# Deep Learning

Aprendizaje Profundo

### \$ whoami

- Juan Martín Loyola
- Licenciado en Ciencias de la Computación UNSL
- Estudiante del Doctorado en Ciencias de la Computación UNSL
- Becario de CONICET Instituto de Matemática Aplicada San Luis
- Integrante del proyecto de investigación "Aprendizaje automático y toma de decisiones en sistemas inteligentes para la web" - LIDIC
- Auxiliar del área de datos del departamento de informática







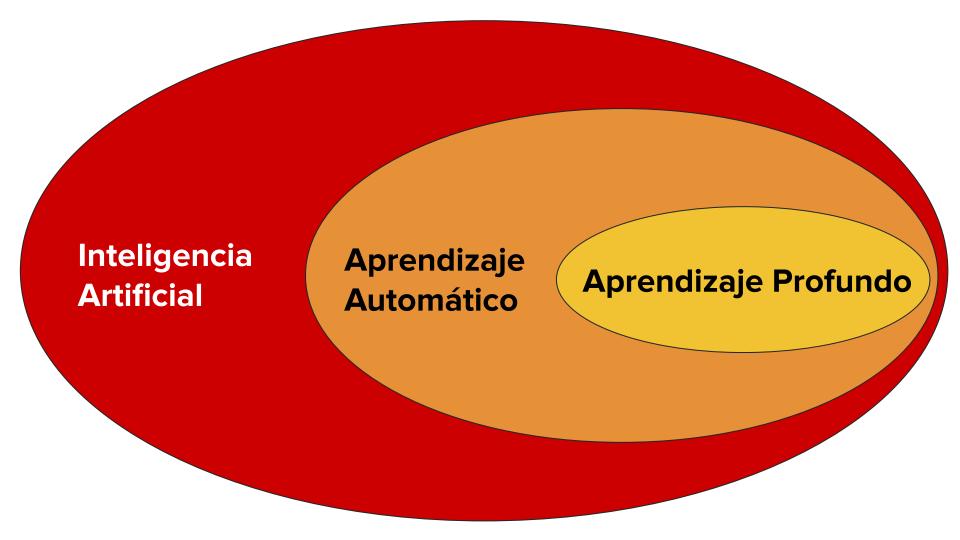
### Filminas



https://jmloyola.github.io/files/talks/2019\_deep\_learning.pdf

### Temas a tratar

- Aprendizaje Automático
- Tipos de aprendizaje
- Clasificación
- Redes Neuronales
- Aprendizaje Profundo
- Aplicaciones
- ¿Cómo profundizar en el tema?



# Aprendizaje Automático

"Campo de estudio que le da a las computadoras la habilidad de **aprender** sin ser explícitamente programadas" - Arthur Samuel (1959)

- Aprendizaje Supervisado
- Aprendizaje No Supervisado
- Aprendizaje por Refuerzo

- Aprendizaje Supervisado
  - Los datos de entrenamiento incluyen los resultados deseados





- Aprendizaje No Supervisado
  - o Los datos de entrenamiento no incluyen los resultados deseados





- Aprendizaje por Refuerzo
  - Recompensas de la secuencia de acciones.





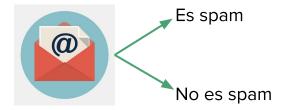


### Aprendizaje Supervisado

- Dados un conjunto de pares (x, y), entrada y salida
- Donde y = F(x) y la función F es desconocida
- Objetivo: Aproximar F con un modelo M "aprendido" usando el conjunto de datos para poder predecir la función F(x') para nuevos ejemplos x'

# Aprendizaje Supervisado

- Tipos de aprendizaje supervisado:
  - Si la imagen de F es discreta hablamos de clasificación
  - Si la imagen de *F* es continua hablamos de **regresión**

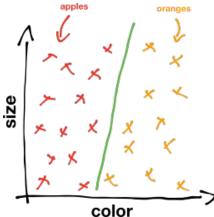


| tamaño<br>(mts²) | cantidad<br>baños | antigüedad<br>(años) | pileta | <br>Valor<br>(\$) |
|------------------|-------------------|----------------------|--------|-------------------|
| 500              | 2                 | 10                   | NO     | <br>??            |

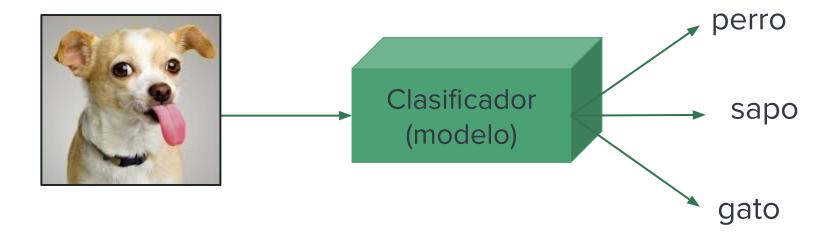
### Clasificación

- Proceso por el cual se ubica a cada individuo de una población en una clase.
- El clasificador es entrenado con un conjunto de ejemplos etiquetados con su correspondiente clase.

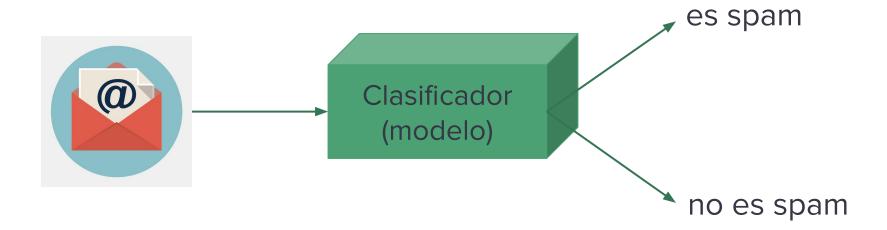
 Finalmente, en base a lo aprendido en el entrenamiento el clasificador etiqueta nuevos ejemplares.



### Clasificación



### Clasificación





```
Escribe un programa de
computadora con reglas
explícitas para seguir
if email contains V!agră
    then mark is-spam;
if email contains ...
if email contains ...
```

```
Escribe un programa de computadora con reglas explícitas para seguir
```

```
if email contains V!agră
     then mark is-spam;
if email contains ...
if email contains ...
```

- Los spammers encuentran vulnerabilidades en nuestro sistema y logran filtrar spam.
- Se agregan nuevas reglas para capturar el nuevo tipo de spam.
- 3. Vuelve a (1) y se repite el ciclo de forma indefinida.

```
Escribe un programa de computadora con reglas explícitas para seguir
```

```
if email contains V!agră
     then mark is-spam;
if email contains ...
if email contains ...
```

- Los spammers encuentran vulnerabilidades en nuestro sistema y logran filtrar spam.
- 2. Se agregan nuevas reglas para capturar el nuevo tipo de spam.
- 3. Vuelve a (1) y se repite el ciclo de forma indefinida.
- Las reglas explícitas van aumentando a medida que los spammers descubren vulnerabilidades en el programa.
- Se requiere de personas que constantemente adapten las reglas.

### Una forma distinta de hacer las cosas

• Programación tradicional:



Aprendizaje automático:



### Que implica

### Programación tradicional

```
Escribe un programa de computadora con reglas explícitas para seguir

if email contains V!agră
    then mark is-spam;
if email contains ...
if email contains ...
```

### Programa de aprendizaje automático

```
Escribe un programa de
computadora para aprender de
ejemplos
try to classify some emails;
change self to reduce errors;
repeat;
```

# Dificultad del problema

Variación del punto de vista









Variación de escala

Deformación





Oclusión

Condiciones de iluminación









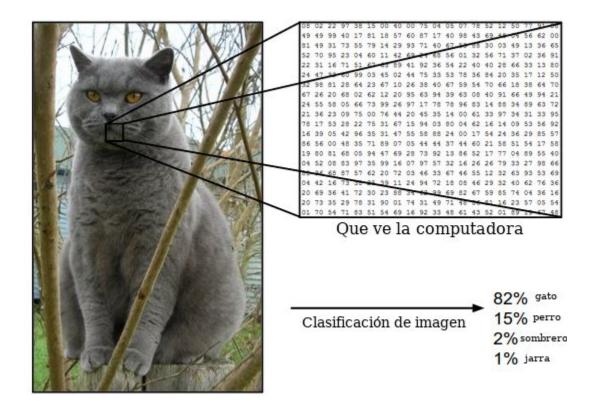








# Clasificación de imágenes



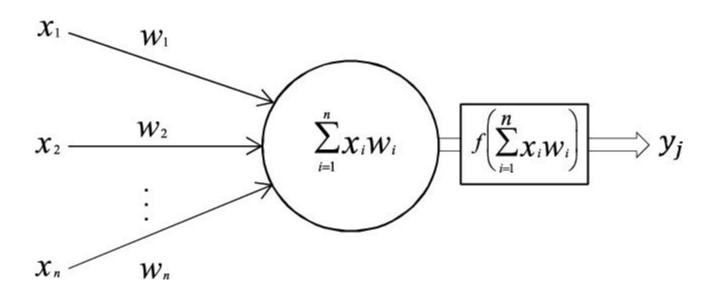
# Existen distintos tipos de algoritmos de clasificación

- Máquinas de Soporte Vectorial (SVM)
- Árboles de Decisión
- Random Forest
- Regresión Logística
- Bayes Ingenuo (Naive Bayes, en inglés)
- Redes Neuronales
- ....

### Existen distintos tipos de algoritmos de clasificación

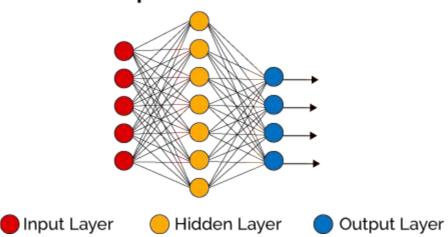
- Máquinas de Soporte Vectorial (SVM)
- Árboles de Decisión
- Random Forest
- Regresión Logística
- Bayes Ingenuo (Naive Bayes, en inglés)
- Redes Neuronales
- ....

### Redes Neuronales

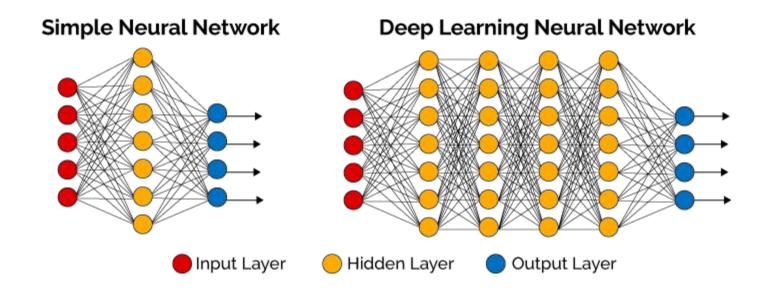


### Redes Neuronales





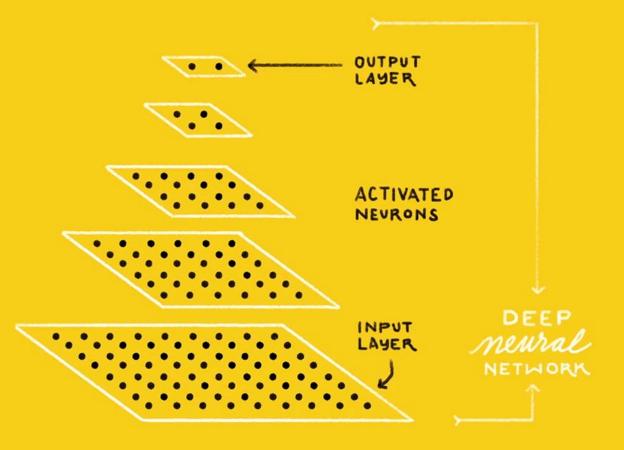
### Deep Learning (Aprendizaje Profundo)



### CAT DOG

CAT & DOG?





### ¿Cómo entrenar una Red Neuronal?

- Se define una función de pérdida
  - O Dado el par de entrenamiento (x, y) y la salida de nuestro modelo h(x)=t, la función de pérdida L mide la diferencia entre la clase predicha t y la clase verdadera y
  - Cuando t = y (predicción errónea), L(y, t) > 0
  - $\circ \quad \text{Cuando } t == y, L(y, t) = 0$
- En cada paso se actualizan los pesos de la red para reducir la función de costo
  - Pero, ¿cómo los actualizamos?

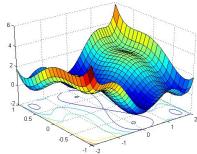


### ¿Cómo entrenar una Red Neuronal?

- Se define una función de pérdida
  - O Dado el par de entrenamiento (x, y) y la salida de nuestro modelo M(x) = t, la función de pérdida L mide la diferencia entre la clase predicha t y la clase verdadera y
  - Cuando t = y (predicción errónea), L(y, t) > 0
  - $\circ$  Cuando t == y, L(y, t) = 0
- En cada paso se actualizan los pesos de la red para reducir la función de costo
  - Actualización al azar

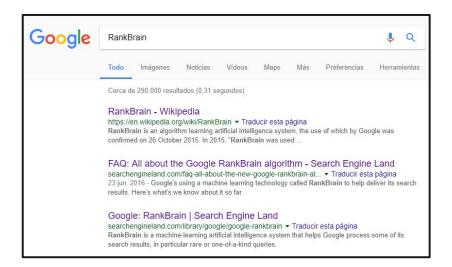
### ¿Cómo entrenar una Red Neuronal?

- Se define una función de pérdida
  - O Dado el par de entrenamiento (x, y) y la salida de nuestro modelo M(x) = t, la función de pérdida L mide la diferencia entre la clase predicha t y la clase verdadera y
  - $\circ$  Cuando t = y (predicción errónea), L(y, t) > 0
  - $\circ$  Cuando t == y, L(y, t) = 0
- En cada paso se actualizan los pesos de la red para reducir la función de costo
  - Actualización al azar
  - Actualización usando los gradientes. Algoritmo "Propagación hacia atrás" (en inglés, Backpropragation)



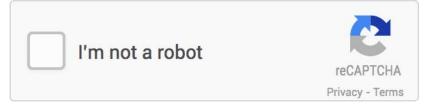
# Aplicaciones del Aprendizaje Profundo

### **Aplicaciones**









### **Aplicaciones**

# **NETFLIX**

### **Emmy-winning US TV Shows**













### **Police Detective TV Dramas**













### **Critically Acclaimed Witty TV Shows**







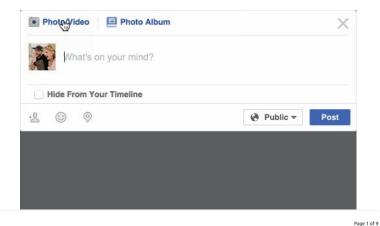






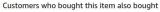
### **Aplicaciones**













Inference, and...

**食食食食**☆ 143

Trevor Hastie

Kindle Edition

\$58.24

Pattern Recognition and Learning: Data Mining, Machine Learning (Information Science... Christopher M. Bishop **食食食食**食 176 Kindle Edition \$8,99



Computation and Machine Learning series) Ian Goodfellow \*\*\*\* 230 Kindle Edition \$60.72



Probabilistic Graphical Models: Principles and Techniques (Adaptive... Daphne Koller 食食食食☆ 47 Kindle Edition \$107.66



An Introduction (Adaptive Computation and... Richard S. Sutton **会会会**公公 27 Kindle Edition \$62.62



Understanding Machine Learning: From Theory to Algorithms Shai Shaley-Shwartz 食食食食公 27 Kindle Edition \$37.59



Bayesian Reasoning and Machine Learning David Barber \*\*\*\*\*\*\* 25 Kindle Edition \$43.91



Learning from Data Yaser S. Abu-Mostafa 会会会会会 155 Kindle Edition \$45.00



Foundations of Machine Learning (Adaptive Computation and... Mehryar Mohri

食食食食公5 Kindle Edition \$54.81

### ¿Como profundizar más en el tema?

- Materias de la carrera
  - Inteligencia Artificial (cuarto año)
  - Sistemas Inteligentes (cuarto año)
- Materias optativas
  - Aprendizaje Automático y Minería de Datos
- PyData Meetup (<a href="https://www.meetup.com/es-ES/PyData-San-Luis/">https://www.meetup.com/es-ES/PyData-San-Luis/</a>)
- Cursos online
  - https://www.coursera.org/learn/machine-learning (Coursera)
  - <a href="http://cs109.github.io/2015/">http://cs109.github.io/2015/</a> (Harvard University)
  - <a href="http://cs229.stanford.edu/">http://cs229.stanford.edu/</a> (Stanford University)
  - <a href="https://www.inf.ed.ac.uk/teaching/courses/mlpr/2019/">https://www.inf.ed.ac.uk/teaching/courses/mlpr/2019/</a> (The University of Edinburgh)
- Competencias. Por ejemplo: Kaggle (<a href="https://www.kaggle.com/">https://www.kaggle.com/</a>)

### ¿Como profundizar más en el tema?

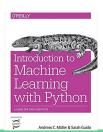
### Libros

- "Python Data Science Handbook: Essential tools for working with data" VanderPlas [Online]
- "Introduction to Machine Learning with Python" Muller, Guido [Online]
- "Machine Learning" Mitchell [Online]
- "Pattern Recognition and Machine Learning" Bishop [Online]
- "Deep Learning" Goodfellow, Bengio, Courville [Online]

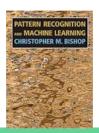
### Trabajos científicos

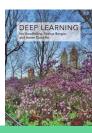
- Arxiv (<u>https://arxiv.org/list/cs.LG/recent</u>)
- Arxiv-sanity (<a href="http://www.arxiv-sanity.com/">http://www.arxiv-sanity.com/</a>)
- Google Académico (<a href="https://scholar.google.com.ar/">https://scholar.google.com.ar/</a>)











# Taller Argentino de Computación Científica

- 5 y 6 de diciembre de 2019
- Charlas y talleres sobre el uso de la programación para investigación
- Posters son bienvenidos \(\colon\)



https://tallerargentinocc.github.io/



# Transferencia de Estilo Neural (Neural Style Transfer)









# Neural Style Transfer

