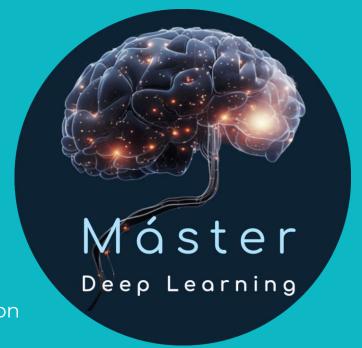
### **Deep Learning**

Pytorch3 - Datasets, Dataloaders, Collate function











- 1. Introducción a datasets y dataloaders
- 2. Datasets en PyTorch
- 3. Dataloaders en Pytorch
- 4. Collate Functions
- 5. Técnicas avanzadas

## 1. Introducción a Datasets y Dataloaders



### Introducción a Datasets y Dataloaders

 Dataset: clase de pytorch diseñada para representar y manejar conjuntos de datos. Es decir, proporciona un acceso estructurado a los datos, sin cargarlos directametne en memoria.

• **Dataloader**: clase de pytorch que *carga eficientemente* los datos desde un Dataset, organizandolo en batches, procesarlos, etc.



### ¿Porqué es tan importante?

- 1. Permite manejar grandes volumenes de datos
- 2. Flexibilidad
- 3. Eficiencia

## 2. Datasets en Pytorch



### Datasets precargados

- Se tratan de dataset ya disponibles en la librería de Pytorch y no necesitan están guardados en local.
- Tipos: Texto, imagen, audio o video (TorchVision)
- Permiten realizar transformaciones directamente sobre los datos utilizando.
  - Cambiar el tamaño
  - Aumento de datos (data augmentation)
  - Normalizar
  - Etc.



### Datasets personalizados

- Nos permite trabajar con datos que tenemos guardados en local
- Necesita crear una Clase de tipo Dataset compuesta de tres funciones:
  - \_\_init\_\_: definiremos nuestros datos y en caso de estar en archivo los cargaremos
  - \_\_len\_\_: nos proporcionará el número de muestras de
  - **\_\_getitem**\_\_: devolverá muestras del dataset a partir de los índices.

# 3. Dataloaders en Pytorch



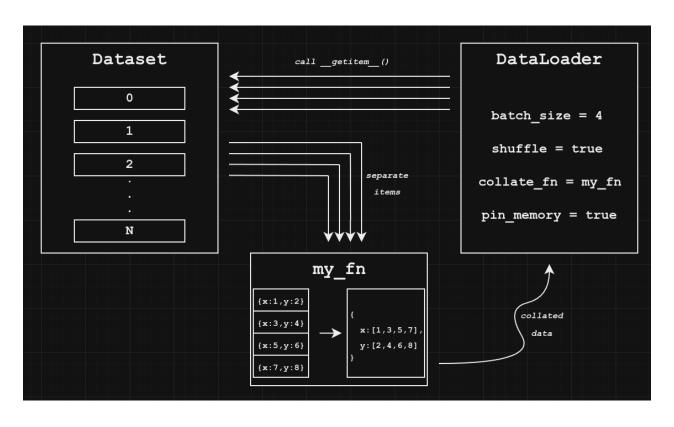
#### **Dataloaders**

- Es una clase de diseñada para simplificar la carga y la iteración de conjuntos de datos durante el entrenamiento de modelos de aprendizaje profundo.
- Principales características:
  - Carga las muestras de cada batch para cada paso del entrenamiento, sin tener que cargar todas las muestas.
  - Mezclar las muestras: mezcla aleatoriamente los datos, evitando sesgos.
  - Multiprocesamiento: usa múltiples subprocesos para acelerar la carga.
  - *Customizable*: mediante la función collate\_fn
  - *Iteración sencilla*: mediante loop for.

## 4. Funciones Collate



#### Funciones Collate



### 5. Técnicas avanzadas



### Optimización de la Carga de Datos

- *num\_workers*: nos permite cargar los datos en diferentes subprocesos.
- *prefetch\_factor*: nos permite definir el número de batches que se cargan antes de ser necesarios.
- *pin\_memory*: fija la memoria de los tensores cargados en la RAM para transferencias más rápidas a la **GPU**.

## 6. EXTRA RESOURCES





#### Documentación

- https://pytorch.org/tutorials/beginner/basics/data\_tutorial.ht ml
- https://pytorch.org/vision/stable/datasets
- <a href="https://pytorch.org/tutorials/beginner/basics/transforms\_tutorial.html">https://pytorch.org/tutorials/beginner/basics/transforms\_tutorial.html</a>

### **Deep Learning**

Pytorch3 - Datasets, Dataloaders, Collate function





