## Trabajo Práctico 5 Deep Learning

- Britos, Nicolás Ignacio 59.529
- Griggio, Juan Gabriel 59.092
- Roca, Agustín 59.160

#### **Objetivos**

- Implementación de un Autoencoder Básico.
- Implementación de un Denoising Autoencoder (DAE).
- Selección de un nuevo conjunto de datos y generación de nuevas muestras.

## Desarrollo del trabajo

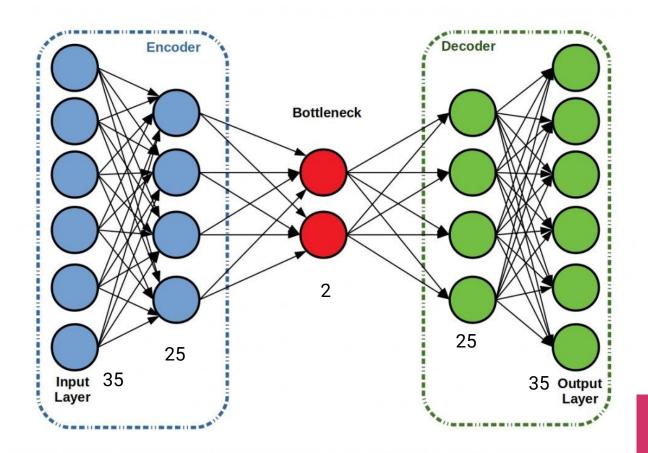
#### Tecnología utilizada



### Autoencoder - Fonts

# Arquitectura

Ejercicio 1.a.1



#### Parámetros fijados

 $\eta = 0.005$ 

Épocas = 1000

Momentum de  $\alpha = 0.9$ 

# Optimización

Ejercicio 1.a.2

#### **Parámetros**

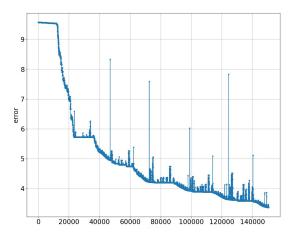
Ι.		
	a.	Capa intermedia de 25
	b.	Activación sigmoidal
	C.	Minimización de Powell
2.		
	a.	Capa intermedia de 25
	b.	Activación tangente hiperbólica

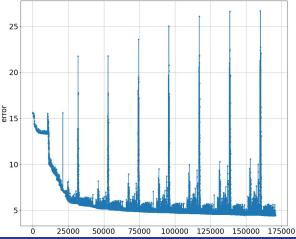
Minimización de Powell

```
a. Capas intermedias de 25 y 10
b. Activación sigmoidal
c. Minimización de Powell
4.
a. Capa intermedia de 25
b. Activación sigmoidal
c. Sin minimización
```

#### Parámetros

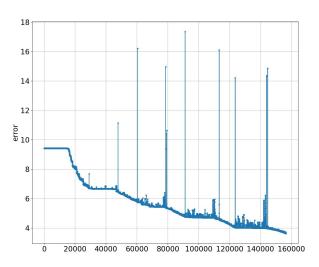
- 1.
- a. Capa intermedia de 25
- b. Activación sigmoide
- c. Minimización de Powell
- 2
- a. Capa intermedia de 25
- b. Activación tangente hiperbólica
- c. Minimización de Powell

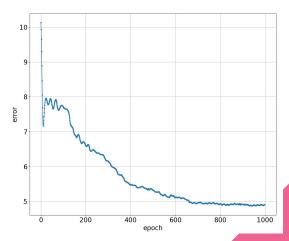




#### Parámetros

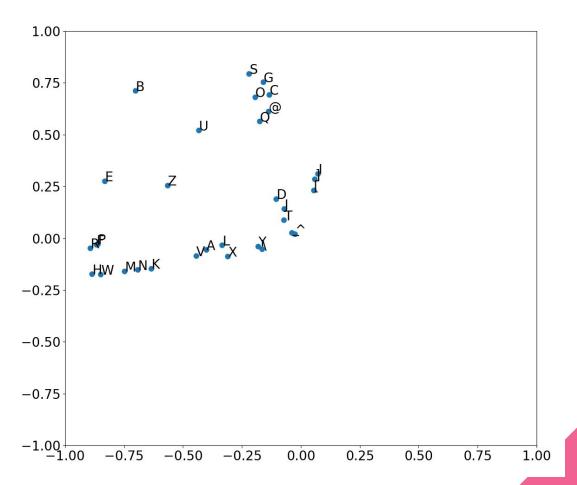
- 3.
- a. Capas intermedias de 25 y 10
- b. Activación exponencial
- c. Minimización de Powell
- 4.
- a. Capa intermedia de 25
- b. Activación exponencial
- c. Sin minimización





## Espacio latente

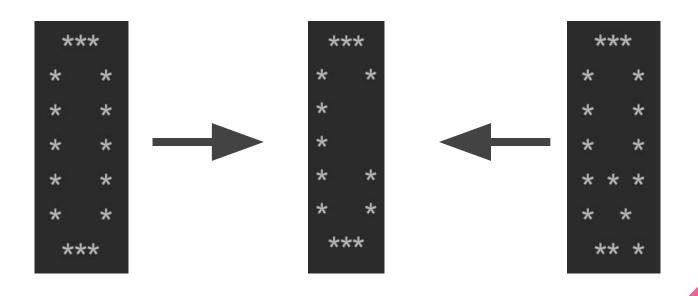
Ejercicio 1.a.3



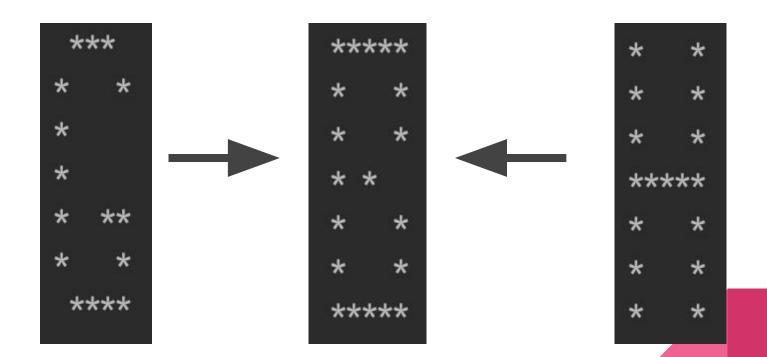
## Generación

Ejercicio 1.a.4

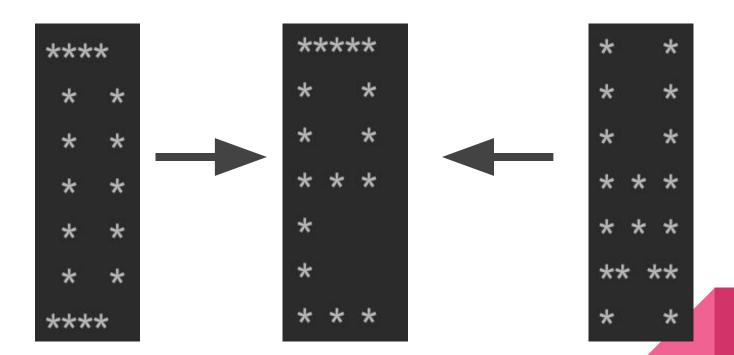
### Ejemplo 1 - 0Q



### Ejemplo 2 - GH



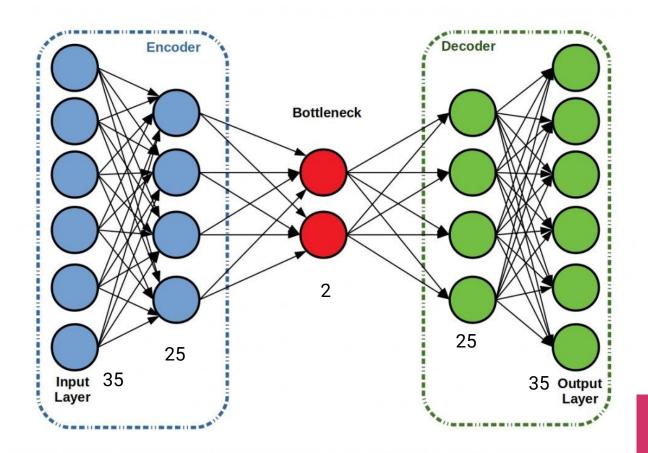
### Ejemplo 3 - DW



### Denoising Autoencoder

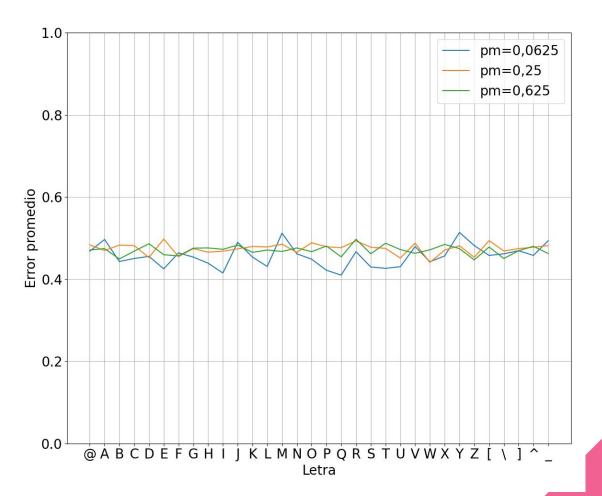
# Arquitectura

Ejercicio 1.b.1



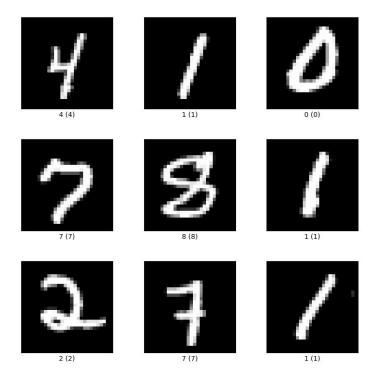
## Resultados

Ejercicio 1.b.2



### Generación

#### Dataset: MNIST



Conjunto de entrenamiento: 60.000

Conjunto de testeo: 10.000

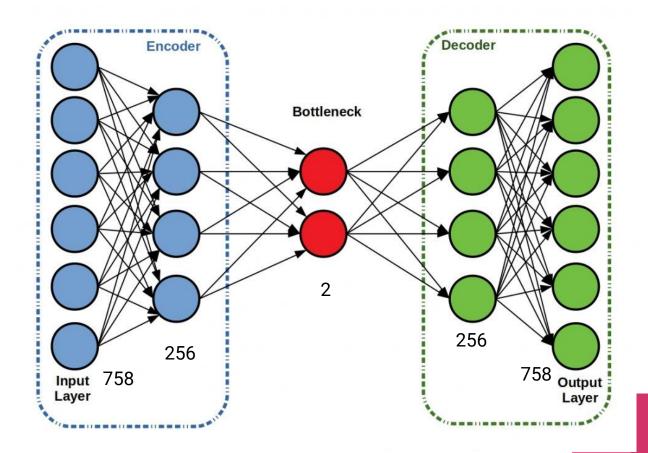
Tamaño: 28x28

Escala de grises

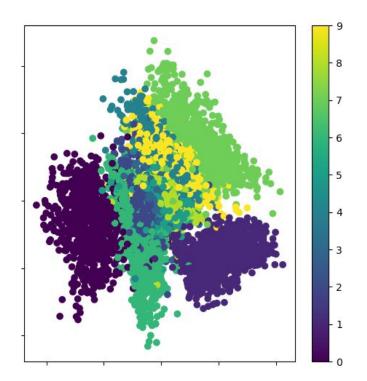
Clases: 10 (0 al 9)

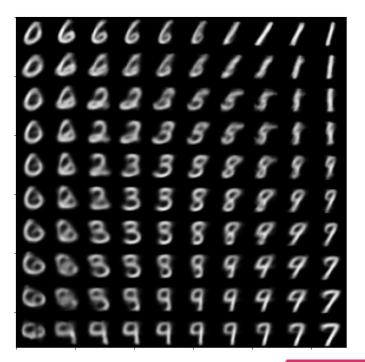
# Arquitectura

Ejercicio 2



### Resultados





### Conclusiones

#### Conclusiones

- Hay que seleccionar los parámetros de la red cuidadosamente para lograr el mejor resultado
- Se pueden generar datos similares a los del conjunto original
- Aumentar el ruido no alteró significativamente los resultados
- Los elementos de la misma clase quedan cercanos dentro del espacio latente
- Recorrer el espacio latente en cierta dirección puede generar alteraciones interpretables

## Muchas gracias!