

# **SIA - TP N°5**

## **Deep Learning**

### **Grupo 5**

Integrantes:

- Catalán, Roberto José - 59174
- Dell'Isola, Lucas - 58025
- Galende, Lautaro - 60287



1

# Autoencoder

# Probando distintas configuraciones...

- Cantidad de capas y cantidad de neuronas en las mismas
  - Variaciones de [ 35 - 20 - 10 - 2 ]
- Método de actualización de pesos
  - Gradiente descendiente con momentum
  - Adam
  - Powell
- Cantidad de iteraciones del optimizador
  - $\in \{ 10, 20, 30, 40, 50 \}$
- Tamaño del conjunto de datos

# Configuración elegida

- Capas
  - 35 - 20 - 10 - 2 - 10 - 20 - 35
- Optimizador
  - Método de Powell → 30 iteraciones

Se buscó un balance entre tiempos de ejecución y capacidad de aprendizaje.

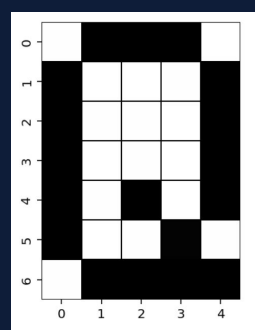
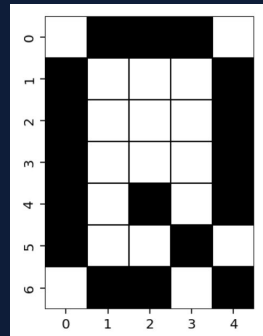
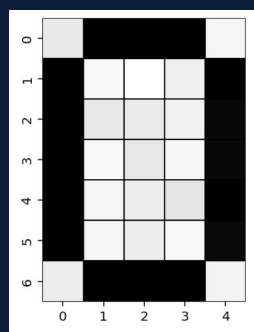
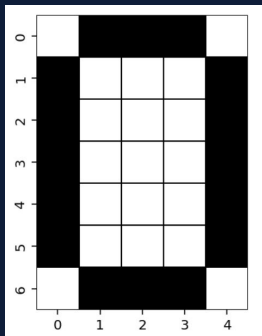
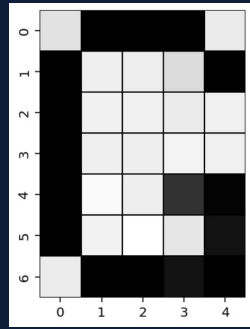
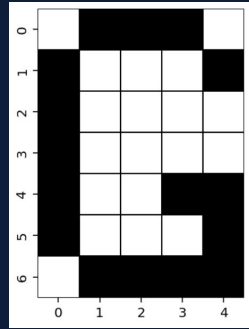
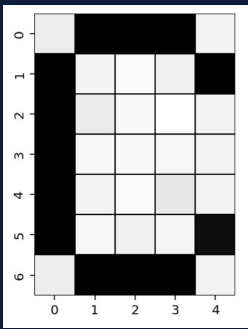
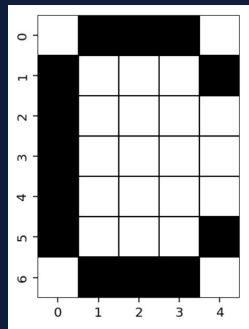
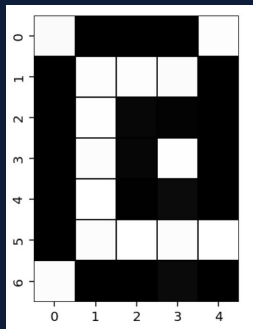
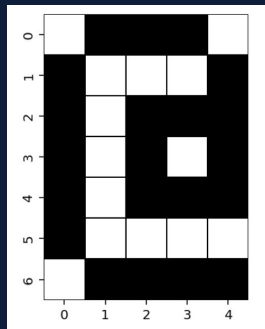
# Conjunto de datos

- *Fonts*
  - @, C, G, O, Q

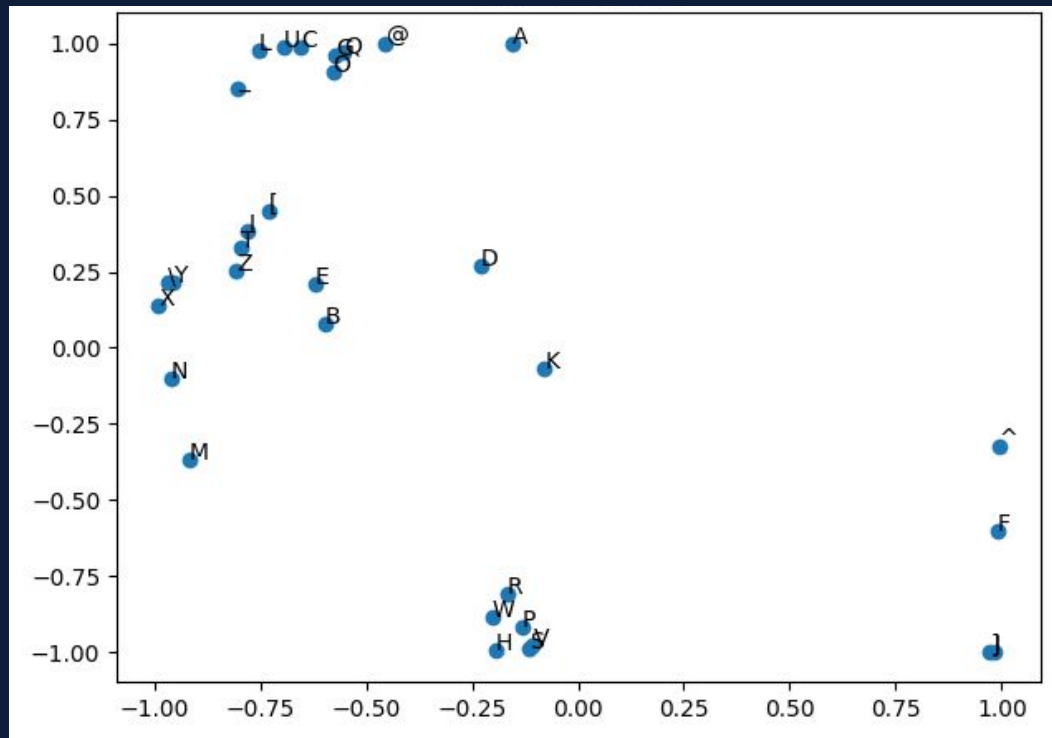
Se eligieron debido a que tienen representaciones similares.

Con más de 10 *fonts* fue muy difícil que la red aprendiera en tiempos razonables.

# Capacidad de aprendizaje

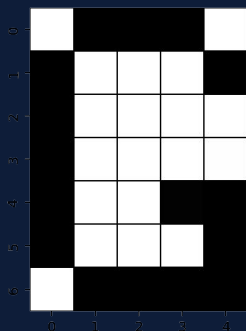


# Espacio latente

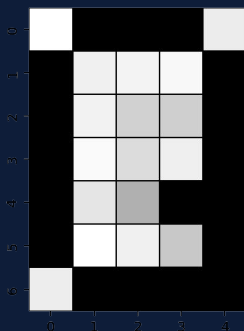


# Generación de nuevas letras

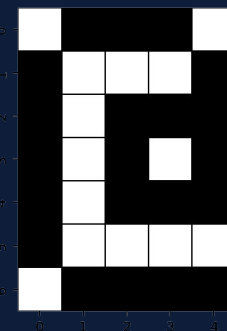
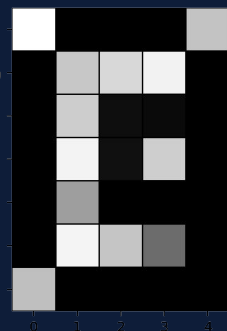
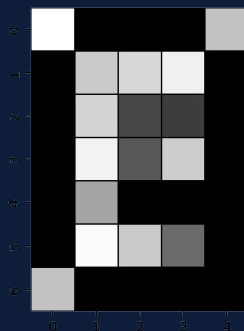
- Muestras generadas “moviéndose” dentro del vector de representación de ‘G’ a ‘@’.



G



Muestras generadas



@





2

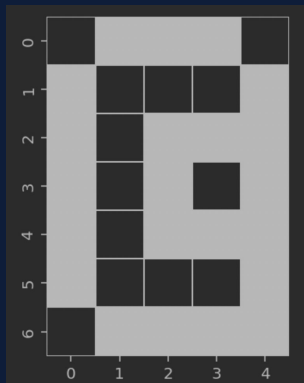
# Denoising Autoencoder

# Denoising Autoencoder

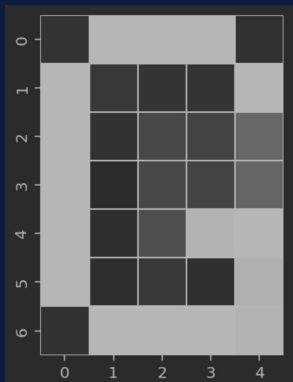
- Se probó con diferentes arquitecturas y probabilidades de ruido
- Para modelar el ruido se aplicó el algoritmo “Salt and Pepper”
- Arquitectura elegida: [ 30, 20, 10 ] con capa latente de 5
- Se entrenó con un conjunto donde cada letra está repetida 10 veces con diferentes ruidos

# Capacidad de eliminar el ruido

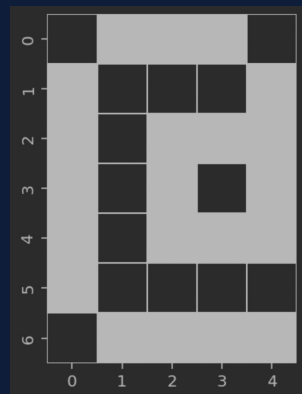
- Probabilidad de ruido del 2%



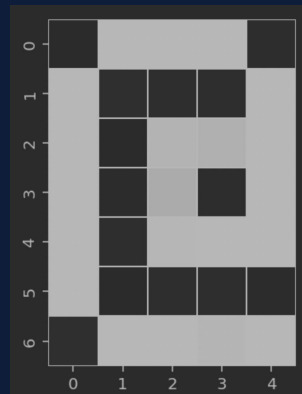
Entrada con ruido



Salida



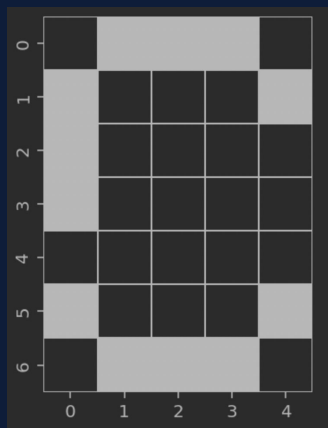
Entrada sin ruido



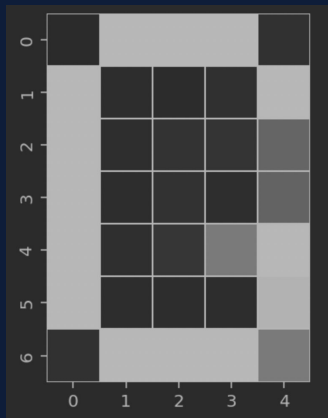
Salida

# Capacidad de eliminar el ruido

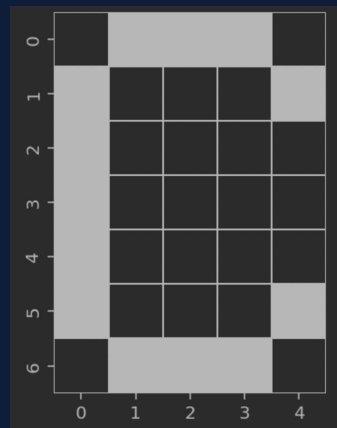
- Probabilidad de ruido del 2%



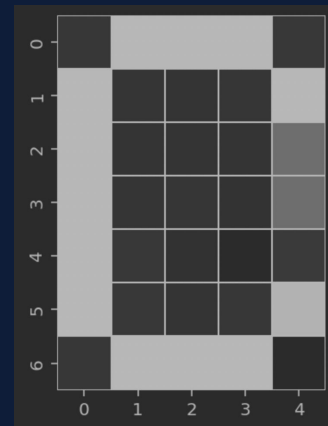
Entrada con ruido



Salida



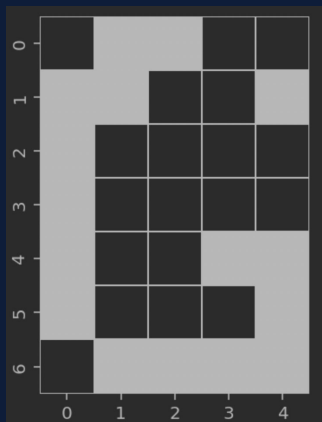
Entrada sin ruido



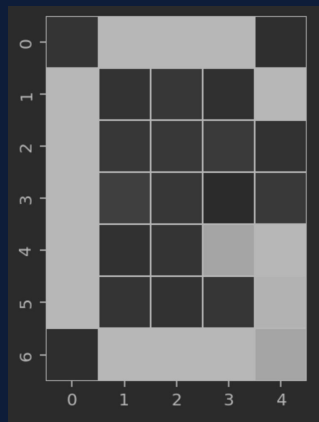
Salida

# Capacidad de eliminar el ruido

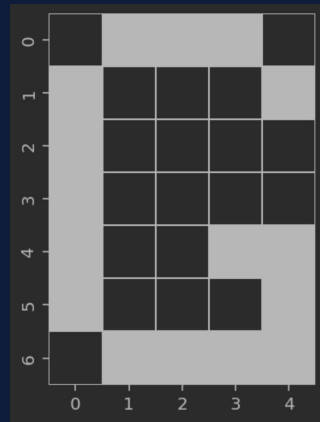
- Probabilidad de ruido del 3%



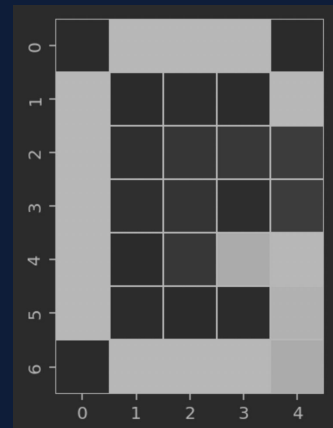
Entrada con ruido



Salida con ruido



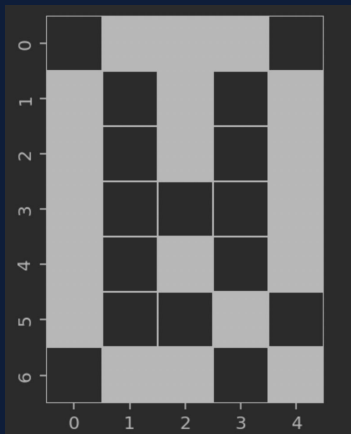
Entrada sin ruido



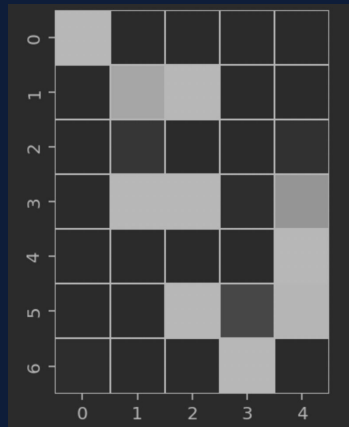
Entrada con ruido

# Capacidad de eliminar el ruido

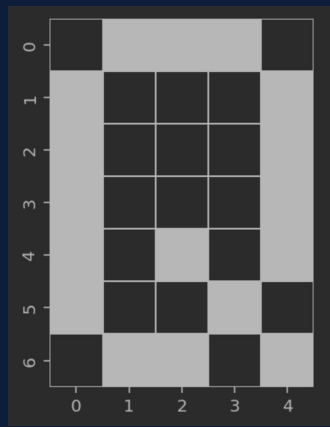
- Probabilidad de ruido del 5%



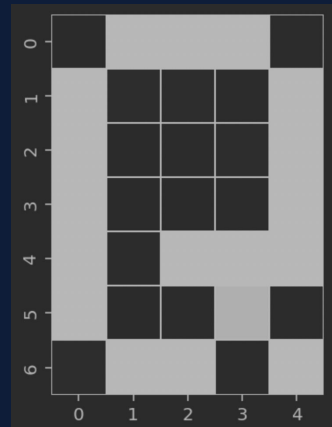
Entrada con ruido



Salida



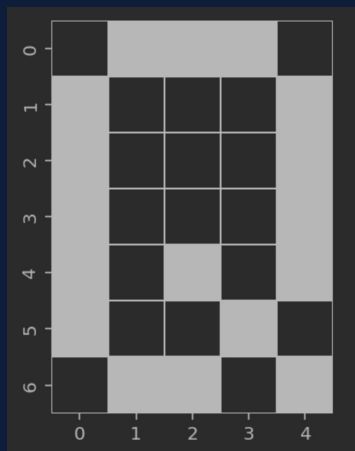
Entrada sin ruido



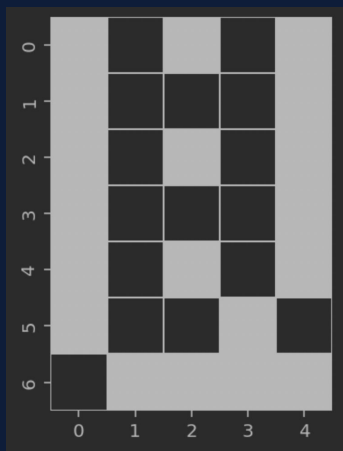
Salida

# Capacidad de eliminar el ruido

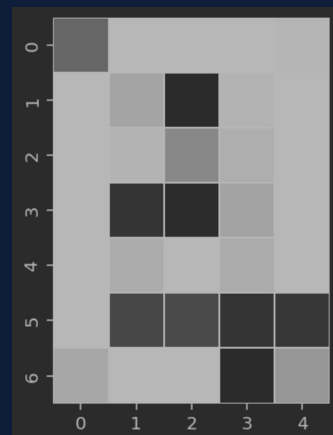
- Probabilidad de ruido del 20%



Entrada sin ruido



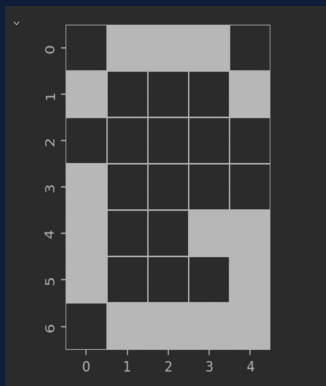
Entrada con ruido



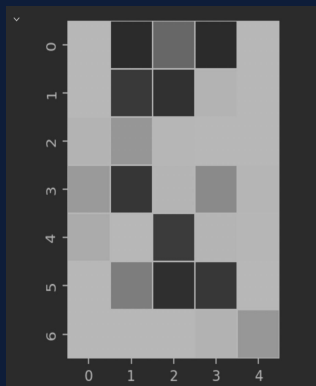
Salida con ruido

# Capacidad de eliminar el ruido

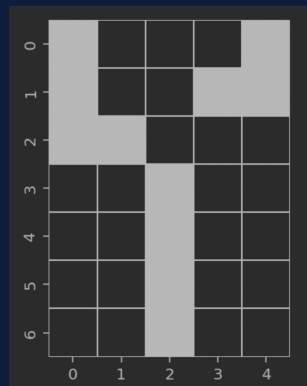
- Intentos fallidos de entrenamiento con un dataset de ruido pobre y una mala arquitectura.



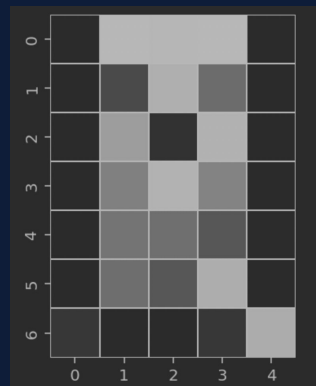
Entrada con ruido



Salida



Entrada con ruido



Salida

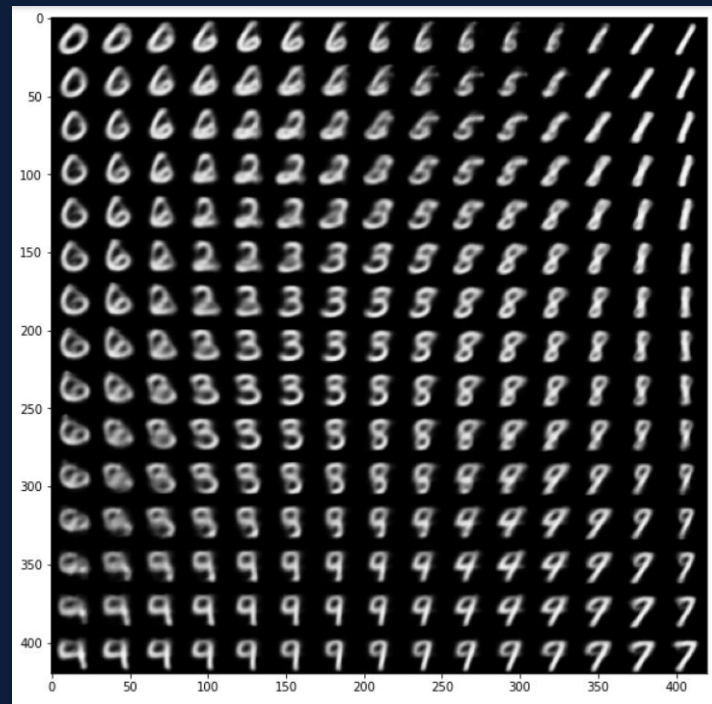
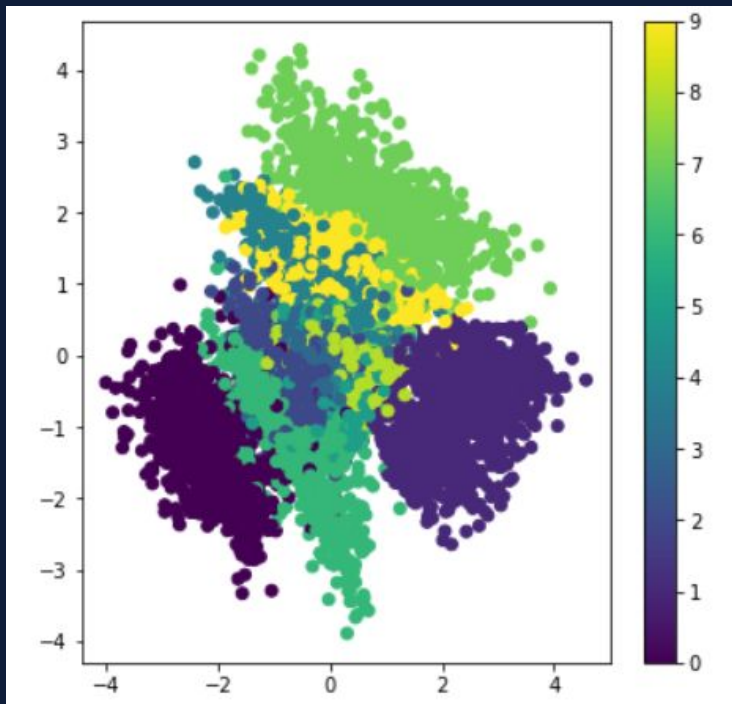




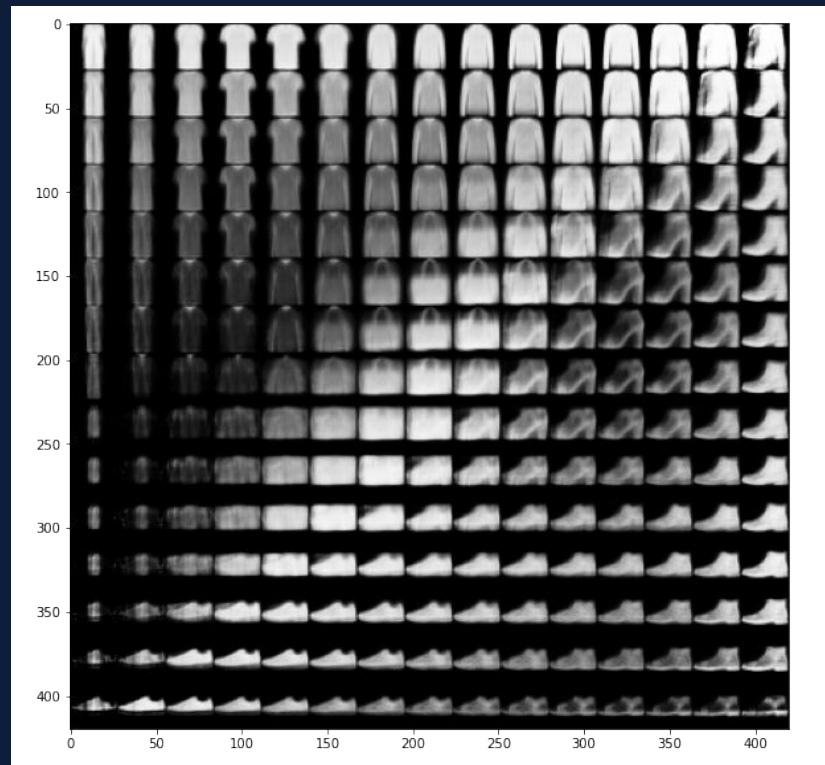
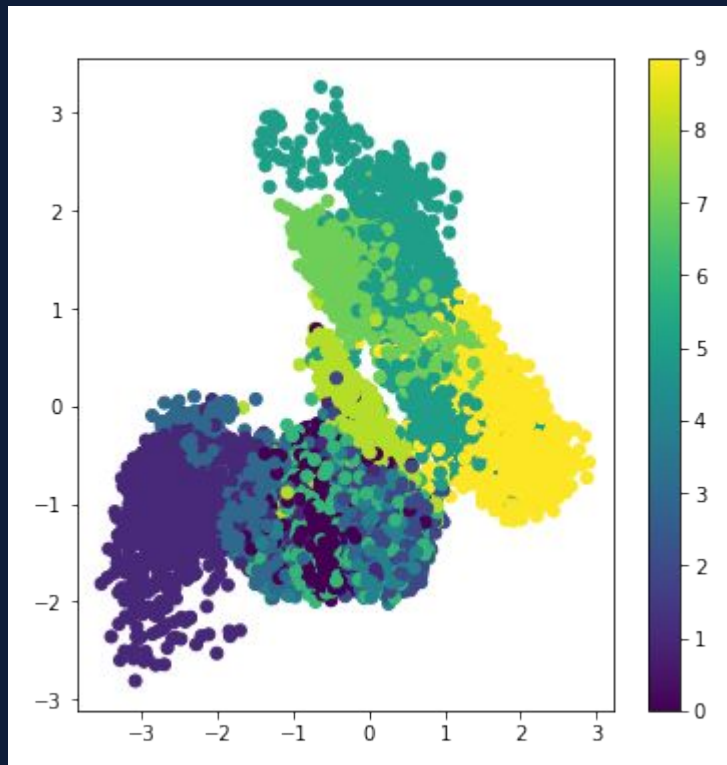
3

# Generative Autoencoder

# Mnist dataset



# Fashion Mnist dataset





4

# Conclusiones

# Algunas de nuestras conclusiones...

1 No es posible aprender todo el set de datos (*fonts*) en un tiempo razonable.

1



2

Las *fonts* con representaciones similares se encuentran cerca en el espacio latente en 2D.

3

La capacidad de aprendizaje de la red se ve influenciada por cuán similares son las características de las entradas.

4

Se necesita de una arquitectura y un entrenamiento muy específico para poder lograr que se aprenda un conjunto con ruido.

The background is a solid dark blue. In the top right corner, there is a pink geometric shape. In the bottom left corner, there is an orange geometric shape. Both shapes are triangles with rounded corners.

# ¡Gracias!