MÁSTER EN INTELIGENCIA ARTIFICIAL

Informática Biomédica

Buscador de LOINC con BM25 optimizado usando clicks de usuarios

Autores Aída Muñoz Monjas Gabriel ... César ...

December 6, 2022

1 Introducción

Tradicionalmente, algoritmos como el BM25 usados para realizar motores de búsqueda clasifican los resultados obtenidos para cada consulta en "relevantes" e "irrelevantes". Esta clasificación no caracteriza de manera completamente correcta las opiniones de los usuarios, ya que hay resultados más relevantes que otros, de manera que se puede establecer un orden prácticamente total de la relevancia óptima de los resultados.

Obtener este ranking sin tener un feedback explícito no es trivial, y conseguir estos comentarios por parte de los usuarios es difícil. La información sobre a qué entradas de la búsqueda acceden los usuarios nos puede proporcionar información equivalente, de manera mucho menos costosa. El principal inconveniente de utilizar el conocido como "clickthrough data", datos sobre los clicks de los usuarios, es la cantidad de ruido presente en los datos y la dependencia que existe entre los clicks de los usuarios y el orden de los documentos recibidos.

Sin duda este tipo de datos son útiles y poco costosos de conseguir, pero su calidad no se puede comparar con aquella de los juicios de relevancia generados por expertos del dominio.

En este trabajo, se nos pide implementar los algoritmos descritos en el artículo [1] sobre un set de tres búsquedas sobre la terminología LOINC.

LOINC (Logical Observation Identifiers, Names and Codes)[2] es una terminología de términos de laboratorio, donde cada concepto viene definido por el componente medido (component), el sistema sobre el que se observa (system), la propiedad observada (property) y su nombre (long common name), este último agrupando las otras tres características del término.

2 Desarrollo del buscador

Utilizando el lenguaje python, se ha adaptado el dataset proporcionado a las necesidades del proyecto, y se ha preparado una implementación de un buscador basado en el algoritmo BM25, optimizado mediante los clicks de los usuarios.

2.1 Procesado de datos

En el dataset se proporcionaron tres búsquedas sobre LOINC, de las cuales cada consulta tenía una lista de posibles respuestas. Para cada una de las consultas se obtuvo un dataset como el siguiente:

id <u>J</u> c	oinc_num	long_common_name	component	system	property
01	988-5	C reactive protein [Mass/volume] in Serum or Plasma	C reactive protein	Ser/Plas	MCnc
11	959-6	Bicarbonate [Moles/volume] in Blood	Bicarbonate	Bld	SCnc
2 1	0331-7	Rh [Type] in Blood	Rh	Bld	Type
3 1	8998-5	Trimethoprim+Sulfamethoxazole [Susceptibility]	Trimethoprim+Sulfamethoxazole	Isolate	Susc
41	975-2	Bilirubin.total [Mass/volume] in Serum or Plasma	Bilirubin	Ser/Plas	MCnc
58	90-4	Blood group antibody screen [Presence] in Serum or Plasma	Blood group antibody screen	Ser/Plas	ACnc
62	0565-8	Carbon dioxide, total [Moles/volume] in Blood	Carbon dioxide	Bld	SCnc
71	8906-8	Ciprofloxacin [Susceptibility]	Ciprofloxacin	Isolate	Susc
82	143-6	Cortisol [Mass/volume] in Serum or Plasma	Cortisol	Ser/Plas	MCnc
92	075-0	Chloride [Moles/volume] in Serum or Plasma	Chloride	Ser/Plas	SCnc
104	671-4	Protein C [Mass/volume] in Plasma	Protein C	Plas	MCnc

Figure 1: Ejemplo del dataset recibido para la consulta "GLUCOSE IN BLOOD"

Los autores de este trabajo seleccionaron, actuando como usuarios, a cuáles de los códigos harían click según la descripción textual de la búsqueda. De esta manera, se pudo generar ...

2.2 Testing y resultados

3 Conclusiones

References

- [1] T. Joachims, "Optimizing search engines using clickthrough data," in *Proceedings of the Eighth ACM SIGKDD International Conference on Knowledge Discovery and Data Mining*, ser. KDD '02. New York, NY, USA: Association for Computing Machinery, 2002, p. 133–142. [Online]. Available: https://doi.org/10.1145/775047.775067
- [2] LOINC. Regenstrief Institute Home. https://loinc.org/. (Accessed on 06/12/2022).