#### Avancement SAE

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

#### Ibrahim BENKHERFELLAH Axel COULET

Université Sorbonne Paris Nord BUT1 SD Semestre 2 BUT1 SD Semestre 2

May 21, 2025

### Table des matières

- Introduction
- Exploration et compréhension des données
- Modélisation de la base de données
- Script de création et peuplement SQL
- Interrogation et visualisation des données
- 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 :
  - Colonnes de dates (comme Year) au mauvais format ou non reconnues comme Date.
  - Colonnes "F1994" à "F2023" en format long à dépivoter (via UNPIVOT de SQL).

- 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 :
  - Colonnes de dates (comme Year) au mauvais format ou non reconnues comme Date.
  - Colonnes "F1994" à "F2023" en format long à dépivoter (via UNPIVOT de SQL).

- 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 :
  - Colonnes de dates (comme Year) au mauvais format ou non reconnues comme Date.
  - Colonnes "F1994" à "F2023" en format long à dépivoter (via UNPIVOT de SQL).

- 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 :
  - Colonnes de dates (comme Year) au mauvais format ou non reconnues comme Date.
  - Colonnes "F1994" à "F2023" en format long à dépivoter (via UNPIVOT de SQL).

### Sources et structuration des fichiers

- 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.

### Sources et structuration des fichiers

- 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.

### Sources et structuration des fichiers

- 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.

# Préparation et normalisation des données

- 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.

# Préparation et normalisation des données

- 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.

# Préparation et normalisation des données

- 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.

#### Données structurées et décisions clés

- Création d'une table Bilateral\_Trade pour les données bilatérales :
  - Relation réflexive entre deux pays (deux clés étrangères vers country).
- Table Trade pour les données nationales.
- Lien systématique aux dimensions : pays, indicateur, catégorie, année.

#### Données structurées et décisions clés

- Création d'une table Bilateral\_Trade pour les données bilatérales :
  - Relation réflexive entre deux pays (deux clés étrangères vers country).
- Table Trade pour les données nationales.
- Lien systématique aux dimensions : pays, indicateur, catégorie, année.

#### Données structurées et décisions clés

- Création d'une table Bilateral\_Trade pour les données bilatérales :
  - Relation réflexive entre deux pays (deux clés étrangères vers country).
- Table Trade pour les données nationales.
- Lien systématique aux dimensions : pays, indicateur, catégorie, année.

### Schéma Entité-Association

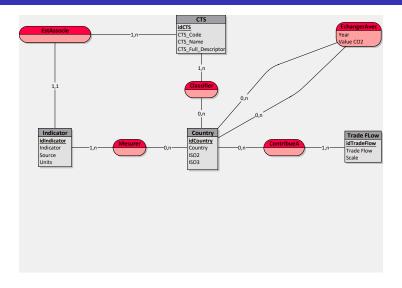


Figure: Schéma Entité-Association Initial

### Schéma Entité-Association

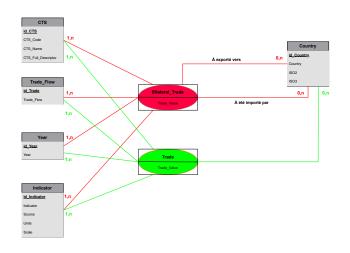


Figure: Schéma Entité-Association Final

# Modèle conceptuel (EA)

- Type Entités : Country, Indicator, CTS, Trade\_Flow, Year
- Type Associations :
  - Bilateral\_Trade (réflexive sur Country)
  - Trade (relation simple avec agrégation)
- Justification des cardinalités et des relations

# Modèle conceptuel (EA)

- Type Entités: Country, Indicator, CTS, Trade\_Flow, Year
- Type Associations :
  - Bilateral\_Trade (réflexive sur Country)
  - Trade (relation simple avec agrégation)
- Justification des cardinalités et des relations

# Modèle conceptuel (EA)

- Type Entités: Country, Indicator, CTS, Trade\_Flow, Year
- Type Associations :
  - Bilateral\_Trade (réflexive sur Country)
  - Trade (relation simple avec agrégation)
- Justification des cardinalités et des relations

#### Structure relationnelle finale

- Schéma relationnel résultant de la modélisation EA :
  - Country(idCountry, Country, ISO2, ISO3)
  - CTS(idCTS, CTS\_Code, CTS\_Name, CTS\_Full\_Descriptor)
  - Trade\_Flow(id\_Trade\_Flaw, Trade\_Flow, Scale)
  - Indicator(idIndicator, Indicator\_, Source, Units)
  - Year(id\_Year, Year)
  - Bilateral\_Trade(id\_country, id\_counterpart, id\_indicator, id\_cts, id\_Trade\_Flaw, id\_year, trade\_value)
  - Trade(id\_country, id\_indicator, id\_cts, id\_Trade\_Flaw, 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).

### Forme normale: 2NF

- 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  $\rightarrow$  2NF validée.

### Forme normale: 3NF

- Le schéma est en 2NF.
- Suppression des dépendances transitives.
- Exemple : l'unité d'un indicateur dépend uniquement de l'indicateur, pas d'un pays ou autre entité.
- Conclusion : toutes les colonnes non-clés dépendent uniquement de la clé primaire  $\rightarrow$  schéma en 3NF.

### Forme normale: BCNF

- Toutes les dépendances fonctionnelles ont un antécédent qui est une super-clé.
- Exemple : dans Bilateral\_Trade, 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 SMALLINT PRIMARY KEY,
   Country VARCHAR(50),
   ISO2 CHAR(2),
   ISO3 CHAR(3)
);
```

### Création de la table Indicator

```
CREATE TABLE Indicator(
   id_Indicator SMALLINT PRIMARY KEY,
   Indicator VARCHAR(80),
   Source VARCHAR,
   Units VARCHAR(50),
   Scale VARCHAR(5));
```

### Création de la table CTS

```
CREATE TABLE CTS(
id_CTS SMALLINT 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_Flow SMALLINT PRIMARY KEY,
  Trade_Flow VARCHAR(20)
);
```

### Création de la table Year

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

### Création de la table Bilateral\_Trade

```
CREATE TABLE Bilateral Trade (
    id_Country SMALLINT REFERENCES Country(id_Country),
    id_Counterpart SMALLINT REFERENCES Country(id_Country),
    id_Indicator SMALLINT REFERENCES Indicator(id_Indicator),
    id_CTS SMALLINT REFERENCES CTS(id_CTS),
    id_Trade_Flow SMALLINT REFERENCES Trade_Flow(...),
    id_Year SMALLINT REFERENCES Year(id_Year),
    trade value DOUBLE PRECISION.
    PRIMARY KEY(id_Country, id_Counterpart_Country,
                id_Indicator, id_CTS, id_Trade_Flaw, id_Year)
```

#### Création de la table Trade

```
CREATE TABLE Trade (
    id_Country SMALLINT REFERENCES Country(id_Country),
    id_Indicator SMALLINT REFERENCES Indicator(id_Indicator),
    id_CTS SMALLINT REFERENCES CTS(id_CTS),
    id_Trade_Flow SMALLINT REFERENCES Trade_Flow(...),
    id_Year SMALLINT REFERENCES Year(id_Year),
    trade_value DOUBLE PRECISION,
    PRIMARY KEY(id_Country, id_Indicator, id_CTS,
    id_Trade_Flaw, id_Year)
);
```

# Peuplement de la base

- Utilisation de COPY, INSERT INTO avec jointures.
- Alignement avec les traitements Python (Avec .stack()).
- Cas particuliers traités :
  - Échanges d'un pays avec lui-même
  - Lignes NULL / Trade Flow = Not Applicable
- Difficultés rencontrées :
  - Contraintes techniques : NULL, unicité, jointures complexes.
  - Problèmes de données : fusion sans doublons, nettoyage, volume élevé.

#### Peuplement de la base

- Utilisation de COPY, INSERT INTO avec jointures.
- Alignement avec les traitements Python (Avec .stack()).
- Cas particuliers traités :
  - Échanges d'un pays avec lui-même
  - Lignes NULL / Trade Flow = Not Applicable
- Difficultés rencontrées :
  - Contraintes techniques : NULL, unicité, jointures complexes.
  - Problèmes de données : fusion sans doublons, nettoyage, volume élevé.

## Requêtes d'analyse

- Évolution annuelle des importations mondiales de technologies bas-carbone.
- Top 5 technologies les plus échangées par type de flux
- Top pays exportateurs par valeur totale échangée (3 dernières années)
- Comparaison des échanges bilatéraux vs nationaux sur une année donnée

#### Visualisation

- 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 :

#### Requête SQL – Importations bas carbone

```
SELECT year, SUM(trade_value) AS "Valeur, des,
   importations (enumillions USD) "
FROM Trade
JOIN year y USING(id_year)
JOIN indicator USING(id_indicator)
JOIN trade_flow USING(id_trade_flow)
WHERE trade_flow = 'Imports'
  AND indicator = 'Imports_of_low_carbon_technology_
     products'
GROUP BY year
ORDER BY year;
Listing 1: Requête SQL pour les importations de technologies bas carbone
```

#### Visualisation

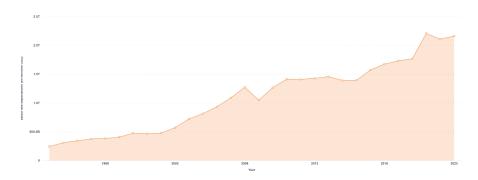


Figure: Évolution annuelle des importations mondiales de technologies bas-carbone

## Relation Tableau – Top 5 technologies

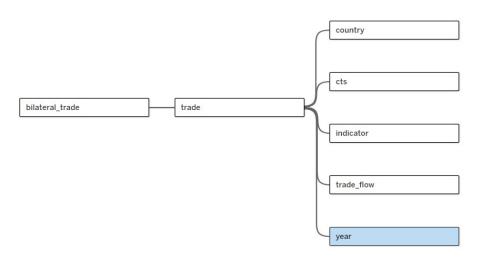


Figure: Relations établie sur Tableau Desktop

#### Relation Tableau – Top 5 technologies

#### Top 5 technologies les plus échangées par type de flux

Trade Flow =	Cts Name =	
Not Applicable	Trade in Low Carbon Technology Products	66540287104001
	Trade in Low Carbon Technology Products; Trade Balance	802826776438
	Trade in Low Carbon Technology Products; Comparative Advantage	1680
Exports	Trade in Low Carbon Technology Products; Exports	33671741958940
Imports	Trade in Low Carbon Technology Products; Imports	32886089437153

Figure: Top 5 technologies les plus échangées par type de flux

#### Requête SQL – Top 10 pays exportateurs

```
SELECT
  country AS pays_exportateur,
  ROUND(SUM(trade_value)) AS total_exports
FROM bilateral_trade
JOIN country ON id_conterpart_country = country.
   id_country
JOIN trade_flow USING(id_trade_flow)
JOIN year USING(id_year)
JOIN indicator USING(id_indicator)
WHERE indicator = 'Exports, of, low, carbon, technology,
   products'
  AND trade_flow = 'Exports'
  AND units ~* '[.*dollar]'
  AND EXTRACT(YEAR FROM year) >= 2021
GROUP BY country
ORDER BY total_exports DESC
LIMIT 10:
```

Listing 2: Requête SQL pour Top 10 pays exportateurs

## Relation Tableau - Top 5 technologies

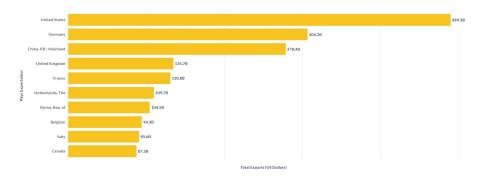


Figure: Top 10 pays exportateurs par valeur totale échangée (3 dernières années)

# Requête SQL – Échanges Bilatéraux VS Nationaux

```
WITH totals AS (
  SELECT
    y.year,
    SUM(t.trade_value) AS total_trade,
    SUM(bt.trade_value) AS total_bilateral
 FROM year AS y
  LEFT JOIN trade AS t ON t.id_year = y.id_year
    AND t.id_indicator IN (
      SELECT id_indicator FROM indicator WHERE units
         ILIKE '%dollar%'
  LEFT JOIN bilateral_trade AS bt ON bt.id_year = y.
     id_year
    AND bt.id_indicator IN (
      SELECT id_indicator FROM indicator WHERE units
         ILIKE '%dollar%'
```

Listing 3: Requête SQL pour Échanges Bilatéraux VS Nationaux

## Relation Tableau – Top 5 technologies

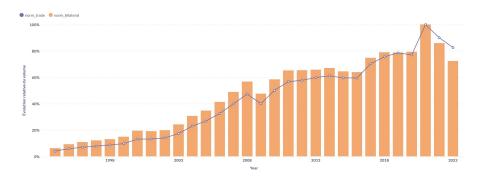


Figure: Comparaison des échanges Bilatéraux VS Nationaux

#### Bilan du projet

- 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 :

#### Merci pour votre attention

# **Questions?**