Aprendizaje de Máquinas Avanzado

BancoEstado 27 septiembre, 2019

>>Felipe Tobar >>Centro de Modelamiento Matemático >>Universidad de Chile

¿Qué veremos hoy?

1) Introducción

- a) Inteligencia Artificial
- b) Aprendizaje de Máquinas

2) Regresión lineal

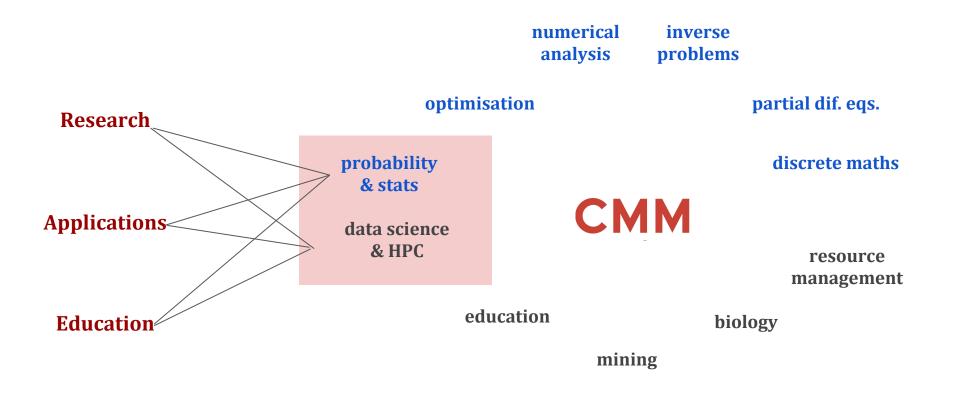
- a) Mínimos cuadrados
- b) Máxima verosimilitud
- c) Inferencia bayesiana

3) Regresión no lineal

- a) Funciones enlace
- b) clasificación

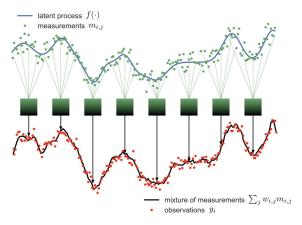
¿Quién soy yo y qué hacemos aquí?

- Ingeniero Eléctrico (U. de Chile)
- Académico@DIM: Aprendizaje de Máquinas I&II, Data Science (Dipl+MSc), Estadística
- Investigador@CMM: AM, Procesamiento de Señales, Análisis de Texto.



Investigación principal: series de tiempo

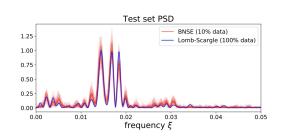
Desde una perspectiva probabilística (AR, kernels, procesos gaussianos, análisis espectral)



Why?

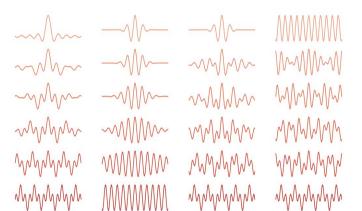
Tractable inference, interpretable, meaningful marginalisation & conditioning, gradient-based optimisation, nonparametric, inter-domain sparse.





What for?

Forecasting, interpolation, denoising, spectral estimation, spectral reconstruction, clasificación, Bayesian optimisation, modelling dynamical systems.



Relate to:

Neural networks, kernel methods, Markov processes, stochastic diff. eqs., state-space models, Kalman filter.

Inteligencia Artificial Una introducción

¿Qué es la Inteligencia Artificial?

- La inteligencia es crucial para los seres humanos: a diferencia del resto del reino animal, nosotros no necesitamos evolucionar para adaptarnos.
- ¿Pueden las máquinas poseer inteligencia?
- Si pueden, ¿Cómo es esta inteligencia diferente de la inteligencia humana?
- ¿Cuán arraigada en lo humano es la inteligencia?
- Inteligencia implica consciencia de sí mismos o tener "mente"

Al menos dos tipos de IA (J. Searle, 1980)

IA fuerte

- Humano equivalente
- Procesos cognitivos
- Consciencia

IA débil

- Nivel humano
- Perceptualmente avanzada
- Puede reemplazar humanos en tareas prácticas

Vol. LIX. No. 236.]

October, 1950

MIND

A QUARTERLY REVIEW

OF

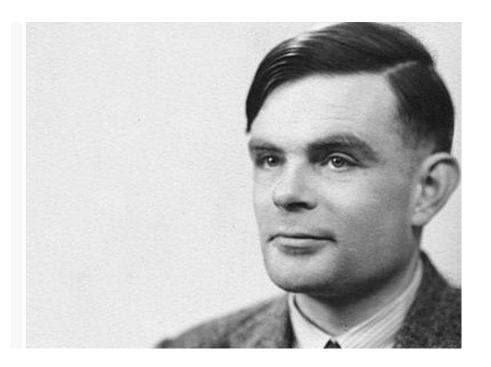
PSYCHOLOGY AND PHILOSOPHY

I.—COMPUTING MACHINERY AND INTELLIGENCE

By A. M. TURING

1. The Imitation Game.

I PROPOSE to consider the question, 'Can machines think?' This should begin with definitions of the meaning of the terms 'machine' and 'think'. The definitions might be framed so as to reflect so far as possible the normal use of the words, but this attitude is dangerous. If the meaning of the words 'machine' and 'think' are to be found by examining how they are commonly



¿Pueden las máquinas pensar?

Diremos que una máquina es inteligente si es capaz de alcanzar capacidad de nivel humana en tareas cognitivas suficiente para burlar a un interrogador humano (A. Turing, 1950).

¿Cómo hacemos la inteligencia artificial posible? Alternativa 1: La forma ingenua (1950s-1980s)

 Introduzcamos nuestra forma de actuar en una máquina, esto es conocido como sistemas basados en reglas, sistemas expertos o good old-fashioned Al.

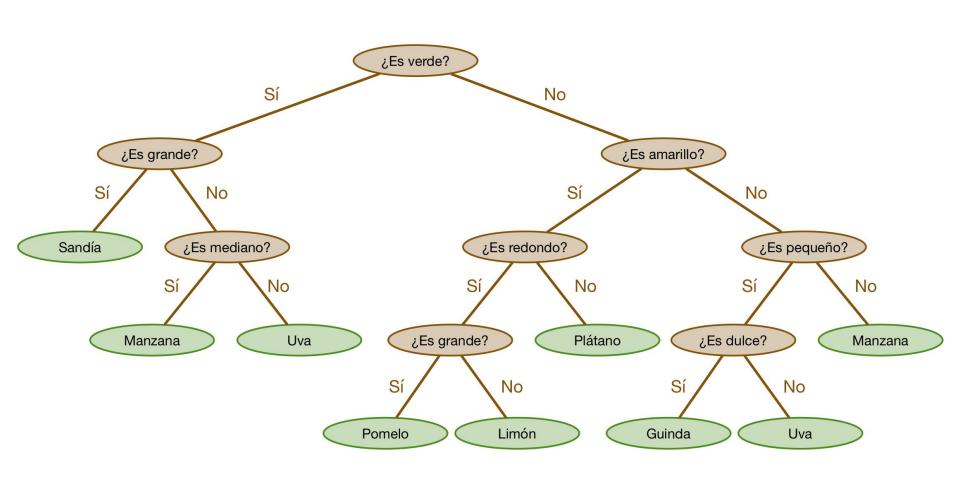
 Lo bueno: el código de máquinas es interpretable por humanos.



wear a rain jacket

Is it raining?

Un árbol para clasificar frutas



Programación clásica para jugar ajedrez: Un cálculo rápido

- Primero asumamos que sabemos jugar (relativamente bien)
- Existen aproximadamente 10⁴³ posibles tableros (según C. Shannon)
- Las instrucciones tienen la forma: para tablero P mover pieza Q de la posición C1 a la C2
- Escribir 10 instrucciones/segundo, produciría
 315 millones de instrucciones/año
- Toda la humanidad (7.5·10°) nos ayuda
- Necesitamos (#instrucciones) / (velocidad x #humanos) = $4.2 \cdot 10^{24}$ años programar esto
- Equivalente a la cantidad de átomos en nuestro cuerpo o 10¹⁵ veces la edad del universo

Más allá de los números:

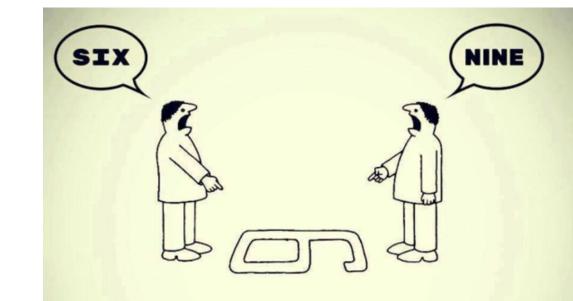
¿por qué no usar sistemas basados en reglas?

 Nuestro criterio para realizar tareas cotidianas muchas veces no es "traducible" en lenguaje de máquinas: elegir una fruta, negociar una curva manejando, lanzar una pelota. Algunos son inconscientes

 La forma en que estas instrucciones están definidas está dada por con nuestra representación del mundo: diferentes representaciones del mundo van a resultar en distintas instrucciones: ¿cómo ocupamos

waze?

 Incluso entre distintos seres humanos las políticas de acción son distintas ¡imaginen las máquinas!



¿Cómo hacemos la inteligencia artificial posible? Alternativa 2: Aprendizaje de máquinas (1980s-) Def: dar a las máquinas la habilidad de aprender por sí mismas

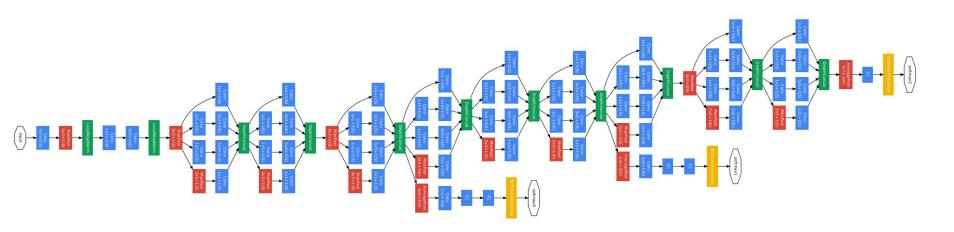
 Incitemos a la máquina a formar su propia representación del mundo de la misma forma que nosotros la construimos: explorando libremente e interactuando con el mundo mediante prueba y error.



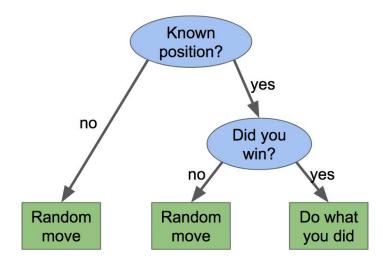
Programa para ejecutar sino para aprender a ejecutar. El resultado en AM es una lista de instrucciones, diseñadas específicamente para la forma en que la máquina ve el mundo

¿Cómo hacemos la inteligencia artificial posible? Alternativa 2: Aprendizaje de máquinas (1980s-)

- Lo bueno: La capacidad de la máquina pareciese estar limitada por el hardware
- Lo bueno: Esto da instrumentos para estudiar el aprendizaje en general y el humano
- Lo malo: el código de máquinas ya no es necesariamente interpretable por humanos.

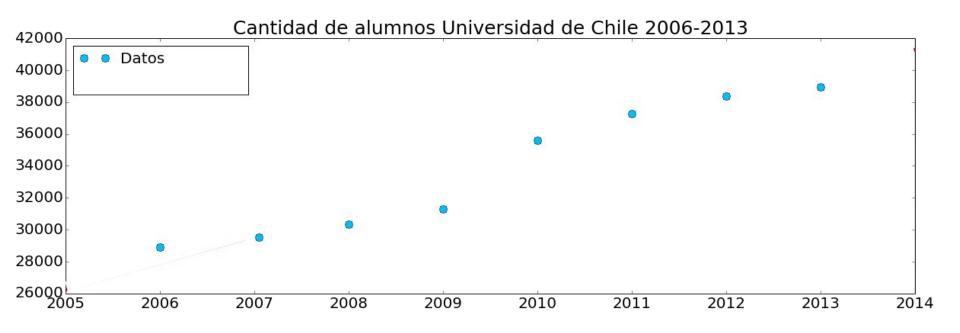


PROGRAMAR UN JUGADOR DE AJEDREZ MEDIANTE APRENDIZAJE DE MÁQUINAS

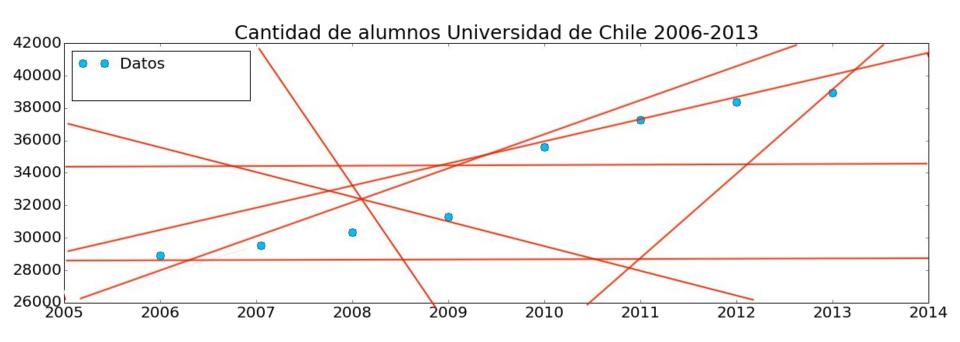


Recordemos que AM programa la máquina para aprender, no para ejecutar. Por ejemplo este

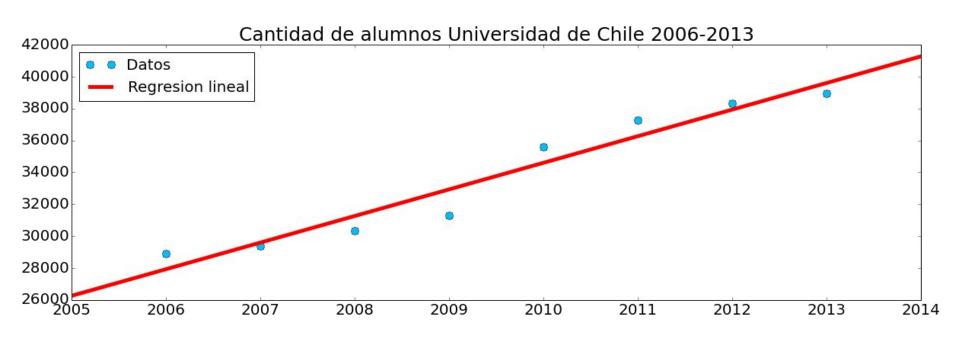
Aprendizaje de máquinas parece tener que ver con aprender patrones (dentro de un espacio de patrones pre-definido)



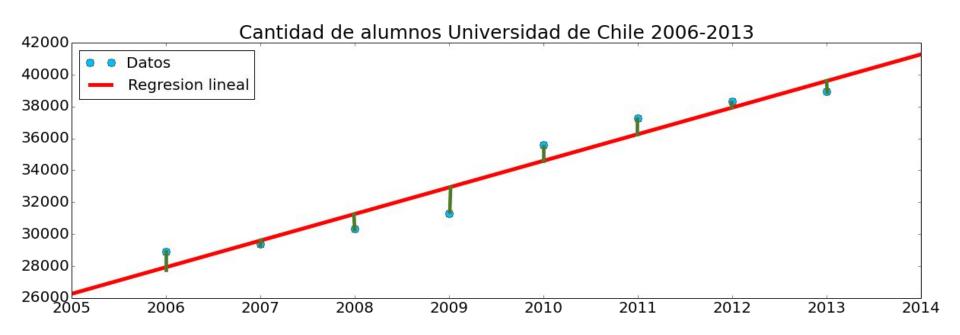
Aprendizaje de máquinas parece tener que ver aprender patrones (dentro de un espacio de patrones pre-definido)



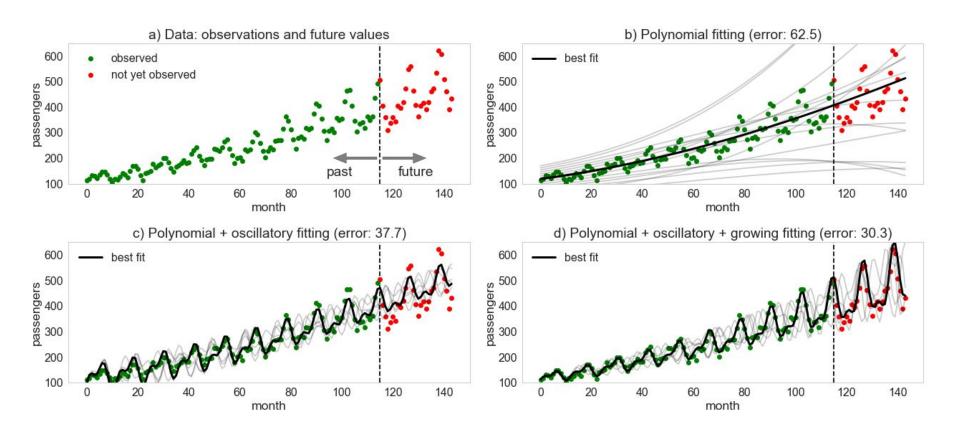
Aprendizaje de máquinas parece tener que ver aprender patrones (dentro de un espacio de patrones pre-definido)



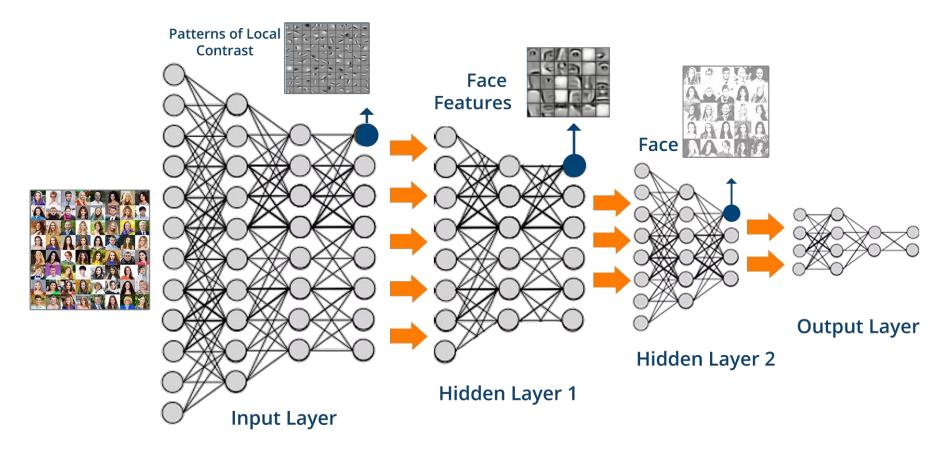
Aprendizaje de máquinas parece tener que ver aprender patrones (dentro de un espacio de patrones pre-definido)



Un ejemplo más interesante: Espacios de complejidad creciente



Modelos más expresivos mediante construcciones jerárquicas



¿Qué puede salir mal?



Inteligencia Artificial: Desafíos abiertos

- Alfabetismo tecnológico: Educar al público en la diferencia entre IA, AM, automatización y otras tecnologías.
- No matar una hormiga con una bazuka (te puede salir el tiro por la culata): Confiar en la herramientas estándar de estadística, optimización y reconocimiento de patrones pueden ser más que suficientes para muchos proyectos de data science.
- Justicia en IA: En cuanto a los desarrollos de IA y sus aplicaciones, cómo aseguramos que éstos (arraigados en la Academia) pueden ser para todos y no para solo unos pocos.
- Investigadores: Acercarse a la industria, el sector público y otras ciencias, balancear la teórico y práctico, y asegurar interdisciplinariedad.
- Universidades: Taxonomía del conocimiento es circunstancial, avanzar con los tiempos requiere reformular el currículo.





Reflexión

El AM, como motor de la IA, es un cambio de paradigma científico (no esotérico) y como tal debe ser avanzado y explotado para nuestro beneficio. Las consecuencias de la IA pueden tener un impacto sin límite, por lo que debemos ser responsables al respecto y aprovechar estos avances.



