Machine Learning

M.Sc. William Caicedo Torres

Universidad Tecnológica de Bolívar caicedo77@gmail.com

21 de septiembre de 2016





• ¿Cómo escribir un programa que clasifique una colección de fotos de acuerdo al paisaje de fondo?

- ¿Cómo escribir un programa que clasifique una colección de fotos de acuerdo al paisaje de fondo?
- ¿Cómo programar una máquina para que diferencie entre email legítimo y spam?



- ¿Cómo escribir un programa que clasifique una colección de fotos de acuerdo al paisaje de fondo?
- ¿Cómo programar una máquina para que diferencie entre email legítimo y spam?
- ¿Cómo escribir un programa que identifique automáticamente el rostro de una persona en fotos?





- ¿Cómo escribir un programa que clasifique una colección de fotos de acuerdo al paisaje de fondo?
- ¿Cómo programar una máquina para que diferencie entre email legítimo y spam?
- ¿Cómo escribir un programa que identifique automáticamente el rostro de una persona en fotos?
- ¿Cómo escribir un programa que prediga el precio de una acción en la bolsa, dentro de 1 hora?





Algunas respuestas

 La mala noticia: No es realmente posible usar la programación convencional por la gran incertidumbre asociada a estos problemas.

Algunas respuestas

- La mala noticia: No es realmente posible usar la programación convencional por la gran incertidumbre asociada a estos problemas.
- La buena noticia: Podemos imitar el comportamiento humano, permitiéndole a la máquina aprender por si misma cómo resolver estos problemas. Solo necesitamos datos.



• La traducción usual de la frase Machine Learning es "Aprendizaje Automático".

- La traducción usual de la frase Machine Learning es "Aprendizaje Automático".
- El profesor prefiere "Aprendizaje Artificial", o simplemente Machine Learning.

- La traducción usual de la frase Machine Learning es "Aprendizaje Automático".
- El profesor prefiere "Aprendizaje Artificial", o simplemente Machine Learning.
- "Machine Learning, el es campo de estudio que da a los computadores la habilidad de aprender sin ser explícitamente programados" - Arthur Samuel.



- La traducción usual de la frase Machine Learning es "Aprendizaje Automático".
- El profesor prefiere "Aprendizaje Artificial", o simplemente Machine Learning.
- "Machine Learning, el es campo de estudio que da a los computadores la habilidad de aprender sin ser explícitamente programados" - Arthur Samuel.
- "La meta del Aprendizaje Artificial es construir sistemas computacionales capaces de adaptarse y aprender a partir de sus experiencias" - Tom Dietterich.





Una definición más completa

 "Un problema de aprendizaje bien planteado se define de la siguiente forma: Se dice que un programa de computadora aprende de la experiencia E con respecto a cierta tarea T y cierta medida de desempeño P, si su desempeño en T, medido por P, mejora con la experiencia E." - Tom Mitchell

Una definición más completa

- "Un problema de aprendizaje bien planteado se define de la siguiente forma: Se dice que un programa de computadora aprende de la experiencia E con respecto a cierta tarea T y cierta medida de desempeño P, si su desempeño en T, medido por P, mejora con la experiencia E." - Tom Mitchell
- Los algoritmos de ML (Machine Learning) descubren las relaciones existentes entre las variables de un sistema (entradas, salidas, variables ocultas) a partir de muestras tomadas directamente del sistema en cuestión.



La esencia del Machine Learning

- Hay un patrón.
- No lo podemos representar a priori matemáticamente.
- Tenemos datos.
- A partir de los datos, "aprendemos" a reconocer el patrón.





Un ejemplo general (y de la vida real)

- Netflix organizó en el año 2007 una competencia.
- \bullet La idea era mejorar en un 10 % el sistema de predicciones de ratings.
- El premio: 10 millones de dólares.
- La pregunta es, cómo predecir el rating que un usuario le dará a una película determinada luego de verla?
- La respuesta: Machine Learning.





Netflix: Una posible solución

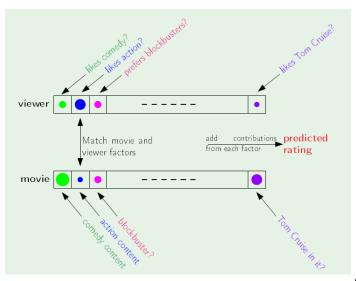
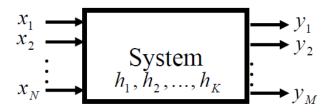


Figura: Fuente: Abu-Mostafa, Magdon-Ismail, Hsuan-Tien. Learning from Data.

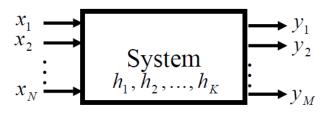
Un sistema genérico



• Si conocemos pefectamente la relación y = f(x) entre las entradas y salidas, NO hay necesidad de utilizar técnicas de ML. Sin embargo, en los sistemas reales este no suele ser el caso.



Un sistema genérico



- Si conocemos pefectamente la relación y = f(x) entre las entradas y salidas, NO hay necesidad de utilizar técnicas de ML. Sin embargo, en los sistemas reales este no suele ser el caso.
- Entonces nuestra tarea es buscar una "hipótesis" g(x) que haga las veces del sistema real, y se comporte lo más parecido posible a f.

Un sistema no tan genérico: Aprobar un crédito

• Tenemos la siguiente información acerca de un solicitante:

Edad	23 años
Sexo	Masculino
Salario anual	24 Millones
Años viviendo en la misma vivienda	1 año
Años en el mismo trabajo	1 año
Deuda actual	10 millones

• Se le aprueba el crédito?



Un sistema no tan genérico: Aprobar un crédito

- Entrada: x (datos del solicitante)
- Salida: y (buen/mal cliente?)
- Función blanco: $f: X \to Y$ (fórmula ideal desconocida para aprobar créditos)
- Datos: $(x_1, y_1), (x_2, y_2), ..., (x_n, y_n)$ (registros históricos)
- Hipótesis: $g: X \to Y$ (fórmula a utilizar, inferida a partir de los datos disponibles)





A partir de la premisa fundamental del Machine Learning:

"Usar un conjunto de observaciones para descubrir un proceso subyacente"



A partir de la premisa fundamental del Machine Learning:

"Usar un conjunto de observaciones para descubrir un proceso subyacente"

Se puede llegar a varios tipos de aprendizaje:

• Aprendizaje Supervisado.





A partir de la premisa fundamental del Machine Learning:

"Usar un conjunto de observaciones para descubrir un proceso subyacente"

- Aprendizaje Supervisado.
- Aprendizaje sin Supervisión.





A partir de la premisa fundamental del Machine Learning:

"Usar un conjunto de observaciones para descubrir un proceso subyacente"

- Aprendizaje Supervisado.
- Aprendizaje sin Supervisión.
- Aprendizaje por Refuerzo.





A partir de la premisa fundamental del Machine Learning:

"Usar un conjunto de observaciones para descubrir un proceso subyacente"

- Aprendizaje Supervisado.
- Aprendizaje sin Supervisión.
- Aprendizaje por Refuerzo.
- Aprendizaje Semi-Supervisado.





• Dados los siguientes datos de entrenamiento:

• Dados los siguientes datos de entrenamiento:

$$\{(x_1, f(x_1)), (x_2, f(x_2)), \ldots, (x_n, f(x_n))\}$$

• Dados los siguientes datos de entrenamiento:

$$\{(x_1, f(x_1)), (x_2, f(x_2)), \dots, (x_n, f(x_n))\}$$

• f(x) es un sistema o relación desconocida.





• Dados los siguientes datos de entrenamiento:

$$\{(x_1, f(x_1)), (x_2, f(x_2)), \dots, (x_n, f(x_n))\}$$

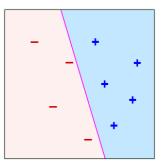
- f(x) es un sistema o relación desconocida.
- Nos interesa hallar y = g(x) (una aproximación a f(x)), para predecir la respuesta y del sistema a entradas no presentes en el conjunto de entrenamiento.



• Clasificación: $y \in \{c_1, c_2, \dots, c_n\}$



- Clasificación: $y \in \{c_1, c_2, \dots, c_n\}$
 - La salida del modelo es un valor discreto perteneciente a un conjunto finito.
 - La salida se interpreta como la clase a la que pertenecen las entradas.
 - Ejemplo: Dada una imagen, predecir si la imagen es de un perro, gato, silla, etc.

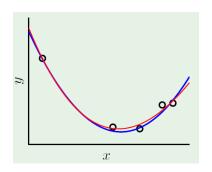




• Regresión: $y \in \mathbb{R}$



- Regresión: $y \in \mathbb{R}$
 - La salida pertenece a un conjunto infinito (puede tomar infinitos valores)
 - Ejemplo: Dadas las características de una casa, predecir su precio.



Predicción del riesgo crediticio:

x: Características del solicitante del crédito

f(x): Aprobar o no el crédito

- Predicción del riesgo crediticio:
 - x: Características del solicitante del crédito
 - f(x): Aprobar o no el crédito
- Diagnóstico de una enfermedad:
 - x: Características del paciente (síntomas, signos, etc)
 - f(x): Enfermedad que padece el paciente



- Predicción del riesgo crediticio:
 - x: Características del solicitante del crédito
 - f(x): Aprobar o no el crédito
- Diagnóstico de una enfermedad:
 - x: Características del paciente (síntomas, signos, etc)
 - f(x): Enfermedad que padece el paciente
- Reconocimiento de rostros:
 - x: Imagen del rostro de una persona
 - f(x): Nombre de la persona



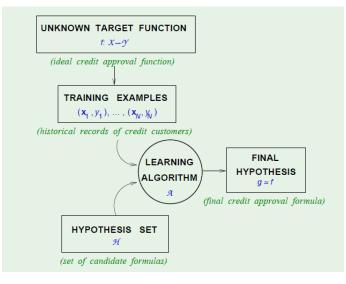


- Predicción del riesgo crediticio:
 - x: Características del solicitante del crédito
 - f(x): Aprobar o no el crédito
- Diagnóstico de una enfermedad:
 - x: Características del paciente (síntomas, signos, etc)
 - f(x): Enfermedad que padece el paciente
- Reconocimiento de rostros:
 - x: Imagen del rostro de una persona
 - f(x): Nombre de la persona
- Detección de Spam:
 - x: E-Mail
 - f(x): Tipo de E-Mail (Legítimo o Spam)





Componentes del Aprendizaje Supervisado



• Dados los siguientes datos de entrenamiento $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$.



- Dados los siguientes datos de entrenamiento $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$.
- Observe que no se dispone de f(x).

- Dados los siguientes datos de entrenamiento $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$.
- Observe que no se dispone de f(x).
- Lo que se busca es describir la estructura estadística del conjunto de datos para encontrar patrones que expliquen su comportamiento.

- Dados los siguientes datos de entrenamiento $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$.
- Observe que no se dispone de f(x).
- Lo que se busca es describir la estructura estadística del conjunto de datos para encontrar patrones que expliquen su comportamiento.
- Normalmente se desea agrupar los datos en "clusters", que representen clases dentro del conjunto de datos.

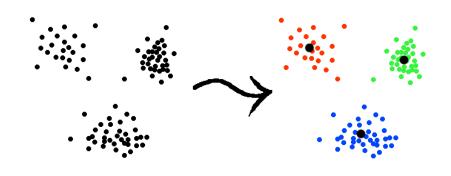




- Dados los siguientes datos de entrenamiento $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$.
- Observe que no se dispone de f(x).
- Lo que se busca es describir la estructura estadística del conjunto de datos para encontrar patrones que expliquen su comportamiento.
- Normalmente se desea agrupar los datos en "clusters", que representen clases dentro del conjunto de datos.
- Ejemplos de uso: Detección de estilos de aprendizaje, segmentación de mercados, agrupamiento automático de objetos celestes.









Muchas gracias!

Preguntas?



