



# Clasificación de textos basada en redes neuronales

TRABAJO FIN DE GRADO

Grado en Ingeniería Informática

Curso 2020-2021

Autor. Mario Campos Mocholí

Tutores: Encarnación Segarra Soriano

Lluís Felip Hurtado Oliver

**Emilio Sanchis Arnal** 





- 1. Motivación y objetivos
- 2. Modelos de clasificación automática
- 3. Modelos de representación del lenguaje
- 4. Elaboración y análisis del *corpus*
- 5. Resultados experimentales
- 6. Conclusiones y trabajo futuro





## 1. Motivación y objetivos

- 2. Modelos de clasificación automática
- 3. Modelos de representación del lenguaje
- 4. Elaboración y análisis del corpus
- 5. Resultados experimentales
- 6. Conclusiones y trabajo futuro

## Motivación y objetivos





- Determinar si es posible realizar herramienta de apoyo a la catalogación para la CVMC
- Elaboración de un corpus único.
- Aplicar técnicas de NLP para textos en catalán.
- Representar el conjunto de noticias mediante embeddings.
- Evaluar modelos de clasificación automática sobre el conjunto de noticias.





- 1. Motivación y objetivos
- 2. Modelos de clasificación automática
- 3. Modelos de representación del lenguaje
- 4. Elaboración y análisis del corpus
- 5. Resultados experimentales
- 6. Conclusiones y trabajo futuro

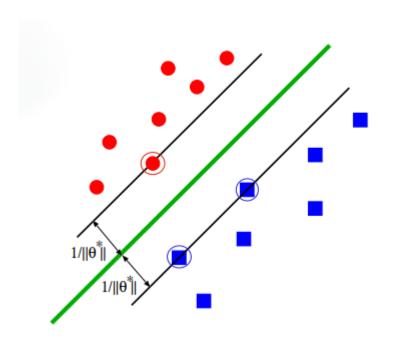


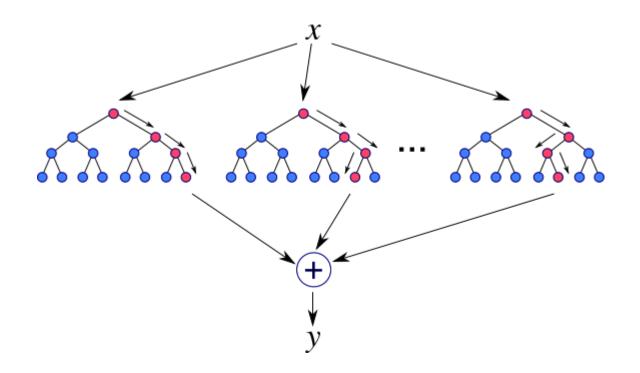
Clasificación de textos basada en redes neuronales



- Naive Bayes
- Support Vector Machine

Random Forests

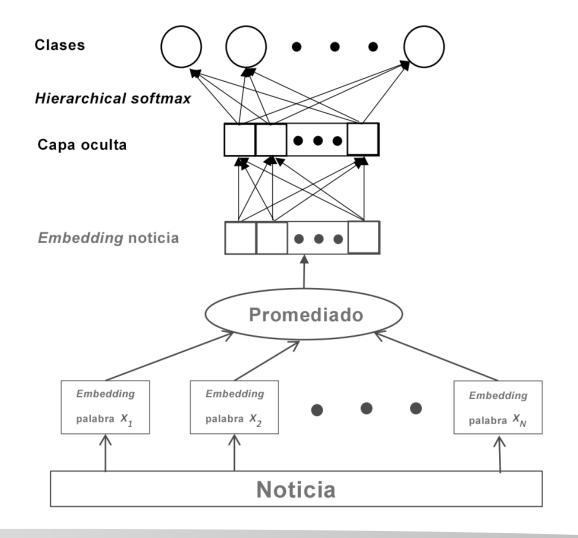






Clasificación de textos basada en redes neuronales









- 1. Motivación y objetivos
- 2. Modelos de clasificación automática
- 3. Modelos de representación del lenguaje
- 4. Elaboración y análisis del corpus
- 5. Resultados experimentales
- 6. Conclusiones y trabajo futuro



$$\mathsf{tf}(t,d) = \begin{cases} 1 + \log(f(t,d)) & \text{si } f(t,d) > 0 \\ 0 & \text{si } f(t,d) = 0 \end{cases}$$

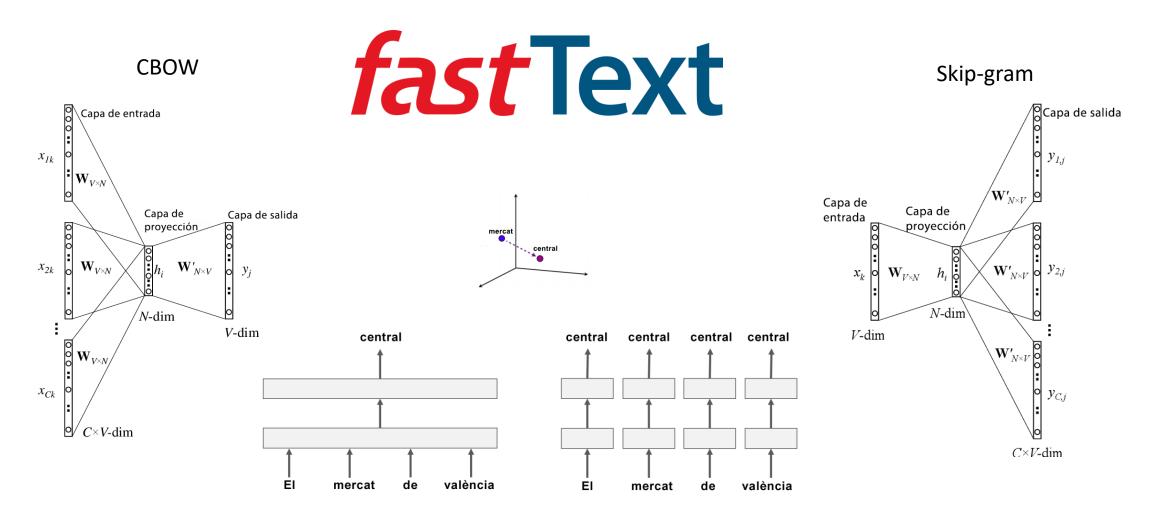
Frecuencia inversa del documento:

$$idf(t, D) = log(\frac{|D|}{df(t)})$$

TF-IDF:

$$tfidf(t,d,D) = tf(t,d) \times idf(t,D)$$





el mercat {central} de valència





- 1. Motivación y objetivos
- 2. Modelos de clasificación automática
- 3. Modelos de representación del lenguaje
- 4. Elaboración y análisis del corpus
- 5. Resultados experimentales
- 6. Conclusiones y trabajo futuro



- Conjunto de noticias de la CVMC.
- Datos desde 1999 a 2013 y desde 2018 a la actualidad.
- 21 ficheros Excel con 17 columnas, solo 2 útiles:
  - Descripción: contiene la noticia en sí, así como información adicional y ruido.
  - Clasificación: la clasificación interna de la Corporació de cada noticia.
- Necesario centralizar y procesar las noticias.



- Corpus en minúscula.
- Filtros de apóstrofes y pronoms febles.
- Filtro de stopwords.
- Filtros de ruido.

"la marina de valència es convertix des esta vesprada en el plató à punt directe el magazín esta televisió joan lópez i sònia fernàndez conduiran el programa que dedicarà una atenció especial als protagonistes de les festes i dels festivals arreu del territorio des del moll de ponent i durant dos hores diàries els presentadors dirigiran un equip de reporters que informaran de tota actualitat estiuenca a partir de les i mitja de la vesprada"



Modelo de n-gramas.

Ej.: "Les populars mascletaes de fogueres Alacant"

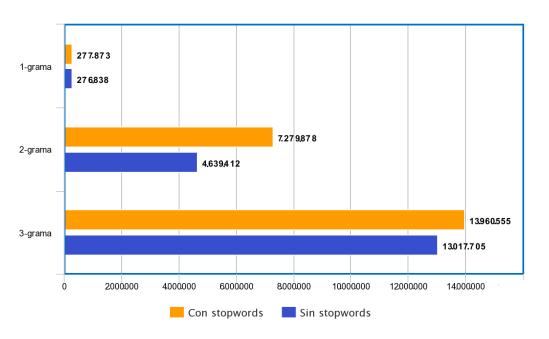
- 1-grama: \$, Les, populars, mascletaes, de, fogueres, alacant, \$
- **2-grama:** (\$ Les), (Les populars), (populars mascletaes), (mascletaes de), (de fogueres), (fogueres alacant), (alacant \$)
- **3-grama:** (\$ Les populars), (Les populars mascletaes), (populars mascletaes de), (mascletaes de fogueres), (de fogueres alacant), (fogueres alacant \$)



• Dos corpus resultantes, uno con stopwords y otro sin stopwords.

Clasificación de textos basada en redes neuronales

- Alrededor de un 60,80% de noticias útiles.
- Un total de 38 clases únicas.

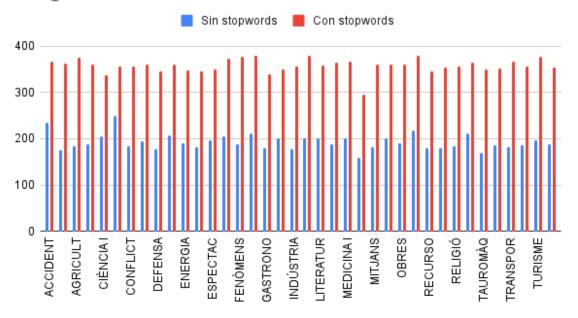


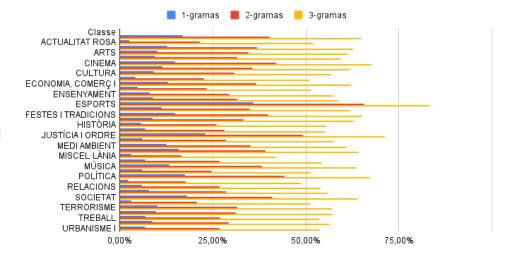


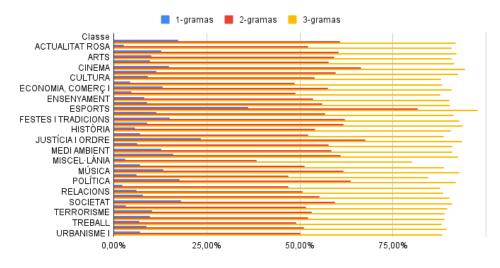


- La longitud de las noticias se reduce sin *stopwords*.
- Mayor número de n-gramas únicos sin *stopwords*.

#### Longitud media de las noticias









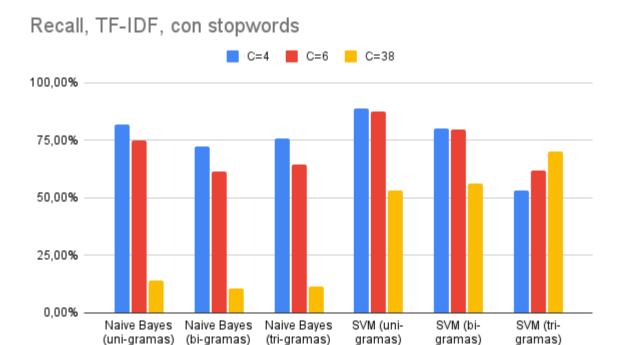


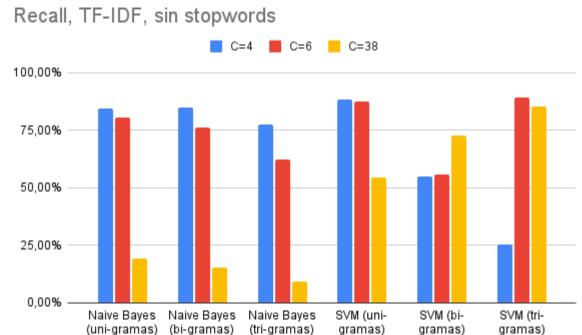
- 1. Motivación y objetivos
- 2. Modelos de clasificación automática
- 3. Modelos de representación del lenguaje
- 4. Elaboración y análisis del corpus
- 5. Resultados experimentales
- 6. Conclusiones y trabajo futuro



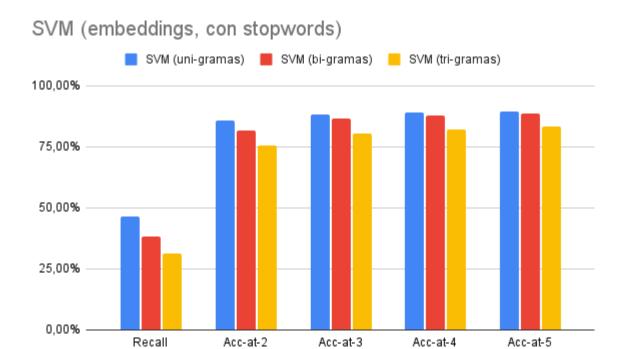
- Partición 70% para entrenamiento, 30% para test.
- Partición stratified, mismo porcentaje de cada clase en cada conjunto.
- Mismas particiones, independientemente de la representación utilizada y el uso o no de *stopwords*.
- Dos métricas utilizadas:
  - Recall macro
  - Accuracy-at-k

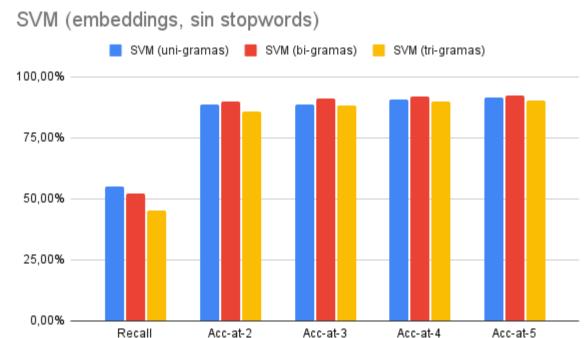






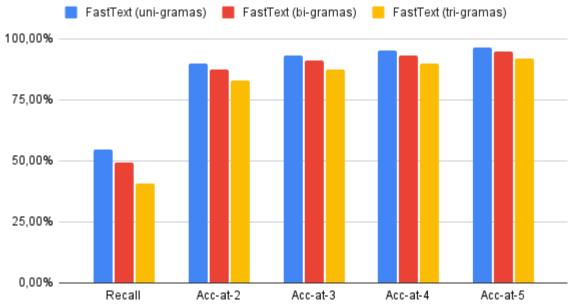




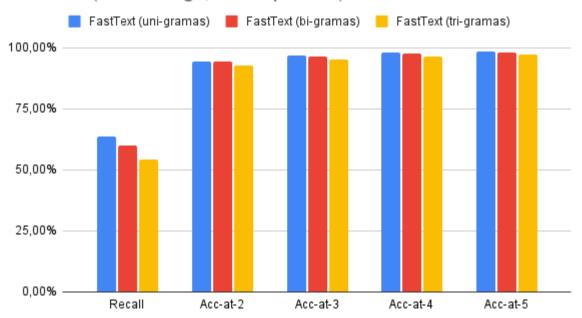






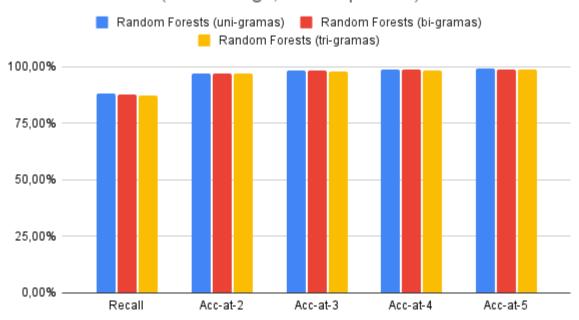


#### FastText (embeddings, sin stopwords)

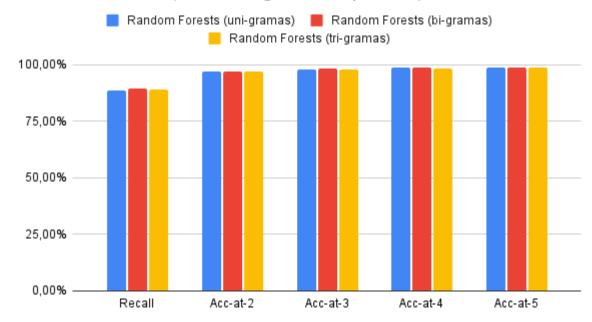




#### Random Forests (embeddings, con stopwords)

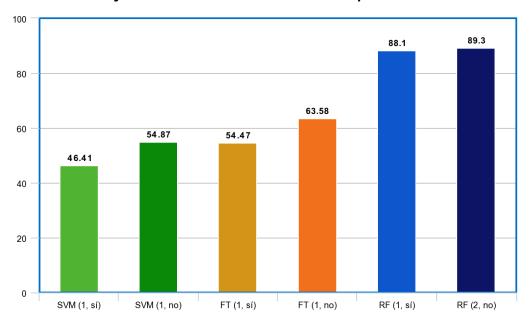


#### Random Forests (embeddings, sin stopwords)

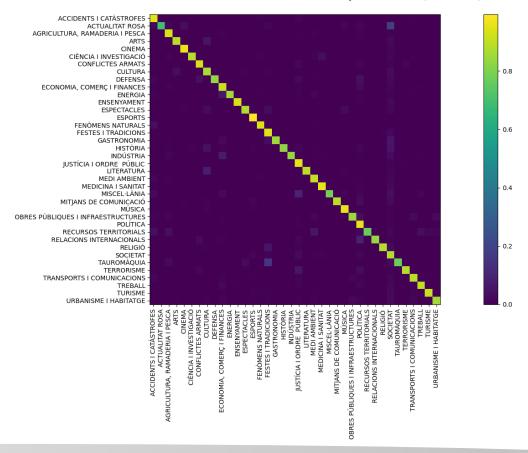




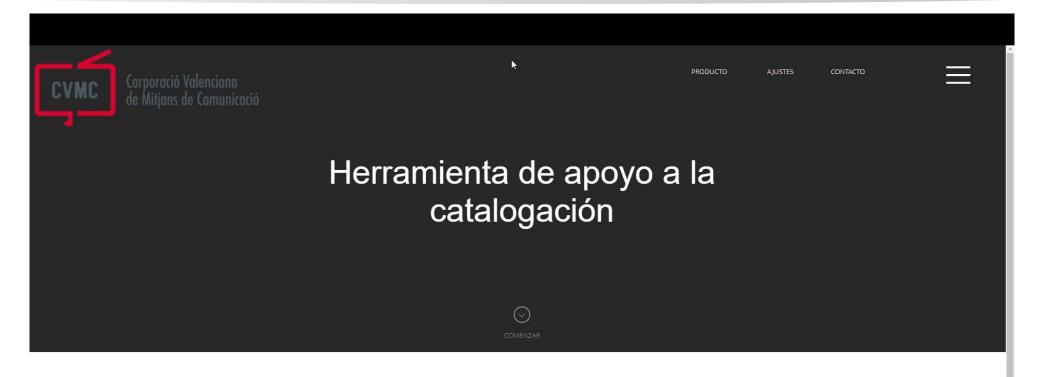
#### Mejor valor de *recall* macro por modelo



#### Matriz de confusión para RF(2, no)







Clasificación de textos basada en redes neuronales





- 1. Motivación y objetivos
- 2. Modelos de clasificación automática
- 3. Modelos de representación del lenguaje
- 4. Elaboración y análisis del corpus
- 5. Resultados experimentales
- 6. Conclusiones y trabajo futuro



### **Conclusiones:**

- Se ha entrenado con éxito diversos modelos.
- Se ha entrenado con éxito con TF-IDF y embeddings.
- Se ha determinado que sí es posible la realización de la herramienta.

## Trabajo futuro:

- Realización de hyperparameter tuning.
- Generar otros modelos de embeddings o uso de transformers.
- Implementación de la herramienta.



# Clasificación de textos basada en redes neuronales

TRABAJO FIN DE GRADO

Grado en Ingeniería Informática

Curso 2020-2021

Autor. Mario Campos Mocholí

Tutores: Encarnación Segarra Soriano

Lluís Felip Hurtado Oliver

**Emilio Sanchis Arnal**