

#### Introducción

El objetivo principal consiste en desarrollar un modelo de aprendizaje automático capaz de clasificar imágenes de fósiles encontrados en afloramientos geológicos.

#### **Objetivos**

- Investigar el marco teórico y estado del arte.
- Preparar el conjunto de datos Geo Fossils-I
- Aplicar técnicas de data augmentation.
- Seleccionar diferentes arquitecturas de modelos de clasificación.
- Implementar y entrenar los modelos de clasificación.
- Evaluar los modelos mediante protocolo de pruebas.
- Analizar los resultados.



### Estado del arte



Base de datos Geo-Fossils-I 1200 imágenes 6 clases

> ResNet50: Accuracy = 0.7953



Inception-ResNet-v2: accuracy = 0.90 Inception-v4: accuracy = 0.89

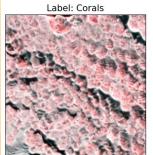
# Data Augmentation: Estado del Arte (ResNet50)

- RandomResizedCrop
- RandomRotation
- ColorJitter
- RandomHorizontalFlip
- CenterCrop
- Normalize

#### Geo-Fossils-I Dataset

- 1200 imágenes
- 6 clases (200 imágenes x clase)









# Arquitecturas a implementar

ResNet50 [1]: 24'034.118



25'638.350 InceptionV3 [2]:



**Visual Transformer [3]:** 

vit\_b\_16: 85'997.062

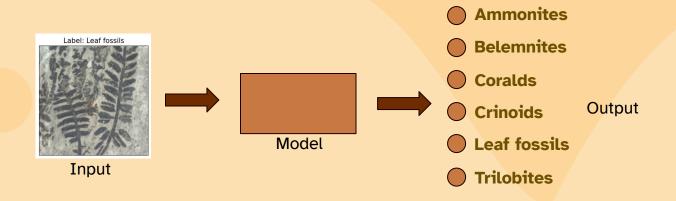
vit\_b\_32: 87'653.638

[1] He et al. "Deep Residual Learning for Image Recognition" 2016.

[2] Szegedy et al. "Rethinking the Inception Architecture for Computer Vision" 2016.

[3] Dosovitskiy et al. "An Image is Worth 16x16 Words: Transformers for Image Recognition at Scale" 2021.





#### Partición datos:

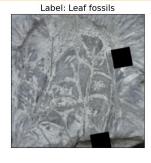
- 80% training (160 muestras x clase)
- 20% test (40 muestras x clase)

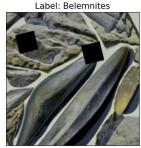
## **Data Augmentation**

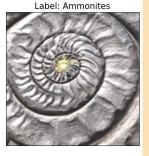
- Resize
- CenterCrop
- CoarseDropout
- ShiftScaleRotate
- HorizontalFlip
- RandomBrightness Contrast
- Normalize













## Resultados

	Precisión	Recall	F1-score
ResNet50	0.873	0.850	0.844
InceptionV3	0.638	0.496	0.487
Vit 16	0.809	0.804	0.800
Vit 32	0.839	0.808	0.804

	Precisión	Recall	F1-score
ResNet50	0.888	0.867	0.865
InceptionV3	0.601	0.517	0.515
Vit 16	0.829	0.821	0.818
Vit 32	0.833	0.804	0.798

Tabla 1. Primera ejecución.

Tabla 2. Segunda ejecución.

## Conclusiones

- Obtuvimos un mejor rendimiento general utilizando el modelo ResNet50.
- La aplicación de data augmentation fue indispensable en esta aplicación en donde la cantidad de datos de entrenamiento por clase es muy reducida.
- La implementación se desarrolló en el marco de la reproducibilidad.





 Experimentar con la creación de más muestras sintéticas con el fin de aumentar el tamaño del dataset.