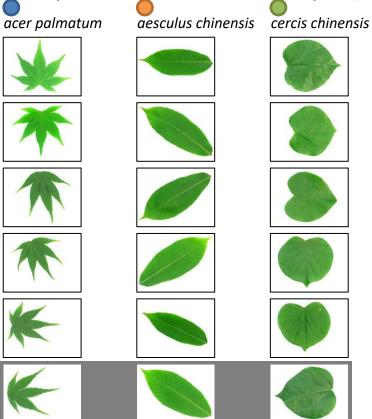


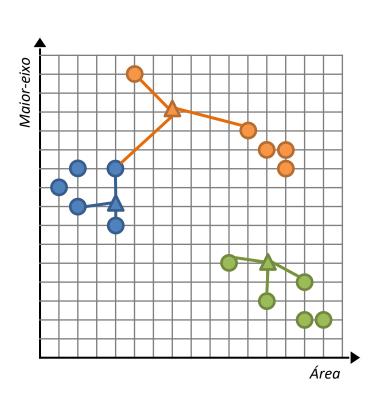
K-vizinhos mais próximos – K-NN



Aprender a classificar três tipos (classes) de folhas a partir de imagens.

k = 3



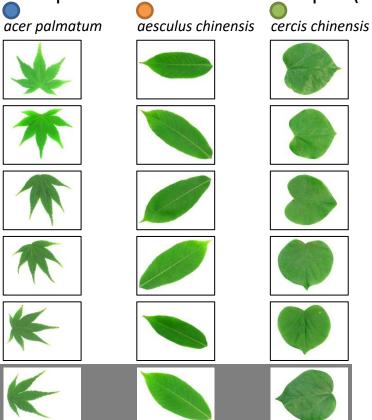


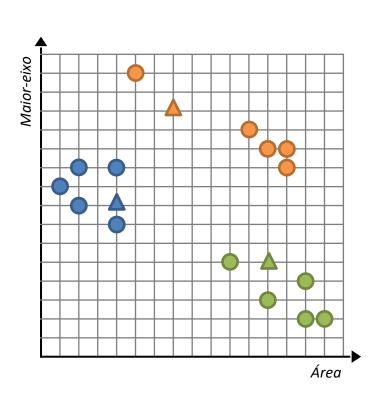
K-vizinhos mais próximos – K-NN



Aprender a classificar três tipos (classes) de folhas a partir de imagens.

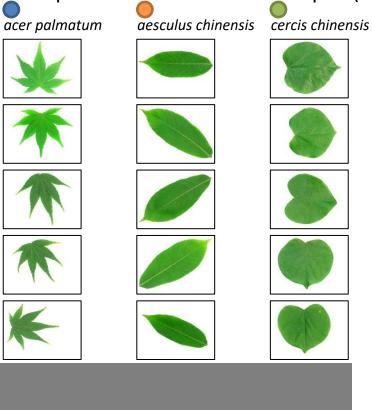
k = 3

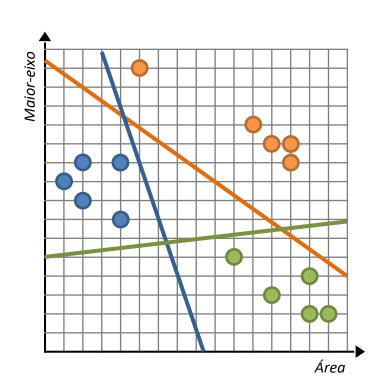




Funções lineares (Perceptrons)

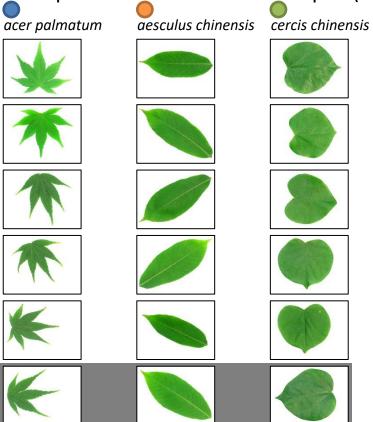


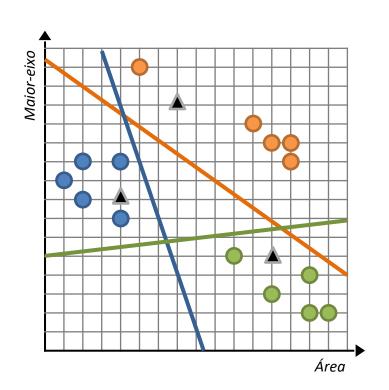




Funções lineares (Perceptrons)

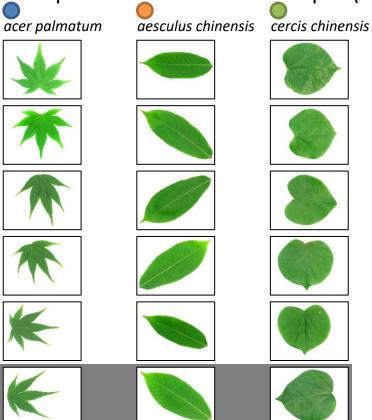


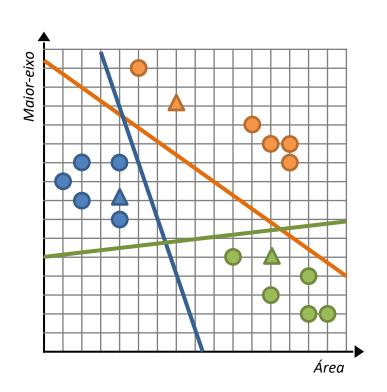




Funções lineares (Perceptrons)







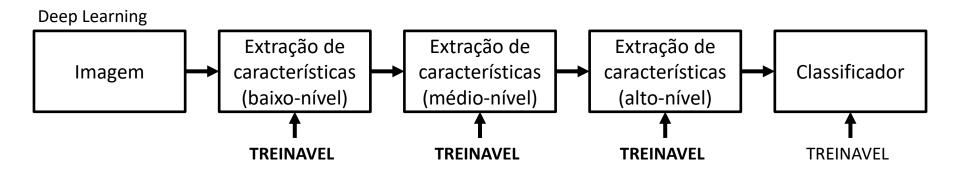


PIPELINES DE CLASSIFICAÇÃO

Pipelines de classificação







Yann LeCun's Deep Learning Course at CDS - SPRING 2021



MODELOS DE APRENDIZADO

Modelos de aprendizado



- Aprendizado supervisionado
- Aprendizado não supervisionado
- Aprendizado por reforço
- Aprendizado semi-supervisionado



Entrada

MODELO

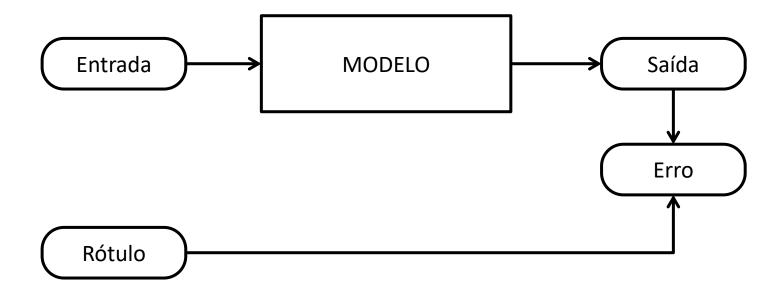
Rótulo



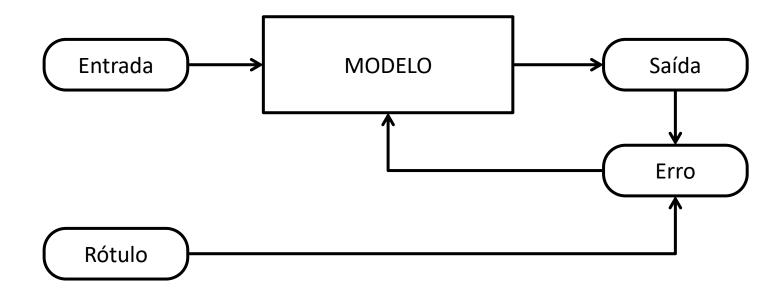


Rótulo

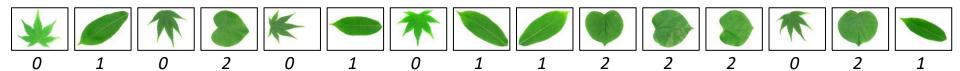


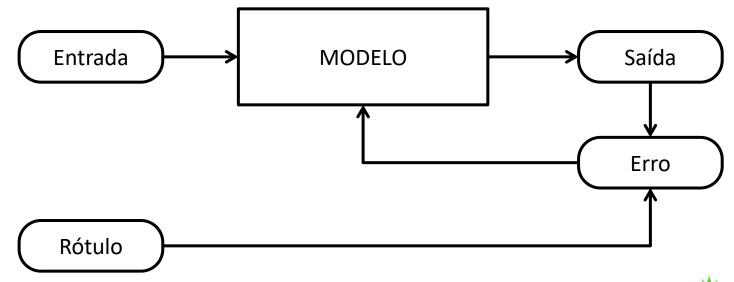








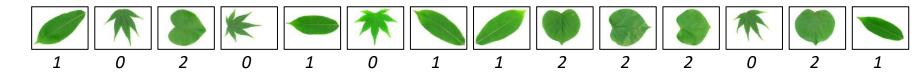




0: acer palmatum

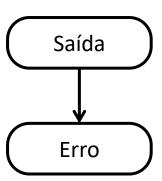
1: aesculus chinensis







MODELO



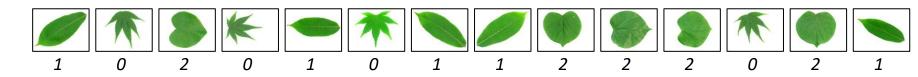
o Rótulo

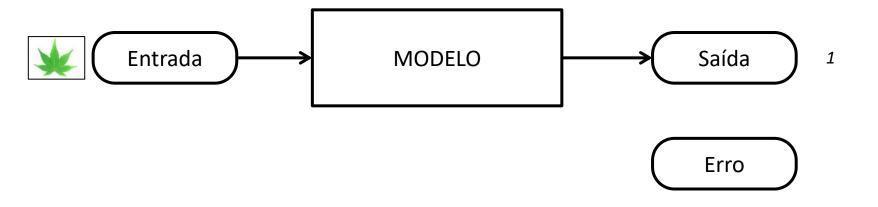


0: acer palmatum
1: aesculus chinensis







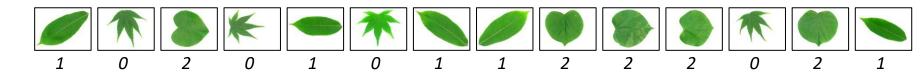


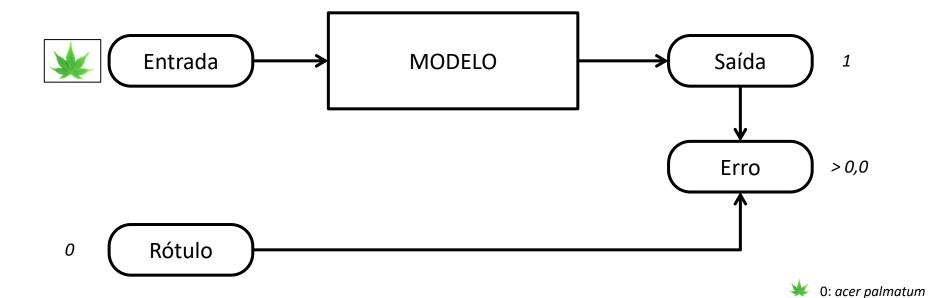
0 Rótulo

0: acer palmatum1: aesculus chinensis

2:

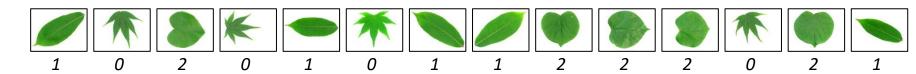


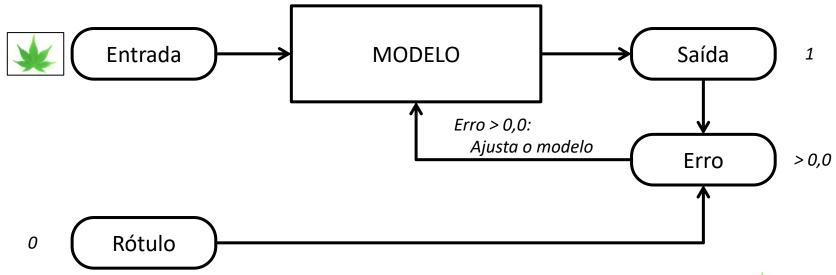




1: aesculus chinensis2: cercis chinensis







0: acer palmatum

1: aesculus chinensis



































MODELO

Saída

Erro

Rótulo



0: acer palmatum 1: aesculus chinensis























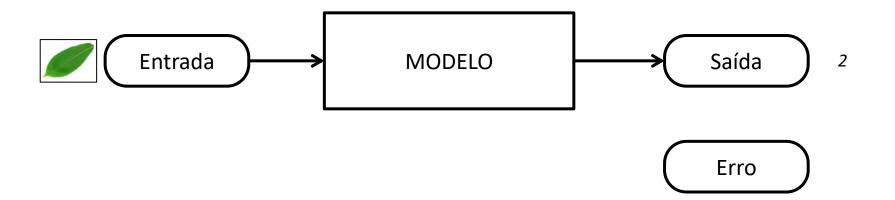












1 (Rótulo



0: acer palmatum
1: aesculus chinensis

























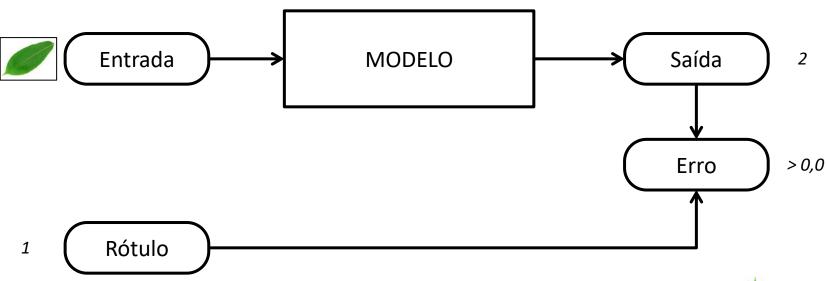












0: acer palmatum

1: aesculus chinensis

















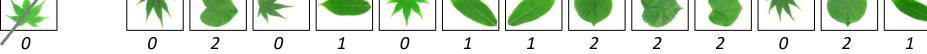


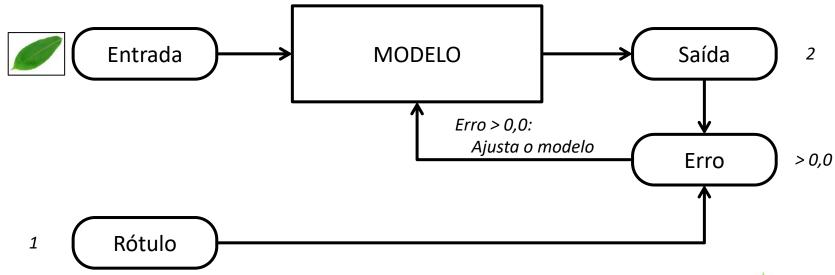






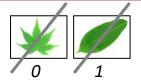






0: acer palmatum 1: aesculus chinensis































MODELO

Saída

Erro

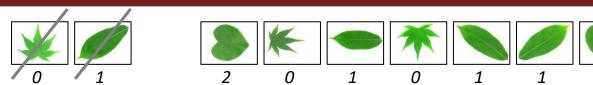
0 Rótulo

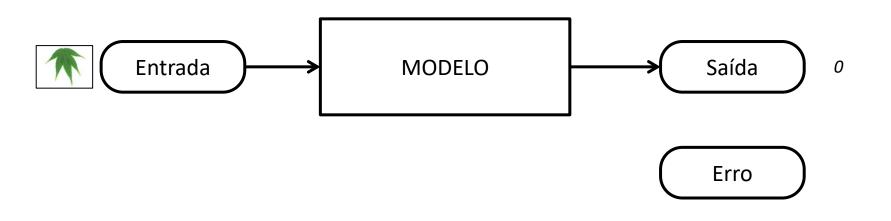


0: acer palmatum
1: aesculus chinensis









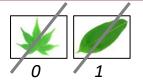
0: acer palmatum1: aesculus chinensis

2: cercis chinensis

Rótulo

0





















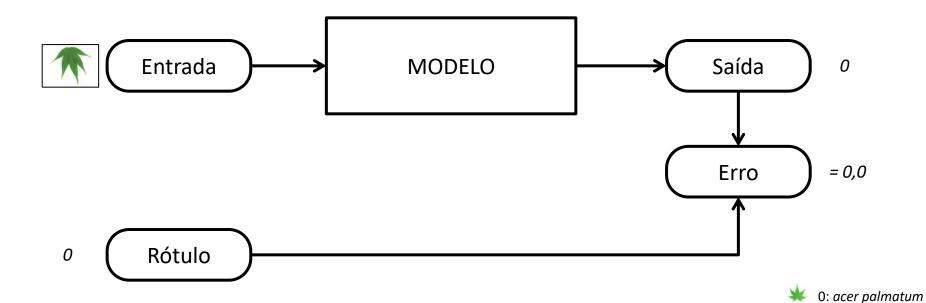






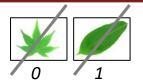






aesculus chinensis
 cercis chinensis



















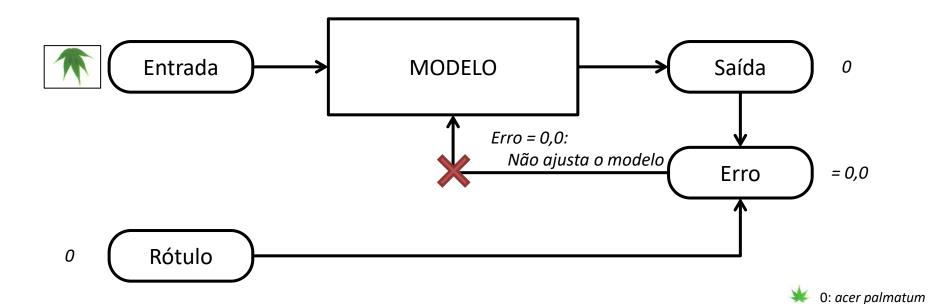








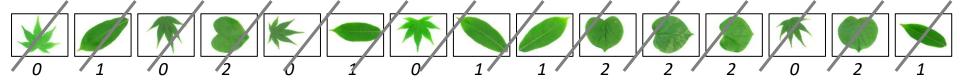


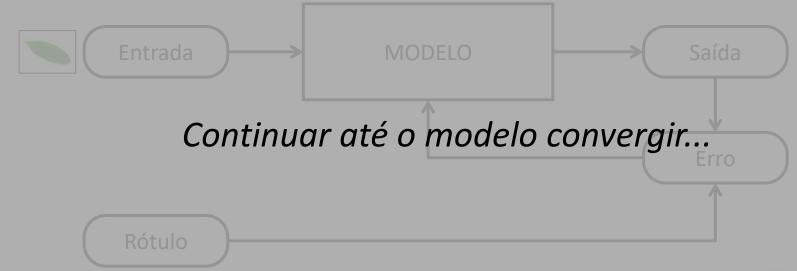


1: aesculus chinensis2: cercis chinensis

Exemplo: Aprendizado supervisionado







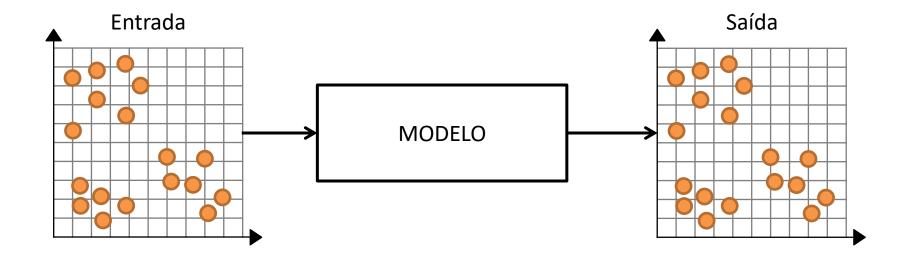
0: acer palmatum

1: aesculus chinensis

2: cercis chinensis

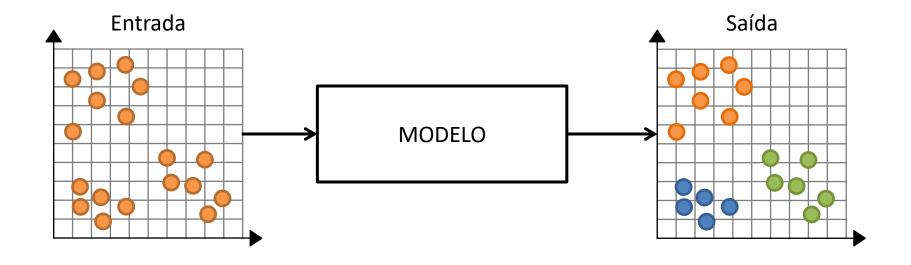
Aprendizado não-supervisionado





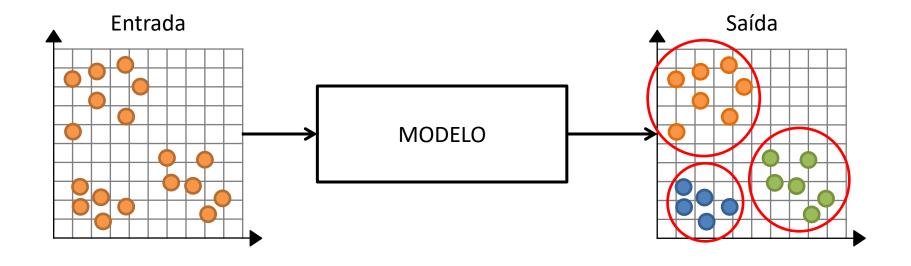
Aprendizado não-supervisionado





Aprendizado não-supervisionado



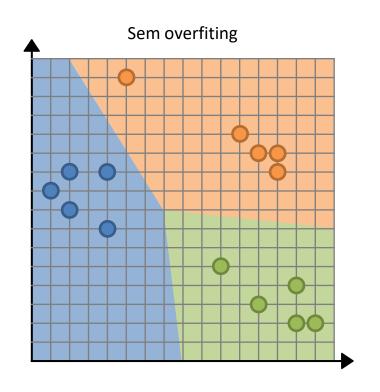


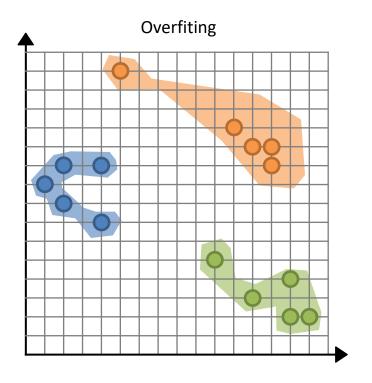


VALIDAÇÃO CRUZADA

Overfiting

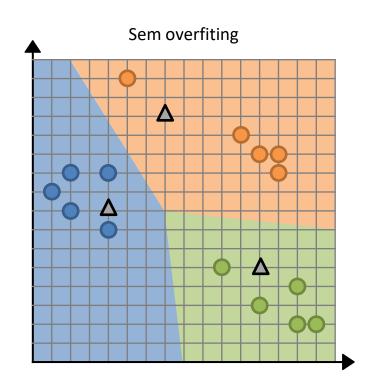


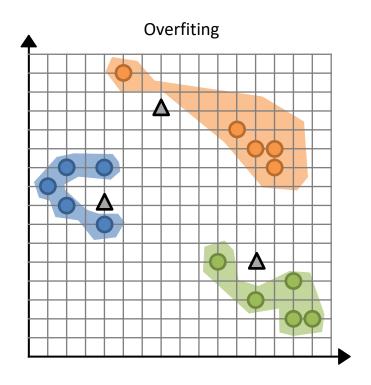




Overfiting

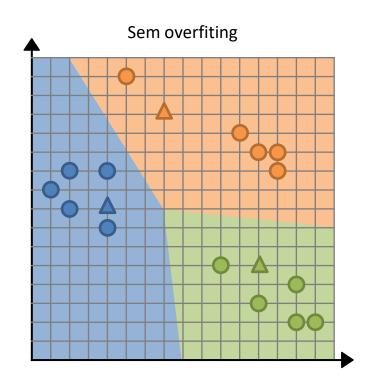


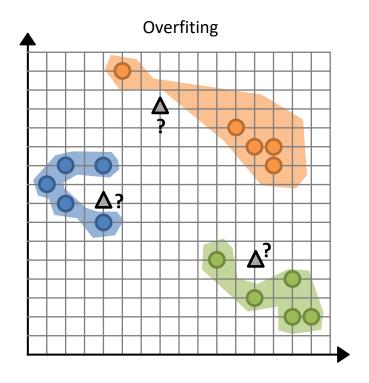




Overfiting

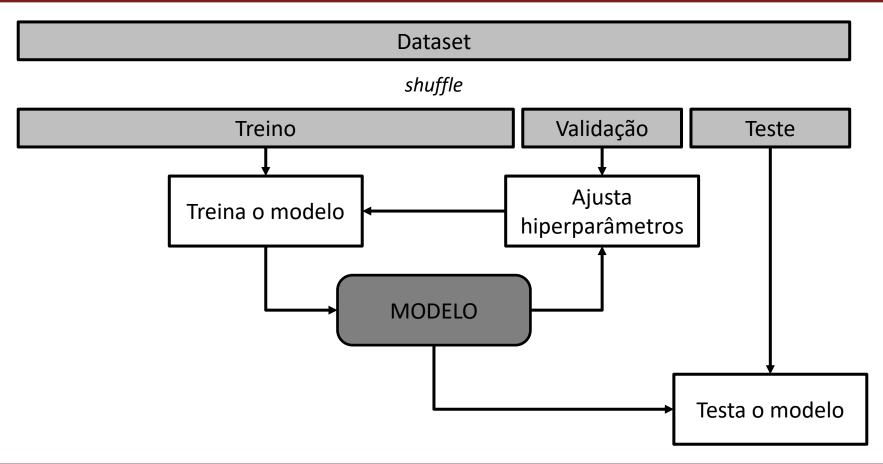






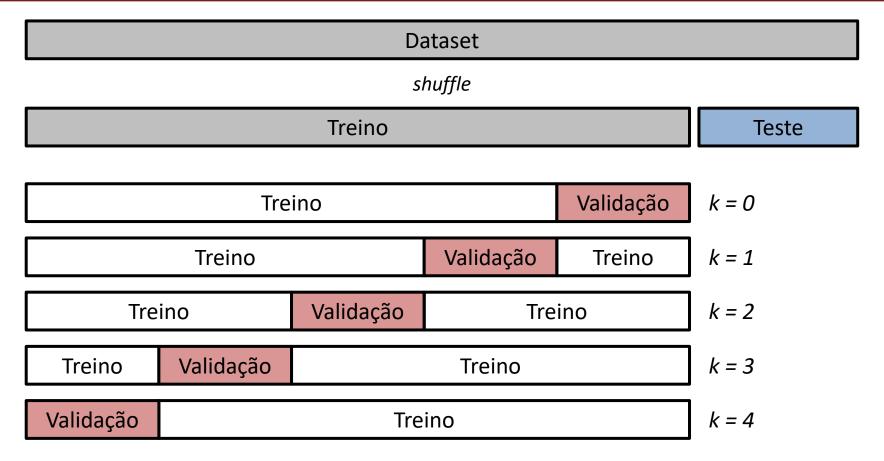
Validação cruzada hold-out





Validação cruzada k-fold







AVALIAÇÃO DOS RESULTADOS



- Verdadeiro positivo (TP):
 - Objetos da classe C1 classificados como C1.
- Verdadeiro negativo (TN):
 - Objetos de outras classes (C2 e C3) classificados como não sendo C1.
- Falso positivo (FP) (erro tipo I):
 - Objetos classificados como C1 mas pertencem a outras classes (C2 ou C3).
- Falso negativo (FN) (erro tipo II):
 - Objetos da classe C1 classificados como outras classes (C2 ou C3).

		Classificação					
	Classe C1 Classe C2 Classe C3 Soma						
	Classe C1	5	3	0	8		
e rea	Classe C2	2	3	1	6		
Classe real	Classe C3	0	2	11	13		
	Soma	7	8	12			



- Verdadeiro positivo (TP):
 - Objetos da classe C1 classificados como C1.
- Verdadeiro negativo (TN):
 - Objetos de outras classes (C2 e C3) classificados como não sendo C1.
- Falso positivo (FP) (erro tipo I):
 - Objetos classificados como C1 mas pertencem a outras classes (C2 ou C3).
- Falso negativo (FN) (erro tipo II):
 - Objetos da classe C1 classificados como outras classes (C2 ou C3).

		Classificação			
	Classe C1 Classe C2 Classe C3 So				
	Classe C1	5	3	0	8
e real	Classe C2	2	3	1	6
Classe	Classe C3	0	2	11	13
	Soma	7	8	12	

Classa	. 61	Classif	icação
Classe	! C1	Classe C1 Outras	
sse al	Classe C1	TP	FN
Outras Classe C1		FP	TN



- Verdadeiro positivo (TP):
 - Objetos da classe C1 classificados como C1.
- Verdadeiro negativo (TN):
 - Objetos de outras classes (C2 e C3) classificados como não sendo C1.
- Falso positivo (FP) (erro tipo I):
 - Objetos classificados como C1 mas pertencem a outras classes (C2 ou C3).
- Falso negativo (FN) (erro tipo II):
 - Objetos da classe C1 classificados como outras classes (C2 ou C3).

		Classificação						
		Classe C1 Classe C		Classe C2	Classe C3		Soma	
Classe C1		5	5 3				8	
e rea	Classe C2	2			3	1		6
Class	Classe C2 Classe C3				2	11		13
Soma		7			8	12		

Classe C1		Classificação				
		Class	se C1	Outr	as	
Slasse real	g _ Classe C1		TP	3	FN	
Cla	Outras	2	FP	17	TN	



- Verdadeiro positivo (TP):
 - Objetos da classe C1 classificados como C1.
- Verdadeiro negativo (TN):
 - Objetos de outras classes (C2 e C3) classificados como não sendo C1.
- Falso positivo (FP) (erro tipo I):
 - Objetos classificados como C1 mas pertencem a outras classes (C2 ou C3).
- Falso negativo (FN) (erro tipo II):
 - Objetos da classe C1 classificados como outras classes (C2 ou C3).

		Classificação						
		Classe C1 Classe C		Classe C2	Classe C3		Soma	
Classe C1		5	5 3				8	
e rea	Classe C2	2			3	1		6
Class	Classe C2 Classe C3				2	11		13
Soma		7			8	12		

Classa C1		Classificação				
Classe C1		Classe C1		Outras		
Classe real	Classe C1	(5)	TP	3	FN	
Class	Outras	2	FP	17	TN	



- Verdadeiro positivo (TP):
 - Objetos da classe C1 classificados como C1.
- Verdadeiro negativo (TN):
 - Objetos de outras classes (C2 e C3) classificados como não sendo C1.
- Falso positivo (FP) (erro tipo I):
 - Objetos classificados como C1 mas pertencem a outras classes (C2 ou C3).
- Falso negativo (FN) (erro tipo II):
 - Objetos da classe C1 classificados como outras classes (C2 ou C3).

			Classificação					
		Classe C1	Classe C1 Classe C2 Classe C3 Soma					
	Classe C1	5	3	0	8			
e real	Classe C2	2	3	1	6			
Classe	Classe C3	0	2	11	13			
	Soma	7	8	12				

Classe C1			Classif	icação	
		Class	se C1	Outr	as
Classe real	Classe C1	5	5 TP		FN
Cla	Outras	2	FP	17	TN

Classe	Classe C2		Classif	icação	
Classe	: C2	Class	Classe C2		as
sse al	Classe C2 (3) TP		TP	3	FN
Class	Outras	5	FP	16	TN



- Verdadeiro positivo (TP):
 - Objetos da classe C1 classificados como C1.
- Verdadeiro negativo (TN):
 - Objetos de outras classes (C2 e C3) classificados como não sendo C1.
- Falso positivo (FP) (erro tipo I):
 - Objetos classificados como C1 mas pertencem a outras classes (C2 ou C3).
- Falso negativo (FN) (erro tipo II):
 - Objetos da classe C1 classificados como outras classes (C2 ou C3).

		ficação				
		Classe C1 Classe C2 Classe C3 Son				
1	Classe C1	5	3	0	8	
e real	Classe C2	2	3	1	6	
Classe	Classe C3	9	2	11	13	
	Soma	7	8	12		

Classe C1		Classificação				
Classe	CI	Classe C1		Outras		
lasse real	g _ Classe C1		TP	3	FN	
Cla	Outras	2	FP	17	TN	

Classe	. 63	Classificação						
Classe C2		Class	se C2	Outras				
Slasse real	Classe C2	3	TP	3	FN			
Cla	Outras	5	FP	16	TN			

Classe	. (2	Classificação					
Classe	: C3	Class	e C3	Outras			
Classe real	Classe C3	11	TP	2	FN		
	Outras	1	FP	13	TN		



Acurácia (Accuracy):

$$Accuracy = \frac{TP+TN}{TP+TN+FP+FN}$$

Precisão (Precision):

-
$$Precision = \frac{TP}{TP+FP}$$

• Sensitividade (*Recall*):

$$- Recall = \frac{TP}{TP+FN}$$

• Índice-F1 (F1-score):

$$- F1 - score = \frac{2 \times TP}{2 \times TP + FP + FN}$$

- Suporte (Support):
 - Support = TP + FN



Acurácia (Accuracy):

$$Accuracy = \frac{TP+TN}{TP+TN+FP+FN}$$

• Precisão (*Precision*):

-
$$Precision = \frac{TP}{TP+FP}$$

• Sensitividade (*Recall*):

$$- Recall = \frac{TP}{TP+FN}$$

• Índice-F1 (*F1-score*):

$$- F1 - score = \frac{2 \times TP}{2 \times TP + FP + FN}$$

- Suporte (*Support*):
 - Support = TP + FN

- O quão próximo a classificação esta do valor real.
- Capacidade de n\u00e3o classificar uma amostra negativa como positiva.
- Capacidade de encontrar todas as amostras positivas.
- Média harmônica entre Precisão e Sensitividade.
- O número de amostras nas classes reais.

https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.metrics.precision_recall_fscore_support.html



Acurácia (Accuracy):

$$Accuracy = \frac{TP+TN}{TP+TN+FP+FN}$$

- Precisão (Precision):
 - $Precision = \frac{TP}{TP+FP}$

Sensitividade (*Recall*):

$$- Recall = \frac{TP}{TP+FN}$$

• Índice-F1 (*F1-score*):

$$- F1 - score = \frac{2 \times TP}{2 \times TP + FP + FN}$$

• Suporte (*Support*):

$$-$$
 Support = $TP + FN$

Classes	TP	TN	FP	FN	Acurácia	Precisão	Sensitividade	Índice-F1	Suporte
C1	5	17	2	3					
C2	3	16	5	3					
С3	11	13	1	2					
MÉDIA									
DESV. PAD									



Acurácia (Accuracy):

$$Accuracy = \frac{TP+TN}{TP+TN+FP+FN}$$

- Precisão (Precision):
 - $Precision = \frac{TP}{TP+FP}$

• Sensitividade (*Recall*):

$$- Recall = \frac{TP}{TP+FN}$$

• Índice-F1 (*F1-score*):

$$- F1 - score = \frac{2 \times TP}{2 \times TP + FP + FN}$$

• Suporte (*Support*):

$$-$$
 Support = $TP + FN$

Classes	ТР	TN	FP	FN	Acurácia	Precisão	Sensitividade	Índice-F1	Suporte
C1	5	17	2	3	0.8148	0.7143	0.6250	0.6667	8
C2	3	16	5	3	0.7037	0.3750	0.5000	0.4286	6
С3	11	13	1	2	0.8889	0.9167	0.8462	0.8800	13
MÉDIA									
DESV. PAD									



Acurácia (Accuracy):

$$Accuracy = \frac{TP+TN}{TP+TN+FP+FN}$$

Precisão (Precision):

$$- Precision = \frac{TP}{TP+FP}$$

Sensitividade (*Recall*):

$$- Recall = \frac{TP}{TP+FN}$$

• Índice-F1 (*F1-score*):

$$- F1 - score = \frac{2 \times TP}{2 \times TP + FP + FN}$$

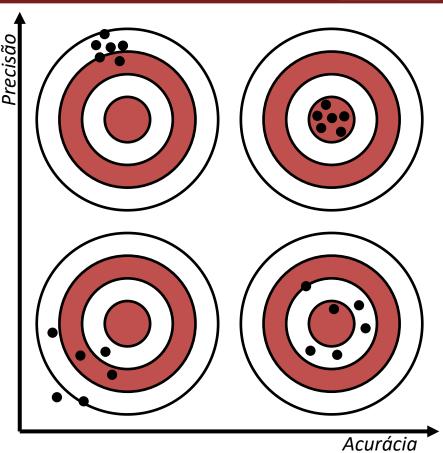
- Suporte (*Support*):
 - Support = TP + FN

Classes	TP	TN	FP	FN	Acurácia	Precisão	Sensitividade	Índice-F1	Suporte
C1	5	17	2	3	0.8148	0.7143	0.6250	0.6667	8
C2	3	16	5	3	0.7037	0.3750	0.5000	0.4286	6
C3	11	13	1	2	0.8889	0.9167	0.8462	0.8800	13
MÉDIA					0.8025	0.6687	0.6571	0.6584	
DESV. PAD					0.0761	0.2235	0.1431	0.1844	

Acurácia Vs. Precisão



- Acurácia (Accuracy):
 - $Accuracy = \frac{TP+TN}{TP+TN+FP+FN}$
 - O quão próximo as predições estão do valor real.
- Precisão (Precision):
 - $Precision = \frac{TP}{TP+FP}$
 - O grau de variação entre diferentes predições.



Bibliografia



- GONZALEZ, R.C.; WOODS, R.E.; **Processamento Digital de Imagens.** 3ª edição. Editora Pearson, 2009.
- COSTA, L. DA F.; CESAR-JR., R. M. **Shape analysis and classification : theory and practice**. CRC Press, 2000. Capítulo 8.
- Yann LeCun', Alfredo Canziani. Yann LeCun's Deep Learning Course at CDS SPRING 2021
 - https://cds.nyu.edu/deep-learning/
- scikit-learn User Guide.
 - https://scikit-learn.org/stable/user_guide.html



FIM