## Interações entre Droga e Doença por meio de Genes

Mateus Siqueira Batista Nicolas Bissoli Nattis

MC536 - Instituto de Computação, UNICAMP

2020

#### Proposta

Obter dados de interações entre genes e drogas, e entre genes e doenças.

#### Proposta

Obter dados de interações entre genes e drogas, e entre genes e doenças.

Através disso, podemos relacionar a interação entre estas drogas e as doenças.

#### Proposta

Obter dados de interações entre genes e drogas, e entre genes e doenças.

Através disso, podemos relacionar a interação entre estas drogas e as doenças.

#### Exemplo:

- Droga A ativa o gene X.
- Gene X tem relação de causa com as doenças α, γ.
- Portanto, a droga A tem relação de causa com as doenças α, γ.

#### DGldb



- Dados sobre interações droga-gene e o genoma drogável.
- Extraído de mais de trinta fontes confiáveis.
- Dados extraídos via arquivo tsv disponibiliszados.

#### DisGeNet



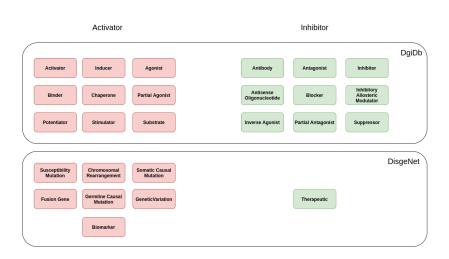
- Plataforma contendo uma das maiores coleções publicamente disponíveis de genes e variantes associados a doenças humanas.
- Dados extraídos via banco de dados SQLite disponibilizado.

#### Lógica

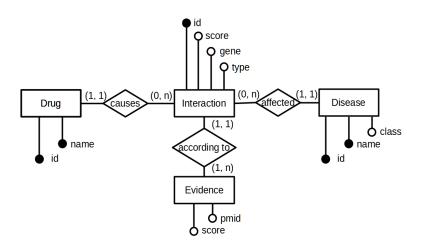
A relação de droga-doença ocorre de modo intuitivo a partir das relações de doença e droga com o gene.

		Droga-Gene	
		ativação	inibição
Gene-Doença	ativação	ativação	inibição
	inibição	inibição	ativação

# Tipos de Interação



#### Modelo Conceitual



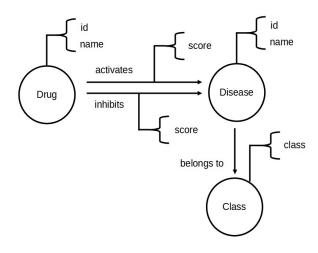
# Modelo Lógico

```
Drug(<u>DrugId</u>, <u>Name</u>)
Disease(<u>DiseaseId</u>, <u>Name</u>, Class)
```

## Modelo Lógico

```
Interaction(InteractionId,
            Drug Id,
            DiseaseId,
             Score,
            Gene,
            Type)
Evidence(InteractionId,
             Pmid,
             Score)
```

### Modelo Lógico de Redes Complexas



#### Evolução do projeto

- Removemos classes de drogas e aliases (fora do escopo).
- Dividimos as interações do Neo4j em duas.
- Usamos SQLite e TSV ao invés de requisições HTTP (muito lento).

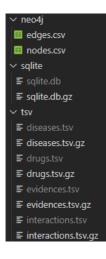
#### Transformação

- Transformar DISGENET SQLite em TSV.
- Ler TSV das fontes.
- Produzir TSV final.
- Transformar TSV final em SQLite.
- Transformar TSV final em CSV para Neo4j.

#### Tratamento de Dados

- Confibialidade
  - Os dados coletados possuem níveis de confiabilidade variáveis, que foram levados em conta e tranformados em um Score.
  - Há um Score atrelado ao Dgldb e outro ao DisGeNET.
     Assim, obtivemos um Score global da interação multiplicando um pelo outro.

### Dados publicados



Selecione o nome das drogas e doenças das N interações com maior pontuação.

SELECT Dr.Name, Di.Name, I.Type, I.Score FROM Interaction as I, Drug as Dr, Disease as Di WHERE Dr.Id = I.DrugId AND Di.Id = I.DiseaseId ORDER BY I.Score DESC LIMIT 10;

Selecione o nome das drogas e doenças das N interações com maior pontuação.

Dr.Name	Di.Name	I.Type	I.Score
NITISINONE	Tyrosinemia, Type III		0.861673561599624
BUROSUMAB	Autosomal dominant hypophosphatemic rickets		0.33348003403456
NITISINONE	Hawkinsinuria		0.669172021242262
BUROSUMAB	Hypophosphatemic Rickets		0.416674001701728
BUROSUMAB	Tumoral Calcinosis, Hyperphosphatemic, Familial		0.16674001701728
NITISINONE	Tyrosinemias		0.40333656074876
GOLODIRSEN	Muscular Dystrophy, Duchenne		0.388903558959012
GLEMBATUMUMAB VEDOTIN	Malignant neoplasm of breast		0.386666666666667
UROFOLLITROPIN	Ovarian Hyperstimulation Syndrome		0.346659625033008
THIAMINE	Dystonia	1	0.333339201361383

Quais drogas tem relação com a doença (Acute lymphocytic leukemia) C0023449?

SELECT Dr.Id, Dr.Name, I.Type, I.Score FROM INTERACTION as I, DRUG as Dr, Disease as Di WHERE Di.id ='C0023449' AND I.DiseaseId = Di.id ORDER BY I.Score DESC LIMIT 10;

Quais drogas tem relação com a doença (Acute lymphocytic leukemia) C0023449?

Dr.Id	Dr.Name	I.Type	I.Score
chembl:CHEMBL398707	HYDROMORPHONE		0.0388903558959012
chembl:CHEMBL3545253	FLORTAUCIPIR F 18		0.0388903558959012
chembl:CHEMBL2	PRAZOSIN		0.0388903558959012
chembl:CHEMBL1621597	IPRATROPIUM		0.0388903558959012
chembl:CHEMBL157101	KETOCONAZOLE		0.0388903558959012
chembl:CHEMBL1670	MITOTANE		0.0388903558959012
chembl:CHEMBL723	CARVEDILOL		0.0388903558959012
chembl:CHEMBL157138	LISURIDE		0.0388903558959012
chembl:CHEMBL2103830	FOSTAMATINIB		0.0388903558959012
chembl:CHEMBL1201250	BENZQUINAMIDE		0.0388903558959012

Quais classes de doenças são mais ativadas pela HYDROMORPHONE?

Uma análise aprofundada é necessária, mas podemos partir da seguinte.

```
MATCH (dr:Drug)-[activates]->(di:Disease)
-[belongs]->(c:Class)
WHERE dr.name='HYDROMORPHONE'
RETURN dr, activates, di, belongs, c
```

Quais classes de doenças são mais ativadas pela

**HYDROMORPHONE?** Overview Node labels Disease Class **Relationship Types** 

