

CONSTRUCCIÓ D'UN CLASSIFICADOR DE SENTIMENTS EN RESSENYES DE PEL·LÍCULES AMB SCIKIT-LEARN I PYTHON



TÍTOL OFICIAL DE PRECISIÓ SOVIÈTICA

Data i hora
12 de desembre
MMXXIII
12:34:22

Agenda

INTRODUCCIÓ

DATASET

PREPROCESSAMENT

ANÀLISI

CONCLUSIONS









La Construcció d'un Classificador de Sentiments en Ressenyes de Pel·lícules.

Un model de **machine learning** amb la llibreria **scikit-learn** a Python per predir si una ressenya de pel·lícula és positiva o negativa a partir de la interpretació del text.



https://www.kaggle.com/code/lakshmi25npat hi/sentiment-analysis-of-imdb-movie-reviews

Gràcies Kaggle!

S'ha fet servir un conjunt de dades de l'IMDB amb **50.000 ressenyes de pel·lícules** disponible a Kaggle.



df = pd.read_csv('kaggle_movies_db.csv')
df

	review	sentiment
0	One of the other reviewers has mentioned that	positive
1	A wonderful little production. The	positive
2	I thought this was a wonderful way to spend ti	positive
3	Basically there's a family where a little boy	negative
4	Petter Mattei's "Love in the Time of Money" is	positive
95	I thought this movie did a down right good job	positive
96	Bad plot, bad dialogue, bad acting, idiotic di	negative
97	I am a Catholic taught in parochial elementary	negative
98	I'm going to have to disagree with the previou	negative
99	No one expects the Star Trek movies to be high	negative
00 ı	rows × 2 columns	
nti	nuació, explorem les dades del dataset	
di	f.describe()	

Loved today's show!!! It was a variety and not...

unt

que

review sentiment

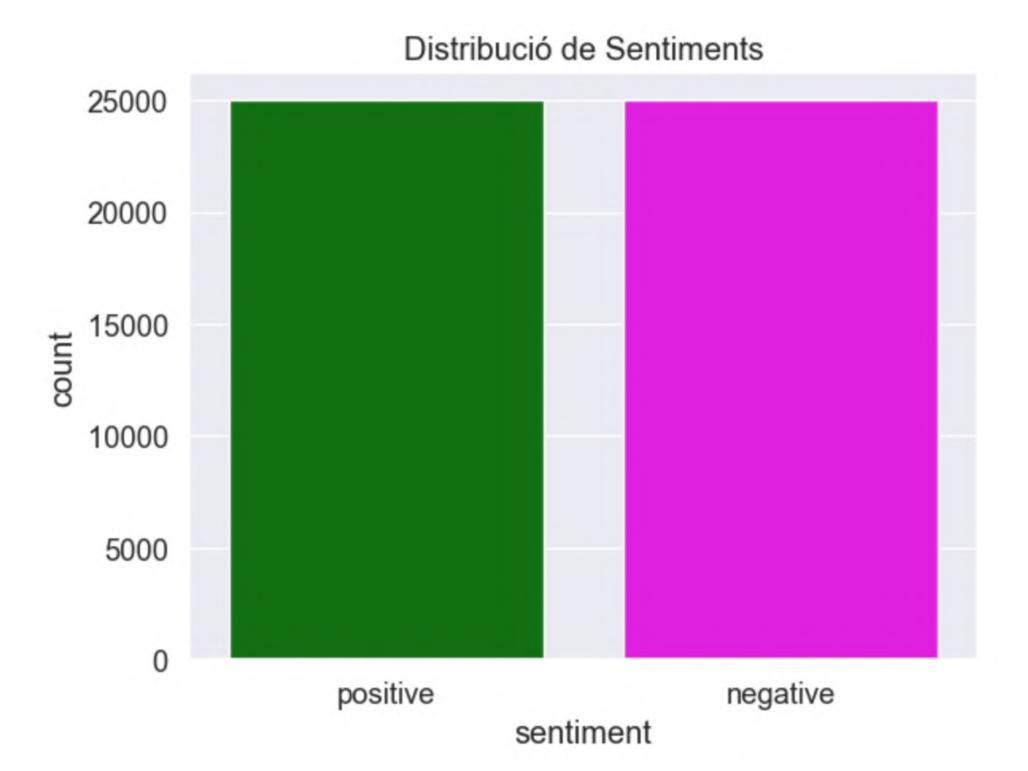
50000

49582

50000

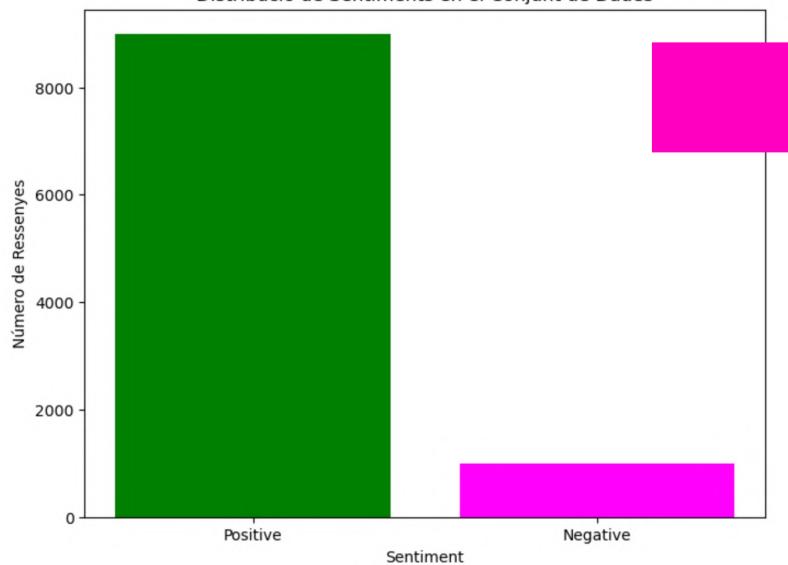
positive

https://www.kaggle.com/code/lakshmi25npat hi/sentiment-analysis-of-imdb-movie-reviews



PREPROCESSAMENT





imbalanced-learn documentation

Date: Jul 08, 2023 **Version**: 0.11.0

Useful links: Binary Installers | Source Repository | Issues & Ideas | Q&A Support

Imbalanced-learn (imported as imblearn) is an open source, MIT-licensed library relying on scikit-learn (imported as sklearn) and provides tools when dealing with classification with imbalanced classes.

sentiment negative

1000

positive

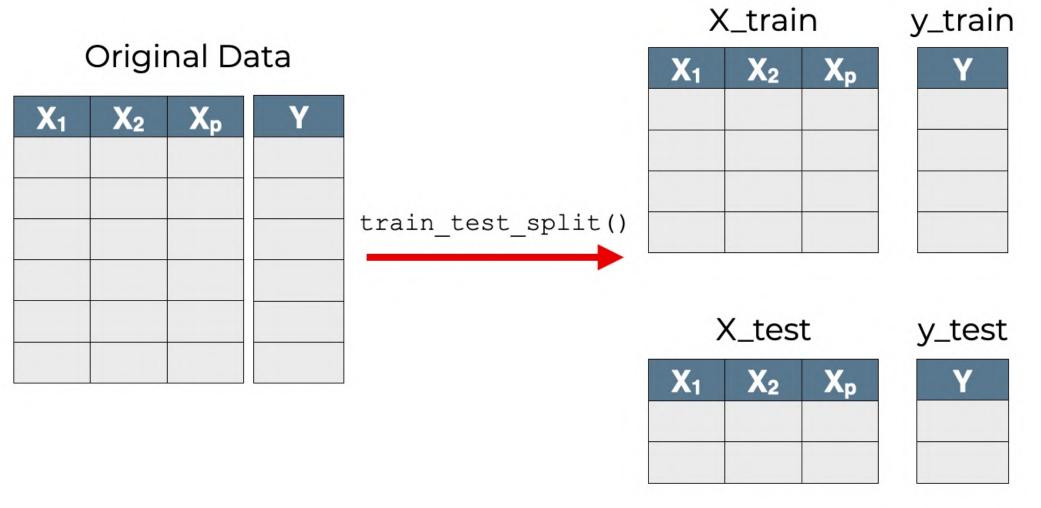
1000

dtype: int64

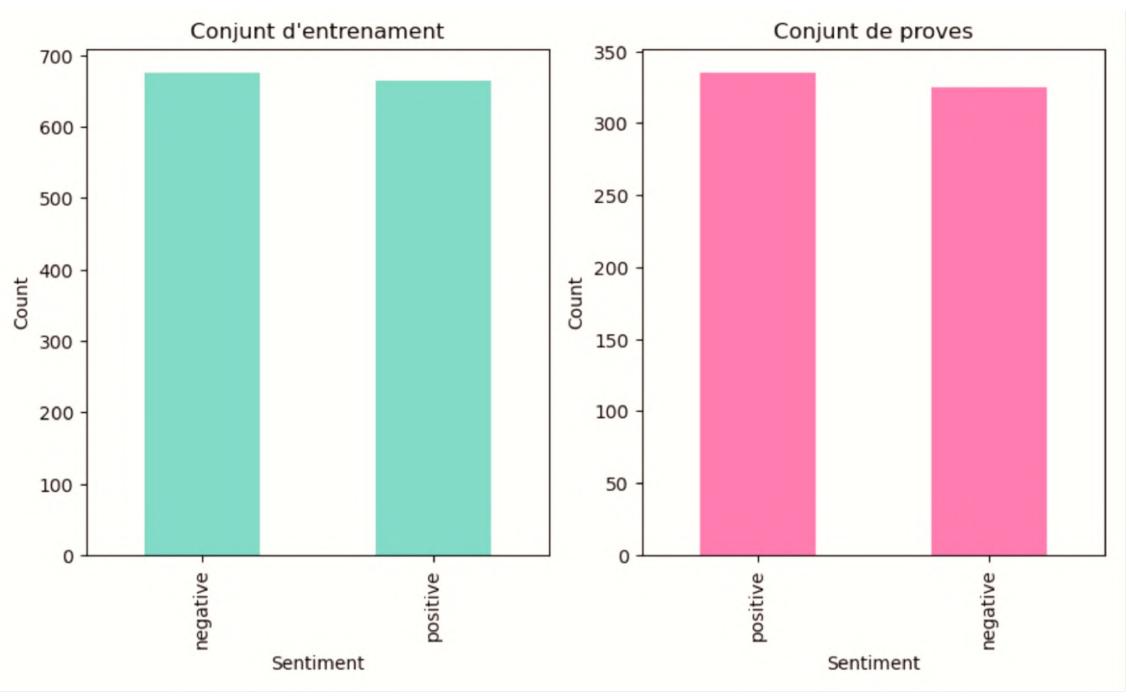
```
from imblearn.under_sampling import RandomUnderSampler
from sklearn.model_selection import train_test_split
from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer
from sklearn.svm import SVC
from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier
from sklearn.naive_bayes import GaussianNB
from sklearn.linear_model import LogisticRegression
from sklearn.metrics import f1_score
from sklearn.metrics import classification_report
from sklearn.metrics import confusion_matrix
from sklearn.model_selection import GridSearchCV
```

MALISI-

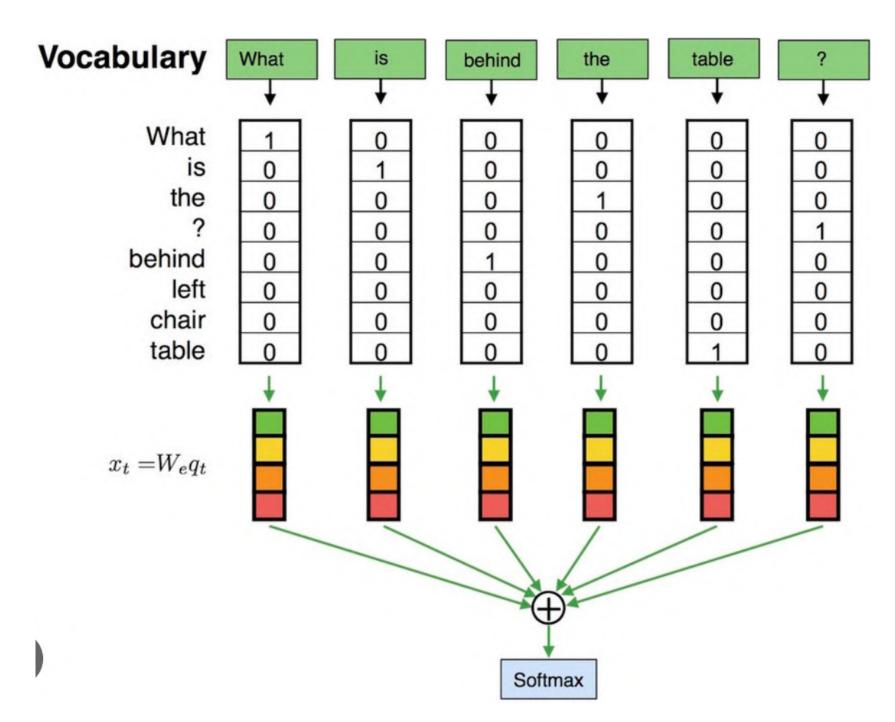
TRAIN_TEST_SPLIT SPLITS DATA INTO TRAINING DATA AND TEST DATA



ALISI



ANALISI





02

Support Vector Machines(SVM)

Decision Tree

03

04

05

□ Naive Bayes

Logistic Regression

Avaluació del Model



ANALUAGO DENDINIEN

```
# Avalua el rendiment del model SVM
svc_score = svc.score(test_x_tfidf, test_y)
print(f"Rendiment del model SVM: {round(svc_score, 2)}")

# Avalua el rendiment del model Decision Tree
dec_tree_score = dec_tree.score(test_x_tfidf, test_y)
print(f"Rendiment del model Decision Tree: {round(dec_tree_score, 2)}")

# Avalua el rendiment del model Naive Bayes
gnb_score = gnb.score(test_x_tfidf.toarray(), test_y)
print(f"Rendiment del model Naive Bayes: {round(gnb_score, 2)}")

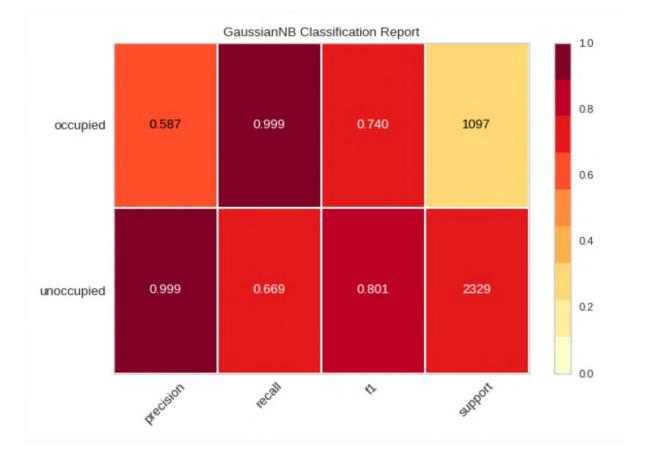
# Avalua el rendiment del model Logistic Regression
log_reg_score = log_reg.score(test_x_tfidf, test_y)
print(f"Rendiment del model Logistic Regression: {log_reg_score}")
```

Rendiment del model SVM: 0.85
Rendiment del model Decision Tree: 0.51
Rendiment del model Naive Bayes: 0.63
Rendiment del model Logistic Regression: 0.85

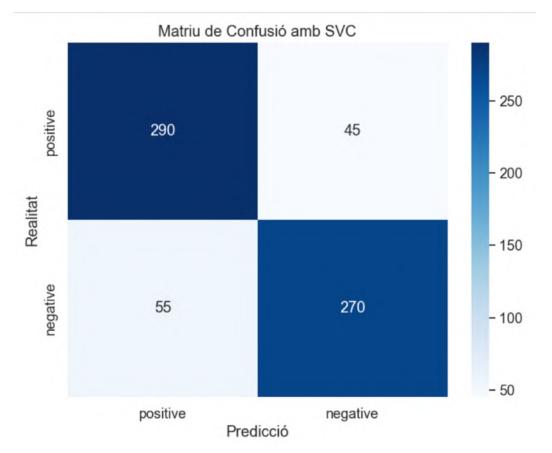
F1 Score

relevant elements false negatives true negatives 0 false positives true positives 0 selected elements How many selected How many relevant Precision = -Recall = -

Classification Report



Confusion Matrix



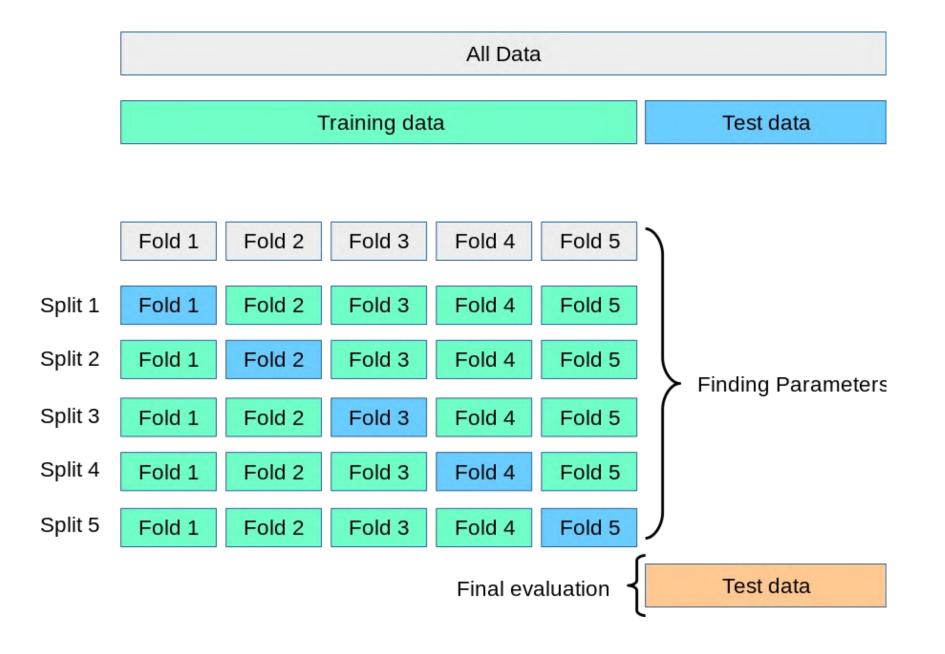
ANÀLISI: AVALUACIÓ DEL MODEL SEGONS SVM (SUPPORT VECTORS MACHINE)

Classification Report

Informe de cl	assificació	amb SVC:		
	precision	recall	f1-score	support
positive	0.84	0.87	0.85	335
negative	0.86	0.83	0.84	325
accuracy			0.85	660
macro avg	0.85	0.85	0.85	660
weighted ava	0.85	0.85	0.85	660

ANÀLISI: AVALUACIÓ DEL MODEL SEGONS SVM (SUPPORT VECTORS MACHINE)

AFINACIO DEL MODEL:



CONGLUSIÓ

Exactitud del model amb paràmetres

optimitzats: 0.8560606060606061

```
import time
   # Inicia el rellotge
   start time = time.time()
   # Resta el temps actual al temps d'inici per obtenir el temps d'inici
   svc grid = GridSearchCV(svc, parameters, cv=5)
   svc_grid.fit(train x vector, train y)
   # Atura el rellotge
   end time = time.time()
13 # Calcula la diferència entre el temps d'inici i el temps final
14 execution time = end time - start time
15
16 # Mostra els paràmetres òptims
17 print("Parametres optims:", svc grid.best params)
19 # Mostra el temps d'execució
20 print("Temps d'execució:", execution time, "segons")
21
```

Paràmetres òptims: {'C': 4, 'kernel': 'rbf'}
Temps d'execució: 35.86082625389099 segons

```
# Millors paràmetres obtinguts de la cerca de paràmetres
best_params = {'C': 4, 'kernel': 'rbf'}

# Crea una nova instància de SVC amb els millors paràmetres
optimized_svc = SVC(**best_params)

# Entrena el model amb les dades d'entrenament
optimized_svc.fit(train_x_vector, train_y)

# Fes prediccions amb les dades de prova
predictions = optimized_svc.predict(test_x_vector)

# Avalua el rendiment del model
accuracy = optimized_svc.score(test_x_vector, test_y)
print(f"Exactitud del model amb paràmetres optimitzats: {accuracy}")
```

Exactitud del model amb paràmetres optimitzats: 0.85606060606061

TENGO PRUEBAS!

```
# Prediccions utilitzant el model SVM entrenat
prediction_1 = svc.predict(tfidf_vectorizer.transform(['A great film']))
prediction_2 = svc.predict(tfidf_vectorizer.transform(['A nice film but it could be better']))
prediction_3 = svc.predict(tfidf_vectorizer.transform(['A nice film']))
prediction_4 = svc.predict(tfidf_vectorizer.transform(['I was going to say something good, but I simply cannot be

# Mostrem les prediccions
print("Predicció per 'A great film':", prediction_1)
print("Predicció per 'A nice film but it could be better':", prediction_2)
print("Predicció per 'A nice film':", prediction_3)
print("Predicció per 'I was going to say something good, but I simply cannot because the film is so bad.':", predicció per 'A nice film but it could be better': ['negative']
Predicció per 'A nice film': ['positive']
Predicció per 'A nice film': ['positive']
Predicció per 'I was going to say something good, but I simply cannot because the film is so bad.': ['negative']
```

Les conclusions del model són positives: fins ara, ha encertat tot.

CONCLUSIÓ

Desequilibri de les classes:

Ha permés l'aplicació de tècniques com l'undersampling per abordar aquesta qüestió.

Importància de la representativitat en la divisió de les dades:

La divisió aleatòria de les dades ajuda a evitar l'overfitting del model.

Aprenentatge supervisat:

Support Vector Machines (SVM) i Logistic Regression han presentat els millors resultats, acurats en un 85%.

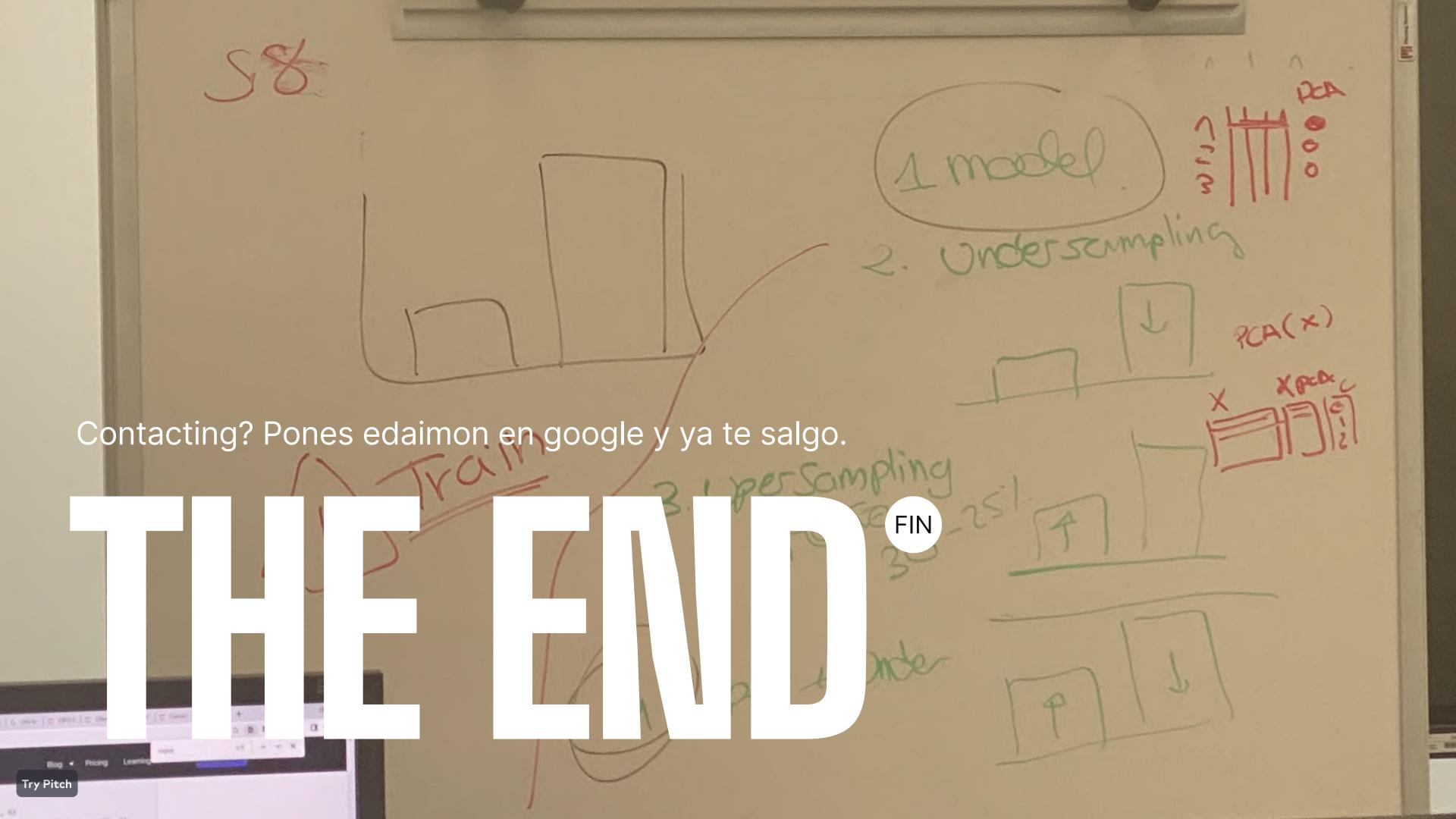
Avaluació del model:

F1 Score, Classification Report i Confusion Matrix, i finalment la maximització amb GridSearchCV, han arribat a una precisió del un 85,6 %.

Reptes i millores:

Tècniques avançades de processament de llenguatge natural i crossvalidation per avaluacions més robustes.





Pitch

Want to make a presentation like this one?

Start with a fully customizable template, create a beautiful deck in minutes, then easily share it with anyone.

Create a presentation (It's free)