

Avancement SAE

S2.01 Conception et implémentation d'une base de données

Ibrahim BENKHERFELLAH Axel COULET

Université Sorbonne Paris Nord

May 18, 2025

Table des matières

- 1 Introduction
- 2 Exploration et compréhension des données
- 3 Modélisation de la base de données
- 4 Script de création et peuplement SQL
- 5 Interrogation et visualisation des données
- 6 Conclusion

Objectif du projet

- Comprendre et modéliser le commerce des technologies à faible émission de carbone.
- Concevoir une base de données normalisée à partir de deux jeux de données CSV.
- Interroger et visualiser les données pour produire des analyses pertinentes.

Objectif du projet

- Comprendre et modéliser le commerce des technologies à faible émission de carbone.
- Concevoir une base de données normalisée à partir de deux jeux de données CSV.
- Interroger et visualiser les données pour produire des analyses pertinentes.

Objectif du projet

- Comprendre et modéliser le commerce des technologies à faible émission de carbone.
- Concevoir une base de données normalisée à partir de deux jeux de données CSV.
- Interroger et visualiser les données pour produire des analyses pertinentes.

- Fichiers CSV étudiés :
 - `Trade_in_Low_Carbon_Technology_Products.csv`
 - `Bilateral_Trade_in_Low_Carbon_Technology_Products.csv`
- Exploration initiale avec Python (pandas) :
`.head()`, `.info()`, etc.
- Identification de colonnes clés : `CTS_Code`, `Indicator`, `Trade_Flow`, etc.
- Difficultés rencontrées : [à compléter]

- Fichiers CSV étudiés :
 - `Trade_in_Low_Carbon_Technology_Products.csv`
 - `Bilateral_Trade_in_Low_Carbon_Technology_Products.csv`
- Exploration initiale avec Python (pandas) :
 - `.head()`, `.info()`, etc.
- Identification de colonnes clés : `CTS_Code`, `Indicator`, `Trade_Flow`, etc.
- Difficultés rencontrées : [à compléter]

- Fichiers CSV étudiés :
 - `Trade_in_Low_Carbon_Technology_Products.csv`
 - `Bilateral_Trade_in_Low_Carbon_Technology_Products.csv`
- Exploration initiale avec Python (pandas) :
 - `.head()`, `.info()`, etc.
- Identification de colonnes clés : `CTS_Code`, `Indicator`, `Trade_Flow`, etc.
- Difficultés rencontrées : [à compléter]

- Fichiers CSV étudiés :
 - `Trade_in_Low_Carbon_Technology_Products.csv`
 - `Bilateral_Trade_in_Low_Carbon_Technology_Products.csv`
- Exploration initiale avec Python (pandas) :
 - `.head()`, `.info()`, etc.
- Identification de colonnes clés : `CTS_Code`, `Indicator`, `Trade_Flow`, etc.
- Difficultés rencontrées : [à compléter]

- Données structurées en colonnes d'années : F1994 à F2023.
- Présence de colonnes de description redondantes (CTS_Code, CTS_Name, CTS_Full_Descriptor).
- Première étape : lecture manuelle pour repérage des redondances et structures tabulaires.

- Données structurées en colonnes d'années : F1994 à F2023.
- Présence de colonnes de description redondantes (CTS_Code, CTS_Name, CTS_Full_Descriptor).
- Première étape : lecture manuelle pour repérage des redondances et structures tabulaires.

- Données structurées en colonnes d'années : F1994 à F2023.
- Présence de colonnes de description redondantes (CTS_Code, CTS_Name, CTS_Full_Descriptor).
- Première étape : lecture manuelle pour repérage des redondances et structures tabulaires.

- Conversion des colonnes FXXXX en format court (année, valeur).
- Normalisation des années (F1994 à F2023) :
 - Chaque colonne FXXXX devient une ligne avec une valeur d'année.
 - Transformation effectuée via `UNION ALL` dans SQL pour correspondre à la logique de `stack()` en Python.
- Problèmes rencontrés :
 - Ambiguïté sur le pays origine.
 - Duplication de lignes si filtrage incorrect.

- Conversion des colonnes FXXXX en format court (année, valeur).
- Normalisation des années (F1994 à F2023) :
 - Chaque colonne FXXXX devient une ligne avec une valeur d'année.
 - Transformation effectuée via `UNION ALL` dans SQL pour correspondre à la logique de `stack()` en Python.
- Problèmes rencontrés :
 - Ambiguïté sur le pays origine.
 - Duplication de lignes si filtrage incorrect.

- Conversion des colonnes FXXXX en format court (année, valeur).
- Normalisation des années (F1994 à F2023) :
 - Chaque colonne FXXXX devient une ligne avec une valeur d'année.
 - Transformation effectuée via `UNION ALL` dans SQL pour correspondre à la logique de `stack()` en Python.
- Problèmes rencontrés :
 - Ambiguïté sur le pays origine.
 - Duplication de lignes si filtrage incorrect.

- Création d'une table `echanger_avec` pour les données bilatérales :
 - Relation réflexive entre deux pays (deux clés étrangères vers `country`).
 - Attribution de `pays_origine` selon le sens du flux.
- Table `donnee_pays` pour les données nationales.
- Lien systématique aux dimensions : `pays`, `indicateur`, `catégorie`, `année`.

- Création d'une table `echanger_avec` pour les données bilatérales :
 - Relation réflexive entre deux pays (deux clés étrangères vers `country`).
 - Attribution de `pays_origine` selon le sens du flux.
- Table `donnee_pays` pour les données nationales.
- Lien systématique aux dimensions : `pays`, `indicateur`, `catégorie`, `année`.

- Création d'une table `echanger_avec` pour les données bilatérales :
 - Relation réflexive entre deux pays (deux clés étrangères vers `country`).
 - Attribution de `pays_origine` selon le sens du flux.
- Table `donnee_pays` pour les données nationales.
- Lien systématique aux dimensions : `pays`, `indicateur`, `catégorie`, `année`.

- Type Entités : Country, Indicator, CTS, Trade_Flow, Year
- Type Associations :
 - Échanger_Avec (réflexive sur Country)
 - Donnée_Pays (relation simple avec agrégation)
- Justification des cardinalités et des relations
- Illustration du schéma :

- Type Entités : Country, Indicator, CTS, Trade_Flow, Year
- Type Associations :
 - Échanger_Avec (réflexive sur Country)
 - Donnée_Pays (relation simple avec agrégation)
- Justification des cardinalités et des relations
- Illustration du schéma :

- Type Entités : Country, Indicator, CTS, Trade_Flow, Year
- Type Associations :
 - Échanger_Avec (réflexive sur Country)
 - Donnée_Pays (relation simple avec agrégation)
- Justification des cardinalités et des relations
- Illustration du schéma :

- Type Entités : Country, Indicator, CTS, Trade_Flow, Year
- Type Associations :
 - Échanger_Avec (réflexive sur Country)
 - Donnée_Pays (relation simple avec agrégation)
- Justification des cardinalités et des relations
- Illustration du schéma :

- Schéma relationnel résultant de la modélisation EA :
 - `country(idCountry, Country, ISO2, ISO3)`
 - `cts(idCTS, CTS_Code, CTS_Name, CTS_Full_Descriptor)`
 - `trade_flow(idTrade, Trade_Flow, Scale)`
 - `indicator(idIndicator, Indicator_, Source, Units)`
 - `year(id_Year, Year)`
 - `echanger_avec(id_country_1, id_country_2, pays_origine, id_indicator, id_cts, id_trade, id_year, trade_value)`
 - `donnee_pays(id_country, id_indicator, id_cts, id_trade, id_year, trade_value)`

Forme normale : 1NF

- Toutes les valeurs sont atomiques : aucun champ multivalué ou composé.
- Transformation des colonnes F1994 à F2023 en une colonne `id_year` via pivot SQL.
- Tables relationnelles sans redondance horizontale.
- **Conclusion** : le schéma respecte la **première forme normale (1NF)**.

- Le schéma est en 1NF.
- Aucune dépendance fonctionnelle partielle dans les tables à clés composites.
- Exemple : les descripteurs CTS ont été extraits dans une table distincte, reliée par CTS_Code.
- **Conclusion** : toutes les dépendances fonctionnelles concernent la clé entière → **2NF validée**.

- Le schéma est en 2NF.
- Suppression des dépendances transitives.
- Exemple : l'unité d'un indicateur dépend directement de `indicator`, pas d'un pays ou d'un code CTS.
- **Conclusion** : toutes les colonnes non-clés dépendent uniquement de la clé primaire → **schéma en 3NF**.

- Toutes les dépendances fonctionnelles ont un antécédent qui est une super-clé.
- Exemple : dans `echanger_avec`, seule la combinaison complète des identifiants détermine `trade_value`.
- Il n'existe pas de dépendance fonctionnelle violant cette condition.
- **Conclusion** : le schéma respecte la forme normale de **Boyce-Codd (BCNF)**.

Création de la table Country

```
CREATE TABLE Country(  
    id_Country INTEGER PRIMARY KEY,  
    Country VARCHAR(50),  
    ISO2 CHAR(2),  
    ISO3 CHAR(3)  
);
```

Création de la table Indicator

```
CREATE TABLE Indicator(  
    id_Indicator INTEGER PRIMARY KEY,  
    Indicator_ VARCHAR(80),  
    Source VARCHAR,  
    Units VARCHAR(50)  
);
```

Création de la table CTS

```
CREATE TABLE CTS(  
    id_CTS INTEGER PRIMARY KEY,  
    CTS_Code VARCHAR(6),  
    CTS_Name VARCHAR(100),  
    CTS_Full_Descriptor VARCHAR(150)  
);
```

Création de la table Trade_Flow

```
CREATE TABLE Trade_Flow(  
    id_Trade INTEGER PRIMARY KEY,  
    Trade_Flow VARCHAR(20),  
    Scale VARCHAR(5)  
);
```

Création de la table Year

```
CREATE TABLE Year(  
    id_Year INTEGER PRIMARY KEY,  
    Year DATE  
);
```


Création de la table Echanger_Avec

```
CREATE TABLE Echanger_Avec (  
    id_Country_1 INTEGER REFERENCES Country(id_Country),  
    id_Country_2 INTEGER REFERENCES Country(id_Country),  
    Pays_Origine INTEGER REFERENCES Country(id_Country),  
    id_Indicator INTEGER REFERENCES Indicator(id_Indicator),  
    id_CTS INTEGER REFERENCES CTS(id_CTS),  
    id_Trade INTEGER REFERENCES Trade_Flow(id_Trade),  
    id_Year INTEGER REFERENCES Year(id_Year),  
    trade_value DOUBLE PRECISION,  
    PRIMARY KEY(id_Country_1, id_Country_2, Pays_Origine,  
                id_Indicator, id_CTS, id_Trade, id_Year),  
    CHECK (id_Country_1 < id_Country_2)  
);
```

Création de la table Donnee_Pays

```
CREATE TABLE Donnee_Pays (  
    id_Country INTEGER REFERENCES Country(id_Country),  
    id_Indicator INTEGER REFERENCES Indicator(id_Indicator),  
    id_CTS INTEGER REFERENCES CTS(id_CTS),  
    id_Trade INTEGER REFERENCES Trade_Flow(id_Trade),  
    id_Year INTEGER REFERENCES Year(id_Year),  
    trade_value DOUBLE PRECISION,  
    PRIMARY KEY(id_Country, id_Indicator, id_CTS,  
        id_Trade, id_Year)  
);
```

- Utilisation de COPY, INSERT INTO avec jointures.
- Alignement avec les traitements Python (`melt` + `filtering`).
- Cas particuliers traités :
 - Échanges d'un pays avec lui-même
 - Lignes NULL / Trade Flow = Not Applicable
- Difficultés rencontrées : [à compléter]

- Nombre d'échanges par année
- Top pays exportateurs/importateurs
- Évolution des indicateurs par catégorie CTS
- Comparaison SQL x CSV avec Python

- Utilisation de Metabase pour interroger la BD
- Utilisation de Tableau pour valider les valeurs issues du CSV
- Comparaison SQL / Python → vérification de l'intégrité
- Exemples visuels : [insérer graphiques ou screenshots]

- Base de données fonctionnelle et fidèle au CSV (dans nos rêves)
- Respect des étapes du processus de modélisation
- Difficultés sur l'import (pivot, valeurs nulles, sens du flux)
- Vérification croisée avec Python
- Améliorations possibles : [à compléter]

Merci pour votre attention

Questions ?