Nombre: Nehuen Parra

Curso: 5to 2da

Fecha de entrega: 12/12/24

T.P. Convoluciones

¿Qué es una convolución matemáticamente?

En términos matemáticos, la **convolución** es una operación que combina dos funciones para producir una tercera, que representa cómo una función modifica la otra. Es ampliamente utilizada en señales, procesamiento de datos y redes neuronales. Matemáticamente, la convolución de dos funciones f(t) y g(t)se define como:

$$(f*g)(t) = \int -\infty f(\tau)g(t-\tau)d\tau$$

Donde:

- *f*(*t*): Función de entrada (señal original).
- g(t): Función de respuesta al impulso (o kernel en términos prácticos).
- τ: Variable de integración (un desplazamiento temporal).

En aplicaciones discretas, como el procesamiento de imágenes y redes neuronales, la convolución se expresa como:

$$(f*g)[n] = m = -\infty \sum f[m]g[n-m]$$

En el caso de imágenes, f sería la matriz de píxeles y ggg un kernel o filtro de convolución.

Aplicaciones de la convolución

La convolución tiene aplicaciones en numerosos campos, incluyendo:

1. Procesamiento de señales:

- Filtrado de señales, eliminación de ruido.
- Análisis de audio y procesamiento de voz.
- o Detección de bordes y mejoras en imágenes.

2. Procesamiento de imágenes:

- Realce de bordes, desenfoque y detección de características.
- Operaciones morfológicas en visión por computadora.

3. Física y sistemas lineales:

- Resolución de ecuaciones diferenciales.
- o Modelado de sistemas lineales invariantes en el tiempo (LTI).

4. Redes neuronales convolucionales (CNNs):

- Reconocimiento de patrones en imágenes.
- Clasificación, segmentación y detección de objetos en visión artificial.

5. Análisis de datos:

- Extracción de características en series temporales.
- Identificación de tendencias en datos financieros.

¿Qué son las Redes Neuronales Convolucionales (CNNs)?

Las **redes neuronales convolucionales (CNNs)** son un tipo especial de redes neuronales diseñadas específicamente para procesar datos estructurados en forma de grillas, como imágenes o señales temporales. Se basan en la operación de convolución para extraer características locales de los datos.

Componentes principales de una CNN:

1. Capa de convolución:

 Aplica un filtro (kernel) sobre los datos de entrada para detectar características locales, como bordes, texturas o formas.

2. Capa de pooling:

- Reduce la dimensión espacial (submuestreo) para disminuir la complejidad computacional y evitar sobreajuste.
- Tipos comunes: max pooling (máximo valor) y average pooling (valor promedio).

3. Capa totalmente conectada (fully connected):

 Conecta todas las neuronas de una capa a otra para realizar la clasificación final.

4. Funciones de activación:

Introducen no linealidad (e.g., ReLU, sigmoide).

5. Entrenamiento con backpropagation:

 Se utiliza un algoritmo de optimización (como Adam o SGD) para ajustar los pesos del modelo.

Aplicaciones de las CNNs:

1. Visión por computadora:

- Reconocimiento facial.
- Clasificación de imágenes (e.g., identificar gatos y perros).
- Segmentación semántica y de objetos.

2. Procesamiento del lenguaje natural (cuando se aplica a datos estructurados como texto):

- Clasificación de sentimientos.
- o Extracción de características de texto.

3. Medicina:

 Análisis de imágenes médicas (detección de tumores, análisis de radiografías).

4. Automóviles autónomos:

 Procesamiento de datos visuales para identificar objetos, señales de tráfico y caminos.

5. Industria del entretenimiento:

o Mejora de imágenes y vídeos, generación de contenido.