

Traitement Numérique des Données

M1 - INF 2163

AIDN: Applications Interactives et Données Numériques
Sylvie Gibet

1

1

Introduction à l'apprentissage automatique

cours inspiré du cours d'Andrew Ng, Stanford, Californie (Mooc coursera)

2

2

□ Champ de l'Intelligence Artificielle (IA)

3

3

Qu'est-ce que le machine learning?

- □ Champ de l'Intelligence Artificielle (IA)
- Nouvelles possibilités pour les ordinateurs

4

4

- Champ de l'Intelligence Artificielle (IA)
- Nouvelles possibilités pour les ordinateurs
- □ Ce n'est pas une discipline! Mais c'est important d'explorer ces techniques avec l'arrivée du Big Data

5

5

Qu'est-ce que le machine learning?

- Champ de l'Intelligence Artificielle (IA)
- Nouvelles possibilités pour les ordinateurs
- □ Ce n'est pas une discipline! Mais c'est important d'explorer ces techniques avec l'arrivée du Big Data

Objectifs

Consiste à concevoir des algorithmes qui apprennent à partir des données, afin de prédire le comportement d'un système (phénomène), ou pour classifier des données, ou enfin pour discriminer différents "clusters" au sein des données.

6

6

Exemples

■ Fouille de données (data mining)

7

7

Qu'est-ce que le machine learning?

□ Arthur Lee Samuel (December 5, 1901 – July 29, 1990) was an American pioneer in the field of computer gaming and artificial intelligence (AI). He coined the term "machine learning" in 1959. "Field of study that gives the computer the ability to learn without being explicitly programmed

8

8

- □ **Arthur Lee Samuel** (December 5, 1901 July 29, 1990) was an American pioneer in the field of computer gaming and artificial intelligence (AI). He coined the term "machine learning" in 1959. "Field of study that gives the computer the ability to learn without being explicitly programmed
- □ Tom Mitchell (1998): A computer program is said to learn from experience E with respect to some task T and some performance measure P, if its performance on T, as measured by P, improves with experience E.
- Un programme informatique est dit apprendre à partir de l'expérience E selon une tâche T et une mesure de performance P, si sa performance sur T, mesurée par P, s'améliore avec l'expérience E.

9

9

Qu'est-ce que le machine learning?

- □ Arthur Lee Samuel (December 5, 1901 July 29, 1990) was an American pioneer in the field of computer gaming and artificial intelligence (AI). He coined the term "machine learning" in 1959. "Field of study that gives the computer the ability to learn without being explicitly programmed

 The Samuel Checkers-playing Program appears to be the world's first self-learning program, and as such a very early demonstration of the fundamental concept of AI.
- □ Tom Mitchell (1998): A computer program is said to learn from experience E with respect to some task T and some performance measure P, if its performance on T, as measured by P, improves with experience E.
- Un programme informatique est dit apprendre à partir de l'expérience E selon une tâche T et une mesure de performance P, si sa performance sur T, mesurée par P, s'améliore avec l'expérience E.
- □ Remarque : experience vue comme apprentissage (training)

10

10

- Un programme informatique est dit apprendre à partir de l'expérience E selon une tâche T et une mesure de performance P, si sa performance sur T, mesurée par P, s'améliore avec l'expérience E.
- Exercice: Supposez que votre application de messagerie scrute quels sont les emails marqués comme spam /pas spam, et sur cette base apprend comment mieux filtrer les spam. Comment définissez vous la tâche T dans cette situation?
- A. Elle classe les emails comme spam / pas spam
- B. Elle vous observe marquer les emails comme spam / pas spam
- C. Elle évalue le nombre (ou la proportion) d'emails correctement classés comme spam / pas spam
- D. Aucune des assertions précédentes ce n'est pas un problème de machine learning

11

11

Qu'est-ce que le machine learning?

- Un programme informatique est dit apprendre à partir de l'expérience E selon une tâche T et une mesure de performance P, si sa performance sur T, mesurée par P, s'améliore avec l'expérience E.
- □ Exercice: Supposez que votre application de messagerie scrute quels sont les emails marqués comme spam /pas spam, et sur cette base apprend comment mieux filtrer les spam. Comment définissez vous la tâche T dans cette situation?
- A. Elle classe les emails comme spam / pas spam ← T
- B. Elle vous observe marquer les emails comme spam / pas spam ← E
- C. Elle évalue le nombre (ou la proportion) d'emails correctement classés comme spam / pas spam \leftarrow P
- D. Aucune des assertions précédentes ce n'est pas un problème de machine learning

12

12

Première définition

- 1. Observation d'un phénomène
- 2. Construction d'un modèle de ce phénomène à partir des données
- 3. Prédiction automatique et analyse de ce phénomène, sans intervention humaine

13

13

Machine learning

Modélisation mathématique

- □ Observation d'un phénomène-> data z_i dans Z
- Deux problèmes (en fonction des données et des tâches)
 - Apprentissage non supervisé (non supervised learning)
 - Pas de structure interne de Z connue
 - Clustering: regroupe les exemples qui sont corrélés
 - Apprentissage supervisé (Supervised learning)
 - \blacksquare Z = (x,y) in X \times Y (x : donnée ; y : classe)
 - Modéliser le lien entre x et y
 - Faire des prévisions : connaissant x, prédire y

14

14

Machine learning: deux étapes

- Pour un certain nombre de méthodes on a deux étapes dans le processus de machine learning
 - Phase d'entraînement (training) : l'algorithme apprend sur une partie des données
 - Phase de test : test sur une autre partie des données

15

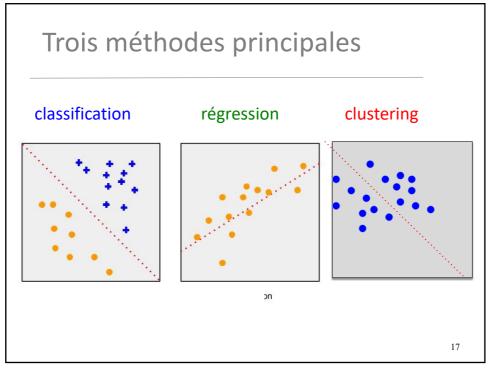
15

Trois approches

- Classification (supervisée)
 - Dans l'ensemble d'apprentissage (training), on sait a priori que chaque exemple (sample) de cet ensemble correspond à une classe spécifique
 - Dans l'ensemble de test on trouve automatiquement la classe associée à chaque nouvel exemple.
- Régression (cas continu, supervisé)
 - Les données sont reliées les unes aux autres à travers un processus de régression (une droite, une courbe, une tendance statistique).
- Clustering (non supervisé)
 - Comme pour l'apprentissage supervisé, mais on ne connaît pas a priori les classes associées aux exemples.

16

16



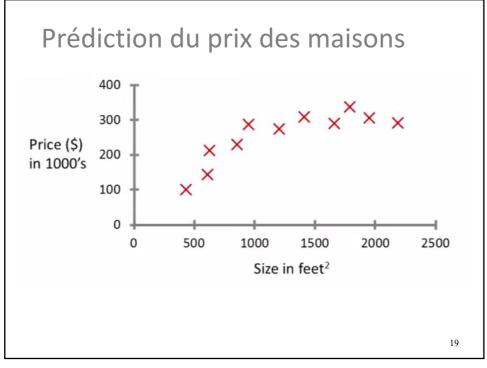


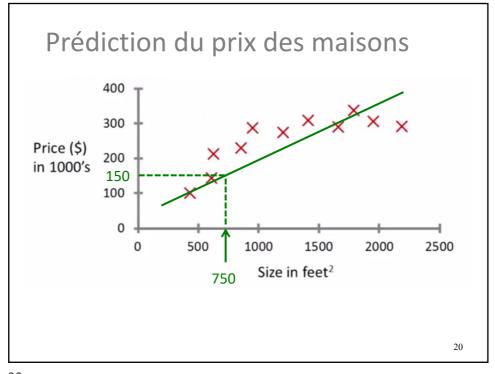
Introduction au Machine Learning

Apprentissage supervisé

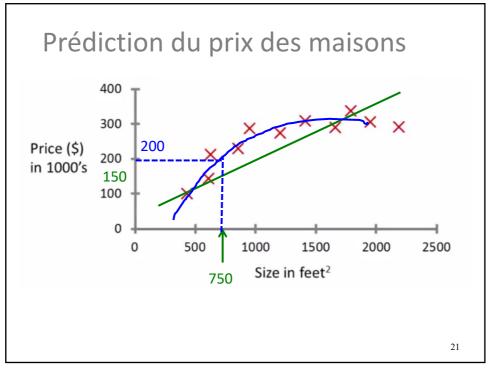
18

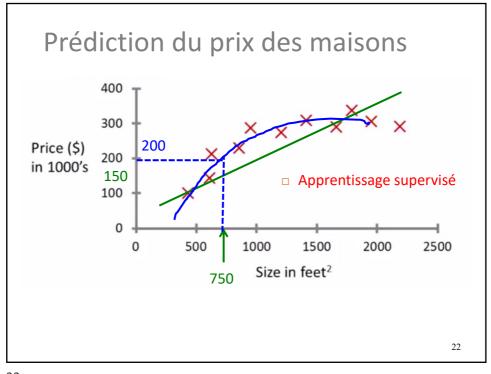
18



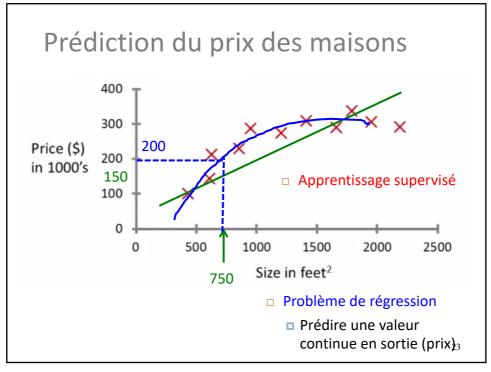


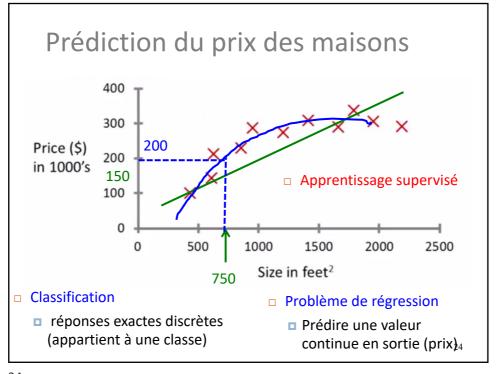
20



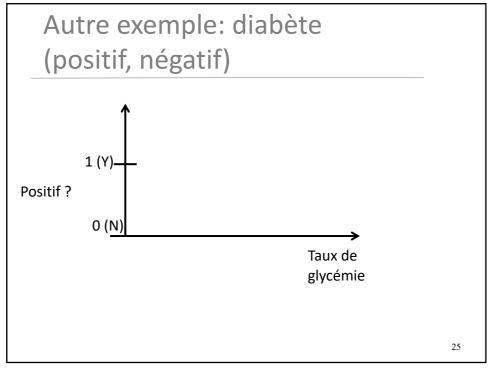


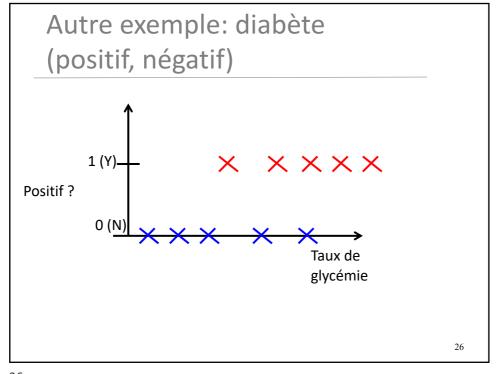
22



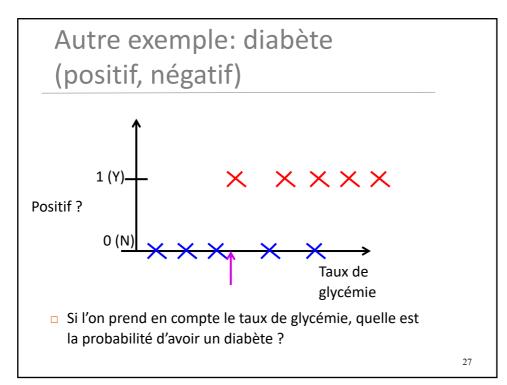


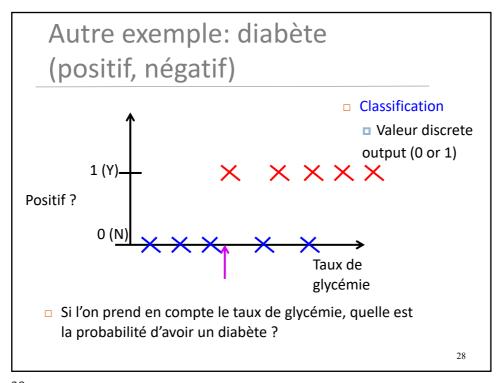
24



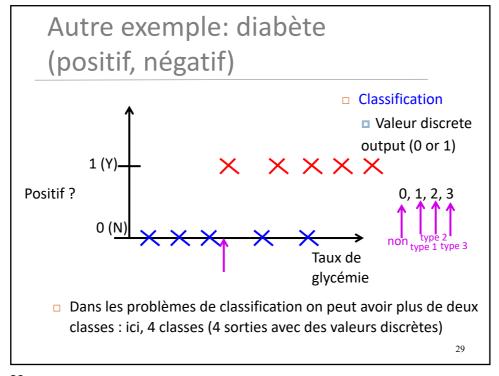


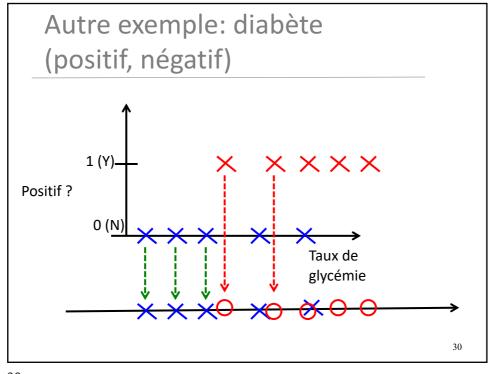
26





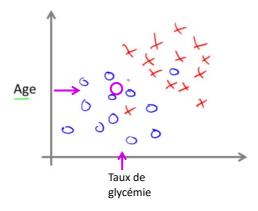
28





30

Apprentissage supervisé - exemple

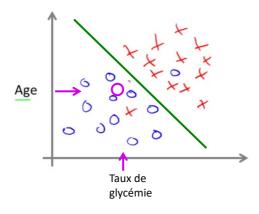


□ On rajoute une caractéristique : l'âge du patient

31

31

Apprentissage supervisé - exemple

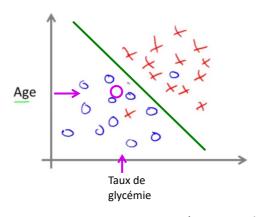


□ On rajoute une caractéristique : l'âge du patient

32

32

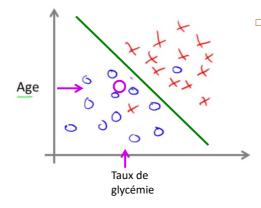
Apprentissage supervisé - exemple



- □ On rajoute une caractéristique : l'âge du patient
- □ En fonction du taux de glycémie et de l'âge on veut prédire la probabilité d'avoir un diabète ³³

33

Apprentissage supervisé - exemple



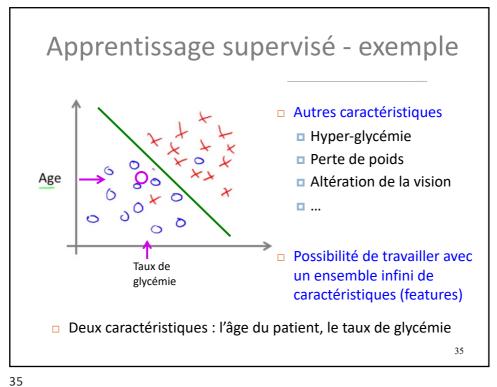
Autres caractéristiques

- □ Hyper-glycémie
- □ Perte de poids
- Altération de la vision
- □ ...

Deux caractéristiques : l'âge du patient, le taux de glycémie

34

34



-

Apprentissage supervisé

- Vous dirigez une entreprise et vous souhaitez développer des algorithmes d'apprentissage automatique pour résoudre les deux problèmes suivants
- Problème 1 : vous disposez d'un grand inventaire d'articles identiques. Vous voulez prédire combien de ces articles seront vendus au cours des 3 prochaines mois.
- Est-ce que vous devez traiter ce problème comme un problème de classification ou de régression ?

36

36

Apprentissage supervisé

- Vous dirigez une entreprise et vous souhaitez développer des algorithmes d'apprentissage automatique pour résoudre les deux problèmes suivants
- □ Problème 1 : vous disposez d'un grand inventaire d'articles identiques. Vous voulez prédire combien de ces articles seront vendus au cours des 3 prochaines mois.
- Est-ce que vous devez traiter ce problème comme un problème de classification ou de régression ?
- □ Problème 1 : régression

Il s'agit de prédire de manière continue la valeur des articles vendus les 3 prochains mois

37

37

Apprentissage supervisé

- Vous dirigez une entreprise et vous souhaitez développer des algorithmes d'apprentissage automatique pour résoudre les deux problèmes suivants
- □ Problème 2 : vous aimeriez avoir un soft pour analyser les comptes individuels de clients et pour chaque compte décider s'il a été hacké / non hacké
- Est-ce que vous devez traiter ce problème comme un problème de classification ou de régression ?

38

38

Apprentissage supervisé

- Vous dirigez une entreprise et vous souhaitez développer des algorithmes d'apprentissage automatique pour résoudre les deux problèmes suivants
- □ Problème 2 : vous aimeriez avoir un soft pour analyser les comptes individuels de clients et pour chaque compte décider s'il a été hacké / non hacké
- Est-ce que vous devez traiter ce problème comme un problème de classification ou de régression ?
- □ Problème 2 : classification

Apprentissage : associer à chaque compte individuel une étiquette hacké / non hacké **Test** : Pour chaque nouveau client, dire s'il a été hacké / non hacké (2 classes)

39

39

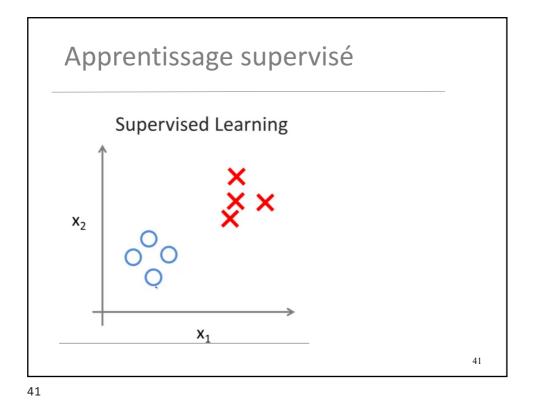


Introduction au Machine Learning

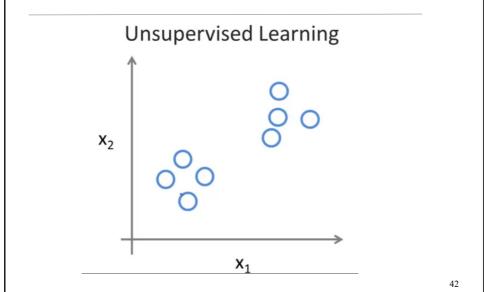
Apprentissage non supervisé

40

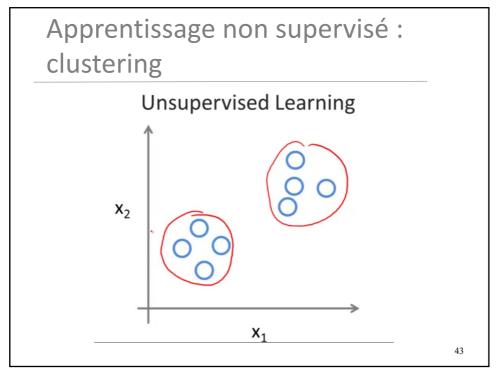
40

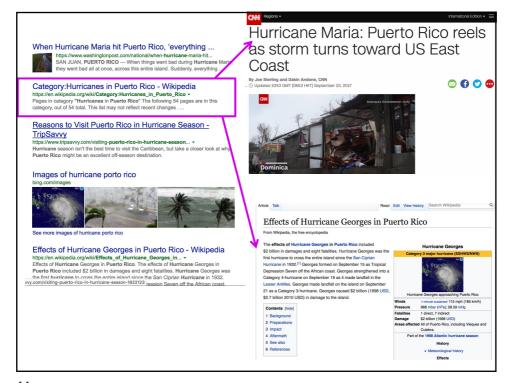


Apprentissage non supervisé

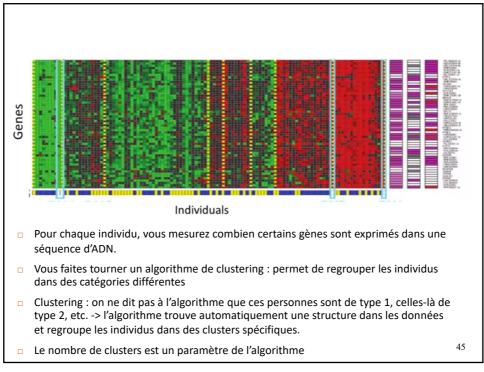


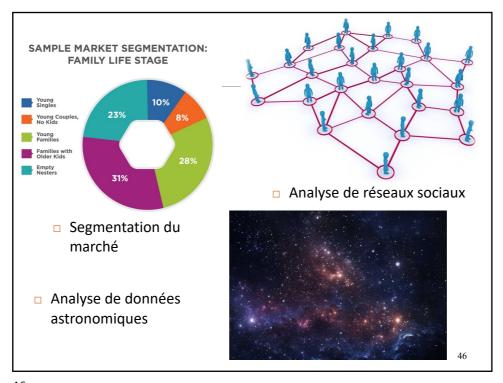
42





44





46

Parmi les exemples suivants, lesquels correspondent à votre avis à des problèmes d'apprentissage non supervisé ?

- A. Étant donné des emails étiquetés spam / non spam, apprendre un filtre de spam
- B. Étant donné un ensemble de nouveaux articles trouvés sur le web, les regrouper dans des sous- ensembles d'articles relatant la même histoire
- C. Étant donnée une base de données clients, découvrir automatiquement les segments du marché et regrouper les clients dans ces différents segments de marché
- D. Étant donné une base de données de patients qui ont été diagnostiqués comme ayant ou pas le covid, dire si de nouveaux patients sont atteints du covid ou pas.

47

47