MACHINE/DEEP LEARNING

SENTINENT ANALYSIS

LOU - VICKY - HLOIS



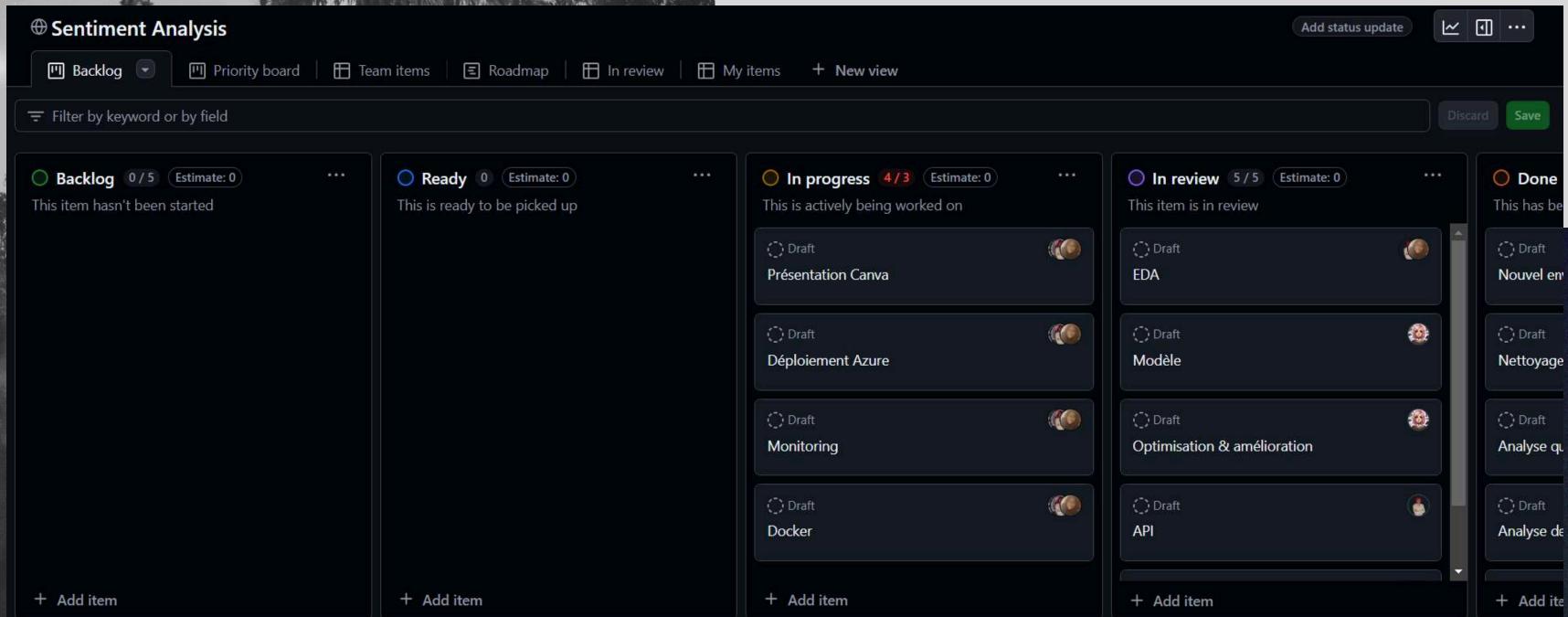




En tant que data scientist, ML engineer, vous devez travailler en équipe pour proposer un modèle de NLP qui répond aux besoins du projet. Pour cela, vous disposez de différentes sources de données pour chaque projet.

Projet: Movie Sentiment Analysis







DATATRAIN

Train.tsv

colonnes: Phraseld, Sentenceld, Phrase, Sentiment

lignes: 156 060

nombre de terme avec des caractère identique qui ce répéte + 2 = 7

	Phraseld	Sentenceld	Phrase	Sentiment
0	1	1	A series of escapades demonstrating the adage	1
1	2	1	A series of escapades demonstrating the adage	2
2	3	1	A series	2
3	4	1	Α	2
4	5	1	series	2



Test.tsv

colonnes: Phraseld, Sentenceld, Phrase

lignes: 66 292

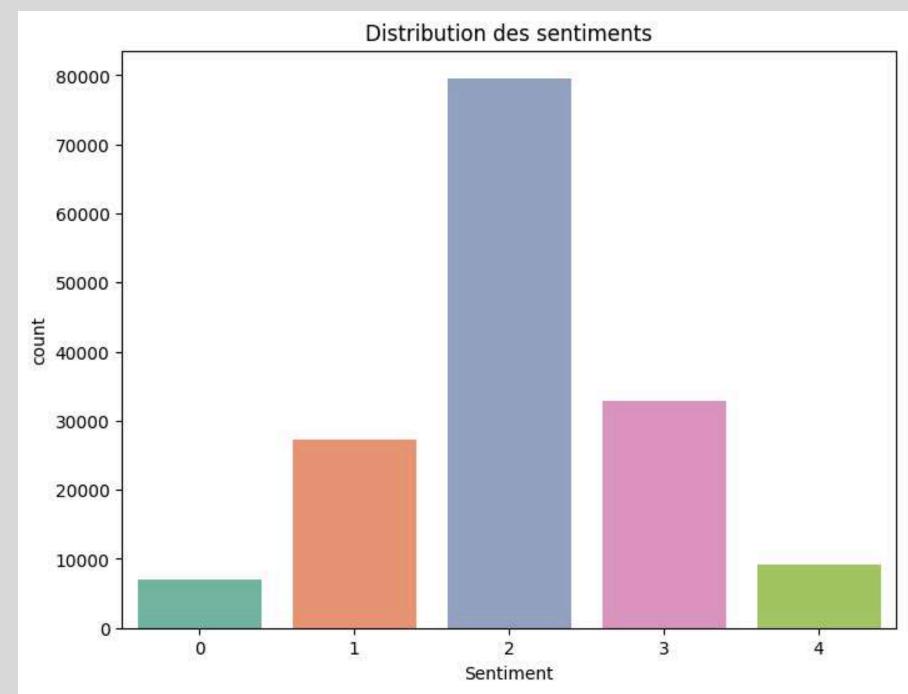
	Phraseld	Sentenceld	Phrase
0	156061	8545	An intermittently pleasing but mostly routine
1	156062	8545	An intermittently pleasing but mostly routine
2	156063	8545	An
3	156064	8545	intermittently pleasing but mostly routine effort
4	156065	8545	intermittently pleasing but mostly routine
66287	222348	11855	A long-winded , predictable scenario .
66288	222349	11855	A long-winded , predictable scenario
66289	222350	11855	A long-winded ,

REPARTITIONS DES SENTIMENTS

0	102.508088
1	103.569102
2	99.206549
3	108.055482
4	104.750601

SENTIMENTGROUP

Négatif	103.220625
Neutre	99.206549
Positif	106.884025



- Les points rouges représentent des phrases associées à des sentiments négatifs, et ils sont concentrés principalement dans la zone inférieure de la polarité (Y < 0).
- Les points bleus symbolisent des phrases avec des sentiments positifs, majoritairement situés au-dessus de l'axe des ordonnées (Y > 0).
- Les points verts représentent les phrases avec des sentiments neutres, groupés autour de la polarité de 0.

- La longueur des phrases semble avoir un impact limité sur la polarité générale. Les points se concentrent de manière dense vers le centre (autour de la polarité neutre).
- Les phrases plus courtes (< 50 caractères) montrent plus de variance dans la polarité, tandis que les phrases plus longues (jusqu'à 300 caractères) tendent à avoir une polarité plus proche de zéro (neutre), avec une moindre dispersion.

DETECTION DES LANGUES

langue	_detectee	
en	8314	
fr	32	
af	18	
tl	16	
da	15	
су	13	
no	12	
de	12	
ro	11	
it	11	
ca	10	
nl	9	
et	7	
pt	7	
sv	6	
es	5	
S0	5	

sk	4	
hu	4	
id	4	
sq	4	
pl	3	
hr	2	
SW	2	
cs	2	
unknown	1	

26 langues détectées Suppression des langues autres que l'Anglais

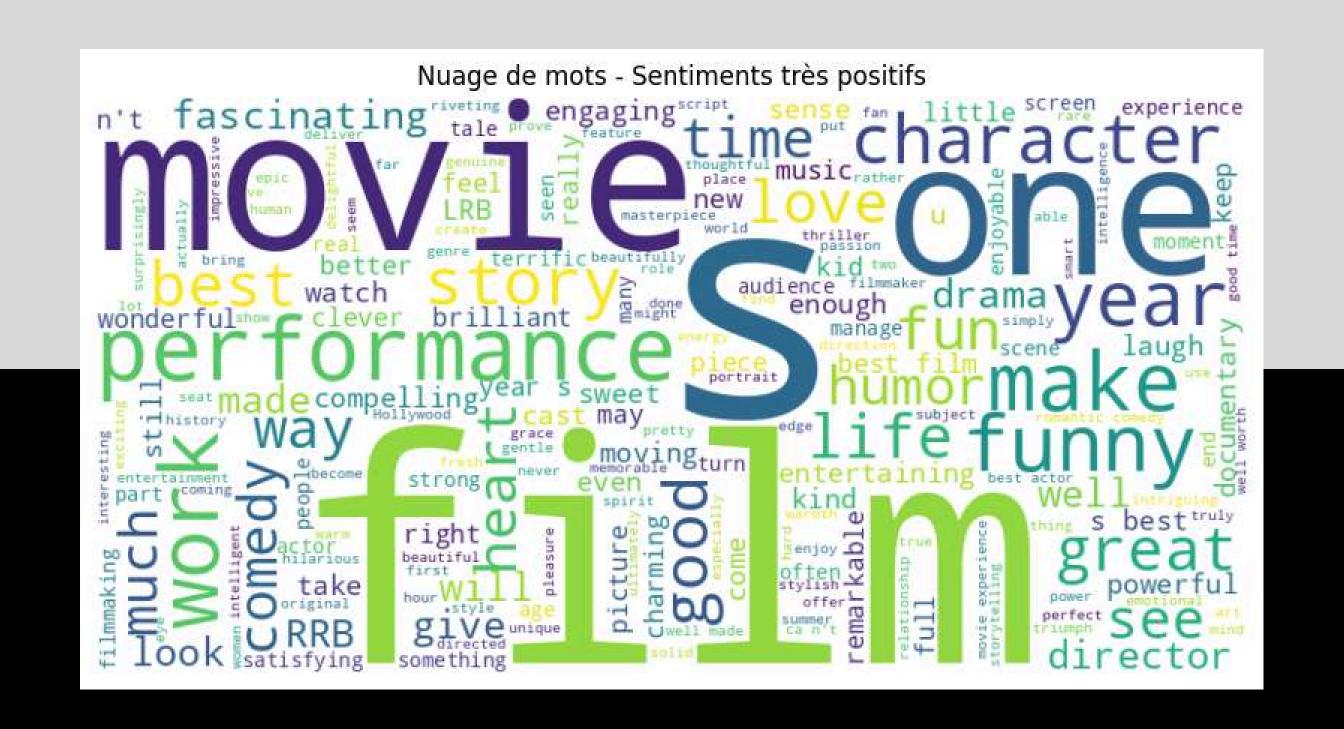
Film	1265
Movie	1118
One	569
Like	480
Story	381
Make	363
Character	342
Time	298
Comedy	271
Good	266
Much	262

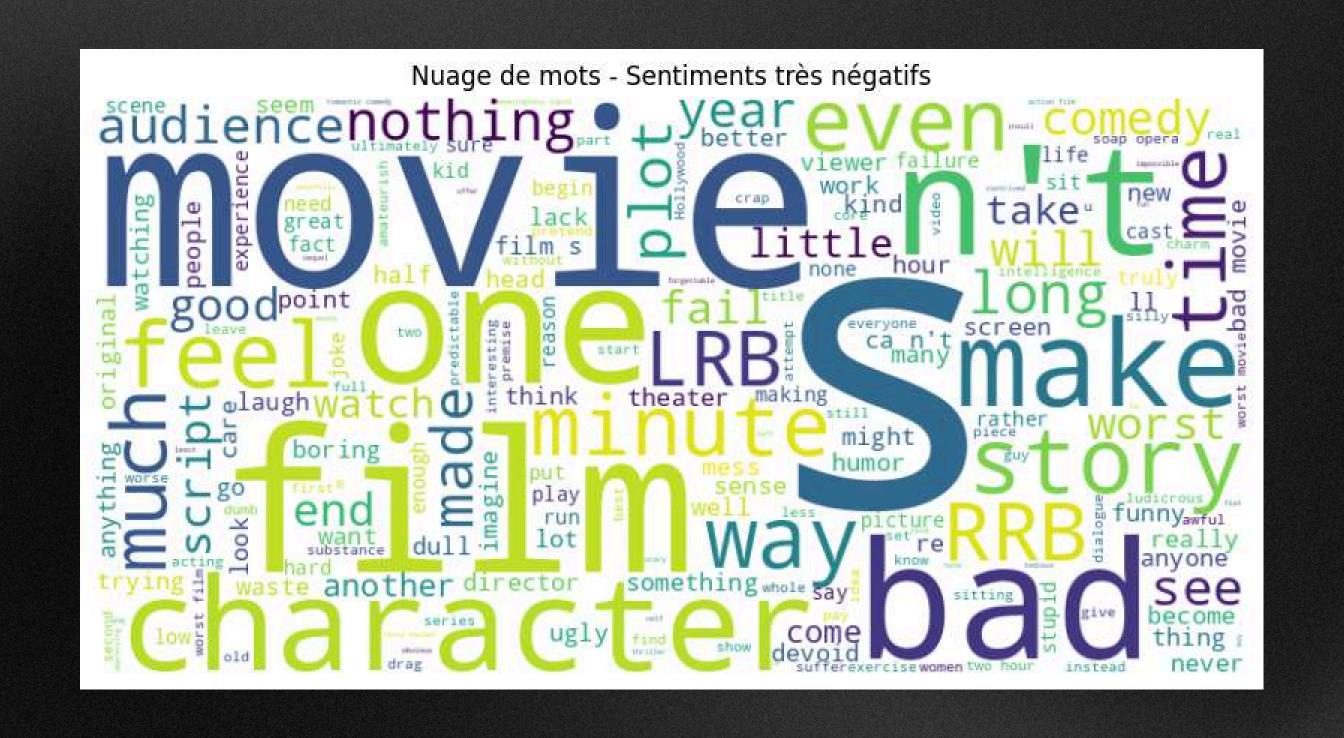


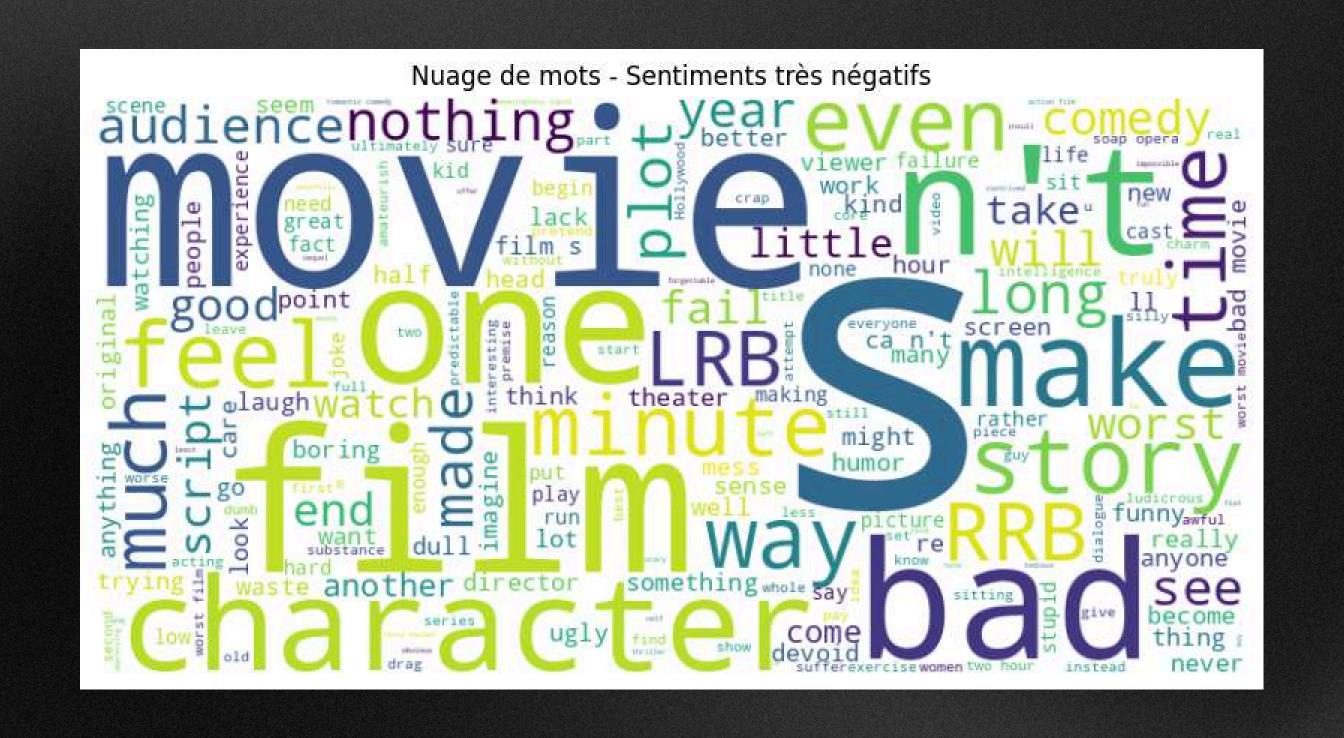


ganginfested

smallbudget



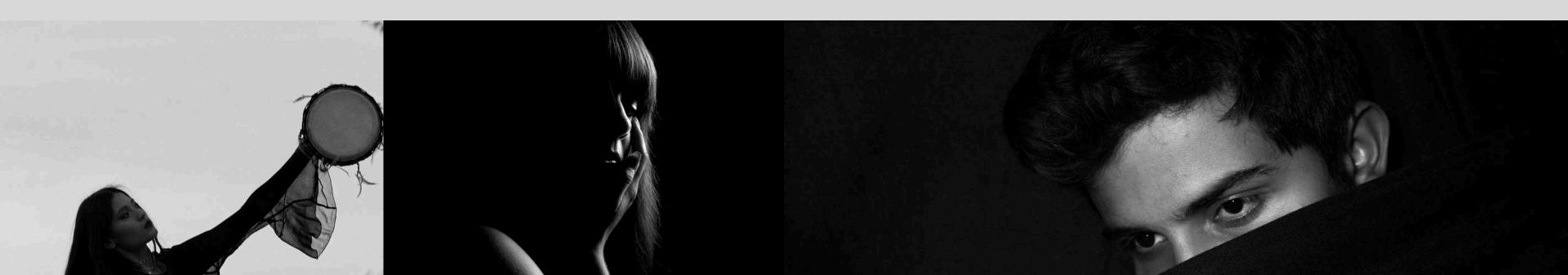




POLARITY

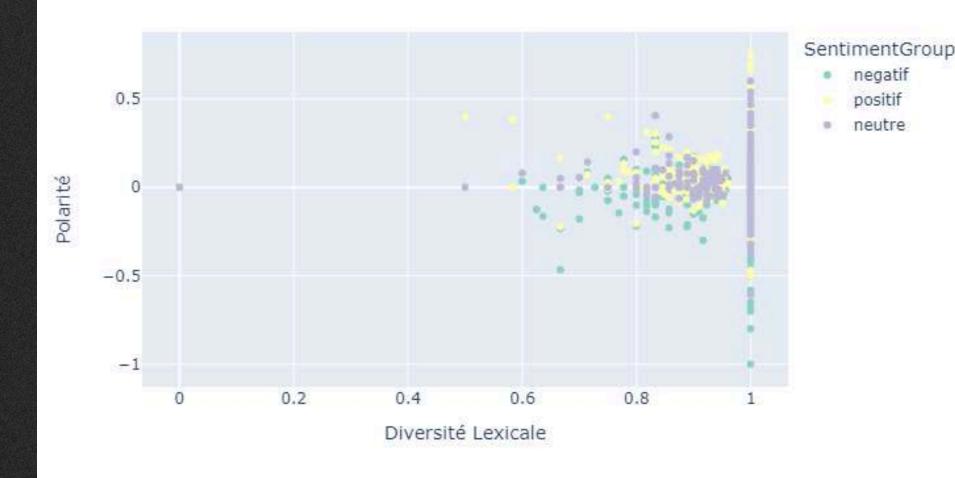
Negatif	-0.014353
Neutre	0.021938
Positif	0.064755

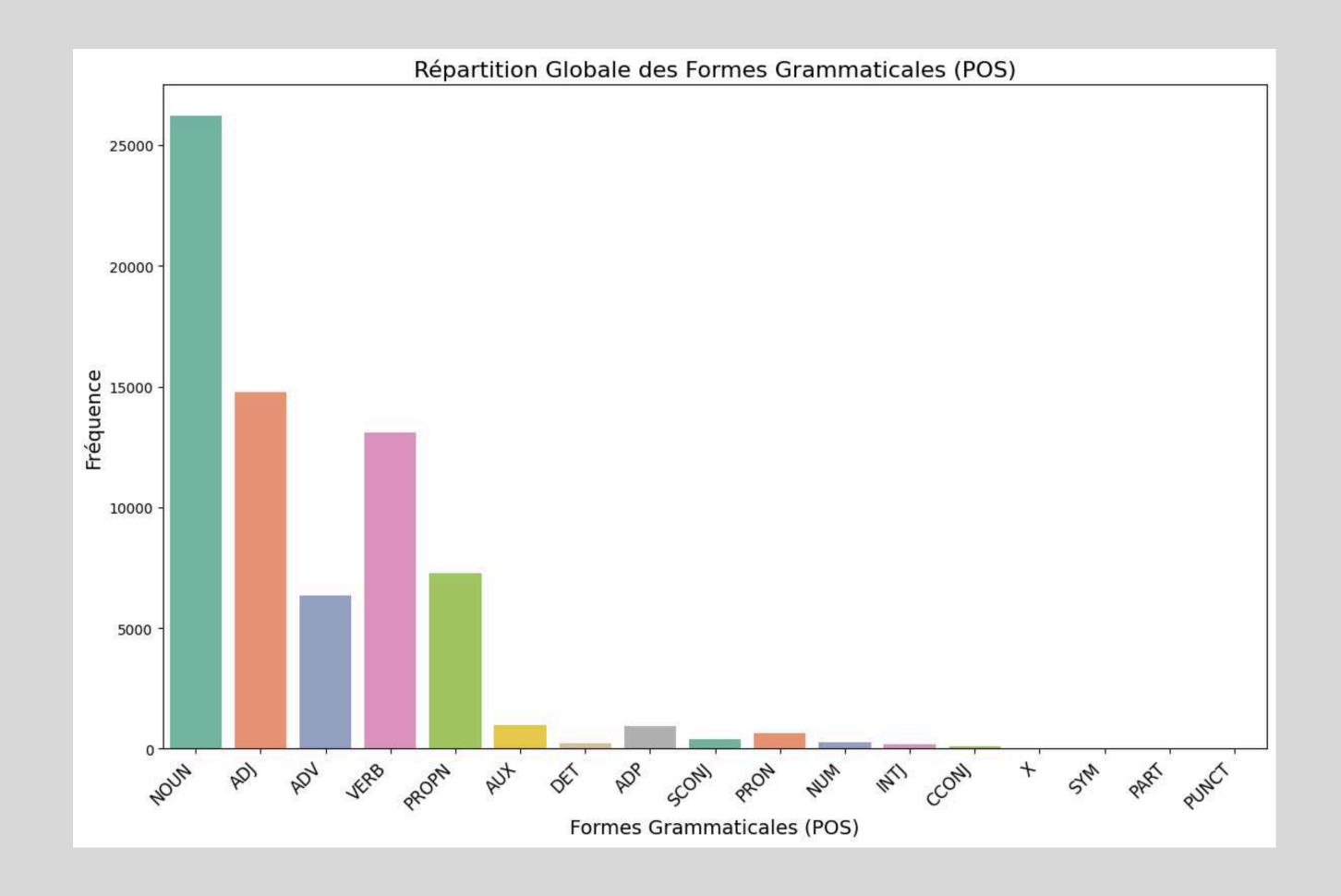
La polarité dans un texte fait référence à l'orientation émotionnelle ou au sentiment exprimé. Elle peut être positive (sentiment favorable, joyeux), négative (sentiment défavorable, triste) ou neutre (absence de sentiment fort). La polarité est souvent utilisée dans l'analyse de sentiments pour classifier les opinions ou émotions dans des textes tels que des avis, commentaires, ou critiques.



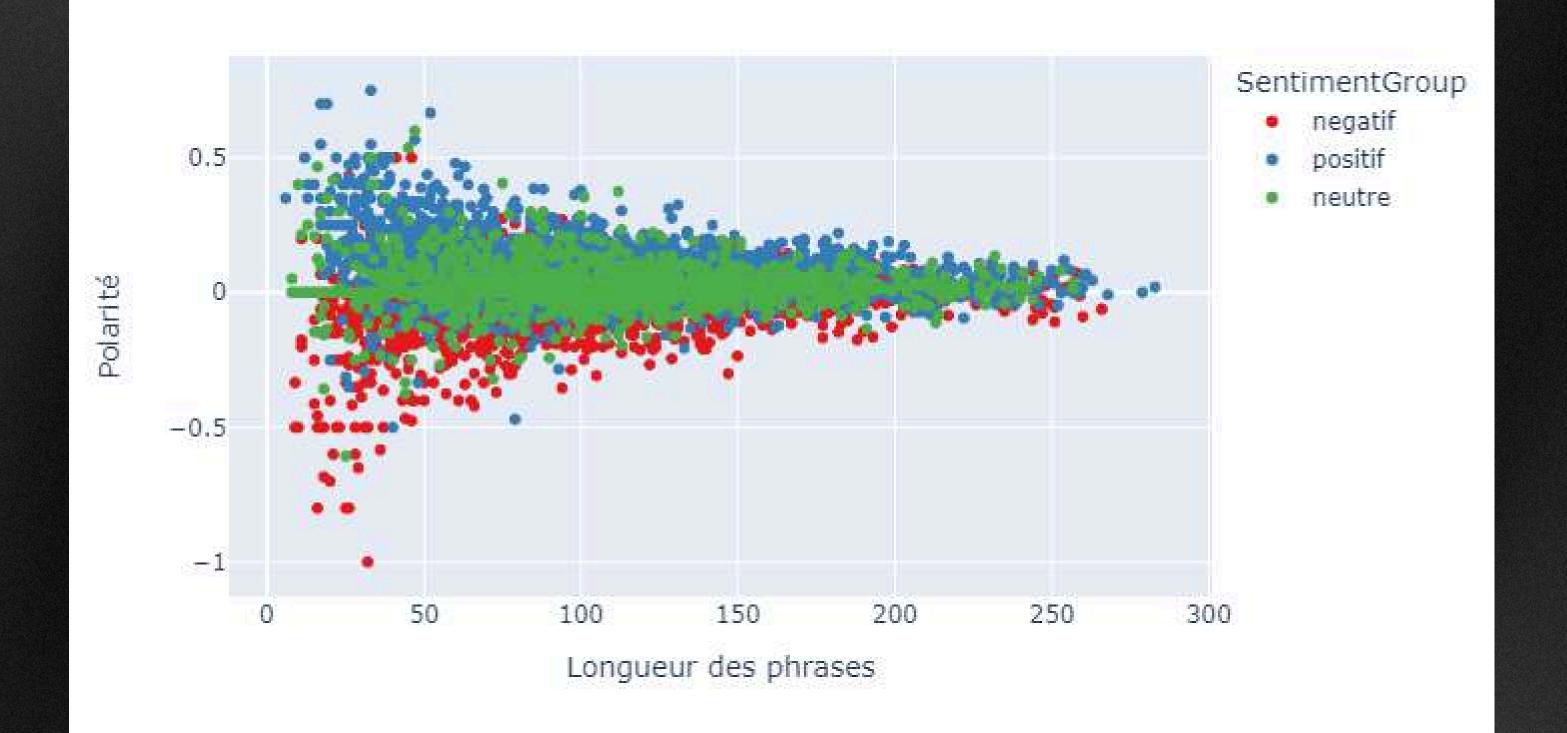
- La majorité des phrases ont une diversité lexicale élevée (proche de 1).
- Peu de phrases présentent une faible diversité lexicale (moins de 0.5).
- Aucune corrélation forte entre la diversité lexicale et la polarité des sentiments.
- Les phrases avec une grande diversité lexicale couvrent toute la gamme de polarités (négatif à positif).
- Les phrases avec une faible diversité montrent une polarité plutôt négative ou légèrement positive, mais ces cas sont rares.
- Les sentiments positifs, négatifs et neutres sont concentrés autour de la diversité élevée, sans schéma clair liant diversité et polarité.

Diversité lexicale et polarité

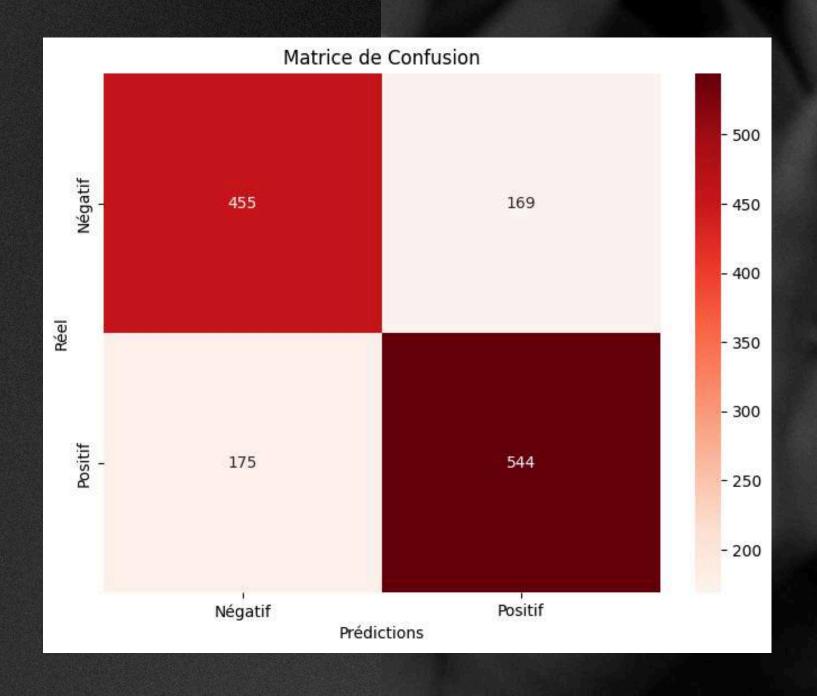




Relation entre la longueur des phrases et la polarité



	precision	recall	f1-score	support
Négatif	0.72	0.73	0.73	624
Positif	0.76	0.76	0.76	719
accuracy			0.74	1343
macro avg	0.74	0.74	0.74	1343
weighted avg	0.74	0.74	0.74	1343



Parameters (5)

Q Search parameters		
Parameter	Value	
vectorizerngram_range	(1, 1)	
vectorizermin_df	1	
vectorizermax_df	0.5	
classifier_alpha	1	
vectorizermax_features	None	
vectorizermax_features	None	

Metrics (8)

Q Search metrics	
Metric	Value
recall_positif	0.7566063977746871
accuracy	0.7438570364854803
best_score_cv	0.4600490106750943
precision_negatif	0.7222222222222
f1_score_positif	0.7597765363128491
precision_positif	0.7629733520336606
recall_negatif	0.729166666666666
f1_score_negatif	0.7256778309409888



platform linux -- Python 3.10.6, pytest-8.3.3, pluggy-1.5.0 rootdir: /home/louve/code/wolfwithwanderlust/TP/Arturo/Sentiment Analysis/Sentiment-Analysis

plugins: anyio-4.4.0 collected 3 items

test_model.py ...

[100%]





♂ Usage

Run details

Workflow file

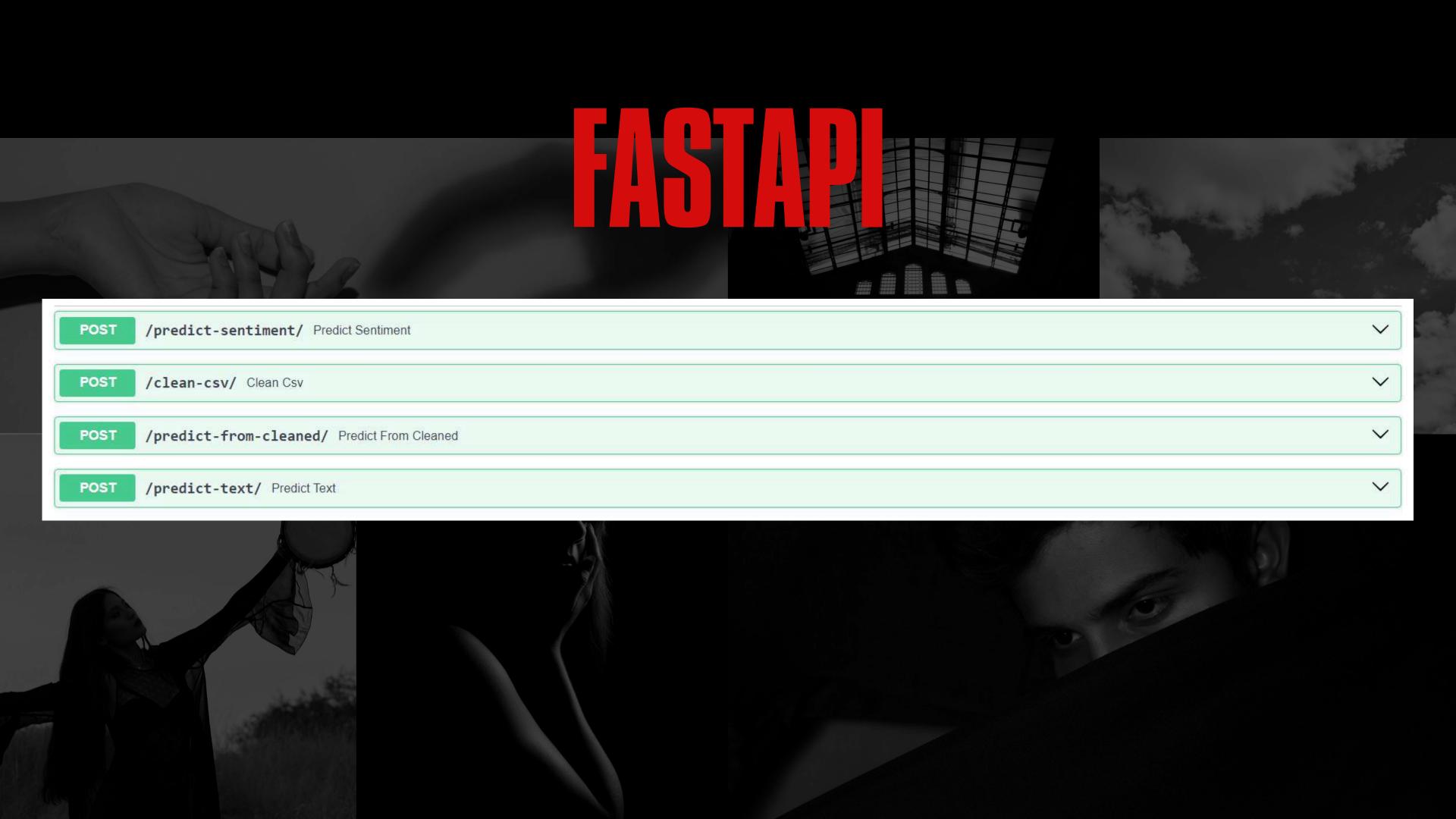


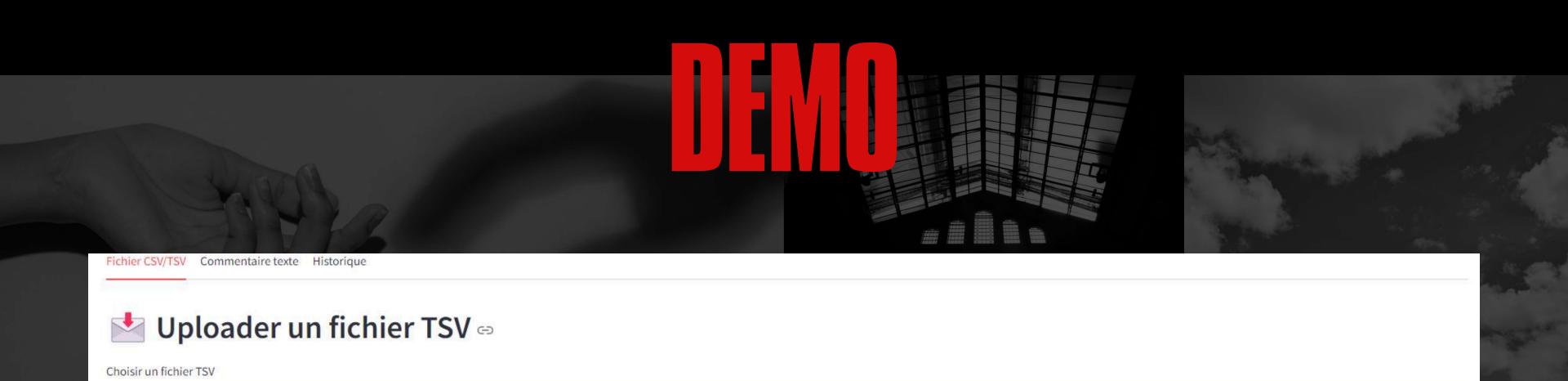














Drag and drop file here

Limit 200MB per file • TSV

Browse files

