# Fouille de données – TD 3

On utilise le dataset [SMSSpamCollection](http://fabien.viger.free.fr/ml/SMSSpamCollection), et on va produire un estimateur complet, et l'évaluer.

**Faites tout votre TD dans un fichier td3.py, que vous rendrez via Moodle avant 23h59.**

Pour **tester** votre travail: téléchargez [test3.tar.xz](http://fabien.viger.free.fr/ml/test3.tar.xz), décompressez-le dans le même répertoire que votre fichier td3.py: tar xf test3.tar.xz, puis ensuite: python3 test3.py

Ne vous inquiétez pas si vous ne faites pas tout. On reprendra ce TD la semaine prochaine, pour le finir et pour en faire un peu plus. **C’est le TD le plus important du cours**, donc ça vaut le coup de le travailler plus que les autres.

### Exercice 1: Séparation des données en training + test

Implémenter cette fonction dans votre fichier td3.py :

| def split\_lines(input, seed, output1, output2):  """Distributes the lines of 'input' to 'output1' and 'output2' pseudo-randomly.  The output files should be approximately balanced (50/50 chance for each line  to go either to output1 or output2).    Args:  input: a string, the name of the input file.  seed: an integer, the seed of the pseudo-random generator used. The split  should be different with different seeds. Conversely, using the same  seed and the same input should yield exactly the same outputs.  output1: a string, the name of the first output file.  output2: a string, the name of the second output file.  """ |
| --- |

On pourra utiliser le module random et sa fonction seed pour obtenir un générateur pseudo-aléatoire qui respecte les contraintes demandées. On peut utiliser for line in open(file, 'r').readlines(): pour itérer sur les lignes d'un fichier file (par exemple).

### 

### Exercice 2: Encodage

Implémenter cette fonction dans votre fichier td3.py :

| def tokenize\_and\_split(sms\_file):  """Parses and tokenizes the sms data, splitting 'spam' and 'ham' messages.  Args:  sms\_file: a string, the name of the input SMS data file.  Returns:  A triple (words, l0, l1):  - words is a dictionary mapping each word to a unique, dense 'word index'.  The word indices must be in [0...len(words)-1].  - l0 is a list of the 'spam' messages, encoded as lists of word indices.  - l1 is like l0, but for 'ham' messages.  """ |
| --- |

On pourra (par exemple) utiliser for word in line.split(): pour itérer sur les mots d'une ligne.

**Exemple**:

Si le fichier '/tmp/tmp.txt' contient le texte suivant:

ham Hello World

spam awesome stuff Hello

ham Hello Hello ?

Alors tokenize\_and\_split('/tmp/tmp.txt') doit renvoyer:

({'Hello':0 'World':1 'awesome':2 'stuff':3 '?':4,},

[[2, 3, 0]],

[[0, 1], [0, 0, 4]])

### Exercice 3: Fréquences de Bernoulli

Implémenter cette fonction dans votre fichier td3.py :

| def compute\_frequencies(num\_words, documents):  """Computes the frequency of words in a corpus of documents.    Args:  num\_words: the number of words that exist. Words will be integers in  [0..num\_words-1].  documents: a list of lists of integers. Like the l0 or l1 output of  tokenize\_and\_split().  Returns:  A list of floats of length num\_words: element #i will be the ratio  (in [0..1]) of documents containing i, i.e. the ratio of indices j  such that "i in documents[j]".  If index #i doesn't appear in any document, its frequency should be zero.  """ |
| --- |

On pourra convertir une liste L en ensemble (sans doublons) avec la syntaxe set(L).

**Exemple:**

compute\_frequencies(6, [[0, 1, 1], [0, 4, 0]]) doit renvoyer [1.0, 0.5, 0.0, 0.0, 0.5, 0.0]

### Exercice 4: Training

Implémenter cette fonction dans votre fichier td3.py. Vous pourrez appeler les fonctions faites précedemment :

| def naive\_bayes\_train(sms\_file):  """Performs the "training" phase of the Naive Bayes estimator.    Args:  sms\_file: a string, the name of the input SMS data file.  Returns:  A triple (spam\_ratio, words, spamicity) where:  - spam\_ratio is a float in [0..1] and is the ratio of SMS marked as 'spam'.  - words is the dictionary output by tokenize\_and\_split().  - spamicity is a list of num\_words floats, where num\_words = len(words) and  spamicity[i] = (ratio of spams containing word #i (across all spams)) /  (ratio of SMS (spams and hams) containing word #i (across all SMS))  """ |
| --- |

**Exemple:**

Avec le fichier '/tmp/tmp.txt' décrit précédemment, naive\_bayes\_train('/tmp/tmp.txt') doit donner:

(0.3333333333333,

{'Hello':0, 'World':1, 'awesome':2, 'stuff':3, '?':4,}, # L’ordre peut être différent mais pas les valeurs!

[1.0, 0.0, 3.0, 3.0, 0.0])

### Exercice 5: Prédiction

Implémenter cette fonction dans votre fichier td3.py:

| def naive\_bayes\_predict(spam\_ratio, words, spamicity, sms):  """Performs the "prediction" phase of the Naive Bayes estimator.  You should use the simple formula:  P(spam|words in sms) = spam\_ratio \* Product[word in sms]( P(word|spam) / P(word) )  Make sure you skip (i.e. ignore) the SMS words that are unknown (not in 'words').  BE CAREFUL: if a word is repeated in the sms, it shouldn't appear twice here!    Args:  spam\_ratio: see output of naive\_bayes\_train  words: see output of naive\_bayes\_train  spamicity: see output of naive\_bayes\_train  sms: a string (which you can tokenize to obtain a list of words)  Returns:  The estimated probability that the given sms is a spam.  """  ... |
| --- |

**Exemple:**

Avec le fichier '/tmp/tmp.txt' décrit précédemment, naive\_bayes\_predict(\*naive\_bayes\_train('/tmp/tmp.txt'), 'Hello dude') doit donner 0.3333333333,

Avec 'awesome stuff!' il doit donner 1.0, de même que pour 'awesome awesome awesome'.

Avec 'Oh no!' il doit donner 0.3333333333, avec 'awesome ? ? ? awesome ? ?' il doit donner 0.0.

### Exercice 6: Évaluation

Implémenter cette fonction dans votre fichier td3.py:

| def naive\_bayes\_eval(test\_sms\_file, f):  """Evaluates a spam classifier.    Args:  test\_sms\_file: a string, the name of the input 'test' SMS data file.  f: a function. f(sms), where sms is a string (like "Hi. Where are you?",  should return 1 if sms is classified as spam, and 0 otherwise.    Returns:  A pair of floats (recall, precision): 'recall' is the ratio (in [0,1]) of  spams in the test file that were successfully identified as spam, and  'Precision' is the ratio, among all sms that were predicted as spam by f, of  sms that were indeed spam.  """  ... |
| --- |

Notez qu'en python il est simple de manipuler des objets "fonction".

**Exemples:**

naive\_bayes\_eval('/tmp/tmp.txt', lambda x:1) devrait renvoyer (1.0, 0.33333333)

naive\_bayes\_eval('/tmp/tmp.txt', lambda x:0) devrait renvoyer (0.0, 1.0)

naive\_bayes\_eval('/tmp/tmp.txt', lambda sms:'awesome' in sms) devrait renvoyer (1.0, 1.0)

Et pour tout essayer à la fois:

spam\_ratio, words, spamicity = naive\_bayes\_train('/tmp/tmp.txt') suivi de

naive\_bayes\_eval('/tmp/tmp.txt',

lambda x:naive\_bayes\_predict(spam\_ratio, words, spamicity, x)>0.5)

devrait renvoyer (1.0, 1.0) # Quelle star

### Exercice 7: Tuning manuel

Séparez le dataset SMSSpamCollection en un fichier train et un fichier test grâce à l'exo 1,

entraînez votre classifieur (naive\_bayes\_train) sur le fichier train, puis évaluez votre superbe algo de prédiction sur le fichier test, à l’aide de l’exercice précédent, et notamment le dernier exemple.

Qu'obtenez vous? Essayez avec d’autres valeurs seuils que 0.5. Essayez de trouver le meilleur compromis (recall, precision).

Matérialisez votre estimateur final dans la fonction suivante:

| def classify\_spam(sms):  """Returns True is the message 'sms' is predicted to be a spam."""  ... |
| --- |

La version 0 pourrait donc être implémentée par

def classify\_spam(sms):

# Ici, spam\_ratio, words, spamicity sont des **constantes globales** calculées

# par votre programme (demandez-moi si vous ne comprenez pas!) Vous pouvez

# supposer la présence du fichier 'SMSSpamCollection' dans le répertoire

# ou je testerai votre code.

return naive\_bayes\_predict(spam\_ratio, words, spamicity, sms) > 0.5

Notez que **ce TD se prolongera sur la semaine prochaine** (évolution, tuning), cf TD4.