## UNIVERSIDADE FEDERAL DO RIO GRANDE DO NORTE INSTITUTO METROPOLE DIGITAL

## IMD1101 - Aprendizado de Máquina — 2025.2 Técnica Supervisionada (DT)

Visando exercitar os conceitos aprendidos nas aulas de Aprendizado de Máquina Supervisionado, execute experimentos com o algoritmo Árvore de Decisão (DecisionTreeClassifier - scikit-learn), de tal forma que você possa escolher diferentes valores para dois parâmetros (*criterion* e *max depth*) pertencentes à técnica estudada.

Os demais parâmetros serão utilizados com valores default. Dessa forma, você deverá criar um pequeno *GridSearch* com valores representados na Figura 1.

```
## Montando um GridSearch
par_criterion = ['gini', 'entropy', 'log_loss']
par_max_depth = [2, 3, 4, 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11, 12, 13, 14, 15]
for i in par_criterion:
    for j in par_max_depth:
```

Figura 1. Valores a serem utilizados para os parâmetros criterion e max depth.

Como serão gerados 42 resultados de F1 score (3 valores de *criterion* x 14 valores de *max\_depth*), selecione os dez (10) melhores valores (F1 Score) e os valores dos parâmetros correspondentes (*criterion* e *max\_depth*). Para mais detalhes veja a Figura 2.

```
F1_score: 0.750 - gini - max_depth = 2 F1_score: 0.768 - entropy - max_depth = 2 F1_score: 0.768 - log_loss - max_depth = 2
F1_score: 0.750 - gini - max_depth = 3 F1_score: 0.768 - entropy - max_depth = 3 F1_score: 0.768 - log_loss - max_depth = 3
F1_score: 0.768 - gini - max_depth = 4 F1_score: 0.782 - entropy - max_depth = 4 F1_score: 0.782 - log_loss - max_depth = 4
F1_score: 0.764 - gini - max_depth = 5 F1_score: 0.773 - entropy - max_depth = 5 F1_score: 0.778 - log_loss - max_depth = 5
F1 score: 0.703 - gini - max depth = 7
                                     F1 score: 0.785 - entropy - max depth = 7  F1_score: 0.785 - log_loss - max_depth = 7
F1_score: 0.717 - gini - max_depth = 8 F1_score: 0.776 - entropy - max_depth = 8 F1_score: 0.776 - log_loss - max_depth = 8
F1 score: 0.680 - gini - max_depth = 9
                                     F1_score: 0.716 - entropy - max depth = 9    F1_score: 0.732 - log_loss - max_depth = 9
F1_score: 0.701 - gini - max_depth = 10 F1_score: 0.736 - entropy - max_depth = 10 F1_score: 0.736 - log_loss - max_depth = 10
F1_score: 0.686 - gini - max_depth = 11 F1_score: 0.752 - entropy - max_depth = 11 F1_score: 0.749 - log_loss - max_depth = 11
F1_score: 0.698 - gini - max_depth = 12 F1_score: 0.707 - entropy - max_depth = 12 F1_score: 0.752 - log_loss - max_depth = 12
F1_score: 0.671 - gini - max_depth = 13  F1_score: 0.732 - entropy - max_depth = 13  F1_score: 0.739 - log_loss - max_depth = 13
F1_score: 0.693 - gini - max_depth = 14  F1_score: 0.719 - entropy - max_depth = 14  F1_score: 0.736 - log_loss - max_depth = 14
F1_score: 0.695 - gini - max_depth = 15  F1_score: 0.694 - entropy - max_depth = 15  F1_score: 0.714 - log_loss - max_depth = 15
                        Figura 2. Resultados de F1 score para os parâmetros criterion e max depth.
```

Depois de selecionados os dez (10) melhores valores de F1 score utilizando o Holdout (70/30), execute os mesmos experimentos agora utilizando o 10 fold cv. Na sequência, coloque os valores dos resultados na planilha, conforme a Figura 3.

				Decisio	nTreeCl	assifier						
#	Base	Treinamento/Teste	Conf. 1	Conf. 2	Conf. 3	Conf. 4	Conf. 5	Conf. 6	Conf. 7	Conf. 8	Conf. 9	Conf. 10
	Metodologias		F1-scr	F1-scr	F1-scr	F1-scr	F1-scr	F1-scr	F1-scr	F1-scr	F1-scr	F1-scr
1	HOG_128_20x20	10-fold CV										
	(900 atributos)	70/30										
2	HOG_128_24x24	10-fold CV										
	(576 atributos)	70/30										
3	HOG_128_18x18	10-fold CV										
	(1.296 atributos)	70/30										
4	HOG_128_30x30	10-fold CV										
	(324 atributos)	70/30										
5	HOG_64_16x16	10-fold CV										
	(324 atributos)	70/30										
6	HOG_64_32x32	10-fold CV										
	(36 atributos)	70/30										
7	HOG_128_30x30	10-fold CV										
	PCA-75% (34	70/30										
8	HOG_128_32x32	10-fold CV										
	(324 atributos)	70/30										
9	HOG_256_32x32	10-fold CV										
	(1764 atributos)	70/30										
10	HOG 128 16x16	10-fold CV										
	(1,764 atributos)	70/30										
11	HOG 128 16x16	10-fold CV										
	PCA-75% (115	70/30										
12	LBP_256_6R	10-fold CV										
	(50 atributos)	70/30										
	Média =>	#REF!	#REF!	#REF!	#REF!	#REF!	#REF!	#REF!	#REF!	#REF!	#REF!	
	Desv. Pad. =>			#REF!	#REF!	#REF!	#REF!	#REF!	#REF!	#REF!	#REF!	#REF!
	Conf. = criterion + max											

Figura 3. Planilha com valores de F1 score para todas as bases.

Bom trabalho!