Presentación

# Segment Anything

Meta Al Research FAIR





#### Contexto y objetivo

#### NLP – Natural Language Processing

- Grandes dataset
- Foundations models
- Prompting



Zero-shot y few-shot generalización

## Computer Vision – Segmentación de imágenes

Ningún gran dataset con masks





**OBJETIVO :** Desarrollar un "foundation model" para la segmentación de imágenes



#### SAM – Funcionamiento



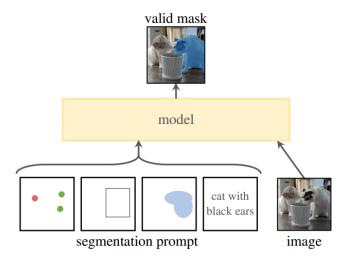
Cualquier prompt



Mask de segmentación válido



Ambiguamente consciente

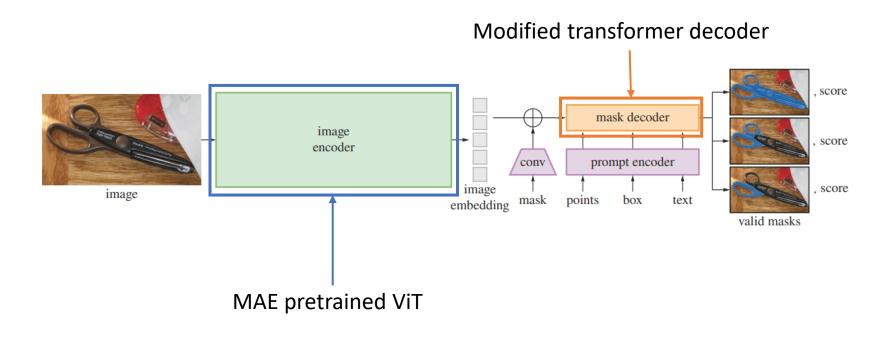


(a) **Task**: promptable segmentation



#### SAM – Modelo

#### **Segment Anything Model (SAM) overview**





## Data engine – SA-1B



3 fases



Primero se entrena con dataset público Luego con máscaras recién anotadas Encoder escalado de ViT-B a Vit-H

4,3M masks



Primero, detección automática de masks de confianza Luego, profesionales anotan objetos adicionales

5,9 M masks



Anotación totalmente automática Predicción IoU para los masks seguros Selección de masks estables



### Data Set



High Quality Image (3300×4950 pixels en promedio)

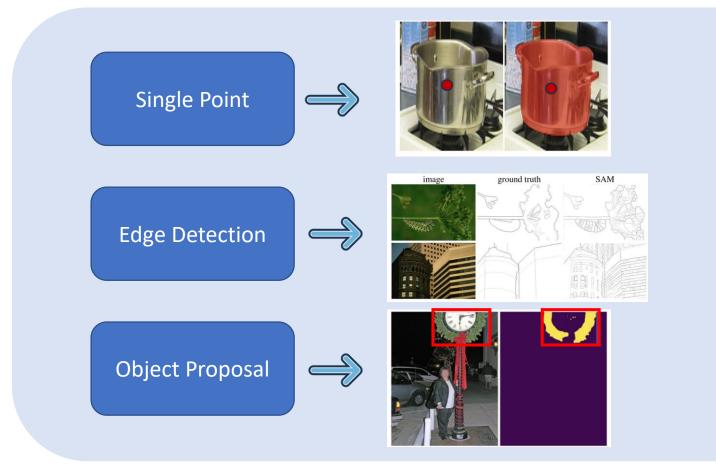
1,1B Masks

99,1 % generado automáticamente



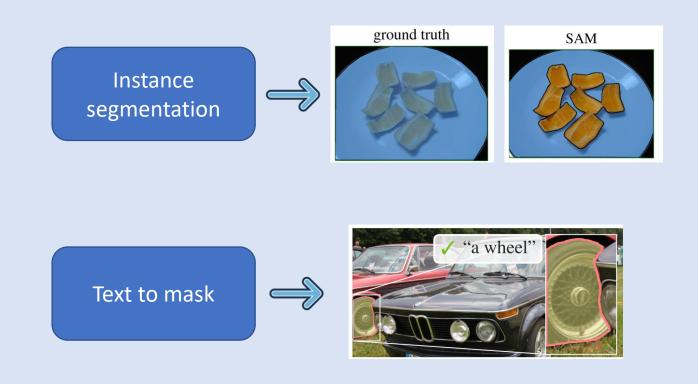
## Zero-Shot Transfer Experiment

→ Experiment on 23 datasets

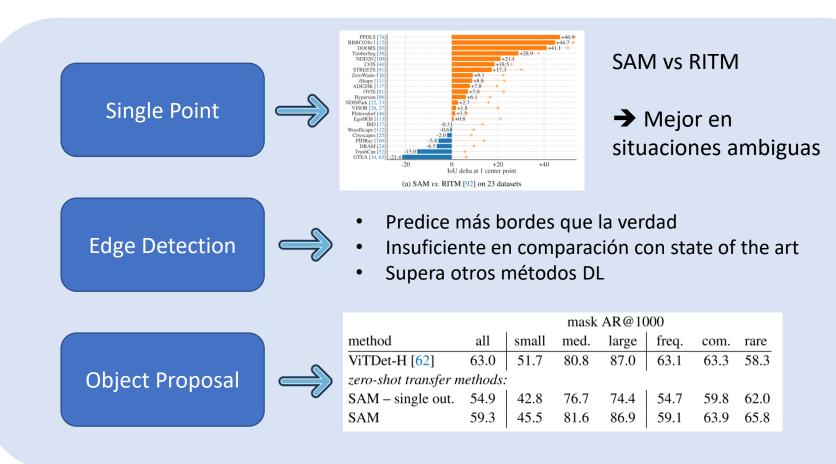




## Zero-Shot Transfer Experiment



### Zero-Shot Transfer Experiment – Resultados



## Zero-Shot Transfer Experiment – Resultados

Instance segmentation



- Detrás de VitDet
- En un estudio humano, SAM supera a VitDet

Text to mask







### Conclusión

Rendimiento competitivo

Limitaciones

Un análisis responsable interesante

Base de datos y modelo SAM públicos



## Gracias por su atención

