

Techniques d'apprentissage
IFT603-712

Présentation
Par
Pierre-Marc Jodoin

Présentation

- **Professeur** : Pierre-Marc Jodoin
- **Courriel** : pierre-marc.jodoin@usherbrooke.ca
- **Page web** : <http://info.usherbrooke.ca/pmjodoin/>
- **Local** : D4-1016-1, pavillon des sciences
- **Période de disponibilités** : Jeudi-vendredi de 9h30 à 17h00

2

Horaire

Sujet à modification!

- Cours magistraux
– voir ici: horaire.dinf.usherbrooke.ca
- Travaux dirigés (*parfois, à voir en classe*)
– Voir ici: <http://info.usherbrooke.ca/pmjodoin>

3

Évaluation

- Les travaux pratiques se font en **python**.
- Correcteur et soutien technique
- **Antoine Théberge**
antoine.theberge@usherbrooke.ca

4

Évaluation (suite)

- Les examens se font **seul**.
- L'examen final portera sur toute la matière vue en classe
 - Date des examens :
 - **intra** à déterminer,
 - **final** à déterminer.
- Vous avez droit à des feuilles **manuscrites** pour toute documentation.
- Votre présence aux séances magistrales est fortement recommandée.
- Le cours est en **présentiel**.

5

Évaluation (suite)

- Les travaux pratiques se font **PAR ÉQUIPE DE DEUX ou TROIS**.
 - Sinon **PÉNALITÉS**
 - **Pas d'équipe solo!**
- **Équité**
 - Les équipes seront formées **au hasard**
 - Par contre, les équipes peuvent être **scindées en cas de conflit**.
- La correction (TP + examen) est aveugle
 - Donnez votre **login** et votre **matricule**

6

Évaluation (suite)

- La remise du code et des exercices théoriques (lorsqu'il y en a) se fait par le système **turninWeb**
(<http://turnin.dinf.usherbrooke.ca/>)
- Si vous avez des réponses manuscrites, vous devez les scanner.
- 10 points de pénalité par jour de retard
- 0 après 7 jours de retard
- Une erreur de remise **peut entraîner une note de zéro.**
- **PAS D'EXCEPTION!**

7

Évaluation (suite)

- Avec le travail à distance, il est **obligatoire** d'utiliser un gestionnaire de code source « git ». Afin de simplifier les choses, veuillez utiliser le gitlab de l'UdeS:

depot.dinf.usherbrooke.ca

- Pas de code envoyé par courriel!
- Une mauvaise utilisation de git pourra entraîner une **perte de points** aux tp3, tp4 et pour le projet.
- Vous ne connaissez pas git?

www.tutorialspoint.com/git/index.htm

8

Recommandations

- **N'attendez pas à la dernière minute pour faire les TP et le projet**
- Faites 100% des TP et non 50%-50%.
- Travaillez en équipe et non... côte à côte.
- Jamais une bonne idée de **plagier**
- Feedbacks en temps réel.
- Pénalité de 10% par jour de retard, à vous de ne **pas faire d'erreur** avec le système de remise « **turnin** »

9

NE PLAGIEZ PAS!

(voir dernière page du plan de cours)

Évaluation IFT-603

- Examens
 - Intra 20%
 - Final 40%

} Seule les notes manuscrites non photocopiées seront admises
- Devoirs
 - 4 travaux pratiques de 10% chacun

11

Évaluation IFT-712

- Examens
 - Intra 15%
 - Final 30%

} Seule les notes manuscrites non photocopiées seront admises
- Devoirs
 - 4 travaux pratiques de 7.5% chacun
- Projet de session
 - 25%

12

Évaluation (suite)

IFT 712 => **projet de session**, voir plan de cours pour plus de détails

info.usherbrooke.ca/pmjodoin/cours/ift603/

13

À partir de maintenant

- Au cours de la 2^e semaine de cours, **les équipes seront formées par l'enseignant.**
- Attention! Advenant un **conflit** dans une équipe (conflits de personnalité, méthodes de travail irréconciliables, manque d'ardeur au travail, etc.)
 - L'équipe pourra être scindée
 - Une personne pourrait être assignée à une autre équipe
- Si une personne est expulsée de 2 équipes, elle devra compléter la session **SEULE**.
- Une personne n'ayant **PAS contribué** à un travail s'expose à obtenir la **note de 0**.

14

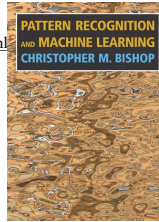
À partir de maintenant

- Révision (ou apprentissage) de python (voir tutoriels sur le site du cours)
- Révision des bases en math (voir vidéos en ligne + chap.2 à 6 du livre de Deisenroth, Faisal et Ong "**Mathematics for machine learning**")
- Visionnement du matériel de la première semaine (mise à niveau + concepts fondamentaux)

15

Déroulement

- Site web du cours
 - info.usherbrooke.ca/pmjdoin/cours/ift603/index.html
- Livre obligatoire
 - *Pattern Recognition and Machine Learning*
Christopher Bishop, Springer, 2007
- Où se procurer le livre?
 - Amazon
www.amazon.com/Pattern-Recognition-Learning-Information-Statistics/dp/0387310738
 - Bibliothèque de science et de génie
 - Version gratuite en ligne!!
info.usherbrooke.ca/pmjdoin/cours/ift603/BishopBook.pdf



16

Introduction au cours

17

Apprentissage automatique

- C'est une sous-discipline de l'intelligence artificielle en forte croissance.
- But de l'apprentissage automatique (*machine learning*)
 - Donner à un ordinateur la capacité d'apprendre à résoudre des problèmes par lui-même.
 - Découvrir les fondements théorique de l'apprentissage
- Mathématiques-informatique appliqué
 - Informatique
 - Mathématique (stats, algèbre linéaire, probabilités, optimisation)

18

Deux grands objectifs

- Apprendre les fondements **théoriques**
- Savoir les mettre en **pratique**

19

Applications

- **Vision par ordinateur**
 - Reconnaissance de caractères
 - Localisation-reconnaissance de visages
 - Analyse d'images médicales
 - Reconnaissance de silhouettes humaines
- **Traitement automatique du langage**
 - système de questions-réponses (GPT-3, ChatGPT)
 - reconnaissance de la voix (Siri)
 - classification de documents (pourriels)
 - traduction automatique (google translate)
- **Robotique**
 - Conduite automatisée (détection d'obstacles, localisation de la route, détection de panneaux routiers, etc.)
- **Et bien bien bien d'autres**
 - Prédiction financière, recommandation d'achat (Amazon), etc.

20

Liens avec d'autres cours

- **IFT 615 – Intelligence artificielle**
 - traite de plusieurs sous-disciplines de l'intelligence artificielle, pas seulement, l'apprentissage automatique
- **IFT 501 - Recherche d'information et forage de données**
 - Apprentissage non-supervisé (analyse de données, recommandation, données du web, etc.)
- **IFT702 - Planification en intelligence artificielle**
 - Planification et méthodes par renforcement.
- **ROP 317 / 630 – Programmation linéaire / Modèles de la recherche opérationnelle**
 - Optimisation
- **STT 418 – Programmation linéaire / Modèles de la recherche opérationnelle**
 - Statistiques et probabilités appliquées.
- **STT722 - Théorie de décision**
 - Analyse bayésienne et décision.

21

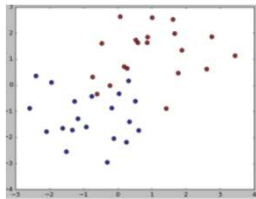
3 grands sujets au menu :

- Classification supervisée
- Régression supervisée
- Apprentissage non supervisé

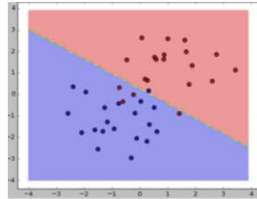
22

Classification supervisée

Entraînement



À partir de données provenant de 2 classes
● et ● (ici des "features" en 2D)

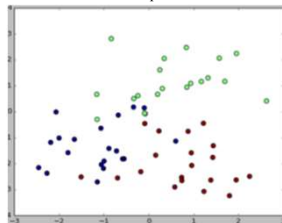


Le but est de trouver une fonction $y()$ tel que

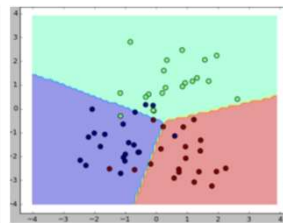
$y(\bullet) = \text{classe 1}$
 $y(\bullet) = \text{classe 2}$

Classification supervisée

Entraînement de plus de deux classes



Soit des données provenant de 3 classes ● et ●
(ici des features en 2D)



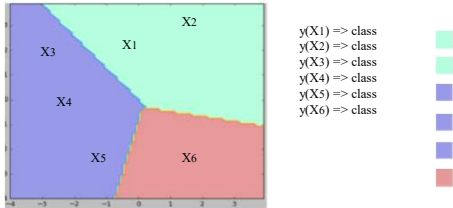
Trouver une fonction $y()$ tel que

$y(\bullet) = \text{classe 1}$
 $y(\bullet) = \text{classe 2}$
 $y(\bullet) = \text{classe 3}$

Classification supervisée

Une fois l'entraînement terminé, nous disposons d'une fonction $y(\cdot)$ pouvant convertir n'importe quel point 2D en une étiquette de classe.

La phase de test a pour but de prédire l'étiquette de classe de **nouvelles données X_i n'ayant jamais été observées**



Classification supervisée (exemples)

Inria person dataset



Classification supervisée (exemples)

Inria person dataset

- 2 classes
- 20,252 images,
 - => 14,596 entraînement
 - => 5,656 test
- Chaque image sont en RGB
 - => 64x128x3

Si on linéarise ces images, on peut les représenter à l'aide d'un vecteur de $64 \times 128 \times 3 = 9,984$ dimensions.

Classification supervisée (exemples)

Partant de données étiquetées, (ici des images pour lesquelles on connaît l'étiquette de classe), l'apprentissage supervisée appliqué à la classification a pour objectif ultime de trouver une **fonction de classification** qui devrait permettre de bien classer de nouveaux exemples.

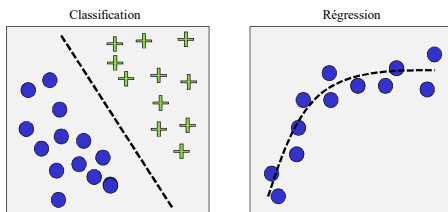
Inria Person dataset

$y(\text{image}) = \text{Person}$

$y(\text{image}) = \text{NotPerson}$

Régression supervisée

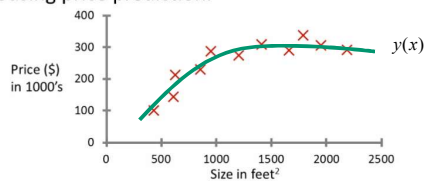
Étant donné un ensemble d'entraînement, le but n'est pas de séparer les données de plusieurs classes mais de **retrouver le modèle ayant servi à générer les données**.



29

Régression supervisée (exemples)

Housing price prediction.



Une fois $y(x)$ connu, on peut estimer la valeur d'une maison étant donné une taille en pi2 jamais observée.

30

Régression supervisée (exemples)

Prédictions boursières



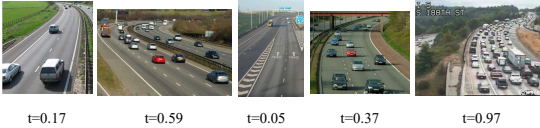
31

Régression supervisée (exemples)

Analyse de trafic routier

En entrée on a des images et en sortie la densité du trafic

Données d'entraînement



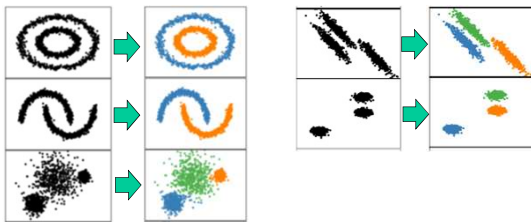
Données de test



Apprentissage

Non-supervisé

Étant donné un ensemble de données **non-étiquetées**, grouper celles dont les caractéristiques sont similaires



On appelle également cette tâche "clustering"

33

D'ici la semaine prochaine

Révision

- Programmation Python 3.x (*Spyder, Pycharm*)
 - Apprenez à créer des environnements virtuels
 - Apprenez à installer des bibliothèques python avec « pip » ou « conda »
 - Configurez votre ordinateur!
 - Tutoriel python avec interface en web : www.learnpython.org
 - Tutoriel python Stanford : cs231n.github.io/python-numpy-tutorial
 - Tutoriel python approfondi : docs.python.org/3/tutorial
- Se familiariser avec Linux
 - l'installer sur votre ordinateur
 - ou installer un VM Ubuntu (voir répertoire `Public/Logiciels/Ubuntu/`)
- Visionnement du matériel sur la mise à niveau
 - Dérivée
 - Dérivée partielle
 - Algèbre linéaire

34
