Women's Rights

Clémence AMIARD - Jimmy LETTE VOUETO - Gina PALESCH

M1 Dev Manager Full Stack

XDEV703 – BIG DATA / SPARK

06/01/2025

Table of contents

1	Intro	duction	3
	1.1	Membre du groupe	3
	1.2	Présentation du projet	3
	1.3	Objectif	3
2	Donr	nées utilisées	4
	2.1	Description des sources de données	4
	2.2	Type de données et leur format	6
3	Archi	tecture	8
	3.1	Schéma d'architecture	8
	3.2	Explication du schéma	8
4	Mod	èle dimensionnel	9
	4.1	Schéma en étoile	9
	4.2	Explication du schéma	10
5	Mod	èle Conceptuel des Données	11
	5.1	Schéma	11
6	Imple	émentation	12
	6.1	Azure	12
	6.2	Databricks	13
	6.3	Bronze	14
	6.4	Silver	15
	6.5	Gold	18
	6.6	Visualisation	21
7	Conc	lusion	22

1 Introduction

1.1 Membre du groupe

Clémence Amiard
Jimmy Lette Voueto
Gina Palesch

1.2 Présentation du projet

Dans le cadre de notre analyse des inégalités de genre à l'échelle mondiale, nous avons entrepris un projet visant à explorer et comparer les indicateurs clés liés aux droits des femmes et à leur représentation socio-économique, à la fois à l'échelle des continents et au sein des pays individuels, sur différentes périodes.

Pour cela, nous avons intégré et enrichi les données existantes en ajoutant une colonne supplémentaire indiquant le **continent** pour chaque entrée. Cette amélioration permet de :

- Comparer les indicateurs entre les continents pour observer les disparités régionales.
- Analyser les tendances au sein d'un continent donné ou d'un pays spécifique sur plusieurs années.

1.3 Objectif

L'objectif principal de ce projet est d'analyser et de visualiser les inégalités entre les sexes en s'appuyant sur des indicateurs économiques et sociaux. Plus précisément, nous cherchons à :

- Comparer les disparités de genre entre les continents afin d'identifier les régions les plus touchées par les inégalités.
- Analyser les tendances à l'intérieur des continents et des pays, permettant une compréhension plus fine des dynamiques locales.
- Mettre en lumière les progrès ou les reculs dans le temps, en étudiant les données sur plusieurs années pour identifier les facteurs de changement.

2 Données utilisées

2.1 Description des sources de données

Les données utilisées proviennent du jeu de données intitulé "Women's Rights" disponible sur <u>Kaggle</u>. Ce jeu de données couvre divers aspects des inégalités entre les sexes à travers plusieurs fichiers décrits comme suit :

1. Données sur le rapport femmes-hommes dans le travail non rémunéré

- Nom du fichier : female-to-male-ratio-of-time-devoted-to-unpaid-care-work.csv
- Description: Ce fichier met en évidence le temps consacré par les femmes par rapport aux hommes aux activités non rémunérées, telles que les soins aux enfants, les tâches domestiques et d'autres formes de travail informel. Les données sont basées sur une étude menée par l'OCDE en 2014.

o Interprétation des valeurs :

- Un rapport élevé indique que les femmes consacrent significativement plus de temps que les hommes au travail non rémunéré, soulignant une répartition inégale des tâches.
- Un rapport faible suggère une répartition plus équilibrée du travail non rémunéré entre les sexes.

2. Données sur la part des femmes dans les percentiles de revenus

- Nom du fichier : 2- share-of-women-in-top-income-groups-atkinson-casaricovoitchovsky-2018.csv
- Description: Ce fichier montre la proportion de femmes dans les différents percentiles de revenus (top 0,1 %, top 1 %, top 10 %, etc.). Ces données révèlent la représentation des femmes dans les couches les plus riches de la population, ce qui reflète les inégalités d'accès aux opportunités économiques.

o Interprétation des valeurs :

- Un **pourcentage élevé** dans un percentile donné indique une meilleure représentation des femmes dans cette tranche de revenus.
- Un **pourcentage faible** montre que les femmes sont sous-représentées dans les revenus les plus élevés, ce qui peut refléter des inégalités systémiques.

3. Données sur le taux de participation au marché du travail des femmes par rapport aux hommes

- Nom du fichier: 3- ratio-of-female-to-male-labor-force-participation-rates-ilo-wdi.csv
- Description : Ce fichier présente le ratio de participation des femmes par rapport aux hommes sur le marché du travail, en pourcentage. Ces données permettent de comprendre les différences dans la participation économique et d'évaluer les progrès en matière d'égalité des sexes dans le domaine de l'emploi.

o Interprétation des valeurs :

- Un pourcentage élevé signifie que la participation des femmes est proche ou égale à celle des hommes, ce qui reflète une égalité plus grande dans l'accès au marché du travail.
- Un pourcentage faible indique que la participation des femmes est bien inférieure à celle des hommes, mettant en évidence des obstacles économiques ou culturels pour les femmes.

4. Données sur l'écart salarial entre les sexes

- o **Nom du fichier** : 6- gender-gap-in-average-wages-ilo.csv
- Description : Ce fichier documente l'écart salarial en pourcentage entre les hommes et les femmes dans différents pays et sur plusieurs années.
- Interprétation des valeurs :
 - Un **pourcentage positif** indique que les hommes gagnent davantage que les femmes. Plus la valeur est élevée, plus l'écart est significatif.
 - Un **pourcentage négatif** montre que les femmes gagnent, en moyenne, plus que les hommes dans un contexte donné.

2.2 Type de données et leur format

1. Données sur le rapport femmes-hommes dans le travail non rémunéré

• **Description**: Montre le rapport entre le temps consacré par les femmes et les hommes au travail non rémunéré (soins, tâches domestiques).

Colonnes:

o Entity: Nom du pays, Texte

o Code: Code ISO-3 du pays, Texte

o Year: Année, Entier

o Female to male ratio : Rapport, Nombre décimal

Format : CSV

2. Données sur la part des femmes dans les percentiles de revenus

• **Description**: Montre la proportion de femmes dans les différents percentiles de revenus (top 0,1 %, top 1 %, top 10 %, etc.).

Colonnes :

o Entity: Nom du pays, Texte

o Code: Code ISO-3 du pays, Texte

o Year : Année, Entier

Share of women in top X%: Pourcentage de femmes dans les percentiles,
 Nombre décimal ou Null

Format : CSV

3. Données sur le taux de participation au marché du travail des femmes par rapport aux hommes

• **Description** : Indique le ratio femmes-hommes pour la participation au marché du travail, exprimé en pourcentage.

Colonnes :

o Entity: Nom du pays, Texte

o Code: Code ISO-3 du pays, Texte

o Year : Année, Entier

 Ratio of female to male labor force participation rate (%): Ratio femmeshommes, Nombre décimal

Format : CSV

4. Données sur l'écart salarial entre les sexes

• **Description** : Documente l'écart salarial entre les hommes et les femmes, exprimé en pourcentage.

• Colonnes:

o Entity: Nom du pays, Texte

o Code: Code ISO-3 du pays, Texte

o Year: Année, Entier

o Gender wage gap (%): Écart salarial, Nombre décimal

Format : CSV

3 Architecture

3.1 Schéma d'architecture



3.2 Explication du schéma

1. Source de données (Kaggle)

 Les données brutes sont téléchargées depuis Kaggle. Il s'agit de fichiers CSV contenant des informations sur des sujets liés aux femmes, comme le ratio femme-homme pour le travail non rémunéré.

2. Stockage dans Azure Data Lake Storage (Couche Bronze)

• Les fichiers CSV sont chargés dans **Azure Data Lake Storage**. Ils se trouvent dans la **couche Bronze**, où les données sont **non structurées** et doivent être nettoyées et transformées avant d'être analysées.

3. Stockage dans DBFS

• Les **fichiers CSV** de la couche Bronze sont chargés dans Databricks, où un **mount** est effectué pour connecter Databricks à Azure Data Lake Storage, permettant ainsi l'accès aux données via **DBFS**.

4. Traitement des données dans Databricks (Apache Spark et Iceberg)

- Apache Spark est utilisé pour effectuer les transformations et le nettoyage des données. Ensuite, les données nettoyées sont stockées dans la couche Silver, où elles sont structurées et prêtes à être analysées.
- Les données agrégées et analysées se trouvent dans la couche Gold, prêtes à être utilisées pour des rapports ou des visualisations
- Les données sont stockées sous forme de **tables Iceberg**, garantissant une gestion efficace des versions et des métadonnées. Ces tables Iceberg sont ensuite sauvegardées au format Parquet dans Azure Data Lake Storage.

5. Visualisation et Analyse

• Les visualisations dans **Databricks** permettent de tirer des insights des données et de prendre des décisions éclairées.

4 Modèle dimensionnel

4.1 Schéma en étoile

CONTINENT

ContinentId

ContinentName

INDICATOR

IndicatorId

IndicatorName

Unit

Source

GenderStats

Id

IdEntity

IdYear

IdContinent

IdIndicator

Value

ENTITY

EntityId

EntityName

YEAR

Yearld

YearValue

4.2 Explication du schéma

Le **Schéma en étoile** est une structure utilisée dans les **Data Warehouses**. Il se compose d'une **table de faits** centrale et de plusieurs **tables de dimensions**.

Table de faits (FactGenderStats):

Cette table contient les données quantitatives utilisées pour l'analyse. Dans notre cas, elle comprend divers **indicateurs** liés à l'égalité des sexes, tels que :

- Rapport entre le temps consacré par les femmes et les hommes au travail non rémunéré
- Proportions de femmes dans les tranches de revenus les plus élevées
- Écart salarial entre les sexes
- Rapport de la participation des femmes par rapport aux hommes sur le marché du travail

Cette table de faits, qui contient les principales mesures du projet, n'est pas au format Iceberg car l'auto-incrémentation n'est pas supportée. Pour plus de facilité, nous avons exceptionnellement créé cette dernière table au format Delta.

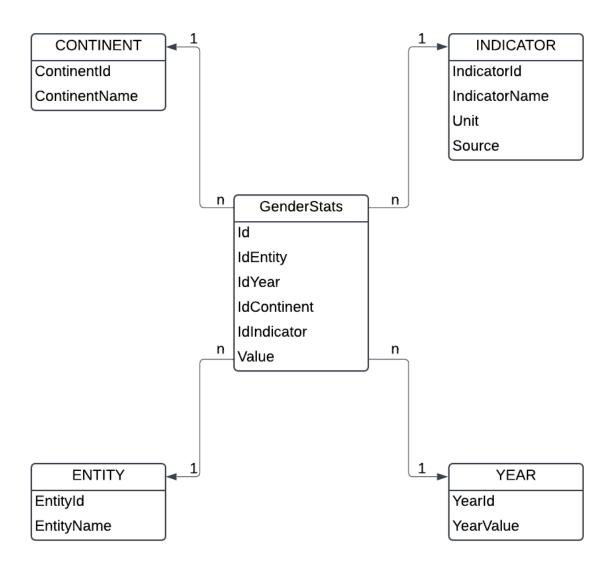
Tables de dimensions :

Les tables de dimensions contiennent des informations descriptives qui contextualisent les données de la table des faits. Dans notre projet, nous avons plusieurs tables de dimensions :

- DimensionEntity: Cette table contient des informations sur les pays présentes dans les données.
- **DimensionYear**: Cette table contient les **années** pertinentes pour chaque observation.
- **DimensionContinent** : Cette table contient la **classification des continents**, permettant de grouper et d'analyser les données par régions géographiques.
- DimensionIndicator : Cette table contient les indicateurs sociaux spécifiques utilisés dans les données.

5 Modèle Conceptuel des Données

5.1 Schéma



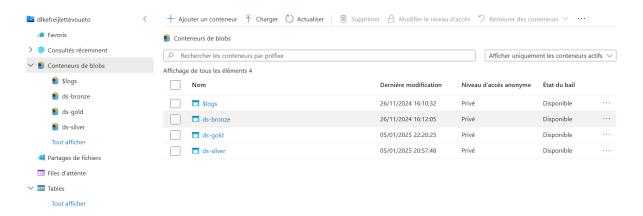
6 Implémentation

6.1 Azure

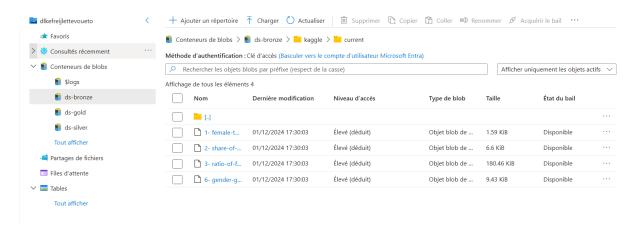
Tout d'abord, il était nécessaire de créer un **Azure Storage Account** pour stocker les données dans le cloud Azure. Ce compte de stockage sert de base pour le téléchargement et la gestion des fichiers et des dossiers. À l'intérieur de ce compte de stockage, tu peux ensuite créer plusieurs **containers**, qui agissent comme des "dossiers" structurés pour organiser les données.

Une fois le compte de stockage configuré, des **containers** ont été créés pour différentes couches de données dans le modèle **Lakehouse**, à savoir **Bronze**, **Silver** et **Gold**. Ces containers représentent différentes étapes du traitement des données :

- Bronze : Données brutes, non structurées et non modifiées.
- Silver: Données nettoyées et transformées.
- o Gold: Données agrégées et finales prêtes pour l'analyse.



Les fichiers CSV ont été téléchargés dans le container **ds-bronze**, qui représente la **couche Bronze** pour stocker les données brutes.



6.2 Databricks

Pour accéder à ces données dans **Azure Databricks**, les containers Blob Storage ont été **montés dans le Databricks File System (DBFS)**, permettant de les traiter comme des fichiers locaux. Le point de montage pour la couche Bronze était **/mnt/ds-bronze**.

```
dbutils.fs.unmount("/mnt/ds-bronze")
dbutils.fs.mount(
    source = f"wasbs://{container_name}@{storage_name}.blob.core.windows.net/",
    mount_point = mount_point_name,
    extra_configs = {
        f"fs.azure.account.key.{storage_name}.blob.core.windows.net": access_key
    }
)
```

```
fileCareWork = "dbfs:/mnt/ds-bronze/kaggle/current/1- female-to-male-ratio-of-time-devoted-to-unpaid-care-work.csv"
fileWomenInTop = "dbfs:/mnt/ds-bronze/kaggle/current/2- share-of-women-in-top-income-groups-atkinson-casarico-voitchovsky-2018.csv"
fileLaborForceParticipationRates = "dbfs:/mnt/ds-bronze/kaggle/current/3- ratio-of-female-to-male-labor-force-participation-rates-ilo-wdi.csv"
FileGenderGapWages = "dbfs:/mnt/ds-bronze/kaggle/current/6- gender-gap-in-average-wages-ilo.csv"
```

Le cluster sur Databricks a été configuré pour travailler avec Apache Iceberg.

Dans les librairies, a été ajouté (via Maven) :

Status	Name <u>=</u> ↑	Туре	Source
-	org.apache.iceberg:iceberg-spark-runtime-3.1_2.12:1.1.0	Maven	-

Dans la **configuration Spark**, les paramètres suivants ont été ajoutés pour activer et configurer **Iceberg** :

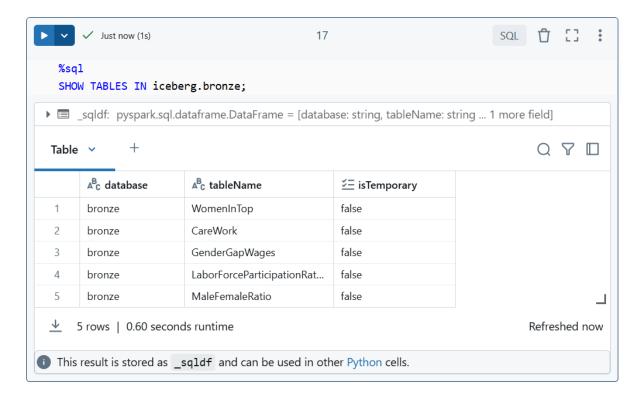
Spark config ①

spark.sql.catalog.iceberg.warehouse dbfs:/mnt/ds-iceberg/ spark.sql.catalog.iceberg org.apache.iceberg.spark.SparkCatalog spark.databricks.rocksDB.fileManager.useCommitService false spark.sql.extensions org.apache.iceberg.spark.extensions.lcebergSparkSessionExtensions spark.sql.catalog.iceberg.type hadoop

6.3 Bronze

En utilisant **Spark**, les fichiers CSV téléchargés depuis le Blob Storage ont été chargés sous forme de **DataFrame** dans Databricks. Les fichiers ont été chargés avec les options header="true" et inferSchema="true" pour détecter automatiquement la structure des données.

Après avoir chargé les données sous forme de DataFrame, elles ont été stockées dans des **tables Iceberg**. Ces tables ont été placées dans le schéma **Bronze** pour organiser les données brutes et les préparer pour un traitement ultérieur.



6.4 Silver

Les données de la couche Bronze ont été transférées vers la couche Silver, où des enregistrements non valides ont été nettoyés. Le nettoyage de chaque table (CareWork, WomenInTop, LaborForceParticipationRates, GenderGapWages) a été effectué dans des notebooks séparés, et un notebook distinct a été dédié à la gestion de la table de rejets (referential_reject), le tout organisé dans le répertoire "silver_steps" pour une gestion et traçabilité optimisées.

silver_steps

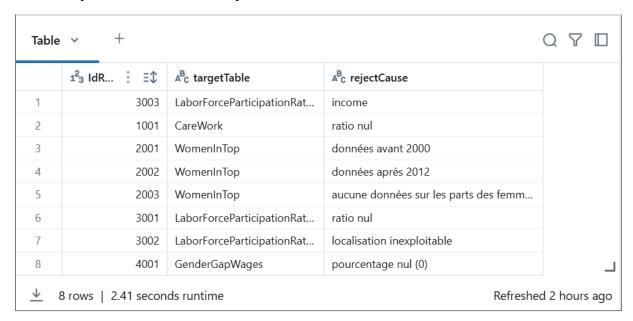


Afin d'organiser le processus de nettoyage, une table **referential_reject** a été créée. Cette table documente les enregistrements problématiques des données brutes, en précisant :

IdReject : Identifiant unique du rejet.

targetTable : Table cible d'où provient le rejet.

o rejectCause: Raison du rejet.



Dans les données nettoyées, des informations sur les continents ont été ajoutées pour les tables **CareWork**, **WomenInTop**, **LaborForceParticipationRates**, et **GenderGapWages**. Cela permet une analyse géographique plus détaillée.

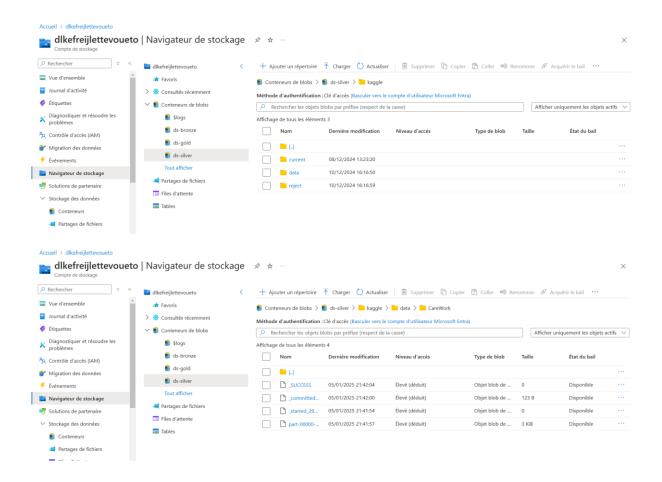
	✓ Yesterday (1s)		4				
di	splay(spark .table("ic	eberg.silver	.CareWork"))				
Tabl	e					Q	7 I
	AB _C Entity	AB _C Code	1 ² ₃ Year	1.2 Ratio	1 ² ₃ IdContinent		
1	Sweden	SWE	2014	1.49		3	
2	Turkey	TUR	2014	6.22		2	
3	Germany	DEU	2014	1.79		3	
4	Cambodia	KHM	2014	4		2	
5	France	FRA	2014	1.9		3	
6	Algeria	DZA	2014	6.75		1	
7	Argentina	ARG	2014	2.88		6	

Une fois nettoyées, les données ont été sauvegardées sous forme de tables Iceberg.

```
schemaTable = spark.read.format("iceberg").load("iceberg.silver.GenderGapWages").schema
truncate_df = spark.createDataFrame([], schema=schemaTable)
truncate_df.write.format("iceberg").mode("overwrite").save("iceberg.silver.
GenderGapWages")

truncate_df: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Entity: string, Code: string ... 2 more fields]
```

Les données nettoyées et transformées dans Databricks sont sauvegardées manuellement dans **Azure Data Lakehouse** au format **Parquet**. Elles sont stockées dans la couche **Silver** sous forme de **tables Iceberg** pour une gestion efficace des données.



6.5 Gold

Dans la **couche Gold**, les **données nettoyées et transformées** de la couche **Silver** sont préparées et **optimisées** pour être utilisées dans des outils de **Business Intelligence** et des **rapports**. Les données ne sont pas agrégées, mais sont **structurées** et prêtes à être exploitées pour des analyses finales.

Dans la **couche Gold**, une **table des faits** est créée, contenant les **mesures détaillées** pour chaque pays, année et continent. Cette table inclure les champs suivants :

- o Ratio femme-homme de la participation au marché du travail
- Écart salarial entre les sexes
- o Ratio femme-homme du temps consacré au travail non rémunéré
- o Part des femmes dans différents groupes de revenu (Top 0.1%, 0.25%, 0.5%, 1%, etc.)

Les **tables de dimensions** dans la couche Gold permettent de **décrire** et de **lier** les **données factuelles** en fonction de différents **attributs**. Les dimensions sont les suivants :

- DimensionEntity: Cette dimension décrit les pays présents dans les faits.
- o DimensionYear: Cette dimension contient les années associées aux mesures.
- DimensionContinent : Permet de regrouper les données par continents.
- DimensionIndicator : Cette dimension décrit les différents indicateurs (par exemple, participation au marché du travail, écart salarial) analysés dans les faits.

```
CREATE TABLE IF NOT EXISTS iceberg.gold.dim_indicator (

IndicatorID BIGINT NOT NULL,
IndicatorName STRING NOT NULL,
Unit STRING NOT NULL,
Source STRING NOT NULL)

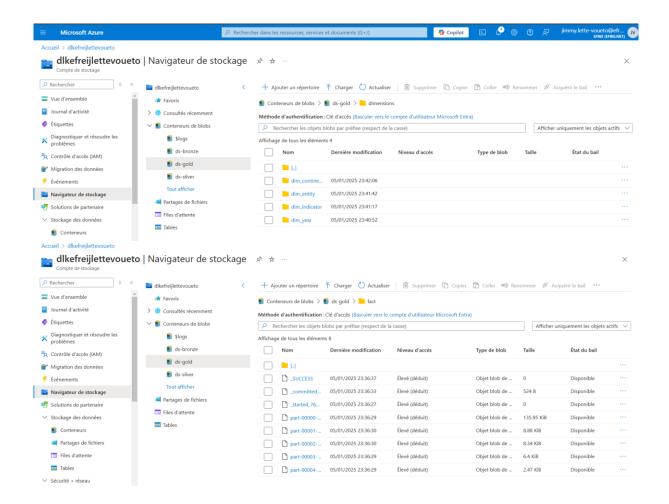
;

INSERT INTO iceberg.gold.dim_indicator (IndicatorID, IndicatorName, Unit, Source)

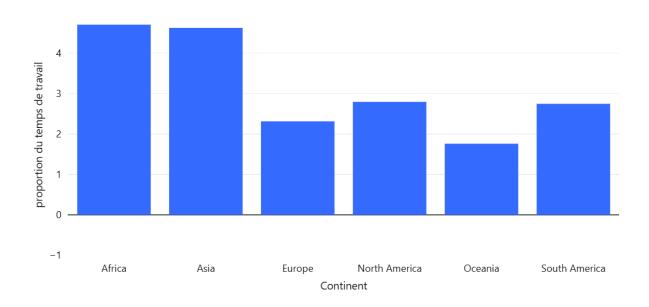
VALUES

(1, 'Female to male ratio of time devoted to unpaid care work', 'proportion', 'OECD (2014)'),
(2, 'Share of women in top 0.1%', '%', 'Atkinson, Casarico and Voitchovsky (2018)'),
(3, 'Share of women in top 0.25%', '%', 'Atkinson, Casarico and Voitchovsky (2018)'),
(4, 'Share of women in top 0.5%', '%', 'Atkinson, Casarico and Voitchovsky (2018)'),
(5, 'Share of women in top 1%', '%', 'Atkinson, Casarico and Voitchovsky (2018)'),
(6, 'Share of women in top 5%', '%', 'Atkinson, Casarico and Voitchovsky (2018)'),
(7, 'Share of women in top 10%', '%', 'Atkinson, Casarico and Voitchovsky (2018)'),
(8, 'Ratio of female to male labor force participation rate', '%', 'ILO, WDI'),
(9, 'Gender wage gap', '%', 'ILO');
```

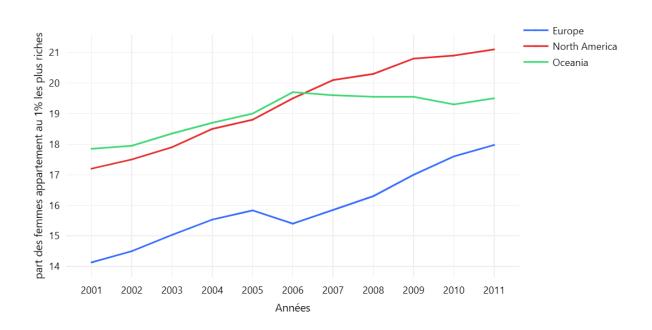
Les données de la couche Silver sont manuellement enregistrées dans la couche **Gold** au format **Parquet** dans **Azure Data Lakehouse**. Elles sont optimisées pour des analyses finales et stockées sous forme de **tables Iceberg** ou **Delta** pour garantir une gestion robuste et des performances optimales.



6.6 Visualisation



Analyse: Proportion du temps de travail non rémunéré des femmes par rapport aux hommes (par exemple si la valeur est de 2, cela signifie que les femmes font en moyenne deux fois plus de soins non rémunérés par rapport aux hommes.



Analyse: On constate une augmentation du nombre de femmes qui appartenant aux 1% des personnes

ayant des revenus les plus élevés entre 2001 et 2011, surtout en Europe, même si on reste encore loin de la parité.

7 Conclusion

L'analyse des données a mis en lumière les disparités persistantes entre les sexes, notamment en matière de travail non rémunéré et de répartition des revenus. Les résultats montrent que les femmes continuent d'assumer une part disproportionnée des soins non rémunérés, particulièrement en Afrique et en Asie, ce qui reflète des dynamiques culturelles et socio-économiques profondément ancrées. Cependant, des progrès sont observés dans certains pays, où la représentation des femmes parmi les revenus les plus élevés tend à augmenter.

Ces évolutions témoignent de l'impact positif des politiques visant à réduire les inégalités de genre, bien que des efforts supplémentaires soient nécessaires pour parvenir à une véritable équité. Ce projet met en exergue l'importance de disposer de données fiables et de les exploiter pour guider les initiatives futures en faveur des droits des femmes et d'une représentation équilibrée dans toutes les sphères de la société.