Identificação de Doenças Mentais MC536 - UNICAMP - 2s 2018

Gabriel Alves Tabchoury - RA 171828 Paulo Afonso Martins Januário - RA 185441

Parte 1

1. Descrição

Banco de dados que reúne informações sobre as doenças mentais conhecidas, quais seus sintomas e dados sobre incidências conhecidas. Serão mapeadas as regiões e probabilidades de a doença ocorrer no local, relacionando com faixa etária e gênero. Ao relacionar com os sintomas, esses dados podem ajudar a prever probabilidades de certo paciente possuir a doença, bem como gerar dados de estatística.

2. Requisitos

- Sintoma
 - Nome
 - Descrição

Doença

- Nome
- Descrição
- Sintomas

Região

- País
- Cidade

Incidência

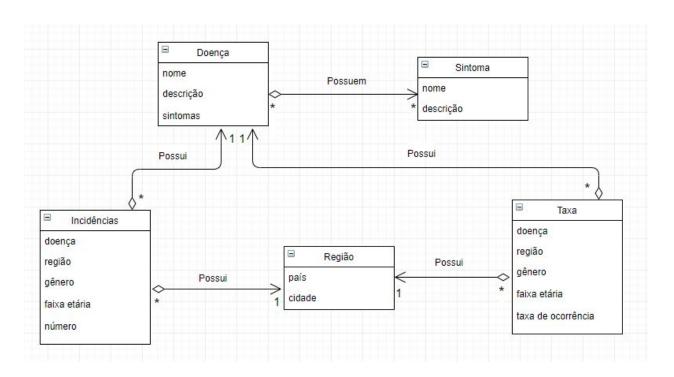
- Doença
- Região
- Gênero
- Faixa etária

Número de ocorrências

Taxa

- o Doença
- o Região
- o Gênero
- Faixa etária
- Taxa de ocorrências

3. Diagrama UML



4. Fontes

- Para alimentar o banco de dados serão utilizados os seguintes sites:
 - malacards.org Human Disease Database esse site possui dados sobre doenças conhecidas.
 - ghdx.healthdata.org Global Health Data Exchange esse site possui dados de incidências de doenças ao redor do mundo.
- Para entender mais sobre o tema e coletar estatísticas, os seguintes sites serão consultados:
 - o <u>ourworldindata.org</u> Our World In Data

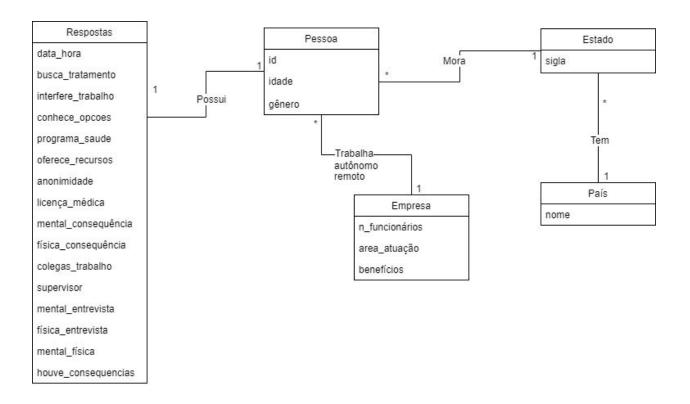
Parte 2

Na segunda etapa, a qual tivemos que procurar os dados para alimentar nosso banco, tivemos que alterar o nosso modelo conceitual pois não conseguimos encontrar dados compatíveis com o modelo que havíamos planejado.

A base do nosso modelo consiste em uma pesquisa de 2014 que mede atitudes em relação à saúde mental e frequência de transtornos mentais no ambiente de trabalho técnico, ou seja, em empresas de tecnologia.

Sendo assim, os nossos modelos conceitual e lógico ficaram assim:

1. Modelo Conceitual



2. Modelo Lógico

- **PESSOA** (<u>id</u>, idade, genero, estado, idEmpresa)
 - o idEmpresa-> Chave Estrangeira: Empresa(id)
 - estado> Chave Estrangeira: Estado(sigla)
- **PESSOA_RESPOSTA** (<u>id</u>, idPessoa, data_hora, busca_tratamento, interfere_trabalho, conhece_opcoes, programa_saude, oferece_recursos, anonimidade, licenca_medica, mental_consequencia, fisica_consequencia, colegas_trabalho, supervisor, mental_entrevista, fisica_entrevista, mental_fisica, houve_consequencias)
 - idPessoa -> Chave Estrangeira: Pessoa(id)
- **EMPRESA**(<u>id</u>, n_funcionarios, area_atuacao, beneficios)
- **ESTADO**(<u>sigla</u>, pais)
 - pais> Chave Estrangeira: Pais(nome)
- PAIS(nome)

3. Fontes

 Dados da pesquisa : https://www.kaggle.com/osmi/mental-health-in-tech-survey

Parte 3

Na terceira etapa do trabalho tivemos algumas alterações no modelo lógico. Essas alterações foram feitas pelos seguintes motivos:

- Melhorar o nome dos campos para facilitar o entendimento;
- Analisando melhor, vimos que não temos dados suficientes para uma boa análise por Empresa, Estado e País uma vez que temos apenas 1256 entrevistas registradas. Portanto, decidimos unificar essas tabelas nas tabelas de Pessoa e Pessoa_Resposta. Para se ter uma ideia, mais da metade das respostas que temos está com o estado vazio além de que grande parte dos dados são apenas dos Estados Unidos e Inglaterra.

Sendo assim, o nosso modelo lógico ficou assim:

- **PESSOA** (<u>id</u>, idade, genero, estado,pais)
- PESSOA_RESPOSTA (<u>idPessoa</u>, data_hora, trabalho_proprio, istorico_familiar, tratamento, interferencia_trabalho, trabalho_remoto, empresa_ti, conhece_opcoes, programa_saude, busca_tratamento, anonimidade, licenca_medica, mental_consequencia, fisica_consequencia, mental_entrevista, fisica_entrevista, mental_fisica, houve_consequencias)
 - o idPessoa -> Chave Estrangeira: Pessoa(id)

Modelo de Grafos

O modelo de banco de dados de grafos, possui relacionamentos mais naturais. As entidade (conhecidas como vértices) as quais são relacionadas por arestas podem guardar dados entre os relacionamentos além de que cada relacionamento pode ter uma direção. Um exemplo interessante é o Facebook no qual temos as entidades pessoas (vértices) que se conectam umas as outras e cada relacionamento existem diversas informações como por exemplo a data em que ele ocorreu, quem solicitou a amizade, quanto tempo demorou para a outra pessoa aprovar, etc.

Falando sobre a teoria de grafos, esse tipo de modelo está contido nas bases noSQL que são potencialmente mais rápidos e fáceis de escalar. Essa rapidez vem na hora de se comparar uma busca repleta de joins em um banco de dados relacional com a simplicidade nos relacionamentos em grafos. Além da velocidade, outra grande vantagem do modelo de grafos, a qual será fundamental nesse trabalho, é a visualização das informações. Como queremos fazer análise desses dados e como eles se relacionam, com o modelo de grafos fica bem mais fácil visualizar essas relações pela quantidade de ligações entre os vértices do grafo.