

Fouille de données – TP 2

M2 Informatique, Université Paris Diderot
Anne-Claire Haury
2017/2018

L'objectif de ce second TP est de vous essayer au clustering et à la classification supervisée. À partir d'un jeu de données que vous allez transformer, vous allez pouvoir tester différents modèles et comprendre comment choisir le meilleur.

Votre alliée dans cette affaire est [la page d'aide de l'API sklearn](#). Toutes les fonctions utilisées ici y sont expliquées. Vérifiez au préalable quelle version de sklearn est installée sur votre ordinateur :

```
import sklearn
print(sklearn.__version__)
```

Si vous travaillez sur les ordinateurs de l'université, vous devez au préalable vous créer un environnement local pour installer des paquets Python sans être administrateur. [Suivez ces instructions](#) pour le créer et y installer les paquets de base.

Récupération et transformation des données

Récupération des données

Pour ce TP nous utiliserons un jeu de données composé de messages SMS que vous pouvez [télécharger sur le site du cours](#).

Il s'agit de construire un anti-spam à partir de ces données.

Chaque ligne du fichier représente un message et son label (spam/ham). Nous utiliserons ces données pour entraîner un algorithme de prédiction qui fournira pour un message une réponse entre 0 (ham) et 1 (spam).

Au préalable, nous allons utiliser ce jeu de données de manière non supervisée (sans regarder les labels) et lui appliquer deux algorithmes de clustering.

Exercice 1 - Transformation des données

1. Écrivez une fonction `read_dataset(filename)` qui prend en argument le chemin vers le fichier et retourne une liste de paires type/texte. Le type est un entier 0 pour les hams (non-spams) et 1 pour les spams.

```
def read_dataset(filename):  
    """ Reads the file at the given path that should contain one  
    type and one text separated by a tab on each line, and returns  
    pairs of type/text.  
  
    Args:  
        filename: a file path.  
    Returns:  
        a list of (type, text) tuples. Each type is either 0 or 1.  
    """
```

2. Écrivez une fonction `spams_count(pairs)` qui prend en argument la liste renvoyée par la fonction précédente et retourne le nombre de spams dans le jeu de données.

```
def spams_count(pairs):  
    """ Returns the number of spams from a list of (type, text) tuples.  
  
    Args:  
        pairs: a list of (type, text) tuples.  
    Returns:  
        an integer representing the number of spams.  
    """
```

3. Importez la classe `sklearn.feature_extraction.text.TfidfVectorizer`. Celle-ci vous permet d'appliquer l'algorithme TF-IDF vu en cours. Le constructeur accepte un certain nombre de paramètres optionnels que vous pouvez donner pour adapter l'algorithme à vos besoins, et retourne un objet capable d'appliquer cet algorithme. Vous trouverez [ici](#) la documentation de cette classe. Observez tous les arguments et choisissez des valeurs pertinentes. Il n'y a pas une seule bonne réponse, mais il faut être capable de justifier vos choix.

4. Écrivez une fonction `transform_text(pairs)` qui retourne une matrice `X` (les textes au format TF-IDF) et un vecteur `y` (0 si le message est un ham, 1 s'il s'agit d'un spam).

```
from sklearn.feature_extraction.text import TfidfVectorizer

def transform_text(pairs):
    """ Transforms the pair data into a matrix X containing tf-idf values
        for the messages and a vector y containing 0s and 1s (for hams and
        spams respectively).
        Row i in X corresponds to the i-th element of y.

    Args:
        pairs: a list of (type, message) tuples.

    Returns:
        X: a sparse TF-IDF matrix where each row represents a message and
            each column represents a word.
        Y: a vector whose i-th element is 0 if the i-th message is a ham,
            else 1.
    """
```

5. Vous allez maintenant classer les mots par ordre de “pouvoir discriminatif” grâce aux tests statistiques. Commençons par une fonction qui, pour chaque mot, nous renvoie la p-value liée au test: “Le mot apparaît plus souvent dans les spams que dans les hams”. On va utiliser pour cela la fonction du module `stats` de `scipy` nommée `ttest_ind` dont le but est de comparer les moyennes de deux échantillons.

```
from scipy.stats import ttest_ind

def test_word_means(X, y, word_index):
    """ Performs a two-means t-test on the tf-idf values of a given word
        represented by its index in the matrix X. The test checks whether
        the word is over-represented in spammy messages and returns its
        p-value. The smaller the p-value, the more over-represented the
        word is within spams compared to hams.

    Args:
        X: the TF-IDF matrix where each line represents a document and each
            column represents a word, typically obtained by running
            transform_text().
        y: a binary vector where the i-th value indicates whether the i-th
            document is a spam, typically obtained by running
            transform_text().
        word_index: an int representing a column number in X.

    Returns:
        A double that corresponds to the p-value of the test (the
        probability that the word is NOT over-represented in the spams).
    """
```

Appliquez maintenant cette fonction à tous les mots et repérez les $N = 20$ mots les plus représentés dans les spams. A partir de quelle valeur de N cette liste n'est-elle plus statistiquement significative?