Clasificacion de Texto Sobre la Corte Suprema

Gorka Cidoncha Marquiegui

UPV/EHU (December 25, 2022)

Objetivos

- Objetivo: Dados lo hechos de la Corte Suprema (input: Texto plano) predecir el ámbito judicial con el mayor F-Score posible.
- Preguntas de Investigación:
- RQ1 Cual es la mejor Representación?
 - 1 TF-IDF
 - 2 Topic Modeling
- RQ2 Cual es el mejor Clasificador?
 - Decision Tree
 - 2 SGDClassifier

Representacion del Texto [RQ1]

Pre-Procesado

| Pre-Procesado | Docs | Vocab | Classes |
|--|------|-------|---------|
| Borrar Nulls Stop-words y Minúsculas Lematizar | 3161 | 25333 | 14 |

Table 1:Descripción cuantitativa de los Datos

Representación

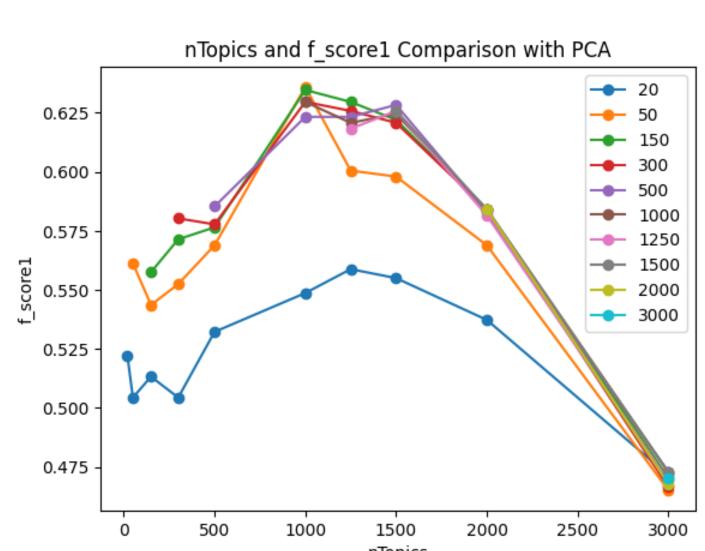


Figure 1:Gráfico de relación nTopics PCA.

| Score | TF-IDF | Topic-Modeling |
|------------------|--------|----------------|
| F-Score | 0.549 | 0.628 |
| Weighted F-Score | 0.45 | 0.61 |

Table 2:Puntuación máxima de las diferentes representaciones

Se puede observar como el uso del Topic Modeling da mejores resultados sobre los 1000 Tópicos con 150 de PCA.

Clasificador No supervisado y Aleatorio

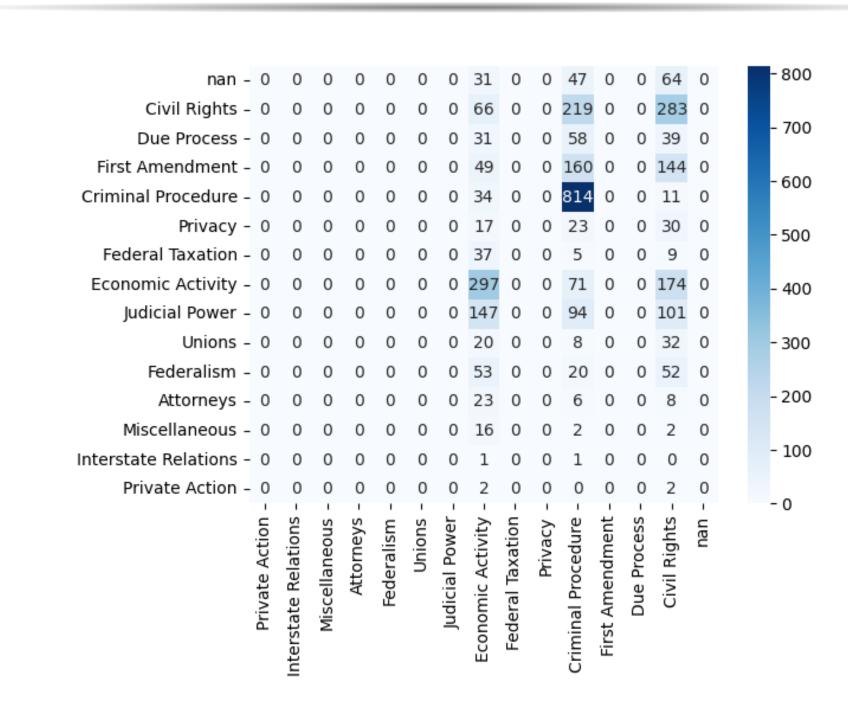


Figure 2:Matriz de Confusión de el Clustering Jerárquico

| Score | No Supervisado | Aleatorio |
|------------------|----------------|-----------|
| F-Score | 0.422 | 0.07 |
| Weighted F-Score | 0.274 | 0.09 |

El clasificador no supervisado nos da buenos resultados comparándolos con el clasificador aleatorio.

Clasificador Arboles de Decisión

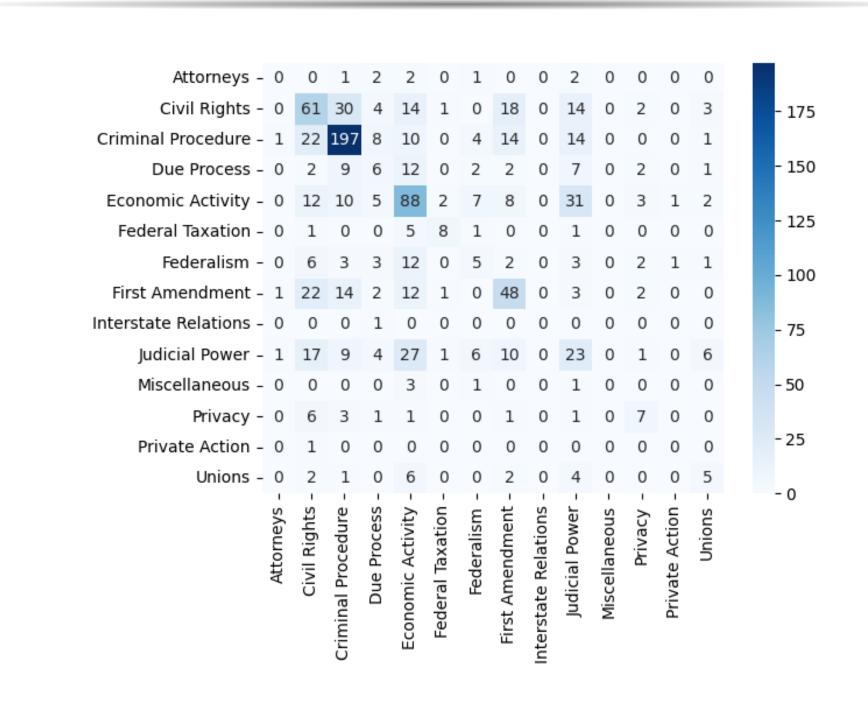


Figure 3:Matriz de Confusión de el Clasificador por Arboles de Decisión

- F-Score: 0.48
- Weighted-F-Score: 0.48
- Los resultados son notablemente mejores sobre todo para la puntuación equilibrada.

Extra SGDC

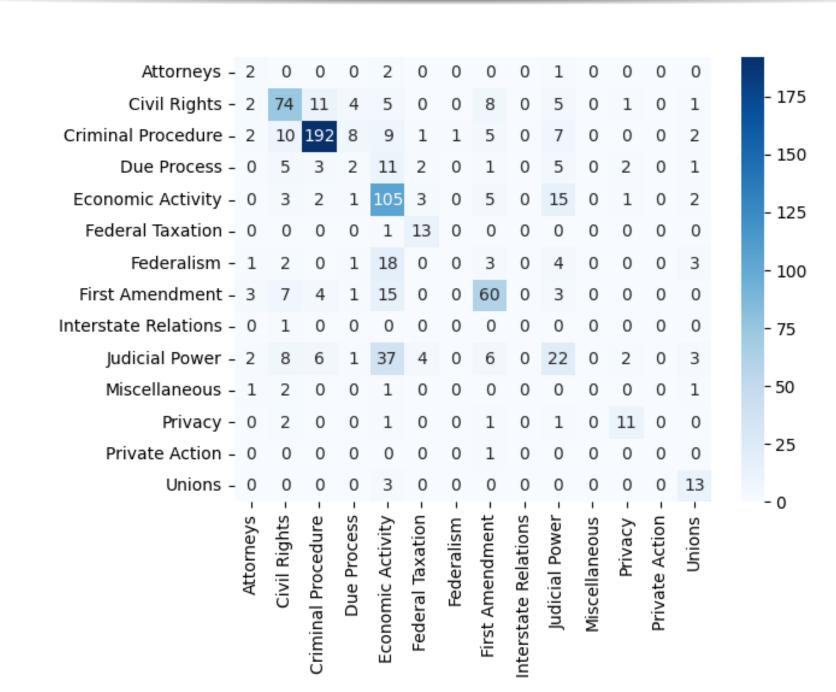


Figure 5: Matriz de Confusión del Modelo 1 de SGDC

Discusión

- Como era de esperar los Clasificadores supervisados han dado mejores resultados.
- La representación por Topic Modeling ha funcionado mejor que TF-IDF debido al gran numero de palabras de cada documento.

Clasificador SDGC

Para encontrar los mejores parámetros para el clasificador se hace un barrido de estos.

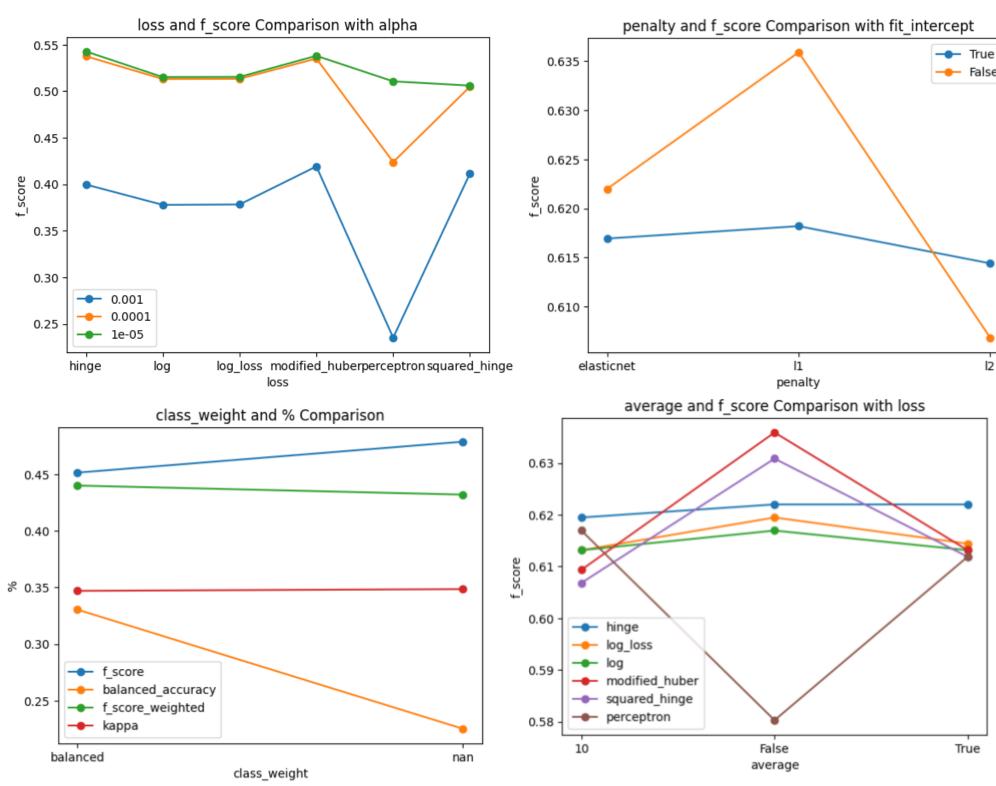


Figure 4:Barrido de parámetros con F-Score

• Gracias a los resultados obtenidos con el barrido usamos los siguientes parámetros:

Mejores Parámetros (Modelo1):

- Loss: Huber-Hinge
- Fit-Intercept: False
- Alpha: 0.001
- Learning Rate : Adaptative
- Penalty: 11
- Eta0 : 1.0

Modelo F-score F-Wighted BalancedAcc Modelo1 0.612 0.58 0.361 Modelo2 0.503 0.52 0.45

Table 3:Puntuación de los modelos obtenidos

- Gracias a los resultados obtenidos de sacan dos modelo.
- El primero y que se ha tomado con el mejor tiene un f-score muy alto, pero no esta equilibrado.
- El segundo modelo da un f-score mas bajo pero al estar mas equilibrado se ha dado por bueno.

Conclusiones

- Los clasificadores supervisados suelen funcionar mejor en este tipo de problemas.
- La representación es igual de importante que el clasificador elegido.
- Hay que saber interpretar el barrido de Datos de forma adecuada.
- Al ser tan pocos documentos los resultados varían aun con los mismos parámetros, por lo que hay que contrastar los resultados.
- Se a tomado el f-score para la puntuación pero no significa que sea el único valor importante, dependiendo de lo que se desee predecir y como otros valores como la precision o el recall pueden cobrar mas importancia.

En este póster se representa los apartados mas importantes. Para mas resultdos y el codigo: Pyhon Notebook