

Aula 15 – Classificação de imagens

Prof. João Fernando Mari

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

joaof.mari@ufv.br

Roteiro



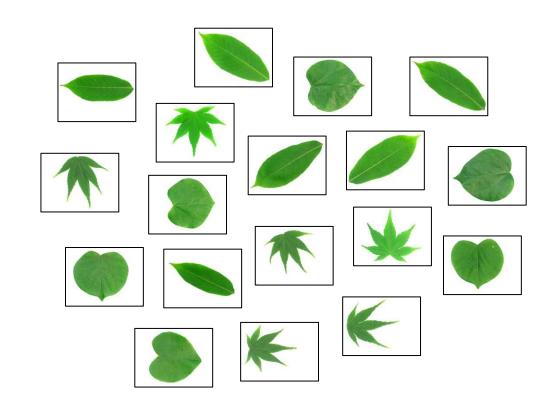
- Um problema de classificação
- Pipelines de classificação
- Modelos de aprendizado
- Validação cruzada
- Avaliação dos resultados



UM PROBLEMA DE CLASSIFICAÇÃO

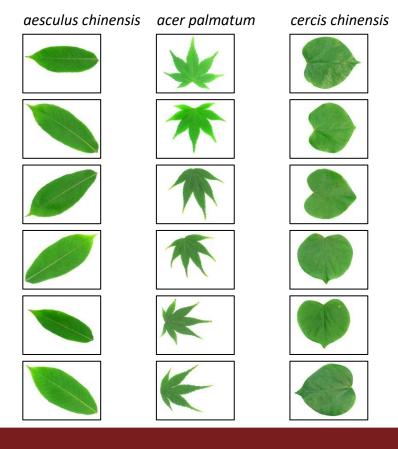


- Flavia leaf dataset:
 - http://flavia.sourceforge.net/
 - 1.907 imagens
 - 33 classes
- Selecionamos 3 classes:
 - aesculus chinensis
 - acer palmatum
 - cercis chinensis





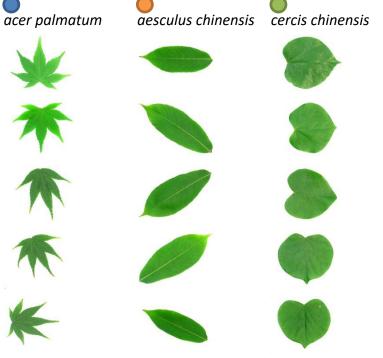
- Extração de características:
 - Selecionar características das imagens que podem ser usadas para distinguir entre as classes.
- Características podem ser:
 - Formas
 - Cores
 - Texturas
 - Histograma de gradientes (HoG)
 - Bag of Visual Words
 - Fisher Vectors
 - **–** ...

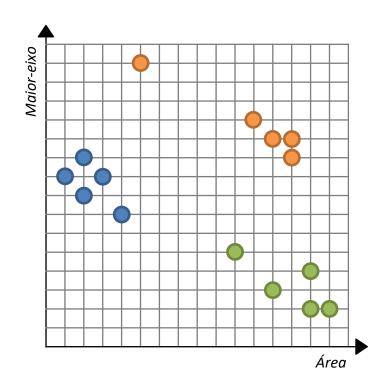




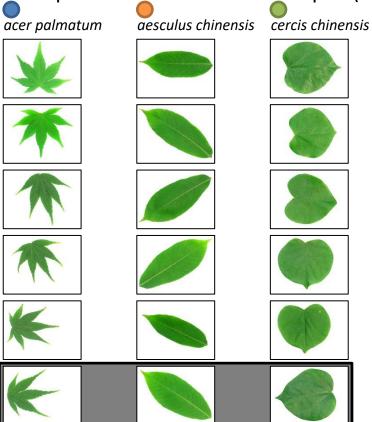


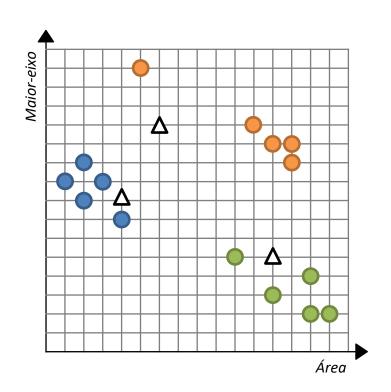










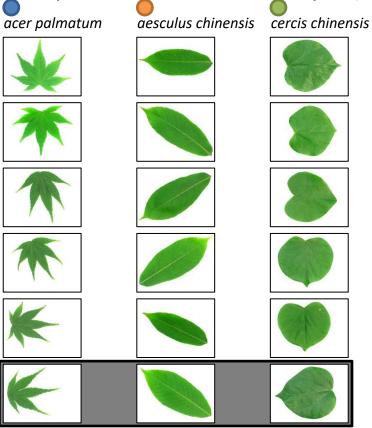


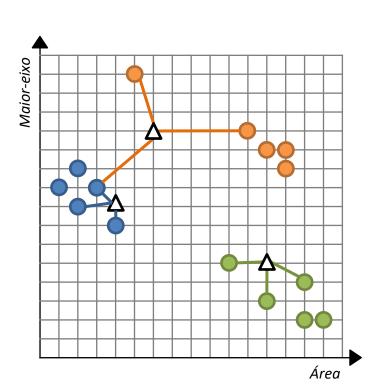
K-vizinhos mais próximos



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

k = 3



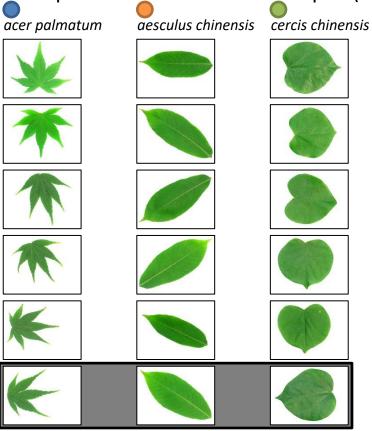


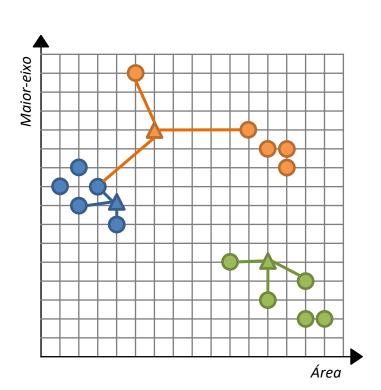
K-vizinhos mais próximos



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

k = 3



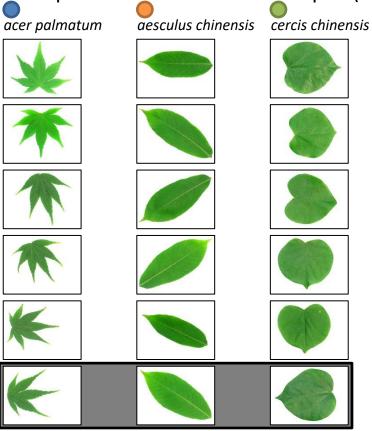


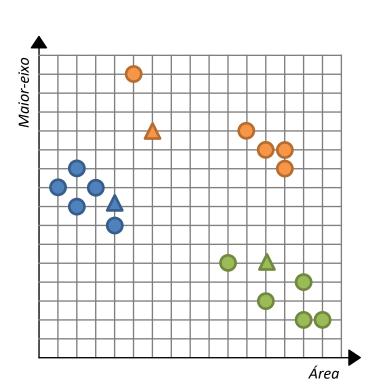
K-vizinhos mais próximos



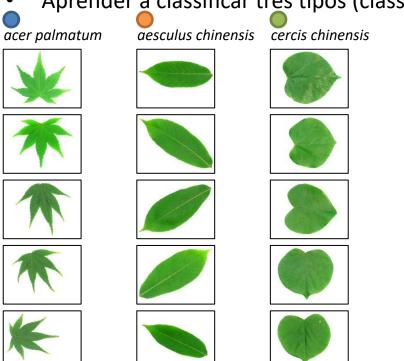
Aprender a classificar três tipos (classes) de folhas a partir de imagens.

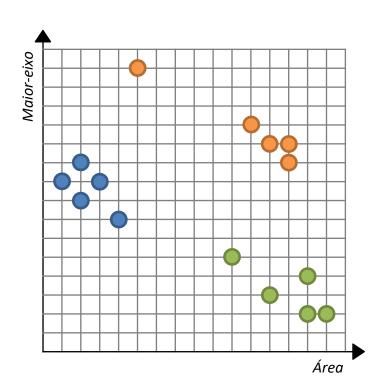
k = 3



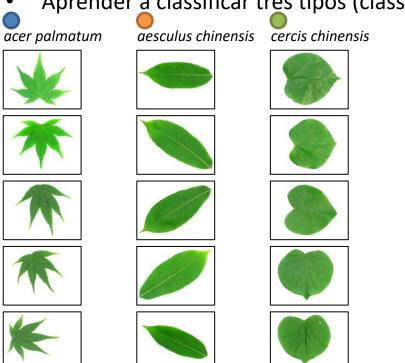


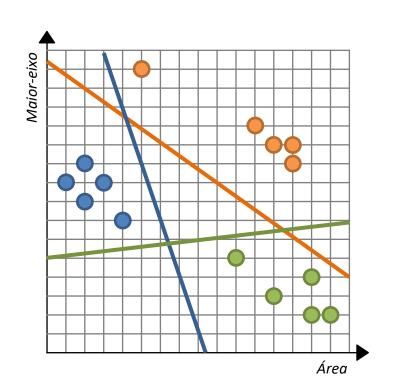




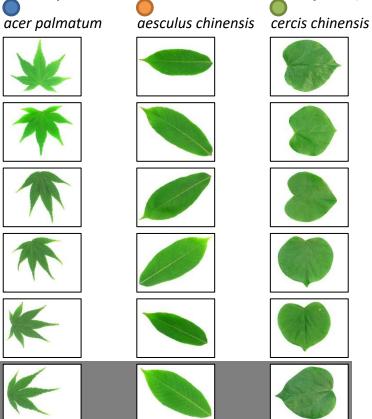


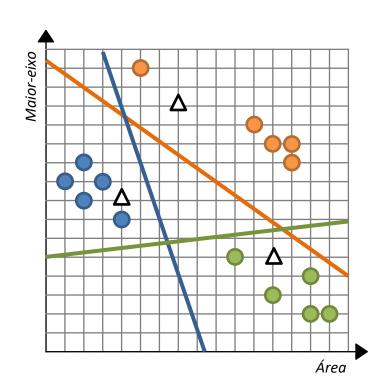




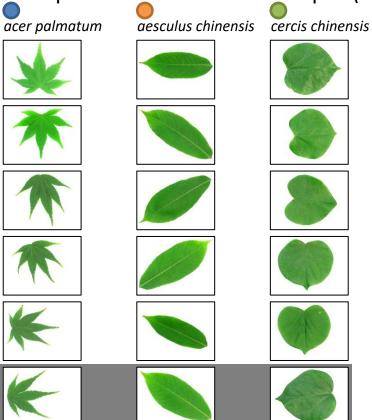


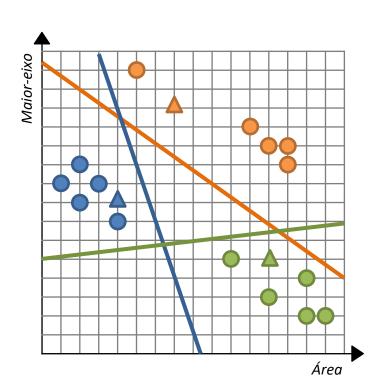












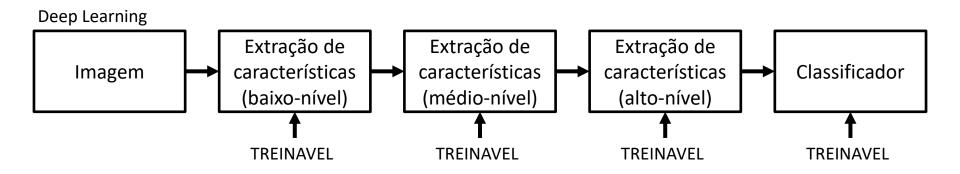


PIPELINES DE CLASSIFICAÇÃO

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

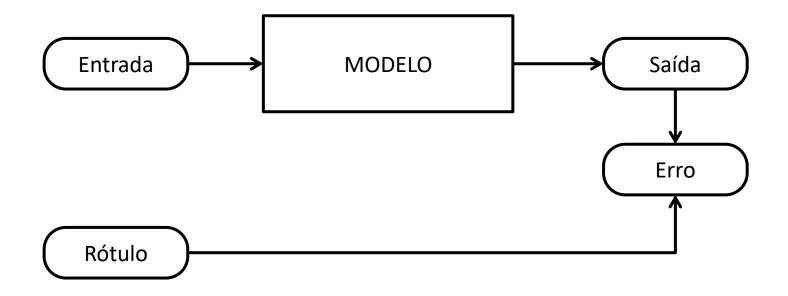
Rótulo



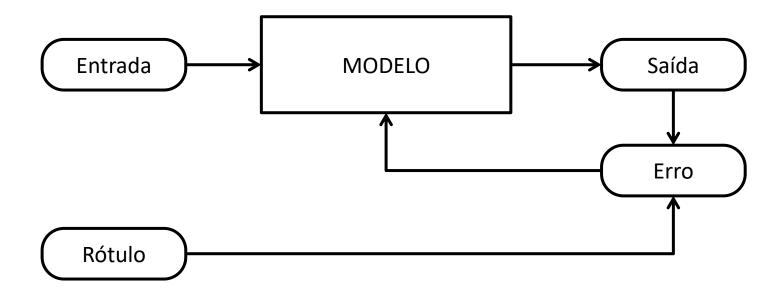


Rótulo

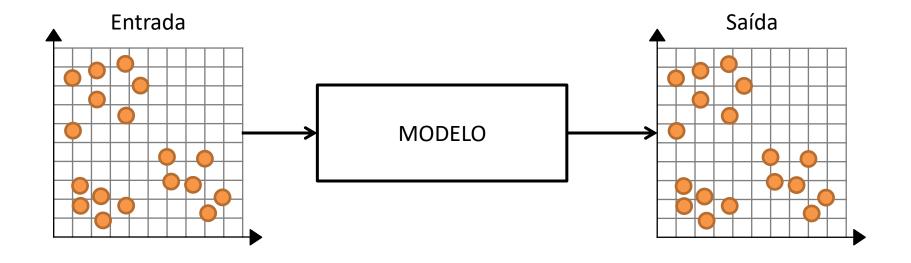




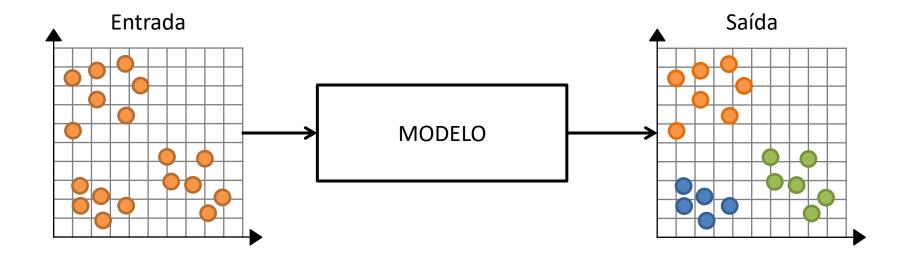




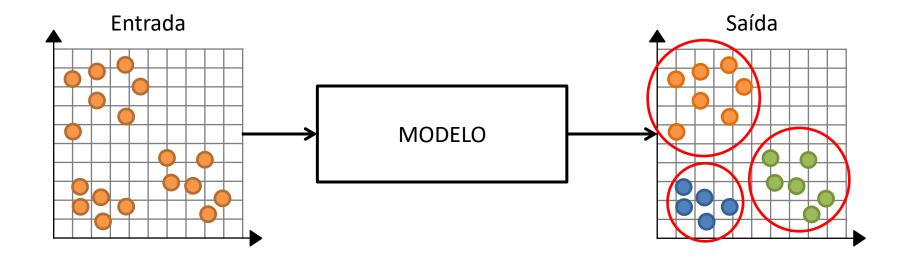










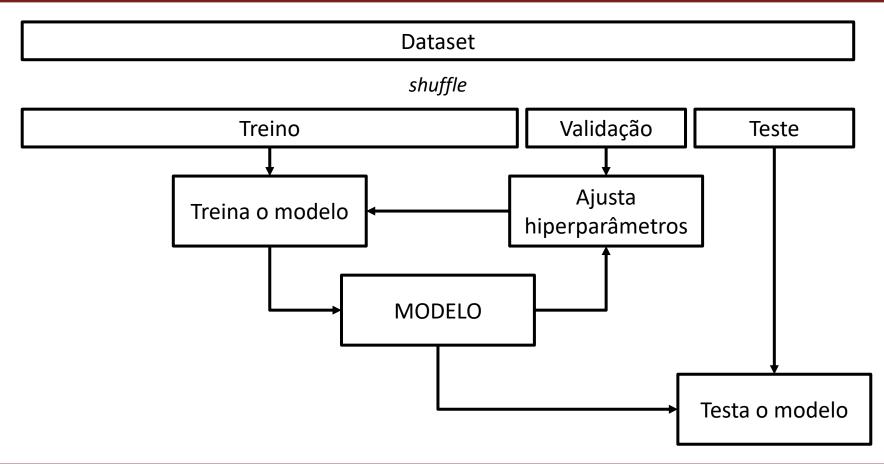




VALIDAÇÃO CRUZADA

Validação cruzada hold-out





Validação cruzada k-fold



Dataset						
shuffle						
Treino					Teste	
Treino Validação					k = 0	
Treino			Validação	Treino	k = 1	
Treino		Validação	Treino		k = 2	
Treino	Validação	Treino			k = 3	
Validação		Treino			k = 4	



AVALIAÇÃO DOS RESULTADOS

Matriz de confusão



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

Classe C1		Classificação		
		Classe C1	Outras	
Classe real	Classe C1	TP 5	FN-3	
	Outras	FP 2	TN -17	

Acurácia, precisão, sensibilidade e F1-score



- Acurácia (Accuracy):
 - Acurácia = (TP + TN) / (TP + TN + FP + FN)
- Precisão (Precision):
 - Precisão = TP / (TP + FP)
- Sensitividade (Recall):
 - Sensitividade = TP / TP + FN
- Índice-F1 (*F1-score*):
 - F1 = (2*TP) / (2*TP + FP + FN)
- Suporte (Support):
 - Suporte = TP + FP

Referencias



- 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/



```
@misc{mari_im_proc_2023,
author = {João Fernando Mari},
title = {Classificação de imagens},
year = {2023},
publisher = {GitHub},
journal = {Introdução ao Processamento Digital de Imagens - UFV},
howpublished = {\url{https://github.com/joaofmari/SIN392_Introduction-to-digital-image-processing_2023}}
```

FIM