Projet Accidentologie

Rémi THINEY - Datascientest Feb24 github.com/remithiney/Projet_Accidentologie

Plan

- 1. Introduction
- 2. Problématique
- 3. Exploration des données
- 4. Modélisation
- 5. Résultats

Introduction

Autopromotion en relation avec le projet

Master développement informatique appliqué à la gestion des entreprises

Contractuel au service immigration de la Somme - droit au séjour

Enseignant de la sécurité routière et responsable pédagogique d'agence

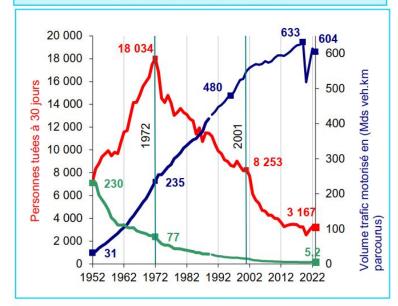
La sécurité routière enjeu majeur de société

 Réduction de 83% des décès routiers.

Pour 95% de hausse du trafic.

 Soit 98% de diminution du rapport décès/Mds km parcourus.

Évolution comparée de la mortalité et de la circulation routière entre 1952 et 2023*



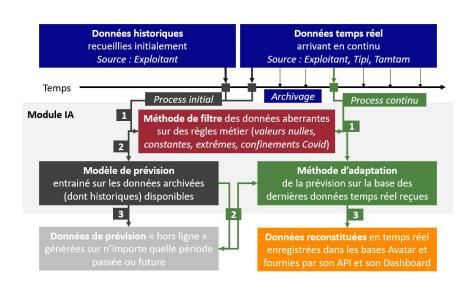
Les données de trafic fournies par le SDES ont été rebasées en 2024 pour les années allant de 1990 à 2023

*2023 : données du trafic provisoires

Machine et Deep Learning au service de la sécurité routière.

- Prédiction des risques.
- Analyse de trafic.
- Aide à la conduite.
- Voir conduite autonome.
- Détection des infractions.

 Opportunités d'améliorer notre compréhension VOIR interventions directes!



Machine learning: projet Avatar du Cerema

Problématique

Objectifs du projet

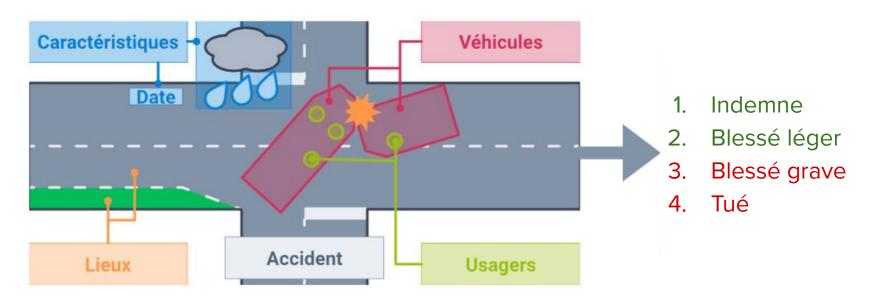
Mieux comprendre les facteurs de risques.

Prédire la gravité d'un accident routier pour un usager impliqué.

Comprendre les enjeux de la mise en place d'un projet de machine learning.

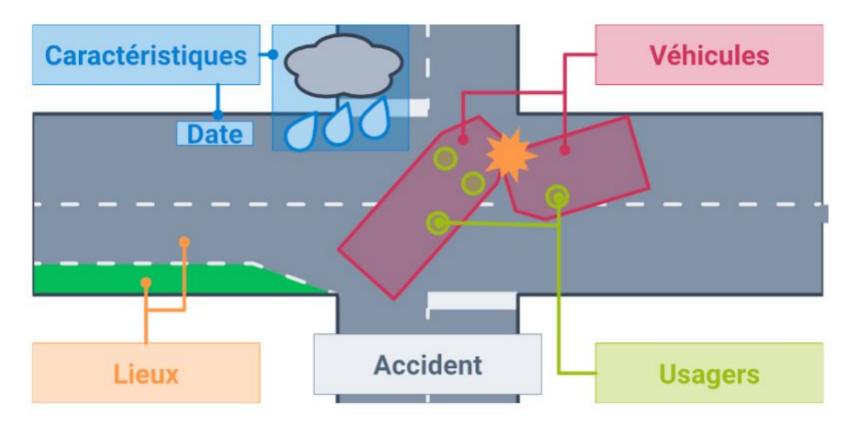
Source des données services Bulletin d'Analyse des Accidents Corporels 2005 à 2022 vérifications

Classification



Exploration des données

4 types de fichiers



Qualité des données

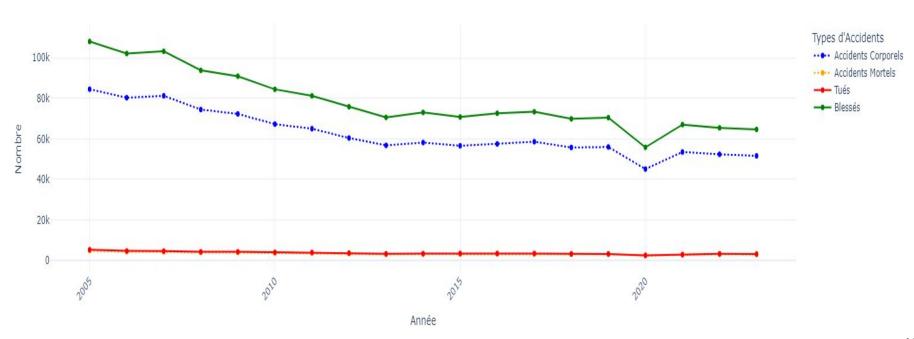
- La saisie des données évolue.
- La qualité des données évolue.
- Méthode de saisie de la variable cible change en 2018!
- Nous étudions 2019 à 2022.

2005

2022

Le cas Covid-19

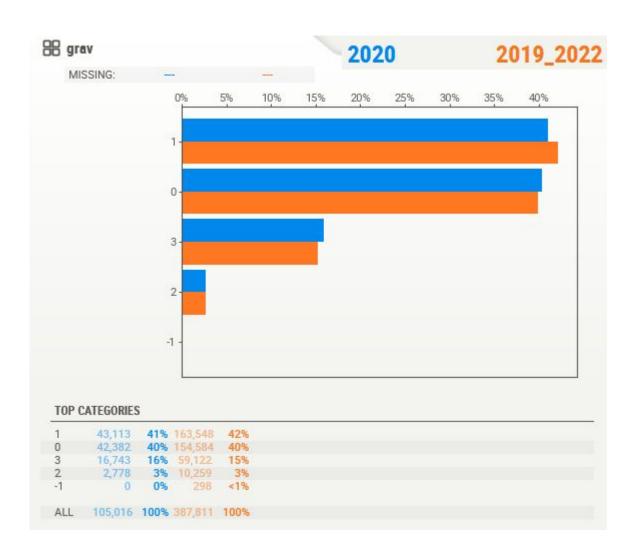
Évolution des Accidents Routiers en France Métropolitaine



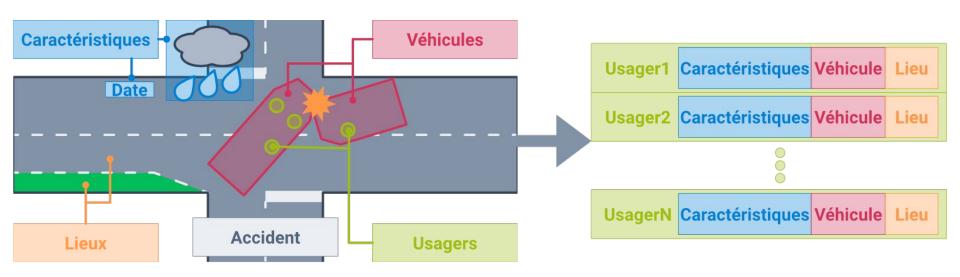
Le cas Covid-19

 Quelques mois de confinement, principalement en 2020.

 Pas d'impact 'majeur' sur la répartition des classes.



Prétraitement initial : Objectif



Prétraitement initial

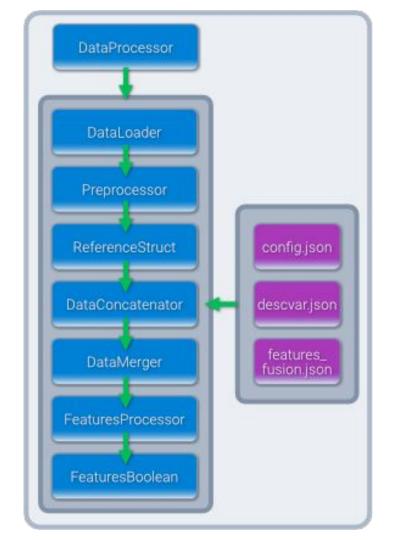
Chargement des données

Extraction d'une structure de référence

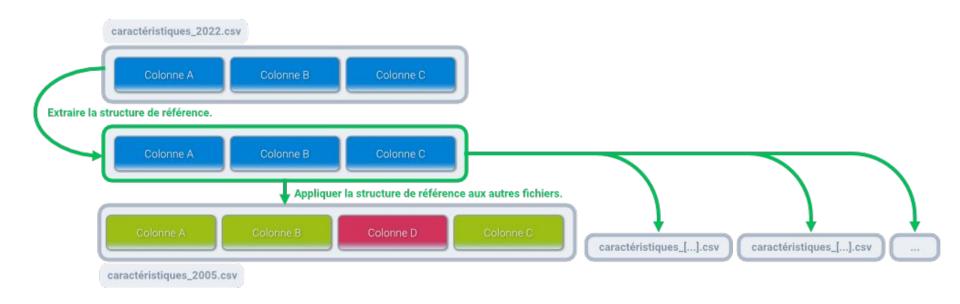
Concaténation des données

Fusion des données

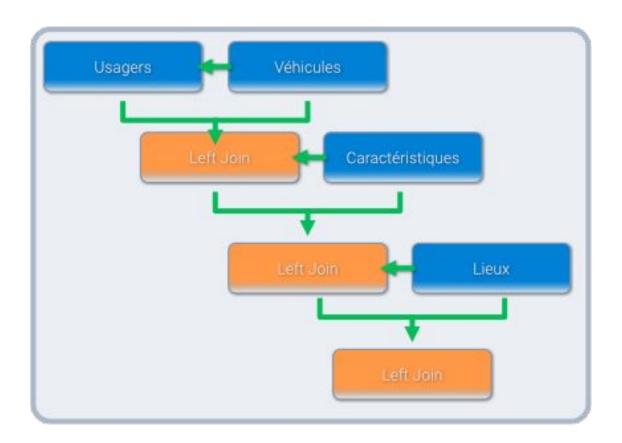
Features Engineering



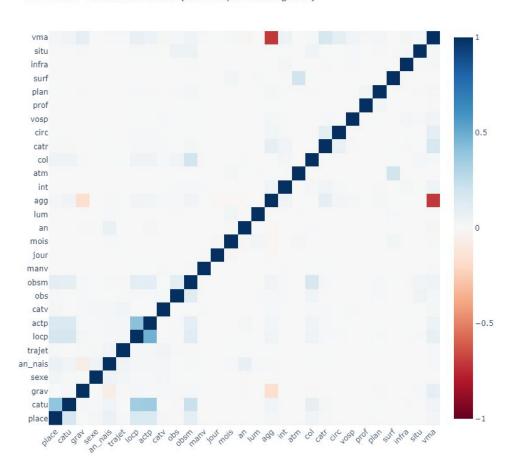
Prétraitement initial : structure de référence



Prétraitement initial : fusion



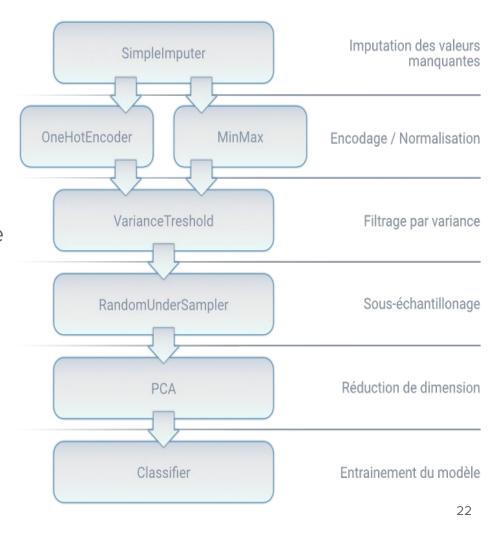
Matrice de corrélation mixte (numérique & catégoriel)



Modélisation

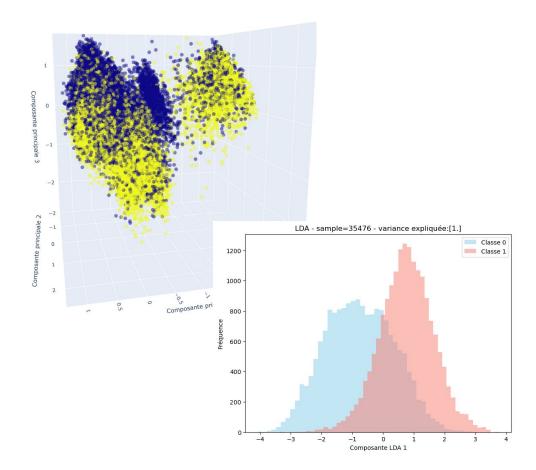
Pipeline

- Imputation des valeurs manquantes
- Encodage et standardisation
- Feature selection : Seuil de variance
- Rééquilibrer les classes (RUS)
- Réduction de dimension (PCA)
- Optimisation HParams : (RandomizedSearch - [SKFold])
- Evaluation
- Sauvegarde + run MLFlow
- SHAP (si pas PCA)



Choix du modèle

- Logistic Regression
- Decision Tree
- AdaBoosting
- RandomForest
- XGBoost

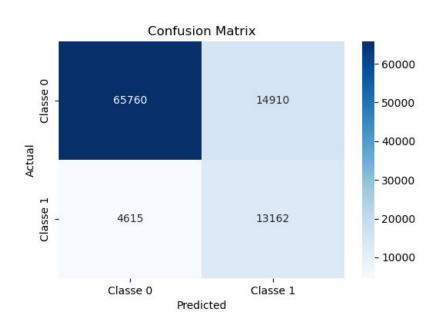


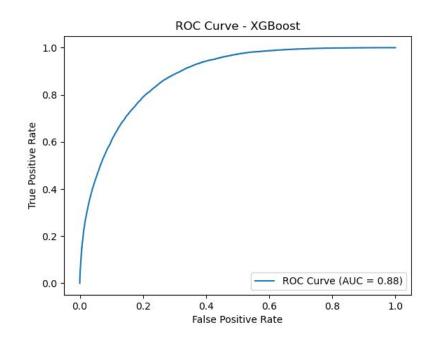
Résultats

Résultats

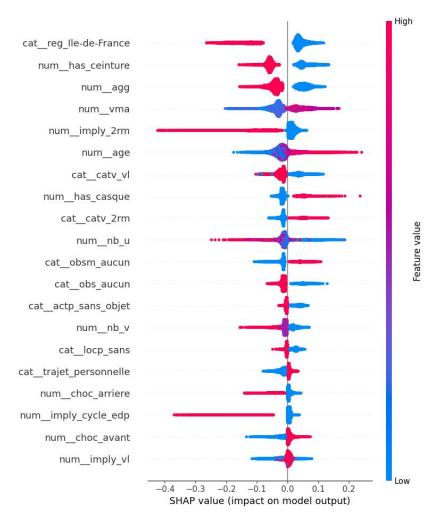
				Metrics			
	Run Name	Created	Duration	f1_score	recall 🖘	accuracy	precision
	Evaluation_RandomForest		1.3min	0.846890448	0.861001350	a	3.46
	Evaluation_RandomForest		1.3min	0.846705451	0.860869300	-	-6
	Evaluation_RandomForest		1.6min	0.845737547	0.860402043	-	0.46
	Evaluation_RandomForest		1.7min	0.845342846	0.860188730	-	-6
	● Evaluation_XGBoost		2.4s	0.846675252	0.860107468		-1
	Evaluation_XGBoost		2.1s	0.846675252	0.860107468	a	0.46
	Evaluation_XGBoost		2.4s	0.846675252	0.860107468	-	-6
	Evaluation_XGBoost	⊘ 16 days ago	2.3s	0.846675252	0.860107468	-	1. - 6
	Evaluation_XGBoost		2.2s	0.846675252	0.860107468	-	1.46
	Evaluation_XGBoost		2.3s	0.846675252	0.860107468		1.46

Métriques

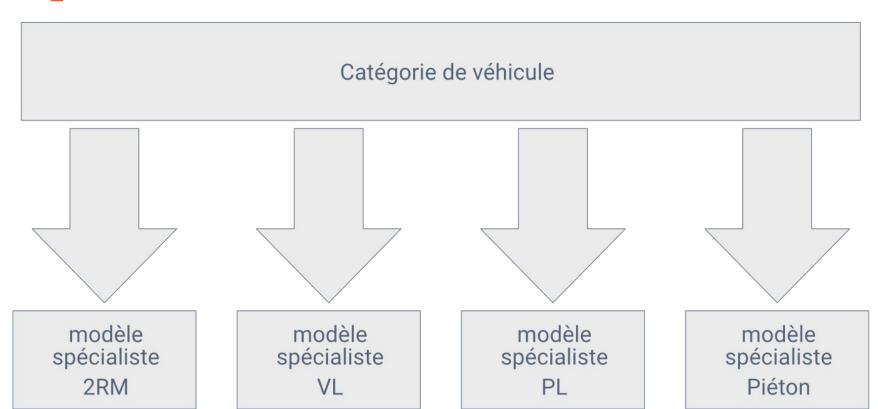




Interprétation



Optimisation



Merci