Rapport: Extraction des données Avito.ma

AZZIM Taha INPT INE1 DATA ENGINEERING

9 Mars 2020

Contents

1	Con	ception de la logique du site	3											
2	Gra	ttage et code Python	4											
3	Manipulation des données													
	3.1	Informations générales	13											
	3.2	Informations détaillées	15											
	3.3	Informations supplémentaires	17											
	3.4	Quelques petits problémes	20											
4	Visu	ualisation des données:	24											
		4.0.1 Nombre des annonces et les valeurs nulles	24											
	4.1	Prix:	25											
	4.2	Surface totale:	25											
	4.3	Nombre des pieces:	26											
	4.4	Type:	27											
	4.5	Salons:	27											
	4.6	Salle de bain:	29											
	4.7	Etage:	29											
	4.8	Age du bien:	30											
	4.9	Superficie habitable:	32											
	4.10	Description (Garage, sécurité, meublé, climatisation, chauffage,												
		parking, concierge, piscine, loti, cuisine équipée, Terasse, As-												
		censeur, balcon): \dots	33											
	4.11	Visualisation et analyse plus profonde	36											
		4.11.1 Moyenne des prix et des surfaces pour chaque type	36											
		4.11.2 Critères de choix des appartements	38											
		4.11.3 Classification selon l'équipement et la disponibilité	38											
		4.11.4 Estimation du prix d'un mètre carré	40											

Objectif:

Le but de ce rapport est de résumer l'ensemble des étapes suivies pour extraire les données depuis le site internet Avito.ma et les stocker dans un fichier CSV. Ces données vont être utilisées par la suite dans notre prochain projet (Estimation des prix des maisons à Rabat).

1 Conception de la logique du site

La première page de la section *immobilier* > offre est comme suite :



Figure 1: Avito.ma

Le grattage de le première page donne des informations sur le prix et le lieu et parfois des autres détails qui sont inclus dans la zone de titre. Nous avons donc besion de plus d'informations qui sont plus structurées. En cliquant sur une annonce on obtient la page suivante:

3 950 000 DH

magnifique villa entourée de jardin, finitions haut standing, 4 Nombre de pièces: 8 chambres dont 2 suite parentale, piscine, soleil. Surface totale: 700 m² Secteur: Autre secteur o Salons: 3 Adresse: o Salles de bain : 3 Type: Maisons et Villas, Offre Superficie habitable : 320 m² o Âge du bien : 6-10 ans 47 articles annonces dans ce magasin Garage Balcon Terrasse Climatisation Chauffage Cuisine équipée Jardin Piscine Sécurité Parking

Figure 2: Détails d'annonce

Remarquons que cette page nous a offert plus d'inforamtions sur l'annonce ainsi qu'elles sont bien structurées. L'idée donc est de traiter annonce par annonce pour avoir accès aux données et les stockées en *DataFrame*

2 Grattage et code Python

Dans un premier temps on va tirer les données d'une seule annonce à partir de la première page, de toutes les annonces et finalement on va répéter le même processus pour plusieurs pages à l'aide d'une boucle.

Dans la Figure 2 on a 5 sections à traiter: Titre d'annonce, Prix, informations générales, informations détaillées et informations supplémentaires qu'on a encadrées dans la figure qui suit:

3 950 000 <u>DH</u>

Sécurité

chambres dont 2 suite parentale, piscine, soleil.

Salons: 3
Salles de bain: 3
Superficie habitable: 320 m²
Âge du bien: 6-10 ans

Garage
Balcon
Terrasse
Climatisation
Chauffage
Jardin
Piscine

magnifique villa entourée de jardin, finitions haut standing, 4

Parking



Figure 3: Sections

On va essayer par la suite de savoir la classe au quelle appartient chaque section puis réaliser un programme Python qui récupère ses données. Si on inspecte la page de l'annonce on peut facilement avoir la classe de chaque partie. Le tableaux suivant donne les résultats :

Section	classe
Titre	'page-header mbm'
Prix	'amount value'
Infos générales	'font-normal fs12 no-margin ln22'
Infos détaillés	none
Infos supplémentaires	'ul-flex-column'

La section Infos détaillés n'a pas de nom de classe ni d'autre identifiant ce qui va nous a poser un problème lors de la recherche. On va voir comment on va dépasser ce petit problème.

Commençons par faire appel à toute les bibliothèques qu'on va utiliser.

Figure 4: Bibliothèques

Par la suite on ne va plus afficher cette partie du code.

Maintenant on va récupérer le premier élément: Titre de l'annonce. Vu qu'on posséde du nom de la classe à laquelle il appartient, le code suivant nous a retourné le résultat souhaité.

Figure 5: Code 1

```
Appartement de 60 m2 pres marjane
ANNONCE DE PROFESSIONNEL

Process finished with exit code 0
```

Figure 6: Résultat

De même pour le prix:

Figure 7: Code 2

```
C:\Users\toshiba\Anaconda3\envs\First.py\python.exe
340 000
```

Figure 8: Résultat

De même pour les informations générales:

```
def make_soup(url):
    http = urllib3.PoolManager()
    r = http.request("GET", url)
    return BeautifulSoup(r.data_'html.parser')

soup = make_soup('https://www.avito.ma/fr/el_jadida/appartements/Appartement_de_60_m2_pres_marjane_35095825.htm')

info_generales = soup.find_all(class_='font-normal_fs12_no-margin_ln22')
for x in info_generales:
    print(x.text)
```

Figure 9: Code 3

```
Nombre de pièces :

2

Surface totale:
60 m²

Prix / m²: 5666 DH/m²

Secteur:
Autre secteur

Adresse: -
Type:
Appartements, Offre

Process finished with exit code 0
```

Figure 10: Résultat

Pour les informations détaillées, cette section n'a pas de classe. Mais elle est enfant de la classe 'span10', on va donc extraire le code de cette classe puis accéder aux informations détaillées.

Figure 11: Code 4

```
C:\Users\toshiba\Anaconda3\envs\First.py\python.exe
Salons : 1
Salles de bain : 1
Étage : 3
```

Figure 12: Résultat

Il reste à extraire les informations supplémentaires, l'annonce qu'on a içi ne présente aucune de ces informations (il ne s'agit pas donc d'un champ obligatoire), on va extraire celles d'une autre annonce juste pour voir si le code marche bien.

Figure 13: Code 5

```
C:\Users\toshiba\Anaconda3\envs\First.py\python.exe

Ascenseur

Terrasse

Climatisation

Chauffage

Cuisine équipée

Sécurité

Parking
```

Figure 14: Résultat

On a bien pu récupérer toutes les données souhaitées, il reste donc de les stocker en *DataFrame*. Pour cela les résultats de chaque partie extraite seront stocker premièrement en une liste, puis chacune de ces listes serait la valeur d'une colonne du DataFrame. Le DataFrame semble être bizarre pour le moment, on va voir comment le bien structurer aprés.

```
| This content is a composition of the composition
```

Figure 15: Code 6

On a donc bien réussit à extraire toutes les données relatives à l'annonce. Maintenant il ne faut qu'avoir les urls de toutes les annonces de la page pour les parcourir en leurs appliquant le code précedent. Remarquons que la classe des titres des annonces dans la première page est **fs14**.



Figure 16: Code html

On récupére les href des annonces à l'aide du programme Pythton suivant:

Figure 17: Code 7

Une partie du résultat:

```
https://www.avito.ma/fr/dar_bouazza/appartements/APPARTEMENT_HAUT_STANDING_en_Ve_à_DAR_BOUAAZA_39902760.htm
https://www.avito.ma/fr/dar_bouazza/appartements/Bel_appartement_ensoleille_à_Dar_Bouazza_39902756.htm
https://www.avito.ma/fr/ouled_tayeb/appartements/Appartement_de_65_m2_Ouled_Tayeb_35724281.htm
https://www.avito.ma/fr/centre_ville/appartements/39563023_jbbi_abbos_lobu_ibbs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lobu_ibs_dbos_lo
```

Figure 18: Résultat

A l'aide de tout ce qui précède on peut maintenant avoir les données de toute la page et les stocker en *DataFrame*.

Figure 19: Code 8

Pour une mellieure visualisation des données, on peut les voir en tant que fichier CSV.

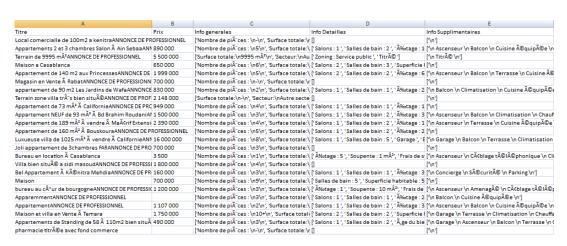


Figure 20: Données

Pas mal pour le moment.

La dernière étape consiste à refaire la même chose pour les autres pages. Le url de la 3^{eme} page est:

https://www.avito.ma/fr/rabat/immobilier-%C3%AO_vendre?o=3

Le '3' indique le numéro de la page. Il sera donc possible d'avoir les urls des pages souhaitées en changeant chaque fois ce numéro à l'aide d'une boucle for.

```
Data = pd.DataFrame(columns=['Titre', 'Prix', 'Info generales', 'Info Detailles', 'Info Supplimentaires'])

premiere_page = 2

derniere_page = 50

for page in range(premiere_page_derniere_page):

soup = make_soup('https://www.avito.ma/fr/maroc/immobilier-%C3%A0_vendre?o='+str(page))

urls = get_urls(soup)

for url in urls:

soup = make_soup(url)

Data = pd.concat([Data_pd.DataFrame([[get_title(soup)_pget_price(soup)_pget_info_generale(soup)_pget_info_detaille(soup),

get_info_supp(soup)]],

columns=['Titre','Prix', 'Info generales', 'Info Detailles', 'Info Supplimentaires'])])

print(Data)

Data.to csv("C:\\Workplace\\Mini projet inpt\\data2.csv")
```

Figure 21: Code 9

On est arrivé à la fin du grattage. On va passer maintenant à l'étape suivante: Manipulation des données

3 Manipulation des données

On dispose maintenant d'un *DataFrame* de 5 colonnes (Titre, Prix, Informations générales, Informations détaillées, Informations supplémentaires). En générale les deux premières ne posent aucun probléme sauf qu'elles ont besoin de quelques modifications qu'on va effectuer à la fin. Commençons donc par la colonne Informations générales.

3.1 Informations générales

Cette colonne contient 5 champs:

- Nombre de pièces.
- Type (Villa, Maison, ...).
- Adresse.
- Secteur.
- Surface totale en m^2 .

De ce fait on va définir 5 fonctions, chacune doit exraire un de ces champs.

```
12 | def find nombre piece(listx):
13 | for x in listx:
14 | if 'Nombre de pièces' in x :
15 | if (x[23:len(x)-3] == '-'):
16 | return np.nan
17 | else:
18 | return x[23:len(x)-3]
19 | return np.nan
```

Figure 22: Nombre de pièces

```
21 def find surface totale(listx):
22 for x in listx:
23 if 'Surface totale' in x:
24 return x[19:len(x)-5]
25 return np.nan
```

Figure 23: Surface totale

```
27 | def find secteur(listx):
28 | for x in listx:
29 | if 'Secteur' in x:
30 | return x[12:len(x)-3]
31 | return np.nan
```

Figure 24: Secteur

Figure 25: Adresse

```
42 | def find type(listx):
43 | for x in listx:
44 | if 'Type' in x:
45 | return x[9:]
46 | return np.nan
```

Figure 26: Type

On doit appliquer ces fonctions à la série data ['Informations générales'] et puis la supprimer car elle semble être inutile par la suite.

Petit problème: Malgré que les lignes semblent être des listes, mais elles sont de classe < str>, on doit donc premièrement les retransformées en listes.

```
data['info generales'] = data['Info generales'].apply(str.split_args=('..'))

data['Nombre de pieces'] = data['Info generales'].apply(find_nombre_piece)

data['Type'] = data['Info generales'].apply(find_type)

data['Adresse'] = data['Info generales'].apply(find_adresse)

data['Secteur'] = data['Info generales'].apply(find_secteur)

data['Surface totale en m^2'] = data['Info generales'].apply(find_surface_totale)

del data['Info generales']

print(data.iloc[:,4:])
```

Figure 27: Code 13

Figure 28: Résultat

On a terminé avec cette partie, passons à la colonne suivante.

3.2 Informations détaillées

Dans cette section, les champs ne sont pas obligatoires, il est possible d'avoir des lignes qui ne contient aucune information. On va se contenter de quelques informations qui se répétent souvent comme:

- Nombre des salons.
- Nombre des salle de bain.
- Superficie habitable.

- Âge du bien.
- Numéro d'étage.
- Frais de syndic / mois.

On va donc ,comme dans le paragraphe précedent, définir des fonctions pour extraire l'ensemble des champs.

```
60 def find salon(listx):
61 for x in listx:
62 if 'Salons' in x..:
63 return x[11:len(x)-2]
64 return np.nan
```

Figure 29: Nombre des salons

```
66 def find salle bain(listx):
67 for x in listx:
68 if 'Salles de bain' in x.:
69 return x[20:len(x)-2]
70 return np.nan
```

Figure 30: Nombre des salle de bain

```
72 def find Superficie habitable(listx):
73 for x in listx:
74 if 'Superficie habitable' in x.:
75 return x[26:len(x)-4]
76 return np.nan
```

Figure 31: Superficie habitable

```
78 def find age bien(listx):
79 for x in listx:
80 if 'Âge du bien' in x.:
81 return x[17:len(x)-2]
82 return np.nan
```

Figure 32: Âge du bien

```
84 def find etage(listx):
85 for x in listx:
86 if 'Étage' in x :
87 return x[10:len(x)-1]
88 return np.nan
```

Figure 33: Numéro d'étage

```
90 def find frais syndic(listx):
91 of for x in listx:
92 if 'Frais de syndic / mois' in x:
93 return x[27:len(x)-4]
94 return '0'
```

Figure 34: Frais de syndic / mois

Puis on les applique à la serie data ['information detailles'].

```
data['Info Detailles'] = data['Info Detailles'].apply(str).apply(str.split,args=(','))

data['Salons'] = data['Info Detailles'].apply(find_salon)

data['Salles de bain'] = data['Info Detailles'].apply(find_salle_bain)

data['Etage'] = data['Info Detailles'].apply(find_age_bien)

data['Age du bien'] = data['Info Detailles'].apply(find_age_bien)

data['Superficie habitable'] = data['Info Detailles'].apply(find_Superficie_habitable)

data['Info Detailles'] = data['Info Detailles'].apply(find_frais_syndic)

data['Info Detailles']

print(data.iloc[:,9:])
```

Figure 35: Code 21

```
Age du bien Superficie habitable syndic
                                    11-20 ans
    NaN
                                         NaN
                                                            NaN
                                                                    NaN
    NaN
                                         NaN
                                                           NaN
                                                                    NaN
                                                                    NaN
                                                                   1000
    NaN
                                                                    NaN
    NaN
                                         NaN
                                                            NaN
                                                                    NaN
                                   11-20 ans
                                          NaN
                                                            NaN
    NaN
                  NaN NaN
                                                                    NaN
Process finished with exit code 0
```

Figure 36: Résultat

Fin de cette partie aussi.

3.3 Informations supplémentaires

Dans cette section, les annonces indiquent l'existence de quelques suppléments. On va se contenter de quelques-unes:

- Ascenseur.
- Balcon.
- Terrasse.
- Cuisine équipée.
- Loti.
- Jardin.
- Piscine.
- Concierge.
- Parking.
- Chauffage.
- Climatisation.
- Meublé.
- Sécurité.
- Garage.

On définit les fonctions avec lesquelles on va créer les colonnes de chaque champs.

Figure 37: Ascenceur/Balcon

Le reste des fonctions est le même sauf qu'on doit changer les noms des champs. Pas la peine de les mentionner.

```
data['Info Supplimentaires'] = data['Info Supplimentaires'].apply(str)

data['Garage'] = data['Info Supplimentaires'].apply(Garage)

data['Securite'] = data['Info Supplimentaires'].apply(Securite)

data['Meuble'] = data['Info Supplimentaires'].apply(Meuble)

data['Climatisation'] = data['Info Supplimentaires'].apply(Climatisation)

data['Chauffage'] = data['Info Supplimentaires'].apply(Chauffage)

data['Parking'] = data['Info Supplimentaires'].apply(Parking)

data['Concierge'] = data['Info Supplimentaires'].apply(Piscine)

data['Biscine'] = data['Info Supplimentaires'].apply(Jardin)

data['Jardin'] = data['Info Supplimentaires'].apply(Loti)

data['Loti'] = data['Info Supplimentaires'].apply(Cuisine_equipee)

data['Cuisine equipee'] = data['Info Supplimentaires'].apply(Terrasse)

data['Ascenseur'] = data['Info Supplimentaires'].apply(Ascenseur)

data['Balcon'] = data['Info Supplimentaires'].apply(Balcon)

del data['Info Supplimentaires']

print(data.iloc[:,15:])
```

Figure 38: Code 23

C	:\Users\to	shiba\A	naconda3\envs\	First	.py\pythor	n.exe C:/Us	sers/toshi	iba/PycharmProjects/MyyPro
	Securite	Meuble	Climatisation		Terrasse	Ascenseur	Balcon	
36	0 Oui	. Non	Oui		0ui	Non	Oui	
31	L Non	Non	Non		Non	Non	Non	
32	2 Non	Non	Oui		0ui	0ui	Oui	
33	3 Non	Non	Non		Non	Non	Oui	
34	4 Non	Non	Non		Non	Non	Non	
35	5 Oui	. Non	Non		Oui	Non	Oui	
36	5 Non	Non	Non		Non	Non	Non	
37	7 Oui	. Non	Non		Non	Non	Non	
38	3 Non	Non	Non		Non	Non	Non	
39	9 Non	Non	Non		Non	Non	Non	
46	0 Oui	. Non	Non		Non	Non	Non	
41	l Oui	. Non	Oui		Non	Non	Oui	
42	2 Non	Non	Non		Non	Non	Oui	
43	3 Oui	. Non	Oui		Non	Oui	Oui	
44	1 Non	Non	Non		0ui	Non	Non	
45	5 Non	Non	Non		Non	Non	Non	
46	5 Non	Non	Non		Non	Non	Oui	
47	7 Non	Non	Non		Non	Non	Non	
48	8 Non	Non	Non		Non	Non	Non	
49) Non	Non	Non		Non	Non	Non	

Figure 39: Résultat

Les données sont bien sctructureés, il ne reste que résoudre des petits problémes qu'on va présnter dans le paragraphe suivant.

3.4 Quelques petits problémes

Comme on est face à un *DataFrame* de plusieurs colonnes, il est plus judicieux de visualiser nos données en fichier CSV.



Figure 40: Csv

Apparament on constate que les problémes qu'on a sont:

- La colonne 'Titre' n'apparait pas dans le fichier.
- La colonne 'Prix' contient des prix ilogiques (2, 20, ...).
- La colonne 'Nombre des piéces' contient des valeur non numeriques.
- Les colonnes 'Adresse' et 'Secteur' contient des mots non lisibles. Cela est dû à l'existence des caractéres non reconnus (é, è, à, ...).
- Dans la colonne 'Etage' on doit changer Rez de chaussée par la valeur 0 vu qu'on va exploiter ces données en Machine Learning.
- Les colonnes 'Prix' 'Nombre de pieces' 'Etage' 'Salons' et 'Salles de bain' doivent êtres converties en entier vu qu'elle sont de classe < str >.

Définissons quelques fonctions :

```
| def regler entier(x):
| try:
| return int(x)
| except:
| return string.replace(" ","")
| except:
| return np.nan
| return int(element)
| return int(element)
| return of return np.nan
| return of return np.nan
```

Figure 41: Code 24

Notes:

- Avant de convertir le prix il faut éliminer les espaces.
- la convertion des caractères de type (é, è, à, ...) sera faite par la fonction prédefinit *unidecode* de la bibliothèque *unidecode*.

```
241
242
243
    data['Age du bien'] = data['Age du bien'].apply(str).apply(unidecode.unidecode).apply(nan)
244
    data['Adresse'] = data['Adresse'].apply(str).apply(unidecode.unidecode).apply(nan)
245
    data['Secteur'] = data['Secteur'].apply(str).apply(unidecode.unidecode).apply(nan)
246
    data['Titre'] = data['Titre'].apply(str.split_args = ('\n')).apply(lambda x.: x[1])
247
    data['Mombre de pieces'] = data['Nombre de pieces'].apply(regler_entier)
248
    data['Erix'] = data['Prix'].apply(remove_space).apply(regler_entier)
249
    data['Etage'] = data['Etage'].apply(fix_rez)
```

Figure 42: Code 25

Vérification: Pour bien vérifier notre travail, on va compter le nombre des NaN dans chaque colonne avant et aprés les modifications pour être sûr qu'il n'y a pas de perte d'informations. On va donc exécuter cette ligne avant et aprés les modifications.



Figure 43: Code 26

Prix	361	Prix	361
Nombre de pieces	437	Nombre de pieces	454
Туре	0	Туре	0
Adresse	519	Adresse	519
Secteur	1	Secteur	1
Surface totale en m^2	0	Surface totale en m^2	0
Salons	598	Salons	598
Salles de bain	539	Salles de bain	539
Etage	842	Etage	842
Age du bien	786	Age du bien	786
Superficie habitable	842	Superficie habitable	842
(a) Avant		(b) Aprés	

Figure 44: Comparaison

On a perdu quelques données du champs 'Nombre de pieces', c'est parceque dans quelques annonces le nombre des pièces mentionnées est '+10'. La fonction suivante va régler le probléme:

```
237 | def fix pieces(element):
238 | try:
239 | if element == '10+':
240 | return 11
241 | else:
242 | return int(element)
243 | except:
244 | return np.nan
245
246 | data['Nombre de pieces'] = data['Nombre de pieces'].apply(fix pieces)
247 | print(data['Nombre de pieces'].isna().sum())
```

Figure 45: Code 29

```
C:\Users\toshiba\Anaconda3\envs\First.py\python.exe C:/Users/toshiba/PycharmProjects,
441

Process finished with exit code 0
```

Figure 46: Résultat

Voyons qu'on a pu sauver 13 valeurs qui valent +10 et qu'on a les remplacer par 11.

Dernière chose à faire, c'est éliminé toutes les annonces dont le prix est inférieur à 150 000 DH. Car il ne s'agit clairement pas d'une maison situer à Rabat.

```
data = data[(data['Prix'] > 150000)]
data.to_csv("C:\\Workplace\\Mini projet inpt\\Données Avito.ma.csv")
```

Figure 47: Code 30

Voila les 20 premières lignes du résultat finale en CSV:

1	Titre	Prix	Nombre de pieces	Туре	Adresse	Secteur	Surface totale en m^2	Salons	Salles de bain	Etage	Age du bien
2	Maison	1100000	1	Maisons et Villas		Hay Nahda	70				
3	Appartement 2 Façades Alliance mehdia Kenitra	450000	2	Appartements		Autre secteur	90	2	. 2		Neuf/Premiere
4	villa d'angle pr bureau habitation	5400000		Maisons et Villas		Hay Riad	300				
5	Appartement 73 m2 double voie El Haddada	510000	2	Appartements		Autre secteur	73	1	. 1	. 2	Neuf/Premiere
6	Appartement 2 façades opposées 90 m2 El Haddada	600000	2	Appartements		Autre secteur	90	1	. 2	2	Neuf/Premiere
7	terrain 6500 m imswan route principal de swira	1300000		Terrains et Fermes	imswan rou	Autre secteur	6500				
8	Appartement Haut Standing de 57 m2 Ã 111 m2	1276500	3	Appartements	Boulevard la	Mers Sultan	111	. 1	. 2		Neuf/Premiere
9	SPLANDIDE VILLA AIN DIAB 1591 m2	21000000	5	Maisons et Villas	AIN DIAB	Ain Diab	1591	. 1	. 3		11-20 ans
10	Appartement en Ve à Casablanca	540000	2	Appartements		Sidi Maarouf					
11	haute taghazot terrain 1500 m pret de plage 1 km	1300000		Terrains et Fermes	haute tagha	Autre secteur	1500				
12	vend appt	550000	2	Appartements	hay mohana	Toute la ville	70	1	. 2	. 5	
13	bel Appartement neuf 68 m2	350000	2	Appartements		Toute la ville					
14	joli Appartement 58 m2 avec bon prix	290000	3	Appartements		Toute la ville					
15	Terrain et ferme en Vente à Béni Mellal	340000		Terrains et Fermes	Oulad ayad	Toute la ville	100				
16	Appartement 100 m la bille ville	440000	2	Appartements	la bielle ville	Centre Ville	100	1	1	. 1	1-5 ans
17	ø'ù,ø@ ø-ø'ùšø'ø@ ø-ø§ù‡ø'ø@	320000	3	Appartements	1degetage j	M'Hamid	73	1	1	. 1	Neuf/Premiere
18	Terrain et ferme en Vente à Béni Mellal	340000		Terrains et Fermes	Oulad ayad	Toute la ville	100				
19	appartement	530000	2	Appartements	al Maghrib A	Al Maghrib Al Ar	100	1	. 2	1	6-10 ans
20	terrain takate sidi bibi 3000 m pret de plage 2 km	270000		Terrains et Fermes	takate sidi b	Autre secteur	3000				

Figure 48: Colonnes [1,11]

1	Superficie habitable Frais de syndic / me	is Garage	Securite	Meuble	Climatisation	Chauffage	Parking	Concierge	Piscine	Jardin	Loti	Cuisine equipee	Terrasse	Ascenseur	Balcon
2		0 Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non
3		0 Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non
1		0 Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non
5		0 Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non
5		0 Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non
7		0 Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Oui	Non	Non	Non	Non
8		0 Non	Oui	Non	Oui	Non	Oui	Non	Non	Non	Non	Oui	Oui	Oui	Oui
9	680	0 Oui	Oui	Non	Non	Non	Oui	Non	Oui	Oui	Non	Oui	Oui	Non	Oui
LO		0 Non	Oui	Oui	Non	Non	Oui	Non	Non	Non	Non	Non	Oui	Oui	Oui
1		0 Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Oui	Non	Non	Non	Non
2	70	20 Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non
L3		0 Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non
<u>14</u>		0 Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non
15		0 Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non
16		0 Non	Oui	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Oui	Oui
7	70	.00 Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non
18		0 Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non
9	83	20 Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Oui	Non	Oui
20		0 Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Non	Qui	Non	Non	Non	Non

Figure 49: Colonnes [12,27]

Note: On a réexecuter le code pour un nombre de pages qui vaut 200, le fichier CSV contient 7045 lignes.

4 Visualisation des données:

4.0.1 Nombre des annonces et les valeurs nulles

le code:

```
print('Nombre des annonces récupérées: '_data['Titre'].count())

print('\nNombre des valeurs nulles pour chaque champ :\n')
print(data.iloc[:_2:12].isna().sum())
```

Figure 50: Code

Resultat:

```
Nombre des annonces récupérées: 4645

Nombre des valeurs nulles pour chaque champ :

Nombre de pieces 1260

Type 0

Adresse 1592

Secteur 0

Surface totale en m^2 740

Salons 2005

Salles de bain 1788

Etage 2763

Age du bien 2687

Superficie habitable 2712

dtype: int64
```

Figure 51: Valeurs nulles par colonnes

Visualisons parsuite chaque colonne toute seule.

4.1 Prix:

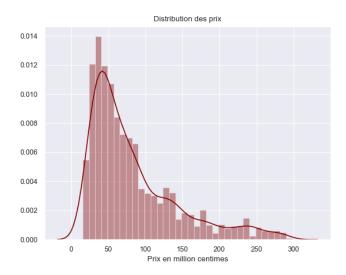


Figure 52: Distribution des prix

4.2 Surface totale:

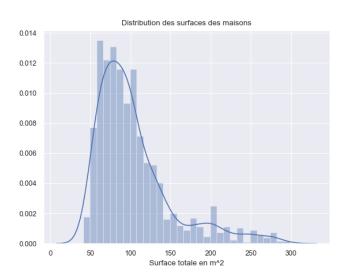


Figure 53: Distribution des surfaces totales

4.3 Nombre des pieces:

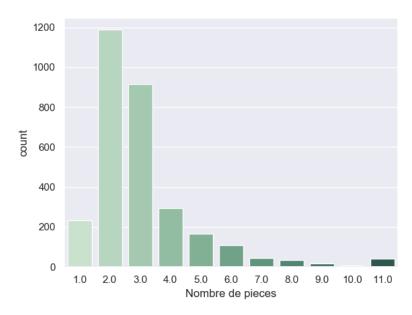


Figure 54: Nombre des pieces en fonctions du nombre des maisons

4.4 Type:

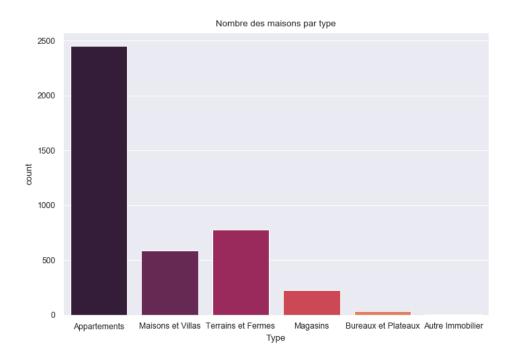


Figure 55: Nombre des maisons par type

4.5 Salons:

Executons aussi un countplot pour la colonne Salon.

```
sns.countplot(data["Salons"],palette="ch:2.5,-.2,dark=.3")
plt.title('distrubition par rapport aux salons')
```

Figure 56: Salons

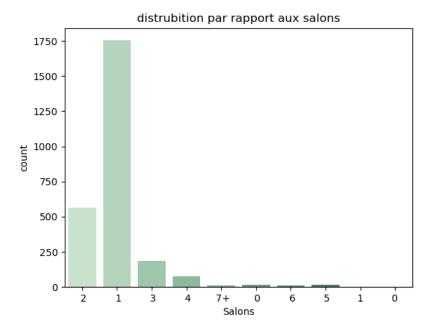


Figure 57: Salons

Problème:

La répétitions des élements de l'axe des abscisse est due au type des élements ($Classe\ str$). On va résoudre donc le problème par la méthode suivante:

```
def entier(nb):
    try:
        return int(nb)
    except:
        return np.nan

data['Salon'] = data['Salon'].apply(entier)
```

Figure 58: Salons

4.6 Salle de bain:

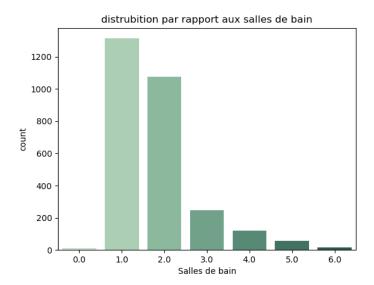


Figure 59: Salle de bain

4.7 Etage:

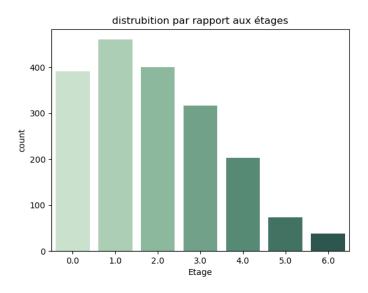


Figure 60: Etage

4.8 Age du bien:

Pour la visualisation de la colonne $age \ du \ bien$:

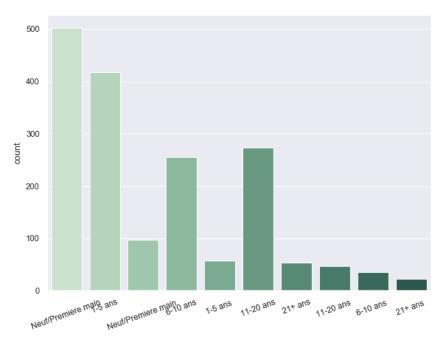


Figure 61: Age du bien

Problème: On rencontre une autre fois le même problème, on a choisi de le résoudre par le code suivant:

```
def correction (str):
    if str[0]== '2':
        return '21+ans'
    elif str[0]=='N':
    elif str[0]== '6':
        return '6-10 ans'
    elif str[0]== '1' and str[1]=='1':
        return '11-20 ans'
    elif str[0]=='1' and str[1]!='1':
        return '1-5 ans'
 except:
     return np.nan
data["Age du bien"]=data["Age du bien"].apply(correction)
Age_du_bien = data["Age du bien"].value_counts().reset_index(name='age_du_bien')
  = sns.catplot(x="index", y="age_du_bien", data=Age_du_bien,
g.set_xlabels("Les types")
g.set_ylabels("counts")
plt.title('La visualisation d age du bien')
plt.show()
```

Figure 62: Age du bien

On obtient la classification suivante:

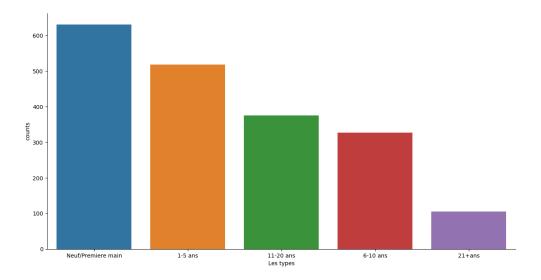


Figure 63: Age du bien

4.9 Superficie habitable:

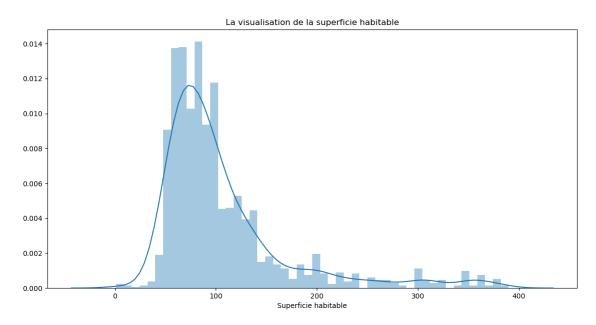


Figure 64: Distribution du superficie habitable

4.10 Description (Garage, sécurité, meublé, climatisation, chauffage, parking, concierge, piscine, loti, cuisine équipée, Terasse, Ascenseur, balcon):

On va tracer une *lmplot* de la surface totale en fonction du prix: deux regressions linéaires dans le cas de l'existence ou non d'un supplément. Soir donc le programme:

```
for supplement in data.columns[13:]:
    plt.figure(figsize=(20,20))
    sns.lmplot(x,=,'Surface totale en m^2',y,=,'Prix',data=data,hue,=,supplement)
    plt.show()
```

Figure 65: Code

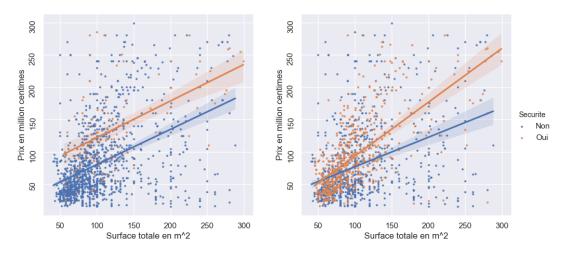
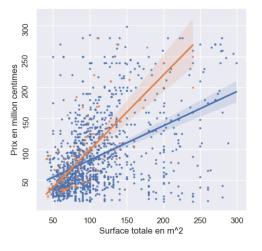


Figure 66: Garage

Figure 67: Sécurité

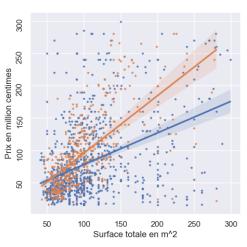


Climatisation
Non
Oui

50 100 150 200 250 300
Surface totale en m^2

Figure 68: Meuble

Figure 69: Climatisation



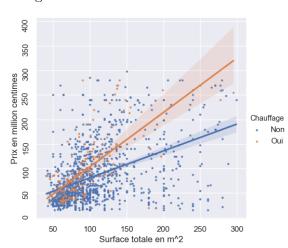


Figure 70: Chauffage

Figure 71: Parking

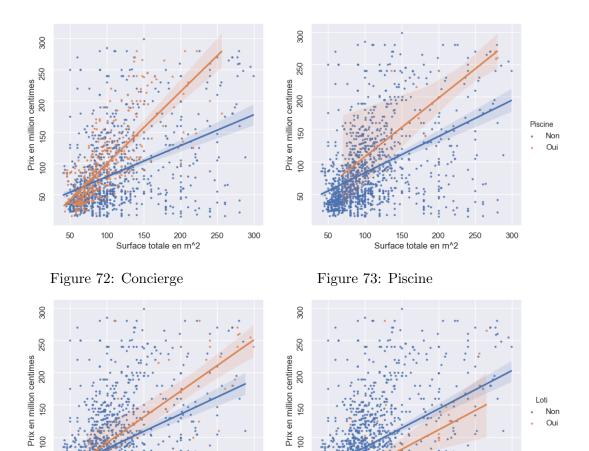


Figure 74: Jardin

150 200 Surface totale en m^2

20

Figure 75: loti

150 200 Surface totale en m^2

Oui

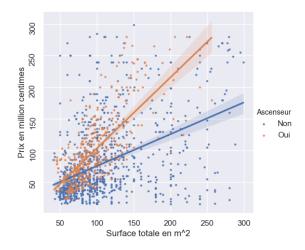


Figure 76: Ascenseur

Remarque: On observe une augmentation du prix si l'un des suppléments existe.

4.11 Visualisation et analyse plus profonde

4.11.1 Moyenne des prix et des surfaces pour chaque type

```
Appartement_surface_mean = data[(data['Type'] =='Appartements')]['Surface totale en m^2'].mean()
print('\nSurface totale moyenne des appartements: {:.2f} m2'.format(Appartement_surface_mean))

Villas_surface_mean = data[data['Type'] =='Maisons_et_Villas']['Surface_totale_en m^2'].mean()
print('Surface_totale_moyenne des maisons_et_villas: {:.2f} m2'.format(Villas_surface_mean))

Villas_suraface2_mean = data[data['Type'] =='Maisons_et_Villas']['Superficie habitable'].mean()
print('Surface_habitable_moyenne des maisons_et_villas: {:.2f} m2'.format(Villas_suraface2_mean_))

Magasins_surface_mean = data[data['Type'] =='Magasins']['Surface_totale_en m^2'].mean()
print('Surface_totale_moyenne des magasins: {:.2f} m2'.format(Magasins_surface_mean))

Appartement_price_mean = data[(data['Type'] =='Appartements')]['Prix'].mean()
print('\nPrix_moyen_des_appartements: {:.2f} millions_centimes'.format(Appartement_price_mean))

Villas_price_mean = data[(data['Type'] =='Maisons_et_Villas')]['Prix'].mean()
print('Prix_moyen_des_maisons_et_villas: {:.2f} millions_centimes'.format(Villas_price_mean))

Magasins_price_mean = data[data['Type'] =='Magasins']['Prix'].mean()
print('Prix_moyen_des_magasins: {:.2f} millions_centimes'.format(Magasins_price_mean))
```

Figure 77: Code

```
Surface totale moyenne des appartements: 90.00 m²
Surface totale moyenne des maisons et villas: 260.52 m²
Surface habitable moyenne des maisons et villas : 159.20 m²
Surface totale moyenne des magasins: 1486.39 m²

Prix moyen des appartements: 73.30 millions centimes
Prix moyen des maisons et villas: 128.26 millions centimes
Prix moyen des magasins: 83.97 millions centimes
```

Figure 78: Résultat

Visualisation:

Figure 79: Code

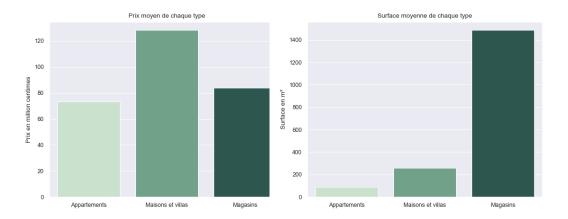


Figure 80: Prix moyen

Figure 81: Surface moyenne

4.11.2 Critères de choix des appartements

Parmi les critères qui empèchent l'achat ou le vente d'une appartement et celle de l'étage où elle se situe, surtout au cas de l'indisponibilité de l'ascenseur. L'appartement devient donc indésirable et son prix subit une dimunition. C'est ce résultat qu'on va confirmer par la suite. Le code:

Figure 82: Code

Resultat:

```
Pourcentage des appartements dont l'étage est superieur à 2, mais qui n'ont pas d'ascenseur: 55.27 % Leurs prix moyen: 59.68 M.C

Pourcentage des appartements dont l'étage est superieur à 3, mais qui n'ont pas d'ascenseur: 49.67 % Leurs prix moyen: 56.63 M.C

Pourcentage des appartements dont l'étage est superieur à 4, mais qui n'ont pas d'ascenseur: 37.00 % Leurs prix moyen: 52.42 M.C
```

Figure 83: Résultat

Remarque:

Le code:

Pour les appartements sans ascenseur, plus elles augmentent en étage plus le prix baisse.

4.11.3 Classification selon l'équipement et la disponibilité

Cette fois, on a choisi de faire une visualisation qui classifie les données en trois catégories selon leurs 'equipements (Garage, jardin, sécurité...):

Figure 84: Code

Graphe

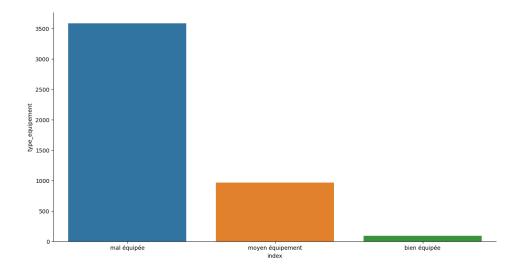


Figure 85: Type d'équipement

4.11.4 Estimation du prix d'un mètre carré

Dans la fin de cette partie on va récupérer une estimation du prix d'un m^2 d'un appartement. Pour se faire on va premièrement fixer un intervalle de la surface totale, soit l'intervalle [60, 80]

```
data = data[data['Type']=='Appartements']
print('\nDescription de la colonne prix: ')
data1 = data[(data['Surface totale en m^2']<81) & (data['Surface totale en m^2']>59)]
print(data1['Prix'].describe())
```

Figure 86: Code

Resultat:

```
Description de la colonne prix:

count 684.000000

mean 54.014892

std 26.135337

min 16.000000

25% 37.000000

50% 48.450000

75% 66.000000

max 250.000000

Name: Prix, dtype: float64
```

Figure 87: Résultat

684 annonces semble être suffisante pour une telle estimation. Le prix d'un mètre carré diffère d'un secteur à l'autre. On va donc diviser les appartements selon le prix en 4 classes:

Classe	Prix en million centimes
Première classe	≥100
Deuxiéme classe	[60,100[
Troisiéme classe	[40,60[
Dernière classe	<40

A l'aide du code suivant, on obtient la colonne *Classe* qui indique la classe de l'appartement.

```
data1.loc[data1['Prix'] >= 100,'Classe'] = 'Première classe'
data1.loc[(data1['Prix'] < 100) & (data['Prix'] >=60),'Classe'] = 'Deuxiéme classe'
data1.loc[(data1['Prix'] < 60) & (data['Prix'] >=40),'Classe'] = 'Troisiéme classe'
data1.loc[data1['Prix'] < 40,'Classe'] = 'Dernière classe'</pre>
```

Figure 88: Code

Vérifiant qu'on a un nombre suffisant d'annances pour une estimation plus précise.

```
First_price = data1[data1['Classe'] == 'Première classe']['Prix']

Second_price = data1[data1['Classe'] == 'Deuxiéme classe']['Prix']

Third_price = data1[data1['Classe'] == 'Iroisiéme classe']['Prix']

Last_price = data1[data1['Classe'] == 'Dernière classe']['Prix']

print('\nNombre des appartements de la classe :')

print('Première :',First_price.count())

print('Deuxiéme :',Second_price.count())

print('Iroisiéme :',Third_price.count())

print('Pernière :',Last_price.count())
```

Figure 89: Code

```
Nombre des appartements de la classe :
Première : 35
Deuxiéme : 196
Troisiéme : 239
Dernière : 214
```

Figure 90: Résultat

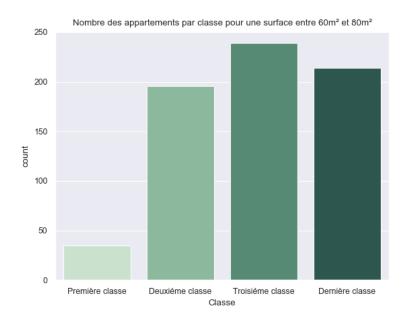


Figure 91: Graphe

Pas mal sauf pour la prémiere classe, mais cela reste comme même suffisant.

Il faut parsuite verifier que l'écart entre les differentes surfaces moyennes des 4 classes n'est pas assez large. Puis on récupére le prix moyen du m^2 pour chaque classe.

```
First surface = data1[data1['Classe'] == 'Première classe']['Surface totale en m^2']

Second_surface = data1[data1['Classe'] == 'Dexiséme classe']['Surface totale en m^2']

Third_surface = data1[data1['Classe'] == 'Troisiéme classe']['Surface totale en m^2']

Last_surface = data1[data1['Classe'] == 'Dernière slasse']['Surface totale en m^2']

print('\nSurface moyenne des appartements :')

print('Première classe: {:.2f} m²'.format(First_surface.mean()))

print('Deuxiéme classe: {:.2f} m²'.format(Second_surface.mean()))

print('Troisiéme classe: {:.2f} m²'.format(Third_surface.mean()))

print('Derinière classe: {:.2f} m²'.format(Last_surface.mean()))

print('Première classe: {:.2f} DH'.format((First_price/First_surface).mean()*10000))

print('Deuxiéme classe: {:.2f} DH'.format((Third_price/Third_surface).mean()*10000))

print('Derinière classe: {:.2f} DH'.format((Third_price/Third_surface).mean()*10000))

print('Derinière classe: {:.2f} DH'.format((Last_price/Last_surface).mean()*10000))
```

Figure 92: Résultat

```
Surface moyenne des appartements :
Première classe: 74.23 m²
Deuxiéme classe: 71.81 m²
Troisiéme classe: 68.97 m²
Derinière classe: 67.11 m²

Prix moyen d'un mètre carré :
Première classe: 17747.41 DH
Deuxiéme classe: 10141.81 DH
Troisiéme classe: 7077.24 DH
Derinière classe: 4671.93 DH
```

Figure 93: Résultat

Conclution:

On obtient le résultat si dessous

Classe	Prix
Première classe	$17747.41 \text{ DH}/m^2$
Deuxiéme classe	$10141.81 \text{ DH}/m^2$
Troisiéme classe	$7077.24 \text{ DH}/m^2$
Dernière classe	$4671.93 \text{ DH}/m^2$

Voila le résultat si l'on change l'intervalle de la surface totale à [80,100].

```
Nombre des appartements de la classe :
Première : 91
Deuxiéme : 193
Troisiéme : 139
Dernière : 51

Surface moyenne des appartements :
Première classe: 91.42 m²
Deuxiéme classe: 90.73 m²
Troisiéme classe: 90.93 m²
Derinière classe: 89.75 m²

Prix moyen d'un mètre carré :
Première classe: 14143.63 DH
Deuxiéme classe: 8605.09 DH
Troisiéme classe: 5387.31 DH
Derinière classe: 3730.93 DH
```

Figure 94: Résultat

La question qu'on peut poser c'est: lequelle des prix doit-on choisir? Evidemment celui qui vient des appartements situés en centre ville. Pour cela, on va voir pour chaque classe les secteurs qui ont contribués le plus dans l'estimation.

```
print('\nPremière classe')
print(data1[data1['classe'] == 'Première classe'].groupby('Secteur').count().sort_values(by='Titre'_ascending=False)['Titre'].head(4))
print('\nDeuxiéme classe')
print(data1[data1['classe'] == 'Deuxiéme classe'].groupby('Secteur').count().sort_values(by='Titre'_ascending=False)['Titre'].head(4))
print('\nTroisiéme classe')
print(data1[data1['classe'] == 'Troisiéme classe'].groupby('Secteur').count().sort_values(by='Titre'_ascending=False)['Titre'].head(4))
print('\nDerinière classe')
print(data1[data1['classe'] == 'Derinière classe'].groupby('Secteur').count().sort_values(by='Titre'_ascending=False)['Titre'].head(4))
```

Figure 95: Code

Première classe		Troisiéme classe				
Secteur		Secteur				
Toute la ville		Toute la ville	36			
Agdal		Autre secteur	31			
Maarif		Bir Rami	6			
Palmeraie		Al Maghrib Al Arabi	4			
Name: Titre, dtyp	e: int64	Name: Titre, dtype: in	t64			
Deuxiéme classe		Derinière classe				
Secteur		Secteur				
Toute la ville	28	Autre secteur 20				
Autre secteur	17	Toute la ville 7				
Ain Sebaa	10	Ben Souda 3				
Sidi Maarouf	10	Boustane 2				
Name: Titre, dtyp	e: int64	Name: Titre, dtype: in	t64			

Figure 96: Résultat

Ce sont les appartements de la première classe qui donnent une estimation plus précise du prix, vu que la plupart d'entre eux sont situés dans des secteurs en centre ville.

Une petite recherche Google confirmera le résultat.

Habiter : prix d'un mètre carré en ville à Rabat en 2020

Cette année, pour s'acheter un **m2** en ville à **Rabat** le **coût** est de 1674.23 €. Ce montant peut descendre jusqu'à 1123.38 € et grimper jusqu'à 2527.59 € selon les périodes de l'année.

www.combien-coute.net > Achat dans le centre > Maroc ▼

Rabat : Prix d'un mètre carré en ville en 2020 | Combien-coute ...

Figure 97: Résultat