





#### Introduction

Présentation du projet
Présentation du système
Mise en relations des acteurs du système
Résultats du projet
Conclusion

### **Recherches documentaires**

- Etude d'articles scientifiques
- Interview de Serena Villata
- Etude de la loi sur le cyber-harcèlement
- Détermination des critères du cyber-harcèlement





Introduction

### Présentation du projet

Présentation du système Mise en relations des acteurs du système Résultats du projet Conclusion

### **Exigences du projet**

### **Exigences fonctionnelles:**

- Choisir la méthode de détection des tweets insultants (IA ou algorithme naïf)
- Utiliser l'algorithme naïf
- Utiliser l'algorithme de deep learning
- Récupérer les tweets insultants adressés à un compte Twitter
- S'informer au sujet du cyber-harcèlement

### **Exigences non fonctionnelles:**

- Utilisabilité
- Efficacité
- Confidentialité



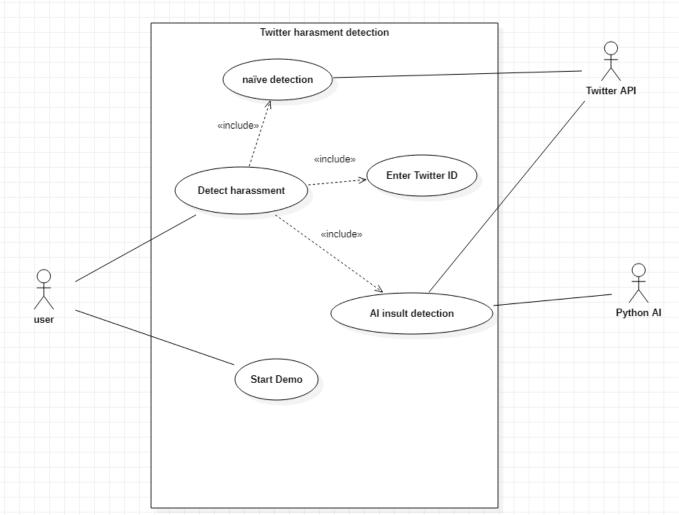


Introduction

### Présentation du projet

Présentation du système Mise en relations des acteurs du système Résultats du projet Conclusion

# Diagramme des cas d'utilisations





# Algorithmes de détection du cyber-harcèlement

### Algorithme naïf :

Détection des tweets contenant au moins une insulte couramment utilisée

### Algorithme de deep learning :

Détecte les tweets pouvant témoigner d'un harcèlement grâce à entrainement sur une base de données de 100 000 tweets annotés





### Acteurs du système

### Twitter et son API

- Flux de tweets réduit : 100 maximum par requête
- Accès limité dans le temps : 8 jours à partir du jour de la requête
- Modération : faible nombre tweets insultants

### Base de données MySQL

- Stockage des informations saisies par l'utilisateur via l'interface
- Stockage de données utiles au fonctionnement des algorithmes
- Stockage des résultats des algorithmes

### Serveur web local

Interface utilisateur





## Algorithme naïf

```
public function generateNaif()
 $entityManager = $this->getDoctrine()->getManager();
 $tweetController = new TweetController();
 $tweetController->deleteAll($entityManager);
 $statisticsController = new StatisticsController();
 $statisticsController->deleteAll($entityManager);
 $webRequestController = new WebRequestController();
 $recipientId = $webRequestController->getLastRecipientId($entityManager);
 $settings = array(
      'oauth access token' => "1308765160467828736-rJvp6amtRT8pRtxZ5kKPk1TM9ZIBXN",
      'oauth access token secret' => "ELdg6TVrMd6FKX2TJK9Xs1V7jLp9Y33JKYn0eRQ84DuPc",
      'consumer key' => "sadLxTJ4NjuGK8xnEbpcMFx2w",
      'consumer secret' => "ijqDVtK6RWV6TNNRE2LVescq4XNjki5lM3MRVf8WTbDDCZldc7"
 $url= "https://api.twitter.com/1.1/search/tweets.json";
 $twitterAPIconnection = new TwitterAPIConnection($settings, $url);
```





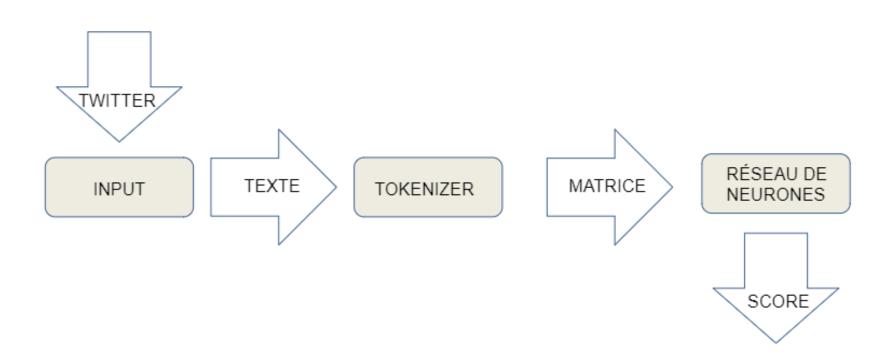
## Algorithme naïf

```
$NBTweetMax = 100;
$twitterAPIrequestController = new TwitterAPIRequestController();
$requests = $twitterAPIrequestController->get8Requests($NBTweetMax, $recipientId);
$stats = new Statistics($recipientId, date('Y-m-d'));
$twitterAPIcontroller = new TwitterAPIController();
$tweets = $twitterAPIcontroller->get8Results($twitterAPIconnection, $requests);
$insultController = new InsultController();
$insults = $insultController->getInsults($entityManager);
$bullyingController = new BullyingController();
$bullyingController->getBullying($tweets, $recipientId, $insults, array(), $entityManager, $stats);
$statisticsController = new StatisticsController();
$statisticsController->update($stats, $entityManager);
return $this->redirectToRoute('view result');
```





# Algorithme de deep learning







### **Interface utilisateur**

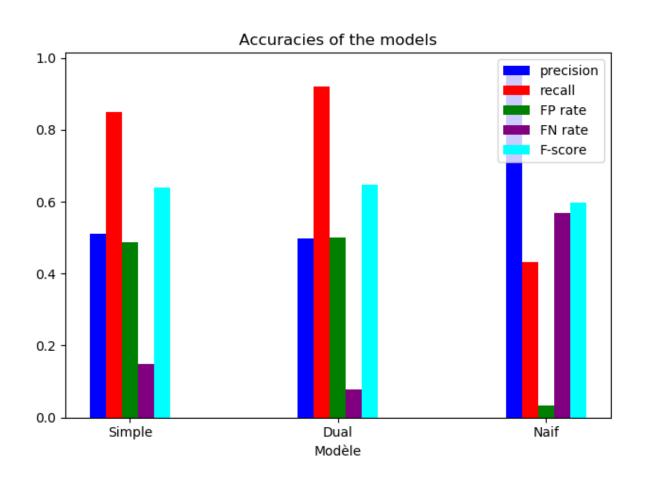
Introduction
Présentation du projet
Présentation du système
Mise en relations des acteurs du système **Résultats du projet**Conclusion







## **Comparaison des algorithmes**







# Points forts et faibles des algorithmes

	Naïf	Deep learning
Insulte couramment utilisée	oui	oui
Insulte à double sens utilisée dans son sens non insultant (ex : chien)	non	oui
Insulte couramment utilisée non dirigée vers la présumée victime	non	peu probable, car voué à être un cas marginal
Sous-entendu	non	oui
Ironie	non	oui
Humour	non	dépend largement de la taille du dataset (cas non marginal, mais rare)





# Le projet remplit les objectifs fixés

- 2 algorithmes de détection du cyber-harcèlement : naïf et deep learning
- Mis en relation avec l'API Twitter, les bases de données MySQL et le serveur web
- Interface utilisateur

→ Pistes d'améliorations







# **Bibliographie (1)**

- [1] Ying CHEN, Yilu ZHOU, Sencun ZHU et Heng XU. 2012. <u>Detecting Offensive Language in Social Media to Protect Adolescent Online Safety</u>, ASE/IEEE International Conference on Social Computing et ASE/IEEE International Conference on Privacy, Security, Risk and Trust
- [2] Michele Corazza, Stefano Menini, Elena Cabrio, Sara Tonelli, et Serena Villata. 2019. <u>A</u>
   <u>Multilingual Evaluation for Online Hate Speech Detection</u>. ACM Trans. Internet Technol. 1, 1, Article 1
   (January 2019), 22 pages. <a href="https://doi.org/10.1145/3377323">https://doi.org/10.1145/3377323</a>
- [3] Mai Ibrahim, Marwan Torki et Nagwa El-Makky. 2018. Imbalanced Toxic Comments Classification using Data Augmentation and Deep Learning. 17th IEEE International Conference on Machine Learning and Applications
- [4] Site du service public sur le cyberharcèlement : <a href="https://www.service-public.fr/particuliers/vosdroits/F32239">https://www.service-public.fr/particuliers/vosdroits/F32239</a>
- [5] Article 222-33-2-2 du code pénal : https://www.legifrance.gouv.fr/codes/article\_lc/LEGIARTI000037289658/2018-08-06





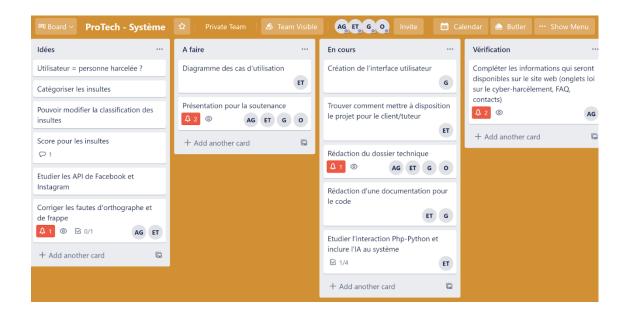
# **Bibliographie (2)**

- [6] Trello du système : <u>https://trello.com/invite/b/F8o8Lmt1/a85029bfbec6246af31bcb321d85ed42/protech-syst%C3%A8me</u>
- [7] Trello des algorithmes : https://trello.com/invite/b/r1JqjKb1/cf78e9a55cfef1e51bfe7abeaca8f1be/protech-algorithmes
- [8] Base de données d'insultes trouvée sur Wiktionnaire : https://fr.wiktionary.org/wiki/Cat%C3%A9gorie:Insultes en fran%C3%A7ais
- [9] Base de données d'insultes annotée par catégorie d'insultes, Hurtlex : <a href="https://github.com/valeriobasile/hurtlex">https://github.com/valeriobasile/hurtlex</a>
- [10] Base de données de tweets annotée sur laquelle l'intelligence artificielle a été entraînée : <a href="https://github.com/Momotoculteur/Harassment-detector/tree/master/dataset">https://github.com/Momotoculteur/Harassment-detector/tree/master/dataset</a>
- [11] Documentation utile pour programmer en PHP: <a href="https://www.php.net/">https://www.php.net/</a>
- [12] Documentation pour utiliser l'API Twitter : <a href="https://developer.twitter.com/en/docs">https://developer.twitter.com/en/docs</a>
- [13] Documentation pour TwitterAPIExchange: <a href="https://github.com/J7mbo/twitter-api-php">https://github.com/J7mbo/twitter-api-php</a>





## Annexe 1 : Trello - système

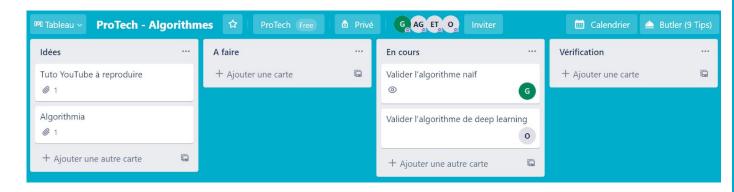








# **Annexe 2 : Trello - algorithmes**









### Annexe 3 : Formules utilisées lors de la validation

	1	0
true	VP	FP
false	FN	VN

FP rate = FP/(VP+FP)
FN rate = FN/(VP+FN)
recall = VP/(VP+FN)
precision = VP/(VP+FP)
F-score = 2\*precision\*recall/(precision+recall)

Formules utilisées pour calculer les statistiques





## **Annexe 4: Benchmarking**

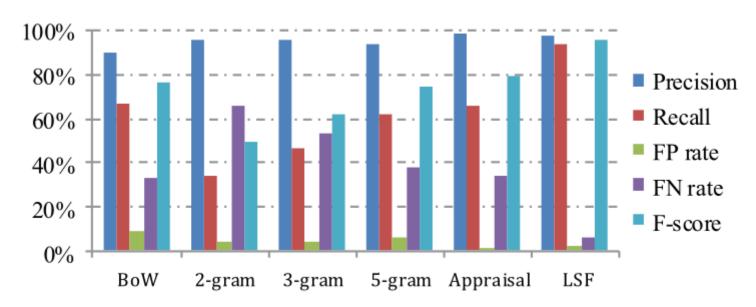


Figure 2. Accuracies of sentence level offensiveness detection

Detecting Offensive Language in Social Media to Protect Adolescent Online Safety, Ying CHEN, Yilu ZHOU, Sencun ZHU et Heng XU. 2012