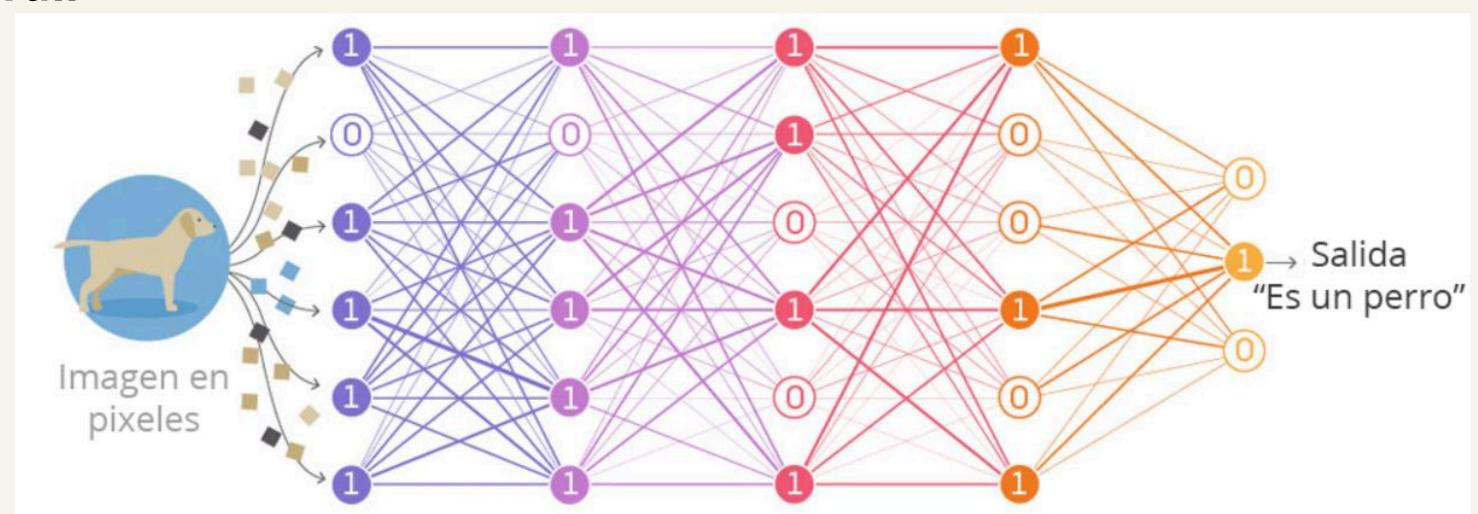
PARADIGMAS DE LA IA

ENFOQUE CONEXIONISTA

Este enfoque se basa en redes neuronales artificiales. Es capaz de aprender de datos y adaptarse a nuevas situaciones. Se ha utilizado en el reconocimiento de imágenes y el procesamiento del lenguaje natural.

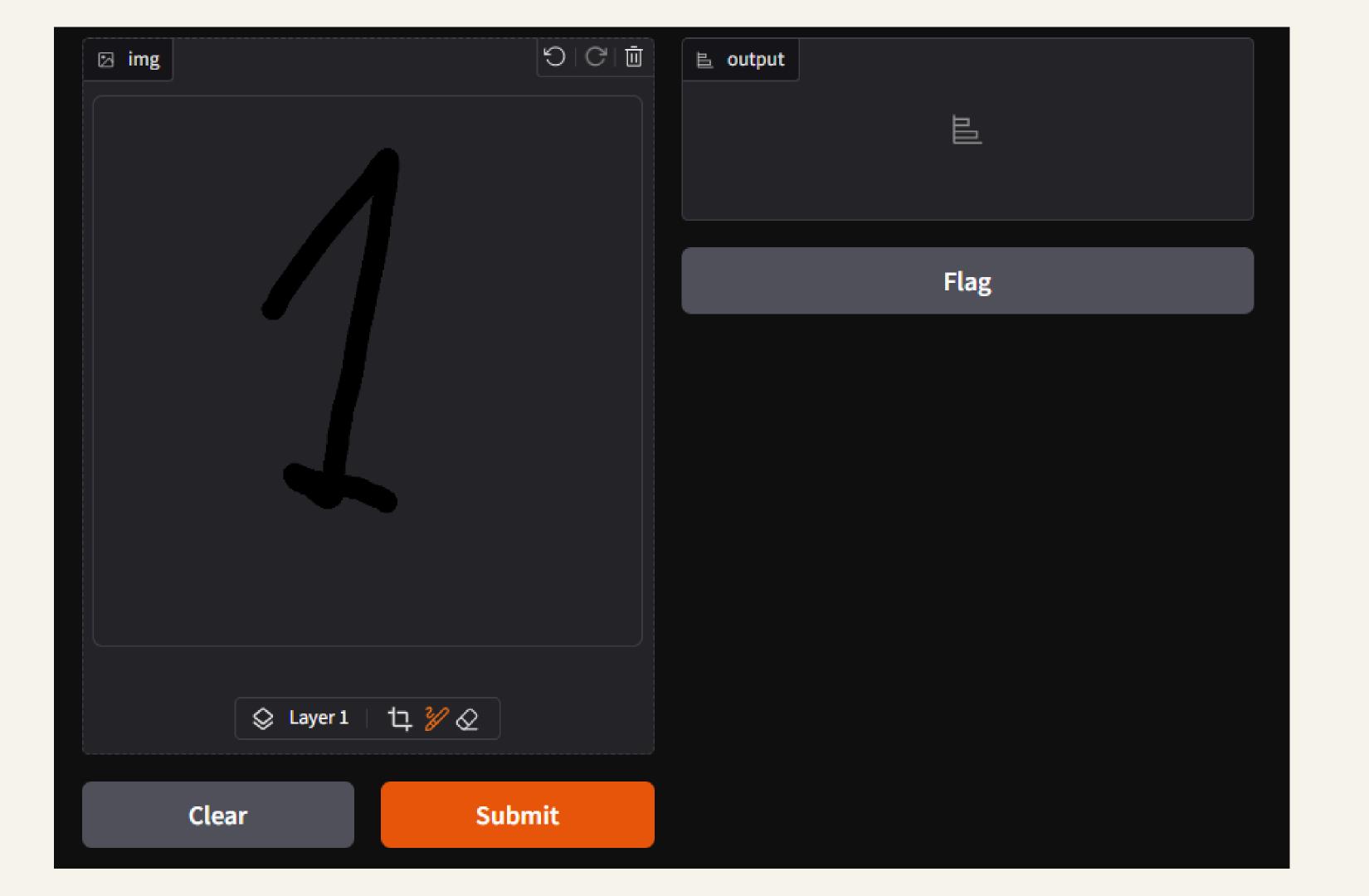


EJEMPLO PRACTICO

Una aplicación de reconocimiento de dígitos escritos a mano utilizando Redes Neuronales Convolucionales (CNN) y TensorFlow.

El enfoque conexionista se centra en el uso de redes neuronales para aprender a partir de datos. Al utilizar CNNs, el modelo se ajusta y aprende a reconocer patrones complejos a través de las conexiones entre neuronas artificiales.

```
X
🥏 app.py
Reconomiento-de-digitos-con-red-neuronal > 🕏 app.py > ...
       import gradio as gr # Importar la librería de Gradio
       import tensorflow as tf # Importar la librería de TensorFlow
       import numpy as np # Importar la librería de NumPy
       # Cargar el modelo de la red neuronal
  5
       modelo = tf.keras.models.load model('d:/J-UNI/IA/CNN/Reconomiento-de-digitos-con-red-neuronal/numeros.h5')
  6
       # Función para clasificar la imagen
  8
       def clasificar imagen(img):
  9
           # Convertir la imagen a un arreglo de NumPy
 10
           img = img.reshape(1, 28, 28, 1).astype('float32') / 255
 11
           predicciones = modelo.predict(img) # Realizar la predicción
 12
           digito predicho = np.argmax(predicciones) # Obtener el dígito predicho
 13
 14
           return str(digito predicho) # Devolver el dígito predicho
 15
 16
       # Crear la interfaz de Gradio
 17
       interfaz = gr.Interface(fn=clasificar imagen, inputs="sketchpad", outputs="label")
 18
       interfaz.launch()
 19
```



ENFOQUE SIMBÓLICO

El paradigma de enfoque simbólico en lA utiliza símbolos para representar el conocimiento y las reglas que se usan para procesarlo. En lugar de trabajar con patrones numéricos o comportamientos, como en las redes neuronales, se enfoca en usar representaciones abstractas y reglas para hacer deducciones y tomar decisiones.

DATOS DE ENTRADA Y SALIDA

ENTRADA

- Hechos
- Reglas
- Representaciones simbólicas

SALIDA

- Conclusiones o inferencias
- Soluciones

VENTAJAS Y DESVENTAJAS DEL ENFOQUE SIMBÓLICO

VENTAJAS

- Explicabilidad
- Razonamiento lógico
- Representación estructurada

DESVENTAJAS

- Escalabilidad
- Manejo de incertidumbre



¿PARA QUÉ SE USA EL ENFOQUE SIMBÓLICO?

- Sistemas expertos
- Representación del conocimiento
- Razonamiento lógico
- Diagnóstico

EJEMPLO DE ENFOQUE

SIMBÓLICO

Motor de Inferencia

 Imagina que tenemos un motor de inferencia que utiliza reglas simbólicas para deducir hechos.
 Consideremos un conjunto de hechos y reglas en un dominio de diagnóstico médico.

```
# Hechos conocidos
\vee hechos = {
     "Juan tiene fiebre": True,
     "Juan tiene tos": True,
     "Juan es adulto": True,
 # Reglas de inferencia

∨ def regla_1():
     if hechos["Juan tiene fiebre"] and hechos["Juan tiene tos"]:
         return "Juan puede tener gripe"
     return None
v def regla_2():
     if hechos["Juan tiene fiebre"] and hechos["Juan es adulto"]:
         return "Juan puede tener COVID-19"
     return None
 # Motor de inferencia

∨ def motor_de_inferencia():

     inferencias = []
     inferencia_1 = regla_1()
     if inferencia_1:
         inferencias.append(inferencia_1)
     inferencia_2 = regla_2()
     if inferencia_2:
```

PROCESO DE APRENDIZAJE AUTOMÁTICO

QUE ES...

El aprendizaje automático es un subapartado de la IA que se centra en desarrollar sistemas que aprenden, o mejoran el rendimiento, en función de los datos que consumen.



Aprendizaje Automatico	Descripción	Similitudes / Diferencias con el Modelo Cognitivo
Adquisición de datos	-	Similitud: Ambos modelos requieren datos de entrada. Diferencia: En el modelo cognitivo, la adquisición se basa en la experiencia y percepción humana.
Procesamiento de datos	Limpieza y transformación de datos para mejorar su calidad y adecuación.	Similitud: Ambos requieren una preparación de la información antes de su uso. Diferencia: En el modelo cognitivo, la interpretación y organización de datos pueden variar según el contexto.
Entrenamiento del modelo	Proceso de ajustar los parámetros del modelo utilizando los datos preprocesados.	Similitud: Ambos modelos aprenden de la información para mejorar su rendimiento. Diferencia: El aprendizaje en el modelo cognitivo es más adaptable y flexible.
Evaluación del modelo	Evaluación del rendimiento del modelo utilizando un conjunto de datos de prueba.	Similitud: Ambos modelos utilizan retroalimentación para ajustar su comportamiento. Diferencia: En el modelo cognitivo, la evaluación es más subjetiva y contextual.
Implementación del modelo	Despliegue del modelo en un entorno real para su uso práctico.	Similitud: Ambos modelos se utilizan en aplicaciones prácticas. Diferencia: La implementación en el modelo cognitivo es más compleja y menos predecible.

Etapas del

REFERENCIAS

- ¿Qué es el machine learning? (2025). Obtenido de ORACLE.COM: https://www.oracle.com/mx/artificial-intelligence/machine-learning/what-is-machine-learning/
- Altounian, S. (2025). Inteligencia Artificial. Obtenido de THIGA MEDIA: https://www.media.thiga.co/es/glosario/inteligencia-artificial
- Aprendizaje automático. (2025). Obtenido de Hewlett Packard Enterprise: https://www.hpe.com/mx/es/what-is/machine-learning.html
- ENFOQUE CONEXIONISTA. (2024). Obtenido de issuu: https://issuu.com/yulyfer/docs/enfoque_conexionista/s/26616207
- Machine Learning: ¿Qué es el aprendizaje automático y cómo funciona? (18 de MARZO de 2022). Obtenido de ALGOTIVE: https://www.algotive.ai/es-mx/blog/machine-learning-que-es-el-aprendizaje-autom%C3%Altico-y-c%C3%B3mo-funciona
- Sistemas de reconocimiento de patrones con inteligencia artificial. (2025). Obtenido de ATRIA: https://atriainnovation.com/blog/sistemas-de-reconocimiento-de-patrones-coninteligencia-artificial/

GRACIAS