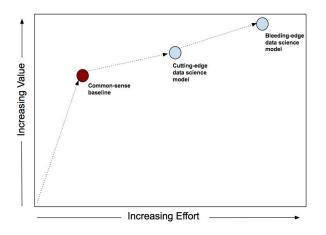
Mettre en place un transition IA

Développer un projet en Machine Learning









### Projet académiques Vs Industriels

- ≠ Développement logiciel
- ≠ Infrastructure
- ≠ Performances



### Développement logiciel

### Académique

- Pile de scripts
- Peu de documentation
- Fonctionne le temps de l'expérience
- "Fair use"

### Industriel

- Code hiérarchisé et déployable en production
- Documentation
- Code maintenable et robuste
- Galaxies de licences à respecter



### Infrastructure

### Académique

- Données = un fichier
- Hardware limité
- Performance = Précision

#### Industriel

- Données = cloud
- Cloud computing
- Performance = Plus-value



Un problème d'ingénérie avant d'être un problème de machine learning : Données et prétraitements de qualité > algorithme de qualité



Dans la suite on considèrera que le problème industriel posé apporte de nouvelles données tous les jours



### Une approche en 4 étapes :

- Créer un pipeline robuste de bout en bout (sans ML)
- Intégrer du ML simple
- Ajouter des caractéristiques sensées
- Conserver un pipeline robuste



Créer un pipeline robuste de bout en bout (sans ML) :

- Une baseline avec une heuristique
- Mettre en place des statistiques d'évaluation



### Intégrer du ML simple :

- Obtenir des données
- Définir UNE métrique d'évaluation facile à observer
- Définir des caractéristiques sensées et faciles à obtenir
- Considérer les heuristiques comme des caractéristiques
- Documenter TOUTES les caractéristiques utilisées
- Apprendre un modèle tous les n-jours
- Évaluer la dégradation des performances en fonction de l'âge du modèle
- Vérifier les performances en test avant de déployer en production
- Modèle appris sur des données jusqu'au jour N, tester sur les données après le jour N
- Mesurer la différence entre performance en apprentissage et test
- Plateau de performance => trouver des nouvelles caractéristiques
- Supprimer des caractéristiques pas déterminantes



### Ajouter des caractérstiques sensées :

- Beaucoup de caractéristiques simples > peu de caractéristiques complexes
- Des caractéristiques répandues plutôt que rares
- Regarder les erreurs pour imaginer les caractéristiques qui aideraient
- Communiquer avec les experts métiers



Des questions à garder en tête :

- Ajouter des statistiques d'évaluation?
- Revoir/Complexifier la métrique d'évaluation?
- Les données sont-elle "stables"?

