

L'IA au service des agents immobiliers - Silicon Valley

Sommaire

- Contexte
- Résultat
- EDA
- Modèle
- Inférence
- Itérations
- Organisations

Contexte



Résultats

Linear Regression

base r2 : 0.6348249131619182 base_rmse : -69612.35723615656

0.7013336656722939 -0.3109894876297067

difference entre base r2 et nouveau r2 : 0.06650875251037569 difference entre base rmse et nouveau rmse : 69612.04624666894

69657.48879271372

Random Forest

base r2 : 0.6348249131619182

base_rmse : -69612.35723615656

0.8497168493745553

-0.2204545221012949

difference entre base r2 et nouveau r2 : 0.21489193621263702 difference entre base rmse et nouveau rmse : 69612.13678163446

47377.257958645474

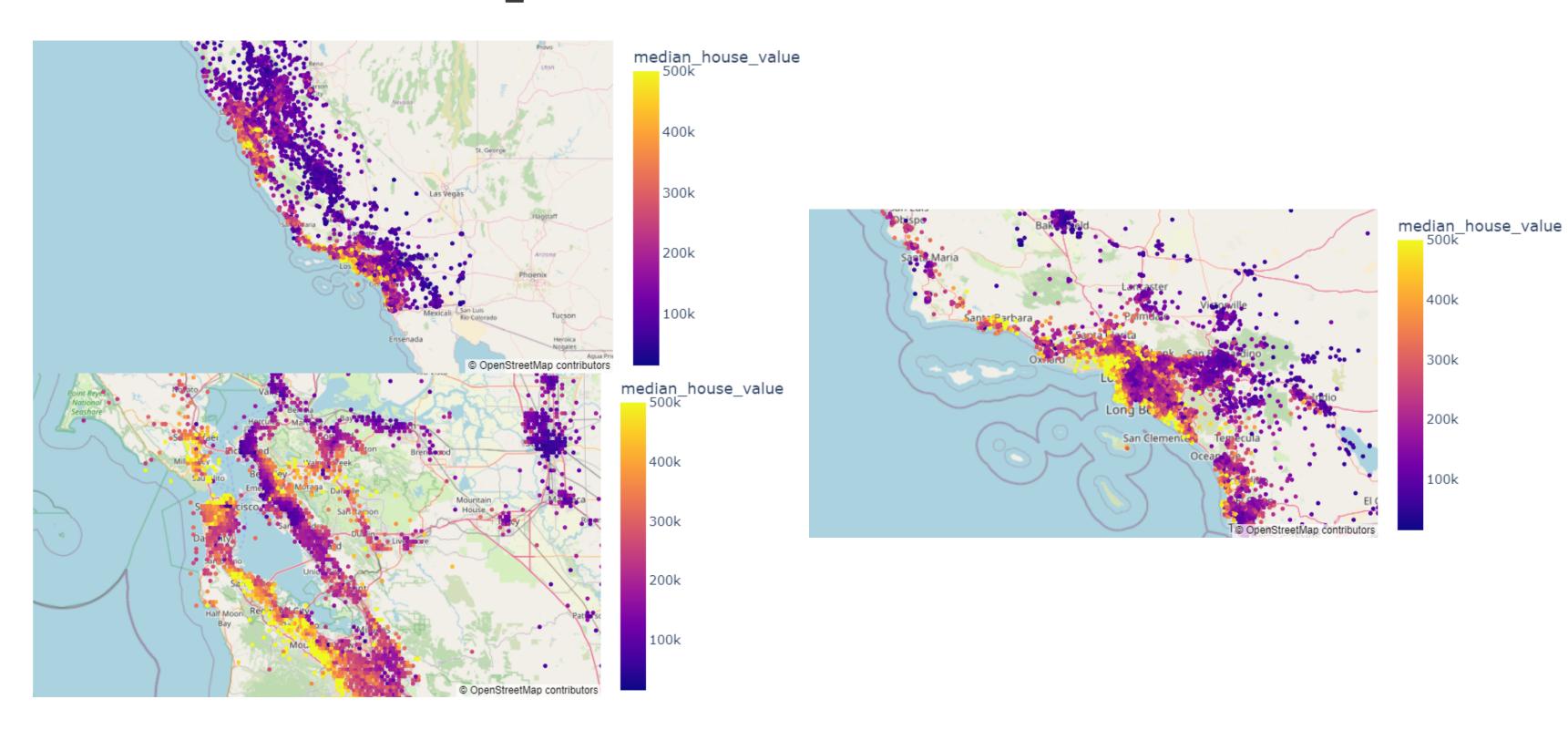
Exploration de données

400k

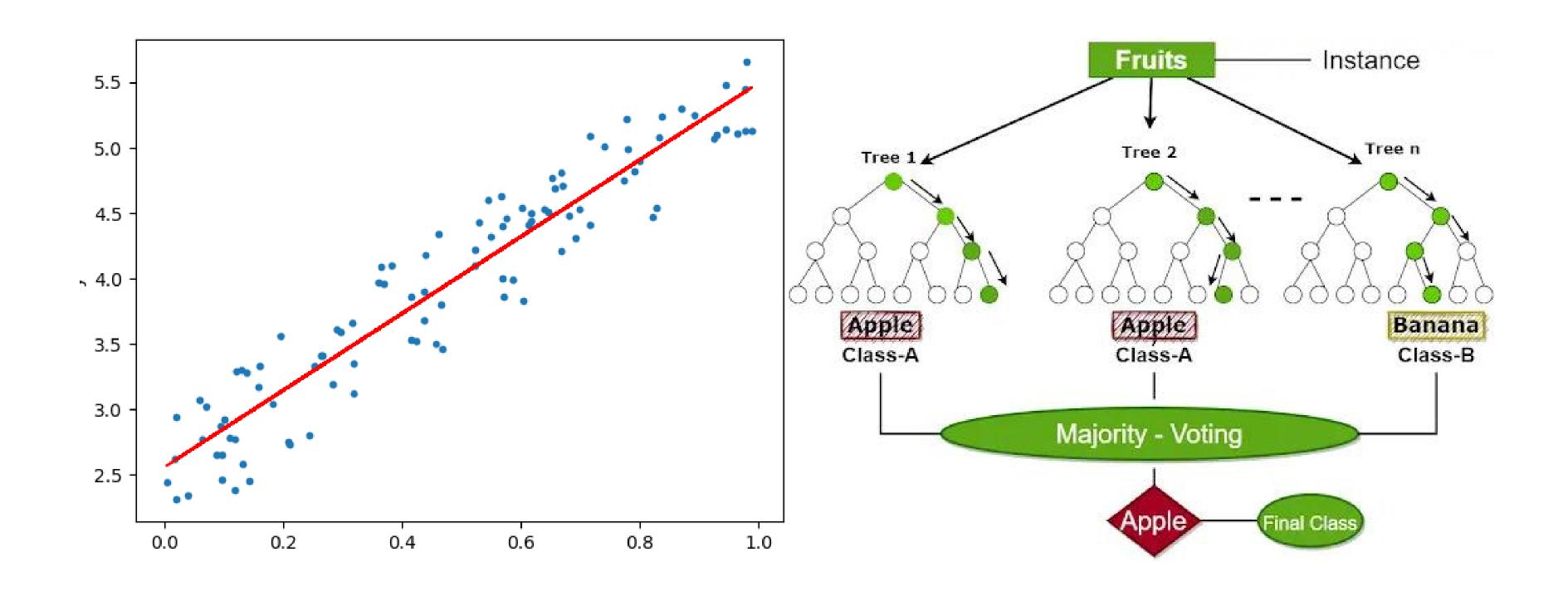
300k

200k

100k



Modèle



Inférence

Pearson

l'hypothèse de base est qu'il n'y a pas de corrélation entre une feature et la target

```
group_house_age_0,10
  (-0.01452489003499134, 0.06198662722408942)
group_house_age_20,30
  (0.004096274817808571, 0.5986591587949732)
group_house_age_30,40
  (7.176077340653036e-05, 0.9926432164308154)
group_house_age_40,50
  (-0.0021133445385515615, 0.7859738461289058)
```

Nous avons ici 4 features qui ne sont pas corrélé a la target et statistiquement insignifiant

Itérations

Missing value, duplicates, imputation

Recherche des valeurs manquantes et des duplicats. Remplacement des Nan par la moyenne

Outliers avec zscore

Recherche des outliers avec un Zscore de 3 pour garder 99.7% des données

Encoding, scaling

Encoder la variable qualitative.

Normalisation et standardisation des données

Feature engineering et feature selection

Selections de certaines features et enrichissement de la données



L'objectif est de créer un modèle avec vos données (train) pour prédire la valeur du prix médian des maisons par district / bloc (medianHouseValue). A la fin du projet, vous devez évaluer ce modèle avec les données (validation) que seul votre client dispose (le prof).

