

Prédiction de la maladie de Parkinson

Sommaire

PARTIE 1: Introduction

Oaractéristiques des Données

• PARTIE 3 : Algorithmes Utilisés

Omparaison de modèles

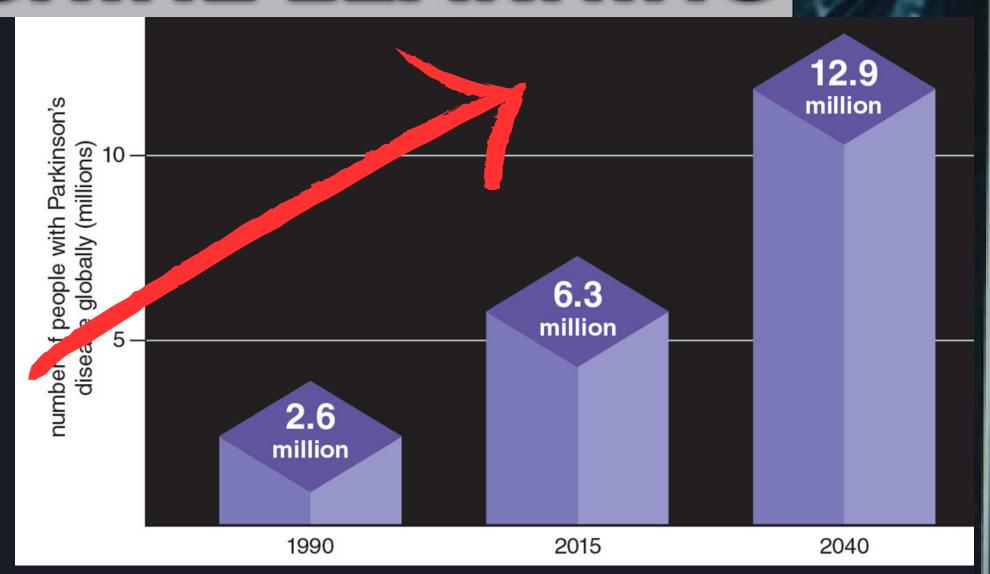
PARTIE 5 : Intégration

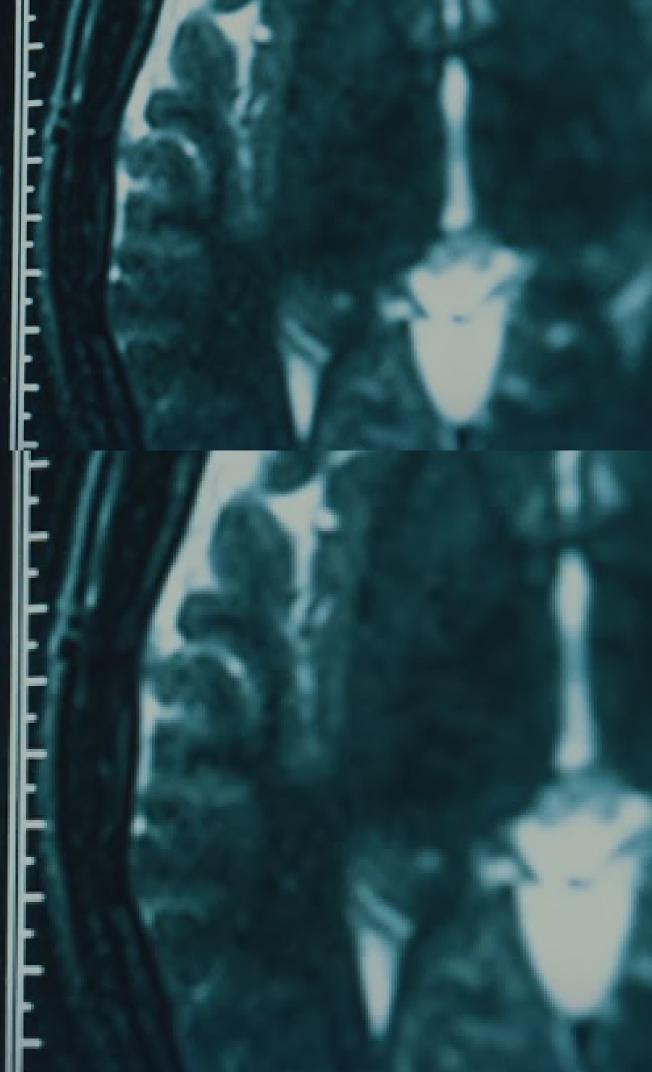
Introduction





PARKINSON'S DISEASE DETECTION USING MACHINE LEARNING





Caractéristiques des Données





Parkinsons Telemonitoring

Donated on 10/28/2009

Oxford Parkinson's Disease Telemonitoring Dataset

Tableau des données

Variable Name	Role	Туре	Demographic	Description
subject#	ID	Integer		Integer that uniquely identifies each subject
age	Feature	Integer	Age	Subject age
test_time	Feature	Continuous		Time since recruitment into the trial. The integer part is the number of days since recruitment.
Jitter(%)	Feature	Continuous		Several measures of variation in fundamental frequency
Jitter(Abs)	Feature	Continuous		Several measures of variation in fundamental frequency
Jitter:RAP	Feature	Continuous		Several measures of variation in fundamental frequency
Jitter:PPQ5	Feature	Continuous		Several measures of variation in fundamental frequency
Jitter:DDP	Feature	Continuous		Several measures of variation in fundamental frequency
Shimmer	Feature	Continuous		Several measures of variation in amplitude
Shimmer(dB)	Feature	Continuous		Several measures of variation in amplitude

Shimmer:APQ3	Feature	Continuous		Several measures of variation in amplitude
Shimmer:APQ5	Feature	Continuous		Several measures of variation in amplitude
Shimmer:APQ11	Feature	Continuous		Several measures of variation in amplitude
Shimmer:DDA	Feature	Continuous		Several measures of variation in amplitude
NHR	Feature	Continuous		Two measures of ratio of noise to tonal components in the voice
HNR	Feature	Continuous		Two measures of ratio of noise to tonal components in the voice
RPDE	Feature	Continuous		A nonlinear dynamical complexity measure
DFA	Feature	Continuous		Signal fractal scaling exponent
PPE	Feature	Continuous		A nonlinear measure of fundamental frequency variation
motor_UPDRS	Target	Continuous		Clinician's motor UPDRS score, linearly interpolated
total_UPDRS	Target	Continuous		Clinician's total UPDRS score, linearly interpolated
sex	Feature	Binary	Sex	Subject sex '0' - male, '1' - female

LE NOMBRE D'INSTANCES : 5875 NOMBRE DE CARACTÉRISTIQUES : 19

Objectif des données

PRÉDIRE LES SCORES

Motor UPDRS
Total_UPDRS

À PARTIR DE 16 MESURES VOCALES

FAIBLE SÉVÉRITÉ (LÉGÈRE): MOTOR UPDRS SCORE: 0 TO 20

Seuils cliniques:

SÉVÉRITÉ MODÉRÉE : MOTOR UPDRS SCORE: 20 TO 40

SÉVÉRITÉ ÉLEVÉE (SÉVÈRE) : MOTOR UPDRS SCORE: 40 AND ABOVE



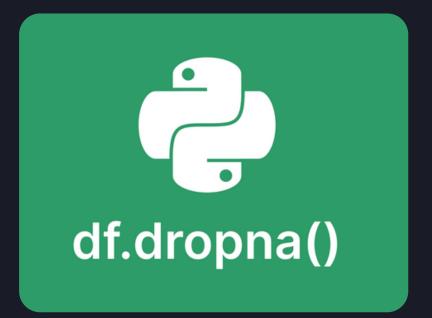
NB: LE MAXIMUM DES SCORES UPDRS DE LA DATASET SONT:

MOTOR_UPDRS: 39.511 TOTAL_UPDRS: 54.992

Prétraitement des Données

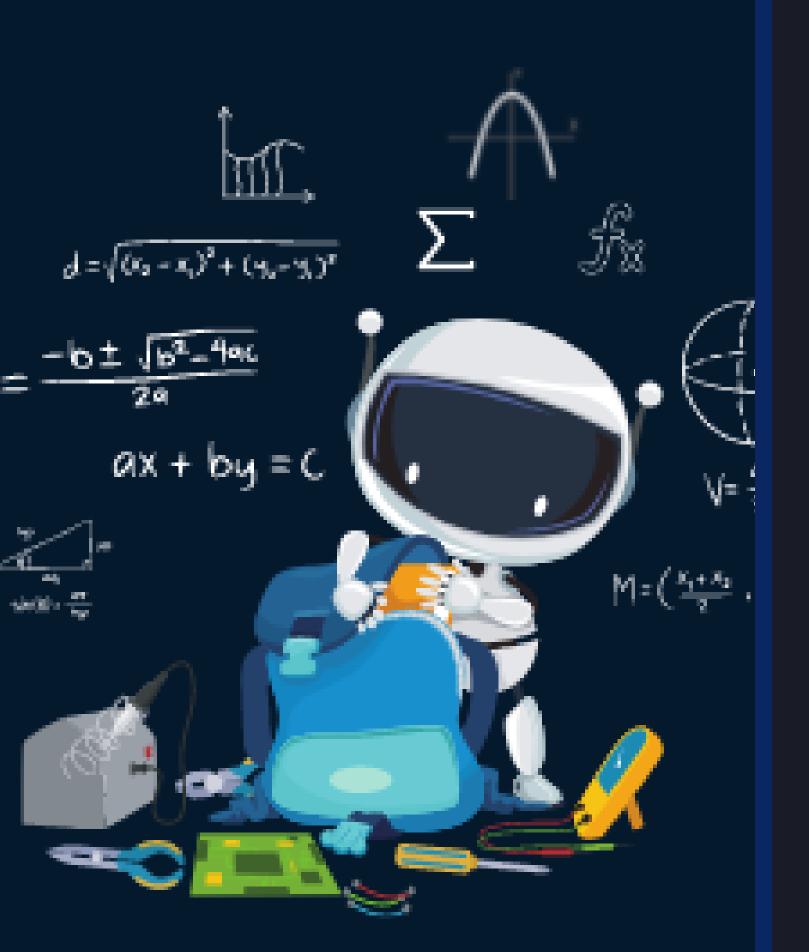
- LA NORMALISATION DES DONNÉES 🕒 LE TRAITEMENT DES 🕻

LE TRAITEMENT DES VALEURS
MANQUANTES



ÉLIMINATION DE LA COLONNE « SUBJECT »

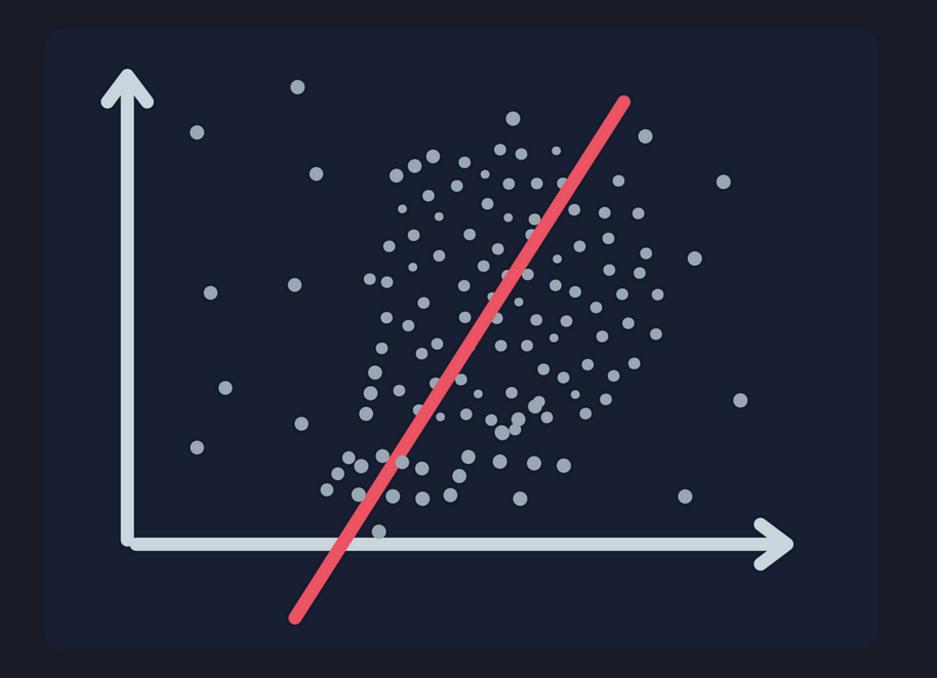
Variable Name	Role	Туре
subject#	ID	Integer





Algorithmes Utilisés

Régression linéaire



MÉTRIQUES DE PERFORMANCE DU MODÈLE

* ERREUR QUADRATIQUE MOYENNE (MSE - MEAN SQUARED ERROR)

COEFFICIENT DE DÉTERMINATION (R2R2 - R-SQUARED)

score 0.6679576465646273

Multivariate UPDRS Regression:

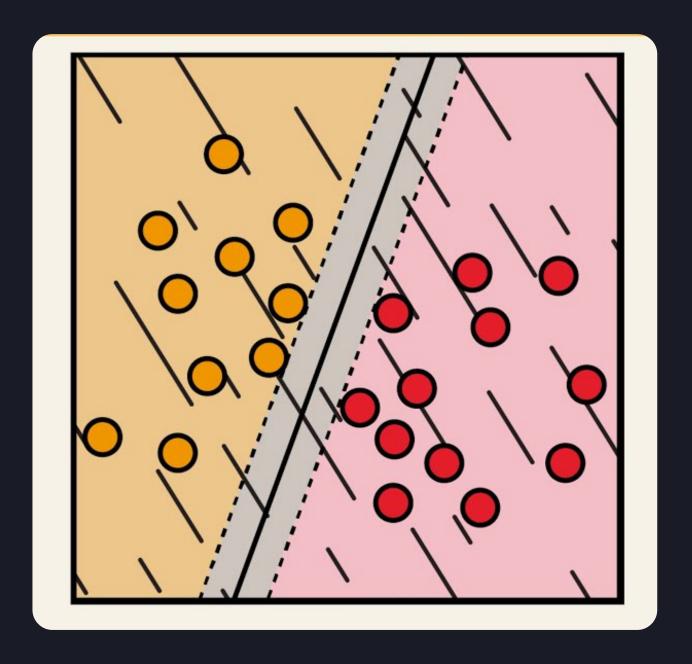
Mean Squared Error: 0.04456191257720407

R-squared: 0.13841810630890372

MODÈLE NON PERFORMANT



Svm



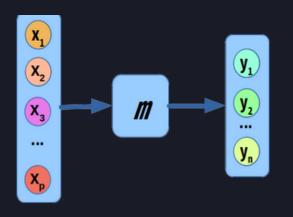
ARCHITECTURE DU MODÈLE

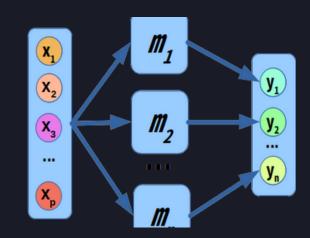
NOYAU RBF CE NOYAU TRANSFORME NOS DONNÉES DANS UN ESPACE DE DIMENSION SUPÉRIEURE



UTILISATION DE MULTIOUTPUTREGRESSOR







PARAMÈTRE DE RÉGULARISATION C FIXÉ À 100 A ÉTÉ UTILISÉ POUR CONTRÔLER LA TRADE-OFF ENTRE LA COMPLEXITÉ DU MODÈLE ET SON APTITUDE À BIEN S'ADAPTER AUX DONNÉES.



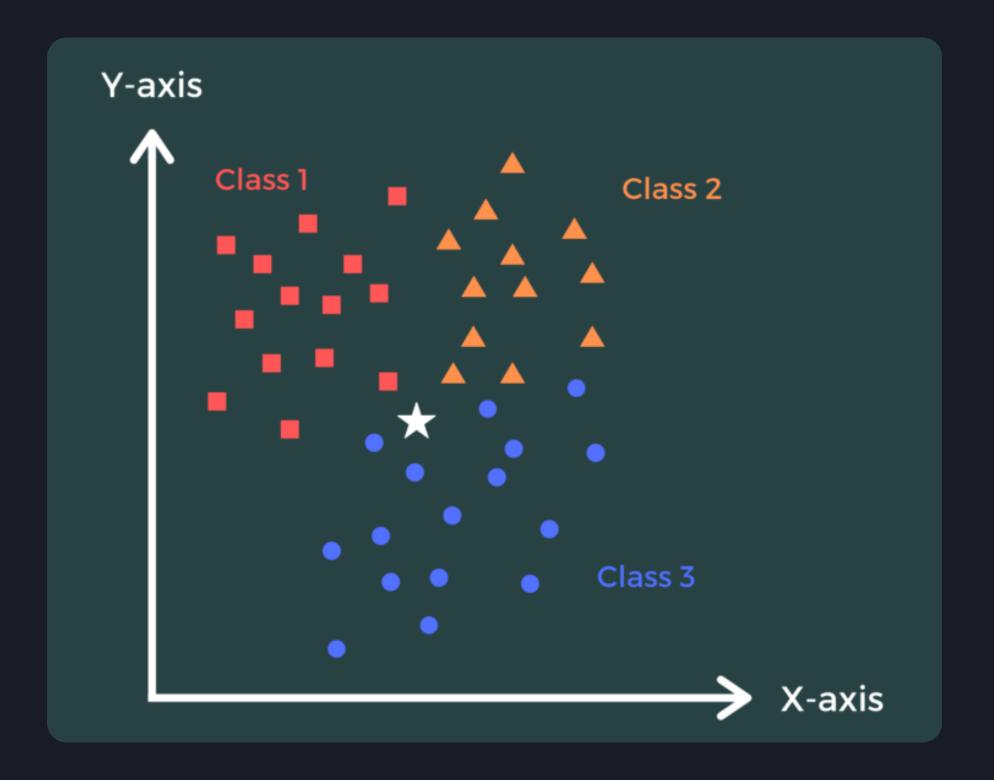
PERFORMANCES ET RÉSULTATS

0.0218 MEAN SQUARED ERROR (MSE) 0.5788 COEFFICIENT DE DÉTERMINATION (R2) 0.1476 RACINE CARRÉE DE L'ERREUR QUADRATIQUE MOYENNE (RMSE) 0.113 ERREUR ABSOLUE MOYENNE (MAE) CORRÉLATION

MODÈLE PERFORMANT MODEREMMENT



Knn



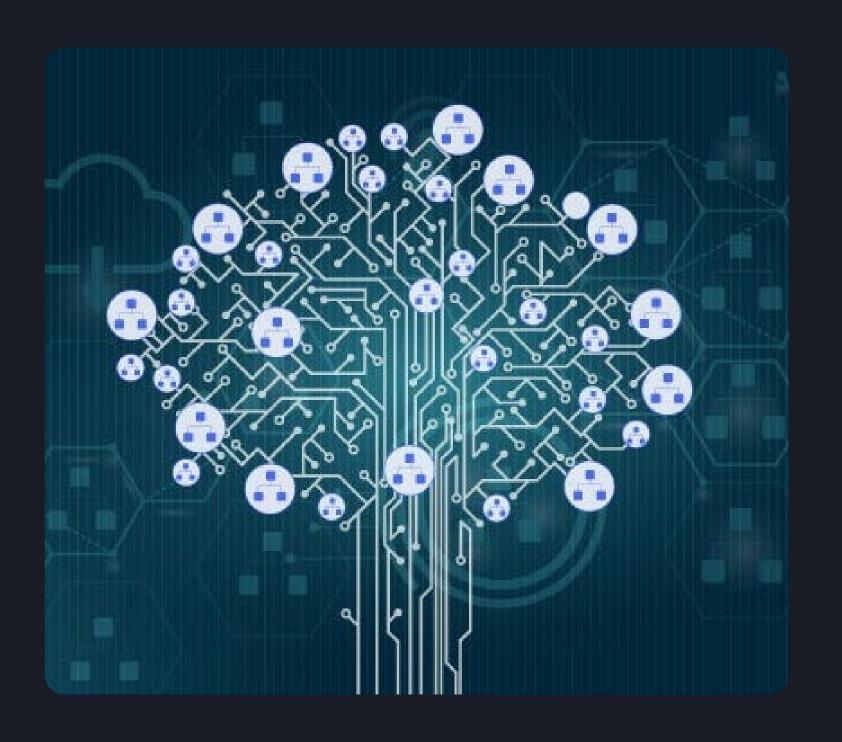
ARCHITECTURE DU MODÈLE

- ◆ CRÉATION ET ENTRAÎNEMENT DU MODÈLE KNEIGHBORS REGRESSOR
- ♦ DÉFINIR LA GRILLE DES PARAMÈTRES À TESTER
- ♦ ENTRAÎNEMENT DU MODÈLE AVEC RECHERCHE DES MEILLEURS PARAMÈTRES
 - LES MEILLEURS PARAMÈTRES TROUVÉES:: {'METRIC': 'MANHATTAN', 'N_NEIGHBORS': 6, 'WEIGHTS': 'DISTANCE'

PERFORMANCES ET RÉSULTATS

	*	COEFFICIENT DE DÉTERMINATION (R²)	0.7644
	*	RACINE CARRÉE DE L'ERREUR QUADRATIQUE MOYENNE (RMSE)	0.1102
	*	ERREUR ABSOLUE MOYENNE (MAE)	0.065
	*	CORRÉLATION	1

Decision tree



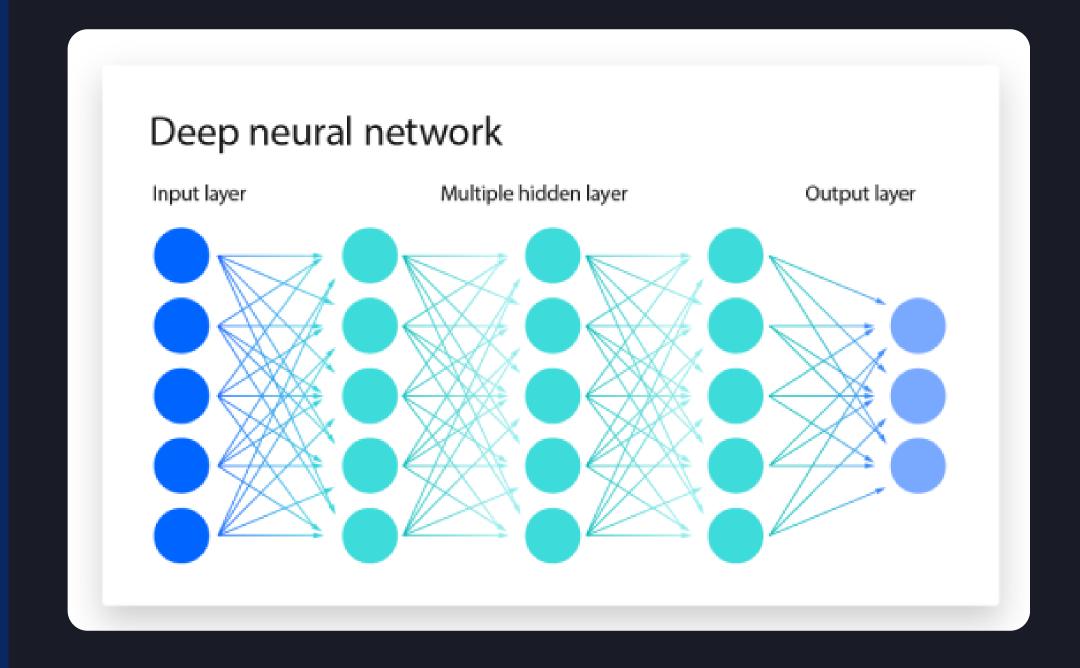
ARCHITECTURE DU MODÈLE

- ◆ CRÉATION ET ENTRAINEMENT DU MODÈLE ARBRE DE DÉCISION
- → AJUSTEMENT DE MAX_DEPTH(LA PROFONDEURE MAXIMAL DE L'ARBRE)
- → FAIRE DES PRÉDICTIONS SUR LA PARTIE TEST
- **ÉVALUATION DU MODÈLE**

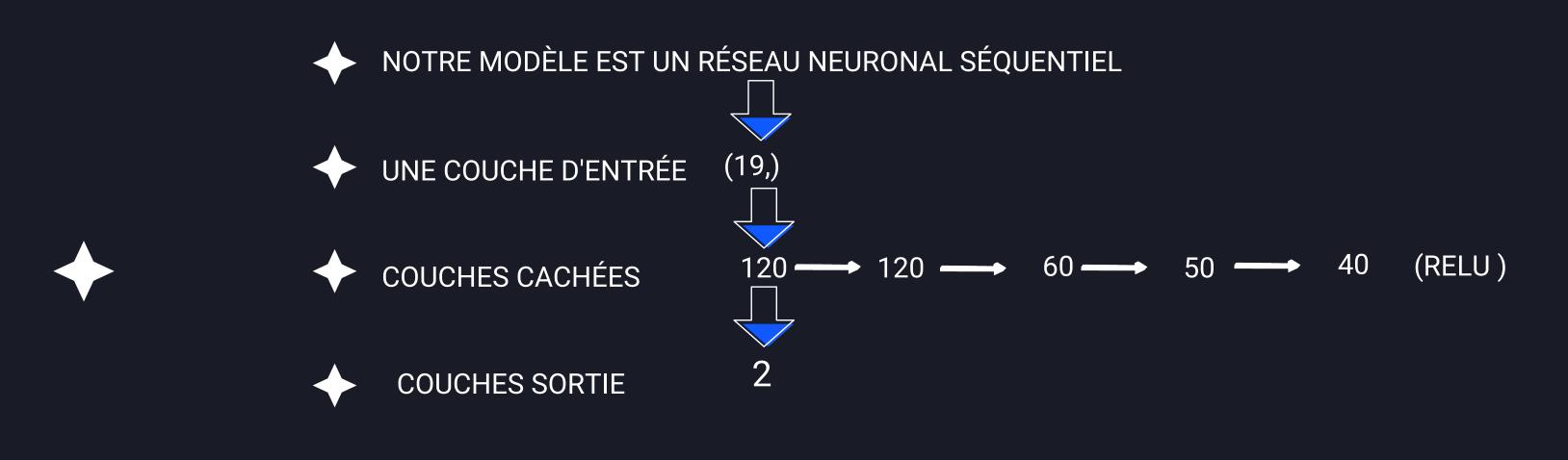
PERFORMANCES ET RÉSULTATS

*	MEAN SQUARED ERROR (MSE)	0.036
*	COEFFICIENT DE DÉTERMINATION (R²)	0.928
	RACINE CARRÉE DE L'ERREUR QUADRATIQUE MOYENNE (RMSE)	0.06
*	ERREUR ABSOLUE MOYENNE (MAE)	0.024
*	CORRÉLATION	1

Réseau de neuronnes



ARCHITECTURE DU MODÈLE



→ 30 ÉPOQUES AVEC UN BATCH SIZE DE 140:

PERFORMANCES ET RÉSULTATS

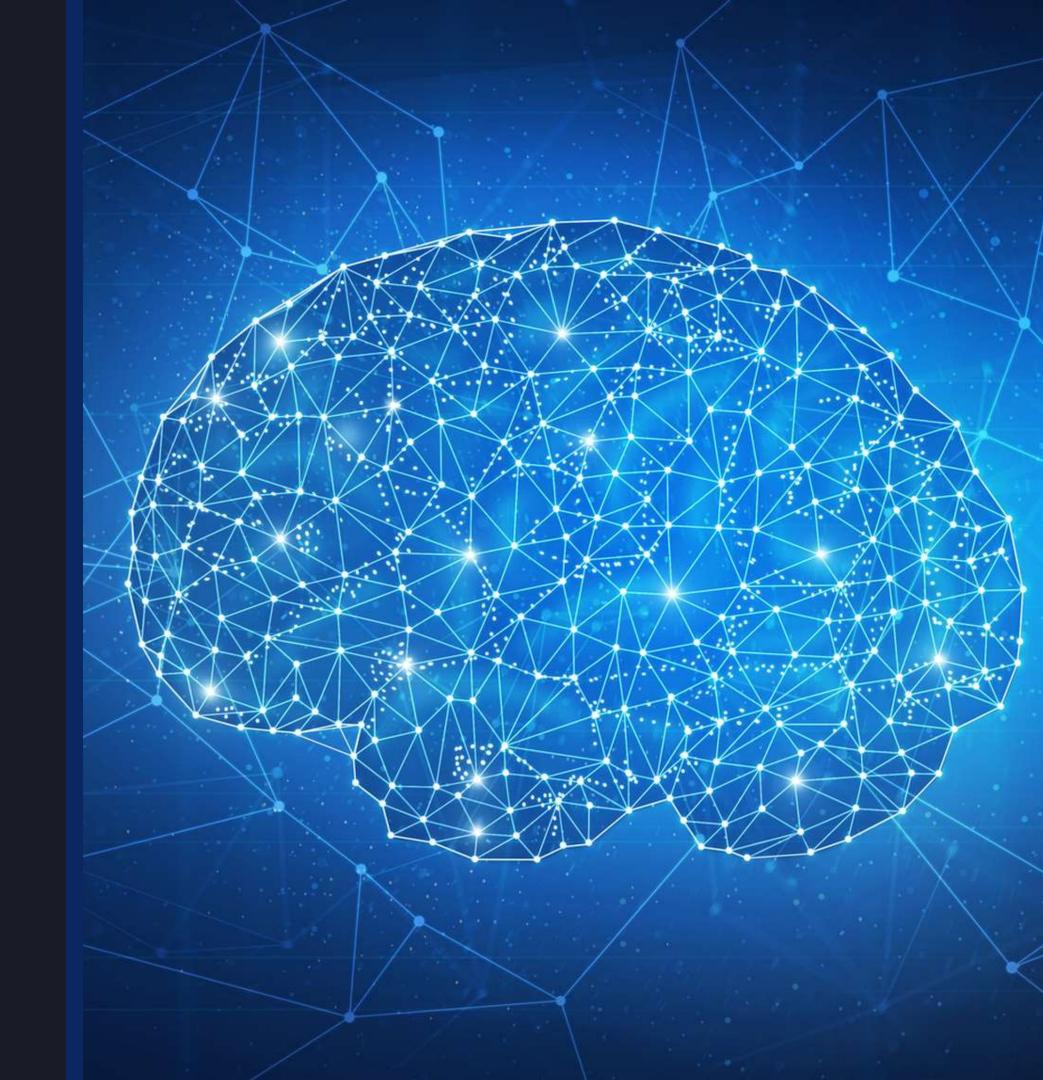
◆ CALCUL DU COEFFICIENT DE DÉTERMINATION R² ENTRE LES VALEURS RÉELLES ET PRÉDITES



CES RÉSULTATS DÉMONTRENT L'EFFICACITÉ DE NOTRE MODÈLE SÉQUENTIEL



Comparaison de modèles



Les valeurs R2 squared des modèles

Modèle	R2 squared
Support Vector Machine (SVM)	0.57
k-Nearest Neighbors (KNN)	0.76
Decision tree	0.92
Régression linéaire	0.13
Réseaux de neuronnes	0.81

les valeurs de Mean Squared Error (MSE), Root Mean Squared Error (RMSE) et Mean Absolute Error (MAE)

Modèle	Mean Squared Error (MSE)	Root Mean Squared Error (RMSE)	Mean Absolute Error (MAE)
Decision Tree	0.0036869396963509172	0.06072017536495524	0.024113214557162484
SVM	0.021774184742448445	0.147560783213049	0.11300990486148446
KNN	0.12149384393918164	0.11024377712372554	0.06535725350839787
Réseaux de neuronnes	0.009790387935936451	0.08361810104576031	0.05020479635927863
Régression linéaire	0.04	0.20099474755413203	0.10049737377706602

•

Intégration



Merci

Notre équipe









HAMDAOUI KHALIL

MEHJOUBI YOSRI

NAAMANE NAJWA

EL OUATIKI ABDESSAMAD