

## **Vision Transformers**

Docentes:

Esp. Abraham Rodriguez - FIUBA

Mg. Oksana Bokhonok - FIUBA



### Programa de la materia

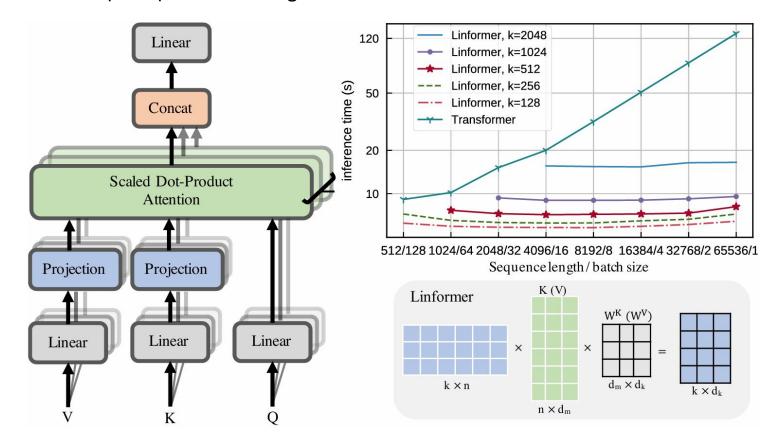
- 1. Arquitectura de Transformers e imágenes como secuencias.
- 2. Arquitecturas de ViT y el mecanismo de Attention.
- 3. Ecosistema actual, Huggingface y modelos pre entrenados.
- 4. GPT en NLP e ImageGPT.
- 5. Modelos multimodales: combinación de visión y lenguaje
- 6. Segmentación con SAM y herramientas de auto etiquetado multimodales.
- 7. OCR y detección con modelos multimodales.
- 8. Presentación de proyectos.



#### **Linear Self-Attention**

Simplificación de la autoatención para reducir el tiempo de cálculo

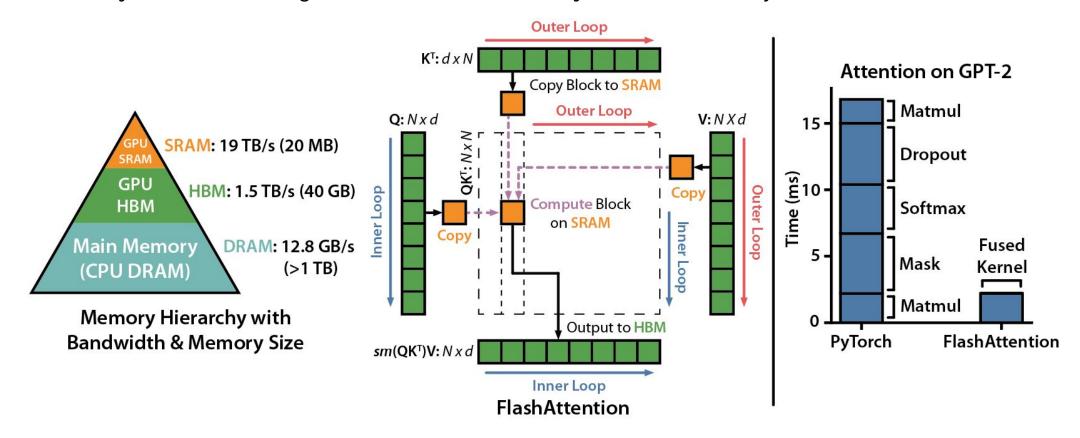
Eficiencia escalable para procesar imágenes de alta resolución





#### **FlashAttention** (estándar)

Optimizaciones en GPU para reducir el costo computacional de la autoatención estándar Maneja eficientemente grandes secuencias con mejoras en velocidad y memoria

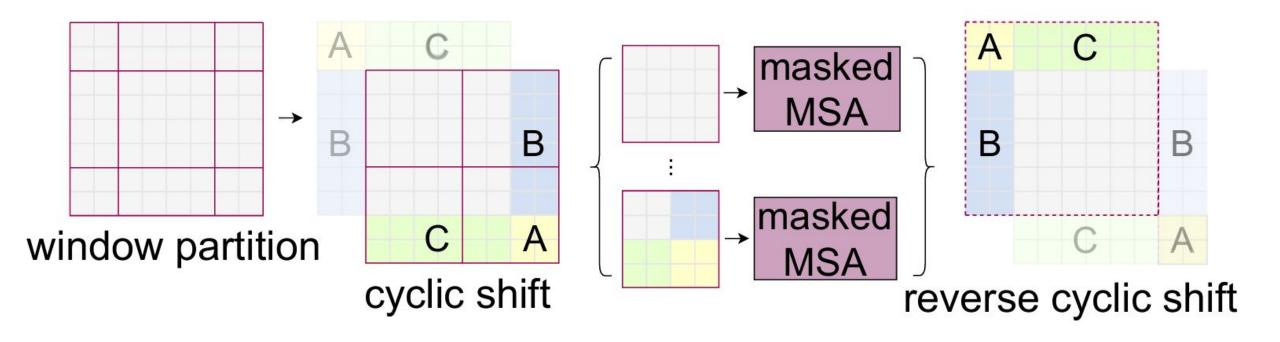




#### Window Multi-head Self Attention (Se usa en Swin Transformer)

Atención en ventanas locales para limitar el alcance y mejorar la eficiencia

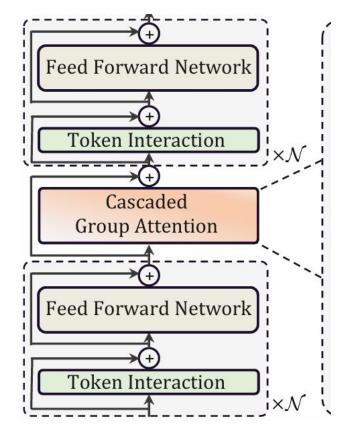
Permite capturar características locales en cada ventana de la imagen

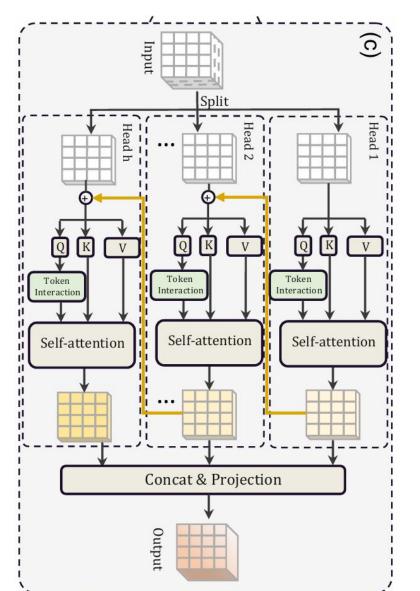




#### **Cascaded Group Attention**

Agrupa tokens en jerarquías para mejorar el enfoque local-global

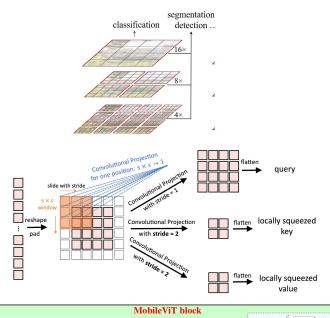


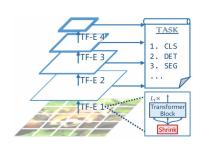




#### Repaso de algunas de las arquitecturas ViT

- Swin Transfomer (Link-paper, Link-huggingface)
  - Mecanismo de atención jerárquica basado en ventanas deslizantes.
  - Divide la imagen en ventanas no superpuestas para aplicar self-attention local.
  - Usa ventanas deslizantes para capturar información a mayor escala.
  - Más eficiente en memoria y meior en la captura de detalles locales y globales que ViT clásico.
- Convolutional Vision Transformer (CvT) (<u>Link-paper</u>, <u>Link-huggingface</u>)
  - CvT promete incrementar el rendimiento y robustez de ViT mientras se conserva una alta eficiencia computacional. Introduce convolución. en dos partes de ViT:
    - Reemplaza la proyección lineal por proyección convolucional.
    - Utiliza una estructura jerárquica en múltiples etapas similar a CNNs.
- MobileViT (Link-paper, Link-huggingface)
  - combina CNNs y ViTs para tareas de visión en dispositivos móviles y de bajo consumo.
  - Sustituye el procesamiento local de las convoluciones con procesamiento global usando transformers.
- Pyramid ViT (<u>Link-paper</u>, <u>Link-huggingface</u>)
   A diferencia de ViT, PVT genera salidas de alta resolución con menores costos computacionales y de memoria.
  - Combina ventajas de CNNs y Transformers, convirtiéndose en un backbone unificado para diversas tareas de visión.
  - Utiliza una pirámide progresiva y atención con reducción espacial para mejorar la resolución bajo recursos limitados.





X



#### ViTs. Ejemplos de uso

#### Swin Transfomer (<u>Link</u>)

Clasificación de imagenes

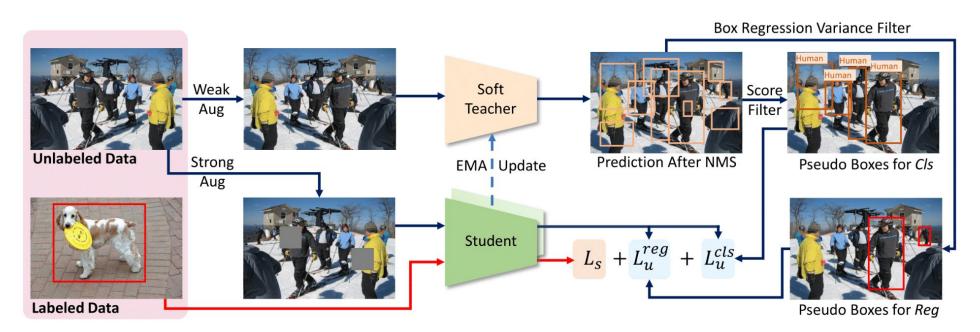
Detección de objetos

<u>Detección de objetos semisupervisado</u>

Segmentación semantica

Reconocimiento de acciones en videos

Transformer-SSL: aprendizaje auto-supervisado contrastivo



# Ecosistema actual



#### Donde estan los ViT?

ViT es bastante nuevo (Oct 2020), respecto a los transformers, el **foco** está en LLMs y Al generativa donde virtualmente no tienen competencia (para Mayo 2020, ya existía **GPT-3**), pero en Visión Artificial, ViT tiene competencia, siendo las CNNs.

Sin embargo hoy en día podemos encontrar ViT en:

Sistemas ADAS

Robótica

Sistemas Embebidos



### **OpenPilot**

OpenPilot de comma.ai, es un proyecto que ha utilizado en su mayoria CNNs, hasta <u>recientemente</u>, donde sustituyeron EfficientNet (CNN) por FastViT (CNN + ViT) de Apple.

**Website** 

<u>Video</u>



### **OpenPilot Hardware**

Una de las razones por las cuales hay algo de escepticismo respecto a ViT, **es el alto requerimiento de hardware del Transformer**, pero que hardware utiliza OpenPilot?

**Cameras:** Three 1080p cameras with 140 dB dynamic range, including dual-cam 360° vision and a narrow cam for distant objects.

Processor: Qualcomm Snapdragon 845 (2017) Samsung galaxy S9, Pixel 3, y celulares de 5+ años!

**CAN FD Enabled:** Supports CAN FD vehicles without extra hardware.

Storage: 128GB built-in.

Connectivity: LTE, Wi-Fi, and High-Precision GPS.

**Night Vision:** IR LEDs for interior night-vision monitoring.

**Display:** 2160x1080 OLED.

Ports: OBD-C (USB-C with CAN) and USB 3.1 Gen 2.





#### **Apple Products**

Apple esta a la vanguardia con respecto a arquitecturas ViT con MobileViT, MobileCLIP y FastViT.

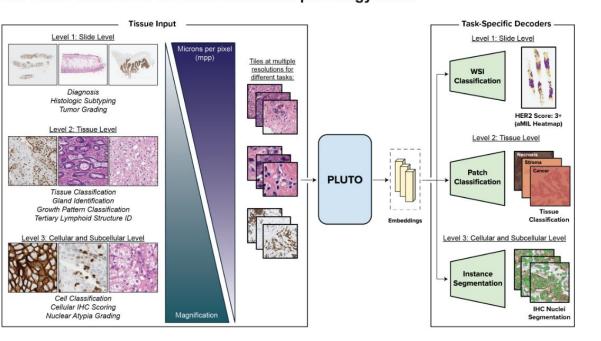
Deploying ViT to Apple Neural Engine

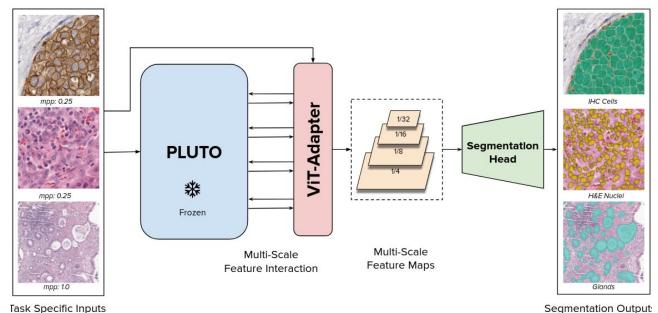


### PathAl (patología)

PathAl es una empresa de analisis de patologia utilizando IA, en Mayo 2024, publicaron el paper "PLUTO: Pathology-Universal Transformer"

#### A. PLUTO framework for multi-resolution pathology tasks







#### **Robotic Transformer 2**

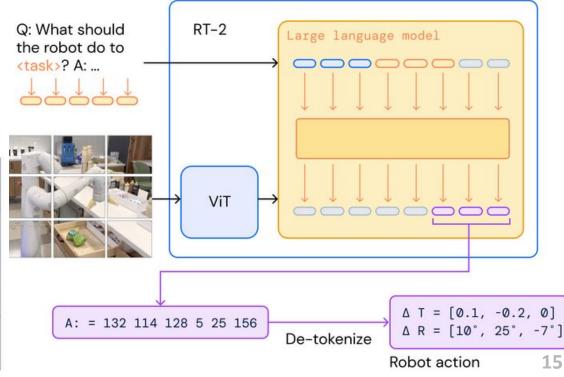
RT-2 es un modelo Vision-Language (ViT y LLM) aplicado a robótica, el cual permite instruir a un robot a realizar tareas sin necesidad de conocimiento previo sobre las mismas, solamente con un prompt y una cámara.

#### Demostración.

Push the ketchup to the blue cube







#### **Servicios Cloud**

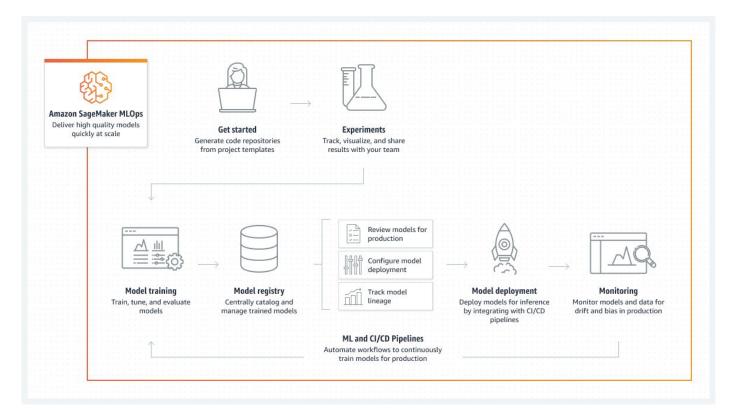








- Servicio de aprendizaje automático de AWS, lanzado en 2017.
- Proporciona herramientas para construir, entrenar y desplegar modelos de aprendizaje automático.
- Incluye <u>SageMaker Studio</u> (IDE) y <u>MLOps</u> entre otros <u>servicios</u>

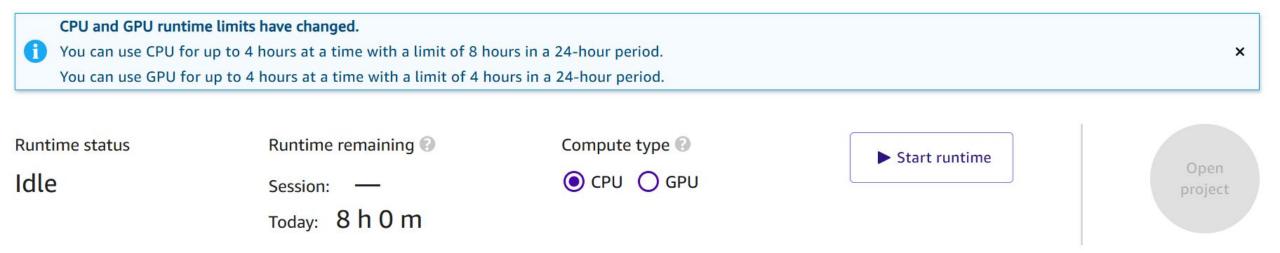




SageMaker Studio Lab



My project



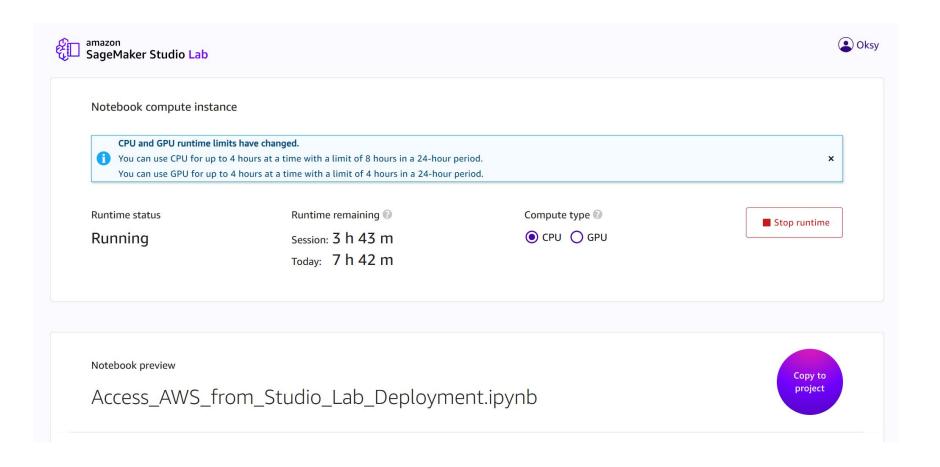


Hugging Face on Amazon SageMaker

Hugging Face Pretrained Model to Amazon SageMaker

Amazon SageMaker

Hugging Face — sagemaker 2.232.2 documentation





Veamos el entorno <u>SageMaker Studio Lab</u>





### **Hugging Face**



<u>Hugging Face – The AI community building the future.</u> <u>Hugging Face - Documentation</u> <u>Pransformers Notebooks</u>

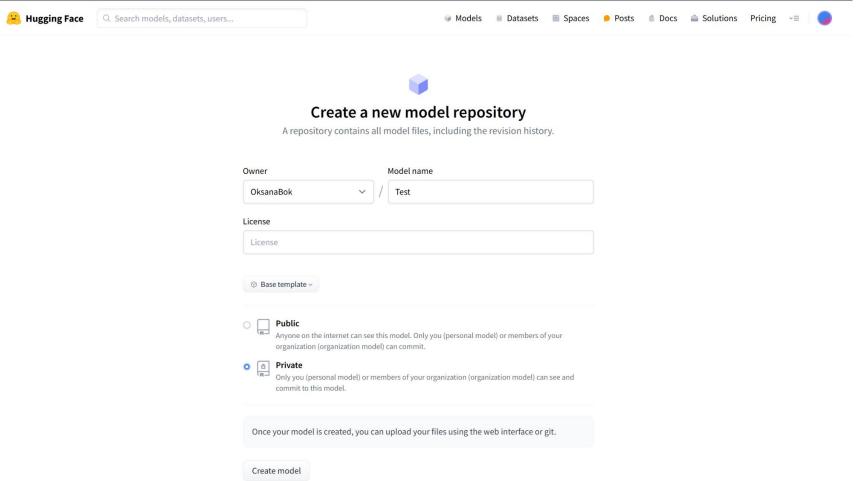
- Hugging Face fue fundada en 2016 por Clément Delangue, Julien Chaumond y Thomas Wolf.
- Comenzó como un chatbot dirigido a adolescentes.
- Se transformó en el repositorio de IA de código abierto más completo, conocido como el "GitHub de la IA".
- Democratizó el acceso a modelos y datasets de IA, facilitando el trabajo de investigadores, empresas y desarrolladores.
- Alberga más de 1M modelos y ≈250,000 datasets en áreas como NLP, visión por computadora, vision transformers.

**Hugging Face on Google Cloud** 

Hugging Face on Amazon SageMaker

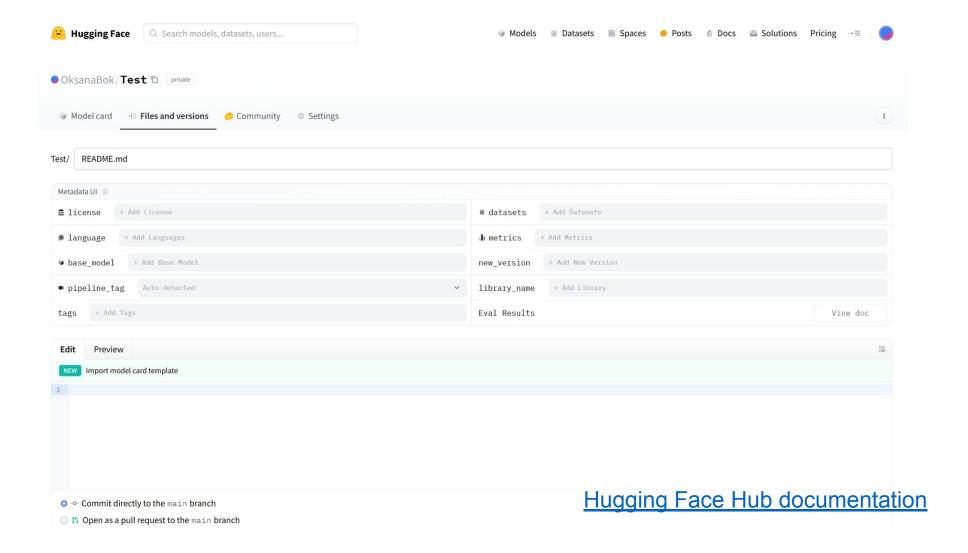
<u>Hugging Face on Azure – Huggingface Transformers | Microsoft Azure</u>



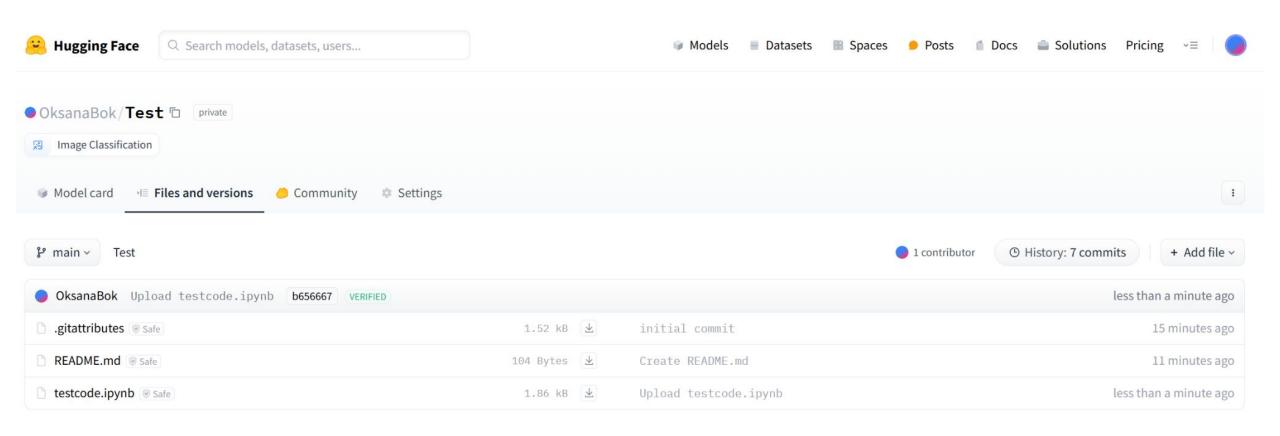


**Hugging Face Hub documentation** 

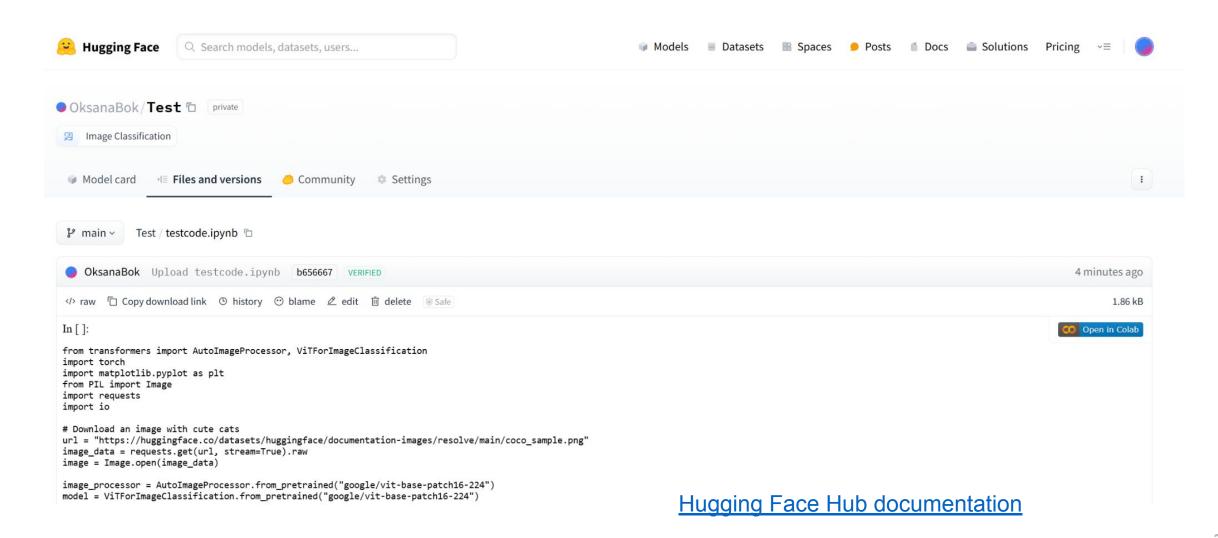




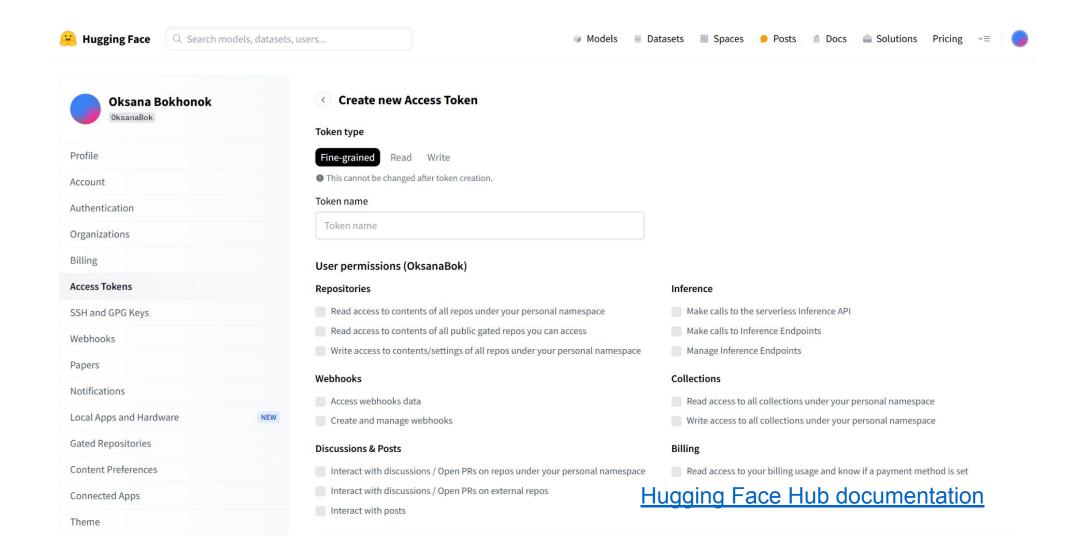














Veamos el entorno <u>Hugging Face Hub documentation</u>





### Hugging Face - Instalación

#### <u>Installation</u>

#### !pip install transformers datasets huggingface\_hub

- transformers: para trabajar con modelos pre entrenados.
- datasets: para cargar y procesar datasets.
- huggingface\_hub: para gestionar y autenticar en Hugging Face Hub.
  - https://huggingface.co/settings/tokens

from huggingface\_hub import login login(token="tu\_token\_aqui")



## **Hugging Face - Clases**

Processo básico	Ejemplo de clasificación: <a href="mage_classification.ipynb - Colab">image_classification.ipynb - Colab</a> Ejemplo: <a href="mage_classification.ipynb - Colab">CEIA-VIT/TrabajosPracticos/TP3/TP3.ipynb at main · FIUBA-Posgrado-Inteligencia-Artificial/CEIA-VIT</a>
Carga de datos  Quickstart, quickstart.ipynb - Colab	from datasets import load_dataset ds = load_dataset('beans')
Procesamiento de imágenes, basado en tipo de modelo  Image Processor Preprocess	from transformers import ViTImageProcessor model_name_or_path = 'google/vit-base-patch16-224-in21k' processor = ViTImageProcessor.from_pretrained(model_name_or_path)
Carga de modelo  Transformers	from transformers import ViTForImageClassification labels = ds['train'].features['labels'].names model = ViTForImageClassification.from_pretrained(model_name_or_path,)
Entrenamiento/Finetuning  Trainer, Fine-tune a pretrained model, Fine-Tune ViT for Image Classification with Transformers Fine-tune a pretrained model	from transformers import Trainer trainer = Trainer( model=model, args=training_args, data_collator=collate_fn,)
Evaluación	Evaluate



## Hugging Face. Ejemplos de modelos

Multimodal. Generación de captions (texto a partir de imagen)	nlpconnect/vit-gpt2-image-captioning · Hugging Face
Multimodal. Generación de captions (texto a partir de imagen)	Salesforce/blip-image-captioning-large · Hugging Face
Multimodal. Clasificación y búsqueda de imágenes basado en texto	openai/clip-vit-large-patch14 · Hugging Face
Clasificación y detección de objetos en imágenes	microsoft/swin-base-patch4-window12-384 · Hugging Face
Clasificación de imágenes	microsoft/cvt-13 · Hugging Face
Clasificación de imágenes en dispositivos móviles	apple/mobilevit-small · Hugging Face
Aprendizaje de representaciones de imágenes sin etiquetas (clasificación y extracción de características)	facebook/dinov2-base · Hugging Face
Multimodal:Tareas de comprensión multimodal (texto e imagen)	facebook/flava-full · Hugging Face



#### Desafío de 30 min

Vamos a organizar grupos a través de Google Meet.

Tarea de Cada Grupo:

Crear una notebook que realice lo siguiente:

- Leer una imagen.
- Cargar un modelo pre entrenado de huggingface.
  Realizar una inferencia utilizando ese modelo.

¡Buena suerte con la tarea!



### Ejemplo de fine-tuning

 $\underline{CEIA-ViT/TrabajosPracticos/TP3/ViT\_fine\_tuning.ipynb\ at\ main\ \cdot\ FIUBA-Posgrado-Inteligencia-Artificial/CEIA-ViT\_fine\_tuning.ipynb\ at\ main\ value of the posgrado-Inteligencia-Artificial/CEIA-ViT\_fine\_tuning.ipynb\ at\ main$ 



## Bibliografia

•

# Preguntas?