Projet 4 : Anticipez les besoins en consommation de bâtiments



Neutralité carbone 2050

Sommaire

- Problématique
- Jeu de données
- Analyse exploratoire
- Prédiction consommation d'énergie
- Prédiction émission de GES
- Conclusions et perspectives

Problématique

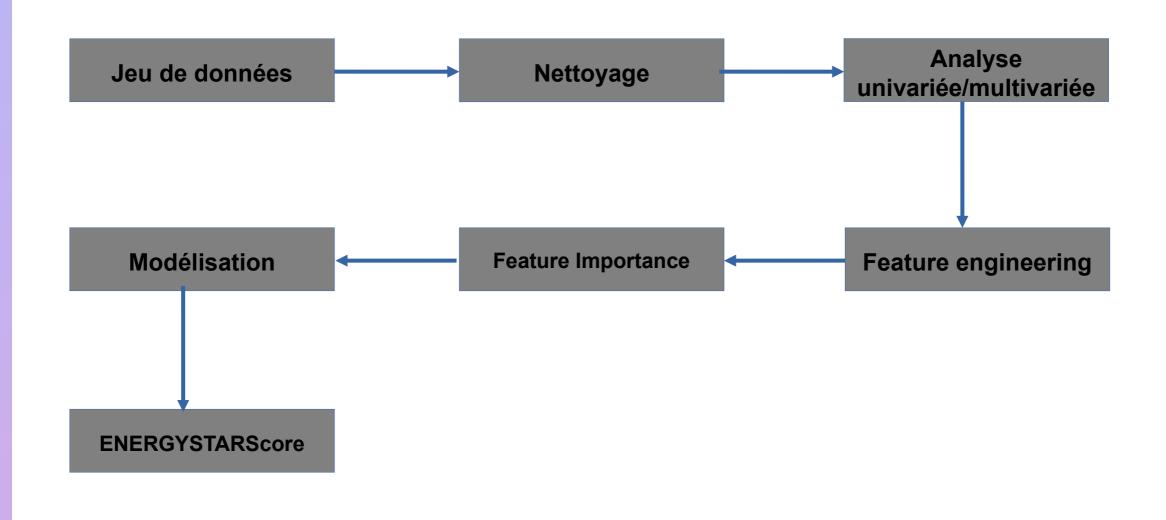


Ville neutre en émissions de carbone en 2050

A partir d'un jeu de données, on doit répondre aux questions :

- Analyse exploratoire
- Prédiction des émissions de CO2 et de la consommation totale d'énergie
- > Tester différents modèles de prédiction
- Évaluer l'intérêt de l'ENERGY STAR Score

Feuille de route



Jeu de données

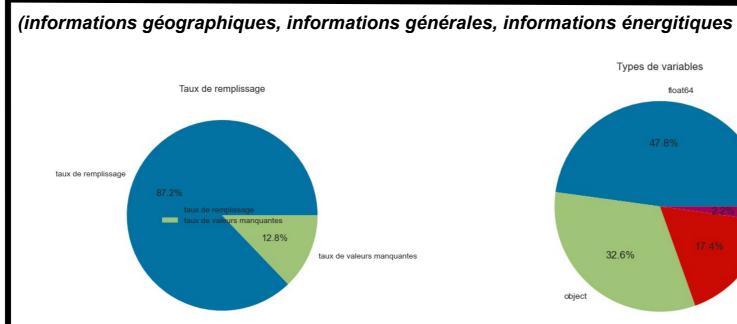


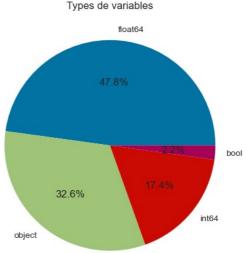
46 colonnes

Consommation d'énergie : SiteEnergyUse_kBtu **Emission de GES: TotalGHGEmissions**

3376 lignes

(Immeuble)





Nettoyage

Supprimer les colonnes et lignes vides

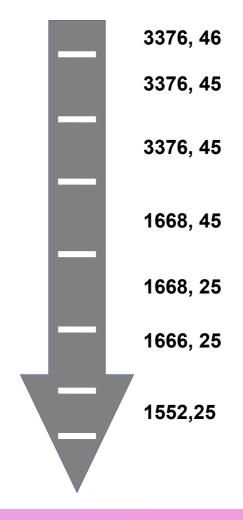
Supprimer les lignes dupliquées

Supprimer les bâtiments résidentiels

Sélectionner les colonnes utiles

Traiter les valeurs manquantes

Traiter les valeurs aberrantes



Analyse univariée/multivariée

moyenne : 88.72 mediane : 44.3 mode : 0 6.3

dtype: float64

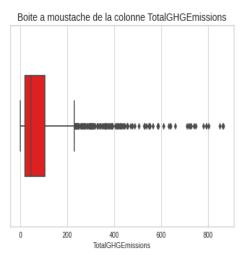
variance : 14935.61

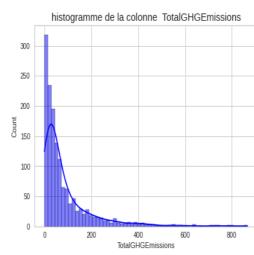
skewness : 2.95 kurtosis : 10.87

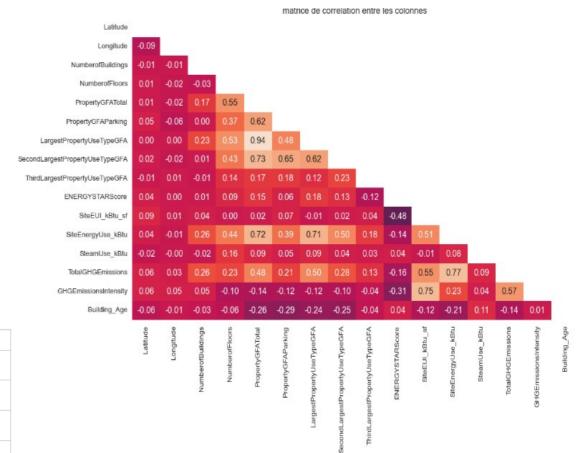
ecart type : 122.21

min: 0.12 25%: 18.68 50%: 44.3

75%: 103.63 max: 866.23







1.00

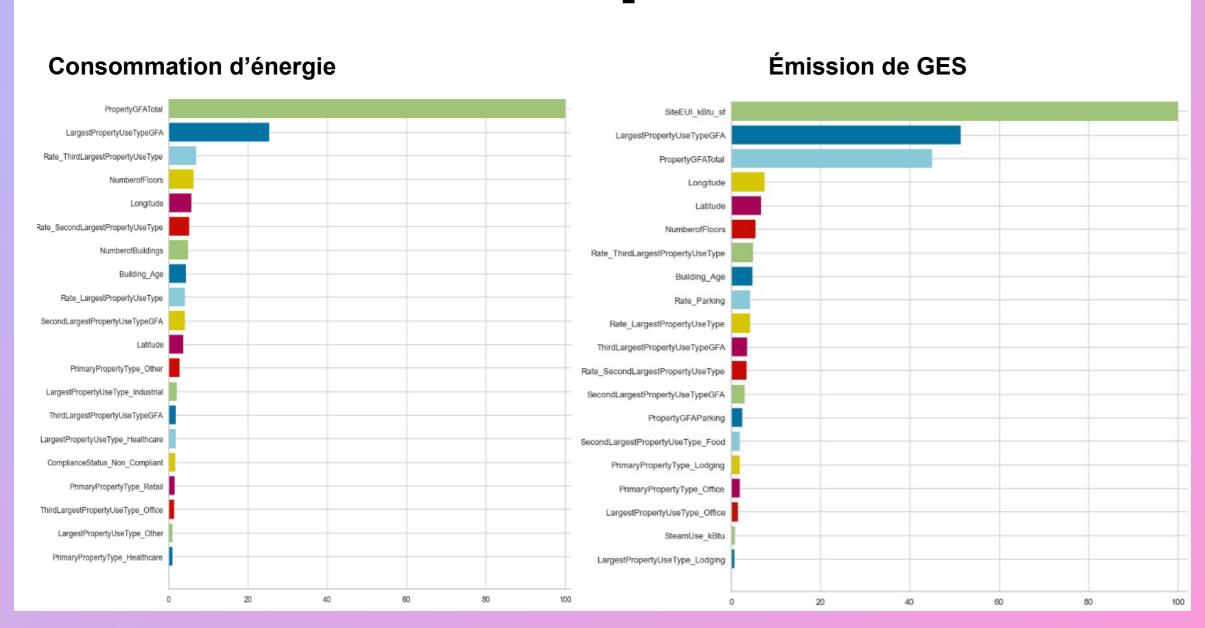
0.75

0.50

Feature engineering

Variables	Transformations			
DataYear, YearBuilt	Building_Age			
PrimaryPropertyType SecondLargestPropertyUseType ThirdLargestPropertyUseType,LargestPrope rtyUseType	Dictionnaire de données			
Address	New_Address (rue,avenue,)			
PropertyGFAParking LargestPropertyUseTypeGFA SecondLargestPropertyUseTypeGFA ThirdLargestPropertyUseTypeGFA	Rate_Parking Rate_LargestPropertyUseType Rate_SecondLargestPropertyUseType Rate_ThirdLargestPropertyUseType			
Variables catégorielles	One hot encoding			
Variables continues	Normalisation, log + 1			

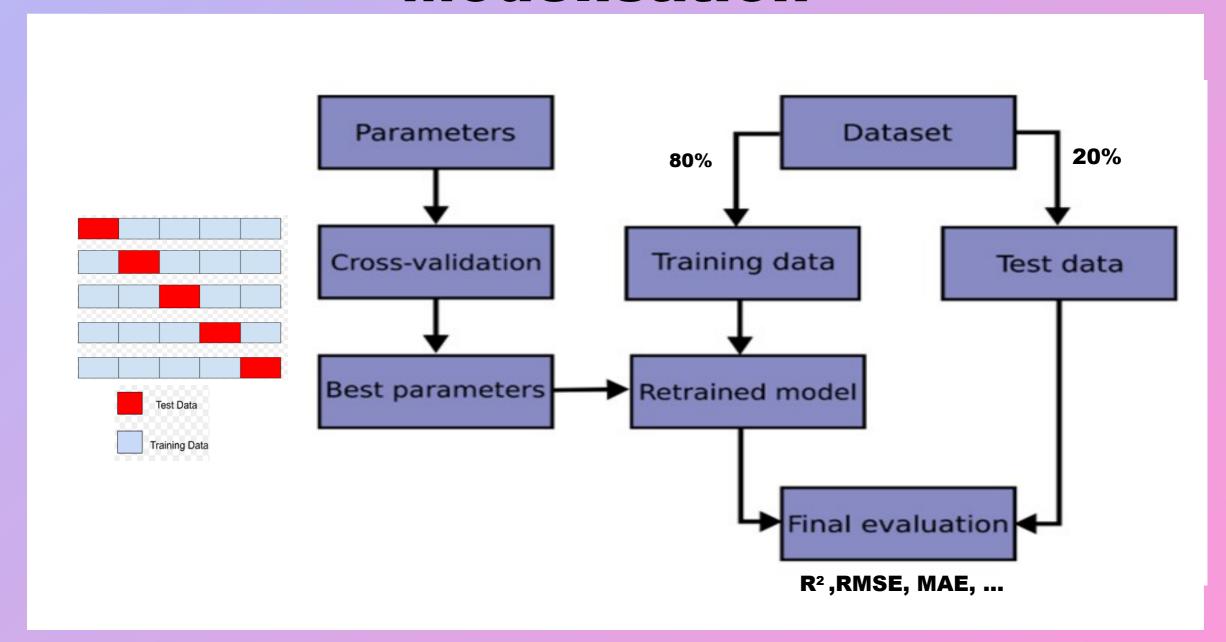
Feature importance



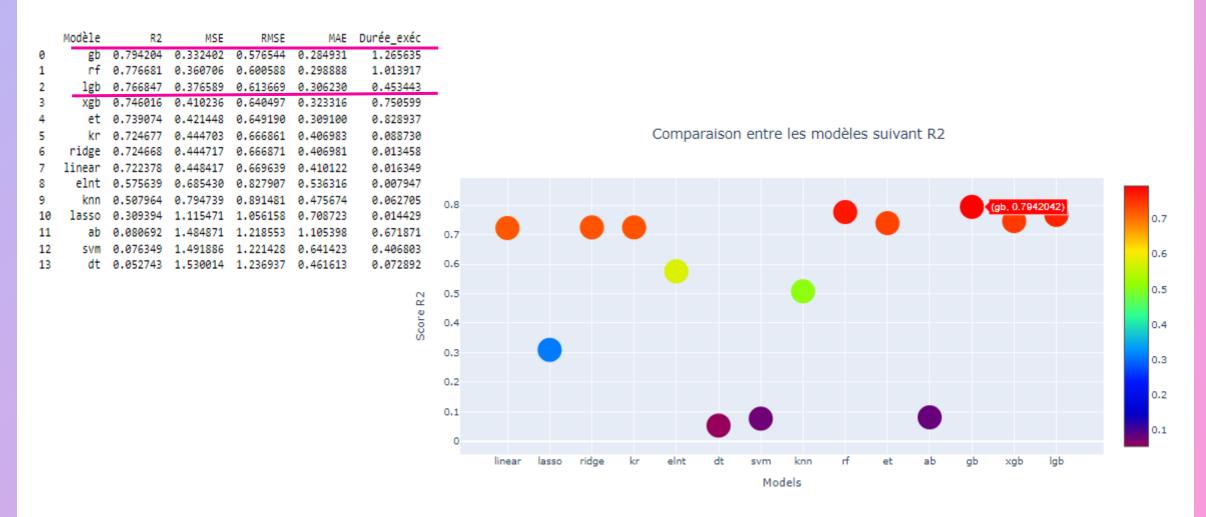
Modélisation

Modèle de régression	Туре
DummyRegressor	naif
LinearRegression	linéaire
Lasso	linéaire
Ridge	linéaire
ElasticNet	linéaire
KernelRidge	à noyaux
Svr	à noyaux
KNeighborsRegressor	non linéaire
DecisionTreeRegressor	non linéaire
ExtraTreesRegressor	ensembliste
RandomForestRegressor	ensembliste
AdaBoostRegressor	ensembliste
GradientBoostingRegressor	ensembliste
XGBRegressor	ensembliste
LGBMRegressor	ensembliste

Modélisation

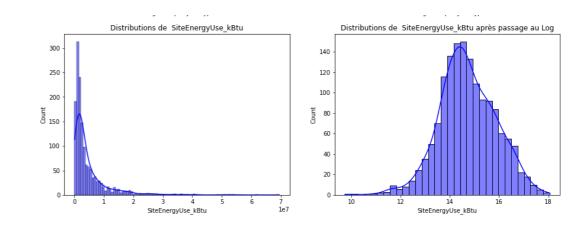


Initialisation : par défaut Transformation : RobustScaler

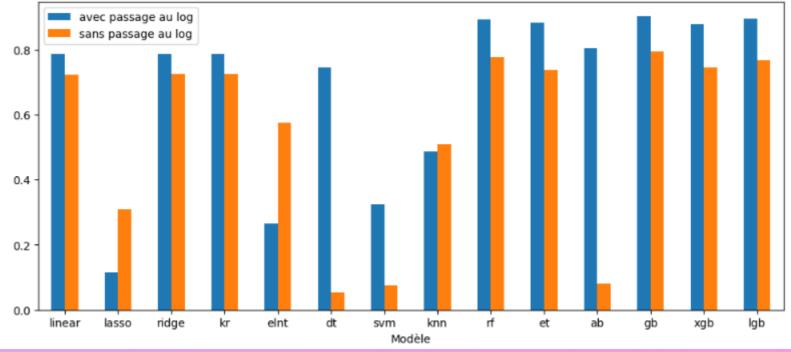


Initialisation : par défaut Transformation : log + 1

Modèle	R2	MSE	RMSE	MAE	Durée_exéc
gb	0.902697	0.135824	0.368542	0.260889	0.506980
lgb	0.895342	0.146091	0.382219	0.270405	0.126202
rf	0.894191	0.147697	0.384314	0.278214	0.344403
et	0.884159	0.161702	0.402121	0.280648	0.364045
xgb	0.879172	0.168662	0.410685	0.291475	0.265576
ab	0.803740	0.273958	0.523410	0.420542	0.303368
kr	0.787842	0.296149	0.544196	0.359159	0.031111
ridge	0.787756	0.296269	0.544306	0.359413	0.004930
linear	0.787262	0.296959	0.544940	0.362979	0.008988
dt	0.744734	0.356323	0.596928	0.423906	0.031280
knn	0.487830	0.714932	0.845536	0.608576	0.031220
SVM	0.324538	0.942870	0.971015	0.732392	0.216081
elnt	0.264291	1.026968	1.013394	0.782893	0.000000
lasso	0.114114	1.236599	1.112025	0.880037	0.006058







Optimisation

Modèle	Hyperparamètre	Valeur par défault	Grille de recherche	Meilleure
	n_estimators	100	[10, 50, 100]	100
	min_samples_split	2	[2, 5, 10]	2
RandomForest	min_samples_leaf	3	[1, 3, 4]	1
	max_depth	None	[10,50,100]	50
	n_estimators	100	[100,500,1000]	500
	min_samples_split	2	[2, 5,10]	2
GradientBoosting	min_samples_leaf	1	[1, 3,5]	1
	max_depth	3	[1,5,10]	10
	learning_rate	0,1	[0.01,0.1,0.5]	0.01
	n_estimators	100	[100,500,1000]	100
LGBM	max_depth	-1	[1,3,5,10]	10
LODIVI	learning_rate	0,1	[0.01,0.05,0.1, 0.5,0.9]	0.1

Comparaison avant et après optimisation

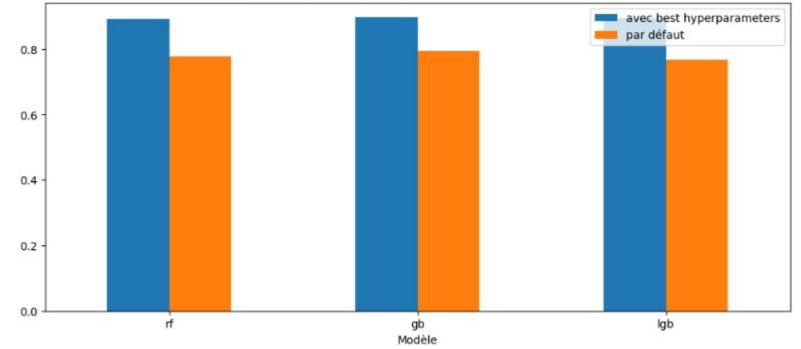
Par défaut

	Modèle	R2	MSE	RMSE	MAE	Durée_exéc
0	rf	0.776681	0.360708	0.600588	0.298888	1.013917
1	gb	0.794204	0.332402	0.576544	0.284931	1.265635
2	lgb	0.766847	0.376589	0.613869	0.306230	0.453443

Avec meilleurs hyperparamètres

	Modéle	R2	MSE	RMSE	MAE	Durée_exéc
0	rf	0.891692	0.151187	0.388827	0.281843	3.515804
1	gb	0.896740	0.144139	0.379856	0.267553	2.499980
2	lgb	0.893864	0.148155	0.384909	0.275171	0.375549

comparaison des deux méthodes suivant le score R2



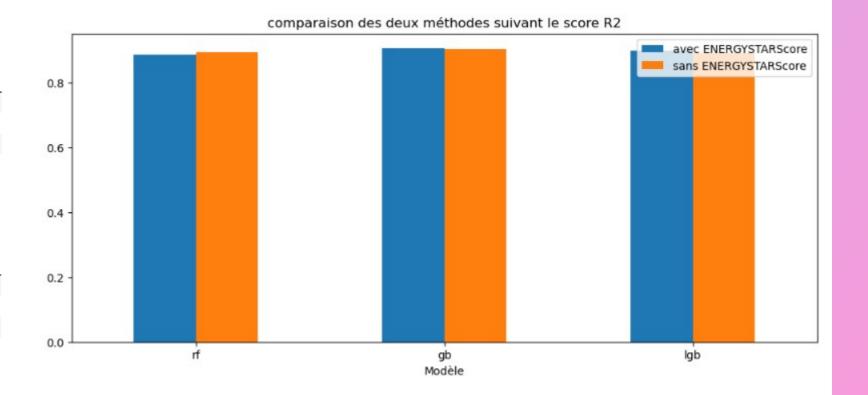
ENERGY STAR Score?

Sans ENERGY STAR Score

	Modèle	R2	MSE	RMSE	MAE	Durée_exéc
0	rf	0.891692	0.151187	0.388827	0.281843	3.515804
1	gb	0.896740	0.144139	0.379656	0.267553	2.499980
2	lgb	0.893864	0.148155	0.384909	0.275171	0.375549

Avec ENERGY STAR Score

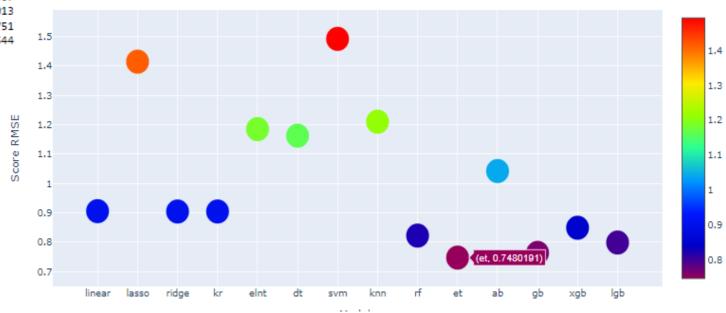
	Modèle	R2	MSE	RMSE	MAE	Durée_exéc
0	rf	0.884901	0.139628	0.373669	0.261200	3.703316
1	gb	0.898456	0.123184	0.350976	0.246716	2.610486
2	lgb	0.903304	0.117303	0.342496	0.248315	0.344468



Initialisation : par défaut Transformation : RobustScaler

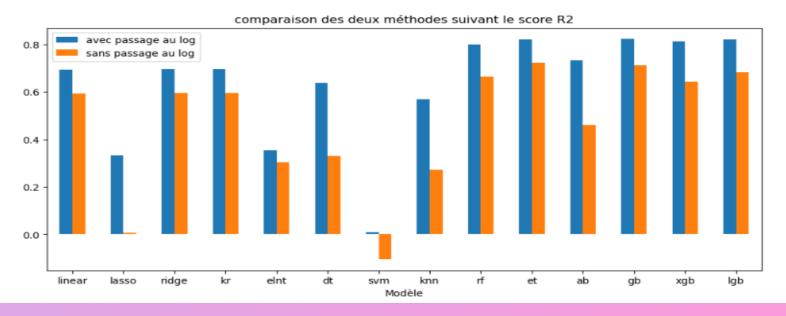
	<u>Modèle</u>	R2	MSE	RMSE	MAE	Durée_exéc
0	et	0.722283	0.559533	0.748019	0.411645	0.814018
1	gb	0.710210	0.583857	0.764105	0.420278	1.235622
2	lgb	0.682826	0.639028	0.799392	0.424148	0.454440
3	rf	0.663838	0.677284	0.822973	0.446056	1.022741
4	xgb	0.641691	0.721905	0.849650	0.437608	0.753896
5	ridge	0.593530	0.818938	0.904952	0.559860	0.016042
6	kr	0.593508	0.818981	0.904976	0.559878	0.079844
7	linear	0.592496	0.821021	0.906102	0.565416	0.018057
8	ab	0.460544	1.086872	1.042532	0.859823	0.628121
9	dt	0.328837	1.352230	1.162854	0.616575	0.064601
10	elnt	0.302755	1.404777	1.185233	0.732474	0.014067
11	knn	0.272793	1.465144	1.210431	0.660983	0.063013
12	lasso	0.006636	2.001386	1.414703	0.935096	0.008751
13	SVM	-0.105316	2.226940	1.492294	0.778327	3.456544

Comparaison entre les modèles suivant RMSE



Initialisation : par défaut Transformation : log + 1

	Modèle	R2	MSE	RMSE	MAE	Durée_exéc
0	gb	0.822068	0.307060	0.554130	0.463648	1.313914
1	lgb	0.820193	0.310296	0.557042	0.446686	0.410718
2	et	0.820008	0.310616	0.557329	0.455445	0.920984
3	xgb	0.811043	0.326086	0.571039	0.455285	0.785001
4	rf	0.799977	0.345183	0.587523	0.486704	1.019876
5	ab	0.733090	0.460611	0.678684	0.603347	0.857031
6	kr	0.696343	0.524026	0.723896	0.592419	0.108280
7	ridge	0.695955	0.524696	0.724359	0.592567	0.017339
8	linear	0.691827	0.531820	0.729260	0.594304	0.016001
9	dt	0.636756	0.626858	0.791743	0.604804	0.074383
10	knn	0.567826	0.745811	0.863604	0.687938	0.063218
11	elnt	0.352916	1.116685	1.056733	0.827020	0.023875
12	lasso	0.332103	1.152602	1.073593	0.836278	0.015614
13	svm	0.008130	1.711689	1.308315	1.013537	0.438401



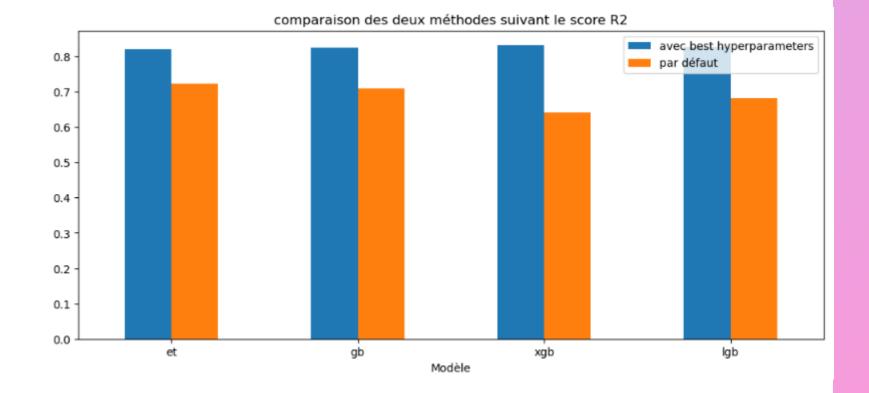
Comparaison avant et après optimisation

Par défaut

	Modèle	R2	MSE	RMSE	MAE	Durée_exéc
0	et	0.722283	0.559533	0.748019	0.411645	0.814018
1	gb	0.710210	0.583857	0.764105	0.420278	1.235822
2	xgb	0.641691	0.721905	0.849850	0.437608	0.753896
3	lgb	0.682826	0.639028	0.799392	0.424148	0.454440

Avec meilleurs hyperparamètres

	Modèle	R2	MSE	RMSE	MAE	Durée_exéc
0	et	0.819731	0.311093	0.557757	0.459193	2.539839
1	gb	0.825939	0.300380	0.548070	0.444665	4.100525
2	xgb	0.831618	0.290579	0.539054	0.433949	0.691635
3	lgb	0.827619	0.297482	0.545419	0.441016	0.533867



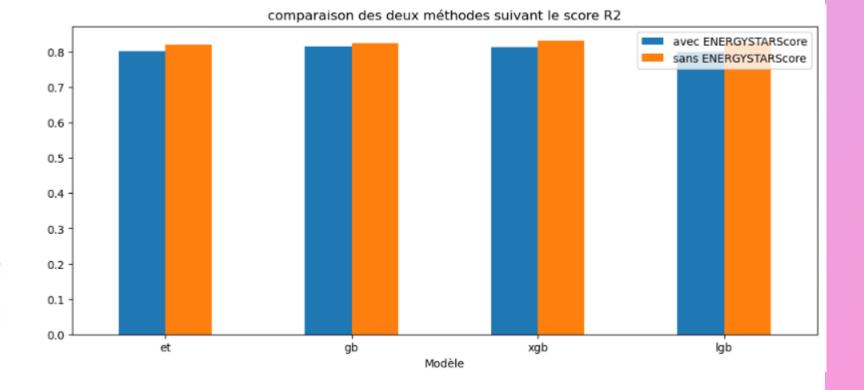
ENERGY STAR Score?

Sans ENERGY STAR Score

	Modèle	R2	MSE	RMSE	MAE	Durée_exéc
0	et	0.819731	0.311093	0.557757	0.459193	2.539839
1	gb	0.825939	0.300380	0.548070	0.444685	4.100525
2	xgb	0.831618	0.290579	0.539054	0.433949	0.691635
3	lgb	0.827619	0.297482	0.545419	0.441016	0.533867

Avec ENERGY STAR Score

	Modèle	R2	MSE	RMSE	MAE	Durée_exéc
0	et	0.802284	0.306083	0.553248	0.437300	1.867907
1	gb	0.815094	0.286253	0.535026	0.423544	1.773230
2	xgb	0.814588	0.287038	0.535757	0.431540	0.583740
3	lgb	0.800148	0.309390	0.556229	0.451852	0.203757



Conclusion

Consommation d'énergie :

- Gradient Boosting (R2, RMSE)
- Faible amélioration avec ENERGY STAR Score
- Émission de GES :

- eXtreme Gradient Boosting (R2, RMSE)
- Dégradation avec ENERGY STAR Score

Perspectives

Jeu de données plus grand

Recherche des hyperparametres : random search et approches bayésiennes

• Interpréter les prédictions des modèles : Shap ou Lime

Merci de votre attention



Contact: bouzaieni@gmail.com