TDVI: Inteligencia Artificial

Formalidades, Intro a IA & Intro a ML

UTDT - LTD



Estructura de la clase

- Formalidades de la materia
- ¿Qué es la inteligencia artificial?
- ¿Qué es el aprendizaje automático?
- Noción de aprendizaje supervisado
- Un ejercicio ilustrativo

Estructura de la clase

- Formalidades de la materia
- ¿Qué es la inteligencia artificial?
- ¿Qué es el aprendizaje automático?
- Noción de aprendizaje supervisado
- Un ejercicio ilustrativo

Cuerpo docente

Teóricas:

- Ramiro Gálvez (1^{ra} mitad del curso, ambas secciones)
- Viviana Siless (2^{da} mitad del curso, ambas secciones)

Prácticas:

Sección 1

- Paula Feldman
- Federico Giorgi

Sección 2

- Ignacio Pardo
- Martin Sinnona

Estructura general de la materia

Hasta el primer parcial:

- Aprendizaje automático "clásico"
- Principalmente aprendizaje supervisado (veremos algo de no supervisado y self-supervised learning también)
- Fuerte énfasis en seguir un pipeline adecuado de predicción

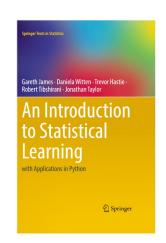
A partir del segundo parcial:

- Deep learning:
 - Perceptron
 - Perceptrón multicapa y feedforward networks
 - Redes recurrentes
 - Redes convolucionales
 - Generative adversarial Networks (GANs)
 - Encoders-decoders
 - Transformers

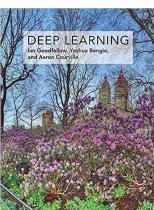
Bibliografía

Principal:

- James, Witten, Hastie & Tibshirani, "An Introduction to Statistical Learning with Applications in Python", Springer, 2023 (ISLP)



- Ian Goodfellow, Yoshua Bengio, and Aaron Courville, "Deep learning", The MIT Press, 2016



Complementaria / Avanzada:

- Capítulos sueltos de otros libros (se listarán al final de cada clase)
- Papers que se listarán al final de las sesiones en donde se vean

Régimen de aprobación

- Se rendirán dos exámenes parciales individuales, y se deberán resolver cuatro trabajos prácticos grupales (TPs), y eventuales recuperatorios
- Para aprobar es necesario obtener una nota mayor o igual a 60 (sobre un total de 100) en los dos parciales y en los cuatro TPs
- Quien repruebe un examen parcial en primera instancia, deberá aprobarlo en un recuperatorio específico para esa instancia
- Quien repruebe un TP en primera instancia, podrá reentregarlo/recuperarlo en un plazo estipulado. En este caso la nota final obtenida en el TP no superará los 75 puntos. En caso de recuperar un TP, los docentes podrán solicitar un coloquio de defensa en caso de considerarlo necesario
- La nota del recuperatorio reemplazará a la nota del parcial o del TP correspondiente. Quien no apruebe un recuperatorio, reprobará la materia
- Se podrán recuperar un máximo de tres (3) instancias de evaluación. Quien repruebe cuatro evaluaciones, reprobará la materia
- Está permitido rendir un recuperatorio para intentar mejorar la nota, sin embargo la nota del recuperatorio será la definitiva

Herramientas

Principalmente Python + Pandas + Scikit learn (se recomienda que usen la distribución Anaconda). A partir de la segunda mitad se suma Pytorch









Para el primer TP deberán utilizar R + Rstudio (ya veremos el motivo)

Aclaraciones:

- Siempre utilizaremos software libre
- Google Colab debieran Computadoras personales estándar + suficientes para cursar la materia

Estructura de la clase

- Formalidades de la materia
- ¿Qué es la inteligencia artificial?
- ¿Qué es el aprendizaje automático?
- Noción de aprendizaje supervisado
- Un ejercicio ilustrativo

Nos llamamos a nosotros mismos homo sapiens (el hombre sabio), por la importancia que otorgamos a nuestra inteligencia

Por cientos de años hemos intentado entender cómo pensamos y actuamos

La Inteligencia Artificial (IA) como disciplina se ocupa no sólo de comprender cómo pensamos, sino también de construir "entidades inteligentes"

¿Cómo caracterizar a una entidad como "inteligente"?

Esta pregunta no tiene una respuesta simple (¿una calculadora es inteligente?)

¿Qué se entiende por agentes inteligentes?

¿En dónde se manifiesta?

- <u>Pensamiento</u>: la inteligencia como una propiedad de los procesos y razonamientos internos del pensamiento (agentes que razonan "bien")
- Comportamiento: la inteligencia asociada a un comportamiento "inteligente" (agentes que se comportan "bien")

¿Qué significa "bien"?

- Agentes que replican a los <u>humanos</u>
- Agentes racionales

Cuatro combinaciones posibles:

	Humano	Racional
Pensamiento		
Comportamiento		

	Humano	Racional
Pensamiento		
Comportamiento	X	

Actuar como un humano (the Turing test approach)

Test de Turing (1950): un programa pasa el test si un interrogador humano, después de plantear algunas preguntas por escrito, no puede distinguir si las respuestas escritas provienen de una persona o de una computadora (existen versiones "multimodales")

Fue diseñado como un experimento mental que evita la vaguedad filosófica de la pregunta "¿Puede una máquina pensar?"

Múltiples ejemplos en la cultura popular: Ex Machina, Blade Runner, Alien, etc.

	Humano	Racional
Pensamiento	X	
Comportamiento		

Pensar como un humano (the cognitive modelling approach)

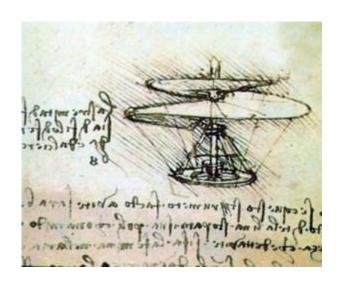
Primero se debe entender cómo piensan/procesan información los humanos. A través de 1) la introspección, 2) experimentos psicológicos y 3) brain imaging

Teniendo una teoría desarrollada, se la podría expresar mediante programas. Si el input-output de esto programas se comporta de acuerdo a lo que sucede en humanos, indicaría que el mecanismo propuesto opera en humanos

Fuerte relación con las ciencias cognitivas. Ejemplo: computer vision incorpora mucho conocimiento de cómo los humanos procesan información visual (el cual proviene de las ciencias cognitivas)

¿Sólo se puede volar imitando a los pájaros?



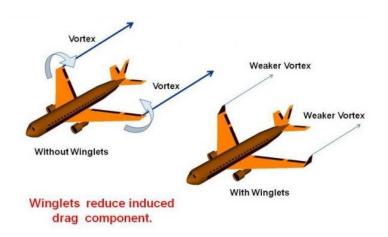


El "vuelo artificial" tuvo éxito cuando los ingenieros e inventores dejaron de imitar a los pájaros y comenzaron a utilizar túneles de viento y a aprender sobre aerodinámica

Los textos de ingeniería aeronáutica no definen el objetivo de su campo como hacer máquinas que vuelan exactamente como palomas (incluso engañando incluso a las mismas)

¿Pero, no tendrá sentido inspirarse en la naturaleza?





The idea was refined for modern aircraft in the 1970s by NASA engineer Richard Whitcomb, who imagined vertical wing extensions <u>inspired</u> by the way birds curl up the end of their wings when in need of lift.

Links:

https://edition.cnn.com/travel/article/airplane-winglets-cmd/index.html https://appel.nasa.gov/2014/07/22/this-month-in-nasa-history-winglets-helped-save-an-industry/

	Humano Racional		
Pensamiento		X	
Comportamiento			

Pensamiento racional (the "laws of thought" approach)

"Sócrates es un humano" + "los humanos son mortales", entonces "Sócrates es mortal"

La idea inicial es desarrollar programas que puedan resolver todo problema resoluble y describible en notación lógica, y así crear inteligencia artificial

La lógica trabaja con conocimiento certero, la teoría de la probabilidad permite trabajar con incertidumbre. En principio, permitiría modelar el pensamiento humano

Este enfoque está puesto en realizar inferencias correctas, no "comportamiento inteligente"

	Humano	Racional
Pensamiento		
Comportamiento		X

Comportamiento racional (the rational agent approach)

Un agente racional es uno que interactúa con el ambiente para alcanzar el "mejor" resultado (o el mejor resultado esperado). IMPORTANTE: hay un objetivo

No se basa necesariamente en inferencias racionales (e.g., nosotros no sacamos la mano del fuego por razonamiento)

Este enfoque tiene dos ventajas:

- 1. Inferencia racional es una de varias estrategias posibles para obtener racionalidad
- 2. La racionalidad está correctamente definida en términos matemáticos, lo que la vuelve adecuada para experimentar

Modelo estándar (Russell & Norvig):

El enfoque del agente racional ha prevalecido en la historia de la IA. Inicialmente los agentes eran guiados por lógica o fuerza bruta, hoy por aprendizaje automático

"Al has focused on the study and design of agents that do the right thing" (nota a Russell)

- Qué es "lo correcto" (la función objetivo) debe ser provisto al agente (e.g., maximizar el puntaje en juegos de Atari)
- Se llama *value alignment problem* a lograr un acuerdo entre nuestras verdaderas preferencias y el objetivo que introducimos en los agentes. Los objetivos introducidos deben estar alineados con los de los seres humanos
- A medida que uno se mueve del laboratorio al "mundo real", se vuelve más difícil definir estos objetivos (el Rey Midas). Sumamente importante hoy con sistemas tipo ChatGPT, Claude, Gemini, etc.

La IA como disciplina incorpora conocimientos de otras disciplinas:

- Filosofía: la mente como una máquina
- **Matematica**: lógica formal, teoría de la probabilidad, estadística, computación, etc.
- Economía: decisiones acordes a preferencias, teoría de juegos, etc.
- **Neurociencias / Ciencias Cognitivas**: cómo el cerebro procesa información
- Psicología: cómo los humanos piensan y actúan
- Ingeniería Computacional: cómo crear estas máquinas
- Teoría del control / Cibernética: agentes/artefactos que operan bajo su propio control
- **Lingüística**: relación entre lenguaje y pensamiento

Muy breve historia de la IA como disciplina

- 1943 1956. Nacimiento de la IA (e.g., Test de Turing, Conferencia de Dartmouth, etc.)
- 1952 1969. Entusiasmo temprano y grandes expectativas (e.g, demostradores de teoremas, jugadores de damas, perceptrón, etc.)
- 1966 1973. Una dosis de realidad. Problemas: 1) falta de rigurosidad al analizar los problemas, 2) Intractabilidad de obtener soluciones por fuerza bruta
- 1969 1986. Sistemas expertos. A través de consultas con expertos se desarrollan listas de reglas que replican su accionar. Inicialmente un éxito comercial, luego Winter Al
- **1986 presente.** El retorno de las redes neuronales
- 1987 presente. Razonamiento probabilístico y aprendizaje automático
- 2001 presente. Big data
- **2011 presente.** Deep learning

El campo pasó de la lógica booleana al razonamiento probabilístico, del conocimiento "codeado" a mano al aprendizaje automático a partir de datos

Estructura de la clase

- Formalidades de la materia
- ¿Qué es la inteligencia artificial?
- ¿Qué es el aprendizaje automático?
- Noción de aprendizaje supervisado
- Un ejercicio ilustrativo

Hay problemas que pueden resolverse/atacarse con programación "tradicional" (más o menos compleja):

- ¿N es múltiplo de 2023?
- ¿N es primo?
- Encontrar el máximo en una lista
- Ubicar 8 reinas en un tablero y que no se ataquen
- Ubicar antenas de radio para lograr que no haya interferencias

Otros casos resultan más difíciles de atacar:

¿Cuáles de estos son objetos sillas?



¿Cómo lo podremos atacar?



Opción 1

- Llamar a un carpintero (un experto), preguntarle qué son las sillas y codear esa información en una secuencia de reglas. Esto es ejemplo de un sistema experto. No va a escalar bien

Opción 2

 Recolectar ejemplos de objetos que sean sillas y de objetos que no lo sean. Utilizar un algoritmo que "automáticamente" descubra qué características tienen y no tienen las sillas. Esto es un ejemplo de aprendizaje automático

Una definición de algoritmo que "aprende automáticamente"

"A computer program is said to learn from experience E with respect to some class of tasks T and performance measure P, if its performance at tasks in T, as measured by P, improves with experience E" (Mitchell, 1997)

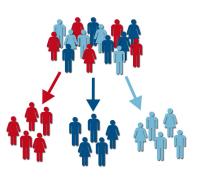
Ejemplo: reconocimiento de caracteres escritos (OCR)

- T: reconocer caracteres escritos dentro de imágenes
- P: porcentaje de caracteres correctamente reconocidos
- E: una colección de imágenes con caracteres escritos para los cuales sabemos qué caracteres contienen

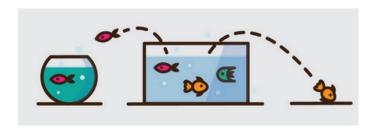
¿Cómo podría ser para un detector de correo spam?

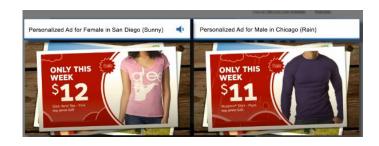
Ejemplos:

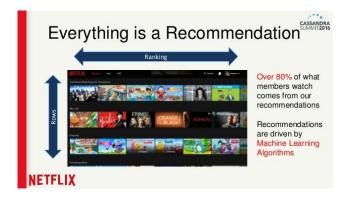
- Churn (attrition) de clientes
- Segmentación de clientes
- Recomendación de productos
- Publicidades personalizadas
- Credit scoring
- Predicción de valor de un cliente
- Diagnóstico con imágenes médicas
- Análisis de sentimiento
- Detectores de spam







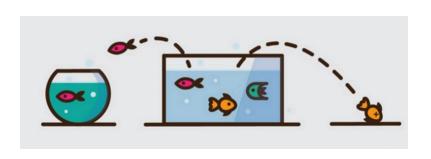


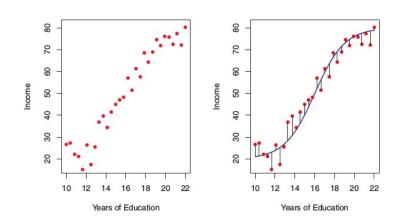


En término generales, los algoritmos de aprendizaje automático pertenecen a tres grandes familias (supervisado, no supervisado, por refuerzos).

1. Supervisado (principalmente vamos a abordar este tipo):

"For each observation of the predictor measurement(s) x_i , i = 1, ..., n there is an associated response measurement y_i "

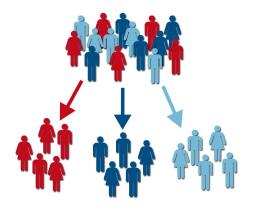


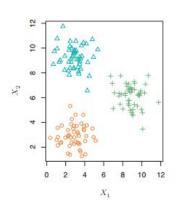


En término generales, los algoritmos de aprendizaje automático pertenecen a tres grandes familias (supervisado, no supervisado, por refuerzos).

2. No supervisado (vamos a abordarlo en menor medida):

"Unsupervised learning describes the somewhat more challenging situation in which for every observation i = 1, ..., n, we observe a vector of measurements x_i but no associated response y_i ... We can seek to understand the relationships between the variables or between the observations"

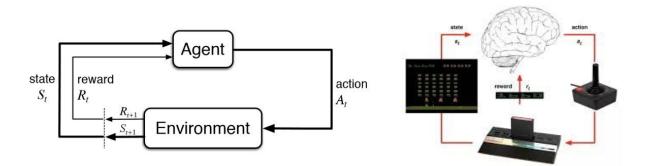




En término generales, los algoritmos de aprendizaje automático pertenecen a tres grandes familias (supervisado, no supervisado, por refuerzos).

3. Por refuerzos (no la vamos a abordar):

Se enfoca en desarrollar agentes que maximicen un beneficio esperado mediante la interacción con un ambiente (el cual muchas veces no conocen)

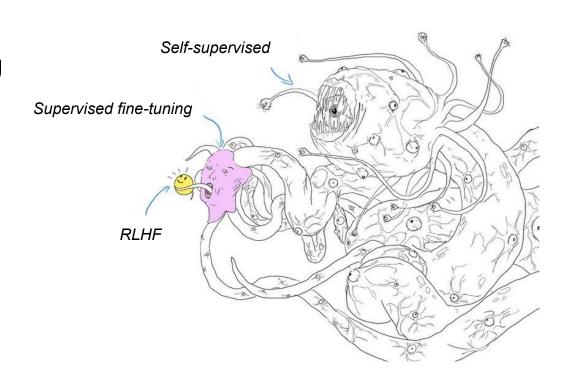




La literatura generalmente clasifica a los algoritmos de aprendizaje en estas tres familias (supervisados, no supervisados, por refuerzos). Pero existen modelos que no caen en exclusivamente una de estas categorías

Por ejemplo:

- Semi-supervised learning
- Self-supervised learning
- Transfer learning



(meme de cómo se entrenó ChatGPT)

Estructura de la clase

- Formalidades de la materia
- ¿Qué es la inteligencia artificial?
- ¿Qué es el aprendizaje automático?
- Noción de aprendizaje supervisado
- Un ejercicio ilustrativo

Noción de Aprendizaje supervisado

Lo que caracteriza al aprendizaje supervisado es que se quiere predecir una variable concreta. En principio, hay dos tipos de variables a predecir:

Continua → regresión

$$y = f(x) + \varepsilon$$

Categórica → clasificación (binaria, multiclase)

(Igualmente, hay otros tipos de problemas de aprendizaje supervisado, por ejemplo: ranking - usado en buscadores, carreras de caballos, etc.)

¿Qué tipo de problema son los siguientes?

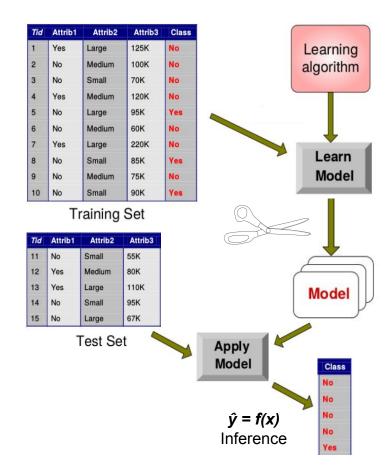
- Predecir la cantidad de ventas de líneas telefónicas en un día dado
- Predecir si un cliente en particular se dará de alta dada nuestra campaña de marketing
- Predecir si un día determinado tendremos o no más de 200 líneas nuevas vendidas

Noción de Aprendizaje supervisado

Esquema de la estrategia. Generalmente tiene dos etapas:

1) Aprendizaje / Entrenamiento

2) Inferencia / Predicción



Predecir bien no es trivial (hay muchas formas de hacerlo mal). Veremos en detalle cómo hacerlo bien

Noción de Aprendizaje supervisado

¿Qué queremos que "arroje" el modelo en cada caso?

Regresión

- Queremos un valor predicho de y_i (i.e., \hat{y}_i) que sea lo más cercano posible a lo que efectivamente valdrá y para la observación i

Clasificación

- Idealmente, los clasificadores devolverán $P(y_i = k \mid X_i)$ para todo $k \in K$
- Es decir, una estimación de la probabilidad de que la variable y tome el valor k para una observación i con atributos X;
- Queremos que si y_i es igual a k, entonces $P(y_i = k \mid X_i)$ sea lo más cercana a 1 (y, por ende, lo más cercana a 0 para las restantes clases)
- Sobre la base de los valores $P(y_i = k \mid X_i)$ para todo $k \in K$ decidiremos qué clase predecir para la observación i

Estructura de la clase

- Formalidades de la materia
- ¿Qué es la inteligencia artificial?
- ¿Qué es el aprendizaje automático?
- Noción de aprendizaje supervisado
- Un ejercicio ilustrativo

Un ejercicio ilustrativo

Animal	¿Da a luz?	¿Vuela?	¿Vive en el agua?	¿Tiene piernas?	¿Mamífero?
humano	sí	no	no	sí	mamífero
pitón	no	no	no	no	no-mamífero
salmón	no	no	sí	no	no-mamífero
ballena	sí	no	sí	no	mamífero
rana	no	no	a veces	sí	no-mamífero
dragón de komodo	no	no	no	sí	no-mamífero
murciélago	sí	sí	no	sí	mamífero
paloma	no	sí	no	sí	no-mamífero
gato	sí	no	no	sí	mamífero
tiburón leopardo	sí	no	sí	no	no-mamífero
tortuga	no	no	a veces	sí	no-mamífero
pingüino	no	no	a veces	sí	no-mamífero
puercoespín	sí	no	no	sí	mamífero
anguila	no	no	sí	no	no-mamífero
salamandra	no	no	a veces	sí	no-mamífero
monstruo de gila	no	no	no	sí	no-mamífero
ornitorrinco	no	no	no	sí	mamífero
búho	no	sí	no	sí	no-mamífero
delfín	sí	no	sí	no	mamífero
águila	no	sí	no	sí	no-mamífero

¿Da a luz?	¿Vuela?	¿Vive en el agua?	¿Tiene piernas?	¿Mamífero?
SÍ	no	sí	no	رج ?

¿La observación faltante será o no un mamífero?

¿Sería un problema tener únicamente ejemplos de mamíferos?

Bibliografía

Básica

- Russell & Norvig, "Artificial Intelligence: A Modern Approach", 4th ed.
 Capítulo 1
- Mitchell, "Machine Learning", Capítulo 1, hasta la sección 1.1 inclusive (obviar el resto del capítulo)
- ISLP. Secciones 2.1.4 y 2.1.5