

Aprendizaje Automático Profundo (Deep Learning)



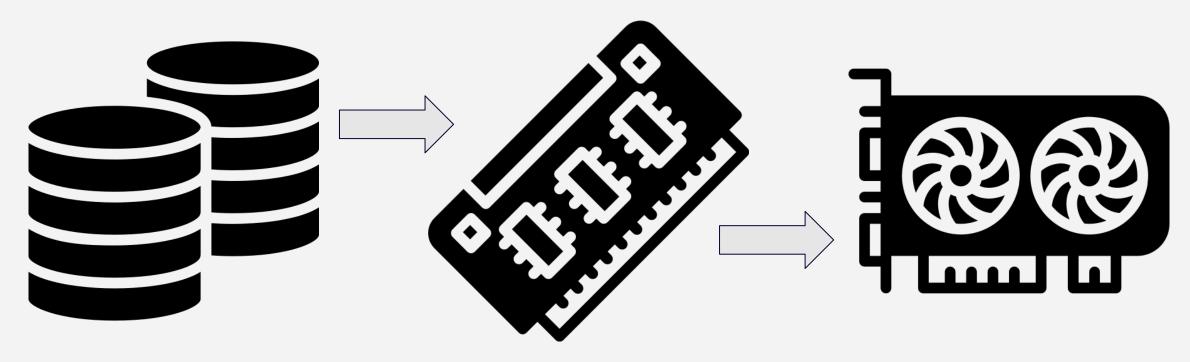


Dr. Facundo Quiroga - Dr. Franco Ronchetti

# Carga de datos

# ¿Cómo cargar conjuntos de datos?

- Dos enfoques principales
  - o a) Cargar todo en memoria (si entra)
  - o b) Cargar batchs a medida que se usan
    - Libero memoria de batches usados
    - Múltiples threads si la carga es lenta



## ¿Cómo cargar datos para entrenar?

- Cargar todo en memoria (si entra)
  - Es el enfoque que usamos hasta ahora con MNIST, CIFAR10 y todos los conjuntos de las prácticas 2 y 3

```
#cargar todos los datos en memoria
x,y=load data()
print(x shape[0]) # 10000 ejemplos
model= ...
# Entrenar con 32 ejemplos por vez
model.fit(x,y,batch size=32)
```

#### Carga de datos con un **generator**

Utilizando un generator

```
def generator(batch size):
                                        load_samples carga las
  n = 10000
                                        imágenes desde from hasta
  while True: # generador infinito
                                        to desde disco, red, etc
     for i in range(n//batch size):
        index=i*batch size
        x,y=load_samples(from=index,to=index+batch size)
        yield x,y
                                          generator es infinito =>
model= ...
                                          steps_per_epoch para
# Entrenar con 32 ejemplos por batch
                                          saber cuantos batchs por época
# Carga a memoria a medida que se usa
model.fit_generator(generator(32),
                     steps_per_epoch=10000/32,...)
```

#### fit, predict y evaluate para generators

- Versiones de fit, evaluate y predict con generators
  - Implementadas en clase Model

```
#todos los datos en memoria
x,y=load_data()
...
model.fit(x,y,batch_size=32)
...
model.predict(x,y,batch_size=32)
...
model.evaluate(x,y,batch_size=32)
```

```
def generator(batch_size):
    ...
g=generator(32)
model.fit_generator(g)
...
model.predict_generator(g)
...
model.evaluate_generator(g)
```

#### Carga de datos en paralelo con **Sequence**

• Utilizando un *generator* subclasificando *Sequence* 

```
    Carga de datos multithreaded

class CustomSequence(Sequence):

    Carga y entrenamiento

  def init (self, batch size):
                                            en paralelo
     self.batch size=batch size
     self.n=10000
  def len (self): # cant de batches
     return self.n // self.batch size
  def getitem (self, idx):
     index=idx*batch size
     x,y=load_samples(from=index,to=index+batch_size)
     return x,y
                                   No requiere steps_per_epoch
model.fit_generator(CustomSequence(32))
```

#### Eficiencia de la carga de datos en paralelo

Eficiencia de fit\_generator

Sin multithreadingdef generator()

CPU Prepare 1 idle Prepare 2 idle Prepare 3 idle

GPU/TPU idle Train 1 idle Train 2 idle Train 3

time

Con multithreading

clase Sequence

CPU GPU/TPU

Prepare 1	Prepare 2	Prepare 3	Prepare 4
idle	Train 1	Train 2	Train 3

time

## Carga de imágenes para clasificación con Keras

• Generators para imágenes incluidos en Keras

```
datagen = ImageDataGenerator()
train_generator = datagen.flow_from_directory(
    'data/train', # dir de las imagenes
        target_size=(150, 150),# resize tam destino
        batch_size=32,
        class_mode='categorical')
model.fit_generator(train_generator,
        steps_per_epoch=len(train_generator)/32,...)
```

- Por cada clase, una subcarpeta con imágenes.
  - class\_mode = 'sparse' => Codificar clase con *labels*, enteros
  - class\_mode = 'categorical' => Codificar clase con vectores one\_hot
  - o class\_mode = None => No cargar la clase