

TARIFICATION AUTO AU BRÉSIL

10/01/2025

Master 2 Actuariat ISUP

Présenté par :

Miguel BAENA Paul DAKPOGAN Jérémy XU



Contexte







Présentation des données

Catégorie	Variable	Description		
Informations liées aux accidents	REGIAO	Localisation géographique		
	CEP	Code postal		
	EVENTO	Type de sinistre		
	CAUSA	Cause spécifique		
Informations liées aux personnes	SEXO	Sexe de l'assuré		
	AGE	Âge de l'assuré		
	DATA_NASC Date de naissance			
	UTILIZACAO	Type d'utilisation du véhicule		
Informations liées aux véhicules	COD_MODELO	Code du modèle		
	ANO_MODELO	Année de fabrication		
	COD_TARIF	Code tarifaire		
	COBERTURA Couverture d'assurance			
	IS_RCDMAT, IS_RCDC, IS_RCDMOR	Responsabilité civile (dommages matériels, corporels, moraux)		
Variables cibles	INDENIZ	Montant de l'indemnité		
	number_of_claims	Nombre de sinistres déclarés		



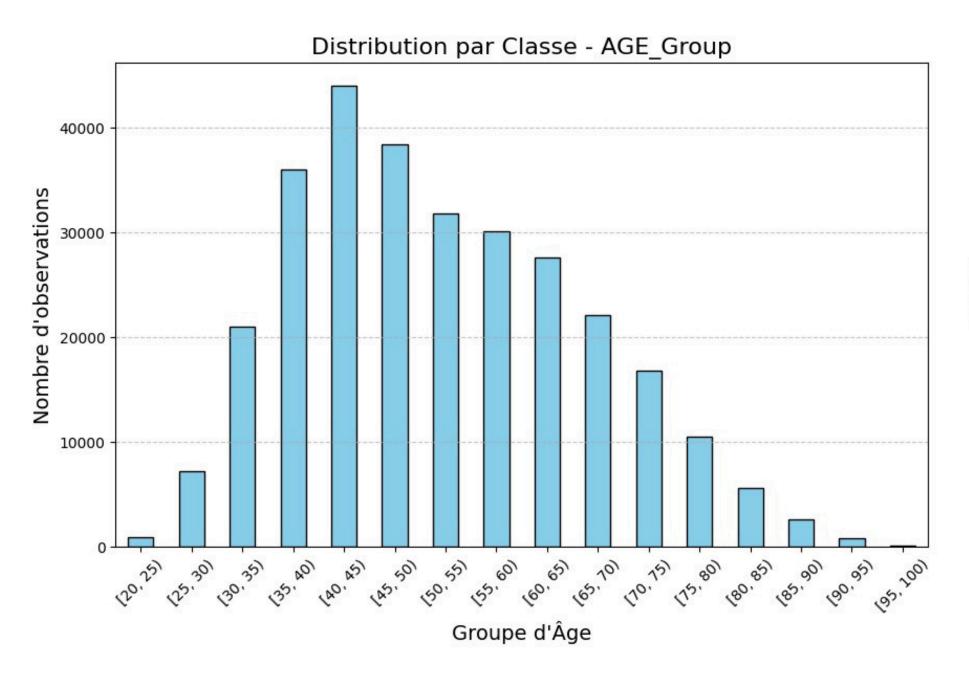
Validation des données: standardisation des Suppression des formats colonnes inutiles : ex. prime CASCO Gestion des valeurs aberrantes: suppression d'anomalies Découpage des fichiers: 64 fichiers de 500 000 lignes Début : Fichier Création de nouvelles Exemple: calcul initial 31 940 variables : calcul âge d'âge basé sur année 158 lignes Fusion et Exemple: doublons déduplication: 1172 supprimés 107 lignes Analyse exploratoire Exemple: détection : visualisations pour des montants élevés anomalies Base nettoyée prête pour modélisation

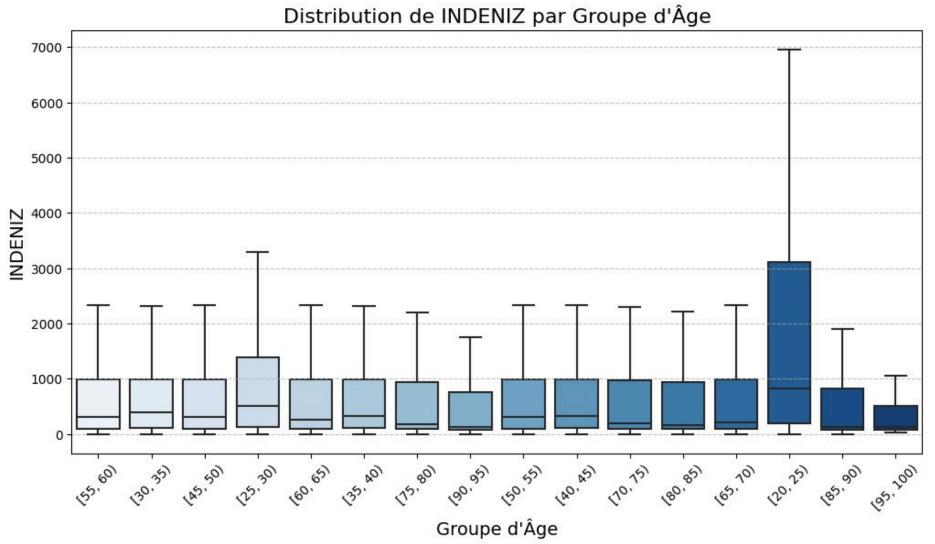
Nettoyage des données

Division de De la Base initial en 64 fichier qui ont été traité puis fusionné pour obtenir une Base exploitable

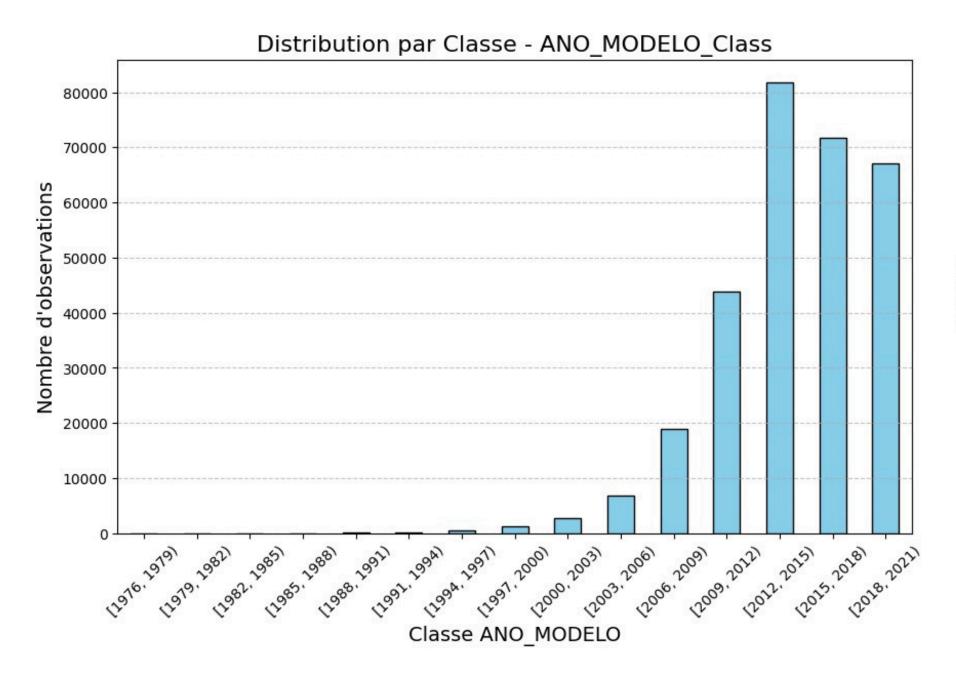


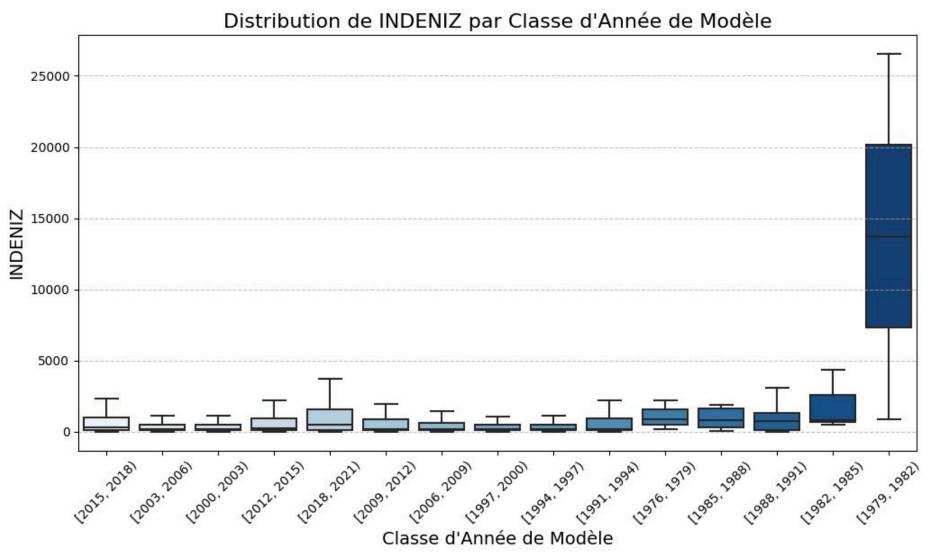
Exploration des données (AGE)



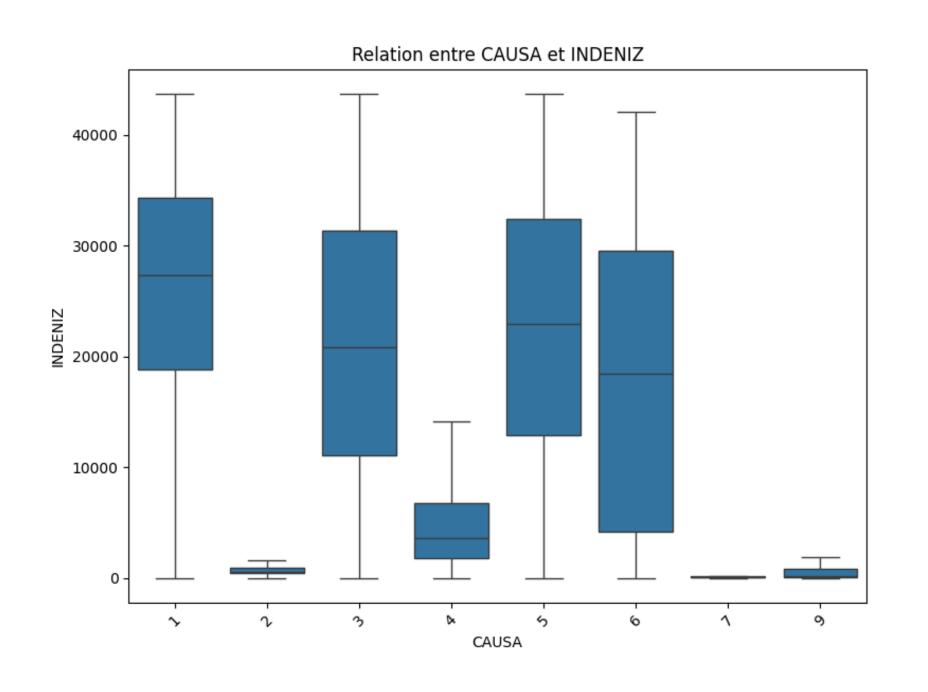


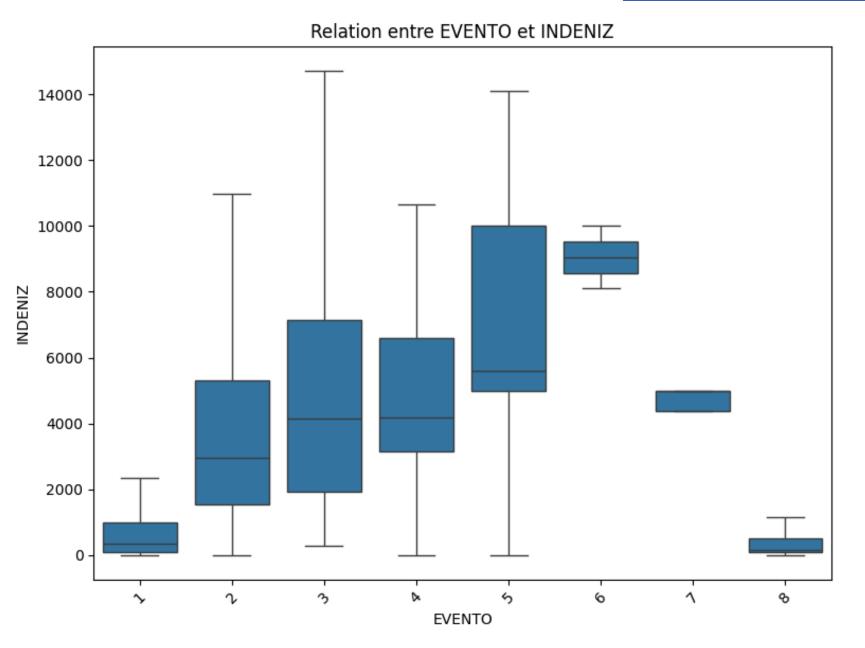
Exploration des données (Année du modèle)





Exploration des données (Cause et Type de sinistre)





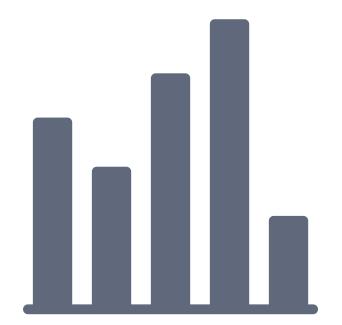
Etude de la sévérité : GLM

Séparation du jeu de données en train (80%) et test (20%)

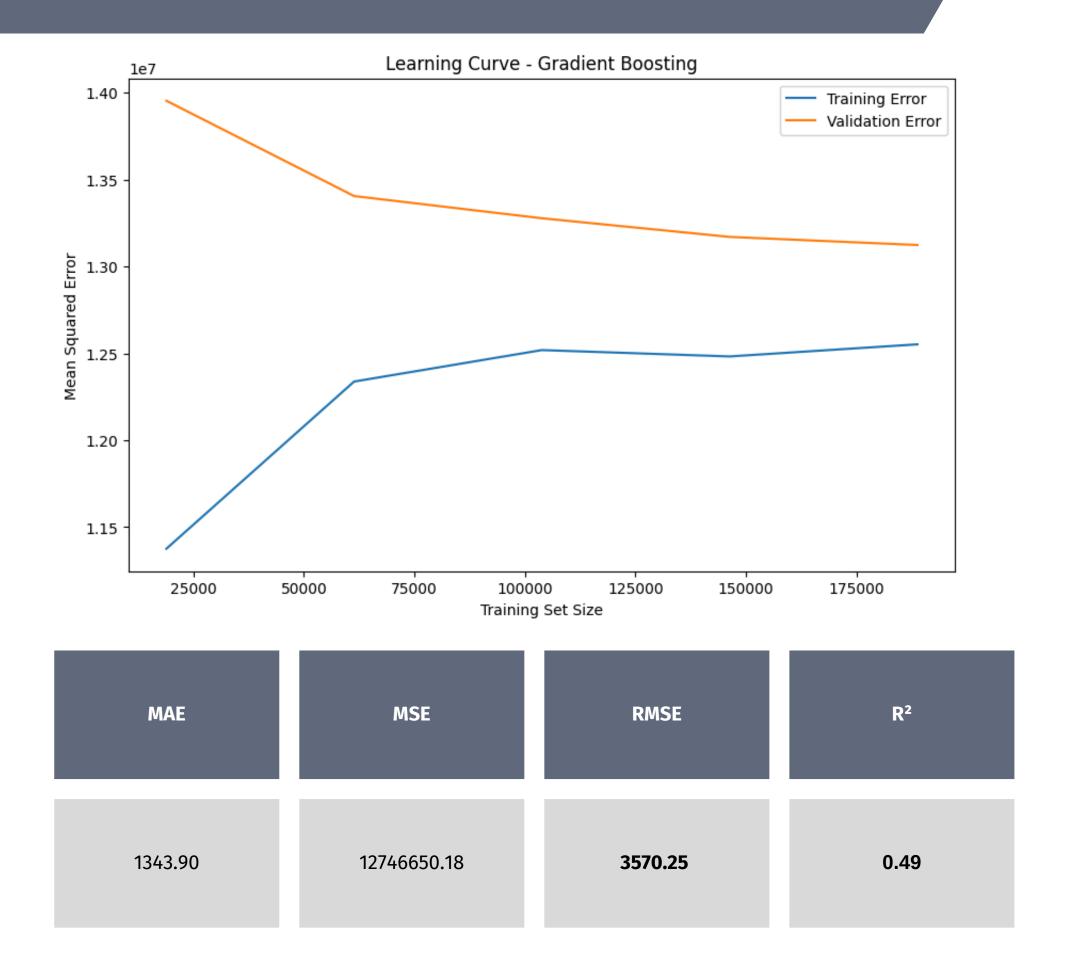
Modèle: INDENIZ ~ REGIAO + SEXO + EVENTO + CAUSA

Loi	Fonction de lien	AIC
Gaussienne	Identité	1 527 894
Gausienne	Inverse	999 230
Gamma	Inverse	956 640
Gamma	Logarithme	955 860

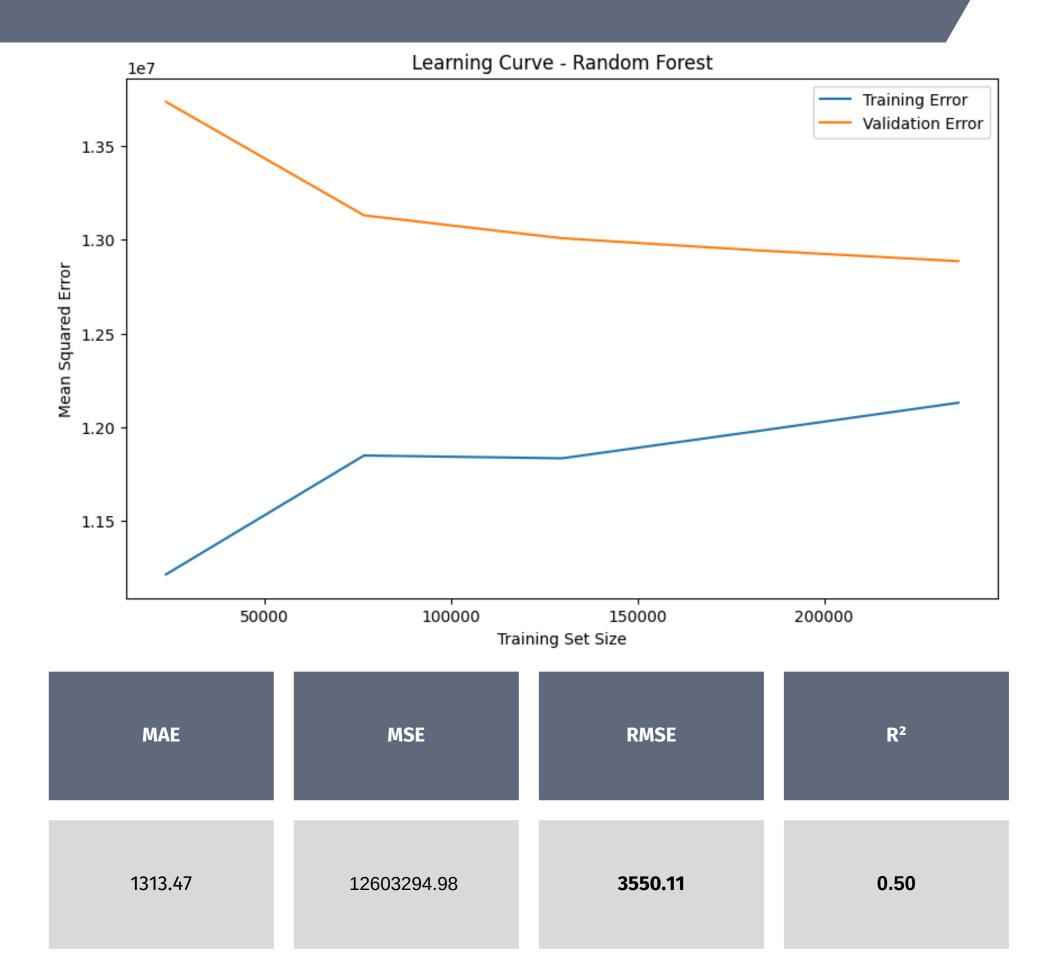




Etude de la sévérité : XGBoost



Etude de la sévérité : Random Forest

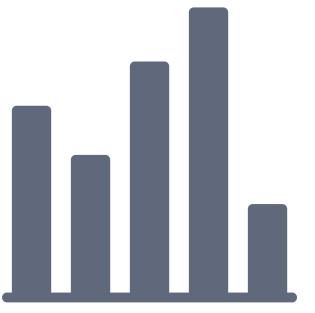


Etude de la sévérité: Comparaison des modèles

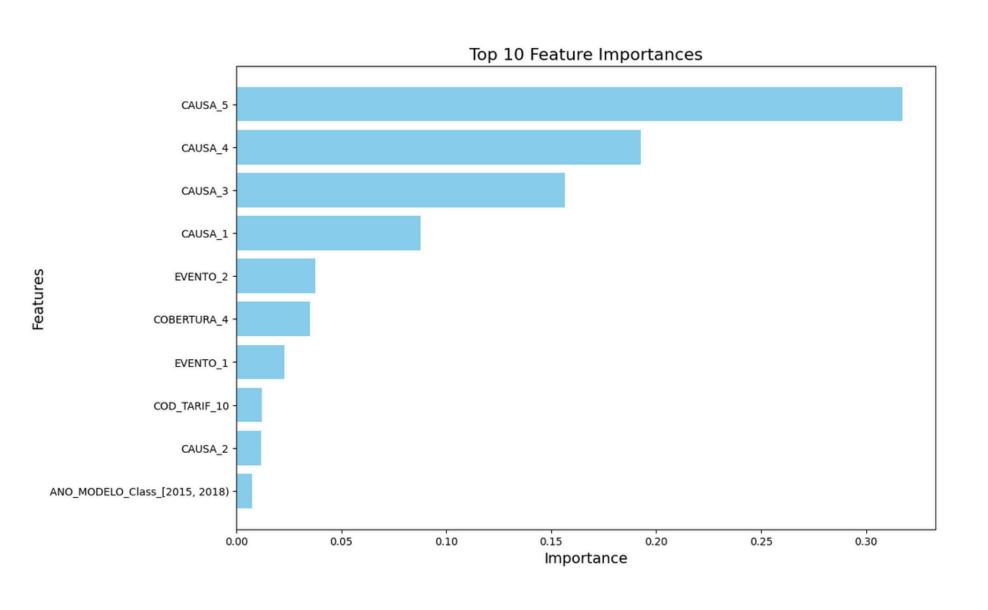
Séparation du jeu de données en train (80%) et test (20%) et dans une logique de **5-FOLD CROSS**VALIDATION

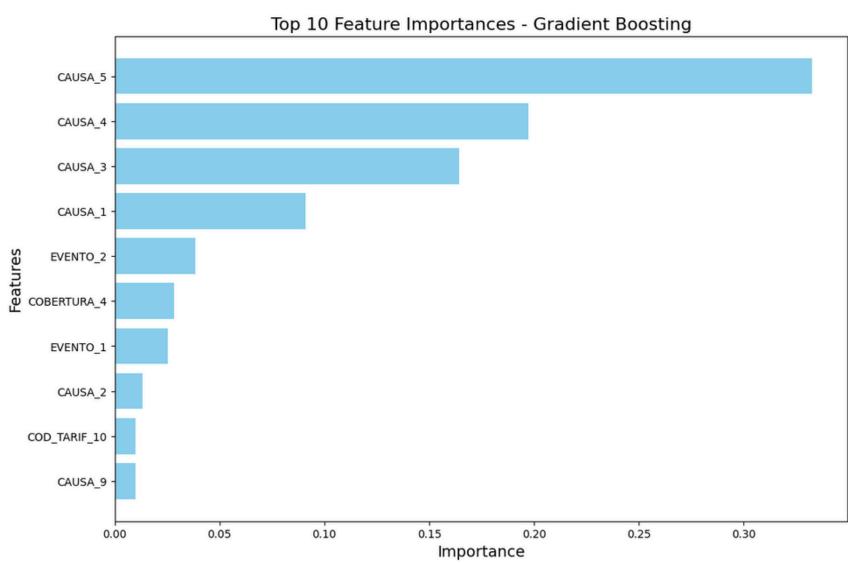
Modèle	MAE	MSE	RMSE	R ²	
Random Forest	1313.47	12603294.98	3550.11	0.50	
GLM Gamma	1345.32	12748321.47	3572.81	0.49	
Xgboost	1343.90	12746650.18	3570.25	0.49	



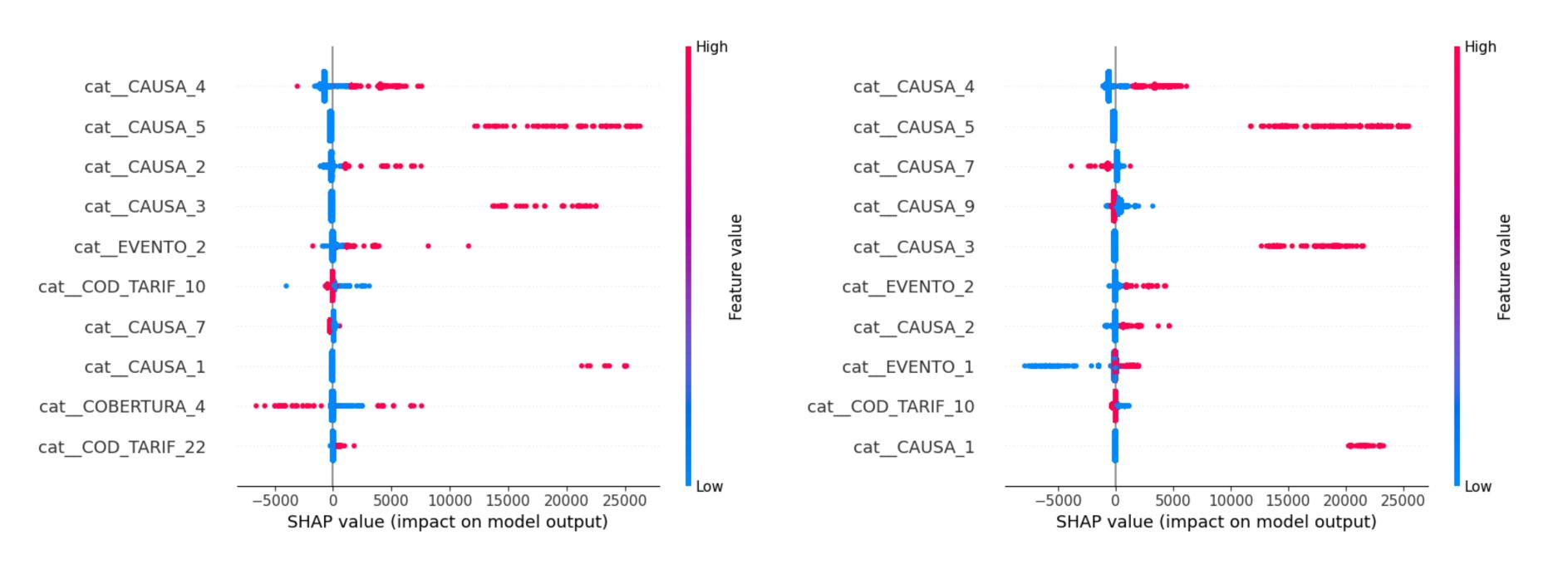


Importance des variables : RandomForest et Xgboost

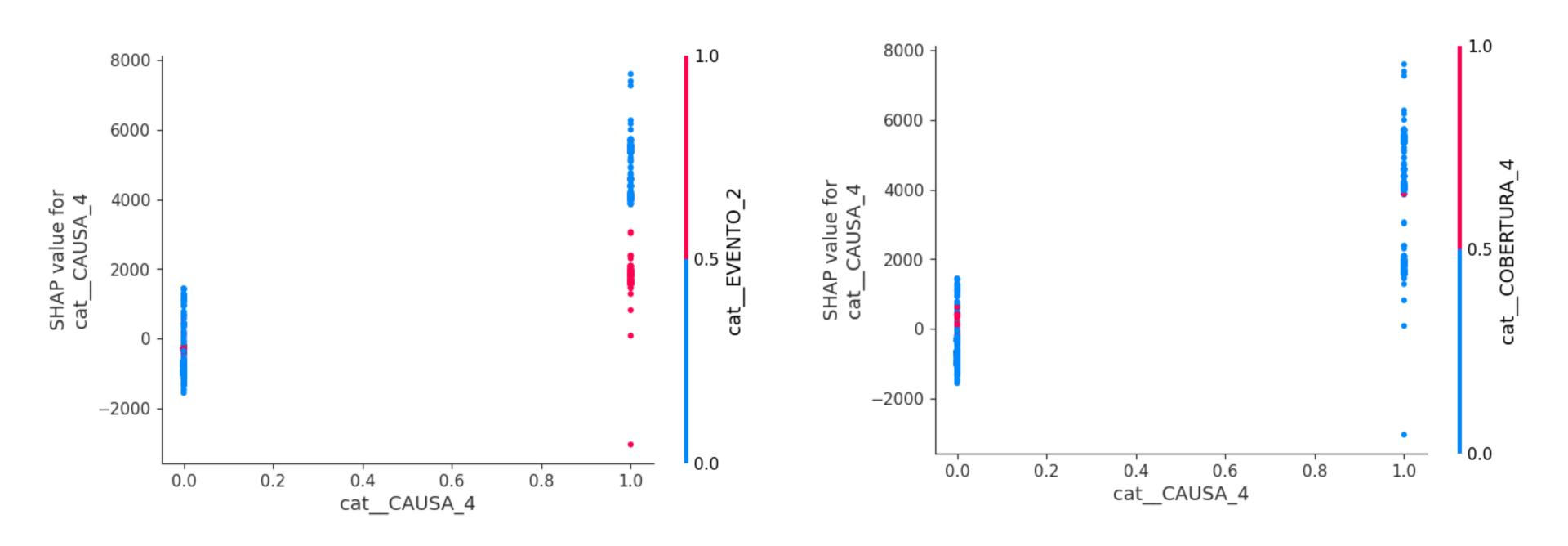




Shap: RandomForest et Xgboost



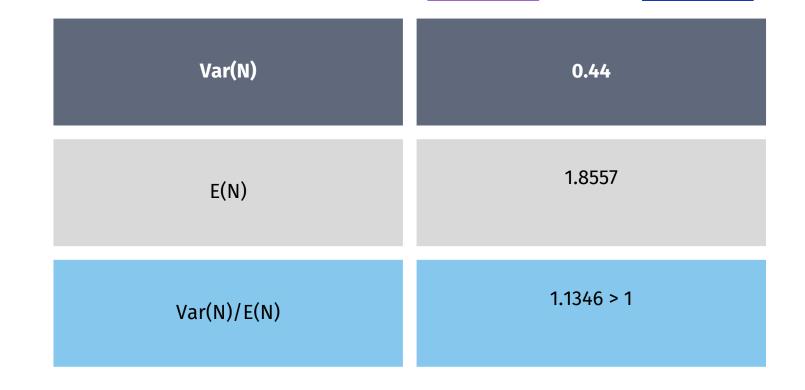
Dépendance Partiel : RandomForest



Etude de la fréquence : GLM

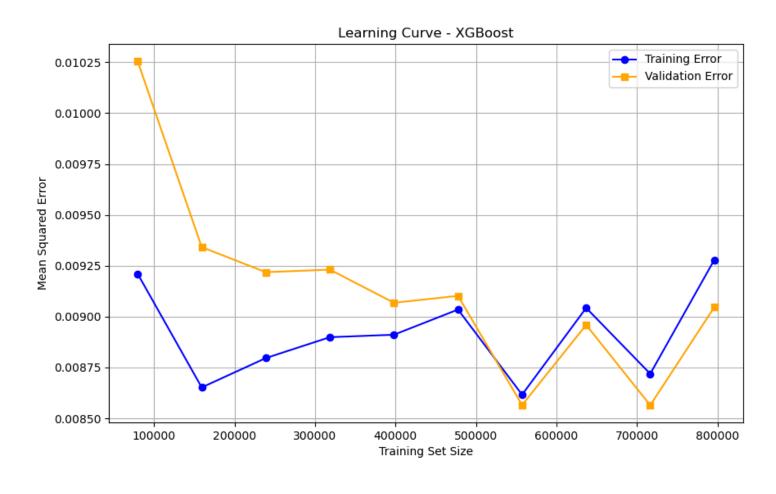
Modèle: number of claims ~ COD TARIF_x + REGIAO_x + AGE_x + IS RCDMAT

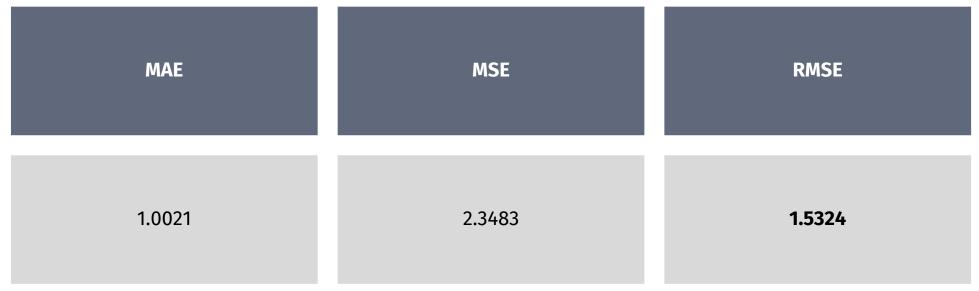
Loi	Fonction de lien	AIC
Binomiale négative	Logarithme	659 609
Poisson	Logit	174 779



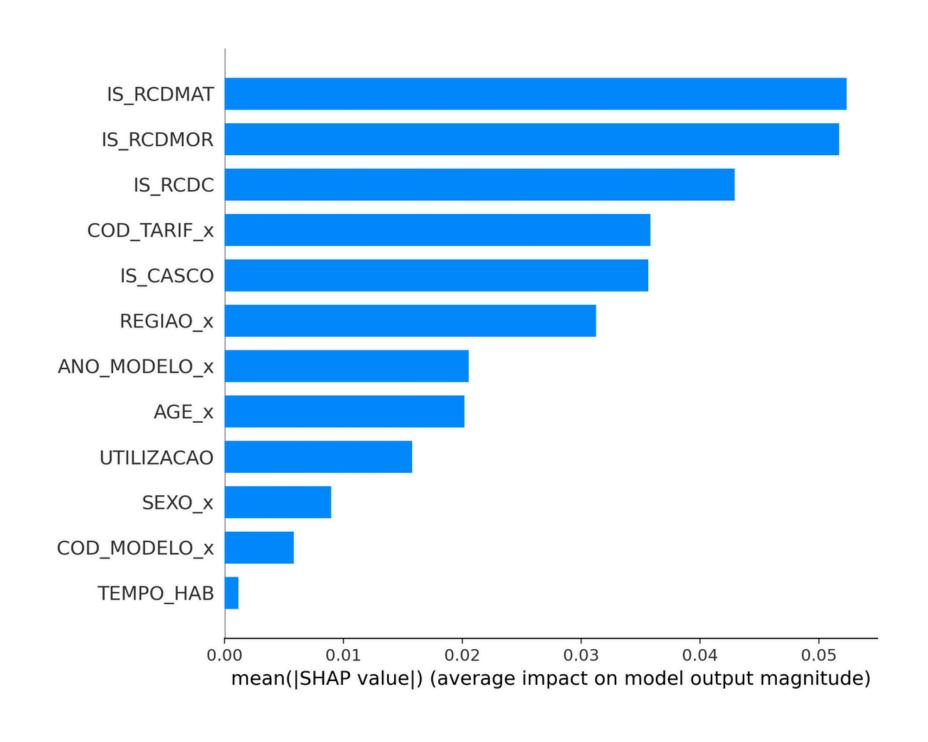
Etude de la fréquence : XGBoost

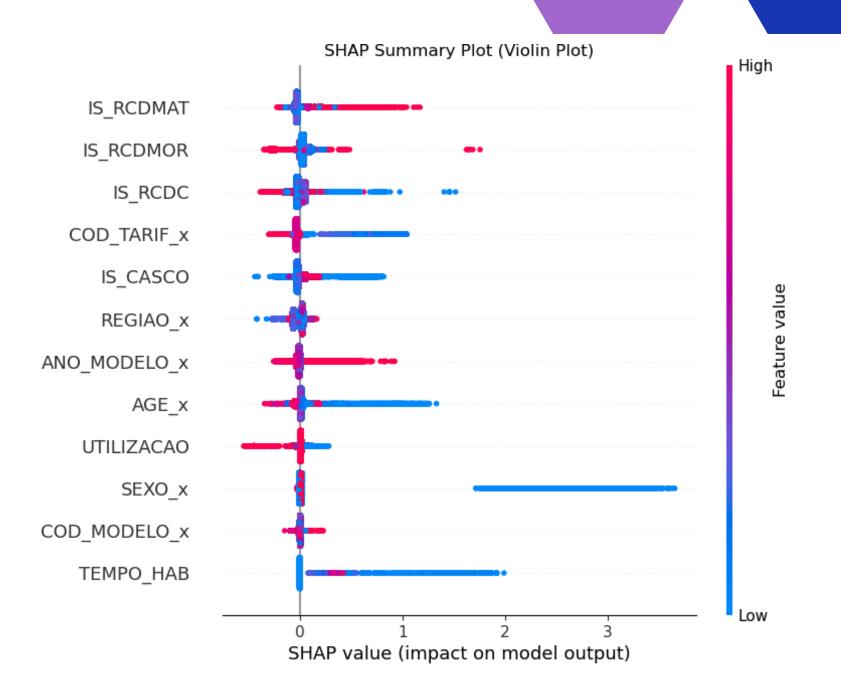
Séparation du jeu de données + 3-Fold Cross validation





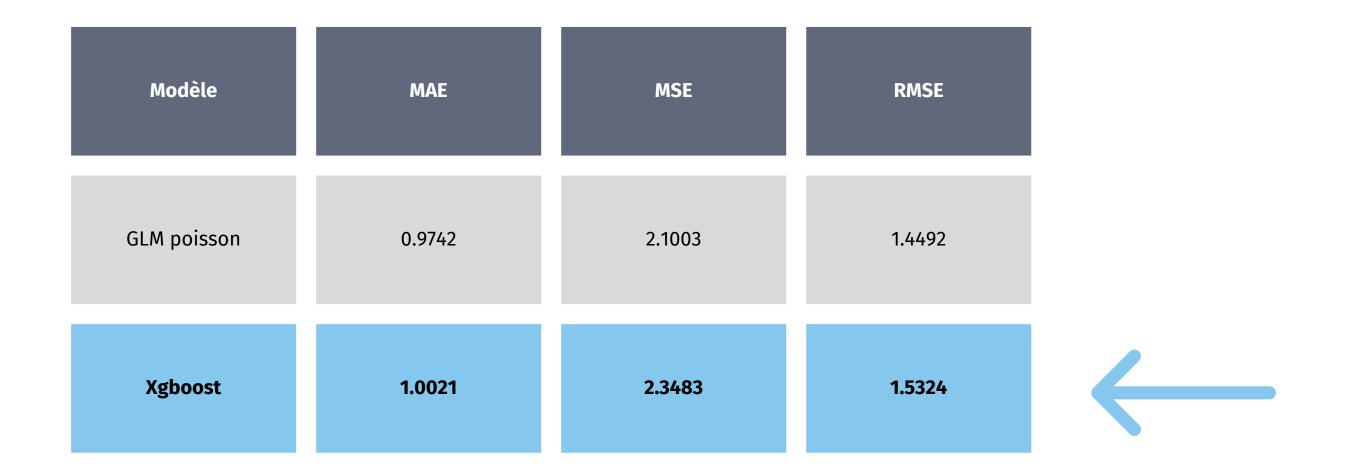
Importance des variables (Shap) XGBoost



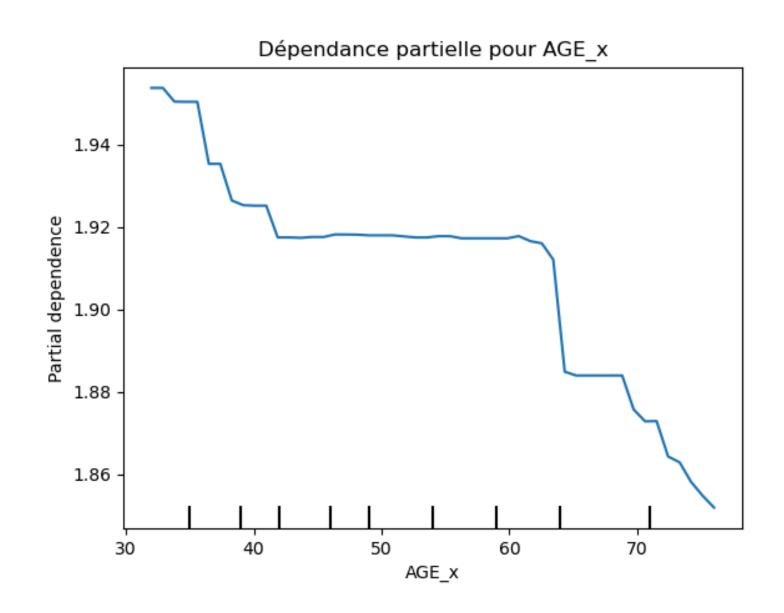


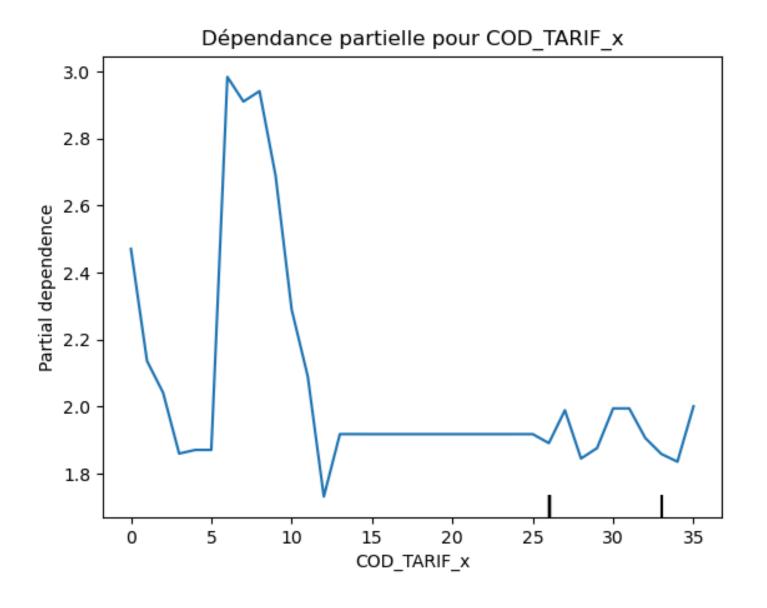
Etude de la fréquence : Comparaison GLM et XGBOOST

Séparation du jeu de données pour le Xgboost : 3-Fold Cross validation



Partial Dependance plot





Estimation de la prime pure à l'aide de notre modèle

5 nouveaux assurés

Police Number	Age	Region	Type véhicule	Coût Predit	fréquence Predite	PrimePure
1	20-25	Brasília	Véhicules tourismes	4070.25	1.93	7855.58
2	30-35	Toledo-cascavel	Véhicules tourismes	1370.15	2.75	3767.91
3	35-40	BA - Bahia	Bicyclettes, motos	161.64	1.67	269.93
4	40-45	Ribeirão Preto	Pick up lourd	4156.01	0,3	1246.80
5	55-60	Met. Porto Alegre	Pick up lourd	1781.81	0,2	356.36



Merci pour votre écoute!

