Proces ELT și Analiză a Datelor din Domeniul Auto

- proiect pentru Sisteme de Baze de Date Evoluate -

Student: Neacşu David-Andrei

Grupa: 1109

An universitar: 2025-2026

1. Introducere

Proiectul de față își propune realizarea analizelor de date din domeniul auto care a trecut printr-un process complet de ELT (Extract, Load, Transform). Acesta are scopul de a demonstra utilizarea conceptelor avansate de proiectare, normalizare și analiză a bazelor de date relaționale. Prin intermediul acestui proiect, se dorește integrarea și analiza datelor tehnice și comerciale aferente vehiculelor din diferite mărci și modele.

2. Sursele de date

Datele utilizate au fost prelucrate, curățate și normalizate în vederea integrării într-un model relațional unitar. Pentru implementarea proiectului au fost utilizate două surse principale de date:

- Dataset-ul "Vehicle Technical Specifications and Environmental Performance"—
 disponibil pe platforma Opendatabay, care conţine informaţii tehnice şi ecologice
 despre vehicule https://www.opendatabay.com/data/dataset/99b921ee-d99b-414f-af61-36978fa36d92.
- Dataset-ul "Vehicle Sales Cleaned" preluat de pe Kaggle, care oferă informații despre tranzacțiile de vânzare, prețuri, kilometraj și alte detalii comerciale https://www.kaggle.com/datasets/krishanukalita/vehicle-sales-cleaned.

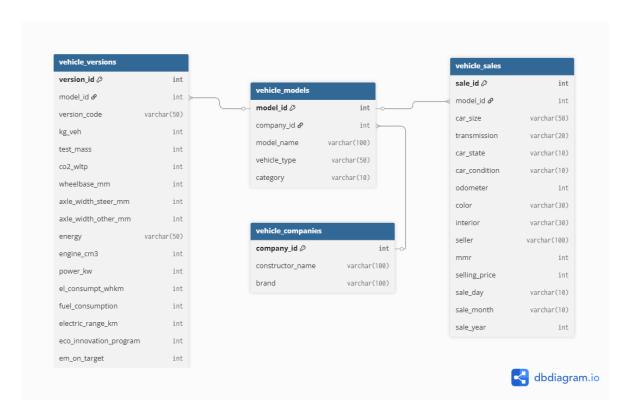
3. Modelarea bazei de date

Baza de date a fost proiectată conform principiilor normalizării relaționale, fiind organizată în mai multe entități care reflectă structura domeniului auto. Schema finală conține următoarele tabele principale:

- vehicle_companies stochează informații despre constructorii și mărcile auto.
- vehicle models conține detalii despre modelele de vehicule.
- vehicle versions reține specificațiile tehnice ale fiecărei versiuni.
- vehicle sales stochează informații referitoare la vânzările efectuate.

Relațiile dintre aceste tabele sunt de tipul 1–N, fiecare companie putând avea mai multe modele, iar fiecare model mai multe versiuni și înregistrări de vânzări.

Schema conceptuală a bazei de date:



4. Procesul ETL

Procesul ELT (Extract, Load, Transform) a fost implementat în mai multe etape:

1. Crearea tabelelor brute (raw tables) care vor datele preluate direct din fișierele sursă utilizând SQL Developer.

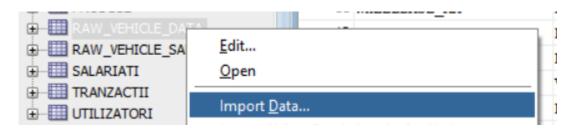
```
CREATE TABLE raw_vehicle_data (
    v_id NUMBER,
    constructor_name VARCHAR2(100),
    vehicle_type VARCHAR2(50),
    version VARCHAR2(50),
    brand VARCHAR2(100),
    vehicle_model VARCHAR2(100),
    vehicle_category VARCHAR2(10),
```

```
co2_wltp NUMBER,
   energy VARCHAR2(50),
   engine_cm3 NUMBER,
   power_kw NUMBER,
   el_consumpt_whkm NUMBER,
   year NUMBER(4),
   fuel_consumption NUMBER,
   electric_range_km NUMBER,
   eco_innovation_program NUMBER,
   em_on_target NUMBER
);
   company VARCHAR2(50),
   model VARCHAR2(100),
   model_type VARCHAR2(50),
   car size VARCHAR2(50),
   transmission VARCHAR2(20),
   car_state VARCHAR2(10),
   car_condition VARCHAR2(10),
   color VARCHAR2(30),
   interior VARCHAR2(30),
   seller VARCHAR2(100),
   mmr NUMBER,
   selling_price NUMBER,
   sale_day VARCHAR2(10),
   sale_month VARCHAR2(10),
   sale_year NUMBER
```

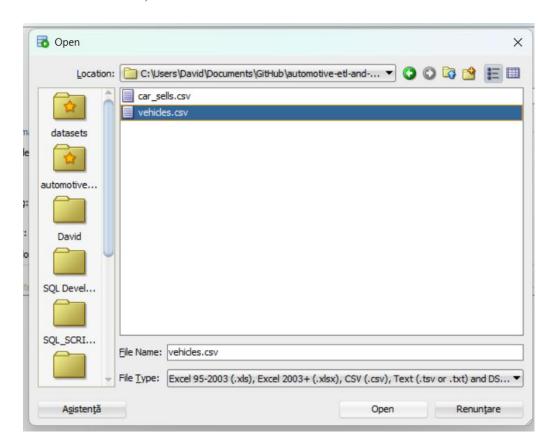
```
Table RAW_VEHICLE_DATA created.

Table RAW_VEHICLE_SALES created.
```

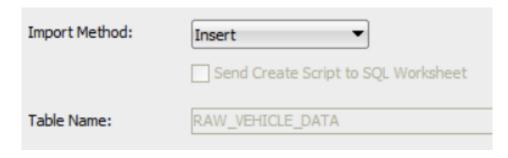
- Importarea fișierelor CSV în tabelele brute, folosind instrumente din Oracle SQL Developer și urmând pașii:
 - a. Selectarea tabelei și acțiunii de import data.



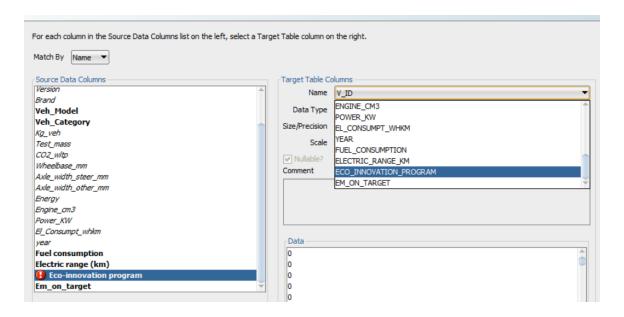
b. Selectarea fișierului sursă dorit.



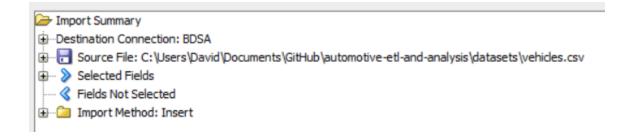
 Selectarea modalității de inserare a datelor, în cazul aceste utilizarea comenzii de insert Academia de Studii Economice București, Facultatea de Cibernetică, Statistică și Informatică Economică, Masterul de Baze de Date – Suport pentru Afaceri



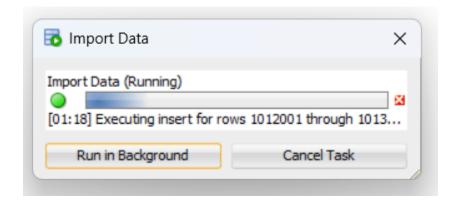
 d. Maparea coloanelor din fișierul sursă cu denumirea coloanelor din tabela brută (raw).



e. Finalizarea procesului



Academia de Studii Economice București, Facultatea de Cibernetică, Statistică și Informatică Economică, Masterul de Baze de Date – Suport pentru Afaceri



Observație: Pentru al doilea fișier urmăm aceeași pași.

3. Realizarea schemei normalizate

```
CREATE TABLE vehicle_companies (
    company id NUMBER GENERATED ALWAYS AS IDENTITY PRIMARY KEY,
    constructor name VARCHAR2(100),
    brand VARCHAR2(100)
);
    model id NUMBER GENERATED ALWAYS AS IDENTITY PRIMARY KEY,
    company_id NUMBER,
    model name VARCHAR2(100),
    vehicle type VARCHAR2(50),
    category VARCHAR2(10),
    FOREIGN KEY (company id) REFERENCES vehicle companies(company id)
);
CREATE TABLE vehicle versions (
    version id NUMBER GENERATED ALWAYS AS IDENTITY PRIMARY KEY,
    version_code VARCHAR2(50),
    kg veh NUMBER,
    wheelbase mm NUMBER,
    axle width other mm NUMBER,
    energy VARCHAR2(50),
    engine_cm3 NUMBER,
    power kw NUMBER,
    el_consumpt_whkm NUMBER,
```

```
fuel_consumption NUMBER,
   electric_range_km NUMBER,
   eco_innovation_program NUMBER,
   em_on_target NUMBER,
   FOREIGN KEY (model_id) REFERENCES vehicle_models(model_id)
);
   sale_id NUMBER GENERATED ALWAYS AS IDENTITY PRIMARY KEY,
   car_size VARCHAR2(50),
   transmission VARCHAR2(20),
   car_state VARCHAR2(10),
   car_condition VARCHAR2(10),
   odometer NUMBER,
   color VARCHAR2(30),
   interior VARCHAR2(30),
   seller VARCHAR2(100),
   selling_price NUMBER,
   sale_day VARCHAR2(10),
   sale month VARCHAR2(10),
   sale_year NUMBER,
   FOREIGN KEY (model_id) REFERENCES vehicle_models(model_id)
```



Modelul propus reflectă relațiile dintre companii, modele, versiuni și vânzări de vehicule, prin următoarele tabele principale:

- vehicle companies stochează informații despre constructori și mărcile auto.
- **vehicle models** conține detalii despre modelele de vehicule și tipurile acestora.
- vehicle versions reține specificațiile tehnice aferente fiecărei versiuni.
- vehicle_sales include informații comerciale referitoare la tranzacțiile de vânzare.

Relațiile dintre entitățile principale sunt de tip unu-la-mai-mulți (1–N):

- o companie poate produce mai multe modele;
- fiecare model poate avea mai multe versiuni;
- fiecare versiune poate apărea în multiple tranzacții de vânzare.

Această structură asigură integritatea referențială și permite realizarea de analize complexe asupra datelor tehnice și comerciale.

4. **Pregătirea tabelei de stagging** – pentru datele provenite din fișierul *vehicles.csv* a fost creată o tabelă intermediară (*clean_vehicle_data*) în care informațiile denormalizate au fost curățate, standardizate și deduplicate. Această tabelă servește drept sursă pentru încărcarea ulterioară a datelor în schema relațională.

```
'\s+', ' '))
   vehicle_category,
   kg_veh,
   co2_wltp,
   axle_width_other_mm,
   energy,
   engine_cm3,
   power_kw,
   el_consumpt_whkm,
   fuel_consumption,
   electric_range_km,
   eco_innovation_program,
   em_on_target
FROM raw_vehicle_data;
SELECT 'rows inserted: ' || COUNT(*) AS message
FROM clean vehicle data;
```

Observație: De la un număr de intrări de peste 1 milion, tabela de stagging a rămas după deduplicarea datelor cu doar 235 455 de intrări, evidiențând necesitatea curățării fișierelor de date înainte de utilizare.

- 5. Popularea tabelelor normalizate a fost realizată prin mai mulți pași, adaptați structurii fiecărei surse de date:
- Datele din **clean_vehicle_data** (prima sursă) au fost utilizate pentru completarea tabelelor *vehicle_companies*, *vehicle_models* și *vehicle_versions*. Pentru fiecare tabelă, inserările s-au realizat astfel încât să se evite duplicatele și să se păstreze consistența referințială între entități. Maparea se face prin potrivirea numelor standardizate ale constructorilor, mărcilor și modelelor.

```
INSERT INTO vehicle_companies (constructor_name, brand)
SELECT DISTINCT UPPER(TRIM(constructor_name)), UPPER(TRIM(brand))
FROM clean_vehicle data;
INSERT INTO vehicle_models (company_id, model_name, vehicle_type,
category)
SELECT DISTINCT
   c.company_id,
   UPPER(TRIM(cl.vehicle_model)) AS model_name,
   cl.vehicle_type,
   cl.vehicle_category
FROM clean vehicle data cl
JOIN vehicle_companies c
 ON UPPER(TRIM(c.constructor_name)) = UPPER(TRIM(cl.constructor name))
 AND UPPER(TRIM(c.brand)) = UPPER(TRIM(cl.brand));
INSERT INTO vehicle versions (
   model_id, version_code, kg_veh, test_mass, co2_wltp,
   wheelbase mm, axle width steer mm, axle width other mm,
   energy, engine_cm3, power_kw, el_consumpt_whkm,
   fuel_consumption, electric_range_km,
   eco_innovation_program, em_on_target
   m.model_id, cl.version, cl.kg_veh, cl.test_mass, cl.co2_wltp,
   cl.wheelbase_mm, cl.axle_width_steer_mm, cl.axle_width_other_mm,
   cl.energy, cl.engine_cm3, cl.power_kw, cl.el_consumpt_whkm,
   cl.fuel_consumption, cl.electric_range_km,
   cl.eco_innovation_program, cl.em_on_target
FROM clean_vehicle_data cl
JOIN vehicle_companies c
 ON UPPER(TRIM(c.constructor_name)) = UPPER(TRIM(cl.constructor_name))
 AND UPPER(TRIM(c.brand)) = UPPER(TRIM(cl.brand))
```

```
JOIN vehicle_models m
ON m.company_id = c.company_id
AND UPPER(TRIM(m.model_name)) = UPPER(TRIM(cl.vehicle_model))
AND UPPER(TRIM(m.vehicle_type)) = UPPER(TRIM(cl.vehicle_type))
AND UPPER(TRIM(m.category)) = UPPER(TRIM(cl.vehicle_category));
```

```
54 rows inserted.

1,219 rows inserted.

235,900 rows inserted.
```

• Datele din raw_vehicle_sales (a doua sursă), deja parțial normalizate, au fost standardizate și mapate utilizând tabela existentă vehicle_models, fiind apoi inserate în tabela vehicle_sales. Nu s-a abandonat câmpul company și nu s-a legat de către tabela vehicle_company deoarece legătura era realizată deja prin intermediul tabelei intermediarea vehicle models.

```
INSERT INTO vehicle_sales (
    model_id, car_size, transmission, car_state,
    car_condition, odometer, color, interior, seller,
    mmr, selling_price, sale_day, sale_month, sale_year
)

SELECT DISTINCT
    vm.model_id AS model_id,
    vs.car_size,
    vs.transmission,
    vs.car_state,
    vs.car_condition,
    vs.odometer,
    vs.color,
    vs.interior,
    vs.seller,
    vs.mmr,
    vs.selling_price,
    vs.sale_day,
```

105,402 rows inserted.

Observație: De la un număr de intrări de peste 500 000, tabela finală a rămas după curățarea datelor cu doar o cincime din numărul initial de intrări, evidiențând încă o data necesitatea curățării datelor înainte de utilizare.

Prin aceste etape, toate tabelele finale (vehicle_companies, vehicle_models, vehicle_versions, vehicle_sales) au fost populate cu date curate, standardizate și coerente, pregătite pentru interogări analitice și raportare. În acest proces s-au aplicat transformări pentru uniformizarea textului (majuscule, eliminarea spațiilor multiple și a caracterelor inutile) și asigurarea corelării corecte cu cheile primare ale tabelelor normalizate.

6. Opțional, tabelele pot fi șterse și recreate prin rularea scriptului drop tables.sql.

5. Analize și interogări SQL

După încărcarea completă a datelor, au fost dezvoltate o serie de interogări analitice destinate obținerii de informații utile privind performanțele vehiculelor și tendințele pieței.

 Calculul mediei şi deviației standard a autonomiei vehiculelor electrice per marcă – avg and std km range.sql.

```
SELECT DISTINCT
    C.brand, M.model_name,
    ROUND(AVG(V.electric_range_km) OVER (PARTITION BY M.model_name), 2) AS
Autonomie_medie_Km_Model,
```

All rows fe	etched: 74 in 0.246 seco	nds			①
	BRAND	MODEL_NAME	AUTONOMIE_MEDIE_KM_MODEL	DEVIATIA_STANDARD_AUTONOMIE_KM_MODEL	NR_VERSIUNI_MODEL
	MERCEDES-BENZ	EQS 450+	715.18	12.12	39
	MERCEDES-BENZ	EQS 580 4MATIC	644.12	15.07	26
	PORSCHE	TAYCAN GTS	481	4.28	
	KIA	NIRO	446.22		
	OPEL	AMPERA-E	440.59	38.93	
	MG ROEWE	MG ZS EVROEWE ZS EV	440		
	PORSCHE	TAYCAN 4	437		167
	HYUNDAI	IONIQ5	432.56	33.9	12
	MERCEDES-BENZ	EQC 400 4MATIC	422.03	30.79	2542
10	MERCEDES-BENZ	EQA 300 4MATIC	421.75	4.58	119
11	PORSCHE	TAYCAN TURBO	420.79	1.83	435
12	MERCEDES-BENZ	EQA 350 4MATIC	420.13	4.65	75
	MERCEDES_REN7	FNA 250	A15 5		

 Calculul mediei și deviației standard a emisiilor de CO2 per marcă – avg and std co2.sql.

```
SELECT C.brand, M.model_name, M.category,

ROUND(AVG(V.co2_wltp), 2) AS AVG_CO2_Model,

ROUND(STDDEV(V.co2_wltp), 2) AS STDDEV_CO2_Model

FROM vehicle_versions V

JOIN vehicle_models M ON V.model_id = M.model_id

JOIN vehicle_companies C ON M.company_id = C.company_id

WHERE V.co2_wltp IS NOT NULL AND V.co2_wltp > 0

GROUP BY C.brand, M.model_name, M.category

HAVING COUNT(V.version_id) >= 2

ORDER BY STDDEV_CO2_Model DESC;
```

Fetched 200) rows in 1.479 seconds				⊙ 🖵
	BRAND	MODEL_NAME	CATEGORY	AVG_CO2_MODEL	STDDEV_CO2_MODEL
1	MITSUBISHI	MITSUBISHI OUTLANDER	M1	139.54	70.49
2	AUDI	A8	M1	162.46	68.76
3	CITROEN	C5 AIRCROSS	M1	88.04	64.87
4	LAND ROVER	RANGE ROVER EVOQUE	M1G	155	62.05
5	SKODA	OCTAVIA RS	M1	87.49	60.08
6	VOLVO	XC90	M1G	109.03	58.66
7	VOLVO	XC60	M1G	114.37	57.71
8	PORSCHE	PANAMERA TUBRO	M1	323.5	57.28
9	VOLVO	XC40	M1	101.15	56.67
10	VOLVO	V60	M1	100.63	55.9
11	PEUGEOT	508	M1	76.99	55.42
12	FORD	KUGA	M1	106.54	55.4
13	VOI VO	Sau	м1	ዓጰ 1	5/1 92

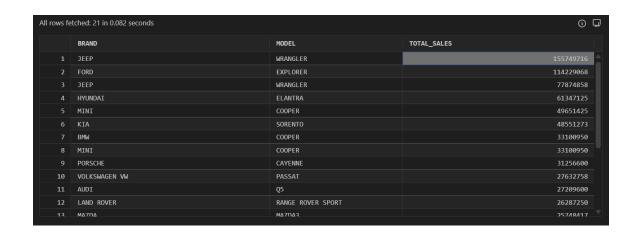
Determinarea celor mai populare combinații de culori per marcă –
 best_selling_color_combo_per_brand.sql.

```
SELECT BRAND,
        "BEST INTERIOR-EXTERIOR COMBO",
       total revenue,
       total_sales,
       avg_market_value,
       avg selling price
   SELECT
       c.brand AS BRAND,
       s.color || '-' || s.interior AS "BEST INTERIOR-EXTERIOR COMBO",
       COUNT(*) AS total sales,
       ROUND(AVG(s.mmr), 2) AS avg_market_value,
       ROUND(AVG(s.selling_price), 2) AS avg_selling_price,
       ROUND(SUM(s.selling_price), 2) AS total_revenue,
       RANK() OVER (
            ORDER BY SUM(s.selling_price) DESC
    JOIN vehicle models m ON s.model id = m.model id
    JOIN vehicle_companies c ON m.company_id = c.company_id
   WHERE s.color IS NOT NULL AND s.interior IS NOT NULL
   GROUP BY c.brand, s.color, s.interior
WHERE total revenue rank within brand = 1
ORDER BY total revenue;
```

Academia de Studii Economice București, Facultatea de Cibernetică, Statistică și Informatică Economică, Masterul de Baze de Date – Suport pentru Afaceri

All rows fe	Il rows fetched: 19 in 0.627 seconds					
	BRAND	BEST INTERIOR-EXTERIOR COMBO	TOTAL_REVENUE	TOTAL_SALES	AVG_MARKET_VALUE	AVG_SELLING_PRICE
	SUZUKI	silver-gray	4700		1625	2350
	OPEL	silver-black	47500	11	4254.55	4318.18
	PEUGEOT	silver-gray	431350	198	2227.27	2178.54
	BMW I	white-brown	446500		155333.33	148833.33
	FIAT	white-black	631500	65	9734.62	9715.38
	SUBARU	blue-black	5995375		17809.5	17790.43
	VOLVO	black-black	7813850	407	19529.18	19198.65
	LAND ROVER	black-black	7993050	224	35834.71	35683.26
	BMW	white-black	9671054	592	16360.22	16336.24
10	MERCEDES-BENZ	white-black	9696600	384	23892.19	25251.56
11	MAZDA	gray-black	9729256	970	10158.58	10030.16
12	KIA	silver-black	9864300	747	13337.88	13205.22
	HVI INDAT	cilver-grav	10/197675	1022	9270 2	96/18 6

Lista modelelor auto cu cele mai mari vânzări pentru fiecare brand –
 best_selling_models.sql.



 Identificarea vehiculelor electrice cu autonomie peste media generală – electric cars above avrg range.sql.

```
WITH electric_avg AS (
    SELECT AVG(electric_range_km) AS avg_range
    FROM vehicle_versions
    WHERE LOWER(energy) LIKE '%electric%'
)

SELECT
    c.constructor_name,
    m.model_name,
    v.version_code,
    MAX(v.electric_range_km) AS electric_range_km

FROM vehicle_versions v

JOIN vehicle_models m ON v.model_id = m.model_id

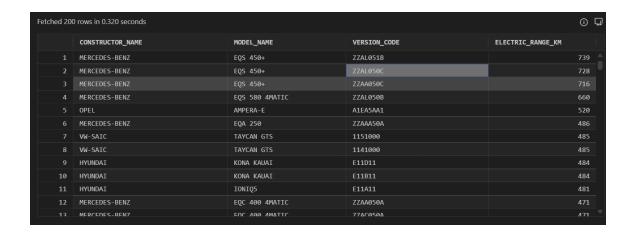
JOIN vehicle_companies c ON m.company_id = c.company_id

WHERE LOWER(v.energy) LIKE '%electric%'

GROUP BY c.constructor_name, m.model_name, v.version_code

HAVING MAX(v.electric_range_km) > (SELECT avg_range FROM electric_avg)

ORDER BY electric range km DESC;
```



• Distribuția procentuală a tipurilor de energie pentru fiecare constructor (electric, hibrid, combustibil) per marcă – energy_percetange_per_brand.sql.

```
SELECT
c.brand,
v.energy as CONSUMPTION_TYPE,
ROUND(
```

```
COUNT(DISTINCT m.model_name) * 100.0

/ SUM(COUNT(DISTINCT m.model_name)) OVER (PARTITION BY c.brand),

2

) || '%' AS BRAND_MODELS_RATIO,

COUNT(DISTINCT m.model_name) AS nr_modele

FROM vehicle_versions v

JOIN vehicle_models m ON v.model_id = m.model_id

JOIN vehicle_companies c ON m.company_id = c.company_id

GROUP BY c.brand, v.energy

ORDER BY c.brand, v.energy;
```

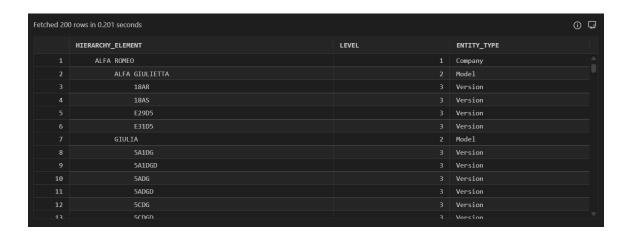
Fetched 109	9 rows in 0.205 seconds				(i) 🖵
	BRAND	CONSUMPTION_TYPE	BRAND_MODELS_RATIO	NR_MODELE	
	ALFA ROMEO	diesel	30%		
	ALFA ROMEO	petrol	70%		7
	AUDI	diesel	28,7%		31
	AUDI	electric	6,48%		7
	AUDI	hybrid petrol	20,37%		22
	AUDI	petrol	44,44%		48
	BMW	diesel	39,79%		76
	BMW	hybrid petrol	10,47%		20
	BMW	petrol	49,74%		95
10	BMW I	electric	66,67%		
11	BMW I	hybrid petrol	33,33%		
12	CITROEN	diesel	38,1%		8

• Afișarea ierarhică a vehiculelor după marcă și model –

hierarchical cars display.sql.

```
SELECT
   LPAD(' ', LEVEL * 5) || name AS hierarchy_element, LEVEL, entity_type
FROM (
   SELECT
        'C' || company_id AS id,
        NULL AS parent_id,
        brand AS name,
        'Company' AS entity_type
FROM vehicle_companies
UNION ALL
SELECT
        'M' || model_id AS id,
        'C' || company_id AS parent_id,
        model_name AS name,
        'Model' AS entity_type
FROM vehicle_models
UNION ALL
```

```
SELECT
    'V' || MAX(version_id) AS id,
    'M' || MAX(model_id) AS parent_id,
    version_code AS name,
    'Version' AS entity_type
FROM vehicle_versions
GROUP BY version_code
)
START WITH parent_id IS NULL
CONNECT BY PRIOR id = parent_id
ORDER SIBLINGS BY name;
```



- Afișarea într-o structură ierarhică a top 5 vânzări pe grup de date calendaristice
 - hierarchical sales display by date.sql.

```
'Month' AS entity_type,
       NULL AS selling_price
   GROUP BY sale_year, sale_month
   SELECT
       'YM-' || sale_year || '-' || sale_month AS parent_id,
       'Seller: ' || UPPER(seller) ||
        ' | Price: ' || selling_price ||
        ' | Car: ' || c.brand || ' ' || m.model_name AS name,
       'Sale' AS entity_type,
       selling_price
       SELECT vs.*,
              ROW_NUMBER() OVER (PARTITION BY sale_year, sale_month ORDER
BY selling_price DESC) AS_rn
   JOIN vehicle companies c ON m.company id = c.company id
START WITH parent_id IS NULL
CONNECT BY PRIOR id = parent_id
ORDER SIBLINGS BY selling price DESC , ID ASC
```

	HIERARCHY_ELEM	ENT	ENTITY_TYPE	SELLING_PRICE
1	2014		Year	(null)
2	Dec		Month	(null)
3		Seller: THE COLLECTION Price: 156000 Car: VOLKSWAGEN VW CALIFORNIA	Sale	156000
4		Seller: CHICAGO MOTOR CAR CORPORATION Price: 154000 Car: VOLKSWAGEN VW CALI	Sale	154000
5		Seller: EUROCAR Price: 124000 Car: VOLKSWAGEN VW CALIFORNIA	Sale	124000
6		Seller: THE COLLECTION Price: 84000 Car: LAND ROVER RANGE ROVER SPORT	Sale	84000
7		Seller: THE COLLECTION Price: 79800 Car: AUDI S8	Sale	79800
8	Feb		Month	(null)
9		Seller: KIA MOTORS AMERICA INC Price: 10500 Car: KIA RIO	Sale	10500
10	Jan		Month	(null)
11		Seller: ARS/ENTERPRISE Price: 33800 Car: FORD EXPLORER	Sale	33800
12		Seller: ARS/ENTERPRISE Price: 33500 Car: FORD EXPLORER	Sale	33500
4 Þ	1			•

Analiza influenței kilometrajului asupra vânzărilor utilizând diverse măsuri – odometer_sales_influence.sql.

SELECT

```
CASE
        WHEN s.odometer BETWEEN 0 AND 10000 THEN '0-10k'
        WHEN s.odometer BETWEEN 10001 AND 20000 THEN '10k-20k'
        WHEN s.odometer BETWEEN 20001 AND 30000 THEN '20k-30k'
        WHEN s.odometer BETWEEN 30001 AND 50000 THEN '30k-50k'
        WHEN s.odometer BETWEEN 50001 AND 70000 THEN '50k-70k'
        WHEN s.odometer BETWEEN 70001 AND 100000 THEN '70k-100k'
        ELSE '100k+'
    ROUND(AVG(s.selling_price), 2) AS avg_price,
    DENSE_RANK() OVER (ORDER BY ROUND(AVG(s.selling_price), 2) DESC) AS
avg price rank,
    ROUND(AVG(s.mmr), 2) AS avg_estimated_market_value,
    DENSE_RANK() OVER (ORDER BY ROUND(AVG(s.mmr), 2) DESC) AS
avg_estimated_market_value_rank,
    ROUND(AVG(s.selling_price - s.mmr), 2) AS avg_price_dev_from_market,
    DENSE_RANK() OVER (ORDER BY ROUND(AVG(s.selling_price - s.mmr), 2)
DESC) AS avg_price_dev_from_market_rank,
    COUNT(*) AS sales_count,
    DENSE RANK() OVER (ORDER BY COUNT(*) DESC) AS sales count rank
WHERE s.odometer IS NOT NULL
   CASE
        WHEN s.odometer BETWEEN 0 AND 10000 THEN '0-10k'
        WHEN s.odometer BETWEEN 10001 AND 20000 THEN '10k-20k'
        WHEN s.odometer BETWEEN 20001 AND 30000 THEN '20k-30k'
        WHEN s.odometer BETWEEN 30001 AND 50000 THEN '30k-50k'
        WHEN s.odometer BETWEEN 50001 AND 70000 THEN '50k-70k'
        WHEN s.odometer BETWEEN 70001 AND 100000 THEN '70k-100k'
        ELSE '100k+'
ORDER BY avg_price_rank, avg_estimated_market_value_rank,
avg price dev from market rank, sales count rank;
```

All rows	ll rows fetched: 7 in 0.120 seconds					
	KM_RAN	AVG_PRICE	AVG_PRICE_RANK	AVG_ESTIMATED_MARKET_VALUE	AVG_ESTIMATED_MARKET_VALUE_RANK	
1	0-10k	22367.33	1	22552.46	1	
2	10k-20k	20148.39	2	20354.62	2	
	20k-30k	18393.9		18552.48		
4	30k-50k	16468.65	4	16579.96	4	
	50k-70k	13400.47		13448.05		
	70k-100k	9747.92		9901.47		
	100k+	4774.15	7	4958.97		
		.,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,,		1330137		

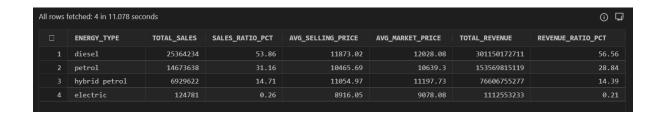
AVG_PRICE_DEV_FROM_MARKET	AVG_PRICE_DEV_FROM_MARKET_RANK	SALES_COUNT	SALES_COUNT_RANK
-185.12	6	5586	7
-206.22	7	13667	5
-158.58	4	13271	6
-111.31	2	24768	1
-47.58	1	15545	3
-153.55	3	14711	4
-184.82	5	17849	2

• Clasificarea mărcilor după proporția modelelor eco-friendly – rank brands by green models distribution.sql.

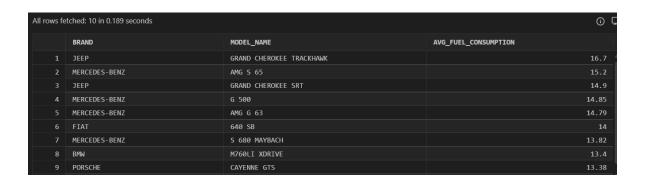
All rows fe	etched: 35 in 0.198 seconds				① □
	BRAND	TOTAL_MODELE	MODELELE_VERZI	PROCENT_MODELE_VERZI	RANG_FIRMA
1	POLESTAR			100	
2	BMW I			100	
3	MG ROEWE			100	
4	SMART			88.89	
5	VOLVO	19	15	78.95	
6	CUPRA			77.78	
7	PEUGEOT	22	14	63.64	
8	MITSUBISHI			62.5	
9	CITROEN	15	8	53.33	
10	JEEP	16		37.5	
11	OPEL	35	13	37.14	
12	AUDI	100	36	36	10
13	NTSSAN	1/		35 71	11

Calculul raportului dintre volumul vânzărilor și venituri per marcă sau model –
sales and revenue ratio.sql.

```
V.energy AS energy_type,
   COUNT(s.sale_id) AS total_sales,
   ROUND(COUNT(s.sale_id) * 100.0 / SUM(COUNT(s.sale_id)) OVER (), 2) AS
sales_ratio_pct,
   ROUND(AVG(s.selling_price), 2) AS avg_selling_price,
   ROUND(SUM(s.selling_price), 2) AS total_revenue,
   ROUND(SUM(s.selling_price) * 100.0 / SUM(SUM(s.selling_price)) OVER
(), 2) AS revenue_ratio_pct
FROM vehicle_sales s
JOIN vehicle_models m ON s.model_id = m.model_id
JOIN vehicle_versions v ON v.model_id = m.model_id
GROUP BY v.energy
ORDER BY total revenue DESC;
```



 Analiza relației dintre greutatea vehiculului și prețul de vânzare, inclusiv prețul mediu și prețul per kilogram – vehicle_weight_price_analysis.sql.



Lista modelelor cu cel mai bun şi cel mai slab consum de combustibil –
top worst models by fuel consumption.sql.

```
SELECT
    c.constructor_name,
    m.model_name,
    ROUND(AVG(v.kg_veh), 2) AS avg_weight,
    ROUND(AVG(s.selling_price), 2) AS avg_price,
    ROUND(AVG(s.selling_price)/NULLIF(AVG(v.kg_veh),0), 2) AS price_per_kg
FROM vehicle_sales s
JOIN vehicle_models m ON s.model_id = m.model_id
JOIN vehicle_versions v ON v.model_id = m.model_id
JOIN vehicle_companies c ON m.company_id = c.company_id
GROUP BY c.constructor_name, m.model_name
ORDER BY price_per_kg DESC;
```

Academia de Studii Economice București, Facultatea de Cibernetică, Statistică și Informatică Economică, Masterul de Baze de Date – Suport pentru Afaceri

All rows fe	All rows fetched: 63 in 14.472 seconds					
	CONSTRUCTOR_NAME	MODEL_NAME	AVG_WEIGHT	AVG_PRICE	PRICE_PER_KG	
	BMW	18	1660	154222.22	92.9	
	VW-SAIC	CALIFORNIA	2516	134363.64	53.4	
	BMW	M4	1687.7	67943.75	40.26	
	VW-SAIC	MACAN	1870	60881.25	32.56	
	VW-SAIC	PANAMERA	1986	55780.3	28.09	
	STELLANTIS	GRAND CHEROKEE SRT	2418	61000	25.23	
	VW-SAIC	SQ5	2083.28	47660	22.88	
	BMW	M5	1962.4	39743.06	20.25	
	VW-SAIC	S8	2305	44476.32	19.3	
	DMI					

• Creșterea anuală a vânzărilor per marcă – yearly_growth_per_brand.sql.

```
WITH brand_revenue AS (
    SELECT c.brand, s.sale_year, SUM(s.selling_price) AS total_revenue
    FROM vehicle_sales s
    JOIN vehicle_models m ON s.model_id = m.model_id
    JOIN vehicle_companies c ON m.company_id = c.company_id
    GROUP BY c.brand, s.sale_year
)

SELECT
    brand,
    sale_year,
    total_revenue,
    LAG(total_revenue) OVER (PARTITION BY brand ORDER BY sale_year) AS

prev_year_revenue
FROM brand_revenue;
```

				•
	BRAND	SALE_YEAR	TOTAL_REVENUE	PREV_YEAR_REVENUE
	AUDI	2014	4746550	(null)
	AUDI	2015	54324950	4746550
	BMW	2014	5716106	(null)
	BMW	2015	52599854	5716106
	BMW I	2015	1388000	(null)
	FIAT	2014	236400	(null)
	FIAT	2015	4589677	236400
	FORD	2014	24611208	(null)
	FORD	2015	383896651	24611208
10	HYUNDAI	2014	4746000	(null)
11	HYUNDAI	2015	56900150	4746000

6. Concluzie

Proiectul "Proces ELT și Analiză a Datelor din Domeniul Auto" demonstrează aplicarea practică a conceptelor evoluate de proiectare, implementare și analiză a bazelor de date. Prin integrarea mai multor surse de date și prin normalizarea informațiilor, s-a obținut o structură coerentă, capabilă să susțină analize complexe și vizualizări ierarhice asupra domeniului auto. Rezultatele obținute pot fi utilizate în cercetări privind eficiența energetică, sustenabilitatea și tendințele pieței auto moderne.