## Durante la cursa vamos a utilizar las siguientes herramientas:

- Lenguaje de programación:
  - o Python 3.8
  - Herramienta pip para instalar librerias de codigo y dependencias
- Librerias de codigo:
  - Numpy 1.18 y SciPy 1.5
  - PyTorch
- Consola interactiva de Python:
  - o iPython y Google Colab
- Herramientas:
  - o PyTest para tests, GitHub para repositorios y uWSGI para servidor web
- IDE recomendado:
  - VSCode: https://code.visualstudio.com/



## Introducción al posgrado y la materia | Bibliografía sugerida

La bibliografía es solo a modo de sugerencia y no será obligatorio el uso de dicho material. El curso está diseñado para ser completamente autocontenido.

Deep Learning | Ian Goodfellow | https://www.deeplearningbook.org/



#### Índice

## **Introduction to Deep Learning**

- Loss function
  - Error cuadrático medio
  - Binary Cross Entropy
  - Cross Entropy
  - KL-Divergence
- Model
  - Non-linear neural network
    - Layers: Linear layer | Convolution layer | Recurrent layer
    - Activation Functions: Sigmoid, Softmax, ReLu, Tanh
- Optimization
  - Algorithms
    - Gradient Descent
  - Stochastic Gradient Descent
  - Mini-Batch Gradient Descent



### **Qué estamos "Aprendiendo"?**

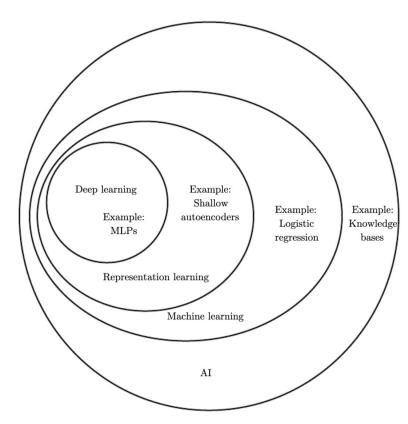
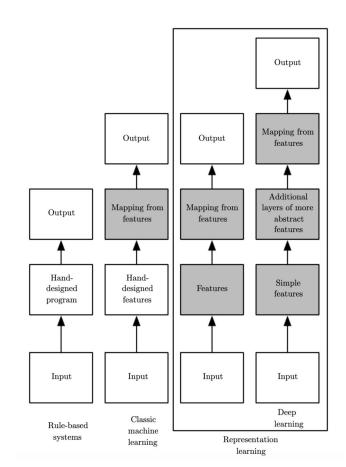
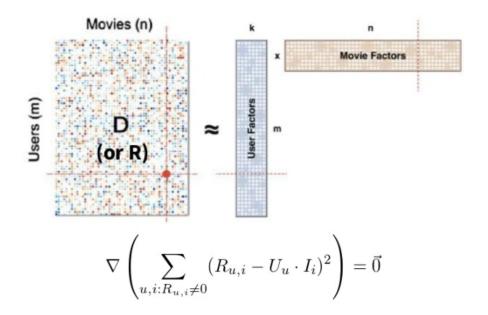


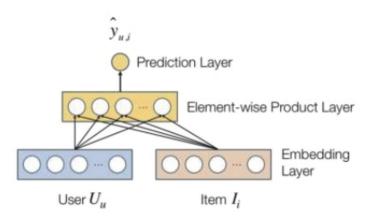
Diagrama de Venn de algoritmos



Bloques que se aprenden en Deep Learning

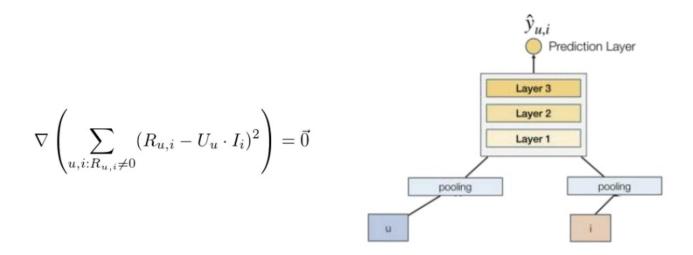


- El objetivo es aprender todos los Uu y li que optimizan el error cuadrático medio.
- Uu e li son representaciones densas de usuarios e ítems.
- Uu e li son conocidos con el nombre de embeddings, representaciones densas.
- Los embeddings tambien los podemos aprender con una red neuronal.

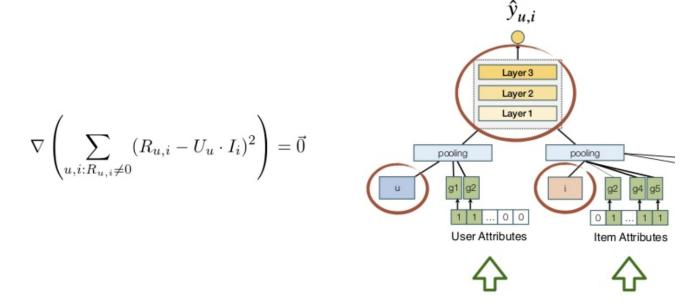


$$\nabla \left( \sum_{u,i:R_{u,i}\neq 0} (R_{u,i} - U_u \cdot I_i)^2 \right) = \vec{0}$$

- Una red neuronal muy simple para resolver el problema es la que vemos en la imagen.
- Lo que aprendemos son los embeddings de los usuarios y los embeddings de los ítems.
- La operación es el producto interno entre Uu e li.
- El output es simplemente una neurona mas su funcion de activacion.
- Podríamos usar Binary Cross Entropy como función de costo.



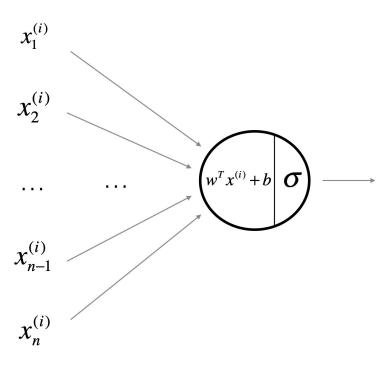
- Una red neuronal mas compleja es la que vemos en la imagen
- Lo que aprendemos son los embeddings de los usuarios y los embeddings de los ítems.
- La operación es el producto interno entre Uu e Ii.
- El output es simplemente una neurona mas su funcion de activacion.
- Podríamos usar Binary Cross Entropy como función de costo.



- Círculos rojos -> lo que aprendemos con Gradient Descent
- Flechas verdes -> dataset de entrada (input)

# Índice

## Unidad básica - Neurona



## Unidad básica - Layer

