Mentoría Textos Legales

Búsqueda y Recomendación de Textos Legales - Análisis y Visualización

Mentor: Claudio Sarate

Integrantes:

- Ezequiel Juarez
- Jorge Pérez
- Clara Quintana
- David Veisaga

Objetivos

- Búsqueda y recomendación de textos legales
- Agrupar textos similares (temáticas similares)
- Lo que buscamos es encontrar una manera de poder decir si un texto habla de lo mismo que otro, una medida de *distancia* entre 2 textos.
- Textos legales (InfoLEG)

Características del Corpus

- Cuando procesamos textos no contamos con una tabla de atributos o características. (como se puede ver en otras problemáticas)
- Cada palabra que contienen esos textos pasan a ser las características discretas y categóricas.
- Por otro lado, en el caso particular de esta mentoría, tampoco contamos con una columna de clases (como se puede ver en otras problemáticas)

Extracción de Características

- Las palabras deben codificarse numéricamente para que puedan ser utilizadas por los algoritmos de aprendizaje.
- Una de las técnicas más simples para representar texto numéricamente es la denominada "Bag of Words".
- Para iniciar el pre-procesamiento contamos con una colección de textos legales seleccionados para el análisis, que almacenamos en un archivo denominado Corpus.

Limpieza de datos

- 1. Eliminar ruido
 - Formatos de archivos TXT, PDF, DOC, etc
 - Text Encoding: ascii, utf-8
- 2. Tokenización
 - Dividir el documento en palabras
 - Lengua Española
- 3. Normalización
 - Convertir el texto a minúsculas
 - Eliminar signos de puntuación
 - Corregir errores de ortografía
 - Eliminar stop words
 - Stemming
 - Lematizar

Limpieza de datos: Conclusiones

- Proceso iterativo
- Diferentes librerías para leer PDFs
- Idioma Español
- Abreviaturas y Errores de ortografía
- Lematizar y/o Stemming
- Stop word personalizado

Palabras Relevantes

- Para saber si 2 textos son similares
 - \rightarrow de qué trata un texto.
 - → Palabras relevantes

Palabras Relevantes:

Resultados - Frecuencia de palabras



Palabras Relevantes: Resultados - IDF para stop word

IDF:

Frecuencia Inversa

del Documento

	idf_weights	
nacional	1.176183	
artículo	1.195928	
oficial	1.243746	
registro	1.263845	
archívese	1.284887 ento instalaciones 8.131299	
establecimiento instalaciones		
establecimiento instituirá 8.13	8.131299	
establecimiento instrucciones	8.131299	
establecimiento inferior	8.131299	
útilmente según	8.131299	

Palabras Relevantes: Resultados - Frecuencia sacando stop word

Eliminado las stop word obtenidas con con IDF



Las palabras más relevantes coinciden con las más frecuentes

Palabras Relevantes: Resultados - TF-IDF

Palabras más relevantes usando TF-IDF

	tfidf		
venezuela	0.337258		
minera	0.311413		
olivariana venezuela 0.30972			
bolivariana	0.309724		
caracas	0.146379 0.106680 iana 0.106680		
metalíferos			
minera bolivariana			
ooperacion minera 0.106680			
caracas bolivariana	acas bolivariana 0.101361		
cooperacion	0.073029		

Palabras Relevantes: Resultados

Buscamos las palabras más relevantes en cada documento

	CANT_PALABRAS	TOP_10	TOP_1
0	5815	venezuela minera bolivariana venezuela bolivar	venezuela
1	577	suprema generan generan expropiación expropiac	suprema generan
2	1794	remanentes tesoreria remanentes tesoreria vein	remanentes
3	1360	reintegros restitución tarjeta magnética reint	reintegros
4	6177	componente hogar uocra componente hogar gecal	componente

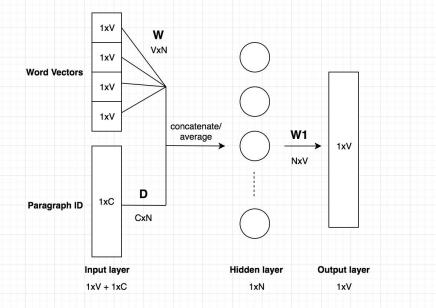
Intentamos generar clases y hacer aprendizaje supervisado, obtuvimos una accuracy del 61%

No supervisado

- LDA: modelo de tópicos generativo, asume que cada palabra en un documento es generada a partir de un tópico que es tomado de una distribución de tópicos para cada documento.
- NMF: Consiste en la descomposición de la matriz de frecuencia de palabras (V), en 2 matrices más pequeñas que representan los tópicos (H) y la relevancia de cada tópico en cada texto (W).

No supervisado

 Doc2vec: El modelo crea una representación vectorial de un documento utilizando la representación vectorial de cada palabra que compone el documento.



Conclusiones

- Proceso iterativo
- IDF es un buen método para encontrar stop words (éstas dependen de la temática)
- TF-IDF es una buena medida para encontrar palabras relevantes/representativas de cada doc
- No es un "problema" para ser tratado con aprendizaje supervisado.
- Aprendizaje no supervisado, todavía no hemos dado con la configuración apropiada para encontrar similitud entre documentos.