

## ¿QUE ÉS?

**ReLU**, que significa **Unidad Lineal Rectificada** en español, es una función de activación comúnmente utilizada en redes neuronales artificiales, particularmente en modelos de aprendizaje profundo como redes convolucionales neuronales (CNNs) y redes totalmente conectadas.

Su función principal es introducir **no linealidad** en el modelo, permitiendo que las neuronas aprendan relaciones complejas entre los datos de entrada. A diferencia de las funciones de activación lineales, que simplemente mapean la entrada a una salida proporcional, ReLU introduce una ruptura al establecer que las salidas negativas se transforman en cero, mientras que las salidas positivas permanecen sin cambios.

## Ventajas de usar ReLU

- **Simplicidad:** Es una función computacionalmente eficiente y fácil de implementar, lo que la hace atractiva para redes neuronales grandes y complejas.
- Eficiencia de entrenamiento: Ayuda a mitigar el problema del gradiente de fuga, un fenómeno en el que los gradientes se vuelven muy pequeños durante el entrenamiento, dificultando el aprendizaje de la red. Esto permite que las redes entrenadas con ReLU converjan más rápido y alcancen una mayor precisión.
- **Sparsidad:** Promueve la **escasez** en las activaciones neuronales, lo que significa que solo una pequeña fracción de las neuronas se activan en un momento dado. Esto puede ser beneficioso para la regularización del modelo y la prevención del sobreajuste.

## **Aplicaciones de ReLU**

- Visión artificial: Se utiliza ampliamente en tareas de visión artificial como clasificación de imágenes, detección de objetos y segmentación de imágenes.
- Reconocimiento de voz: Es popular en aplicaciones de reconocimiento de voz, donde ayuda a las redes neuronales a aprender las características complejas del habla humana.

• **Procesamiento del lenguaje natural:** Se emplea en tareas de procesamiento del lenguaje natural como traducción automática, resumen de texto y análisis de sentimientos.



La función ReLU básica ha dado lugar a varias variantes que abordan algunas de sus limitaciones potenciales:

- **ReLU con fugas:** Introduce una pequeña pendiente positiva para las entradas negativas, evitando que se activen por completo a cero.
- **ReLU escalonado:** Multiplica las salidas negativas por un factor constante antes de establecerlas en cero.
- **Swish:** Combina ReLU con una función de suavizado para mejorar el flujo de gradiente.

En general, ReLU es una función de activación versátil y efectiva que ha demostrado ser un componente valioso en el campo del aprendizaje profundo. Su simplicidad, eficiencia y capacidad para introducir no linealidad la convierten en una opción popular para una amplia gama de tareas de aprendizaje automático.

## Bibliografia:

- <a href="https://es.wikipedia.org/wiki/Rectificador\_%28redes\_neuronales%29">https://es.wikipedia.org/wiki/Rectificador\_%28redes\_neuronales%29</a>
- <a href="https://uvadlc-notebooks.readthedocs.io/en/latest/tutorial\_notebooks/JAX/tutorial3/Activation\_Functions.html">https://uvadlc-notebooks.readthedocs.io/en/latest/tutorial\_notebooks/JAX/tutorial3/Activation\_Functions.html</a>
- <a href="https://es.quora.com/Por-qu%C3%A9-es-ReLU-la-funci%C3%B3n-de-activaci%C3%B3n-m%C3%A1s-com%C3%BAn-utilizada-en-redes-neuronales">https://es.quora.com/Por-qu%C3%A9-es-ReLU-la-funci%C3%B3n-de-activaci%C3%B3n-m%C3%A1s-com%C3%BAn-utilizada-en-redes-neuronales</a>