

Analyser l'évolution des prix de l'immobilier parisien avec Python

Roxane

RIVIERE

05/11/2024

I. Contexte et objectif



Maintenir un niveau de trésorerie suffisant



Conserver les actifs à plus forte valeur



Prédire la valorisation future du portefeuille

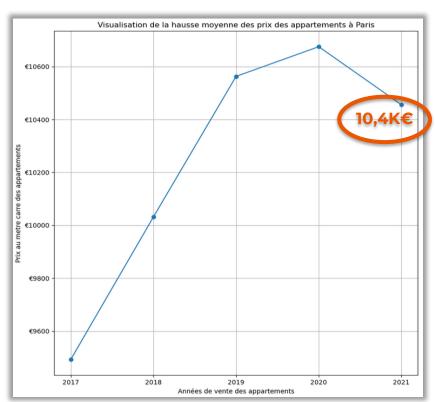


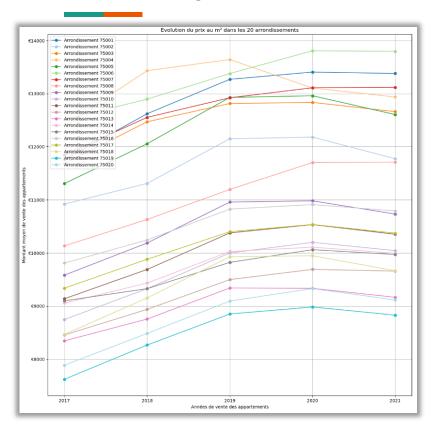
Aider à la prise de décision

Les Plus Beaux Logis de Paris Partie 1

Hausse constante des prix au m² entre 2017 et 2020 (+12%)

Baisse des prix en période de crise sanitaire (-2%)





Tendance haussière confirmée pour les 20 arrondissements

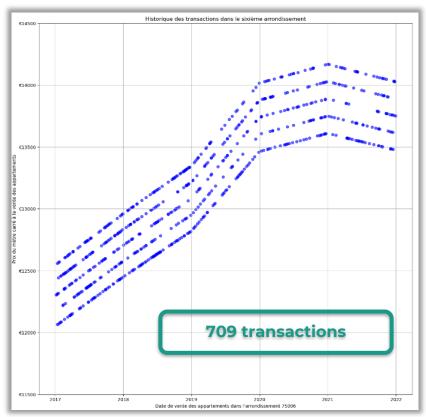
Baisse ou stabilité des prix entre 2020 et 2021

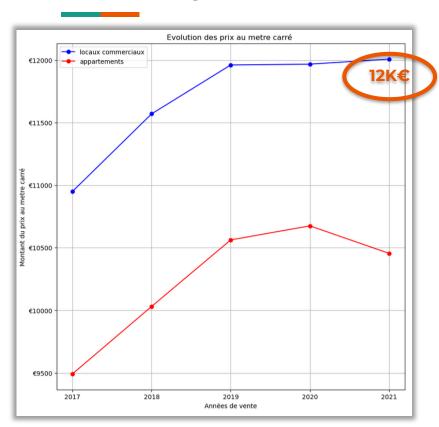
Prix au m² et date

Coeff. de Pearson: 0.90

Valeur foncière et surface

Coeff. de Pearson: 0.99





2 segments de marché

- Biens corporate
- Biens particuliers

Les biens corporate porteurs de croissance

II. Méthodologie suivie

type_local_Lo industr commercial assin	type_local_Appartement	code_postal_75020	code_postal_75019	code_postal_75018	code_postal_75017	code_postal_75016	code_postal_75015	ostal_75014
Fa	True	False	False	False	False	False	False	False
Fa	True	False	False	False	False	False	False	False
Fa	True	False	False	False	False	False	False	False
Fa	True	False	False	False	False	False	False	False
Fa	variables e l'encodage	mation des es à l'aide de			des dimen la valorisat			False
Fa								False
Т	False	False	False	False	False	False	False	False
Fa	True	False	False	False	False	False	False	False
Fa	True	False	False	False	False	False	False	False
Fa	True	False	False	False	False	False	False	False

II. Méthodologie suivie

Exécution de la régression linéaire Apprentissage du modèle

Mesure de l'erreur moyenne 8,79%

```
#Dimensions du dataset
print("Taille de X train : ", X train.shape)
print("Taille de X_test : ", X_test.shape)
print("Taille de y train : ", y train.shape)
print("Taille de y test : ", y test.shape)
Taille de X_train : (17551, 24)
Taille de X test : (8645, 24)
Taille de y train : (17551,)
Taille de y test : (8645,)
from sklearn.linear model import LinearRegression
#On entraîne l'algorithme ci-dessous et on effectue la prédiction
regression = LinearRegression()
regression.fit(X train, y train)
v pred = regression.predict(X test)
```

III. Résultat des prédictions





Limites & Précautions

- · Données anciennes
- · Mise à jour régulière
- · Fluctuations du marché

Les Plus Beaux Logis de Paris Partie 2

I. Méthodologie suivie

```
#Suppression des colonnes superflues
colonnes superflues = ['valeur fonciere', 'nom commune', 'surface reelle']
df classification = df classification.drop(colonnes superflues, axis=1)
df_classification.head()
   code_postal prix_metre_carre
        75019
                   9871.444128
        75019
                  10045.572493
        75019
                   9194.697790
        75019
                   9469.142168
        75019
                   7463.610005
```

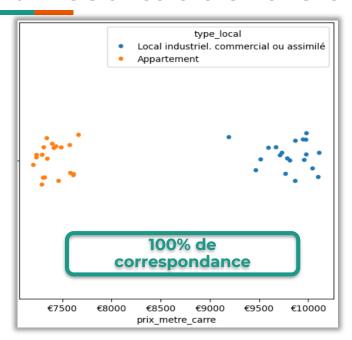
Suppression des colonnes superflues

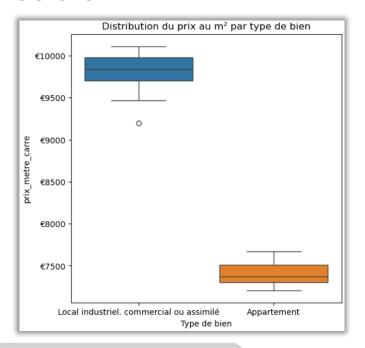
Intégration de la variable de prix au m²

I. Méthodologie suivie

```
from sklearn.cluster import KMeans
clustering = KMeans(n clusters=2, random state=42)
df_classification['cluster'] = clustering.fit_predict(df_classification)
# On vérifie les données de la prédiction
df classification.head()
   code_postal prix_metre_carre cluster
        75019
                  9871.444128
        75019
                  10045.572493
                                          Paramétrage de 2
                                                 clusters
        75019
                  9194.697790
        75019
                  9469.142168
        75019
                  7463.610005
```

II. Résultat de la classification





Limites & Précautions

Ne tient pas compte d'autres critères impactant la valorisation

III. Recommandations et Conclusion



Priorisez la vente des appartements



Intégrez les outils prédictifs et de classification au processus décisionnel



Formez vos équipes pour automatiser certaines tâches



Merci de votre attention