# BOARDGAMES

Ivanov Florin Ghinea Alexandra

#### STAREA ACTUALA

- Am definit structuria ontologiei folosind RDFLib
- Am implementat scripturi Python (RDFLib) pentru popularea automată a indivizilor.
- Ontologia este încărcată în GraphDB și interogabilă prin SPARQL.
- Datele provin dintr-un set structurat (~20.551 de instanțe).

#### STATISTICI

• • • • • • • • •

01

#### Clase definite: 6

Game, Mechanic, Domain, Duration, PlayerCount,
 Complexity

02

#### Proprietăți definite:

- Object properties: 2 (hasMechanic, hasDomain)
- Datatype properties: 8 (minPlayers, maxPlayers, playTime, recommendedAge, averageRating, complexityRating, publishedYear, ratedByUsers)

#### STATISTICI DESPRE INDIVIZI

• • • • • • • • •

- Total indivizi: 20.551
- Distribuție pe clase:
  - Game: ~8.000
  - Mechanic: ~130
  - Domain: ~80
  - Restul: jucători, durate, complexitate (valori unice)
- Datele sunt generate automat din fișierul CSV prelucrat.





### POPULAREA ONTOLOGIEI CU RDFLIB

• • • • • • • • •

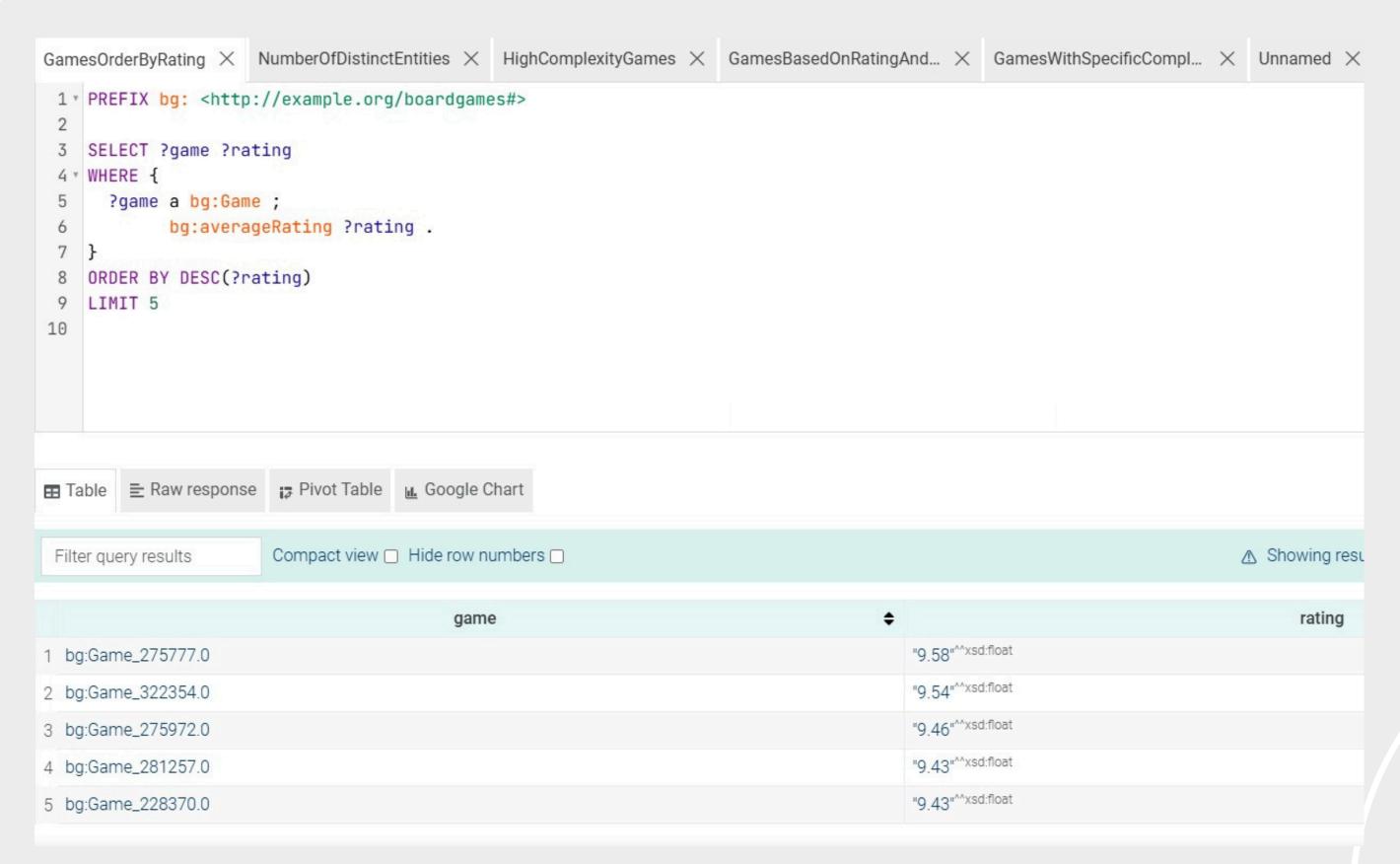
- Datele CSV sunt parcurse cu Pandas și RDFLib.
- Indivizii sunt creați automat pe baza atributelor jocurilor.
- Codul creează instanțe și relații (hasMechanic, hasDomain etc.)
- Fișier rezultat: boardgame\_ontology\_populated.owl



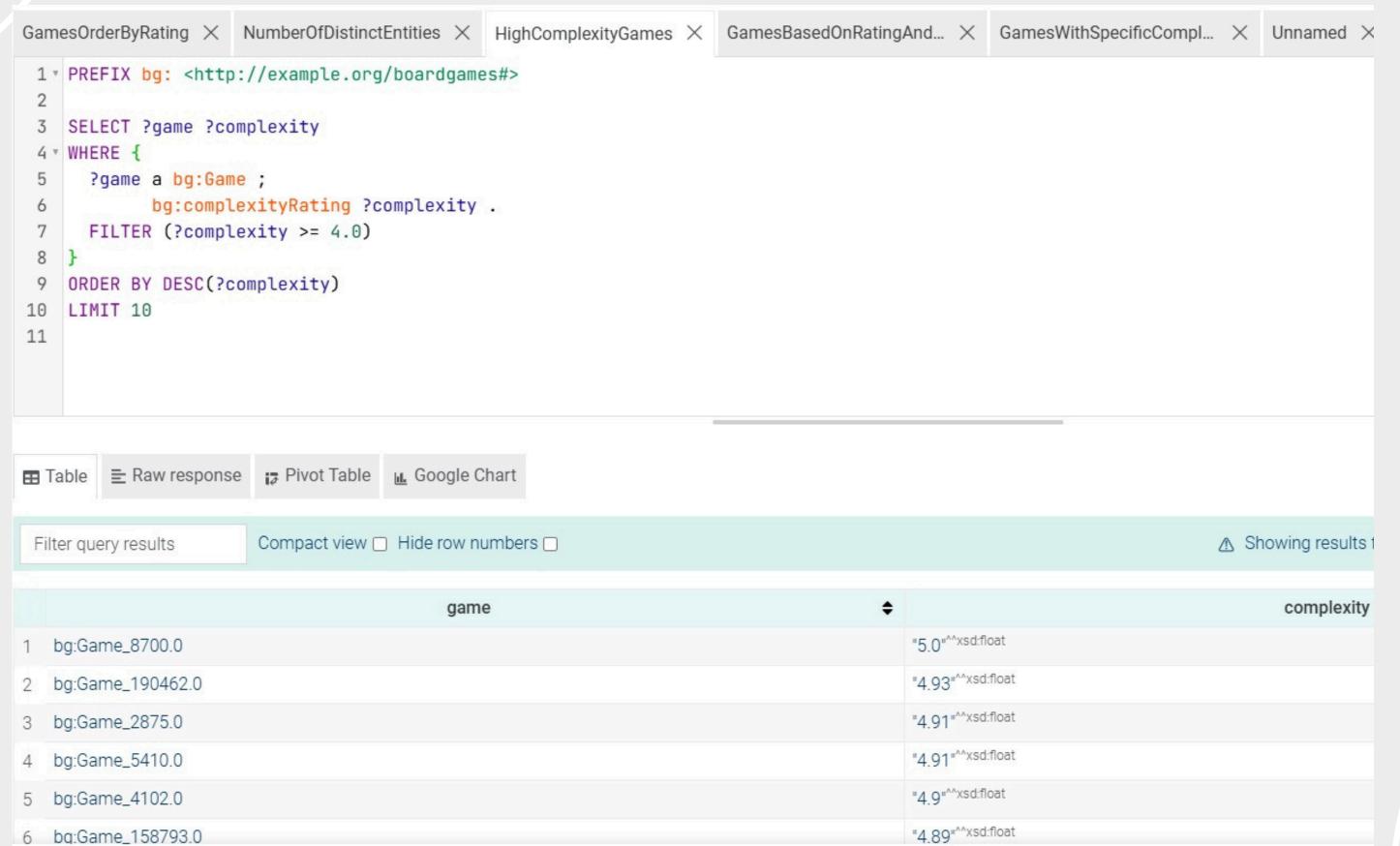
### ÎNCĂRCAREA ÎN GRAPHDB

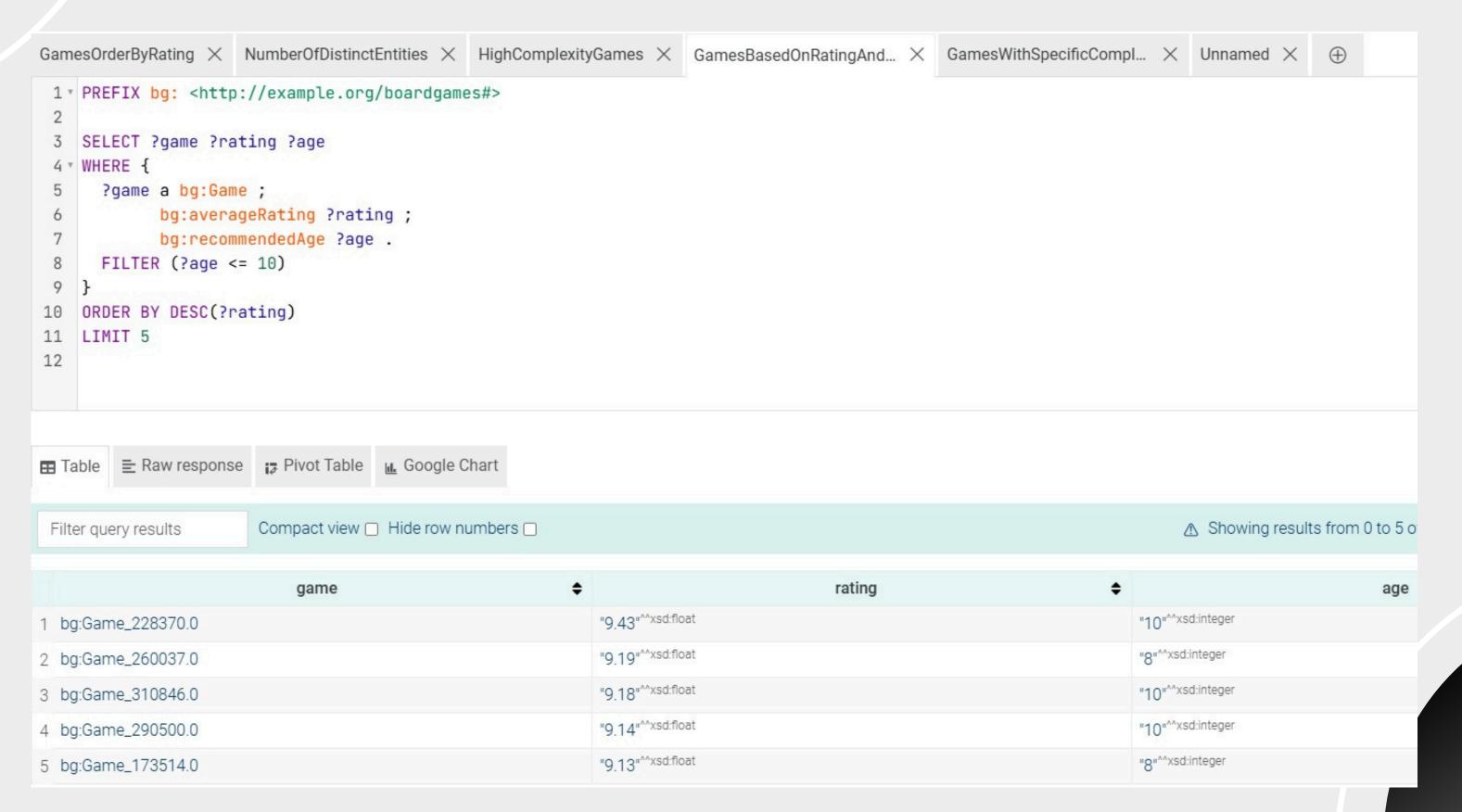
- Am creat un repository local: BoardGamesRepo
- Upload fişier RDF folosind interfaţa web GraphDB
- Vizualizare triplete şi overview prin funcţionalităţile native

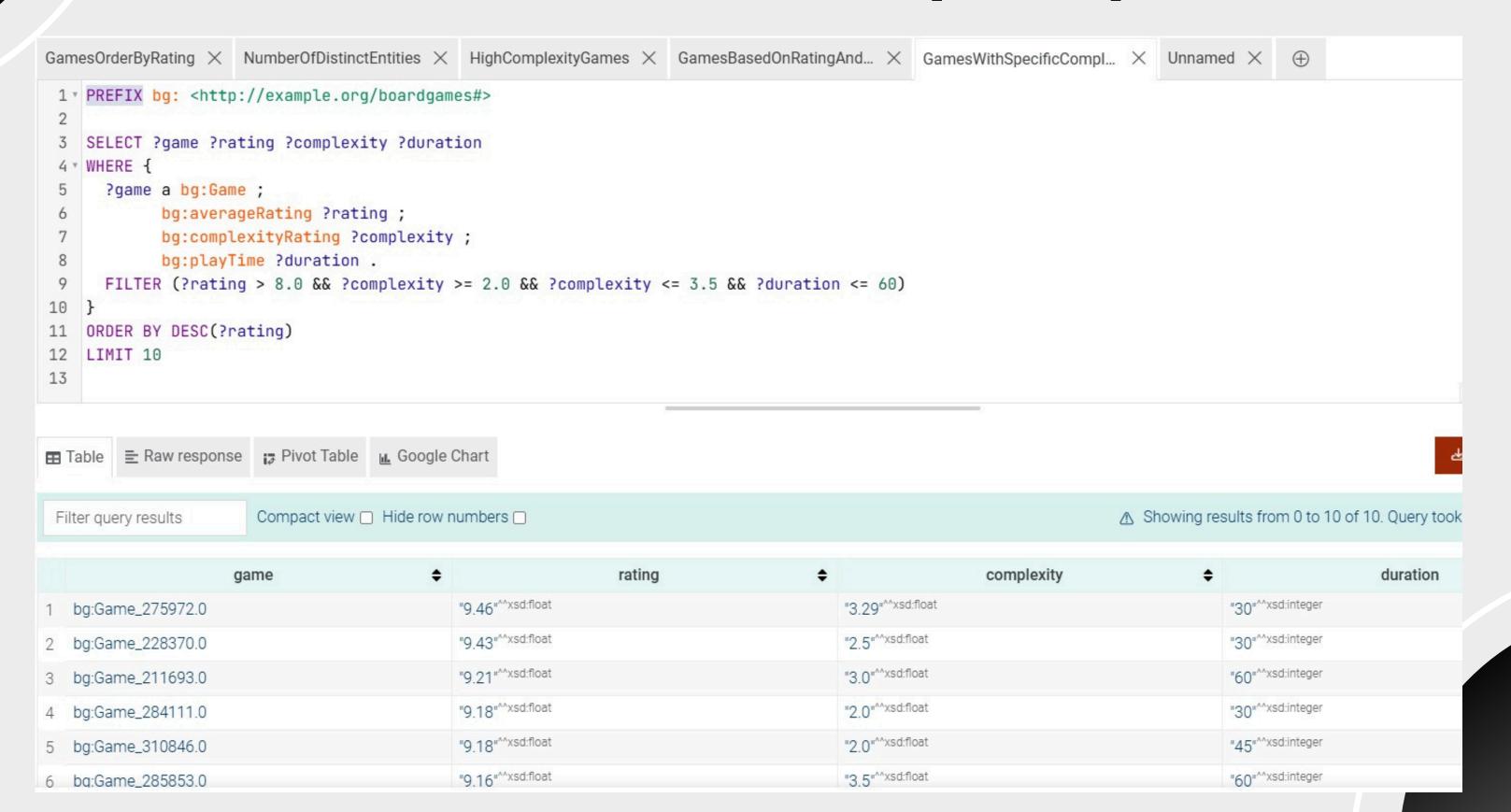




1 * PREFIX owl: <htt (count(di="" *="" 2="" 3="" 4="" ?individual="" a<="" select="" th="" where="" {=""><th></th><th>owl#&gt; ?TotalIndividuals)</th><th>GamesBasedOnRatingAnd &gt; ?type != owl:DatatypePr</th><th></th></htt>		owl#> ?TotalIndividuals)	GamesBasedOnRatingAnd > ?type != owl:DatatypePr	
	Pivot Table L. Google (	Chart		
Filter query results	Compact view  Hide row n	umbers 🗆		
			TotalIndividuals	
1 "20551"^^xsd:integer				







### PROBLEME ȘI SOLUȚII

#### Probleme întâlnite:

- Date necurate (ex. separatori inconsistenți în câmpurile multiple)
- Performanță inițială slabă la RDFLib in-memory

#### Soluții:

- Preprocesare riguroasă CSV cu Pandas
- Migrare la GraphDB pentru interogări eficiente

### CONCLUZIE

- Graful de cunoștințe este funcțional și interogabil
- Urmează integrarea cu aplicația web (etapa 3)
- Adăugarea de interfețe pentru recomandare și explorare vizuală

# THANK YOU