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



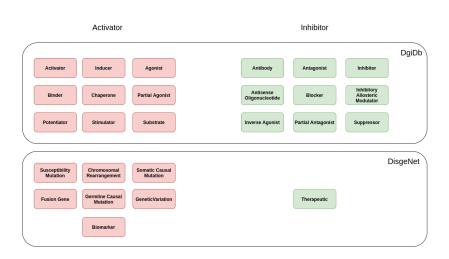
- Plataforma contendo uma das maiores coleções publicamente disponíveis de genes e variantes associados a doenças humanas.
- Dados extraídos via banco de dados SQLite disponibilizado.

Lógica

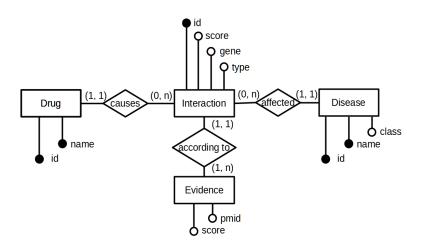
A relação de droga-doença ocorre de modo intuitivo a partir das relações de doença e droga com o gene.

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

Tipos de Interação



Modelo Conceitual



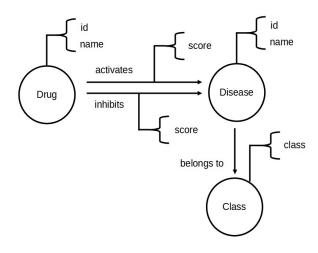
Modelo Lógico

```
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).

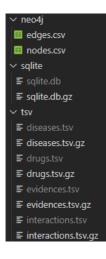
Transformação

- 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	0.861673561599624
BUROSUMAB	Autosomal dominant hypophosphatemic rickets		0.833348003403456
NITISINONE	Hawkinsinuria		0.669172021242262
THIAMINE	THIAMINE METABOLISM DYSFUNCTION SYNDROME 5 (EPISODIC ENCEPHALOPATHY TYPE)		0.591677082416454
BUROSUMAB	Tumoral Calcinosis, Hyperphosphatemic, Familial, 1		0.500008802042074
BUROSUMAB	Tumoral Calcinosis, Hyperphosphatemic, Familial, 2		0.500008802042074
BUROSUMAB	Hypophosphatemic Rickets		0.416674001701728
BUROSUMAB	TUMORAL CALCINOSIS, HYPERPHOSPHATEMIC, FAMILIAL		0.416674001701728
NITISINONE	Tyrosinemias		0.40333656074876
GLEMBATUMUMAB VEDOTIN	AMYLOIDOSIS, PRIMARY LOCALIZED CUTANEOUS, 3	1	0.4

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**

- Podemos deduzir novas interações a partir do grafo?
 - Predição de links.
- Existem tipos de drogas e doenças que interagem mais entre si?
 - Comunidade.

