Projet de modélisation de bases de données

Arthur Gillier - Florian Chacun

Résumé

Ce rapport présente un travail de modélisation, de nettoyage et d'analyse d'un ensemble de données historiques extraites d'archives départementales de mariages. L'objectif est de démontrer la maîtrise des principes de modélisation relationnelle, de normalisation et de gestion d'une base de données relationnelle sous PostgreSQL. Après avoir conceptualisé le schéma, nettoyé les données sources et inséré ces dernières dans les tables définies, diverses requêtes ont été exécutées afin de répondre à des questions spécifiques (quantités d'actes, de communes, période temporelle, etc.). Les résultats montrent la validité de la démarche, malgré les données parfois incomplètes ou bruitées. Enfin, ce travail discute des difficultés rencontrées, ainsi que des perspectives d'amélioration, notamment pour le traitement d'un fichier plus volumineux (500k lignes).

- Projet de modélisation de bases de données
- Introduction
- Cadre méthodologique et théorique
- Conceptualisation et modélisation des bases de données
 - Description des données
 - Définition des tables et des attributs
 - Gestion des clés primaires et étrangères
 - Relation entre les tables
- Schéma de la base de données
- Normalisation du schéma rationnel
 - Principes de la normalisation
- Création des tables
 - · Table département
 - Table type d'acte
 - Table commune
 - Table personne
 - Table acte
- Procédures de Nettoyage, Transformation et Insertion des Données
 - Récupération des actes
 - Ajout des realtions
 - Acte -> Commune
 - Acte -> Personne (a) & (b)
- Résultats et requêtes d'analyses
- Difficultés rencontrées et limitations
- Perspectives et améliorations possibles
- Conclusion
- Auteurs

Introduction

L'objectif de ce projet, mené dans le cadre du cours de Modélisation de Bases de Données à l'Université de La Rochelle, est de mettre en pratique les compétences acquises en matière de conception, de normalisation et de manipulation de bases de données relationnelles. Il s'agissait de partir d'un jeu de données historiques de mariages, possédant des attributs hétérogènes et parfois imparfaits, afin de créer une base de données relationnelle exploitable. Ce projet permet de consolider les acquis en SQL, de renforcer la compréhension de la normalisation et d'appréhender la gestion de données réelles, souvent imparfaites. Le résultat attendu est un système permettant aux utilisateurs (généalogistes, démographes) de consulter et d'analyser efficacement les données de mariage.

Cadre méthodologique et théorique

Le projet s'appuie sur les fondements de la modélisation relationnelle et sur les bonnes pratiques établies dans la communauté des SGBD. Les données ont été structurées conformément aux principes des trois premières formes normales (1NF, 2NF, 3NF) afin de réduire la redondance, d'améliorer la cohérence et de faciliter les mises à jour. La normalisation garantit notamment que chaque relation ne contient que des attributs atomiques, que les dépendances partielles soient éliminées, et qu'aucune dépendance transitive entre attributs non-clés n'existe. De plus, en respectant les propriétés ACID (Atomicité, Cohérence, Isolation, Durabilité) et en suivant les standards de modélisation relationnelle, le système gagne en robustesse, maintenabilité et évolutivité.

Conceptualisation et modélisation des bases de données

La première étape de ce projet consiste à comprendre les données fournies et les modéliser de manière à répondre au besoin initial.

Description des données

Les données sont extraites des archives départementales de Vendée et comprennent des informations détaillées sur les mariages enregistrés. Chaque enregistrement contenu dans le fichier mariages_L3_5k.csv comprend les colonnes suivantes :

- 1. Identifiant d'acte
- 2. Type d'acte
- 3. Nom personne A
- 4. Prénom personne A
- 5. Prénom père personne A
- 6. Nom mère personne A
- 7. Prénom mère personne A

- 8. Nom personne B
- 9. Prénom personne B
- 10. Prénom père personne B
- 11. Nom mère personne B
- 12. Prénom mère personne B
- 13. Commune
- 14. Département
- 15. Date
- 16. Num Vue

Définition des tables et des attributs

Sur la base de la description des données, nous avons identifié plusieurs entités : les actes, les personnes, les types d'actes, les communes et les départements. Chaque entité sera représentée par une table ou une énumération dans la base de données, avec des attributs correspondant aux différents champs des enregistrements.

Notre base de données sera donc représenté par ces tables :

- Acte : id, type, personne_a, personne_b, date, commune, num_vue
- Personne : id, nom, prenom, prenom_pere, nom_mere, prenom_mere
- Commune : id, departement, nom

Nous avons choisi de créer deux énumérations pour les types d'actes et les départements car nous avons un ensembles fini de valeurs possibles (les libéllés pour les types et les numéros pour les départements). De plus cela offre des avantages en termes de cohérence des données, de facilité de maintenance et de lecture simplifiée.

Departement : numéro

• Type : libelle

Il ne sera donc pas nécessaire d'avoir des contraintes de clés étrangères entre Acte/Type et Commune/Departement

Gestion des clés primaires et étrangères

Pour garantir l'intégrité et la cohérence des données, il faut définir les clés primaires et étrangères. Chaque table aura une clé primaire qui sera un identifiant unique. De plus, les relations entre les tables seront établies à l'aide de clés étrangères sur des liens logiques entre les différentes données.

Nous avons donc pour chaque table, un attribut id comme clé primaire.

Pour ce qui est des clés étrangères :

Acte:

"personne_a" et "personne_b" associées à la table Personne "commune" associée à la table Commune

Relation entre les tables

Dans notre schéma de base de données pour les registres de mariages, nous avons identifié et choisit d'utiliser une realtion Many-to-One.

Relation Many-to-One entre la Table acte et la Table personne

Chaque acte peut impliquer deux personnes distinctes : la personne A et la personne B. Pour modéliser cette relation, personne_a et personne_b servent de clés étrangères faisant référence aux identifiants uniques des personnes dans la table personne.

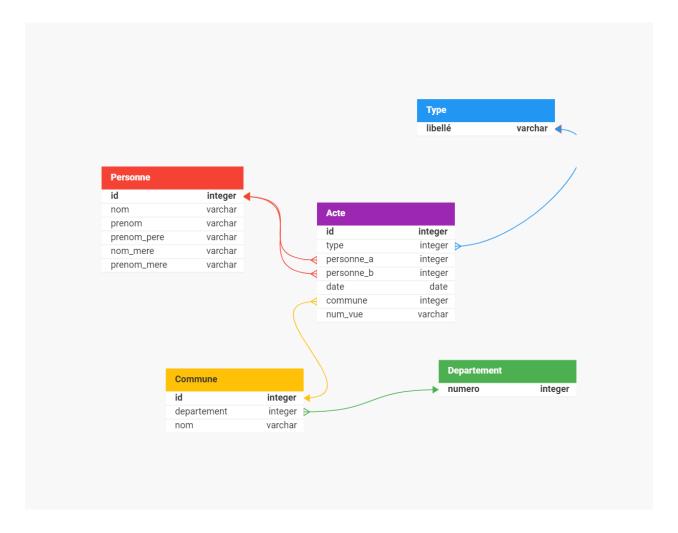
Cette relation many-to-one entre les tables acte et personne permet de représenter le lien entre les actes enregistrés et les personnes dans chaque acte. Un acte de mariage peut avoir deux personnes impliquées (personne_a et personne_b), et chaque personne peut être liée à plusieurs actes.

Relation Many-to-One entre la Table acte et la Table commune

Chaque acte de mariage est enregistré dans une commune. Pour représenter cette association, la colonne commune dans la table acte est une clé étrangère faisant référence aux identifiants uniques des communes dans la table commune.

Cette relation many-to-one entre les tables acte et commune permet de lier chaque acte de mariage à la commune où il a été enregistré. Un acte peut être enregistré dans une seule commune, mais plusieurs actes peuvent être enregistrés dans la même commune. Cela facilite la recherche et l'analyse des actes de mariage selon leur lieu d'enregistrement.

Schéma de la base de données



Notez que les tables departementet type ne sont pas réellement des tables mais des enums.

Normalisation du schéma rationnel

Principes de la normalisation

La normalisation est le processus qui vise à réduire la redondance des données, à améliorer l'intégrité et à minimiser les anomalies lors de la manipulation des données. Nous nous sommes basés sur les formes normales, dont les principales sont la première forme normale (1NF), la deuxième forme normale (2NF), et la troisième forme normale (3NF).

Pour appliquer les principes de la normalisation à notre base de données, nous avons examiné la structure de chaque table et les dépendances fonctionnelles entre les attributs. Nous avons fait en sorte que chaque table soit en 1NF en nous assurant que chaque attribut est atomique.

Une relation est en 1FN si tous les attributs :

• Sont atomiques (pas décomposables) / non répétitifs • (Sont constants dans le temps)

Ensuite, nous avons vérifié que chaque table était en 2NF en s'assurant que chaque attribut non-clé dépendait entièrement de la clé primaire.

Une relation 1FN est en 2e forme normale si :

- Aucun attribut non-clé ne dépend que d'une partie d'une clé
- Elle ne concerne que les tables à clé primaire composée

Par exemple, dans notre table "Acte", les attributs "type", "personne_a" et "personne_b" dépendent directement de l'identifiant de l'acte. Enfin, nous avons examiné la 3NF pour nous assurer qu'aucun attribut non-clé ne dépendait transitivement d'un autre attribut non-clé.

Une relation 2FN est en 3e forme normale si :

• Il n'existe aucune DF entre les attributs non-clés

Par exemple, dans notre table "Commune", l'attribut "departement" dépend directement de l'identifiant de la commune, sans dépendre du "nom" de la commune. Afin d'éviter la redondance, nous avons créé des tables pour des valeurs qui se répétaient comme par exemple la commune et les personnes qui seront/peuvent être constants ou se répéter. De plus, la gestion des départements et des types d'actes en énumération évite encore plus la redondance.

Création des tables

Table Département

```
CREATE TYPE departement AS ENUM ('44', '49', '79', '85');
```

Table Type

Table Commune

```
CREATE TABLE IF NOT EXISTS commune(
   id INT PRIMARY KEY,
   nom VARCHAR(255) NOT NULL,
   departement departement NOT NULL
)
```

Table Personne

```
CREATE TABLE IF NOT EXISTS personne (
    id INT PRIMARY KEY,
    nom VARCHAR (255),
    prenom VARCHAR(255),
    prenom_pere VARCHAR(255),
    nom_mere VARCHAR(255),
    prenom_mere VARCHAR(255)
);
Table Acte
CREATE TABLE acte(
    id INT PRIMARY KEY,
    type_id type_acte NOT NULL,
    personne a INT,
    personne_b INT,
    commune INT,
    date_ TIMESTAMP WITH TIME ZONE,
    num_vue VARCHAR(255) DEFAULT 'null'
)
```

Procédures de Nettoyage, Transformation et Insertion des Données

Les données sources, issues de fichiers CSV, présentaient des imprécisions (données manquantes, formats de dates hétérogènes, noms accentués, etc.). Un pré-traitement a été effectué à l'aide de commandes Linux (cut, sort, uniq, awk) afin de filtrer et réorganiser les données. Des scripts Python ont ensuite été utilisés pour associer chaque personne, commune ou acte à son identifiant unique et produire des fichiers finaux cohérents.

```
awk -F, '{print NR","$0}' personne.csv > personne_id.csv
awk -F, '{print NR","$0}' commune.csv > commune_id.csv
```

Récupération des actes

Afin de récupérer les actes nous avons utiliser un script python qui utilise les fichiers mariages_L3_5k.csv, personne_id.csv et commune_id.csv pour générer un fichier actes.csv qui contient les actes de mariage.

```
import pandas as pd
# Charger le fichier personnes.csv dans un DataFrame
personnes_df = pd.read_csv('/media/Qi/agillier/L3/Projet-Modélisation/data
        personne_id.csv', header=None, names=['id', 'nom', 'prenom',
         prenom_pere', 'nom_mere', 'prenom_mere'], keep_default_na=False)
commune_df = pd.read_csv('/media/Qi/agillier/L3/Projet-
        Modélisation/data/commune_id.csv', header=None,
        names=['id', 'nom', 'departement'],
        keep_default_na=False)
# Fonction pour rechercher le numéro dans personnes.csv
def trouver_id_personne(nom, prenom, prenom_pere, nom_mere,
        prenom_mere):
    filtre = (personnes_df['nom'] == nom) &
        (personnes_df['prenom'] == prenom) &
        (personnes_df['prenom_pere'] == prenom_pere) &
        (personnes_df['nom_mere'] == nom_mere) &
        (personnes_df['prenom_mere'] == prenom_mere)
    resultats = personnes_df[filtre]
    if not resultats.empty:
        return resultats['id'].values[0]
    else:
        return None
def trouver_id_commune(nom, departement):
    filtre = (commune_df['nom'] == nom) &
        (commune_df['departement'].astype(str) ==
        str(departement))
    resultats = commune_df[filtre]
    if not resultats.empty:
        return resultats['id'].values[0]
    else:
        return None
```

Ouvrir un fichier de sortie CSV pour écrire les résultats

```
with open('/media/Qi/agillier/L3/Projet-Modélisation/data/
        mariages_L3_5k.csv', 'r') as f:
    with open('/media/Qi/agillier/L3/Projet-Modélisation/data/
        actes.csv', 'w') as output_file:
        output_file.write("Identifiant d'acte, Type d'acte, Id
        Personne A,Id Personne B,Commune,Date,Num Vue\n")
        for line in f:
            mariage_info = line.strip().split(',')
            if len(mariage_info) == 16: # Assurez-vous que la
        ligne contient suffisamment de champs
                nom_personne_a = mariage_info[2]
                prenom_personne_a = mariage_info[3]
                prenom_pere_personne_a = mariage_info[4]
                nom_mere_personne_a = mariage_info[5]
                prenom_mere_personne_a = mariage_info[6]
                id_personne_a =
        trouver_id_personne(nom_personne_a, prenom_personne_a,
        prenom_pere_personne_a, nom_mere_personne_a,
        prenom_mere_personne_a)
                nom_personne_b = mariage_info[7]
                prenom_personne_b = mariage_info[8]
                prenom_pere_personne_b = mariage_info[9]
                nom_mere_personne_b = mariage_info[10]
                prenom_mere_personne_b = mariage_info[11]
                id_personne_b =
        trouver_id_personne(nom_personne_b, prenom_personne_b,
        prenom_pere_personne_b, nom_mere_personne_b,
        prenom_mere_personne_b)
                commune = trouver_id_commune(mariage_info[12],
        mariage_info[13])
                temps = mariage_info[14].split('/')
                if len(temps) == 3:
                    mariage info[14] = temps[2] + '-' + temps[1]
        + '-' + temps[0]
                else:
                    mariage_info[14] = ''
                if (id_personne_a is not None and id_personne_b
        is not None):
                    output_file.write(f"{mariage_info[0]},{mariage_info[1]
        {mariage_info[15]}\n")
Insertion des données dans la base de données :
COPY personne FROM 'C:\Program
```

Files\PostqreSQL\16\mariages\personne_id.csv' DELIMITER

',' CSV;

```
/* Notons que l'on utilise le CSV HEADER afin d'éliminer le
        header du csv. */
COPY acte (id, type_id, personne_a, personne_b, commune, date_, num_vue)
        FROM 'C:\Program Files\PostgreSQL\16\mariages\actes.csv'
        DELIMITER ',' CSV HEADER;
COPY commune (id,nom,departement) FROM 'C:\Program
        Files\PostgreSQL\16\mariages\commune id.csv' DELIMITER
        ',' CSV;
Ajout des relations
Acte -> Commune
ALTER TABLE acte ADD CONSTRAINT acte_fk3 FOREIGN KEY (commune)
        REFERENCES commune(id);
Acte -> Personne (a) & (b)
/* Acte -> Personne (a) */
ALTER TABLE acte ADD CONSTRAINT acte_fk1 FOREIGN KEY (personne_a)
        REFERENCES personne(id);
/* Acte -> Personne (b) */
ALTER TABLE acte ADD CONSTRAINT acte_fk2 FOREIGN KEY (personne_b)
        REFERENCES personne(id);
```

Résultats et requêtes d'analyse

Plusieurs requêtes ont été exécutées afin de répondre aux questions posées :

La quantité de communes par département

un simple GROUP BY sur la table des communes permet d'obtenir le nombre de communes distinctes par département.

```
SELECT departement, COUNT(*) AS nombre_de_communes
FROM commune
GROUP BY departement;
```

Résultat :

Résultat: 105

	departement departement	nombre_de_communes bigint
1	79	51
2	49	2
3	85	313
4	44	9

La quantité d'actes à LUÇON : Une jointure entre "acte" et "commune" suivie d'un filtrage sur le nom permet de compter le nombre d'actes dans cette localité.

```
SELECT COUNT(*) AS nombre_d_actes
FROM acte
INNER JOIN commune ON acte.commune = commune.id
WHERE commune.nom = 'LUÇON';
```

La quantité de "contrats de mariage" avant 1855 : En filtrant par type d'acte et date, on obtient le nombre exact de contrats antérieurs à cette date.

```
SELECT COUNT(*) AS nombre_de_contrats_de_mariage
FROM acte
WHERE type_id = 'Contrat de mariage' AND date_ < '1855-01-01';
Résultat: 196</pre>
```

La commune avec la plus quantité de "publications de mariage" : Un GROUP BY sur les actes de type "Publication de mariage" et un tri décroissant fournissent la commune la plus concernée.

```
ORDER BY COUNT(*) DESC LIMIT 1;
```

Résultat : SAINT PIERRE DU CHEMIN : 20

La date du premier acte et le dernier acte : Un simple MIN et MAX sur la colonne date des actes révèle l'étendue chronologique couverte.

Résultat: Première date : "1581-12-23 00:00:00+00:09:21" &

Dernière date : "1915-09-14 00:00:00+00"

Les résultats montrent une bonne cohérence. Les requêtes renvoient les quantités attendues, malgré l'exclusion de certaines données manquantes. Ce constat illustre le compromis entre exhaustivité et qualité des données.

Difficultés rencontrées et limitations

La principale difficulté a résidé dans la qualité variable des données sources. Certaines entrées étaient partielles, d'autres non conformes au format attendu. Les choix effectués (exclusion des enregistrements incomplets, utilisation d'ENUM pour restreindre les valeurs possibles) ont renforcé la cohérence globale, mais au prix d'une réduction du volume exploitable. En termes de performance, le volume gérable pour la phase test (5k lignes) était relativement modeste. Le passage à un ensemble de 500k lignes soulèvera des défis supplémentaires en termes de gestion de la mémoire, de temps de chargement et de robustesse du processus de nettoyage.

Perspectives et améliorations possibles

Pour traiter efficacement un fichier de grande envergure (500k lignes), une méthodologie plus avancée serait nécessaire, impliquant :

- Une stratégie de nettoyage plus industrielle (scripts robustes, automatisation des contrôles de qualité, utilisation de batch processing).
- Des index supplémentaires sur les tables clés pour accélérer les requêtes.
- Des outils plus puissants pour le parsing (p. ex. utilisation de pandas en Python, gestion en flux, etc.) et des traitements par lot pour limiter l'impact sur les ressources.
- Une gestion plus fine des valeurs manquantes, éventuellement via des techniques d'imputation ou une intégration plus élaborée de métadonnées.

Ces améliorations permettraient de maintenir les performances, la cohérence et la pertinence des données à plus grande échelle.

Conclusion

Ce projet a permis de confirmer la bonne compréhension des principes de modélisation, de normalisation et de gestion des données dans un contexte réaliste, où la qualité et la cohérence des données n'étaient pas toujours garanties.

L'ensemble du processus – de la conceptualisation à la mise en place de la base relationnelle, du nettoyage à l'insertion, puis de l'exploration via des requêtes ciblées – a démontré la pertinence des bonnes pratiques de gestion de bases de données.

En outre, ce travail a renforcé nos compétences techniques en SQL, en manipulation de données et en réflexion sur la qualité des données, préfigurant une montée en échelle vers des volumes plus importants. Je remercie sincèrement les professeurs de l'Université de La Rochelle, Carlos-Emiliano González-Gallardo et Marwa Hamdi, pour leur encadrement, ainsi que pour l'opportunité d'appliquer concrètement les connaissances acquises.

Pour finir je tiens à remercier Florian Chacun avec qui nous avons travaillés en binôme sur ce projet.

Auteurs

- Arthur Gillier
- Florian Chacun
- Sujet : Université de La Rochelle.