# Anxiety / Stress Recognition in Texts

A MACHINE LEARNING APPROACH

Αχιλλέας Οικονομόπουλος

## Dreaddit Dataset

#### Reddit post corpus yıa stress recognition.

- Pre-annotated
- Binary & Balanced

#### ~3500 Raw text samples

• 2800 training - 700 testing

#### Επιλεγμένα από συγκεκριμένα communities:

- Abuse
- PTSD

• Finance

- Anxiety
- Relationships



# Tokens

#### **Document -> tokens**

• Σπάμε το κείμενο σε λέξεις.

#### **Tokenization rules**

- Καθορίζουν πώς θα σπάσουμε το κείμενο
- Ευκαιρία για περαιτέρω επεξεργασία του κάθε token ξεχωριστά

Features: Tfidf scores (L2 Normalized)

"hello!"

"stressed" "happy"



Tfidf Vectorizer(\*params)



[0.1343983, 0.045, ..., 0.56733333]

# Η ιδέα του project



01

#### **Static Preprocessing**

- Time Intensive διαδικασίες
- Υπολογίζουμε 1 φορά και αποθηκεύουμε τα αποτελέσματα

02

#### **Active Processing**

- Επεξεργασία tokens πριν μετατραπούν σε features
- Στόχος η δημιουργία informative vocabulary

03

#### **Validation**

- K-fold (5 folds)
- Logistic Regression,
   Multinomial Naive Bayes,
   XGBoost
- Παρακολούθηση των αποτελεσμάτων και tuning του Active Processing

04

#### **Evaluation**

- Δοκιμή του feature set
- Παρακολούθηση των αποτελεσμάτων και tuning του Active Processing

# Static Preprocessing

#### Ανάγκη για spell checking

- Τα social media posts δεν είναι και τα πιο καθαρογραμμένα
- "stressed" vs "stresed" -> ίδιο token
- ~10 λεπτά για όλο το corpus

#### Worrywords Lexicon score (National Research Council of Canada)

- 44.000 λέξεις
- Λέξη -> βαθμός άγχους [-3,3]
- feature: avg\_lexicon\_score(document) =
- ~5 λεπτά για το training set

sum(token lexicon scores)

count(lexicon words in document)

# Active Preprocessing

#### **Tfidf Vectorizer Parameters**

#### **Stopword Removal Tradeoff**

- Πιο informative vocabulary & Καλύτερο generalization
- Τσως κάποιες από αυτές (π.χ: can't) έχουν μεγάλη σημασία στο context μας, ειδικά με τη χρήση n-grams



# Active Processing

**Custom Tokenizer** 

Default Sklearn Regex >=2 alphanumericals στη σειρά

worry, happy, ve, 000zukor, α3

i, i'm, i've, can't

Προσθήκες

1. **Αγνόησε tokens με αριθμό:** (27f), 28m

2. Λάβε υπ'όψη αποστρόφους: can't,

won't

3.**I | I'm | i'm | i** 

Stemming

programmer — program

programming — stemmer — program

programs — program



### Studied Models

#### **Multinomial Naive Bayes & Logistic Regression**

- Η πιο απλοί και γρήγοροι classifiers
- Καλή απόδοση για textual δεδομένα

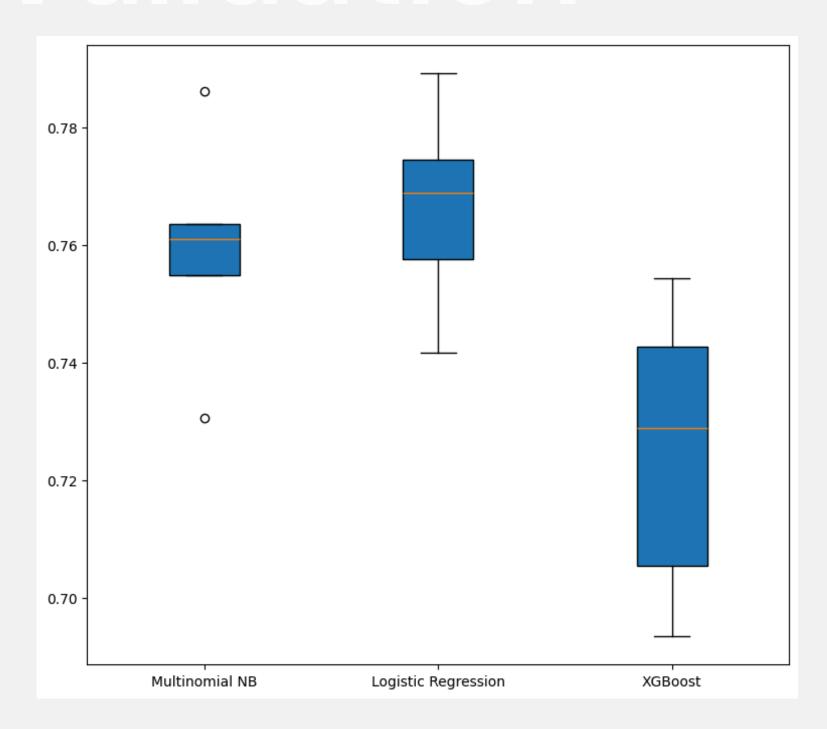
#### **SVM (RBF Kernel) & XGBoost**

- Σημαντικά πιο αργοί αλλά,
- Διαχείριση non-linear relationships των features
  - Το context παίζει μεγάλο ρόλο
  - o "i'm stressed" vs "i'm stressed... not"

# K-Fold Cross Validation

- 5 folds
- "Wrapper Methods"
  - Multinomial NB, LR, XGB
- Vocabulary Refinement
- Προσοχή για data leakage μεταξύ train / validation splits

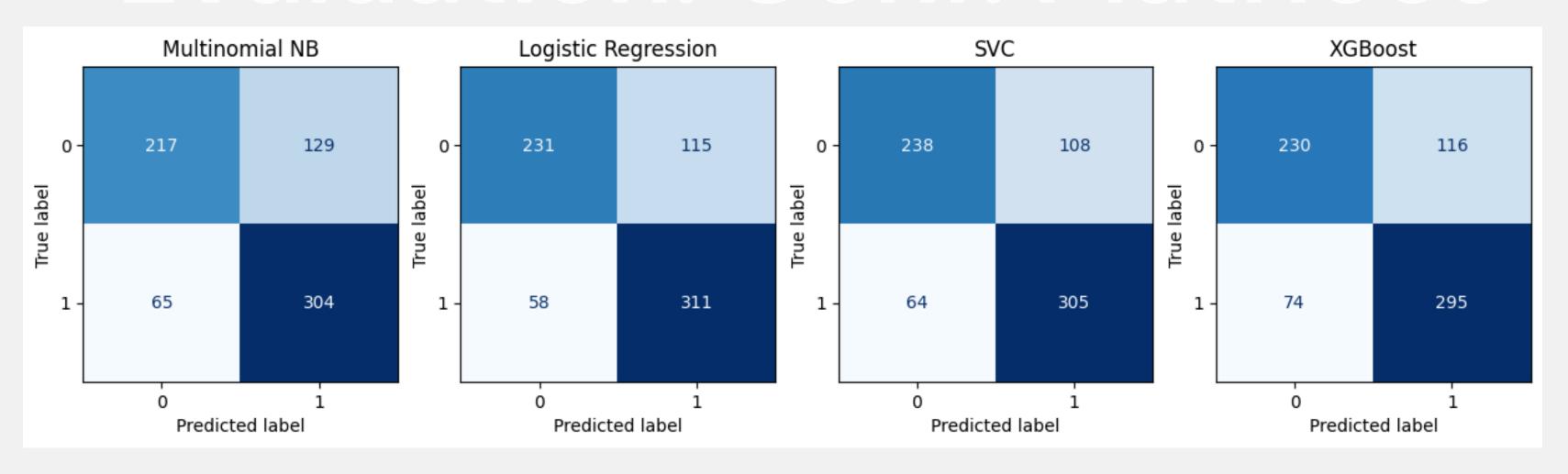
```
Classifier Mean Variance
Multinomial NB 0.759195 0.000317
Logistic Regression 0.766354 0.000255
XGBoost 0.724950 0.000512
```



# Evaluation: Scores

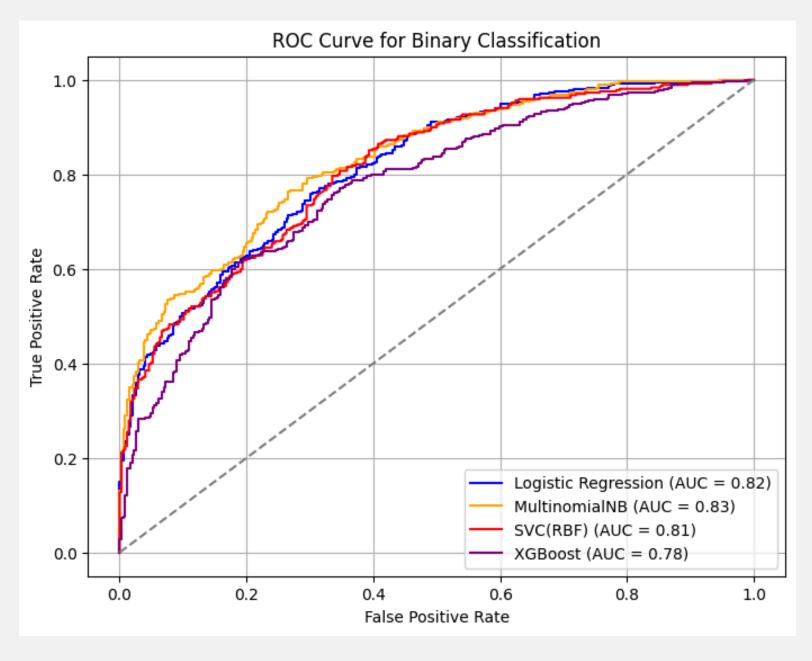
Classifier	Starting macro f1	Refined macro f1
Multinomial NB	0.5960	0.7245
Logistic Regression	0.7209	0.7549
SVM(RBF)	0.7203	0.7573
XGBoost	0.7118	0.7320

# Evaluation: Conf. Matrices

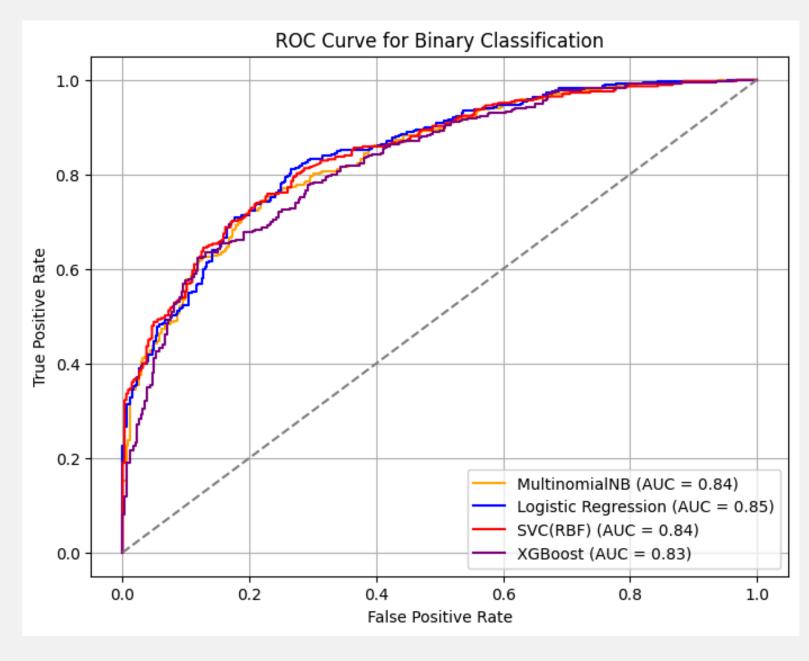


# Évaluation: ROC / AUC

#### **Before**



#### After



# Συμπεράσματα

To Logistic Regression μας καλύπτει

#### Πολλές παράμετροι που παίζουν ρόλο στο vocabulary refinement

- Το lexicon feature μακράν το πιο αποδοτικό
- Πολύ σημαντική η γνώση του domain του προβλήματος

#### Next steps?

- POS Tagging: features βασισμένα στα % ρημάτων, επιθέτων, ουσιαστικών
- Model hyperparameter tuning (SVM και XGBoost)
- Vocabulary Refinement (v2) -> εισαγωγή domain expertise

# Thank you very much!