

Mise en place Base de données SQL & Analyse de marché

Icart Matthieu



Introduction

Laplace Immo est un réseau immobilier national.

Il vise à créer une base de données pour **collecter les transactions immobilières et foncières en France**, tout **en respectant les normes du RGPD** (*Règlement Général sur la Protection des Données*).

Cette initiative permettra notamment d'analyser le marché et de prévoir au mieux les prix de vente des biens immobiliers.



Stratégie de sauvegarde des données et conformité RGPD

1. Identification des données personnelles :

Recensement précis des informations personnelles collectées, stockées ou traitées.

3. Gestion des consentements:

Si le consentement est la base légale pour la collecte, s'assurer que celui-ci est obtenu de manière explicite, libre, et informée.

5 . Durée de conservation des données : Déterminer une durée de conservation raisonnable.

2 . Raison et légalité du traitement des données :

Établissement clair de la raison pour laquelle chaque donnée est collectée.

4. Sécurité et protection des données:

Mettre en place des mesures de sécurité adéquates pour protéger les données contre les accès non autorisés ou les fuites.

Sources des données

Référentiel géographique

• Données issues de *data.gouv* sur les communes, unités urbaines, aires urbaines, départements, académies, régions, etc...

Référentiel démographique

• Données de **l'INSEE** contenants les résultats des recensements de la population pour les 34 991 communes françaises.

Valeurs foncières

• Données extraites depuis la plateforme open data des *Demandes de valeurs foncières* (**DVF**).

Lexique des données

Un dictionnaire de données permet de définir de manière structurée et détaillée toutes les informations clés sur les données à collecter et à analyser. En identifiant les sources de données, en spécifiant les formats et les types de données, ainsi qu'en décrivant les relations entre les différents éléments, il assure une cohérence et une compréhension claires des informations.

Cela facilite non seulement la création et la maintenance de la base de données, mais aussi l'interprétation précise des résultats lors de l'analyse de marché, garantissant ainsi des décisions stratégiques basées sur des données fiables et bien organisées.

Exemple : Dictionnaire des données de la table « Commune »

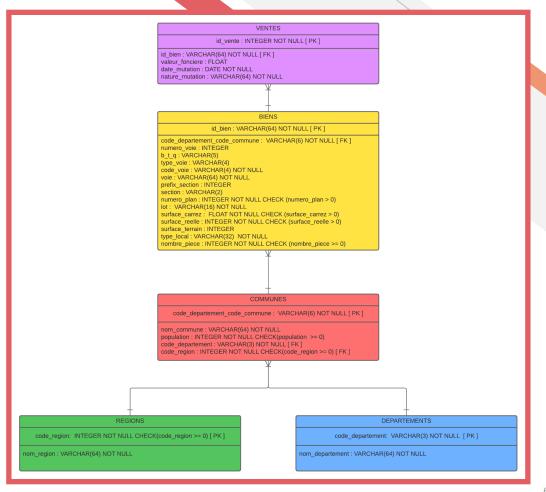
CODE	SIGNIFICATION	TYPE	LONGUEUR	NATURE	CONTRAINTES	REGLES DE GESTIONS	REGLES DE CALCULS	UNITE DE MESURE	KEY
code_departement_code_commune	Concaténation code département + code commune	VARCHAR	6	COMPOSITION		NOT NULL	Code_departement + Code_commune		PRIMARY KEY
nom_commune	Nom de la commune	VARCHAR	64	ELEMENTAIRE		NOT NULL			
population	Population totale	INTEGER	NC	ELEMENTAIRE	>= 0	NOT NULL			
code_departement	Code du departement	VARCHAR	3	ELEMENTAIRE		NOT NULL			FOREIGN KEY
code_region	Code de la région	INTEGER	NC	ELEMENTAIRE	>= 0	NOT NULL			FOREIGN KEY

Schéma relationnel normalisé

Un schéma définit la structure et les relations entre les différentes tables de la base de données, en spécifiant les clés primaires, les clés étrangères et les attributs de chaque entité.

Il permet de visualiser comment les données seront organisées et interconnectées, facilitant ainsi la gestion efficace des informations.

Cela garantit une base de données bien conçue et optimisée, essentielle pour des prévisions précises et une analyse approfondie.





Analyse de marché

Requêtes SQL et résultats

Mise en place de la base de donnée SQL

Mise en place structurelle de la base de données et définitions des contraintes, des différentes entités et de leurs attributs.

Exemple: Script SQL de la table « Commune »

```
CREATE TABLE Communes (
   code departement code commune VARCHAR(6) NOT NULL PRIMARY KEY,
   nom commune VARCHAR (64) NOT NULL,
   population INTEGER NOT NULL CHECK (population >= 0),
   code departement VARCHAR(3) NOT NULL,
   FOREIGN KEY (code departement) REFERENCES
Departements (code departement)
   code region INTEGER NOT NULL CHECK(code region >= 0)
   FOREIGN KEY (code region) REFERENCES Regions (code region)
```

Requêtes et résultats

Formulation de requêtes SQL pour sélectionner les données pertinentes aux besoins spécifiques de l'analyse et extraire de précieux insights.

Exemple de requête SQL

```
12 / Top 20 des communes enregistrant le plus de transactions
pour 1000 habitants, pour les communes de plus de 10 000 habitants.
SELECT nom commune, COUNT( id vente ) AS nombre transactions, population,
ROUND( (COUNT( id vente ) * 1000.00 / population), 2 ) AS
Transaction pour 1000 habitants
FROM ventes JOIN biens ON biens.id bien = ventes.id bien
JOIN communes ON communes.code departement code commune =
biens.code departement code commune
WHERE population > '10000'
GROUP BY nom commune, population ORDER BY Transaction pour 1000 habitants
DESC LIMIT 20
```

1. Nombre total d'appartements vendus au 1er semestre 2020.

SELECT COUNT (id_vente) AS ventes_appartements_1er_Semetre_2020

FROM ventes **JOIN** biens **ON** biens.id_bien = ventes.id_bien

WHERE type_local ILIKE 'appartement'
AND date_mutation BETWEEN '2020/01/01' AND '2020/06/30'

	<u> </u>
	ventes_appartements_1er_semetre_2020 bigint
1	31378

2.Le nombre de ventes d'appartement par région pour le 1er semestre 2020.

SELECT nom_region, **COUNT**(id_vente) **AS** nombre_de_ventes

FROM ventes JOIN biens ON biens.id_bien = ventes.id_bien
JOIN communes ON communes.code_departement_code_commune = biens.code_departement_code_commune
JOIN regions ON regions.code_region = communes.code_region

WHERE type_local ILIKE 'appartement'
AND date_mutation BETWEEN '2020/01/01' AND '2020/06/30'
GROUP BY nom_region ORDER BY nombre_de_ventes DESC

	nesui	
	nom_region character varying (64)	nombre_de_ventes bigint
1	Ile-de-France	13995
2	Provence-Alpes-Cote d'Azur	3649
3	Auvergne-Rhone-Alpes	3253
4	Nouvelle-Aquitaine	1932
5	Occitanie	1640
6	Pays de la Loire	1357
7	Hauts-de-France	1254
8	Grand Est	984
9	Bretagne	983
10	Normandie	862
11	Centre-Val de Loire	696
12	Bourgogne-Franche-Comte	376
13	Corse	223
14	Martinique	94
15	La Reunion	44
16	Guyane	34
17	Guadeloupe	2

3. Proportion des ventes d'appartements en fonction du nombre de pièces.

WITH Total AS (SELECT COUNT (id_vente) AS Total_des_ventes

FROM ventes **JOIN** biens **ON** biens.id_bien = ventes.id_bien

WHERE type_local ILIKE 'appartement')

SELECT nombre_piece, **ROUND** (**COUNT** (id_vente) * 100.00 / (**SELECT** Total_des_ventes **FROM** Total), 2) **AS** Pourcentage_des_ventes

FROM ventes **JOIN** biens **ON** biens.id_bien = ventes.id_bien

WHERE type_local ILIKE 'appartement'
GROUP BY nombre_piece ORDER BY nombre_piece

Г	nombre niece	pourcentage_des_ventes
	integer	numeric
1	0	0.10
2	1	21.48
3	2	31.18
4	3	28.57
5	4	14.21
6	5	3.55
7	6	0.65
8	7	0.17
9	8	0.05
10	9	0.03
11	10	0.01
12	11	0.00

4. Liste des 10 départements où le prix du mètre carré est le plus élevé.

SELECT nom_departement, **ROUND** (**AVG** (valeur_fonciere / surface_carrez)) **AS** *Prix_moyen_m2*

FROM ventes JOIN biens ON biens.id_bien = ventes.id_bien
JOIN communes ON communes.code_departement_code_commune =
biens.code_departement_code_commune
JOIN departements ON departements.code_departement =
communes.code_departement

GROUP BY nom_departement **ORDER BY** *Prix_moyen_m2* **DESC LIMIT** 10

	nom_departement character varying (64)	prix_moyen_m2 double precision
1	Paris	12053
2	Hauts-de-Seine	7219
3	Val-de-Marne	5343
4	Alpes-Maritimes	4700
5	Haute-Savoie	4667
6	Seine-Saint-Denis	4345
7	Yvelines	4225
8	Rhone	4059
9	Corse-du-Sud	4027
10	Gironde	3764

5. Prix moyen du mètre carré d'une maison en Île-de-France.

SELECT ROUND(**AVG** (valeur_fonciere / surface_carrez)) **AS** prix_moyen_m2_maison_IDF

FROM ventes **JOIN** biens **ON** biens.id_bien = ventes.id_bien **JOIN** Communes **ON** communes.code_departement_code_commune = biens.code_departement_code_commune **JOIN** Regions **ON** regions.code_region = communes.code_region

WHERE type_local ILIKE 'maison' AND nom_region ILIKE 'ile-de-France'

Results

prix_moyen_m2_maison_idf double precision

3745

6.Liste des 10 appartements les plus chers avec la région et le nombre de mètres carrés.

SELECT Ventes.id_bien, valeur_fonciere, surface_carrez, nom_region

FROM Ventes **JOIN** biens **ON** biens.id_bien = ventes.id_bien **JOIN** communes **ON** communes.code_departement_code_commune = biens.code_departement_code_commune **JOIN** regions **ON** regions.code_region = communes.code_region

WHERE valeur_fonciere IS NOT NULL
ORDER BY valeur_fonciere DESC LIMIT 10

munes.code_region			<u>Res</u>	uits
	id_bien character varying (64)	valeur_fonciere double precision	surface_carrez double precision	nom_region character varying (64)
1	7511669107DD1853	9000000	9.1	Ile-de-France
2	9117416850AX16322	8600000	64	Ile-de-France
3	75107104620AK34100	8577713	20.55	Ile-de-France
4	75117335503C010015	7620000	42.77	Ile-de-France
5	7510672499AU14104	7600000	253.3	Ile-de-France
6	7510188641AZ8679	7535000	139.9	Ile-de-France
7	75116364141DV465	7420000	360.95	Ile-de-France
8	7511623794CN2411	7200000	595	Ile-de-France
9	75101261449BC672	7050000	122.56	Ile-de-France
10	751011088635AT4181	6600000	79.38	Ile-de-France

7. Taux d'évolution du nombre de ventes entre le premier et le second trimestre de 2020.

```
WITH Trimestre_1 AS (
    SELECT COUNT( id_vente ) AS trimestre_1 FROM ventes
    WHERE date_mutation BETWEEN '2020/01/01' AND '2020/03/31' ),

Trimestre_2 AS (
    SELECT COUNT( id_vente ) AS trimestre_2 FROM ventes
    WHERE date_mutation BETWEEN '2020/04/01' AND '2020/06/30' )

SELECT Trimestre_1.trimestre_1 AS ventes_trimestre_1,

Trimestre_2.trimestre_2 AS ventes_trimestre_2,

ROUND((Trimestre_2.trimestre_2 - Trimestre_1.trimestre_1) * 100.00 /

Trimestre_1.trimestre_1, 2 )

AS Taux_Evolution FROM Trimestre_1, Trimestre_2
```

	ventes_trimestre_1 bigint	ventes_trimestre_2 bigint	taux_evolution numeric
1	16776	17393	3.68

8.Le classement des régions par rapport au prix au mètre carré des appartement de plus de 4 pièces.

SELECT nom_region, **ROUND**(**AVG** (valeur_fonciere / surface_carrez)) **AS** *prix_moyen_m2*

FROM ventes JOIN biens ON biens.id_bien = ventes.id_bien
JOIN Communes ON communes.code_departement_code_commune =
biens.code_departement_code_commune
JOIN Regions ON regions.code_region = communes.code_region

WHERE type_local ILIKE 'appartement' AND nombre_piece > 4
GROUP BY nom_region ORDER BY prix_moyen_m2 DESC

	HOGGIE	
	nom_region character varying (64)	prix_moyen_m2 double precision
1	Ile-de-France	8770
2	La Reunion	3642
3	Provence-Alpes-Cote d'Azur	3588
4	Corse	3105
5	Auvergne-Rhone-Alpes	2891
6	Nouvelle-Aquitaine	2465
7	Bretagne	2412
8	Pays de la Loire	2316
9	Hauts-de-France	2190
10	Occitanie	2097
11	Normandie	2016
12	Grand Est	1541
13	Centre-Val de Loire	1453
14	Bourgogne-Franche-Comte	1251
15	Martinique	573

9.Liste des communes ayant eu au moins 50 ventes au 1er trimestre

SELECT nom_commune, **COUNT** (ventes.id_vente) **AS** nombre_de_ventes

FROM ventes **JOIN** biens **ON** biens.id_bien = ventes.id_bien **JOIN** communes **ON** communes.code_departement_code_commune = biens.code_departement_code_commune

WHERE date_mutation BETWEEN '2020/01/01' AND '2020/03/31' GROUP BY nom_commune HAVING COUNT(ventes.id_vente) >= 50 ORDER BY nom_commune ASC

	nom_commune character varying (64)	nombre_de_ventes bigint		nom_commune character varying (64)	nombre_de_ventes bigint
1	Ajaccio	54	25	Paris 14e Arrondissement	146
2	Angers	64	26	Paris 15e Arrondissement	215
3	Antibes	77	27	Paris 16e Arrondissement	165
4	Asnières-sur-Seine	81	28	Paris 17e Arrondissement	228
5	Bordeaux	157	29	Paris 18e Arrondissement	209
6	Boulogne-Billancourt	99	30	Paris 19e Arrondissement	116
7	Courbevoie	80	31	Paris 20e Arrondissement	127
8	Grenoble	106	32	Paris 2e Arrondissement	61
9	Issy-les-Moulineaux	50	33	Paris 3e Arrondissement	79
10	La Ciotat	62	34	Paris 4e Arrondissement	60
11	Levallois-Perret	59	35	Paris 5e Arrondissement	79
12	Lille	67	36	Paris 6e Arrondissement	86
13	Marseille 1er Arrondissement	71	37	Paris 7e Arrondissement	87
14	Marseille 4e Arrondissement	72	38	Paris 8e Arrondissement	62
15	Marseille 8e Arrondissement	81	39	Paris 9e Arrondissement	106
16	Marseille 9e Arrondissement	66	40	Puteaux	53
17	Montreuil	65	41	Rennes	61
18	Nantes	119	42	Rueil-Malmaison	68
19	Nice	173	43	Saint-Maur-des-Fossés	56
20	Nîmes	63	44	Sète	62
21	Paris 10e Arrondissement	109	45	Toulon	59
22	Paris 11e Arrondissement	169	46	Toulouse	78
23	Paris 12e Arrondissement	110	47	Versailles	54
24	Paris 13e Arrondissement	94	48	Vincennes	68

10. Différence en pourcentage du prix au mètre carré entre un appartement de 2 pièces et un appartement de 3 pièces.

SELECT Appartement_2_pieces.prix_moyen_m2_2_pieces, Appartement_3_pieces.prix_moyen_m2_3_pieces, ROUND((Appartement_3_pieces.prix_moyen_m2_3_pieces - Appartement_2_pieces.prix_moyen_m2_2_pieces)/
Appartement_2_pieces.prix_moyen_m2_2_pieces * 100.00)
AS Pourcentage_difference
FROM Appartement 2 pieces, Appartement 3 pieces

	prix_moyen_m2_2_pieces double precision	prix_moyen_m2_3_pieces double precision	pourcentage_difference double precision				
1	4909	4300	-12				

11.Les moyennes de valeurs foncières pour le top 3 des communes des départements 6, 13, 33, 59 et 69.

SELECT * FROM (

SELECT nom_departement,

ROW_NUMBER() OVER (PARTITION BY nom_departement ORDER BY ROUND(AVG (valeur_fonciere)) DESC) AS top3, nom_commune, ROUND(AVG(valeur_fonciere)) AS movenne valeur fonciere

FROM ventes **JOIN** biens **ON** biens.id_bien = ventes.id_bien **JOIN** communes **ON** communes.code_departement_code_commune

= biens.code_departement_code_commune

JOIN departements **ON** departements.code_departement = communes.code_departement

WHERE departements.code_departement IN ('6', '13', '33', '59', '69')
GROUP BY nom_departement, nom_commune)

AS ranked_data

WHERE top3 <= 3
ORDER BY nom_departement, top3;

	nom_departement character varying (64)	top3 bigint	nom_commune character varying (64)	moyenne_valeur_fonciere double precision
1	Alpes-Maritimes	1	Saint-Jean-Cap-Ferrat	968750
2	Alpes-Maritimes	2	Eze	655000
3	Alpes-Maritimes	3	Mouans-Sartoux	476898
4	Bouches-du-Rhone	1	Gignac-la-Nerthe	330000
5	Bouches-du-Rhone	2	Saint-Savournin	314425
6	Bouches-du-Rhone	3	Cassis	313417
7	Gironde	1	Lège-Cap-Ferret	549501
8	Gironde	2	Vayres	335000
9	Gironde	3	Arcachon	307436
10	Nord	1	Bersée	433202
11	Nord	2	Cysoing	408550
12	Nord	3	Halluin	322250
13	Rhone	1	Ville-sur-Jarnioux	485300
14	Rhone	2	Lyon 2e Arrondissement	455217
15	Rhone	3	Lyon 6e Arrondissement	426968

12.Les 20 communes avec le plus de transactions pour 1000 habitants pour les communes qui dépassent les 10 000 habitants.

SELECT nom_commune, **COUNT**(id_vente) **AS** nombre_transactions, population, **ROUND**((**COUNT**(id_vente) * 1000.00 / population), 2) **AS** Transaction_pour_1000_habitants

FROM ventes **JOIN** biens **ON** biens.id_bien = ventes.id_bien **JOIN** communes **ON** communes.code_departement_code_commune = biens.code_departement_code_commune

WHERE population > '10000'
GROUP BY nom_commune, population ORDER BY
Transaction pour 1000 habitants DESC LIMIT 20

	nom_commune character varying (64)	nombre_transactions bigint	population integer	transaction_pour_1000_habitants numeric
1	Paris 2e Arrondissement	127	21735	5.84
2	Paris 1er Arrondissement	79	16055	4.92
3	Paris 3e Arrondissement	161	34306	4.69
4	Arcachon	55	11898	4.62
5	La Baule-Escoublac	77	16797	4.58
6	Paris 4e Arrondissement	120	29390	4.08
7	Roquebrune-Cap-Martin	52	13041	3.99
8	Paris 8e Arrondissement	139	36250	3.83
9	Sanary-sur-Mer	60	17160	3.50
10	Paris 9e Arrondissement	208	60563	3.43
11	La Londe-les-Maures	37	10776	3.43
12	Paris 6e Arrondissement	139	41171	3.38
13	Saint-Cyr-sur-Mer	38	11725	3.24
14	Chantilly	35	11178	3.13
15	Pornichet	35	11440	3.06
16	Saint-Mandé	69	22576	3.06
17	Paris 10e Arrondissement	264	86863	3.04
18	Menton	91	30981	2.94
19	Saint-Hilaire-de-Riez	33	11501	2.87
20	Vincennes	141	50230	2.81
_				



Thanks!

Do you have any questions?

matthieuicartpro@gmail.com