Segundo Cuatrimestre de 2018



Segundo Cuatrimestre de 2018

Primera mitad de la clase de hoy:

- Cuestiones administrativas: horarios, docentes, web, etc.
- Objetivos, correlatividades, evaluación, bibliografía.
- Repaso superficial del contenido de toda la materia.

Segunda mitad: Primera clase teórica.

Segundo Cuatrimestre de 2018

Docentes: Agustín Gravano (profesor)

Pablo Brusco (jefe de trabajos prácticos)

Horario y lugar: Jueves 13 a 17 horas. Aula 3 y laboratorio 6.

Campus virtual: www.dc.uba.ar/aa

<u>Importante</u>: Tienen que **matricularse** a la materia.

La comunicación será a través del campus virtual.

Puntajes: 3 puntos para Licenciatura y Doctorado (Computación)

Correlativas: Métodos Numéricos; Algoritmos y Estructuras de Datos 3

Segundo Cuatrimestre de 2018

Modo de evaluación:

- 2 exámenes parciales.
- 2 trabajos prácticos grupales (tres integrantes).

Régimen de aprobación y promoción:

- Para aprobar la cursada deben aprobarse los 2 parciales y los 2 TPs.
- Se puede promocionar obteniendo nota 8 o superior en los 2 parciales, y además completando todos los ejercicios extras en los TPs.
- En caso de promoción, la nota final se determina globalmente, considerando todas las instancias de evaluación.
- Quienes obtengan nota inferior a 8 en algún parcial deben dar el final.
- Para quienes recuperen un parcial, la nota que cuenta es la del recuperatorio.
- La promoción es opcional: pueden optar por dar final para levantar la nota.

Segundo Cuatrimestre de 2018

Grupos para los trabajos prácticos:

- Grupos de tres (3) integrantes.
- Traer los grupos ya confirmados para la próxima clase.
- Hagan lo posible para que:
 - 1) al menos un integrante tenga formación en programación;
 - 2) todos los integrantes estén en la misma situación (p.ej., les importa o no aprobar la materia; quieren intentar promocionar o no).

Segundo Cuatrimestre de 2018

Bibliografía:

• Básica:

- James, Witten, Hastie & Tibshirani, "An Introduction to Statistical Learning with Applications in R", 6th ed, Springer, 2015.
- Mitchell, "Machine Learning", McGraw-Hill, 1997.
- Müller & Guido, "Introduction to Machine Learning with Python", O'Reilly, 2016.

Avanzada:

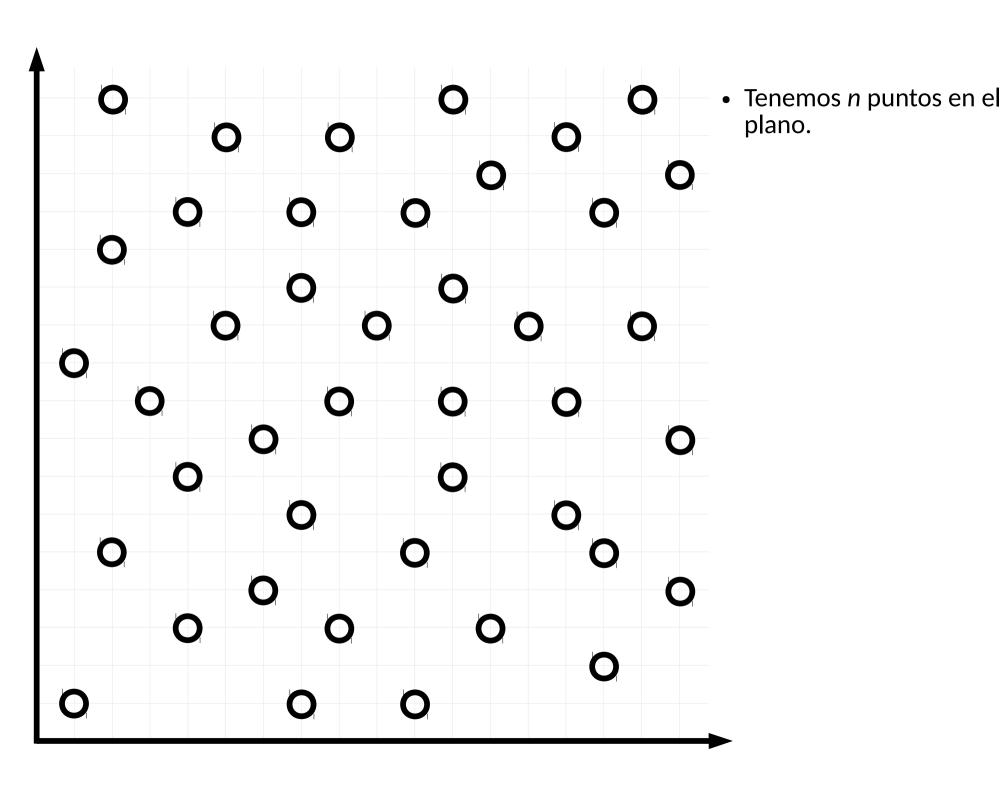
- Hastie, Tibshirani & Friedman, "The Elements of Statistical Learning", 2nd ed, Springer, 2009.
- Bishop, "Pattern Recognition and Machine Learning", Springer, 2006.
- Duda, Hart & Stork, "Pattern Classification", 2nd ed, Wiley, 2001.

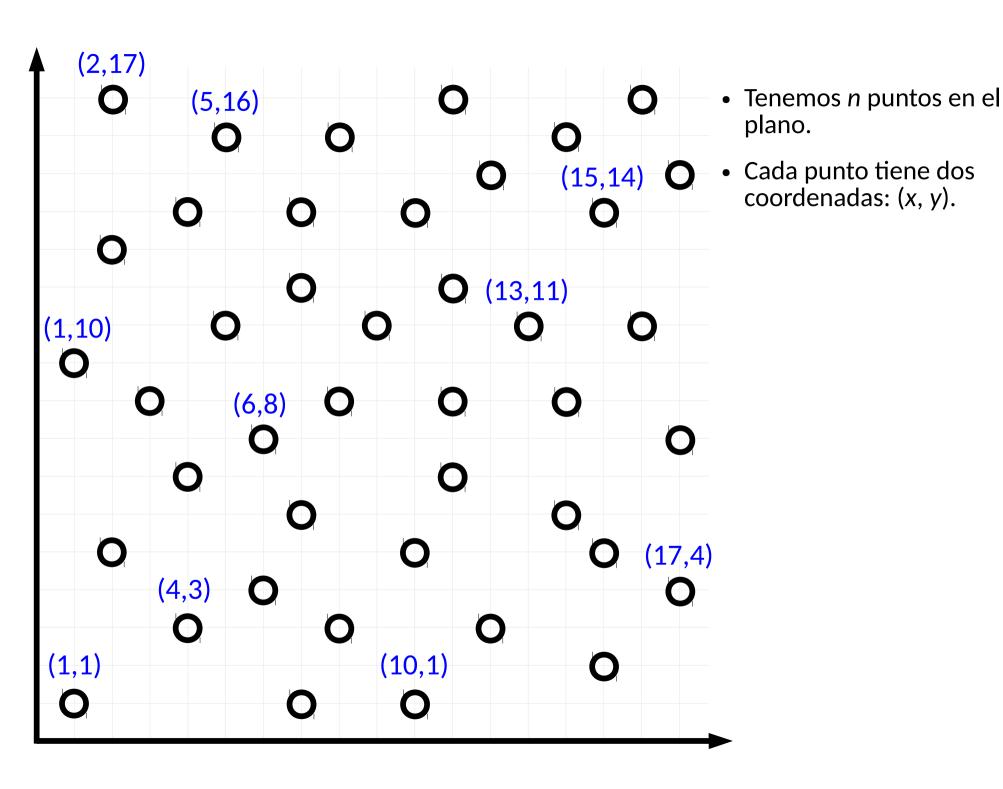
Segundo Cuatrimestre de 2018

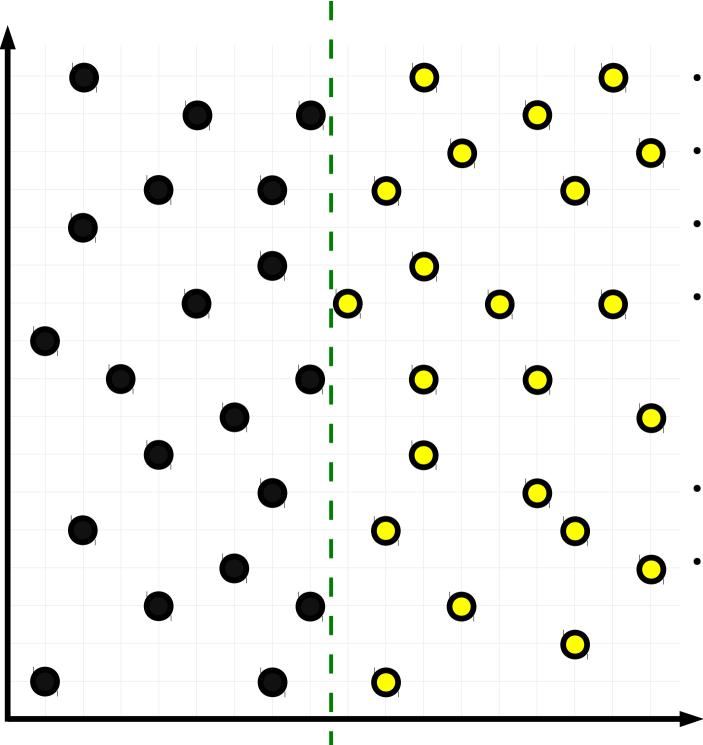
Objetivos:

El Aprendizaje Automático (o *Machine Learning*) es una rama de la Inteligencia Artificial que se dedica al estudio de los programas que aprenden a realizar una tarea en base a la experiencia.

Esta materia consiste en una introducción abarcativa de las principales técnicas y aplicaciones del área, con un balance entre teoría y ejercitación práctica.

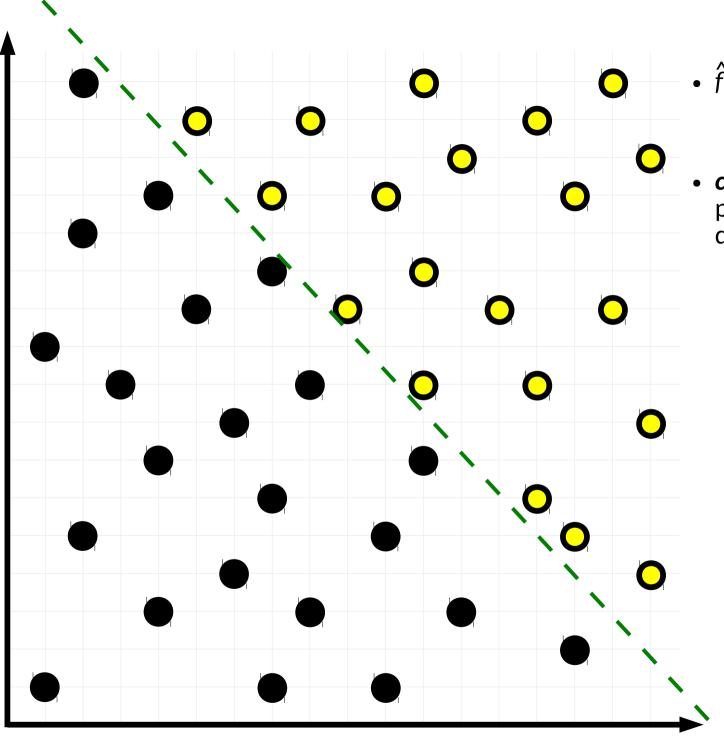




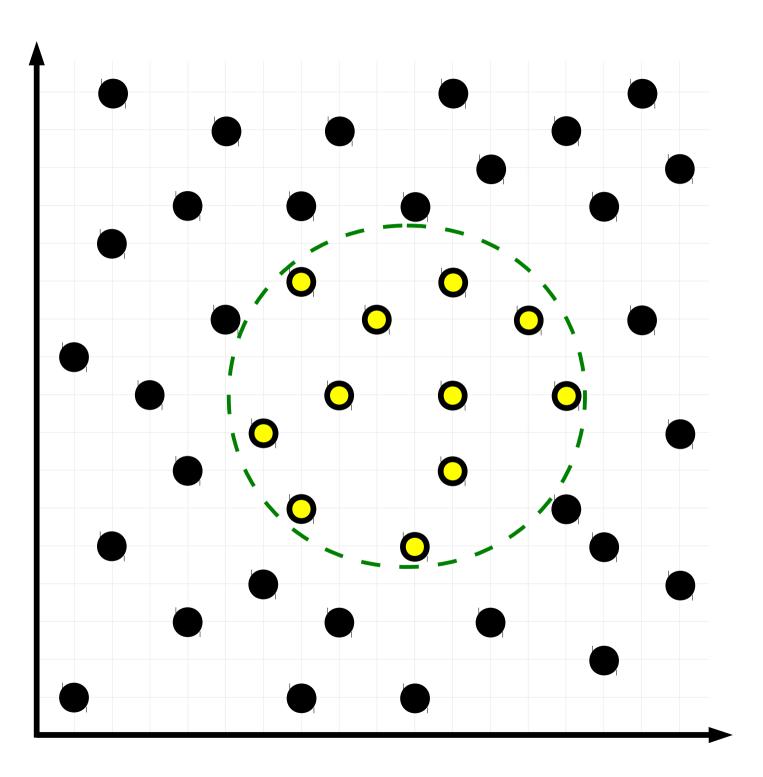


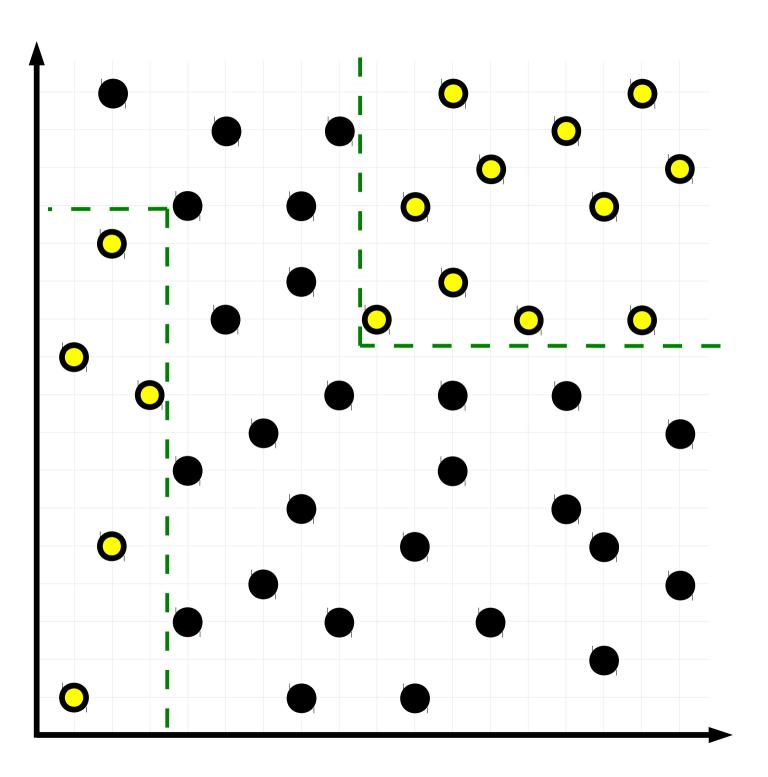
- Tenemos n puntos en el plano.
- Cada punto tiene dos coordenadas: (x, y).
- Cada punto tiene un color: negro o amarillo.
- Queremos aproximar el criterio que determina el color de los puntos, ya sea:
 - para predecir el color de nuevos puntos, o
 - para **describir** el mundo.
- Existe una función: $f(x, y) \rightarrow \text{color}$
- La aproximamos mediante:

$$\hat{f}(x, y) =$$
amarillo si $x > 8$
negro, si no



- $\hat{f}(x, y) =$ colorizq si y > m x + bel otro color, si no
- *colorizq*, *m* y *b* son parámetros del modelo que deben ajustarse a los datos.





Humanos vs. Máquinas

- Los humanos somos buenos encontrando (y programando) estas reglas en 2D.
- Pero, ¿qué pasa si los puntos tienen miles de coordenadas?
- Ejemplo: Detección de caras.



- Los humanos somos muy buenos detectando (y reconociendo) caras.
- Pero ¿podemos programar estas funciones?

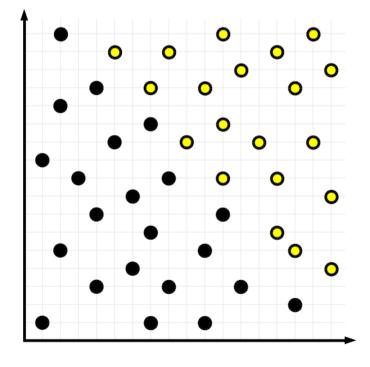
Un programa aprende una tarea, si su performance mejora con la experiencia.

Tenemos que definir:

- Tarea
- Medida de performance
- Experiencia

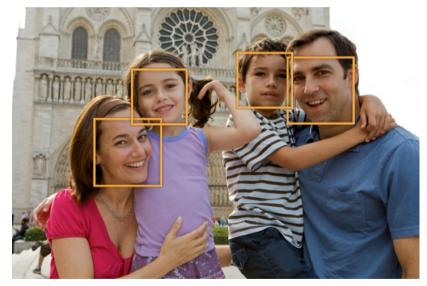
Un programa aprende una tarea, si su performance mejora con la experiencia.

- Tarea: Predecir el color de un punto.
- Medida de performance: % puntos coloreados correctamente.
- **Experiencia:** Base de datos de puntos con su color correspondiente.



Un programa aprende una tarea, si su performance mejora con la experiencia.

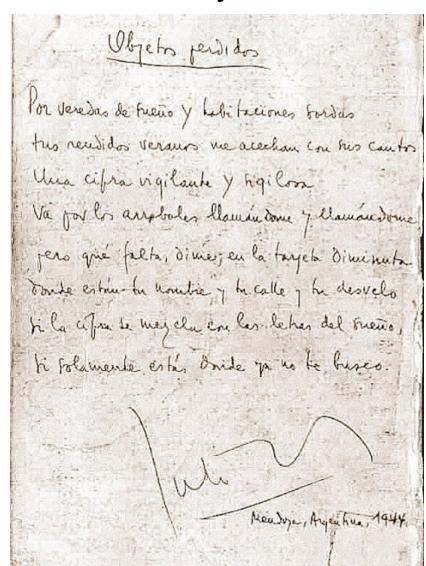
- Tarea: Detectar caras en una imagen.
- Medida de performance: % caras detectadas correctamente.
- **Experiencia:** Base de datos de imágenes con las caras marcadas.



Un programa aprende una tarea, si su performance mejora con la

experiencia.

- Tarea: Reconocer textos manuscritos.
- Medida de performance: % palabras reconocidas correctamente.
- **Experiencia:** Base de datos de palabras manuscritas con sus transcripciones correctas.



Un programa aprende una tarea, si su performance mejora con la experiencia.

- Tarea: Manejar un auto por la calle usando sensores visuales.
- Medida de performance: Distancia promedio recorrida hasta cometer un error.
- **Experiencia:** Secuencia de *mediciones* (ej: imágenes, acelerómetros) y *acciones* (acelerar, frenar, doblar, etc.) grabados mientras conduce un ser humano.



Más ejemplos:

- Clasificación de mensajes (ej: spam):
 - GMail, Hotmail, Yahoo! mail
- Reconocimiento del habla:
 - Siri, Cortana, Google Now, Amazon Echo
- Sistemas de recomendación:
 - Spotify, Facebook, Netflix, Amazon, Mercado Libre, Google
- Predicción de tiempo de viaje, camino óptimo:
 - Waze, Uber, Google Maps, Despegar
- Detección de fraude:
 - PayPal, Mercado Libre, bancos
- Publicidad online:
 - Google Ads, Jampp

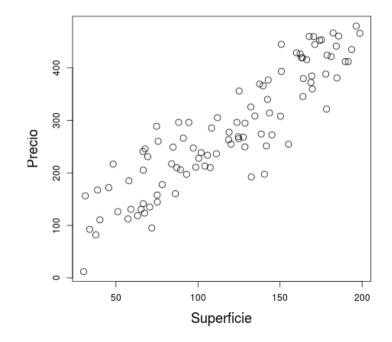
• ...

Empresas más grandes del mundo:

Empre	sas ilias grandes del	i iliuliuo:
1997	2007	2017
%	Ex∕on	É
Coca Cola	96	Alphabet
O NTT	Microsoft	Microsoft
Ex∕on	Shell	amazon
Microsoft	PetroChina	facebook

Aprendizaje Supervisado

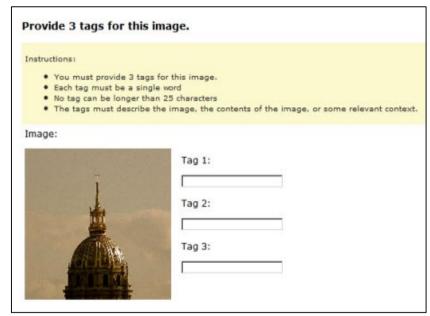
- Tipos de aprendizaje supervisado:
 - Clasificación: Cada instancia pertenece a una clase.
 - SpamFilter: mensaje \rightarrow {spam, no-spam}
 - Regresión: Cada instancia tiene un valor numérico.
 - Tasador: propiedad → precio (en miles de USD)



Aprendizaje Supervisado

- Los datos de entrenamiento están anotados con la respuesta correcta.
 - Típicamente: anotación manual, costosa!
 - **Amazon Mechanical Turk**
 - reCAPTCHA



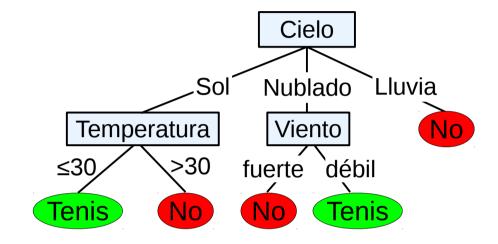


- ¡Que los usuarios hagan el trabajo gratis! Ejemplo: 🛒



Algoritmos de Aprendizaje Supervisado

Árboles de decisión



Reglas

IF (Cielo=Sol Λ Temperatura>30)

IF (Cielo=Nublado Λ Viento=Débil)

IF (Cielo=Lluvia)

THEN Tenis=No

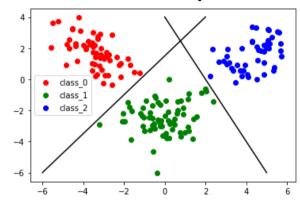
THEN Tenis=Sí

THEN Tenis=No

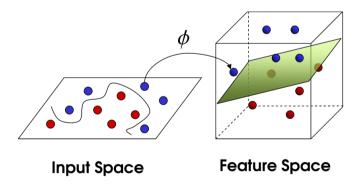
- Vecinos más cercanos (KNN)
- Naive Bayes

Algoritmos de Aprendizaje Supervisado

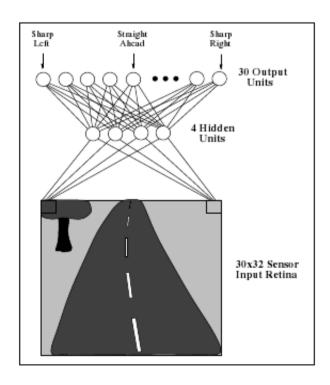
Linear Discriminant Analysis



Support Vector Machines



Redes Neuronales



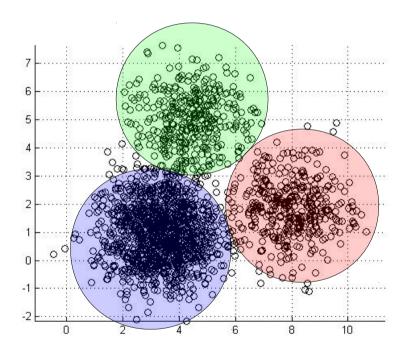
• ...

Esquema General de Aprendizaje Supervisado

- Definición de la tarea de aprendizaje.
 - Instancias, clases, medidas de performance.
- Recolección y preparación de datos.
 - Cantidad vs. calidad de datos. Ruido.
 - Extracción de atributos.
- Experimentación
 - Selección/transformación de los atributos.
 - Elección de algoritmos.
 - Entrenamiento y validación de modelos.
- Evaluación del modelo final sobre datos frescos.

Aprendizaje No Supervisado

- Los datos de entrenamiento no están anotados.
 - Clustering, para encontrar patrones ocultos.



 Reducción de dimensionalidad y transformación de los datos, para poder entenderlos mejor (ej: PCA, MDS).

- Aprendizaje supervisado
 - Los datos de entrenamiento están anotados.
 - Clasificación. Regresión.
- Aprendizaje no supervisado
 - Los datos de entrenamiento no están anotados.
 - Clustering. Transformación de datos.
- Aprendizaje por refuerzos
 - Aprendizaje gradual, en base a premios y castigos.

Aprendizaje por Refuerzos

- Conjunto de estados que definen el medio.
- Conjunto de acciones que el agente puede realizar.
- Reglas de transiciones entre estados.
- Reglas que asignan una recompensa a cada transición.
- Reglas que determinan qué observa el agente.
- Ejemplos: control de robots, programa de ascensores, ruteo de paquetes, juego del Go.



Temas hasta el primer parcial

- Aprendizaje de conceptos.
- Árboles de decisión.
- Evaluación de modelos.
- Más clasificadores: KNN, Naive Bayes, SVM, etc.
- Sesgo y varianza. Ensambles.
- Preprocesamiento de datos.
- Reducción de dimensionalidad. Transformación de atributos.
- Clustering: k-means (algoritmo EM), BDSCAN, etc.
- Primer parcial.
- Después: Regresión lineal simple, múltiple, logística. Modelos generativos y discriminativos. Redes Neuronales. Aprendizaje por refuerzos. Aplicaciones.