PROYECTO FINAL MÁSTER CLASIFICADOR DOCUMENTOS MÉDICOS HOPE 2020-2021

Ruben Vasallo Gonzalez 28 de junio de 2020

Índice general

1.	Presentación del Máster	2
	1.1. Definición del proyecto	2
2.	Objetivos del Máster	3
	2.1. Objetivo principal	
	2.2. Objetivos secundarios	3
3.	Metodología	4
	3.1. Extracción de los datos	4
	3.1.1. Lectura de los datos de MySQL	
	3.1.2. Conversión a formato columnar	
	3.2. Procesado de los datos	10
	3.3. Análisis de los datos	10
	3.3.1. Análisis de componentes principales	10
	3.4. Enriquecimiento de los datos. Aproximación por Vecinos más próximos (K-NN)	
	3.5. Modelos Predictivos	
	3.5.1. Regresión logística	
4.	Conclusiones	12
	4.1 Popultados obtonidos	19

Presentación del Máster

1.1. Definición del proyecto

El proyecto de fin de máster que aquí se presenta nace de la necesidad por parte del *proyecto HOPE* de clasificar y recomendar resultados sobre estudios clínicos de confianza y que estén actualizados. En Internet existe muchísima información sobre medicina y salud y no siempre toda es de fiar.

El proyecto HOPE (que significa Health Operations for Personalized Evidence en ingles) nace de la necesidad de ayudar a los científicos médicos a encontrar la información que necesitan de la manera más rápida y fácil posible. Existe infinidad de información medica en Internet de miles de proyectos de investigación medica y esto hace que, muchas veces sea complicado encontrar la información sobre ensayos médicos para tratar información. En el ámbito de la medicina el tiempo perdido puede costar vidas y es un precio demasiado elevado a pagar, tanto a nivel económico como emocional.

Actualmente existen bases de datos de confianza en donde los científicos y el publico en general puede buscar informes y ensayos sobre estudios clínicos desarrollados anteriormente, pero no siempre es fácil o rápido encontrar estos resultados.

El proyecto HOPE es un sistema basado en inteligencia artificial para identificar los datos claves de casos clínicos registrados en la Historia Clínica Electrónica, en base a los cuales realiza una búsqueda única por paciente para proporcionar al profesional de la salud recomendaciones de tratamientos, estudios de investigación, información para el paciente, todo en base a registros de fuentes científicas de información. En este proyecto, médicos de todo el mundo puede consultar en una base de datos informes médicos relacionados con los síntomas que puedan tener sus pacientes y ver que otros tratamientos han dado resultado. Todo y con eso, el sistema no siempre devuelve los artículos más relevantes o actualizados por lo que, no siempre la información consultada es útil.

En este ámbito, los profesionales médicos pueden valorar si la información recibida ha sido útil o no respecto a la búsqueda que han realizado, por lo que con ese *feedback*, se pretende mejorar el sistema actual complementándolo con un modelo clasificador capaz de ayudar al actual a entregar realmente los artículos útiles basándose en el *feedback* que los médicos dan al sistema.

Objetivos del Máster

2.1. Objetivo principal

El objetivo principal que se pretende alcanzar en este proyecto es el de entrenar un modelo predictivo de tipo clasificador que sea capaz de discriminar en base a los términos buscados por el medico, cuales son los artículos más útiles que pueden ayudar en el tratamiento del paciente.

Este modelo predictivo tendrá que ser capaz de clasificar si un documento/articulo que esta relacionado un unas Keywords y unos términos (dolencias) buscados por un usuario sera útil o no para este usuario. Esto permitirá a los médicos poder consultar de una manera inmediata la información de otras pruebas relacionadas con las dolencias del paciente y así poder decidir aplicar o no las mismas pruebas. Ademas también permitirá que pacientes que aparentemente no tenían un tratamiento disponible para la dolencia que tiene y que están en cuidados paliativos, puedan probar posibles tratamientos relacionados con las dolencias que tienen, y que si han funcionado en otros pacientes.

Con todo esto, el entregable final sera el código necesario para crear y ejecutar el modelo predictivo que mejor acierto tenga con el dataset facilitado para poder realizar el entrenamiento y pruebas de la validación del modelo.

2.2. Objetivos secundarios

Debido a que la creación de un modelo predictivo funcional es un primer paso fundamental para solucionar el problema, el propio modelo en si no servirá de nada si no existe una manera útil y sencilla de poder usarlo.

Por eso, si se consigue entrenar un modelo lo suficientemente útil para que de resultados correctos, se plantea como objetivo secundario el crear una interfaz (api REST) que facilite el uso de este modelo.

Esta api deberá recoger por parámetro los atributos necesarios para que el modelo se pueda ejecutar y devuelva la respuesta de si el articulo es valido o no

Metodología

3.1. Extracción de los datos

El Origen de los datos se encuentra en una Base de datos SQL distribuida en dos tablas, que pasamos a detallar a continuación:

ullet Tabla $fed_hope_sugerencia$

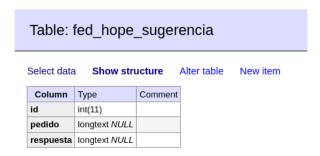
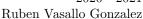


Figura 3.1: Visualización de los atributos de la tabla fed_hope_sugerencia

En esta tabla encontraremos la sugerencia que dio el programa HOPE en base a los parámetros que introdujo el usuario, almacenado en el atributo pedido y la respuesta que dio el programa, almacenado en el atributo respuesta. Todos los datos son almacenados en formato documento json.





Atributo pedido: Si analizamos el formato de datos que tenemos del atributo pedido observamos los siguientes atributos:

```
"data": {
  "type": "emr--em",
  "attributes": {
   "name": null,
   "affected_organ": "",
  "age": "75",
  "diagnosti_main": "FISTULA PERITONEAL",
  "gender": "male",
  "medical_history": "Paciente de 75 au00fios con antecedentes de gastrectomu00eda total por adenocarcinoma gu00e1strico que intercurriu00f3 con
  eventraciu00f3n y posterior formaciu00f3n de fu00edstula entero-atmosfu00e9rica. Actualmente cursa postoperatorio de resecciu00f3n intestinal
  mu00e1s eventraciu00f3n y posterior formaciu00f3n de malla. Al examen impresiona en regular estado general, lu00facido, hemodinu00elmicamente estable
  , sin signos de falla de bomba. Regular entrada de aire, rales crepitanes bilatorales. Abdomen blando, depresible, levemente doloroso a la
  palpaciu00f3n profunda. Herida cubierta por apu00f3sitos estu00e9riles. Catarsis positiva. Diuresis positiva.\nnPROBLEMAS ACTIVOS:\nn-PDP
  resecciu00f3n intestinal mu00e1s eventroplastu00eda: Paciente clu00ednicamente estable, hemodinu00e1micamente compensado. Refiere buena
  tolerancia al dolor. Afebril hace 72 hs. Cumple 4to du00eda de tratamiento con piperacilina tazobactam por neumonu00eda broncoaspirativa con
  aislamiento de E.coli BLEE. Hemocultivos vienen negativos. Tdc tu00f3rax y abdomen informa: Consolidaciu00f3n bibasal bilateral mu00eis
  derrame pleural bilateral. Colecciu00f3n laminar posterior a ambos mu00fasculos rectos de 10x2x0.4 cm, y otra colecciu00f3n en herida
  quiru00fargica de pared de 10x2.8x1.2 cm. Se da aviso a cirujano tratante. Persiste con estado nauseoso, por lo que continua con antiemu00e9ticos
  reglados. \nEn aislamiento de contacto por germen multirrestente. \nSe da informe. Control evolutivo."
}
```

Podemos ver varios atributos haciendo referencia a los síntomas que consulta el profesional medico.

Atributo respuesta: En el atributo respuesta obtenemos entre otros datos, el listado de artículos científicos sugeridos relacionados con los síntomas descritos por el profesional medico. Esta respuesta es muy amplia pero entre todos los atributos, podemos observar un listado de identificadores de artículos, con sus fechas de revisión de estos, y unas palabras claves descriptivas para esos artículos.

Nota: Mostramos una pequeña parte del contenido de una observación del atributo respuesta.

```
{"data":{"type":"emr.-emr,", "id":"ef6d63fb-afe8-4650-8ab8-d4d75edd4fe5", "attributes":{"id":376, "unid":"ef6d63fb-afe8-4650-8ab8-d4d75edd4fe5", "langcoge":"es", "name":null, "status":true, "created":1559052244, "changed":1559052244, "affected_organ":null, "age":75, "clinicaltrials":{"organials":[], "trials":[], "tr
                impresiona en regular estado general,
crepitantes bilaterales. Abdomen blan
Catarsis positiva. Diuresis positiva.
Babasa ACTIVOS:
P00 resecciu00f3n intestinal mu00els eventroplastu00eda: Paciente clu00ednicamente estable, hemodinu00elmicamente compensado. Befiere buena tolerancia al dolor. Afebril hace 72 hs. Cumple 4to du00eda de tratamiento con piperacilina iazobactam por neumonu00eda broncoaspirativa con aliamiento de Ecoli Bier Hemocultivos vienen negativos. TAC de tu00f3rax y abdomen informa: Consolidaciu00f3n bibasal bilateral mu00eda grampe pleural bilateral. Colecciu00f3n laminare posterior a ambos mu00f3racultos rectos de 10x2.0x2.4 cm, y grg colecciu00f3n en hegrida quiru00f3rarica de pared de 10x2.0x1.2 cm. Se da axisa a citulano tatante. Persiste con estado nauseagos, por lo gue continua con antiemu00e9ticos regulados.
En alsiamiento de contacto por germen multirestente.
Se da informa. Control golutivo: "medical history mesh terms: ["Intestines", "Therapeutics", "Catharsis", "Wounds and Injuries", "Abdomen", "Respiratory Sounds", "Palpation", "Antienetics", "Nausea", "Incipional Hernia", "Piperacillin", "Surgical Wound", "Diuresis", "Quarantine", "Muscles", "Blood Culture", "Tomography, X-Ray Computed", "Pheumonia", "Pain", "medical query": [], "topics": []], "mesh terms: ["Instestines", "Respiratory Sounds", "Pain Intestines", "Pleural Effusion", "Thorax", "Incisional Hernia", "Pleural Effusion", "Thorax", "Incisional Hernia", "Pleural Effusion", "Thorax", "Incisional Hernia", "Pleural Effusion "Pheumonia", "Surgical Wound", "Diuresis", "Quarantine", "Wuscles", "Blood Culture", "Tomography, X-Ray Computed", "Pheumonia", "Surgical Wounds, "Diuresis", "Quarantine", "Wuscles", "Pleural Effusion", "Thorax", "Incisional Hernia", "Pleural Effusion Wounds, "Diuresis", "Quarantine", "Muscles", "Blood Culture", "Tomography, X-Ray Computed "Pheumonia", "Pain", "aged", "male"], "metastasis" null, "pubmed"; ("query"; ("dol") "pubmed", "terms "udo22aquedu0022[mesh] NG w00227hespiratory Soundsw022[mesh] NG w00227hespiratory Soundsw022[mesh] NG w00227hespiratory Soundsw022[mesh] NG w00227hespiratory Soundsw022[mesh] NG w0022
```

Figura 3.2: Ejemplo de contenido del atributo respuesta de una observación



 $\bullet \ \ {\bf Tabla} \ \it fed_hope_sugerencia_feedback \\$

Table: fed_hope_sugerencia_feedback					
Select data Show structure Alter table New item					
Column	Туре	Comment			
id	int(11)				
articulo	varchar(255) NULL				
utilidad	int(11) NULL				
comentario	varchar(255) NULL				
fed_hope_sugerencia_id	int(11) NULL				

Figura 3.3: Visualización de los atributos de la tabla fed_hope_sugerencia_feedback

En esta tabla encontraremos la opinión feedback (que utilidad ha tenido la información por parte del usuario) de la información recibida dado un articulo en concreto en una búsqueda en concreto. Esta información se relaciona con la tabla fed_hope_sugerencia a través del atributo fed_hope_sugerencia_id.

En esta tabla esta representada la opinión feedback del usuario en el atributo utilidad, que denota un valor 0 para los artículos que han sido poco útiles respecto a la búsqueda realizada y 1 para los artículos que si han sido útiles.



3.1.1. Lectura de los datos de MySQL

El primer paso sera extraer de la base de datos MySQL el dataset de datos. Para realizar esta acción nos ayudaremos de las librerías sqlalchemy y pymysql programadas en lenguaje python que nos permitirá acceder a la información almacenada en una base de datos MySQL y devolvérnosla en formato dataframe, un formato que nos permite entre otras cosas, realizar transformaciones de los datos para conseguir nuestro objetivo final.

Este formato es interpretable por la librería pandas y numpy, dos librerías programadas en lenguaje python, muy comunes en el ámbito de la ciencia del dato, que nos facilitara entre otras cosas, poder hacer operaciones matemáticas con los datos de manera eficiente.

Import data from DB.



Figura 3.4: Lectura de los datos de Mysql



3.1.2. Conversión a formato columnar

Para poder trabajar con los datos, necesitaremos que estos estén en formato columnar (tabla relacional) por lo que necesitaremos convertir los datos de estos *json* en tablas relacionales (A esta acción se le conoce como *flattening* o aplanar).

Este paso consiste en coger cada uno de los atributos que tiene el json y convertirlos en columnas de una tabla, añadiendo los valores. Si el *json* tiene varios niveles, este proceso añadirá tantas columnas como niveles tenga el *json*, siempre que todas las observaciones del *json* tengan el mismo formato. Este caso se nos cumple para las observaciones del atributo Pedido. No es así para las observaciones del atributo respuesta en el que tendremos que hacer un tratamiento especial que detallaremos posteriormente.

Para poder realizar esta acción, primero tendremos que solucionar un problema de tratamiento de texto. Los datos que se nos proporcionan, contienen caracteres que informan de un salto de linea o tabulador. Estos caracteres pueden ser mal interpretados a la hora de leer los datos de los documentos en formato *json* por lo que los eliminaremos de los datos (substituyendo-los por espacios vacíos).

Remplace ilegal charts in json



Figura 3.5: Eliminación de caracteres erróneos.



• Flattening del atributo pedido

Para realizar la acción de *flattening* en el atributo pedido, nos ayudaremos de la funcionalidad *json_normalize* del paquete pandas que realiza esta acción.

Flattening JSON

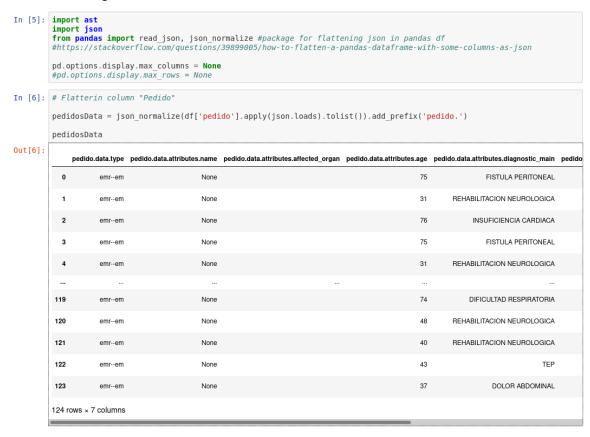


Figura 3.6: Flattening del atributo pedido.

\bullet Flattening del atributo respuesta

Debido a que la información almacenada en el documento *json*, en el atributo respuesta es muy compleja (debido a que esta contiene diferentes documentos con diferentes niveles de información) como se puede apreciar en el apartado X, no podemos aplanar la información directamente como hemos hecho con el atributo pedido. Por lo que tenemos que analizar que información nos interesa recoger para enriquecer el dataset de datos.

Después de analizar el documento, y ayudarnos del conocimiento del cliente, vemos que los atributos más interesantes son los que hacen referencia al identificador del articulo, las palabras claves asociadas al articulo por parte de la api pubmed y el mes y año de la revisión del articulo.



```
In [7]: # Flatterin column "respuesta"
              def get_articles_from_respuesta(ld):
                     jsonData = json.loads(ld)
pubmedKeys = jsonData['data']['attributes']['pubmed_mt_opt']
if pubmedKeys is None : pubmedKeys = []
                     articles = list(jsonData['data']['attributes']['pubmed']['articles'])
                     articlesIDs = []
articlesRevisedYear = []
                     articlesRevisedMonth = []
for article in articles:
                           articlesIDs.append(article['id'])
articlesRevisedYear.append(article['revisedDate']['Year'])
articlesRevisedMonth.append(article['revisedDate']['Month'])
                    return dict({
   'articles': articlesIDs,
   'articlesRevisedYear': articlesRevisedYear,
   'articlesRevisedMonth': articlesRevisedMonth,
                             'pubmed_keys': ','.join(pubmedKeys)
               respuestaData = json_normalize(df['respuesta'].apply(get_articles_from_respuesta).tolist()).add_prefix('respuest
              respuestaData
Out[7]:
                                                                     [2018, 2018, 2017, 2016, 2018, 2014, 2018, 201...
                         [27395425, 28560554, 28641726, 26245344, 28942...
                          [30210096, 27617939, 27210858, 26412482, 25487...
                                                                                                                                                              Back, Wounds and Injuries, Catheterization, Rest,.
                          [21067951, 27616270, 27532500,
                                                                                                                                                              Heart Murmurs, Intestines, Lactic Acid, Therapeut.
                          [30179656, 28641726, 28694230,
                                                                     [2019, 2017, 2018, 2017, 2017, 2017, 2015, 201...
                                                                                                                   [03,\,12,\,05,\,02,\,11,\,05,\,08,\,06,\,01
                                                                                                                                                              Intestines, Therapeutics, Catharsis, Lower Extrem.
                                         27796647, 28867..
                         [29787536, 24840763, 28273653,
                                                                     [2019, 2014, 2017, 2016, 2016, 2019,
                                                                                                                   [05, 10, 11, 11, 05, 04, 03, 09, 02,
                                                                                                                                                            Abdomen Catheterization Headache Diuresis Extr.
                                         26836795, 26409.
                                                                                                                  [12, 03, 05, 02, 11, 05, 09, 09, 01, 03]
                         [28641726, 30179656, 28694230, 27796647, 28867...
                                                                     [2017, 2019, 2018, 2017, 2017, 2017, 2017, 2017, 201...
               119
                                                                                                                                                         Extremities, Catharsis, Tazobactam, Abdomen, Oxyge...
                         [27128826, 30336861, 30226191,
29371130, 29587...
                                                                     [2017, 2019, 2019, 2018, 2018, 2019, 2019, 201...
                                                                                                                   [04, 01, 09, 10, 08, 01, 06, 08, 11, 04]
                                                                                                                                                                                        Catharsis, Abdomen, Lung
                         [30595510, 21554494, 26465238, 26875969, 30056...
                                                                     [2019, 2012, 2016, 2016, 2019, 2019, 2016, 201...
                                                                                                                  [03, 04, 09, 08, 07, 10, 10, 05, 10, 06]
                                                                                                                                                          Abdomen, Wounds and Injuries, Lung, Stroke, Aphasi.
                                                                     [2018, 2019, 2016, 2016, 2018, 2020, 2015, 201...
                                                                                                                   [12, 03, 06, 04, 12, 02, 02, 09, 05, 04]
                         [30662053, 29879068, 26849395, 31061178, 31223...
                                                                     [2019, 2018, 2016, 2019, 2019, 2019, 2018, 201...
                                                                                                                                                              Fever, Catharsis, Infections, Abdominal Pain, Abdo...
              124 rows × 4 columns
```

Figura 3.7: Flattening del atributo respuesta.

3.2. Procesado de los datos

TODO

3.3. Análisis de los datos

3.3.1. Análisis de componentes principales

TODO

3.4. Enriquecimiento de los datos. Aproximación por Vecinos más próximos (K-NN)

TODO



3.5. Modelos Predictivos

3.5.1. Regresión logística

TODO

Conclusiones

4.1. Resultados obtenidos

TODO