

Redes neuronales y sus aplicaciones recientes

Alain Vega
alainjosevz@gmail.com

Universidad Católica "Nuestra Señora de la Asunción"
Facultad de Ciencias y Tecnología
Departamento de Electrónica e Informática
<https://www.universidadcatolica.edu.py/>

Resumen Una de las tendencias más recientes son las redes neuronales. En este documento se muestran conceptos clave sobre este modelo y una significativa variedad de ejemplos sobre aplicaciones recientes del mismo.

Keywords: Redes neuronales · Inteligencia artificial · Machine learning · Deep learning · AI · ML · NN · ANN · SNN · RNN · CNN · GAN · DL

1. Introducción

Si hace unos años, nos hubieran dicho que una máquina sería capaz de aprender por sí sola y tomar decisiones basadas en esa experiencia, ¿te lo habrías creído? ¿Y si además te hubieran dicho que un conjunto de algoritmos serían capaces de hacer funciones consideradas “humanas” como crear arte o componer melodías únicas? [9]

Todo esto es ya una realidad, por ello últimamente la Inteligencia Artificial (AI) está en boca de todos, pero es gracias a las **redes neuronales** (NN) que todo esto es posible.

Estas redes alcanzan metas bastante impresionantes y que cada vez se acercan más a esa idea original de reproducir el funcionamiento del cerebro humano en una computadora.

Ahora bien, ¿en qué consisten estos modelos? ¿Cómo puede imitar un computadora el proceso de aprendizaje y acabar desarrollando una “cosa” que funciona? [12]

2. ¿Qué es una red neuronal?

Una red neuronal, también conocida como red neuronal artificial (ANN) o red neuronal simulada (SNN), es un modelo de *machine learning* (ML) el cual constituye el eje de los algoritmos de *deep learning* (DL).

Su nombre y estructura se inspiran en el cerebro humano, e imitan la forma en la que las neuronas biológicas se señalan entre sí.

Las redes neuronales artificiales (ANN) están formadas por capas de nodos, que contienen una capa de entrada, una o varias capas ocultas y una capa de salida. [10]

Donde cada nodo se conoce como una neurona artificial, esta se conecta a otra neurona (nodo) la capa hace referencia a conjunto de nodos (neuronas).

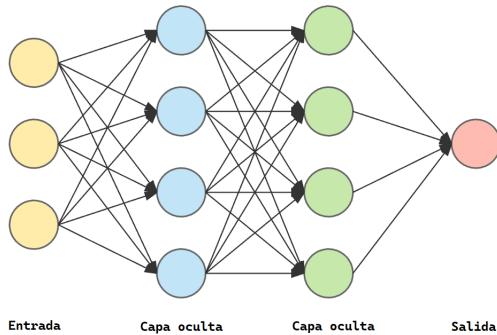


Figura 1. Ejemplo de una red neuronal artificial (ANN) [9]

En la figura 1 se muestra un ejemplo, aqui la capa de la izquierda es la capa de entrada (la que esta conectada con el “mundo” exterior y se alimenta de el) las capas 2 y 3 son capas ocultas que ayudan al procesamiento de la tarea y por ultimo la capa 4 es la de salida, la cual envia sus resultados al “mundo” exterior

3. Estructura basica de una red neuronal

3.1. Analogia con el cerebro

La neurona es la unidad fundamental del sistema nervioso y en particular del cerebro. Cada neurona es una simple unidad procesadora que recibe y combina señales desde y hacia otras neuronas. Si la combinación de entradas es suficientemente fuerte la salida de la neurona se activa. [18]

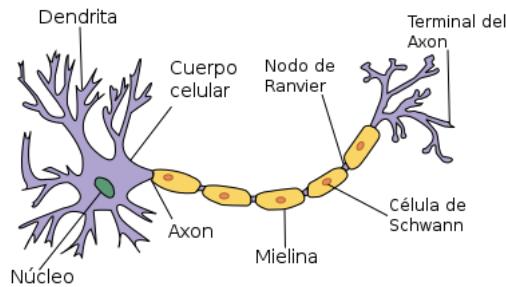


Figura 2. Componentes de una neurona real [27]

El cerebro consiste en uno o varios billones de neuronas densamente interconectadas. Apoyandonos en la figura 2. El axón (salida) de la neurona se ramifica y está conectada a las dendritas (entradas) de otras neuronas a través de uniones llamadas sinapsis. La eficacia de la simpasis es modificable durante el proceso de aprendizaje de la red. [18]

3.2. Redes neuronales artificiales (ANN)

En las Redes Neuronales Artificiales, ANN, la unidad análoga a la neurona biológica es el elemento procesador, PE (*Process Element*). Un elemento procesador tiene varias entradas y las combina, normalmente con una suma básica.¹ La suma de las entradas es modificada por una función de transferencia y el valor de la salida de esta función de transferencia se pasa directamente a la salida del elemento procesador.²

La salida del PE se puede conectar a las entradas de otras neuronas artificiales (PE) mediante conexiones ponderadas correspondientes a la eficacia de la sinapsis de las conexiones neuronales. [18]

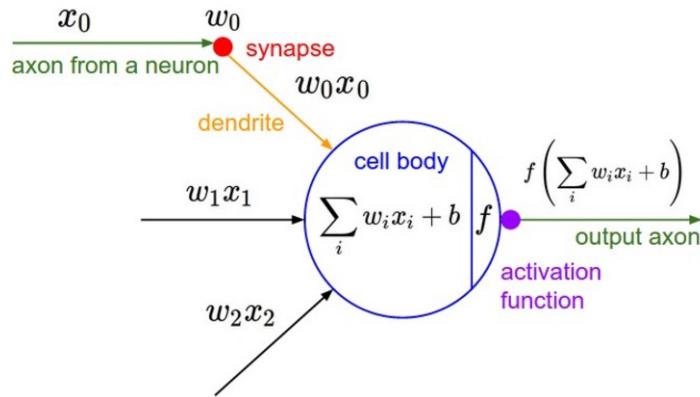


Figura 3. Diagrama de una neurona artificial con conceptos de una neurona real [11]

La Figura 3 muestra una neurona artificial con conceptos de una neurona real. La dendrita se representa como un enlace de entrada a la neurona.

¹ Existen mas formas de combinar las entradas de la neurona que la sumatoria, como por ejemplo con un productorio: $\prod_i w_i * x_i$ o aplicando la función maximo elemento: $\max_i w_i * x_i$ [14]

² En lugar de pasar el valor de la función de transferencia directamente a la salida (función de salida = función identidad), se puede pasar por otra función, la **función de salida** la cual puede ser una función binaria [14]

$$\begin{aligned} B(x) &= 1 \text{ si } x \geq umbral, \\ B(x) &= 0 \text{ caso contrario} \end{aligned}$$

La sinapsis se representa como la union/fusion de un terminal del axon de una neurona con una dendrita de otra neurona.

En el cuerpo celular ocurren varias cosas, la primera es que gracias a sinapsis las entradas disponibles de cada una de las neuronas de la capa anterior llegan como el producto $x_i * w_i$, donde x_i es el resultado de una neurona “anterior” y w_i es el peso “conectarse” a la dendrita de nuestra neurona. La segunda es la sumatoria de cada entradas $x_i * w_i$ y sumarle b que representa el bias/sesgo/umbral (el cual nos permite mover la funcion de activacion de manera horizontal). Por ultimo toda la sumatoria del paso dos, se pasa a la funcion de activacion f esta puede lineal o no lineal, existen una amplia variedad de funciones de activacion.

Finalmente transmite el resultado $y = f(\sum_{i=1}^n x_i * w_i + b)$ suponiendo n entradas

4. Funcion de activacion

La funcion de activacion se encarga de decidir cuando una neurona artificial debe activarse o no. Esto significa que dicha funcion decide cuando la entrada a la neurona artificial es importante o no para la red. [2]

Su rol es derivar la salida de la neurona artificial, dado un conjunto de valores de la entrada para alimentar a otras neuronas artificiales. [2]

Existen muchas funciones de activacion, se pueden clasificar en tres grupos.

4.1. Clases de funciones de activacion

Funciones de paso binario Necesita de un valor umbral ξ que decide cuando la neurona artificial debe activarse o no. [2]

$$B(x) = \begin{cases} 0, & \text{si } x < \xi \\ 1, & \text{si } x \geq \xi \end{cases}$$

Funciones de activacion lineales Tambien conocida como “sin activacion” donde la activacion es proporcional a la entrada. [16]

Se utilizan en la capa de salida para problemas de regresion lineal. [2]

$$f(x) = mx + b$$

Funciones de activacion no lineales Son las mas utilizadas ya que facilita que el modelo generice o se adapte con una variedad de datos y diferencie entre los resultados. [16]

Las principales son:

- **Sigmoide o logistica:** utilizada en la capa de salida para problemas de clasificacion binaria (clasificar en 2 grupos) y problemas de clasificacion multi-etiqueta o multi-objetivo (la salida puede estar en mas de un grupo). [2]

$$\sigma(x) = \frac{1}{1 - e^{-x}}$$

- **Tangente hiperbolico:** utilizada en las capas ocultas de una red neuronal recurrent (RNN). [2]

$$\tanh(x) = \frac{e^x - e^{-x}}{e^x + e^{-x}}$$

- **ReLU (*Rectified Linear Unit*):** utilizada en las capas ocultas de una red neuronal convolucional (CNN). [2]

$$ReLU(x) = \max(0, x)$$

- **Softmax:** utilizada en la capa de salida para problemas de multi-clasificacion (clasificar en mas de 2 grupos). [2]

$$s(x_i) = \frac{e^{x_i}}{\sum_{j=1}^n e^{x_j}}$$

La funcion Softmax convierte el vector de K entradas a un vector de K salidas tal que la suma las salidas es igual a 1, entonces la salida se puede interpretar como una distribucion de probabilidades. [28]

5. Conocimiento

5.1. ¿Como aprenden estas redes?

En el ciclo de vida de una ANN hay en general dos fases, las cuales son la fase de entrenamiento y la fase de pruebas. El proceso de determinar los pesos y los sesgos (*bias*) ocurren en la fase de entrenamiento. [24]

Si el lector indaga sobre redes neuronales, encontrará dos términos esenciales que describen el movimiento de informacion a traves de la red ***forward propagation*** y ***back propagation*** [2] de forma breve significan:

FowardPropagation: tambien conocida como *forward pass* hace referencia al calculo y almacenamiento de variables intermedias (incuyendo *outputs*) para una ANN para una ANN en orden desde la capa de entrada hasta la capa de salida. [30]

BackPropagation: se refiere al metodo de calcular el gradiente de los parametros de la red neuronal. En resumen, el metodo atraviesa la red en orden inverso, desde la capa de salida a la de entrada, segun la regla de la cadena del calculo. El algoritmo almacena las variables intermedias (derivadas parciales) necesarias al calcular el gradiente con respecto a algunos parametros. [30]

Aprendizaje. Que una ANN “aprenda” significa que esta ajusta mejor sus parámetros (pesos y sesgos).

Entonces, ¿cómo obtienen las redes neuronales valores óptimos de peso y sesgo? La respuesta es a través de un gradiente de error.¹ Lo que queremos saber al fijar el peso y el sesgo actuales ¿necesitamos disminuir o aumentar nuestro valor actual? es si los valores de peso y sesgo actuales son demasiado grandes o demasiado pequeños (¿necesitamos disminuir o aumentar nuestro valor actual?) con respecto a su valor óptimo? Y cuánto se desvía (¿cuánto necesitamos disminuir o aumentar nuestro valor actual?) de sus valores óptimos. El gradiente que buscamos son las derivadas del error con respecto a ponderaciones y sesgos.[24]

¿Por qué es eso? porque queremos saber cómo nuestros pesos y sesgos actuales afectan el valor del error de la red neuronal como referencia para responder 2 preguntas en el párrafo superior (disminuir o aumentar y cuánto). La forma en que obtenemos el valor del gradiente es a través de un algoritmo bien conocido llamado *back propagation*. La forma en que utilizamos el gradiente que se obtuvo mediante *back propagation* para mejorar el valor de peso y los sesgos es a través de un algoritmo de optimización. [24]

5.2. ¿Representa como aprendemos los humanos?

Si bien las redes neuronales están inspiradas en el cerebro humano, ¿esto significa que estas redes pueden verse como un cerebro humano simulado?, estudios recientes sugieren que podría no ser así. Un equipo del MIT examinó recientemente más de 11.000 redes neuronales y descubrió que sólo exhibían las características de procesamiento celular del pensamiento humano cuando estaban entrenadas para hacerlo.

Sin esas restricciones, pocas redes desarrollaron la actividad similar a la de las células que puede usarse para predecir la funcionalidad cerebral real, que evoluciona naturalmente sin condiciones previas. [3]

Diferencias de aprendizaje Otra diferencia clave entre las redes neuronales y los cerebros vivos es la forma en que aprenden. Según Maxim Bazhenov, Ph.D. y profesor de medicina en la Facultad de Medicina de la Universidad de California en San Diego, las ANN sobreescreiben datos antiguos a medida que se reciben nuevos datos mientras el cerebro se involucra en un aprendizaje continuo e incorpora nuevos datos para lograr mayores niveles de comprensión. [3]

¹ Recientemente se exploraron más alternativas debidas a problemas bien conocidos. [23]

6. Aplicaciones

6.1. ChatGPT

Es una de las aplicaciones recientes mas reconocidas, ya casi no necesita presentacion seguramente el lector ya conoce esta poderosa y util herramienta por experiencia propia. Su exito fue tan grande que empresas como Google o Microsoft apresuraron sus proyectos *Bard* y *Bing* respectivamente.

ChatGPT (*Generative Pre-trained Transformer*) es un procesador del lenguaje natural desarrollada por OpenAI, es un modelo hermano de InstructGPT, que esta capacitado para seguir una instruccion en un mensaje y proporcionar una respuesta detallada. [20]

El formato de diálogo hace posible que ChatGPT responda preguntas de seguimiento, admita sus errores, cuestione premisas incorrectas y rechace solicitudes inapropiadas.

¿Como funciona? Se entrena el modelo utilizando *Reinforcement Learning from Human Feedback*, (RLHF) es decir el aprendizaje por refuerzo a partir de la retroalimentacion humana, similar a su hermano InstructGPT pero con ligeras diferencias en la configuracion de recopilacion de datos. [20]

Se entrena un modelo inicial mediante ajustes supervisados: los entrenadores humanos de la AI proporcionan conversaciones en las que juegan de ambos lados: el usuario y un asistente de AI. Se les da a los capacitadores acceso a sugerencias escritas por modelos para ayudarlos a redactar sus respuestas. Se mezcla este nuevo conjunto de datos de diálogo con el conjunto de datos de InstructGPT, el cual transforman en un formato de diálogo. [20]

Para crear un modelo de recompensa para el aprendizaje por refuerzo, se necesita recopilar datos comparativos, que consisten en dos o más respuestas del modelo clasificadas por calidad. Para recopilar estos datos, se toman conversaciones que los entrenadores de IA tuvieron con el chatbot. Seleccionan al azar un mensaje escrito por un modelo, prueban varias alternativas de finalización y se pide a los entrenadores de IA que las clasifiquen. Usando estos modelos de recompensa, ajustan el modelo usando la Optimización de Política Proximal (la cual es una nueva clase de algoritmos de aprendizaje por refuerzo, que funcionan de manera comparable o mejor que los enfoques actuales y, al mismo tiempo, son mucho mas simples de implementar y ajustar [21])

Realizan varias iteraciones de este proceso. [20]

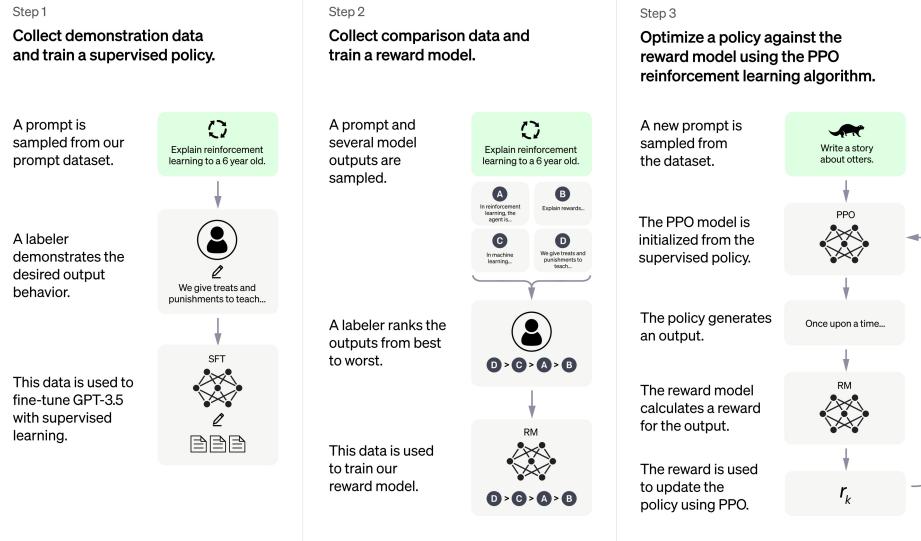


Figura 4. Diagrama del metodo de entrenamiento para ChatGPT [20]

6.2. DALL-E

De los mismos creadores de ChatGPT (OpenAI) DALL-E es otro caso de éxito que muy probablemente el lector ya lo conozca. Se trata de una de las AI que comenzaron esta revolución de generar imágenes, junto a otras como *Stable Diffusion* y *MidJourney*. [6]

DALL-E es un sistema de AI que tiene la capacidad de crear imágenes realistas y arte dada una descripción en lenguaje natural, ya que ha sido entrenada para distinguir las fórmulas que utilizamos al expresarnos y querer pedir o preguntar algo. [19]

Además de esto, DALL-E ha sido entrenada también mediante una gigantesca biblioteca de obras de arte y fotografías. Gracias a esto, cuando le pides que dibuje a una celebridad, DALL-E sabrá a quién te refieres, y dibujará el aspecto que tiene esta persona realizando una acción que también sabrá interpretar y dibujar. [6]

Además de esto, este sistema de inteligencia artificial es también capaz de combinar conceptos, estilos y atributos para una imagen.

¿Como funciona? DALL-E fue creada al entrenar una red neuronal con imágenes y su descripción en lenguaje natural, a través del DL no solo comprende objetos individuales sino que también aprende de las relaciones entre objetos. [19]

DALL-E utiliza lo que se llama un modelo de difusión, que son esos sistemas de inteligencia artificial capaces de crear imágenes de la nada. En este proceso de creación, aprende de las estructuras latentes de los datos para entrenarse

para eliminar el ruido gaussiano de imágenes borrosas, que son esas pequeñas distorsiones que pueden generarse en este tipo de AI. [6]

Su proceso de creación se puede resumir en tres pasos. Primero, codifica y entiende el texto que le has escrito en el prompt distingue los diferentes rasgos, características y estilos que has pedido que dibuje. Luego, DALL-E crea información de imagen a partir de esta petición, y finalmente utiliza un decodificador que pinta la imagen partiendo de ese texto. [6]

Aquí van unos ejemplos de lo que se puede hacer con DALL-E:



Figura 5. Ejemplo de generación de imagen: un astronauta montando un caballo con estilo fotorealistico [19]



Figura 6. Ejemplo de *Outpainting*: agregar contexto a una imagen [19]



Figura 7. Ejemplo de *Inpainting* entrada: agrega un flamenco al lado de la piscina [19]



Figura 8. Ejemplo de Variaciones de una imagen [19]

6.3. DeepFake

La tecnología *deepfake* es una técnica que manipula imágenes o videos por medio del *deep learning*. El resultado es una imagen o video muy realista de un evento que nunca ocurrió. [26]

Un *deepfake* es una imagen o un video falsificado digitalmente de una persona que la hace parecer otra persona. Es el siguiente nivel de creación de contenido falso que aprovecha la inteligencia artificial. [26]

La gente empezó a tomar conciencia de la tecnología *deepfake* cuando un usuario de Reddit llamado “Deepfakes” publicó que había desarrollado un algoritmo de ML que podía transponer rostros de celebridades sin problemas a videos de contenido para adultos. [26]

¿Cómo funciona? Un video *deepfake* explota dos modelos de *machine learning*. Un modelo crea falsificaciones a partir de un conjunto de datos de videos de muestra, mientras que el otro intenta detectar si el video es realmente un fraude. Cuando el segundo modelo ya no puede decir si el video es falso, el *deepfake* probablemente también sea lo suficientemente creíble para un espectador humano. Esta técnica se llama “red generativa adversarial” (GAN). [26]

“Un modelo generativo G que captura la distribución de los datos, y un modelo discriminativo D que estima la probabilidad de que una muestra provenga de los datos de entrenamiento y no de G. El procedimiento de entrenamiento de G es maximizar la probabilidad de que D se equivoque.” [25]

Los GAN son una tecnología pionera en el campo de la visualización por computadora y tienen mucho éxito a la hora de generar imágenes que se parecen a las humanas. El principal reto de la tecnología solía ser la disponibilidad de datos de entrenamiento para una persona determinada. Por eso, al disponer de muchos datos, los *deepfakes* de famosos fueron muy populares al principio.

Tipos de deepfake Hay tres tipos principales de tecnología *deepfake* [26]

- **Deepfakes con intercambio de rostros:** este es el tipo más común de *deepfake* que implica intercambiar el rostro de una persona con el de otra en un video o una imagen.
- **Deepfakes de audio:** reemplazan la voz de alguien en una grabación por la de otra persona.
- **Deepfakes textuales:** generan texto que parece haber sido escrito por otra persona.

Aquí van unos ejemplos:



Figura 9. Ejemplo de intercambio de rostros [4]



Figura 10. Ejemplo de intercambio de rostros [15]



Figura 11. Ejemplo de intercambio de rostros [8]

6.4. Nvidia DLSS

DLSS (*Deep Learning SuperSampling*) Es un tipo de técnica de renderizado de video que busca aumentar la velocidad de cuadros por segundo, renderizando cuadros a una resolución más baja que la mostrada.

El *SuperSampling* hace referencia a un metodo *anti-aliasing* que suaviza los bordes irregulares que aparecen en los gráficos renderizados. Sin embargo, a diferencia de otras formas de anti-aliasing, SSAA (*supersampling anti-aliasing*) funciona renderizando la imagen a una resolución mucho más alta y usando esos datos para llenar los espacios en la resolución nativa. [13]

DLSS es el resultado de un proceso exhaustivo de enseñanza del algoritmo de inteligencia artificial de Nvidia para generar juegos más atractivos. Después de renderizar el juego a una resolución más baja, DLSS infiere información de su base de conocimientos de entrenamiento de imágenes de superresolución para generar una imagen que todavía parece estar ejecutándose a una resolución más alta. La idea es hacer que los juegos renderizados a 1440p parezcan ejecutarse en 4K o que los juegos a 1080p parezcan 1440p. [13]

Es necesario aclarar que para utilizar el DLSS necesitamos hardware específico de nvidia, las graficas RTX series 2000 (para DLSS1) series 3000 (para DLSS2) series 4000 (para DLSS3)

El éxito de DLSS hizo que AMD y luego Intel se apresuren en competir, con sus tecnologías FSR y XeSS respectivamente.

¿Como funciona? La NN recibe dos entradas:

- Imagenes aliased de baja resolucion generadas por el motor del juego
- En baja resolucion, vectores de movimiento de las mismas imagenes, tambien generados por el motor del juego.

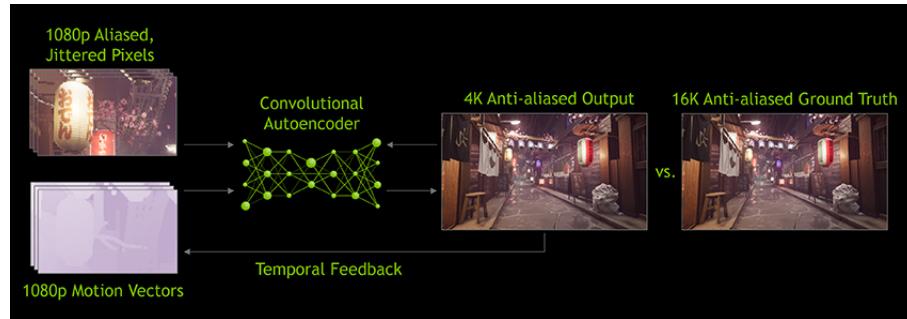


Figura 12. Arquitectura de Nvidia DLSS 2.0 [17]

En este enfoque, los vectores de movimiento sirven para indicar la dirección en la que los objetos de una escena se desplazan de un cuadro a otro. Estos

vectores se aplican nuevamente a la salida de alta resolución del cuadro anterior para prever cómo se visualizará en el próximo cuadro. Este procedimiento se denomina “Retroalimentación Temporal” porque utiliza la información pasada para anticipar eventos futuros. En el transcurso del aprendizaje, la imagen generada se compara con una imagen pre-renderizada de alta calidad con resolución de 16k. Las discrepancias entre estas dos imágenes se retroalimentan a la red neuronal para perfeccionar y optimizar sus resultados. [17]

Este ciclo se repite innumerables veces en una supercomputadora de Nvidia. Una vez que el modelo produce imágenes de calidad satisfactoria, se distribuye a los usuarios a través de actualizaciones de controladores para sus tarjetas gráficas. [17]

En pocas palabras podemos decir que es un proceso iterativo de entrenamiento, donde la historia de las imágenes y la retroalimentación constante impulsan la mejora continua del modelo, que luego se implementa en las tarjetas gráficas de los usuarios mediante actualizaciones de controladores.

A continuacion van ejemplos que muestran el impacto de dlss3 en los fps.



Figura 13. Impacto de DLSS3 en los juegos Cyberpunk 2077 y Microsoft flight simulator [7]

6.5. SAM

La segmentación de imágenes es un método que divide una imagen digital en subgrupos (segmentos) para reducir la complejidad de esta y, así, poder facilitar su procesamiento o análisis. La finalidad de la segmentación es asignar etiquetas a píxeles para identificar objetos, personas u otros elementos en la imagen.

La segmentación de las imágenes es clave para las tecnologías y algoritmos de visión artificial, pero también se utiliza hoy en día para muchas aplicaciones como, por ejemplo, el análisis de imágenes médicas, la visión de los vehículos autónomos, el reconocimiento y la detección de rostros o el análisis de imágenes satelitales, entre otras. [29]

SAM (*Segment Anything Model*) “las tijeras mas potentes de la Inteligencia artificial” es un modelo *open source* desarrollado por META. Busca impulsar una idea muy potente en el mundo de *computer vision* así como los modelos GPT revolucionaron el mundo del procesamiento del lenguaje natural. [5]

El punto fuerte de SAM esta en el *anything* aquí es su diferencia con otros modelos de segmentación donde de antemano el modelo ya sabe que segmentar (como un problema de aprendizaje supervisado) SAM es capaz de generalizar la noción de objeto, es capaz de desplegar sus habilidades en contextos que nunca a visto durante su entrenamiento (*zero-shot learning*) [5]

SAM es un modelo flexible que fue entrenado con el conjunto de datos más grande hasta la fecha, llamado SA-1B y que cuenta con 11 millones de imágenes y 1.1 mil millones de máscaras en segmentación. Gracias a estos datos, SAM es capaz de detectar todo tipo de objetos sin necesidad de un entrenamiento adicional. [29]



Figura 14. Ejemplos de SAM [5]

6.6. AlphaFold

Es un sistema de inteligencia artificial desarrollado por DeepMind que predice la estructura 3D de una proteína a partir de su secuencia de aminoácidos. Regularmente logra una precisión competitiva con el experimento.

DeepMind y el Instituto Europeo de Bioinformática (EMBL-EBI) del EMBL se han asociado para crear una base de datos *AlphaFold DB* para que estas predicciones estén disponibles gratuitamente para la comunidad científica.

La última versión de la base de datos contiene más de 200 millones de entradas, lo que proporciona una amplia cobertura de UniProt (el repositorio estándar de secuencias y anotaciones de proteínas). [1]

El alcance de AlphaFold es enorme, hasta tal punto que Pushmeet Kohli, director de IA de DeepMind, considera que se trata de la “mayor contribución de la IA al conocimiento científico hasta la fecha”. [22]

Hasta ahora, entender la compleja estructura de cada proteína requería largos y tediosos experimentos para comprobar su forma final y poder diseñar medicamentos específicos. Ahora, ese trabajo lo realiza la IA con una precisión altísima. La velocidad con la que la IA es capaz de entender la estructura de las proteínas es muchísimo más rápida de lo que los humanos podemos hacer manualmente. Para equiparar el trabajo de AlphaFold, los humanos sin esta tecnología habrían tardado miles de años. [22]

“Determinar la estructura 3D de una proteína solía tardar muchos meses o años, ahora toma segundos. Con esta nueva adición de estructuras que describen casi todo el universo de proteínas, podemos esperar que se resuelvan más misterios biológicos cada día”, ha descrito Eric Topol, director del Scripps Research, uno de los centros biomédicos más prestigiosos del mundo. [22]

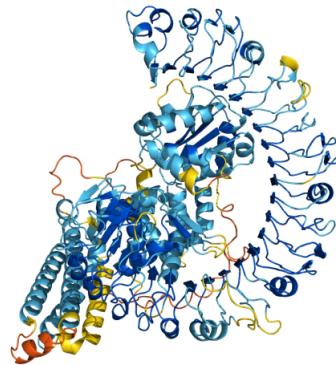


Figura 15. Q8W3K0: Una proteína potencial de resistencia a enfermedades de las plantas. PLDDT medio 82,24. [1]

7. Conclusion

Es evidente que las redes neuronales son una herramienta poderosa, se destaca la prominente influencia de estas herramientas en diversos campos. Desde la capacidad para aprender patrones complejos hasta su aplicación en áreas como visión por computadora, procesamiento de lenguaje natural, medicina, etc. Queda en evidencia su versatilidad y potencial transformador.

El continuo avance en la investigación y desarrollo promete aún más innovaciones y descubrimientos en el futuro. Estos avances no solo mejorarán la eficiencia y precisión de las aplicaciones existentes, sino que también abrirán nuevas oportunidades en áreas emergentes.

Referencias

- [1] AlphaFold. *AlphaFold Protein Structure Database*. <https://alphafold.ebi.ac.uk/>. 2022.
- [2] Pragati Baheti. *Activation Functions in Neural Networks [12 Types & Use Cases]*. <https://www.v7labs.com/blog/neural-networks-activation-functions>. 2021.
- [3] Arhur Cole. *Can Neural Networks Really Think Like Humans?* <https://www.techopedia.com/can-neural-networks-really-think-like-humans>. 2023.
- [4] Dot CSV. *¡Están haciendo DEEPFAKES de Fallecidos! / ¿Qué es la Nigromancia Digital?* https://www.youtube.com/watch?v=_I-Aa5eBeF4. 2021.
- [5] Dot CSV. *SAM: La IA de Meta que LO SEGMENTA TODO!* https://www.youtube.com/watch?v=NmwC393cg_o. 2023.
- [6] Yubal Fernandez. *DALL-E: qué es, cómo funciona y cómo puedes utilizar esta inteligencia artificial para crear imágenes*. <https://www.xataka.com/basics/dall-e-que-como-funciona-como-puedes-utilizar-esta-inteligencia-artificial-para-crear-imagenes>. 2023.
- [7] HardwareTimes. *NVIDIA DLSS 3 vs 2 Image Quality Comparison: Thrice the Performance, Double the Delusion*. <https://www.hardwaretimes.com/nvidia-dlss-3-vs-2-image-quality-comparison-thrice-the-performance-double-the-delusion/>. 2022.
- [8] Brian T. Horowitz. *AI and Machine Learning Exploit, Deepfakes, Now Harder to Detect*. <https://www.pc当地.com/news/ai-and-machine-learning-exploit-deepfakes-now-harder-to-detect>. 2019.
- [9] Pablo Huet. *Qué son las redes neuronales y sus aplicaciones*. <https://openwebinars.net/blog/que-son-las-redes-neuronales-y-sus-aplicaciones/>. 2023.
- [10] IBM. *¿Qué son las redes neuronales?* <https://www.ibm.com/es-es/topics/neural-networks>. 2021.
- [11] Jeremy Jordan. *Neural networks: representation*. <https://www.jeremyjordan.me/intro-to-neural-networks/>. 2017.
- [12] Guillermo Julian. *Las redes neuronales: qué son y por qué están volviendo*. <https://www.xataka.com/robotica-e-ia/las-redes-neuronales-que-son-y-por-que-estan-volviendo>. 2016.
- [13] Jon Martindale. *Nvidia RTX DLSS: everything you need to know*. <https://www.digitrends.com/computing/everything-you-need-to-know-about-nvidias-rtx-dlss-technology/>. 2023.
- [14] Damian Jorge Matich. *Redes Neuronales: Conceptos Básicos y Aplicaciones*. https://www.frro.utn.edu.ar/repositorio/catedras/quimica/5_anio/orientadora1/monograias/matich_redesneuronales.pdf. 2001.
- [15] Maverick. *Video Personalization Using Deepfake Technology*. <https://www.trymaverick.com/blog-posts/are-deep-fakes-all-evil-when-can-they-be-used-for-good>. 2023.

- [16] Prerna Nichani. *Activation Functions in Neural Networks*. <https://medium.com/Analytics-vidhya/activation-functions-in-neural-networks-811e782d37e8>. 2020.
- [17] NVIDIA. *NVIDIA DLSS 2.0: A Big Leap In AI Rendering*. <https://www.nvidia.com/en-us/geforce/news/nvidia-dlss-2-0-a-big-leap-in-ai-rendering/>. 2020.
- [18] Xabier Basogain Olabe. *Redes neuronales artificiales y sus aplicaciones*. 2009.
- [19] OpenAI. *DALL·E 2*. <https://openai.com/dall-e-2>. 2022.
- [20] OpenAI. *Introducing ChatGPT*. <https://openai.com/blog/chatgpt>. 2022.
- [21] OpenAI. *Proximal Policy Optimization*. <https://openai.com/research/openai-baselines-ppo>. 2017.
- [22] Enrique Perez. *La IA de DeepMind ya ha logrado averiguar por sí misma la estructura de todas las proteínas conocidas por la ciencia*. <https://www.xataka.com/medicina-y-salud/ia-deepmind-ha-logrado-averiguar-estructura-todas-proteinas-conocidas-ciencia>. 2022.
- [23] Sally Robotics. *Backpropagation and its Alternatives*. <https://medium.com/@sallyrobotics.blog/backpropagation-and-its-alternatives-c09d306aae4c>. 2020.
- [24] Muhammad Ryan. *How Neural Networks “Learn”*. <https://towardsdatascience.com/how-neural-network-learn-3b56c175b5ca>. 2018.
- [25] SEON. *Deepfake*. <https://seon.io/es/recursos/glosario/deepfake/>.
- [26] TECHSLANG. *What is Deepfake Technology?* <https://www.techslang.com/what-is-deepfake-technology/>. 2023.
- [27] wikipedia. *Grafico de una neurona real*. <https://es.m.wikipedia.org/wiki/Archivo:Neurona.svg>.
- [28] Thomas Wood. *Softmax Function*. <https://deeppai.org/machine-learning-glossary-and-terms/softmax-layer>.
- [29] Qiusheng Wu. *Segment Anything Model: claves del modelo de segmentación de Meta aplicados a los datos espaciales*. <https://datos.gob.es/es/blog/segment-anything-model-claves-del-modelo-de-segmentacion-de-meta-aplicados-los-datos-espaciales>. 2023.
- [30] Aston Zhang y col. *Dive into Deep Learning*. <https://D2L.ai>. Cambridge University Press, 2023.