# Redes convolucionales

Verónica E. Arriola-Rios

Facultad de Ciencias, UNAM

15 de marzo de 2023



# Correlación y convolución

- Correlación y convolución
- 2 Convolución discreta en 2D

## **Temas**

- Correlación y convolución
  - Correlación
  - Convolución



#### Definición (Correlación cruzada)

La *correlación cruzada* o *covarianza cruzada* es una función del tiempo relativo entre dos señales, que mide la similitud entre ellas.

$$(f \star g)(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f^*(\eta)g(t+\eta)d\eta \tag{1}$$

donde f\* indica el complejo conjugado.

Wikipedia<sup>a</sup>

ahttps://es.wikipedia.org/wiki/Correlaci%C3%B3n\_cruzada

• Frecuentemente es usada para encontrar características relevantes en una señal desconocida por medio de la comparación con otra que sí se conoce.

4ロト 4回ト 4 恵ト 4 恵ト 夏 り4 0°

## Interpretación

$$(f \star g)(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f^*(\eta)g(t+\eta)d\eta \tag{2}$$

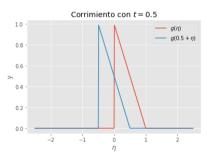


Figura: Para un t fijo, consideramos que q ha sido desplazada en la dirección contraria al signo de t.

$$(f \star g)(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f^*(\eta)g(t+\eta)d\eta \tag{3}$$

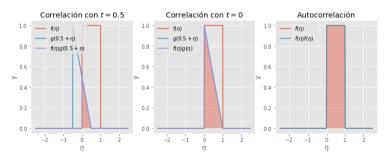


Figura: Al multiplicar ambas funciones el valor será más alto entre más parecidos sean los valores.

• La correlación calcula el área debado de la curva que resulta de multiplicar ambas funciones f\* y g.

$$(f \star g)(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f^*(\eta)g(t+\eta)d\eta \tag{4}$$

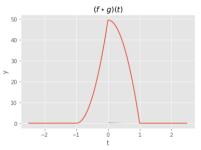


Figura: Integral bajo el producto de curvas para todo desplazamiento.

- $(f \star g)(t)$  indica qué tan parecidas son ambas funciones para los diferentes desplazamientos posibles t.
- Su máximo se encuentra donde ambas funciones coinciden mejor.

Verónica E. Arriola-Rios Correlación Facultad de Ciencias, UNAM

#### Definición (Correlación cruzada discreta)

La correlación cruzada discreta se define sobre funciones discretas como

$$(f \star g)[m] = \sum_{n} f^*[n]g[m+n]$$
 (5)

#### **Temas**

- Correlación y convolución
  - Correlación
  - Convolución



#### Convolución

#### Definición (Convolución)

$$(f * g)(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f(\eta)g(t - \eta)d\eta$$
 (6)

donde  $-\eta$  provoca un despazamiento e inversión de la función g con respecto a f.

## Desplazamiento e inversión

$$(f * g)(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f(\eta)g(t - \eta)d\eta$$
 (7)

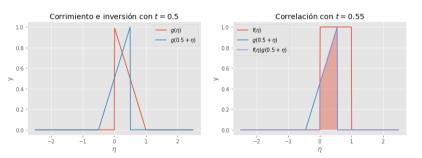


Figura: **Izq:** Para un t fijo, consideramos que g ha sido desplazada en la dirección del signo de t e invertida. **Der:** Área bajo la curva para un t dado.

$$(f \star g)(t) = \int_{-\infty}^{\infty} f^*(\eta)g(t+\eta)d\eta \tag{8}$$

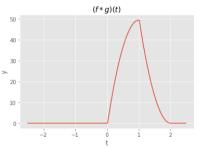


Figura: Integral bajo el producto de curvas para todo desplazamiento.

- (f \* g)(t) indica qué tan parecidas son  $f(\eta)$  y  $g(-\eta)$  para los diferentes desplazamientos posibles t.
- Su máximo se encuentra donde ambas funciones coinciden mejor.

Verónica E. Arriola-Rios Convolución Facultad de Ciencias, UNAM

#### Convolución discreta

#### Definición (Convolución discreta)

La convolución discreta se define sobre funciones discretas como

$$f[m] * g[m] = \sum f[n]g[m-n]$$
 (9)

# ¿Por qué usar convolución?

- El los problemas de visión se utiliza la *convolución* para verificar la presencia de patrones en las imágenes.
- Porque es invariante a la posición que ocupa una característica en la imagen,
- no es tan sensible a pequeñas distorciones y
- Hubel y Wiesel 1962 encontraron que la conexiones en la corteza visual del cerebro de los gatos ejecuta este tipo de operación. [1]

[1] Quora: How did visual cortex inspire the usage of convolution operation in computer vision? > 4 🗗 > 4 🖹 > 4 🗏 > 5 🔞

Verónica E. Arriola-Rios Convolución Facultad de Ciencias, UNAM

## Convolución discreta en 2D

- Correlación y convolución
- 2 Convolución discreta en 2D

#### **Temas**

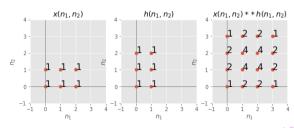
- 2 Convolución discreta en 2D
  - Definición
  - Convolución en imágenes
  - El problema del borde

#### Convolución 2D

#### Definición (Convolución 2D)

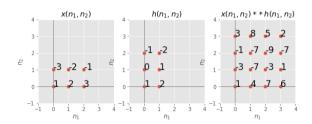
Se consideran dos señales discretas en 2D  $x(n_1, n_2)$  y  $h(n_1, n_2)$ :

$$x(n_1, n_2) * h(n_1, n_2) = \sum_{k_1 = -\infty}^{\infty} \sum_{k_2 = -\infty}^{\infty} x(k_1, k_2) h(n_1 - k_1, n_2 - k_2)$$
 (10)

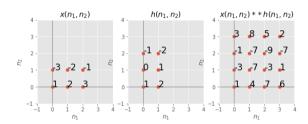


## Ejemplo

$$x(n_1, n_2) * h(n_1, n_2) = \sum_{k_1 = -\infty}^{\infty} \sum_{k_2 = -\infty}^{\infty} x(k_1, k_2) h(n_1 - k_1, n_2 - k_2)$$
(11)



#### $n_1 = 0, n_2 = 0$



$$k_1 = 0, k_2 = 0$$
:  
 $x(0,0) = 1$ 

$$k_1 = 1, k_2 = 0$$
:

$$k_1 = 2, k_2 = 0$$
:

$$x(0,0) =$$

$$x(1,0) = 2$$

$$h(0-1,0-0) = 0$$

$$x(2,0) = 3$$

$$h(0-2,0-0) = 0$$

$$h(0-0,0-0) = 1$$

$$k_1 = -1, k_2 = 0$$
:

$$k_1 = -2, k_2 = 0$$
:

$$x(-1,0) = 0$$

$$x(-2,0) = 0$$

$$h(0+1,0-0)=2$$

$$h(0+2,0-0)=0$$

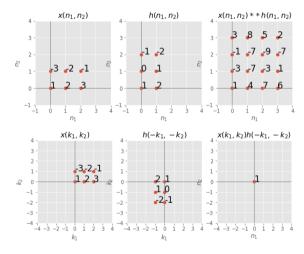


Figura: Caso  $n_1 = 0, n_2 = 0$ 

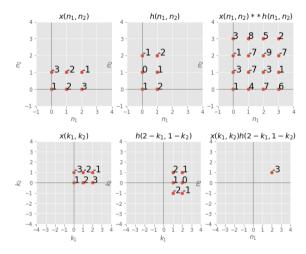


Figura: Caso  $n_1 = 2, n_2 = 1$ 

#### **Temas**

- 2 Convolución discreta en 2D
  - Definición
  - Convolución en imágenes
  - El problema del borde

## Convolución en imágenes

- Una imagen es una matriz de números. Sea  $x(n_1, n_2)$  esa matriz.
- A la función  $h(n_1, n_2)$  se le llama filtro y es una matriz de menor tamaño que x.
- El resultado de convolucionar x \* \*g es una imagen filtrada.

$$h(n_1, n_2) = \frac{1}{9} \begin{bmatrix} -18 & -9 & 0 \\ -9 & 9 & 9 \\ 0 & 9 & 18 \end{bmatrix}$$

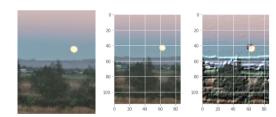


Figura: Aplicación del filtro emboss.

#### **Temas**

- 2 Convolución discreta en 2D
  - Definición
  - Convolución en imágenes
  - El problema del borde



## El problema del borde

- La convolución suma sobre el espacio infinito.
- Si la función vale 0 en los bordes no es necesario sumar sobre infinito.
- En el caso de las imágenes no es cierto que la función valga cero fuera de la imagen, es que desconocemos su valor. Esto afecta el valor de la convolución.



Figura: Desconocemos el escenario fuera de la imagen.

## **Opciones**

#### Para no afectar la frontera:

- Rellenar con ceros (fill).
- Extensión circular (wrap).
- Extensión por simetría (symm).
- Extrapolación.

Sea el tamaño de la imagen N y el del filtro M. Tamaño del resultado:

- Todos los pixeles donde hubo superposición entre la imagen y el filtro (full) N + M 1.
- Sólo los pixeles de la imagen original (same) N.
- Sólo pixeles donde la superposición fue completa N – M + 1.



## Referencias I

Wiesel (1962). "Receptive fields, binocular interaction and functional architecture in the cat's visual cortex.". En: J. Physiol. 160, págs. 106-154.

## Licencia

## Creative Commons Atribución-No Comercial-Compartir Igual



