# MODELO INTELIGENTE PARA LA PREDICCIÓN DE LA EVOLUCIÓN EN REDES SOCIALES.

Marina Dáder Suárez Grado en Ciencia e Ingeniería de Datos

# Cátedra TotalEnergies de Analítica de Datos e Inteligencia Artificial

# INTRODUCCIÓN

El departamento de comunicación es de vital importancia para el Desarrollo de una empresa. La toma de decisiones en este ámbito puede ser determinante a la hora de alcanzar los objetivos fijados.

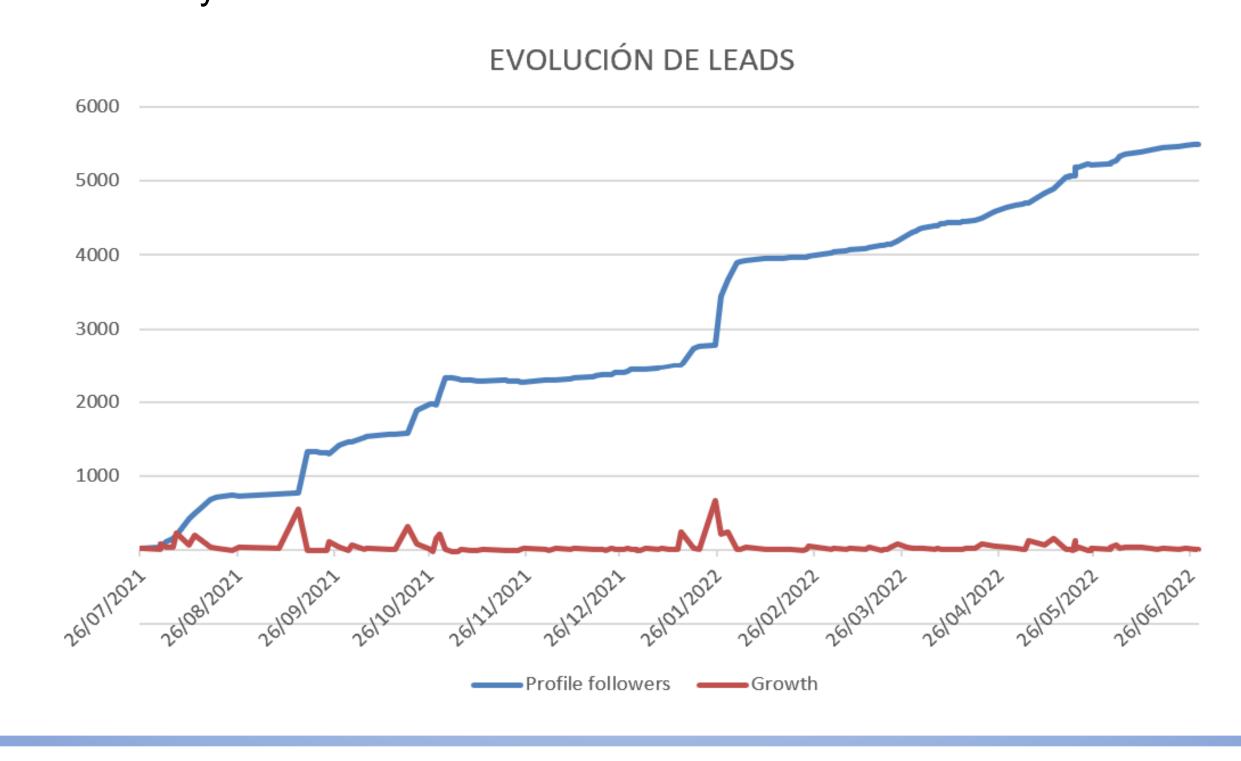
El éxito de la comunicación empresarial depende de diversos factores entre los que destacan una correcta aplicación de técnicas de *copywriting* y la elección de un contenido de calidad para lograr la imagen deseada entre otras.

# OBJETIVOS DEL ESTUDIO

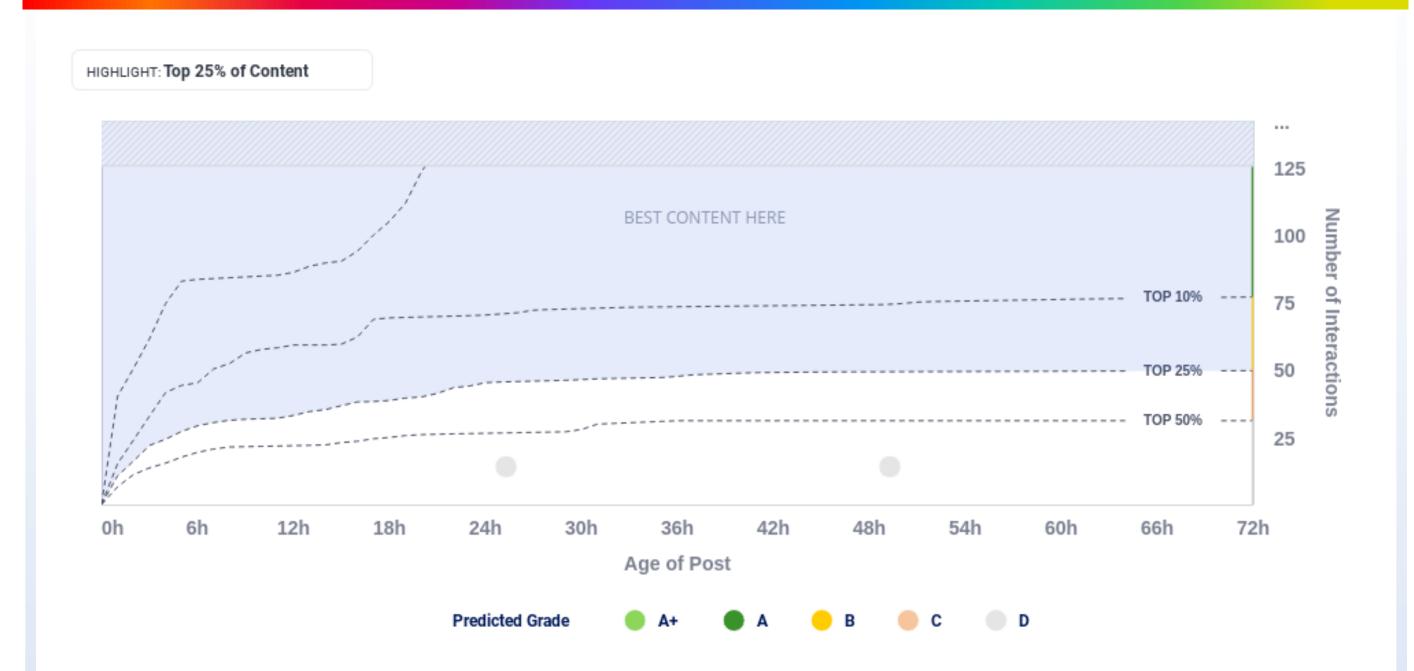
En este contexto, la predicción de las reacciones de los usuarios interesados en el perfil empresarial en relación al contenido publicado es importante porque permite anticiparse la futura creación de contenido. Aporta una organización necesaria y en esencia, permite ajustar de forma eficaz el número de usuarios que se alcanzará para tener una prevision de posibles contratos.

# MÉTODOS

En este proyecto se desea desarrollar un módulo predictivo con técnicas de Inteligencia Artificial para lograr un incremento significativo de la tasa de conversión obtenido a partir de las redes sociales de la empresa aumentando el alcance y el número de *leads* de éstas.



# FIGURAS Y RESULTADOS



Tomando como referencia los datos obtenidos durante la medición de las estadísticas de las diversas redes sociales desde la Fundación de la empresa hasta la actualidad, se buscó organizar la información. Proceso costoso pues, recabar la información y acondicionarla es una ardua tarea.

Se aplicó la mejor estrategia posible para la integración de estos llevándolos a un algoritmo modelo de predicción.

La ciencia del Aprendizaje automático o Deep Learning llevará al computador a reconocer las diversas imágenes propuestas por los empleados para ser publicadas. El programa indicará de forma certera el impacto que provocará en los *posibles* clientes en función de los datos a partir de los cuales se ha entrenado.

Se precisará dividir el data set en dos conjuntos: uno de entrenamiento y otro de test de forma y manera que el algoritmo será capaz de reconocer y asociar el contenido de la imagen con el copywriting correspondiente. Dará así una predición acertada.

| Organic interactions | Labels (Temas)    | Organic interactions | Valor | Alcance | Impresiones |
|----------------------|-------------------|----------------------|-------|---------|-------------|
| 2,5449918            | SR - TotalEnergie | 14                   | D     | 588     | 619         |
| 2,5482344            | SR - TotalEnergie | 14                   | D     | 639     | 819         |
| 112,0642453          | SR - Sponsoring   | 614                  | A+    | 3391    | 3852        |
| 2,7412281            | PAT_SP;SR - Spor  | 15                   | D     | 860     | 959         |
| 7,8639356            | SR - CSR content; | 43                   | С     | 1220    | 1328        |
| 2,5683361            | Benchmark Soste   | 14                   | D     | 749     | 1000        |
| 3,4939316            | SR - Sponsoring   | 19                   | D     | 907     | 1006        |
| 4,8165987            | PAT_SP;SR - Spor  | 26                   | D     | 1029    | 1162        |
| 5,7825033            | SR - TotalEnergie | 31                   | С     | 1169    | 1562        |
| 48,5109571           | PAT_SP;SR - Com   | 259                  | A+    | 1693    | 1923        |
| 7,9666161            | PAT_SP;SR - Spor  | 42                   | С     | 1510    | 1718        |
| 5,3435114504         | SR - Sponsoring   | 28                   | D     | 1138    | 1282        |
| 1,7178850926         | SR - Sponsoring   | 9                    | D     | 0       | 0           |
| 19,7280214518        | Benchmark Soste   | 103                  | Α     | 1682    | 2129        |
| 0,5747126437         | Benchmark Soste   | 3                    | D     |         |             |
| 19,7280214518        | SR - Sponsoring   | 103                  | Α     | 1169    | 1309        |

La tabla muestra una pequeña parte del conjunto de datos (dataset) sobre los que se ha efectuado el estudio. Como se puede comprobar, las imágenes publicadas en las redes sociales fueron clasificadas en función de un criterio de "Valor". Esta tabla es más compleja en la práctica pues, la figura adjuntada refleja tan solo cinco atributos más la llamada Clase.



### CONCLUSIONES

Las conclusiones obtenidas son realmente interesantes. Tomando los datos ya preparados se buscó preparar el Data Set para en el futuro, utilizar los algoritmos objetivo de forma óptima.

Para el Departamento de Comunicación y Marca es muy importante visualizar de forma correcta y simple los datos. Al expresar los datos como un Histograma se necesitó calcular la correlación de estos.

Como conclusión se obtuvo que la correlación es bastante baja. Esto es debido a que las variables son demasiado independientes por ello, no es posible determinar un único factor de las métricas seleccionadas como única causa de un incremento de seguidores.

Por otro lado, se identificaron las mejores horas de publicación, un dato muy relevante para la organización además del público al que deben de estar dirigidas

# TRABAJO FUTURO

El estudio se ha realizado con los datos de sólo una red social. El trabajo a futuro se basa en expandir esta actividad a las demás redes.

Por otro lado, se deberá concluir el trabajo de predicción utilizando técnicas de Clustering.



