Curso 2023

APRENDIZAJE AUTOMÁTICO

 Objetivo: dar una introducción a las ideas y algoritmos básicos del Aprendizaje Automático.

Bibliografía:

- Machine Learning, Tom Mitchell, McGraw-Hill, 1997
- Deep Learning, Goodfellow et al., 2016
- Speech and Language processing (2nd ed.), Daniel Jurafsky & James Martin, Prentice
 Hall
- ▶ Pattern Recognition and Machine Learning, Christopher Bishop, 2006

Complementaria:

- ▶ Pattern Recognition and Machine Learning, Christopher Bishop, 2006
- ► The Elements of Statistical Learning, data mining, inference, and prediction, Trevor Hastie, Robert Tibshirani & Jerome Friedman, 2001
- Foundations of Statistical Natural Language Processing, Manning & Schütze, 1999
- Apuntes del curso Stanford CS229, Andrew Ng

Temario

- Introducción
- Aprendizaje conceptual
- Árboles de decisión
- Metodología
- Aprendizaje bayesiano
- Aprendizaje basado en casos
- Aprendizaje no supervisado
- Aprendizaje por refuerzos
- Regresión lineal y logística
- Redes neuronales y Aprendizaje profundo

Evaluación

- Evaluación:
 - Cuatro entregas eliminatorias de laboratorio grupales (40 puntos)
 - Evaluación escrita individual (60 puntos)

- Criterio de aprobación:
 - Mínimo de 20 puntos en las entregas y 30 en la evaluación.
 - Mínimo del 60 puntos totales para aprobar el curso.

Evaluación

- Los grupos son de exactamente 3 integrantes para grado y de 2 integrantes para posgrado.
- Solo los grupos inscriptos pueden entregar
- Cada grupo cuenta con 4 días de prórroga a utilizar en cualquiera de las entregas (los 4 en una, 1 en una y 3 en otra, etc.). Basta con avisarnos antes de la fecha de entrega (sin ningún tipo de excusa).
- Lunes 14/8
 - Inscripción de grupos
 - Letra de la tarea 1
- Lunes 28/8
 - Primera entrega

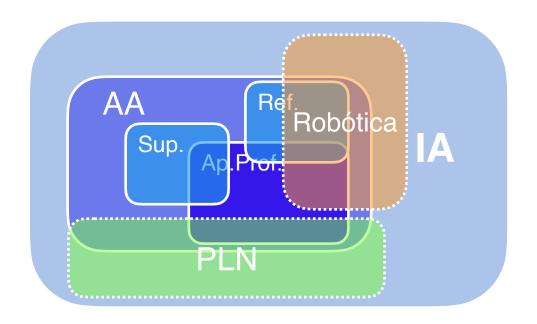
Prueba escrita

- Duración 3 horas. Sin material.
- Es una única instancia.
- Miércoles 15 de noviembre, 19:00 horas.

Cupo

• En esta edición NO hay cupo

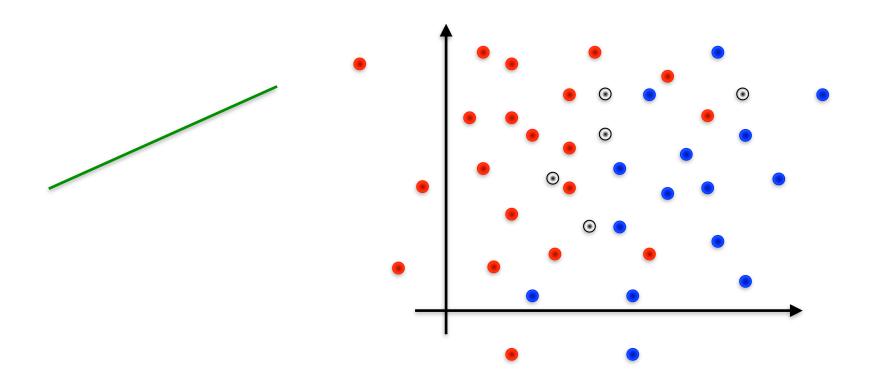
INTRODUCCIÓN



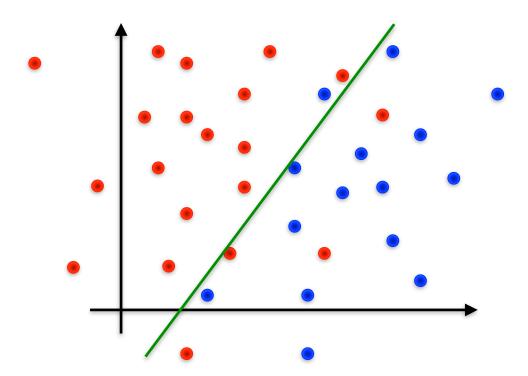
- Aprendizaje de tareas a partir de (muchos) datos.
- Evita la codificación «dura» de soluciones.
- ¿Dónde es útil?
 - Aplicaciones que no son fácilmente programables por un humano.
 - Minería de datos / Reconocimiento de patrones.
 - Programas que deban adaptarse a condiciones dinámicas.
- Ejemplos:
 - Transacciones fraudulentas.
 - Etiquetado de fotos.
 - Conducción automática.
 - **.**...

- ¿Aprender a partir de qué?
- Un conjunto de ejemplos —instancias— representada de cierta forma —atributos—.
- Cada instancia puede venir ya estructurada: registros de compras, historias médicas, etc.
- Otras veces no: texto, imágenes.
- Muchas veces se precisa calcular (otros) atributos.

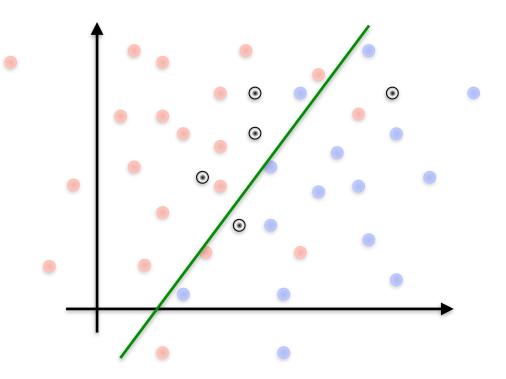
• Un ejemplo simple: clasificador lineal



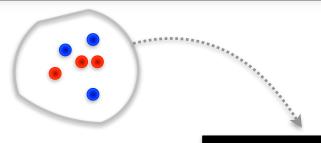
 Se ajusta la recta de forma de minimizar el error que se comete con los puntos conocidos.



Ahora se pueden clasificar nuevos puntos.



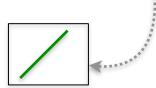
Dado un conjunto de datos



Un algoritmo ajusta un modelo a los datos



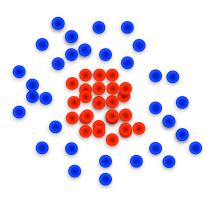
Se obtiene un clasificador (un modelo)

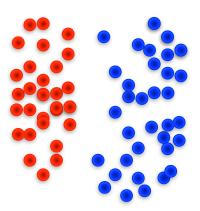


El clasificador estima valores para nuevos elementos.



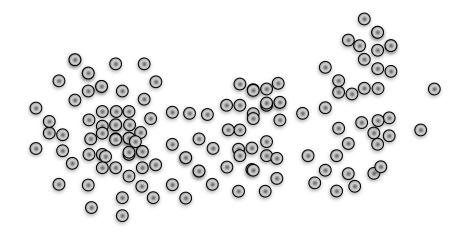
- El resultado depende de la calidad de los datos: atributos, ruido, distribución, etc...
- ... y también su representación.



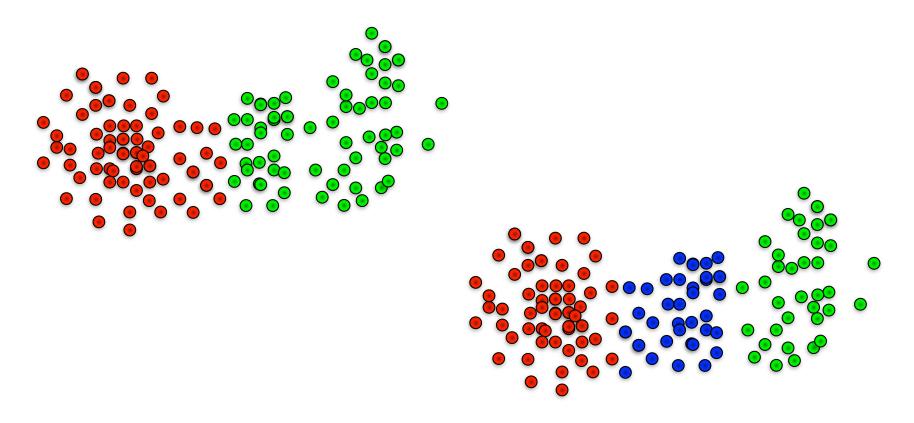


• En algunos casos, se aprende hasta la misma representación.

- En algunos problemas se tienen instancias sin clasificación.
- Se busca grupos de elementos —clusters—

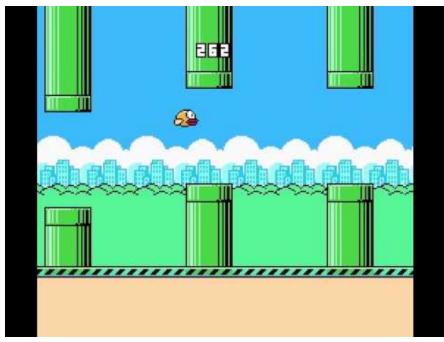


• En algunos casos no tenemos la clasificación, sino simplemente instancias.



Aprendizaje por Refuerzos





Definición que usaremos en el curso:

Aprendizaje Automático

Programa que mejora su desempeño en una tarea a través de su experiencia.

- ► Mejorar en una tarea *T*
- Respecto a una medida P
- Basándonos en la experiencia E