

Tutorial 8: Autoencoder

Ejercicio 8



Batch Normalization and Dropout

Transfer Learning

Autoencoder

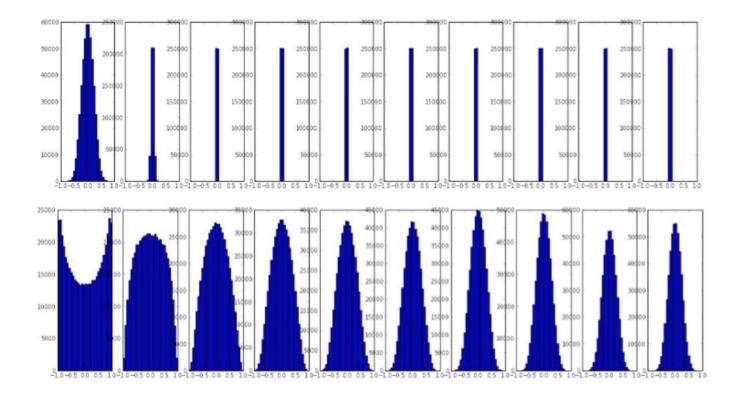


Mejorar entrenamientos!



Batch Normalization

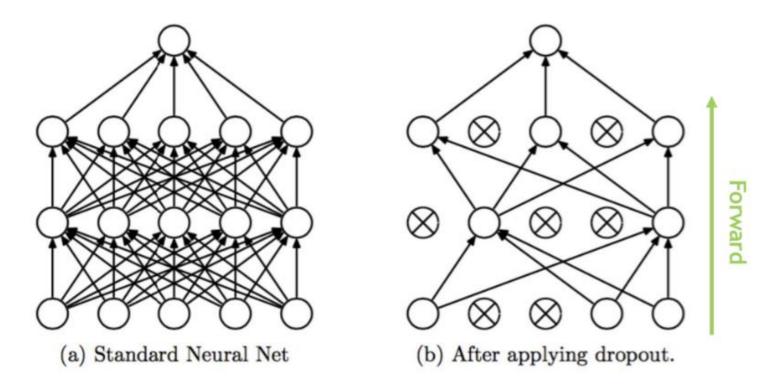
• No queremos que nuestras funciones de activación se extingan





Dropout

• Desactivar un conjunto de neuronas random (normalmente 50%)





Transfer Learning

Transfer Learning: Ejemplo de un escenario









- Necesito armar un clasificador de gatos
- Tengo solo 100 imágenes

CATOLIC Y PROJECT OF THE PROJECT OF

Transfer Learning

Problema

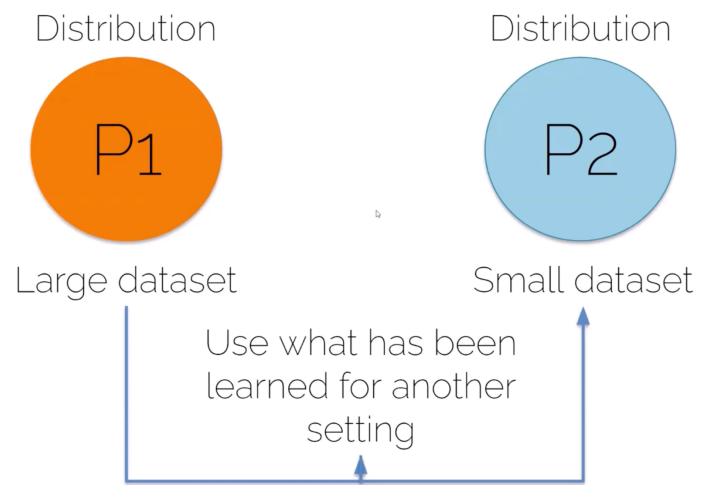
- Entrenar una red neuronal profunda necesita un montón de data
- Poder recolectar mucha data es caro o a veces imposible

• Idea

- Algunos problemas/tareas están relacionadas
- Podemos transferir el conocimiento de una tarea a otro?
- Podemos reutilizar (aunque sea partes) de una red pre entrenada, para nuestra nueva tarea?









Transfer Learning

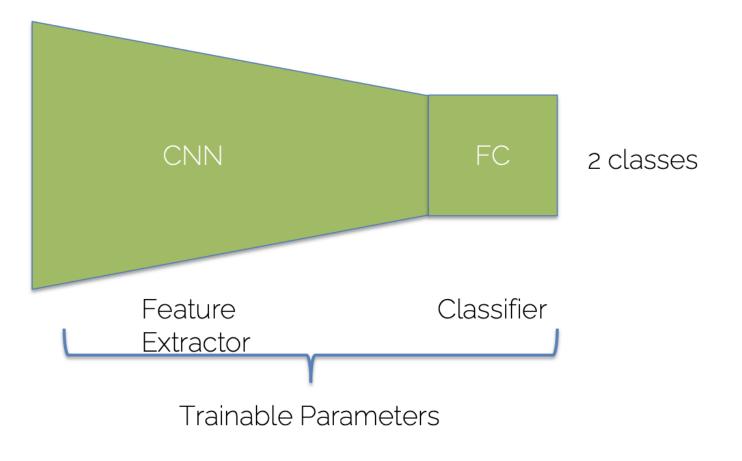


Coloring Legend:



Untrained

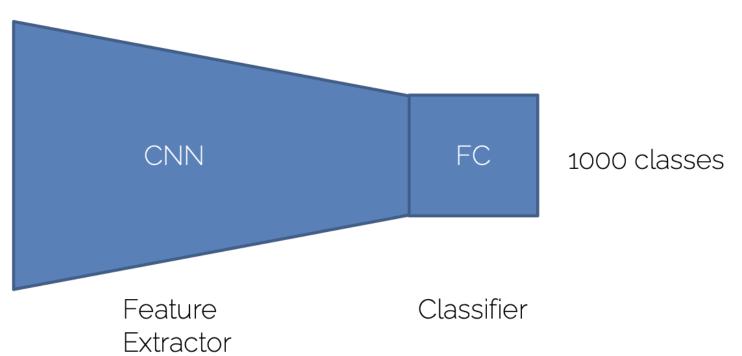












Coloring Legend:



Untrained



Traine

Inteligencia Artificial 2024





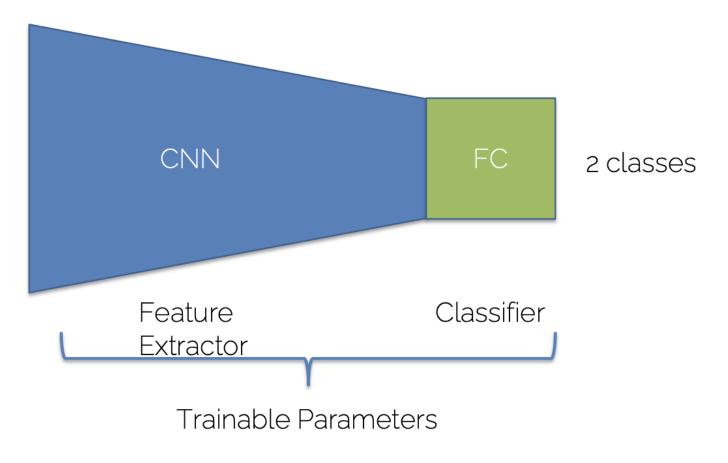


Coloring Legend:



Untrained







Transfer Learning



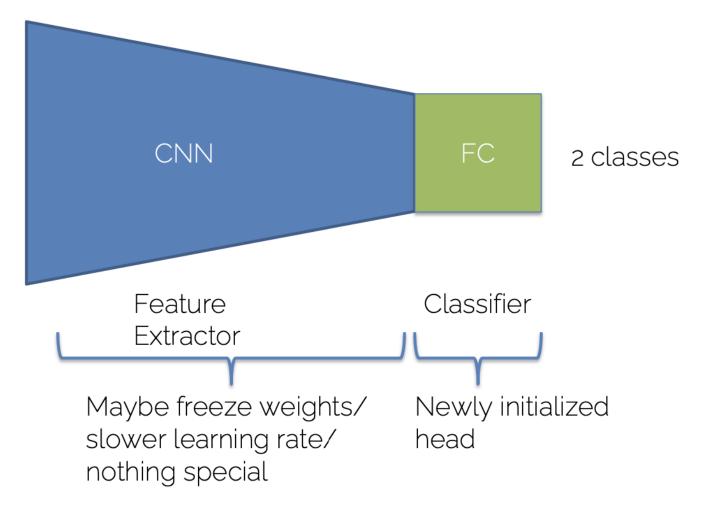
Coloring Legend:



Untrained



Traine



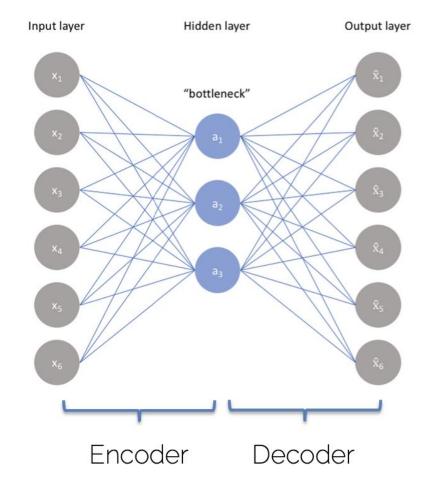


Autoencoder

CATOLICA PROLEMANT OF THE PROPERTY OF THE PROP

Autoencoder

- Tarea
 - Reconstruir el input dado un cuello de botella mejor
- No necesita labels

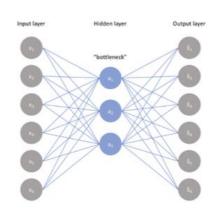




Transfer usando un Autoencoder

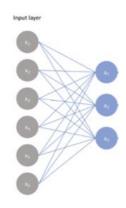
Primer paso:

 Entrenar un Autoencoder en un dataset grande (puede ser sin labels), muy similar a tu dataset objetivo)



Segundo paso:

 Tomar un Autoencoder pre entrenado y usarlo como la primera parte de una arquitectura de clasificación de mi dataset objetivo





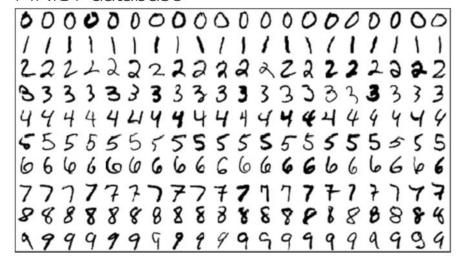
Ejercicio 8

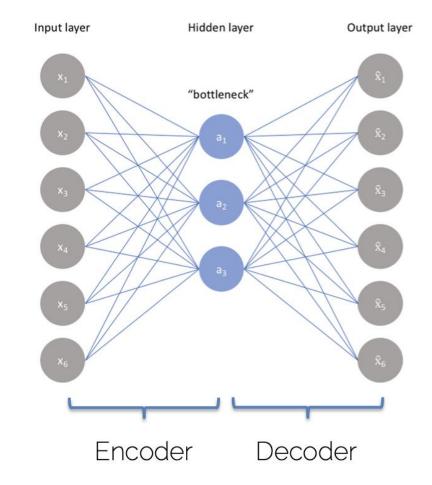


Autoencoder

- Tarea del ejercicio:
 - 60.000 imágenes
 - Solo 300 con labels

MNIST database









Todavía no vamos a tener CNNs

Próximo ejercicio, ya sí

• Por última vez vamos a usar capas lineales



Nos vemos el próximo lunes ©