Descubrimiento de Conocimiento Médico Proyecto de Aprendizaje de Máquinas

Diamis Alfonso Marié del Valle Roxana Peña Dennis Fiallo Ernesto Alfonso Rolando Sanchéz

Objetivos del proyecto

• Utilizar técnicas de machine learning y procesamiento del lenguaje natural para descubrir y extraer conocimiento médico a partir de la data de ehealthkd2021.

Data

• Los datos son oraciones en español e inglés presentes en la data de ehealthkd2021. Esta base de datos contiene información médica relevante, como informes de pacientes, notas clínicas y registros médicos, en ambos idiomas.

Tareas

Entre las tareas a implementar se encuentran:

- 1. Named Entity Recognition (NER):
 - Identificar y clasificar entidades en el texto. Se cuentan con 4 tipos de entidades.
 - Concept
 - Action
 - Predicate
 - Reference

Tareas

2. Relation Extraction (RE):

Identificar las relaciones y las conexiones entre las entidades en el texto. Se tienen las relaciones siguientes.

- is-a
- same-as
- has-property
- causes
- entails
- in-time
- subject
- target
- alamai.
- domain
- arg

3. Combinación de NER y RE.



LSTM (Long Short-Term Memory)

Definición

Es un tipo de red neuronal recurrente (RNN) que se utiliza para procesar y analizar secuencias de datos, como texto, audio o series de tiempo. A diferencia de las RNN tradicionales, que pueden tener dificultades para capturar relaciones a largo plazo en los datos, las LSTM están diseñadas específicamente para resolver este problema mediante el uso de celdas de memoria.

BERT (Bidirectional Encoder Representations from Transformers)

Definición

Es un modelo de lenguaje basado en la arquitectura Transformer desarrollado por Google. A diferencia de los modelos de lenguaje tradicionales, que se entrenan de manera unidireccional, BERT se entrena de manera bidireccional, lo que le permite capturar el contexto de las palabras en una oración de manera más efectiva.

T5 (Text-To-Text Transfer Transformer))

Definición

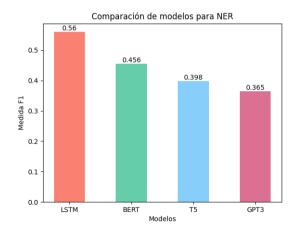
Es un modelo de lenguaje basado en la arquitectura Transformer y diseñado específicamente para la transferencia de texto a texto, lo que significa que puede abordar una amplia gama de tareas de procesamiento del lenguaje natural (NLP) mediante la formulación de la entrada y la salida en un formato de texto a texto.

GPT-3 (Generative Pre-trained Transformer 3)

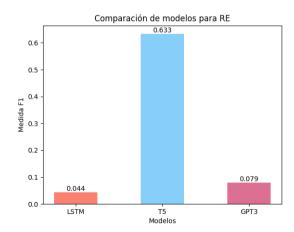
Definición

Es un modelo de lenguaje desarrollado por OpenAl. Es la tercera versión de la serie GPT y se basa en la arquitectura Transformer. Puede generar texto coherente y contextualmente relevante en respuesta a una entrada de texto.

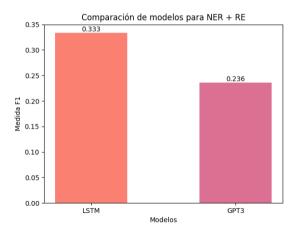
NER



RE



Combinación NER y RE



Una vez obtenido todo el conocimiento de los documentos, se guardan los datos en una base de datos orientada a grafos. Para ello se utiliza **Neo4j**, el cual permite acceder a los datos de diversas formas y usando distintos lenguajes de consulta. En nuestro proyecto se utiliza **Cypher**, un lenguaje que permite consultar y manipular grafos.

La comunicación con la base de datos se realiza en el siguiente método:

```
def create database(self):
    relations, keyphrases = OntologyUtils.load result()
   with self.driver.session(database="neo4i") as session:
        # Write transactions allow the driver to handle retries and transient errors
        for key,value in keyphrases.items():
            result = session.execute write(
                self.create entity, value, key
        for key,value in relations.items():
            result = session.execute write(
                self.create relation, key[0], key[1], key[2], key[3], value
```

La generación de los nodos como entidades la realizamos con las siguientes consulta:

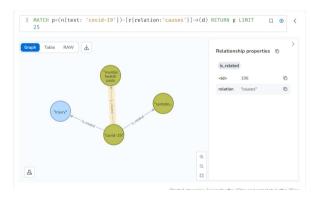
```
@staticmethod
def create entity(tx, value, key):
        if value == "Concept":
            query =(
                "CREATE (w:Concept { text: $kev }) "
                "RETURN w"
        elif value == "Action":
            query =(
                "CREATE (w:Action { text: $kev }) "
                "RETURN w"
        elif value == "Predicate":
                "CREATE (w:Predicate { text: $key }) "
                "RETURN w"
        elif value == "Reference":
                "CREATE (w:Reference { text: $kev }) "
                "RETURN W"
        result = tx.run(query, value=value, key=key)
```

Para la creación de las relaciones entre los nodos utilizamos la consulta:

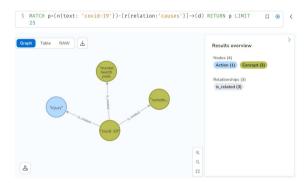
```
@staticmethod
def create_relation(tx, key0, key1, key2, key3, value):
    query = (
        "MATCH (p {text: $key0}), (r {text: $key2})"
        "CREATE (p)-[: is_related {relation: $value}]->(r) "
    )
    result = tx.run(query, key0=key0, key1=key1, key2=key2, key3=key3, value=value)
```

Este método realiza una consulta para conocer las causas de alguna enfermedad de interés:

En esta imagen podemos ver los resultado obtenidos al realizar la consulta para conocer las causas del covid-19:







Muchas Gracias