



# TP5 - Deep learning

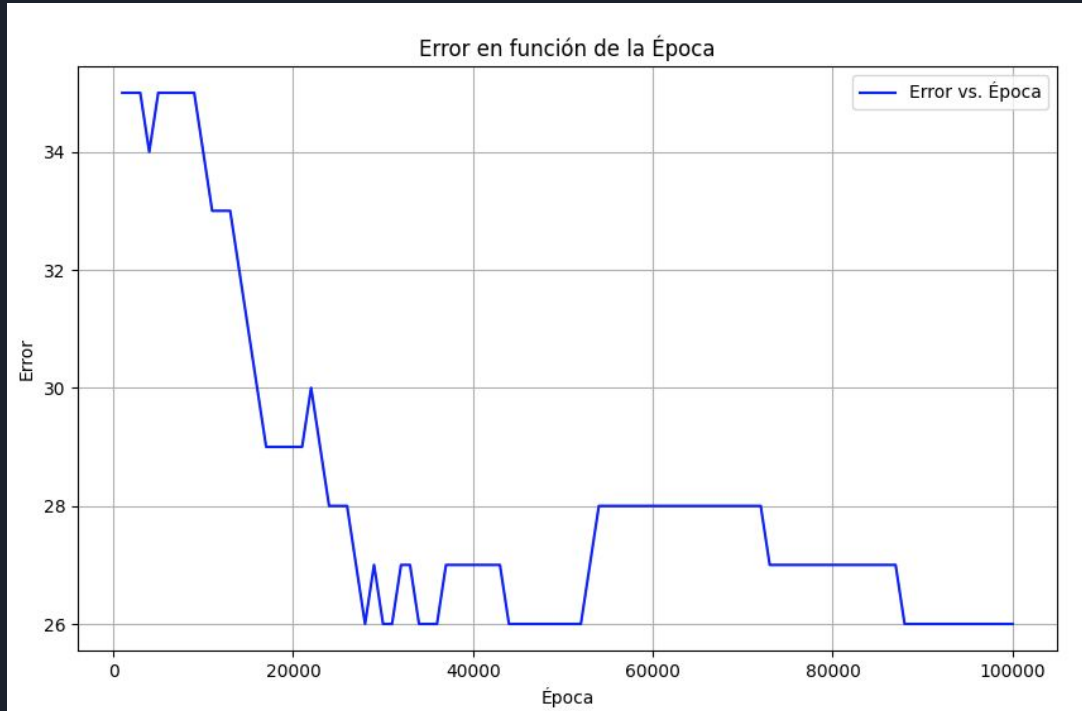
Grupo 1  
Santiago José Hirsch  
Matías Ignacio Luchetti  
Santiago Tomás Medin  
Mariano Agopian

A decorative graphic in the top-left corner consisting of two overlapping parallelograms. The front one is blue and the back one is light green. Both are tilted at a 45-degree angle.

# Ej 1: Autoencoder

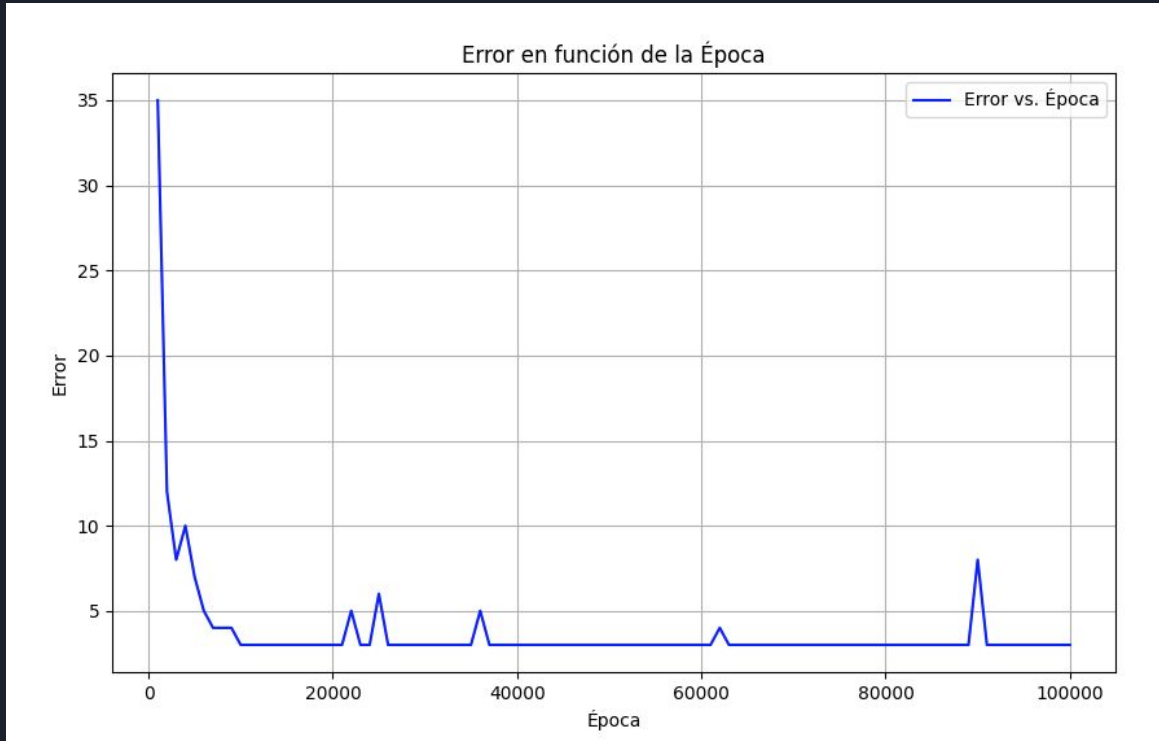
# Arrancamos mal...

- Estructura: [35, 10, 2, 10, 35]
- Optimizer: Adam
- Función de activación: TANH
- beta 0,5
- Épocas: 100000
- Learning rate: 0.0001



# Pero no tan mal!

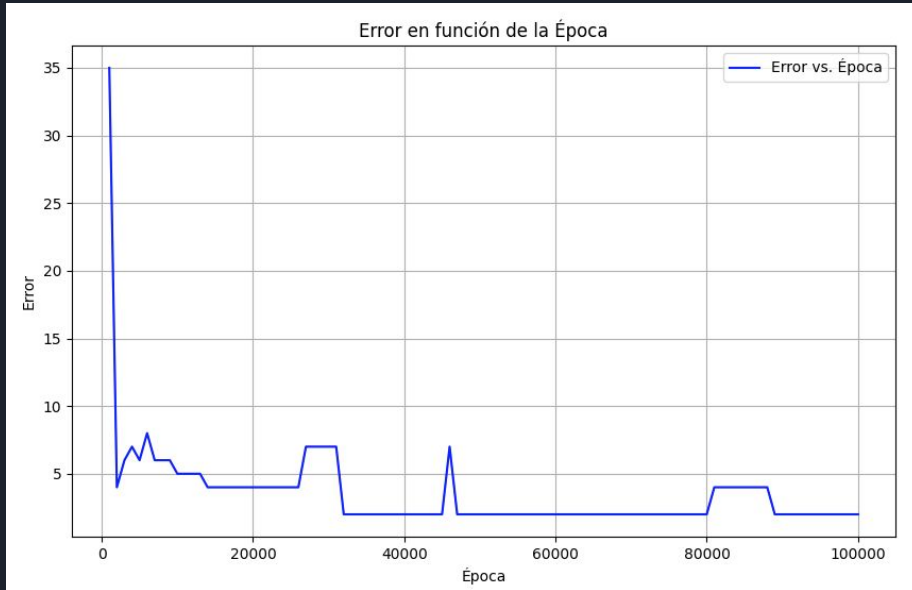
- Estructura: [35, 10, 2, 10, 35]
- Optimizer: Adam
- Función de activación: TANH
- beta 0,5
- Épocas: 100000
- Learning rate: 0.01



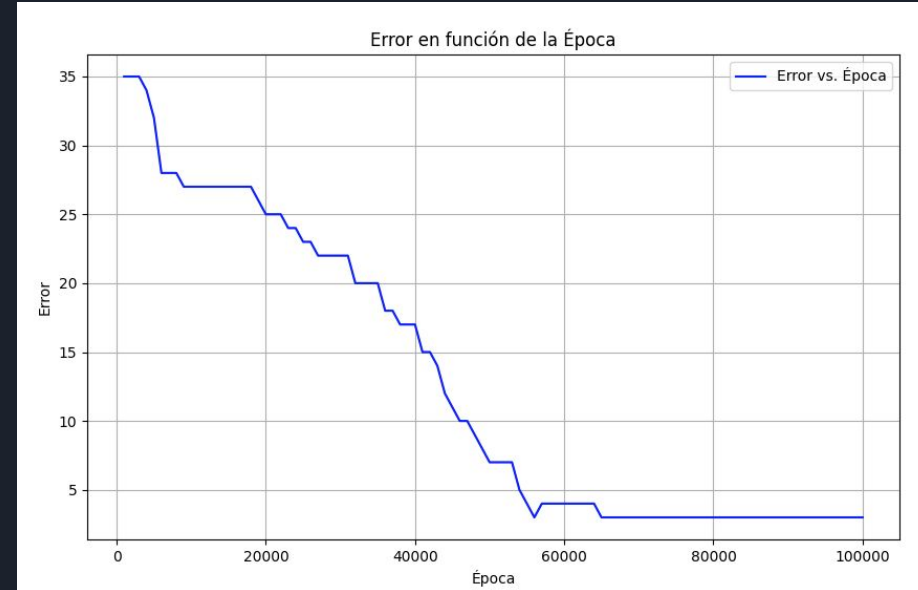
# Elección arquitectura

- Estructura: [35, 20, 10, 2, 10, 20, 35]
- Optimizer: Adam
- Función de activación: TANH
- beta 0,5
- Épocas: 100000

Learning rate: 0.01



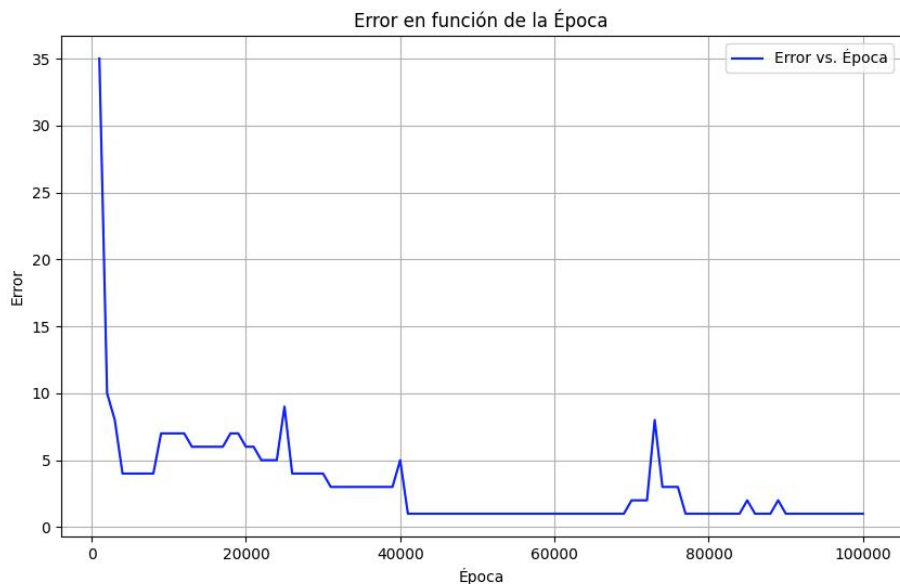
Learning rate: 0.0001



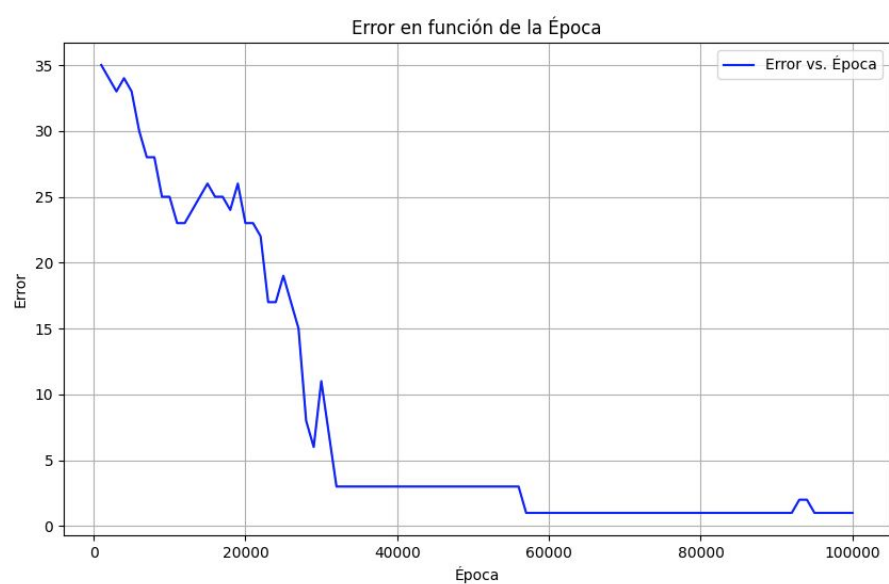
# Elección arquitectura

- Estructura: [35, 30, 20, 10, 5, 2, 5, 10, 20, 30, 35]
- Optimizer: Adam
- Función de activación: TANH
- beta 0,5
- Épocas: 100000

Learning rate: 0.01



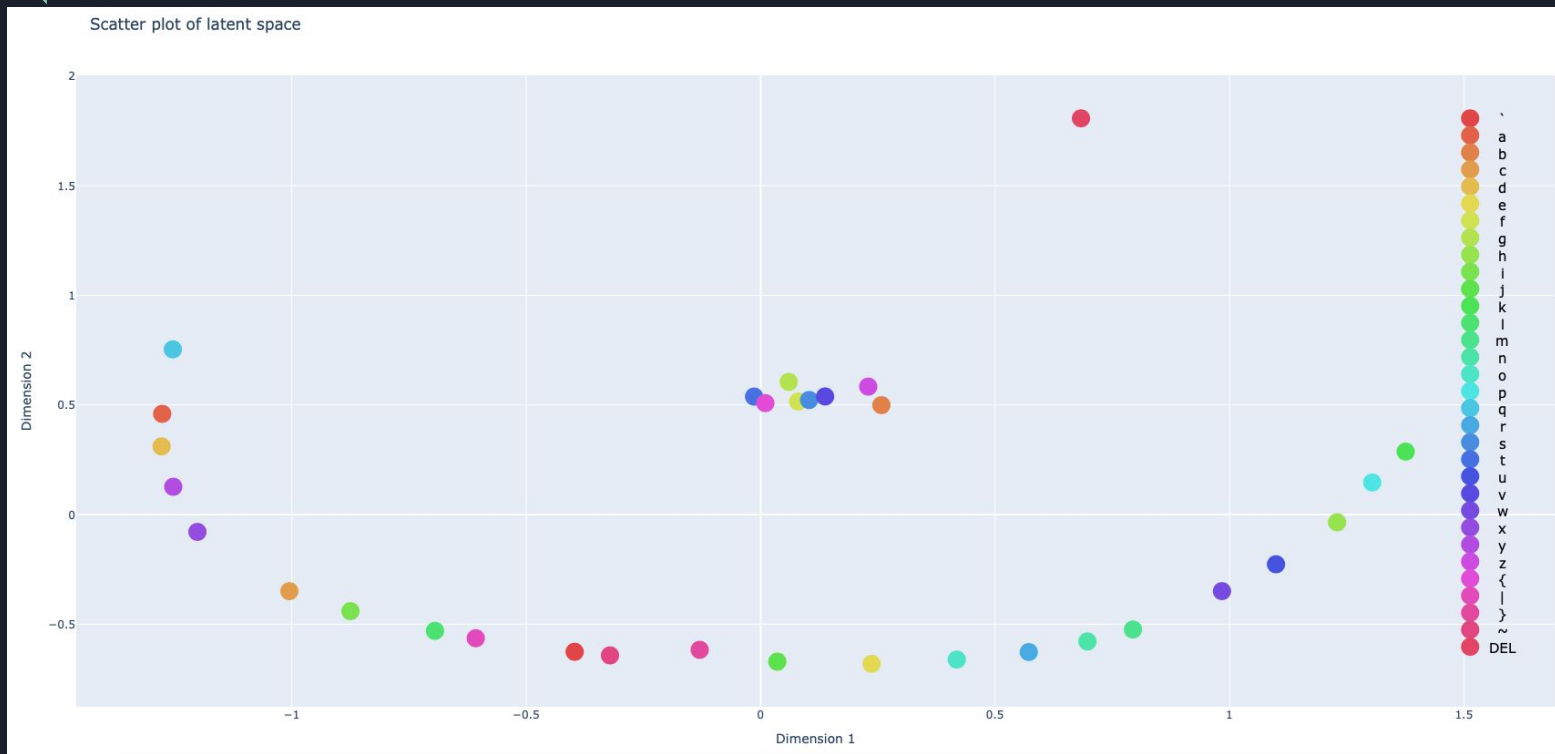
Learning rate: 0.0001



# Entrada al espacio latente

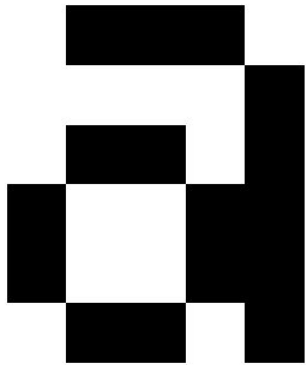
Parámetros:

- Learning Rate = 0.0001
- Optimizador = Adam
- Función de Activación = TANH
- Arquitectura = [35, 30, 20, 15, 10, 5, 2, 5, 10, 15, 20, 30, 35]
- Épocas = 100000

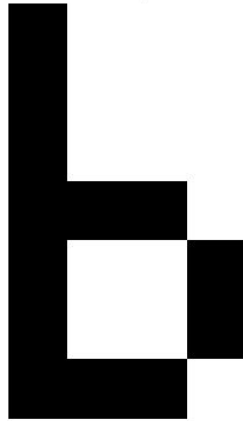


# Nuevas letras agregando 0,1 en espacio latente

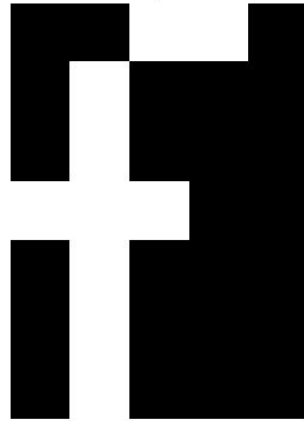
Input 1



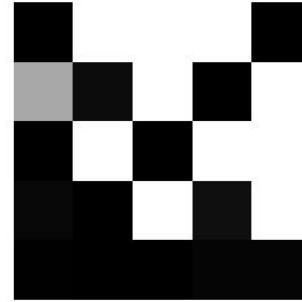
Input 2



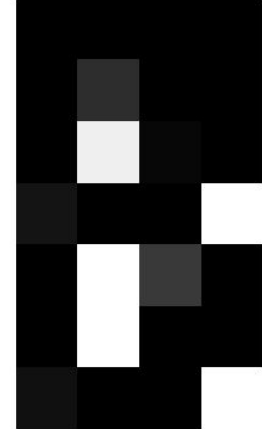
Output 1



Output 2

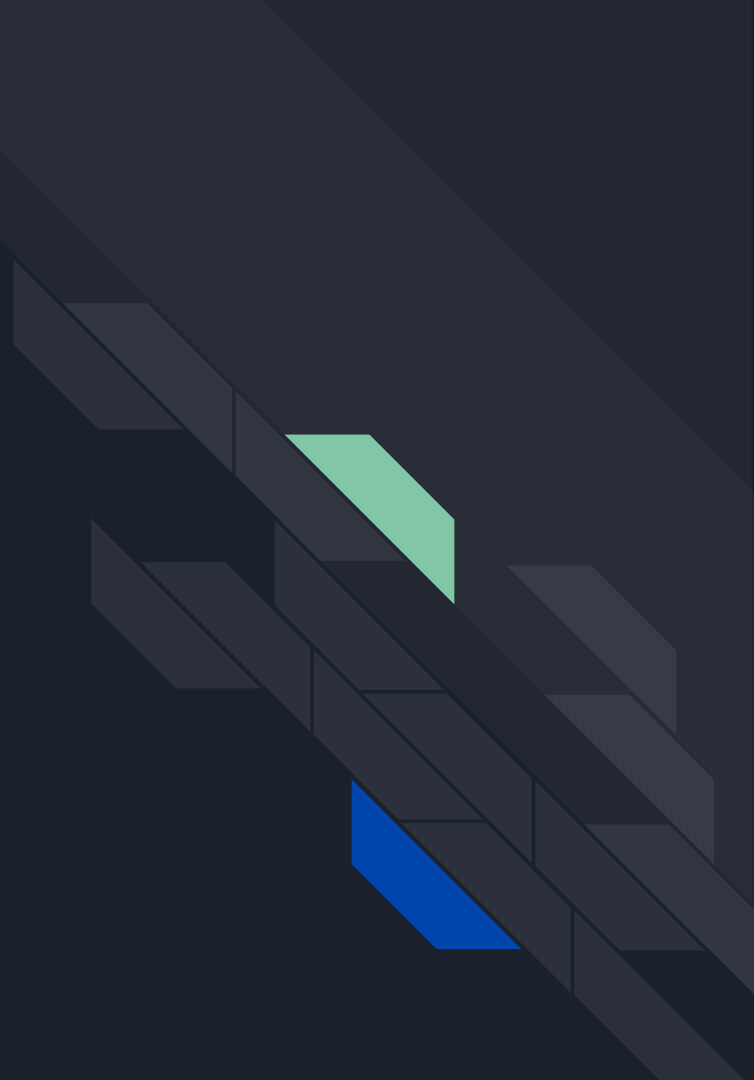


Output 2





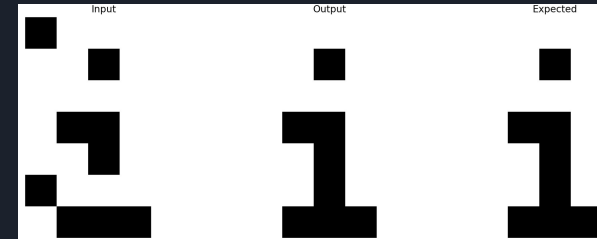
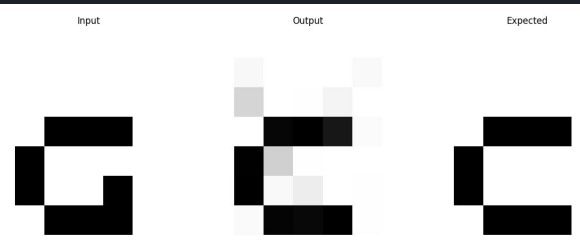
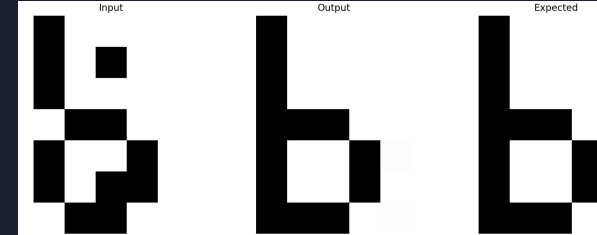
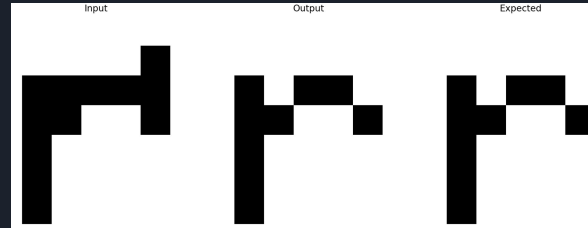
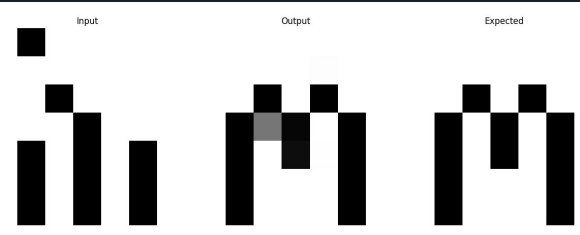
# Denoising autoencoder



## Parámetros:

- Learning Rate = 0.0001
  - Optimizador = Adam
  - Función de Activación = TANH
  - Ruido = 0.1
  - Épocas = 100000
- Arquitectura = [35, 30, 20, 15, 10, 5, 2, 5, 10, 15, 20, 30, 35]

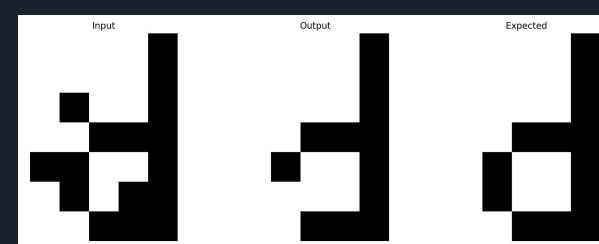
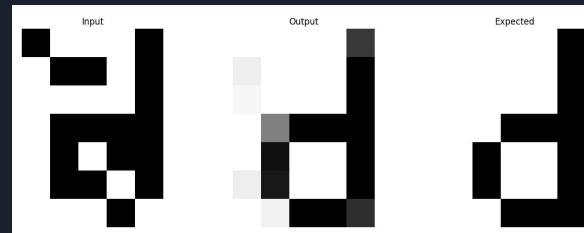
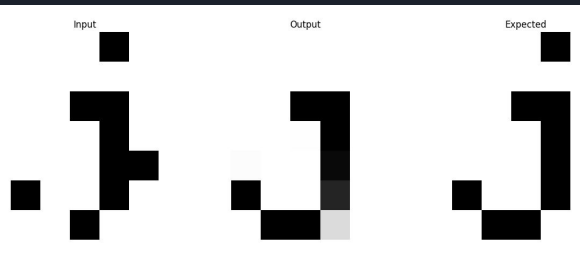
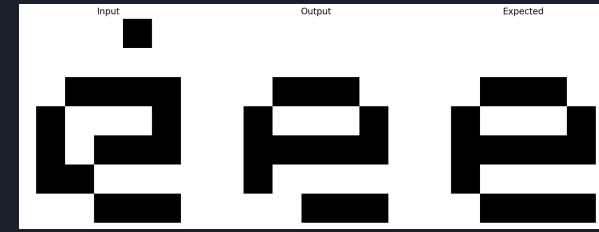
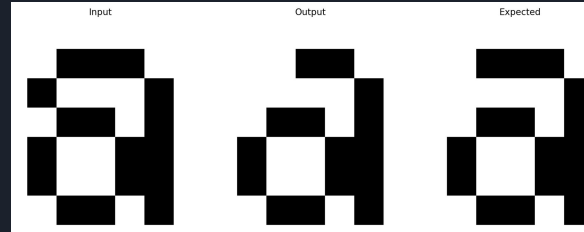
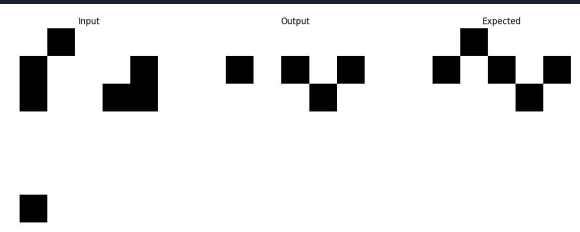
# Denoising - Aciertos



## Parámetros:

- Learning Rate = 0.0001
  - Optimizador = Adam
  - Función de Activación = TANH
  - Ruido = 0.1
  - Épocas = 100000
- Arquitectura = [35, 30, 20, 15, 10, 5, 2, 5, 10, 15, 20, 30, 35]

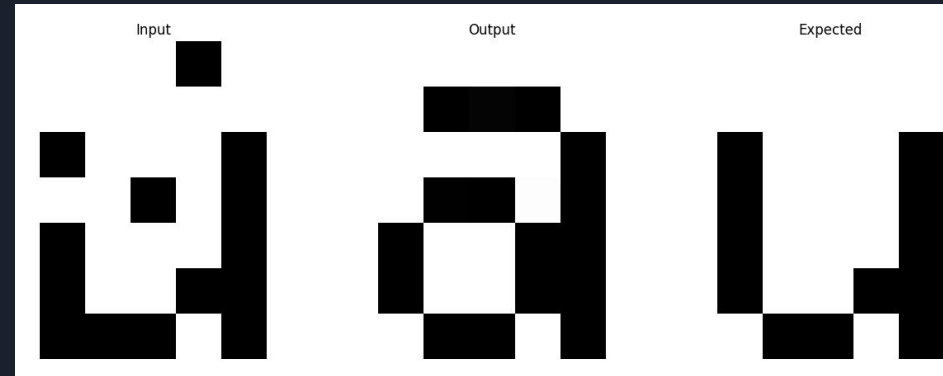
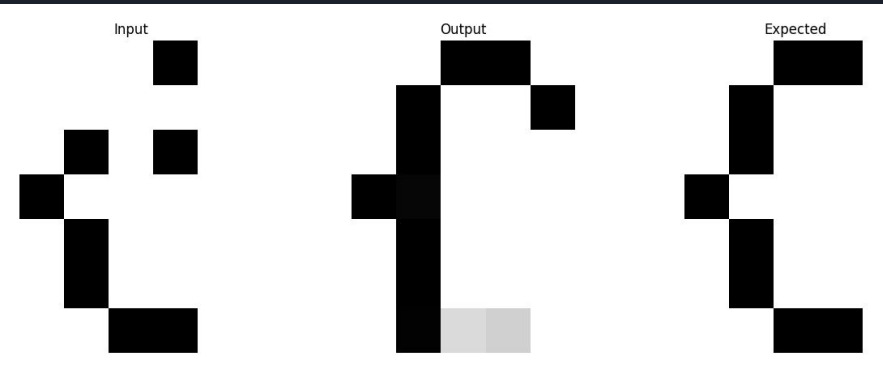
# Denoising - Cercanos



# Denoising - Errores

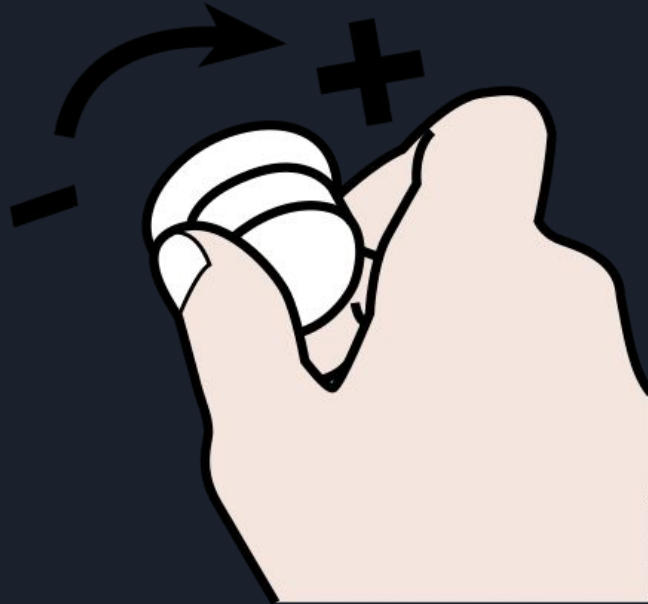
## Parámetros:

- Learning Rate = 0.0001
  - Optimizador = Adam
  - Función de Activación = TANH
  - Ruido = 0.1
  - Épocas = 100000
- Arquitectura = [35, 30, 20, 15, 10, 5, 2, 5, 10, 15, 20, 30, 35]





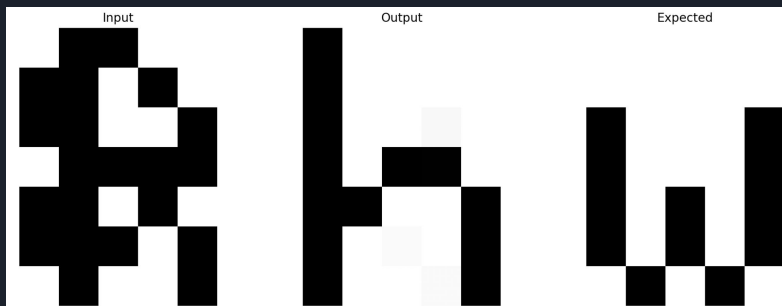
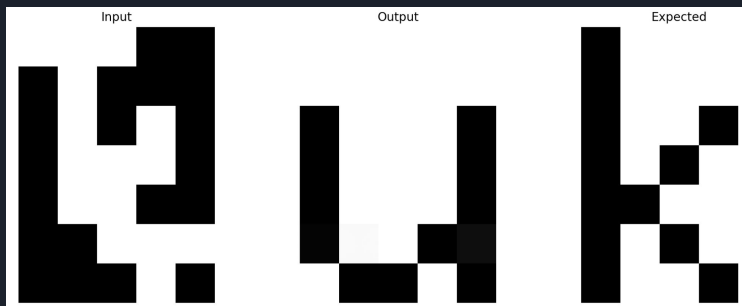
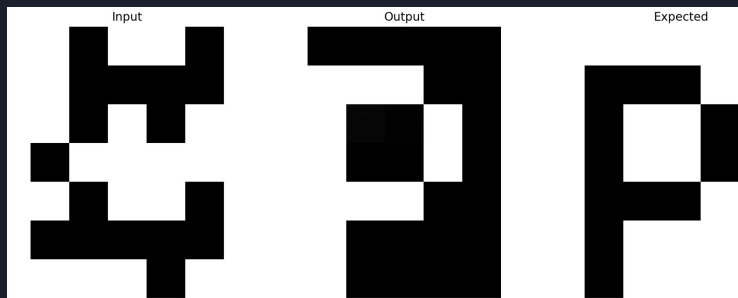
Si subimos un poco el ruido...



# Denoising - Mucho Ruido

## Parámetros:

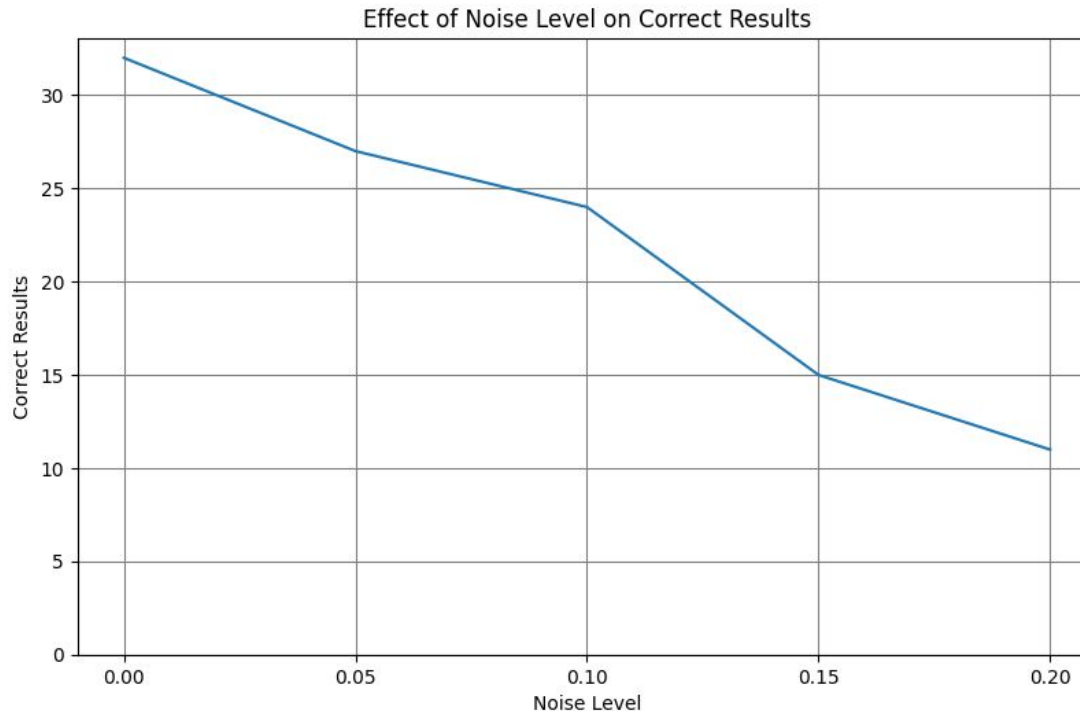
- Learning Rate = 0.0001
  - Optimizador = Adam
  - Función de Activación = TANH
  - **Ruido = 0.5**
  - Épocas = 100000
- Arquitectura = [35, 30, 20, 15, 10, 5, 2, 5, 10, 15, 20, 30, 35]



# Resultados correctos sobre nivel de ruido

## Parámetros:

- Learning Rate = 0.001
  - Optimizador = Adam
  - Función de Activación = TANH
  - Ruido = 0.1
  - Épocas = 100000
- Arquitectura = [35, 30, 20, 15, 10, 5, 2, 5, 10, 15, 20, 30, 35]



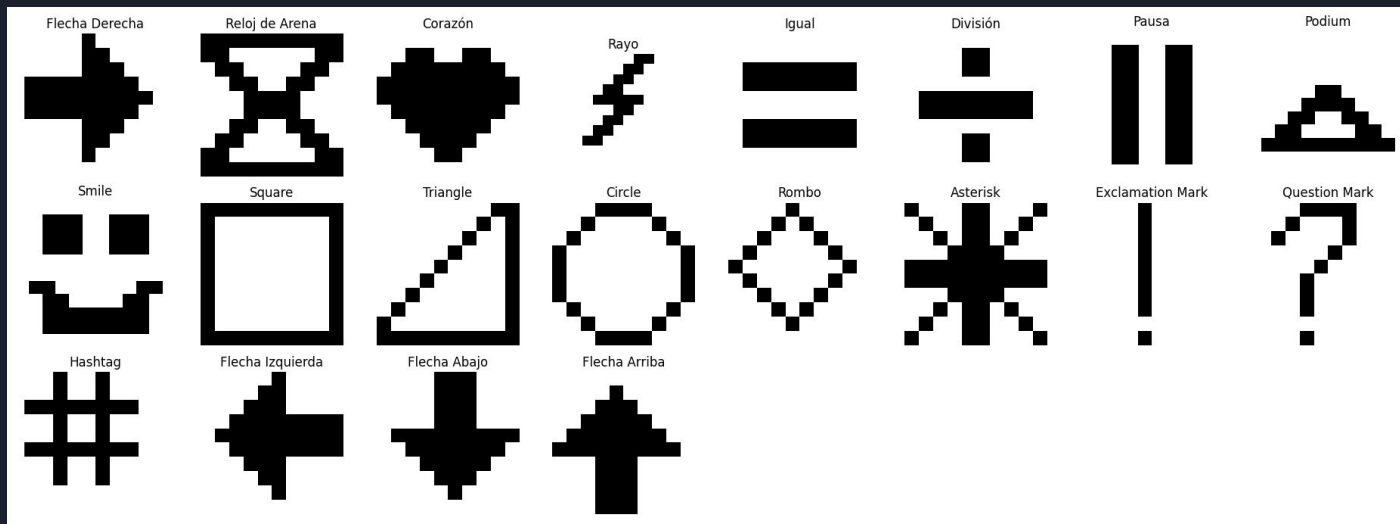
Teniendo en cuenta un resultado correcto como un máximo de dos píxeles erróneos

## Ejercicio 2 - VAE



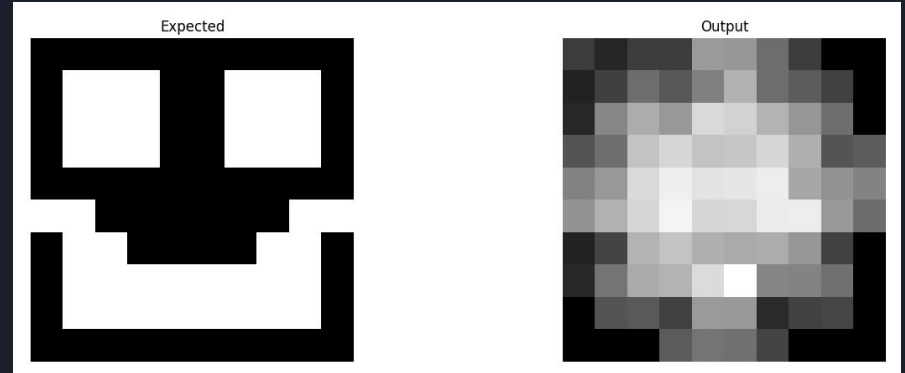
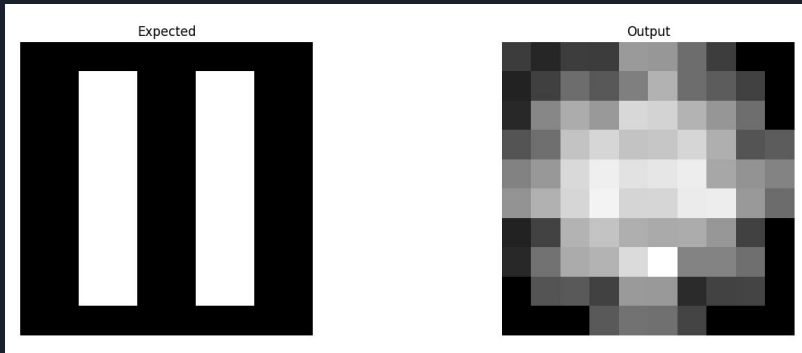
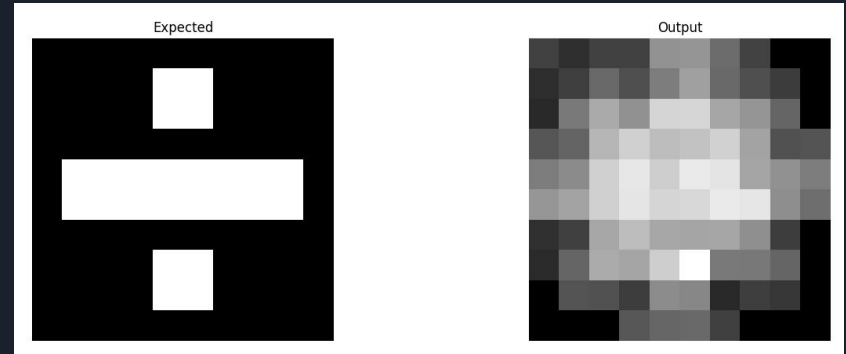
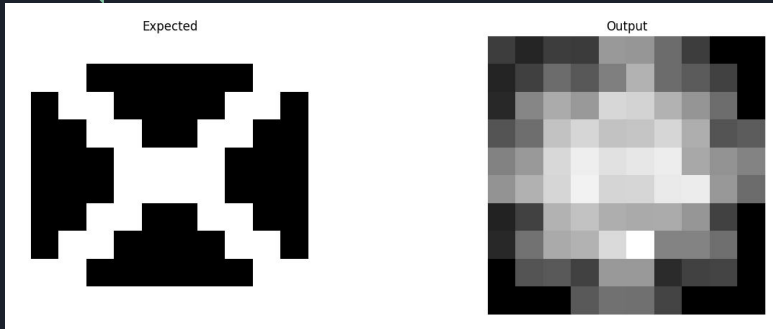


# Nueva muestra



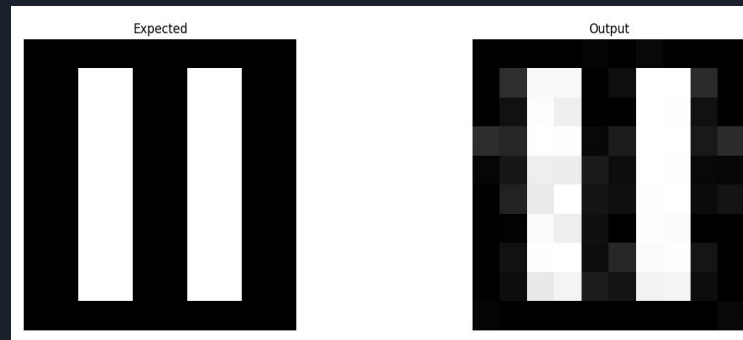
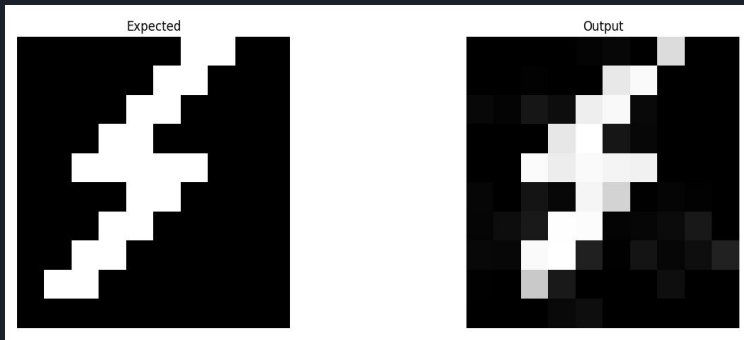
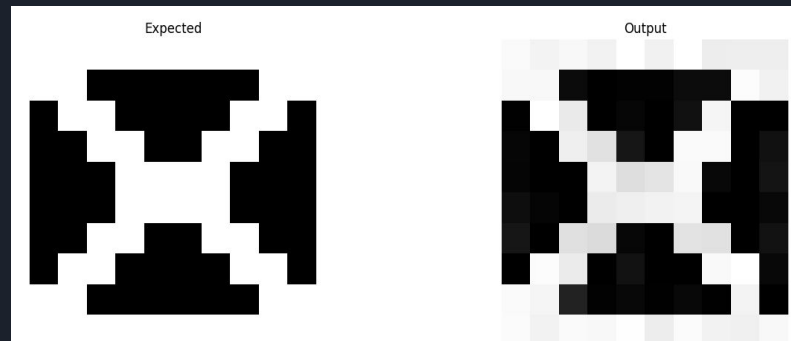
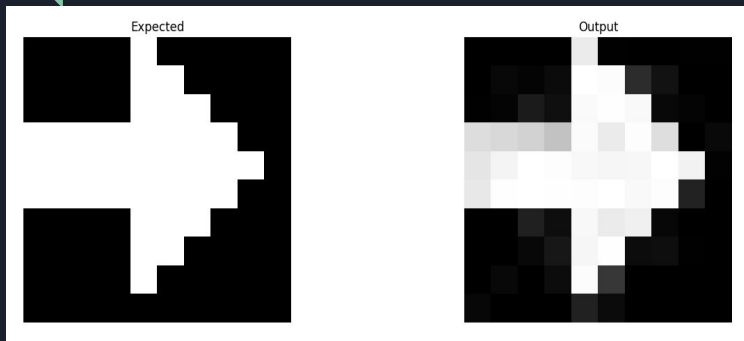
# Espacio latente chico

- Arquitectura = [100, 60, 20, 10, 4, 2, 10, 20, 60, 100]
- Learning Rate = 0.001
- Optimizador = Adam
- Función de Activación = TANH
- Épocas = 10000

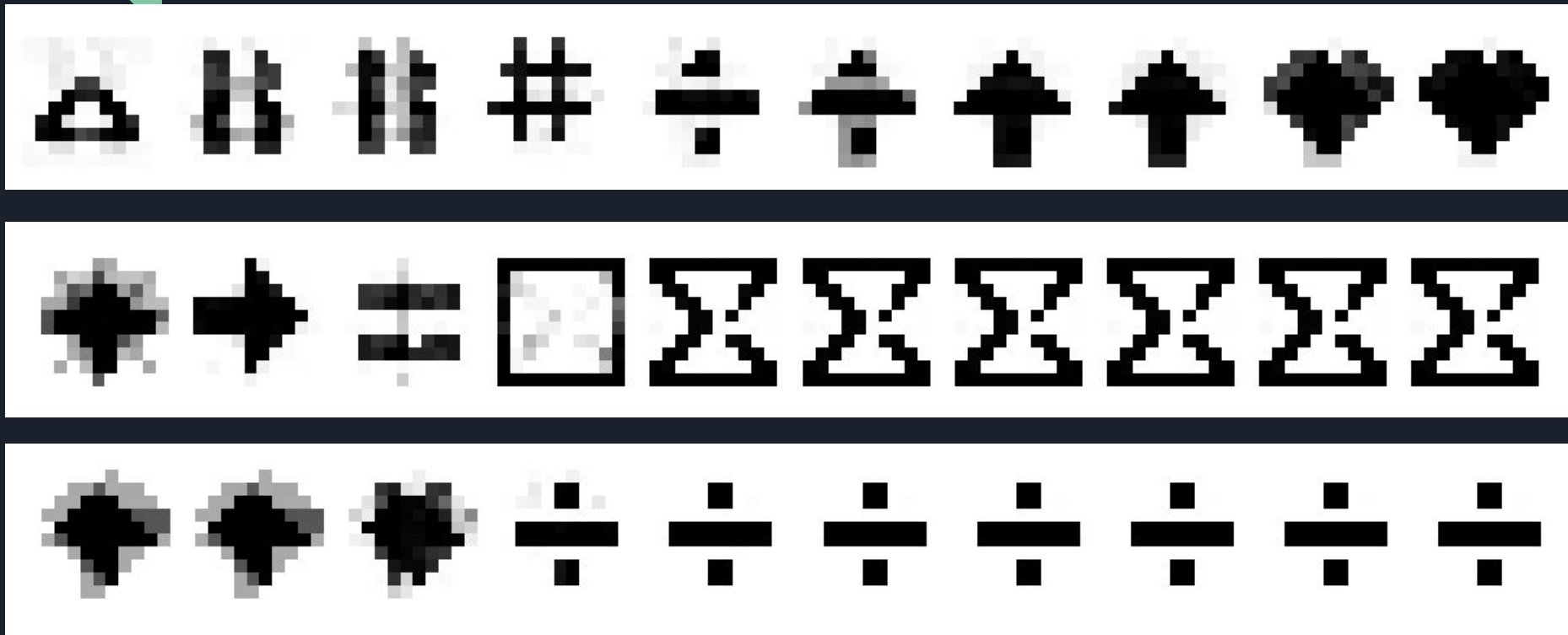


# Espacio latente más amplio

- Arquitectura = [100,80,60,40,20,10,20,40,60,80,100]
- Learning Rate = 0.001
- Optimizador = Adam
- Función de Activación = TANH
- Épocas = 10000



# VAE Interpolación





# Conclusiones

- Encontramos una estructura que reconozca los caracteres con un error máximo de 1 pixel
- Como venimos viendo en todos los tps, todos los parámetros influyen en los resultados que se obtienen (método Adam y learning rate por ejemplo)
- Vimos la capacidad del autoencoder para crear nuevos caracteres que no forman parte del data set de entrenamiento
- Vimos como el autoencoder puede eliminar el ruido de una imagen, devolviendo la imagen “original”, con buenos rendimientos hasta un ruido de 0.1 (método Salt and Pepper)
- El método Salt and Pepper destruye por completo las imágenes si se usa un ruido de 0.5 (probabilísticamente, debería cambiar casi la mitad de la imagen)
- Es más difícil de lo que pensamos dibujar con pixeles en una matriz de  $10 \times 10$ !!
- Si el espacio latente es muy chico en el VAE, puede significar una incapacidad del autoencoder