IHDCM037 - Machine Learning Travaux pratiques

Séance 2 : Arbres de décision

Remarque: Pour réaliser les travaux pratiques de ce cours, nous travaillerons avec le langage Python sur des Jupyter Notebook. Ceux-ci peuvent être utilisés en ouvrant la plateforme Anaconda Navigator et en lançant Jupyter Notebook.

Première partie

La première partie de cette séance est dédiée à la découverte d'un deuxième modèle de Machine Learning : les arbres de décision. Le jeu de données utilisé pour cette séance est très connu pour effectuer une classification binaire. Il contient des informations sur des tumeurs et prédit si celles-ci sont bénignes ou malignes. Voici les différentes étapes à suivre :

int beinghes ou ma	anglies. Voici les différences étapes à survie.
•	ntaset breast_cancer de la librairie sklearn.
• Combien	de tumeurs sont reprises dans ce dataset?
• Combien	d'entre elles sont malignes et bénignes ?
	de features sont considérées pour les classifier comme bénignes ou malignes ?
	lement les 3 premières features :
	a partie $data$ du $dataset$ dans un premier tableau et la partie $target$ dans un
deuxième.	
	emble d'entraînement et un ensemble de test. Pour avoir les mêmes résultats, formez l'entraînement qui contient 67% des données initiales et utilisez l'hyperparamètre = 42.
4. Entraînez un a max_leaf_nod	arbre de décision sur l'ensemble d'entraînement. Utilisez l'hyperparamètre es = 2.
·	nction utilisez-vous pour créer le type de modèle arbre de décision?
• Qu'induit	t l'hyperparamètre max_leaf_nodes = 2?
	e de décision généré.
	nction utilisez-vous pour afficher l'arbre de décision?
• Que fait	l'arbre de décision? Sur quel critère se base-t-il pour classifier les données?
	formance de cet arbre de décision.
	ont les métriques utilisées pour calculer la performance de cet arbre de décision?
Que calcı	ulent-elles?

•	Grâce à l'accuracy et à l'affichage de l'arbre, que pensez-vous de ce premier arbre de décision? Quel concept de Machine Learning reconnaissez-vous?

Deuxième partie

Pour la deuxième partie de cette séance, générez un deuxième arbre de décision avec, cette fois, l'hy-
perparamètre max_leaf_nodes = 30. Comme pour la première partie, affichez l'arbre de décision et
évaluez la performance de cet arbre de décision.
• Quel est l'impact du changement de la valeur de l'hyperparamètre max leaf nodes?

•	Quel est l'impact du changement de la valeur de l'hyperparamètre max_leaf_nodes?		
	Grâce à l'accuracy et à l'affichage de l'arbre, que pensez-vous de ce deuxième arbre de décision ? Quel concept de Machine Learning reconnaissez-vous ?		

Troisième partie

Le but de la troisième partie de cette séance est de faire un choix concernant la valeur de l'hyperparamètre max_leaf_nodes. En effet, dans la première et deuxième partie, vous avez observé que la valeur des paramètres ont un impact significatif sur la performance d'un modèle. Il est donc crucial de trouver les meilleures valeurs possibles pour les hyperparamètres d'un modèle afin que celui-ci produise des résultats compétitifs.

Générez des arbres de décision avec l'hyperparamètres max_leaf_nodes prenant des valeurs entre 2 et 30 (29 arbres de décisions seront donc générés et entraînés). Pour chaque arbre, calculez *l'accuracy* sur l'ensemble d'entraînement et de test, puis affichez ces valeurs sur un même graphique. Ce graphique doit représenter les *accuracy* en fonction de la valeur de l'hyperparamètre max_leaf_nodes.

• Pour choisir la valeur de l'hyperparamètre, l'ensemble d'entraînement et de test sont-ils	
suffisants? Pourquoi?	
• Est-ce que ce graphe correspond à la théorie? Pourquoi?	
\bullet Pouvez-vous repérer les cas d 'underfitting et d 'overfitting dans le graphique?	
	• • •
• Quelle valeur choisissez-vous pour l'hyperparamètre max_leaf_nodes? Pourquoi?	