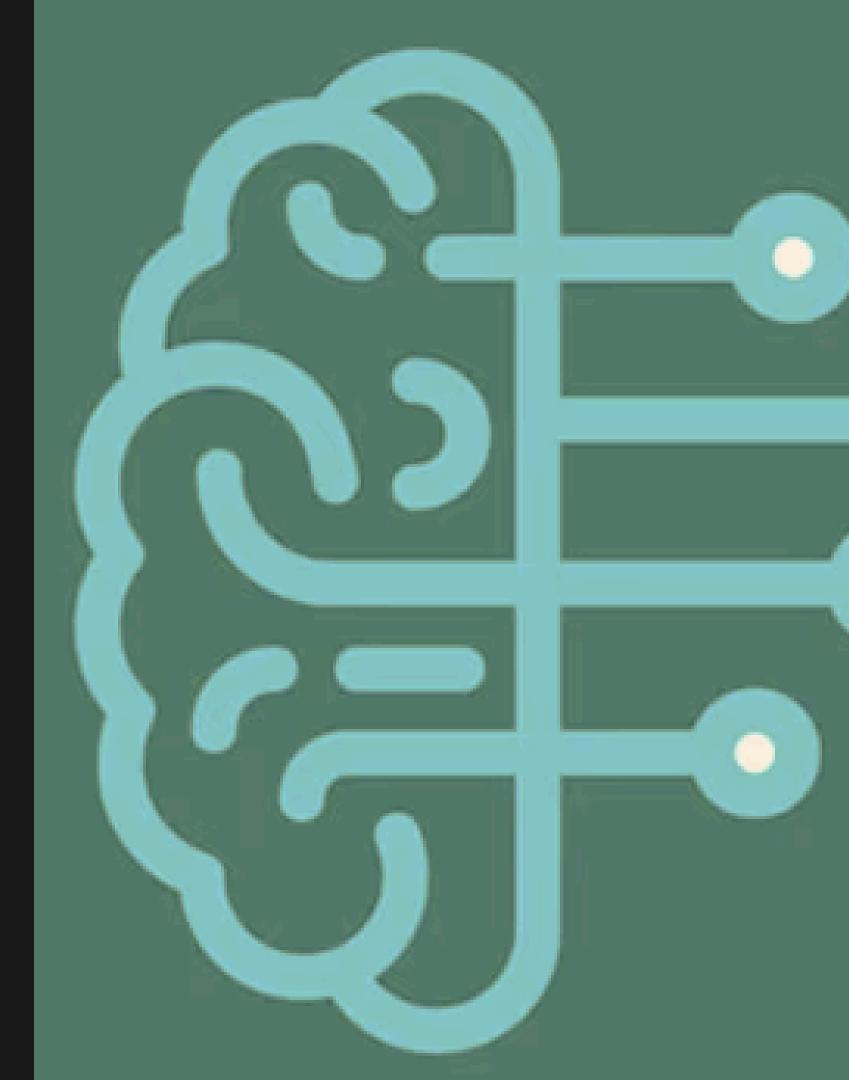
Projet Cas d'usage pour l'environnement

Machine Learning: Prediction de Satisfaction des habitants en lien avec l'urbanisme vert









Ayoub BENHEDDI Mohamed ELABIB Abdoul Wahide MAMA

SOMMAIRE

5 **RÉSULTATS OBTENUS CONTEXTE DU PROJET PROBLÉMATIQUE** 2 6 **VISUALISATION** DONNÉES MOBILISÉES TRANSPOSITION À MONTÉLIMAR 3 • ET SI ON APPLIQUAIT CE MODELE A • Présentation des données • Echantillon des données MONTELIMAR? • Nettoyage des données • Comment ce modèle peut-il être utile aux collectivités? **CREATION DE MODÈLE** 8 **CONCLUSION STATISTIQUE**

SUJET: PREDICTION DE SATISFACTION DES HABITANTS EN LIEN AVEC L'URBANISME VERT



Contexte

- L'environnement urbain joue un rôle majeur sur la qualité de vie
- Les espaces verts sont associés à un meilleur bien-être mental, social et physique

Objectif?

• Explorer scientifiquement ce lien à partir de données réelles



PROBLEMATIQUE:

Dans quelle mesure la présence d'espaces verts dans l'environnement immédiat influence-t-elle la satisfaction de vie des habitants ?

PRESENTATION DES DONNÉES



DONNÉES SOCIALES

- SOURCE: SWISS HOUSEHOLD PANEL (SHP)
- 17000 INDIVIDUS INTERROGÉS
- SATISFACTION DE VIE (SCORE DE 0 À 10)
- DONNÉES SOCIO-DÉMOGRAPHIQUES
- LOCALISATION DU MÉNAGE



DONNÉES ENVIRONNEMENTALES

- SOURCE: DOSSIER URBAN ENVIRONMENT CH
- CALCULS RÉALISÉS SUR 210M AUTOUR DU DOMICILE
- PROPORTION D'ARBRES, PELOUSES, JARDINS...
- DISTANCE AU CENTRE-VILLE
- DENSITÉ DE POPULATION

ECHANTILLON DES DONNÉES

idhous21	lifesat	pop_density	distance_to _center_1	trees_park_210
51	8	26266.246893	4747.95690	0.189109
51	-3	26266.246893	4747.95690	0.189109
131	7	1795.469906	1649.30439	0.012560
12 543	9	812.480663	2172.48396	0.194310
15 217	10	5720.344662	5943.020154	0.215640

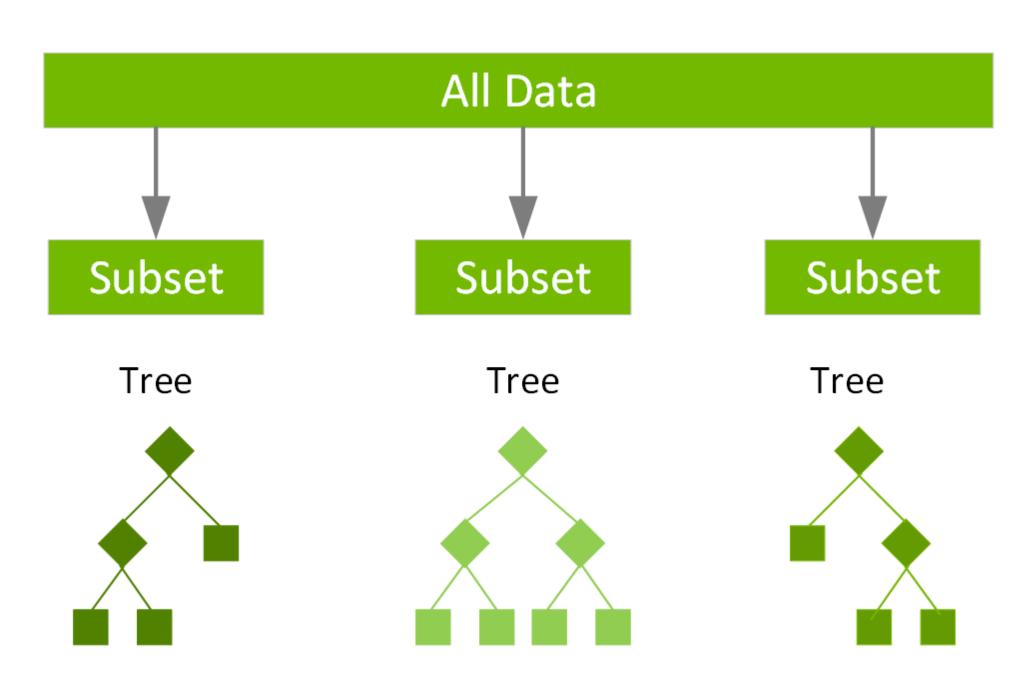
Satisfaction de la vie en général ? De manière générale, dans quelle mesure êtes-vous satisfait·e de votre vie, si 0 signifie "pas du tout satisfait e" et 10 "tout à fait satisfait·e"? -8 autre erreur -7 erreur de filtre -3 inapplicable -2 pas de réponse -1 ne sait pas 0 pas du tout satisfait.e 10 tout à fait satisfait.e

```
# Supprimer les deux premières colonnes
data = data.iloc[:, 2:]
                                                                             X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X,y,test_size=0.2,random_state=42)
    Suppressions Valeures
                                                                                                                     Train test split
       non-importantes
                                                            NETTOYAGE
                                                           DES DONNÉES
   Suppressions des lignes
                                                                                                           Conversion des données non-
         contenant NA
                                                                                                              numerique en numerique
                                                                               # Identifier les colonnes de type string
# Supprimer les lignes contenant des NaN
                                                                               string_columns = data.select_dtypes(include=['object']).columns
data = data.dropna()
                                                                               # Appliquer LabelEncoder pour transformer les strings en entiers
                                                                               label encoders = {}
                                                                               for column in string columns:
                                                                                   le = LabelEncoder()
                                                                                   data[column] = le.fit_transform(data[column])
```

label_encoders[column] = le # Sauvegarder l'encodeur pour cette colonne

Création d'un modèle prédictif basé sur les caractéristiques de l'environnement

Modèle utilisé : XGBoost (algorithme d'arbre de décision)

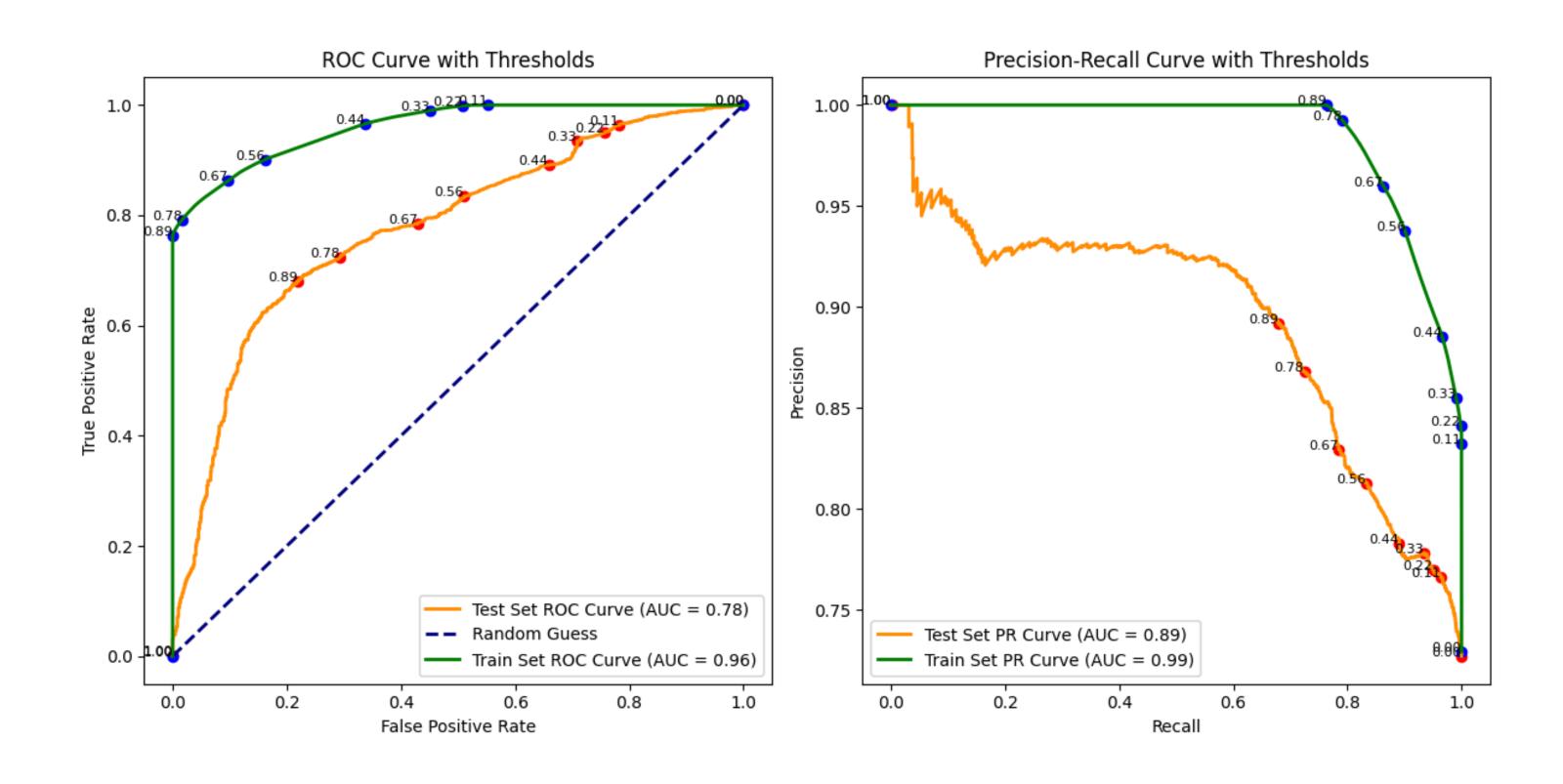


Résultats de prédiction

- Performances du modèle (test)
 - AUC ROC ≈ 0,78
 - AUC PR ≈ 0,89
 - Précision globale ≈ 73 %
 - Bon rappel sur les « satisfaits »

- Variables les plus influentes
 - Proportion d'arbres (parcs, forêts)
 - Densité de population
 - Distance au centre-ville

Visualisation de données



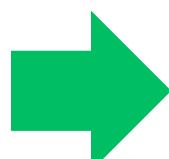
ET SI ON APPLIQUAIT CE MODELE A MONTELIMAR?

Données locales collectées (SCot & ECOLAB)

- BD TOPO (occupation du sol, voirie)
- Base Permanente des Equipements (BPE)
- Carreaux INSEE(200m x 200m)
- Données vectorielles(.gpkg): forets, parcs...)

Travaux restants pour adapter le modèle:

- Harmonisation des formats et projections
- Jointures spatiales : équipements & population
- Calcul de variables comparables (buffers, densités)
- Réentraînement ou recalibrage local du modèle
- Comparaison avec avis Google



UNE APPLICATION REALISTE MAIS QUI NECESSITE UN TRAVAIL
COMPLEMENTAIRE

Comment ce modèle peut-il être utile aux collectivités?



Diagnostic territorial:

- → Identifier les quartiers où l'environnement végétal est le moins favorable
- → Croiser bien-être perçu et inégalités territoriales
 - Simulation d'impact:
- → Estimer les effets d'un projet de végétalisation sur la satisfaction attendue
- → Aider à prioriser les investissements



Aide à la planification:

- → Produire une cartographie prospective
- → Intégrer des indicateurs de bien-être dans les documents d'urbanisme (PLU, SCOT...)

CONCLUSION

Conclusion & perspectives



Ce que nous avons accompli:

- Modélisation du lien entre urbanisme vert et bien-être
- Bonnes performances du modèle (AUC > 0,77)
- Données locales collectées pour une future transposition



Limites actuelles:

- Transfert à Montélimar non finalisé
- Variables socio-démographiques à intégrer
- Travail technique restant sur les données géographiques

Conclusion & perspectives

© Perspectives:

- Application concrète à l'échelle de Montélimar
- Aide au ciblage des politiques d'aménagement

MERCIPOUR L'ECOUTE!