## Τεχνητή Νοημοσύνη 2018-2019

## Γιάννης Παπαγεωργίου 3160129

### Δεύτερη Προγραμματιστική Εργασία:Υλοποίηση Bayes

Η κλάση naive με δοσμένο μονοπάτι ενός μέιλ αναγνωρίζει το μέιλ ως ham ή spam.

Η κλάση test παράγει τα σημεία για κάθε μια καμπύλη και με την βοηθέια του octave παράγονται τα ανάλογα διαγράμματα.

Αρχικά έχουμε την κλήση ArrayList<String> souschem = seussre(nampath), οπού στο arraylist<String>seussham,μέσω της seussre(String path) μπαίνουν όλες οι λέξεις του εκάστοτε μέιλ ( default delimeter το κενό). Έπειτα δημιουργείται hashmap<String,Integer> seussCountH, οπού String κάθε μοναδική λέξη του seussham και Integer ο αριθμός εμφανισής της στο seussham. Ομοίως για spam.

Εδώ λοιπόν έχουμε κάνει το train επί της ουσίας. Έπειτα με δοσμένο μέιλ, καλούμε την seussone, οπού δίνουμε σε arraylist<String>(με default delimeter) όλες τις λέξεις του μέιλ.

Μετά με την cleararr(arraylist<String>) "καθαρίζουμε" το arraylist, από λέξεις που μπορούν να μας αποπροσανατολίσουν από το όρθο αποτέλεσμα. Ύστερα μέσω των hashmap και του arraylist του μέιλ, φτιάχνουμε τους οι πίνακες frequenciesham, frequenciesspam, οπού αποθηκέυονται οι συχνότητες κάθε λέξης ανάλογα με το πόσες φορές κάθε λέξη του arraylist υπάρχει στα δεδομένα ham και spam. Τέλος γίνεται υπολογισμός και σύγκριση πιθανοτήτων ham or spam, με την βοήθεια των προγηγούμενων πινάκων και της Math.log1p, ενώ παράλληλα γίνεται εφαρμογή Laplace. Math.log1p διότι έχει την καλύτερη δυνατή ακρίβεια για το υπολογισμό του ln(1+p) καθώς αντί για P=p1\*p2..\*pn, υλοποιείται ο ισοδύναμος υπολογισμός P=P+math.log(pn), ο οποίος δίνει ακόμα μεγαλύτερη ακρίβεια και αποφυγή πιθανού underflow. Έπισης μπόρει κάποια πιθανότητα να υπολογιστεί μεγαλύτερη της μονάδας, πράγμα άτοπο για πιθανοτητα, αλλά εφόσον μιλάμε για το παραπάνω άθροισμα είναι απολύτος φυσιολογικό λόγω του οτι μιλάμε για άθροισμα και όχι γινόμενο.

Τώρα για την κλάση test έχουμε όλα τα παραπάνω, απλά την διαδικασία που ακολουθούμε για το ένα δοσμένο μέιλ το ακολουθούμε για όλα τα σετ των μέιλς to train, που δημιούργησα manually(18%-mails1,36%-mails2,54%-mails3,72%-mails4,90%-mails5, 90-100%test). Για κάθε ένα τέτοιο σετ(mails1-mails5 υπολογίζω αρχικά την ακρίβεια προπόνησης με ευνόητους υπολογισμόυς, ενώ παράλληλα δημιουργούνται confusion matrixes (με τους κατάλληλους ελέγχους) για κάθε τέτοιο σετ. Μετά υπολογίζεται το test error, ανά train set. Να σημειωθεί πως έχουν προκαθοριστεί πίνακες 5 θέσεων που αποθηκεύονται όλα τα αποτελέσματα (κάθε αποτέλεσμα για κάθε ενα από τα 5 σετ), πληων των 5 confusion matrixes που είναι μεγέθους 2Χ2. Τέλος εφαρμόζονται οι τύποι των precision, recall, f1 και επίσης μπαίνουν τα αποτελέσματα σε πίνακες μεγέθους 5, ωστέ να έχουμε εύκολο print.

Κοινές μέθοδοι:

# public static ArrayList<String> seussone(String path) throws FileNotFoundException

Διαβάζει το αρχείο από το path και επιστρέφει ένα arraylist<String>, οπού περιέχει όλες τι λέξεις το αρχείου χωρισμένες ανά κενό.

```
public static ArrayList<String> seussre(String path) throws
FileNotFoundException
```

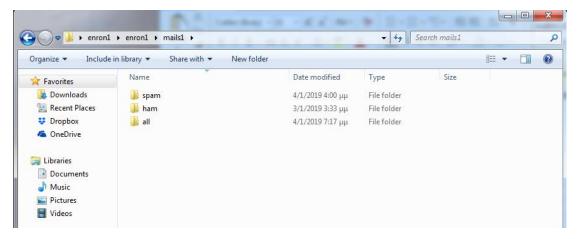
Από το δοσμένο path για κάθε αρχείο που περιέχει εντάσσει τις λέξεις(χωρισμένες ανά κενό) σε ένα arraylist<String> το οποίο και επιστρέφει.

#### public static void cleararr(ArrayList<String> arr)

Δέχεται ως όρισμα ένα Arraylist<String>,περιέχει έναν πίνακα από String(avoid) και μια λίστα list.Για κάθε στοιχείο του arraylist αν περιέχεται σε αυτό κάποιο string από τον πίνακα avoid, τότε εισέρχεται στην λίστα.Αφού τελειώσει αυτή η διαδικασία, απλά αφαιρούμε απο το arraylist, όλα τα στοιχεία της λίστας, ωστέ να επιτύχουμε τον επιθυμητό "καθαρισμό".

#### Μορφή των αρχείων που δημιούργησα manually:

ll ham	45 45 4545 4 55		
indin	13/12/2018 4:57 μμ	File folder	
〗 mails1	4/1/2019 7:15 μμ	File folder	
📗 mails2	4/1/2019 7:44 μμ	File folder	
📗 mails3	4/1/2019 7:45 μμ	File folder	
📗 mails4	4/1/2019 7:46 μμ	File folder	
〗 mails5	4/1/2019 7:46 μμ	File folder	
📗 spam	13/12/2018 4:57 μμ	File folder	
📗 test	4/1/2019 8:09 μμ	File folder	
Summary	29/10/2005 11:06 μμ	Text Document	1 KE



Οπού κάθε ένα από τα mails1-5 + test, περιέχει έναν φάκελο με τα σπάμ ανά σετ , τα χαμ και όλα μαζί.Τους δύο πρώτους φακέλους γιά την εισαγωγή και δημιουργία των ανάλογων hashmaps και το all για την διαδικασία του υπολογισμού των πιθανοτήτων.

Αρχικά βλέπουμε τα αποτελέσματα του κώδικα της κλάσης naïve.

Οπού για ένα δοσμένο μειλ αποφάνθηκε αν είναι ham or spam.

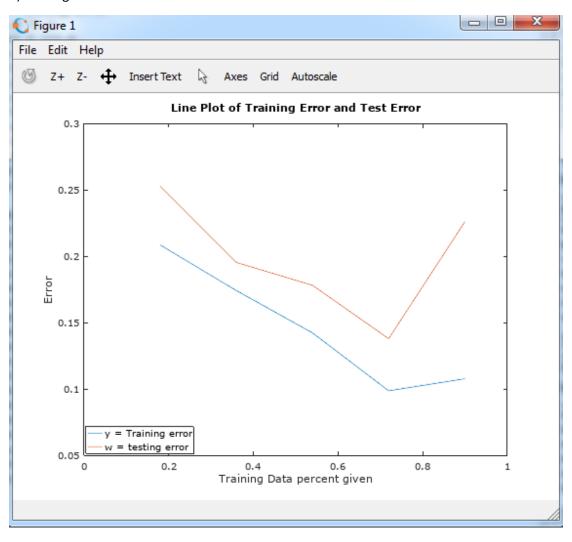
Στις παρακάτω εικόνες φαίνονται όλα τα αποτελέσματα που παράχθηκαν,για την δημιουργία των καμπυλών.

```
0.20860215053763442
0.17419354838709677
0.14229390681003584
0.0986559139784946
0.10774193548387101
======= Training error
0.25287356321839083
0.1954022988505747
0.17816091954022983
0.13793103448275867
0.22605363984674332
====== Testing error
659.0 1.0 191.0 79.0
1310.0 10.0 308.0 232.0
1960.0 20.0 367.0 443.0
2566.0 74.0 275.0 805.0
2959.0 341.0 140.0 1210.0
======confusion matrixes
0.7752941176470588
0.8096415327564895
0.842286205414697
0.90320309750088
0.9548241368183285
=====precisionham
0.9875
0.9586776859504132
0.9568034557235421
0.9158134243458476
0.7801418439716312
=====precisionspam
0.9984848484848485
0.9924242424242424
0.98989898989899
0.9719696969696969
0.896666666666666
=====recallham
0.29259259259259257
0.42962962962964
0.5469135802469136
0.7453703703703703
0.8962962962963
======recallspam
```

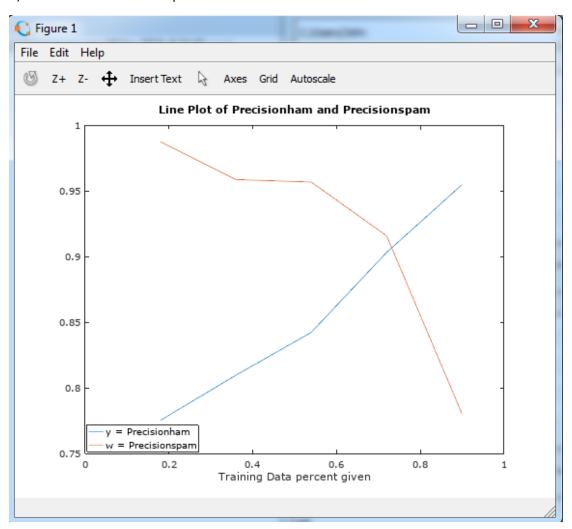
======recallspam
0.8728476821192052
0.8917631041524848
0.9101462735082424
0.936325488049626
0.9248320050007813
======f1ham
0.45142857142857146
0.5933503836317136
0.6959937156323646
0.8218478815722307
0.8341951051361599
=======f1spam

Οι καμπύλες:

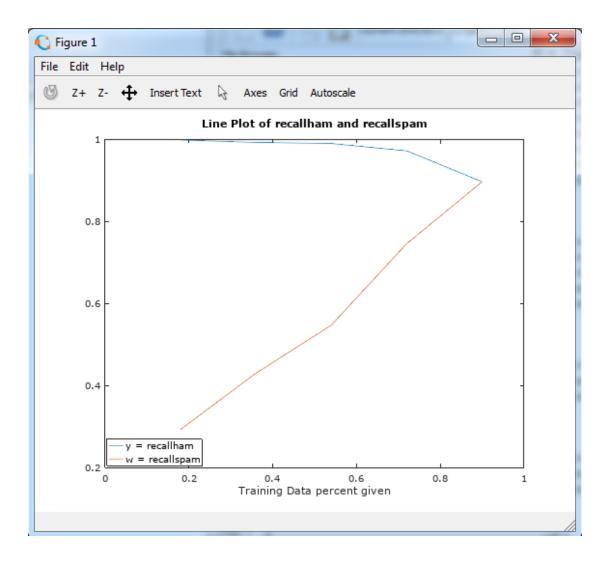
## 1)Training-Test error



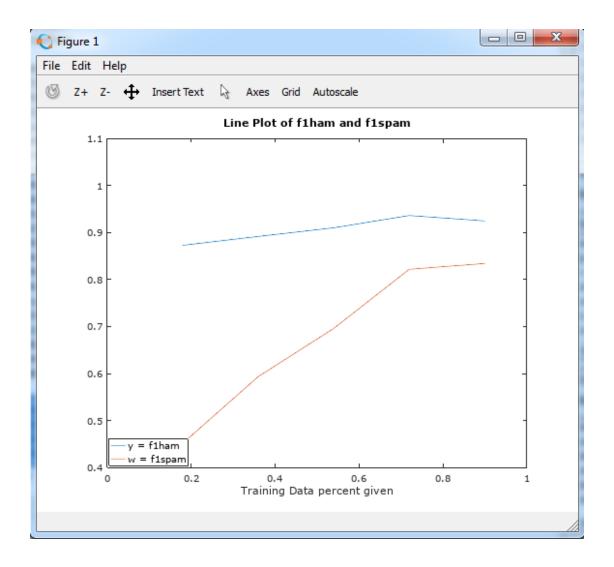
## 2)Precisionham - Precisionspam



3)Recallham-Recallspam



4)F1ham-F1spam



Ενδεικτικά και ο κώδικας octave για την δημιουργία των καμπυλών, αφού πάρθηκαν τα αποτελέσματα από την κλάση test.

