Aprendizaje profundo: Autoencoders

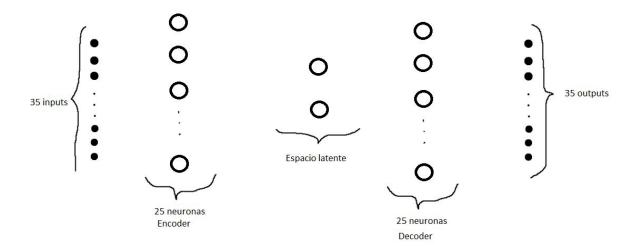
Grupo 6: Katan, Paganini

Ejercicio 1.a

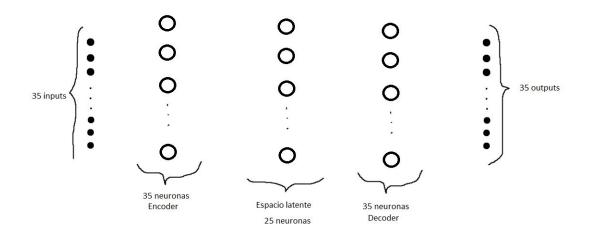
Arquitectura resultante y pasos para llegar a la misma

Arquitectura resultante

- Función de activación: tanh
- Error máximo: 3.3
- eta adaptativo con etaBase=0.01 y deltaEta=0.005 cada 5 épocas constantes
- momentum con alpha=0.85
- Aprendió un subconjunto de 10 elementos en 4003 épocas

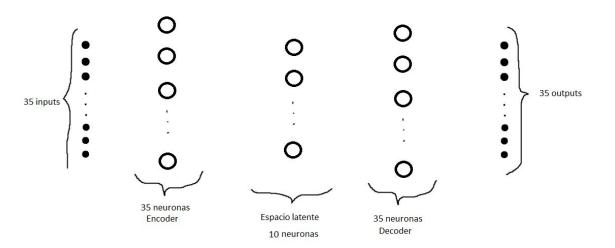


¿Cómo llegamos a la arquitectura resultante? Arquitectura inicial



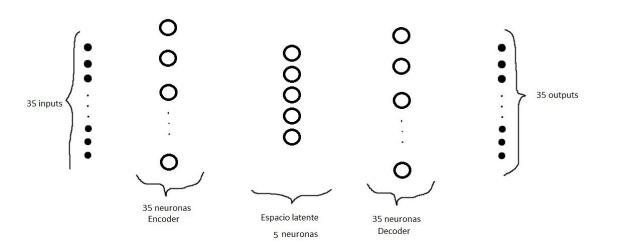
- Función de activación: tanh
- Error máximo: 0.5
- eta=0.01
- Aprendió las 32 muestras en 2161 épocas

¿Cómo llegamos a la arquitectura resultante? Modificando la arquitectura inicial



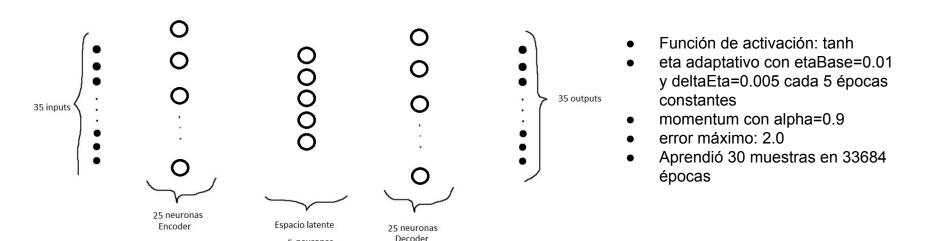
- Reduciendo de a 5 neuronas el espacio latente, analizando el comportamiento
- Función de activación: tanh
- Error máximo: 0.5
- eta=0.01
- Aprendió las 32 muestras en 4759 épocas

¿Cómo llegamos a la arquitectura resultante? Identificamos una limitación



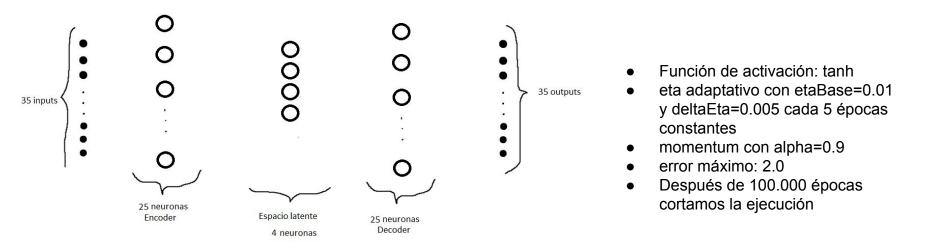
- Función de activación: tanh
- Error máximo: 0.5
- eta=0.01
- Después de 50.000 épocas, el error no parece seguir bajando, así que cortamos la ejecución

Después de varias modificaciones, logramos que aprenda con 5 neuronas en el espacio latente

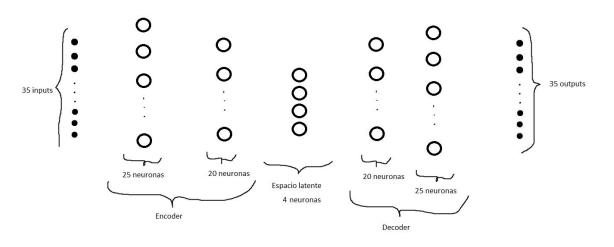


5 neuronas

Otra limitación con 4 neuronas en el espacio latente

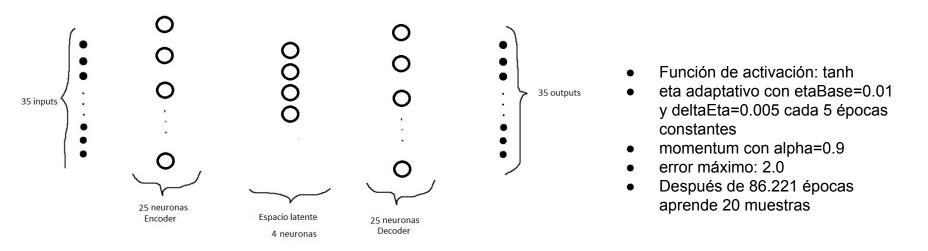


Experimentamos con más capas sin resultados

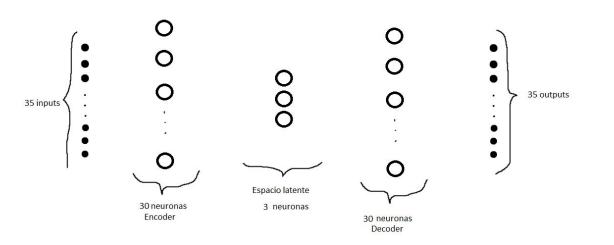


- Función de activación: tanh
- eta adaptativo con etaBase=0.01 y deltaEta=0.005 cada 5 épocas constantes
- momentum con alpha=0.9
- error máximo: 2.0
- Después de 100.000 épocas cortamos la ejecución

Logramos que aprenda con 4 neuronas en el espacio latente Reduciendo la cantidad de muestras

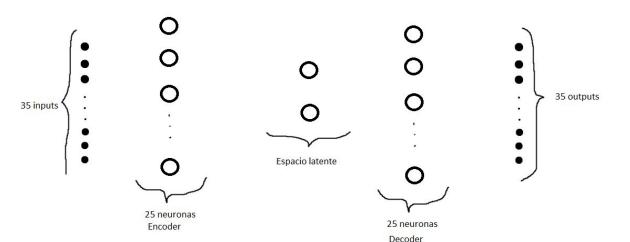


Aprendiendo con 3 neuronas en el espacio latente Reduciendo muestras y cambiando la red



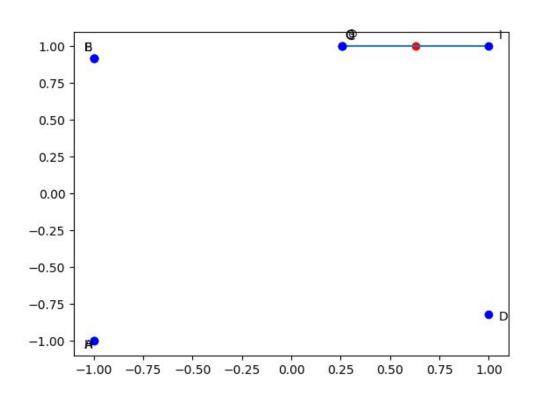
- Función de activación: tanh
- eta adaptativo con etaBase=0.01 y deltaEta=0.005 cada 5 épocas constantes
- momentum con alpha=0.9
- error máximo: 3.0
- Después de 60.428 épocas aprende 15 muestras

Cambiando parámetros y reduciendo muestras, llegamos a la arquitectura final de 2 neuronas en el espacio latente



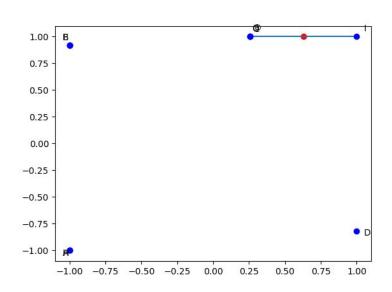
- Función de activación: tanh
- Error máximo: 3.3
- eta adaptativo con etaBase=0.01 y deltaEta=0.005 cada 5 épocas constantes
- momentum con alpha=0.85
- Aprendió un subconjunto de 10 elementos en 4003 épocas

Datos de entrada en el espacio latente



```
Letter positions in latent space:
@: (0.25911897606381284, 1.0), index: 0
A: (-0.9961891776363734, -1.0), index: 1
B: (-1.0, 0.9189357411736235), index: 2
C: (0.25911897606381284, 1.0), index: 3
D: (1.0, -0.8195594125921941), index: 4
E: (-1.0, 0.9189357411736235), index: 5
F: (-1.0, 0.9189357411736235), index: 6
G: (0.25911897606381284, 1.0), index: 7
H: (-1.0, -1.0), index: 8
I: (1.0, 1.0), index: 9
```

Generando una nueva letra

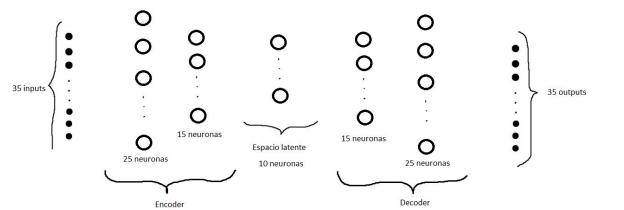


```
Point A: 0
Point B: 9
Interpolated letter:
```

Ejercicio 1.b

Denoising Autoencoder

Denoising Autoencoder: Resultados Arquitectura



- Función de activación: tanh
- Error máximo: 0.7
- eta adaptativo con etaBase=0.01 y deltaEta=0.005 cada 5 épocas constantes
- momentum con alpha=0.85
- Utilizando un subconjunto de 25 elementos

Conjunto de entrenamiento, entradas de la red

Para el conjunto de entrenamiento para las entradas de la red, se tomaron las letras originales y se alteraron una cantidad de 5 bits aleatorios de las mismas

```
Original font representation:

#
# #
# #
# #
# #
# #
#####
# #
# #
```

```
Noisy font representation:
#
#
#
#
#
#
#
##
###
###
###
```

Conjunto de entrenamiento, entradas de la red

```
Original font representation:
####
# #
# #
####
# #
# #
# #
# #
# #
```

```
Noisy font representation:
####
# #
# #
##
##
##
##
```

```
Original font representation:

###

# #

###

###

###

###

###
```

```
Noisy font representation:

##

#

#

##

####

#

####
```

Conjunto de entrenamiento, entradas de la red

```
Noisy font representation:
#####

# #
# ##
# #
# #
```

Pruebas alterando 5 bits, salidas de la red

```
Network output after denoising letter:

### |

# #

###

###

###

####
```

Pruebas alterando 5 bits, salidas de la red

```
Network output after denoising letter:
# #
# #
# #
# #
# #
# #
# #
```

```
Letter without noise:

###

# ##

# ##

# ##

# ##

# ##

# ##

# ###
```

```
Network output after denoising letter:

###

#

#

#

#

#

#

#

#

#

#

#
```

Pruebas alterando 5 bits, salidas de la red

Pruebas alterando 7 bits, salidas de la red

```
Letter without noise:
####
# #
# #
####
#
####
#
####
```

```
Letter with noise:
####
# ###
####
# ###
```

Pruebas alterando 7 bits, salidas de la red

```
Network output after denoising letter:
####
# #
####
# #
# #
# #
# #
# #
```

```
Network output after denoising letter:
####
# #
###
###
####
####
```

Pruebas alterando 10 bits, salidas de la red

```
Letter without noise:
                       Letter with noise:
#####
                       #####
Network output after denoising letter:
 ###
 ###
```

Pruebas alterando 10 bits, salidas de la red

```
Letter without noise:
####
# #
# #
####
# #
# #
# #
# #
```

```
Letter without noise:
####
# #
# #
####
####
#
```

```
Letter with noise:
####
### #
# ##
# ##
# ##
# ##
```

Pruebas alterando 15 bits, salidas de la red

```
Network output after denoising letter:

###

# #

###

###

###

###
```

```
Letter without noise:

###

# # #

# #

# #

# #

# #

# ##

# ##

# ##

# ##

# ##

# ##
```

Ejercicio 2

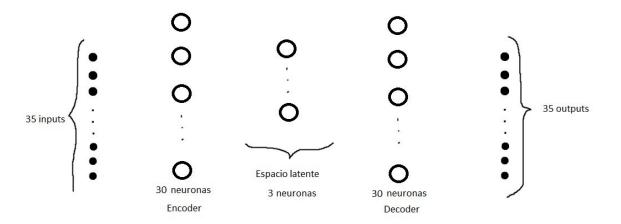
Generando una nueva muestra

Conjunto de datos usado

Bitmaps de dígitos del 0 al 9 de 7x5



Autoencoder Arquitectura



- Función de activación: tanh
- Error máximo: 0.3
- eta adaptativo con etaBase=0.01 y deltaEta=0.005 cada 5 épocas constantes
- momentum con alpha=0.85

Resultados

Generando un nuevo dígito interpolando dos dígitos existentes en el espacio latente

Puntos a interpolar en el espacio latente

Resultado con un factor de interpolación de 0.5

```
Point A digit:
    ###
# #
# ##
# #
# #
# #
# #
# #
```

```
Point B digit:

###

# #

##

##

##

###
```

Resultados

Utilizando distintos factores de interpolación, vemos cómo se va "transformando" la nueva muestra desde un punto hacia el otro

Puntos a interpolar en el espacio latente

```
Point A digit:
    ###
#  # ##
# # #
# # #
# # #
# ##
```

```
Point B digit:
    ###
    #
    ##
    ##
###
###
```

Muestras generadas