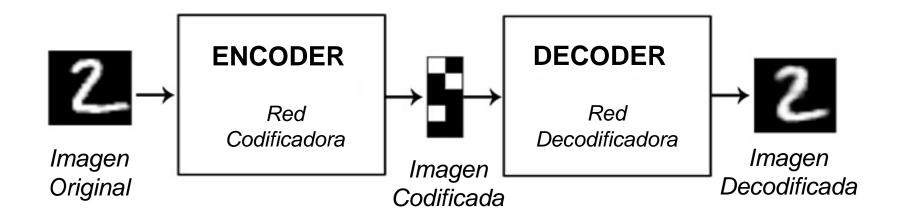
AUTOENCODERS (AUTO CODIFICADORES)

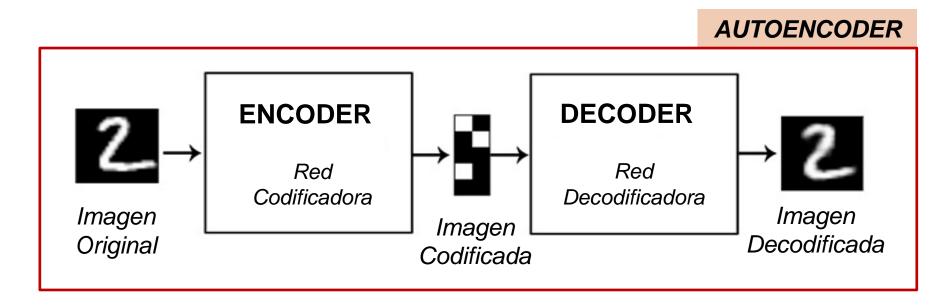
Autoencoding (Auto codificación)

- Es un algoritmo de compresión de datos en el que las funciones de compresión y descompresión son
 - Específicas de los datos
 - Con pérdida
 - Aprendidas automáticamente



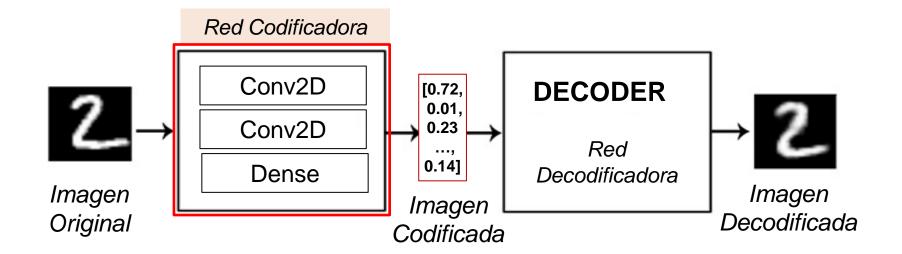
Autoencoder

- Entrenamiento
 - La entrada y la salida son iguales.
 - Entrenamiento NO supervisado aunque usa mecanismos supervisados.
- Tres modelos: encoder, decoder, autoencoder=decoder(encoder(x))



Red Codificadora

- Genera una representación vectorial de tamaño K
 - K << tamaño original de la imagen</p>
- La nueva representación comprime la imagen
- Es una red neuronal feedforward o convolucional



Red Decodificadora

- Recibe la imagen codificada y genera una imagen de igual tamaño que la imagen de entrada.
- Descomprime la imagen.
- Es una red neuronal feedforward o convolucional

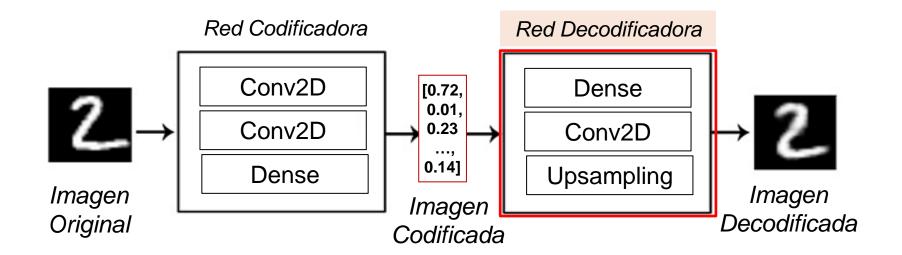
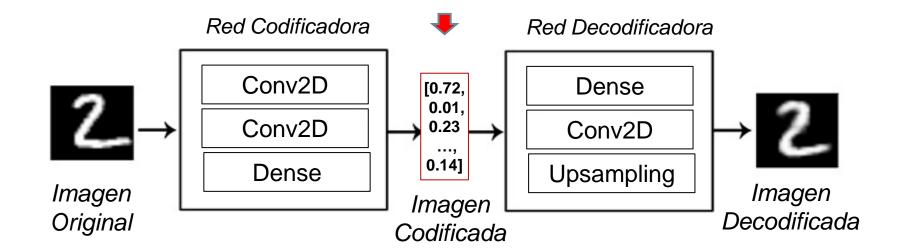


Imagen codificada

- □ Es un vector numérico de tamaño K (vector latente)
- El valor de K es arbitrario
 - A mayor valor de K mejora la representación y se reduce la compresión.



Su valor se infiere

Ejemplo

Construiremos un autoencoder para comprimir los dígitos de MINIST



□ Tanto el codificador como el decodificador estarán formados por una única capa densa.

Carga de datos

```
from tensorflow.keras.layers import Dense, Input
```

from tensorflow.keras.models import Model
from tensorflow.keras.datasets import mnist

Nombre 📤	Tipo	Tamaño	
input_dim	int	1	
x_test	Array of uint8	(10000, 28, 28)	
x_train	Array of uint8	(60000, 28, 28)	

```
(x_train, _), (x_test, _) = mnist.load_data() 
input dim = 28*28
```

x_train = np.reshape(x_train, [-1, input_dim])/255.0

x_test = np.reshape(x_test, [-1, input_dim])/255.0

Deteccion de anomalias, reduccion de ruido en imagenes y comprension de datos

print(x_train.shape,x_test.shape,input_dim)

Nombre 📤	Tipo	Tamaño	
input_dim	int	1	
x_test	Array of floa	(10000, 784)	
x_train	Array of floa	(60000, 784)	

Modelos Encoder y Decoder

```
encoding dim = 32 #factor de compresion 24.5, si entrada de 28x28=784
##----- ENCODER ------
encoder input = Input(shape=(input dim,), name='encoder input')
code = Dense(encoding dim, activation='relu',
             name='latent vector') (encoder_input)
encoder = Model(encoder input, code, name='encoder')
         Model: "encoder"
         Layer (type)
                                Output Shape
                                                      Param #
         encoder_input (InputLayer) [(None, 784)]
                                                      0
         latent vector (Dense) (None, 32)
                                                      25120
         Total params: 25,120
```

Modelos Encoder y Decoder

```
encoding dim = 32 #factor de compresion 24.5, si entrada de 28x28=784
##----- ENCODER -----
encoder input = Input(shape=(input dim,), name='encoder input')
code = Dense(encoding dim, activation='relu',
            name='latent vector') (encoder input)
encoder = Model(encoder input, code, name='encoder')
##---- DECODER -----
latent_input = Input(shape=(encoding dim,), name='decoder input')
decoded image = Dense(input dim, activation="sigmoid",
                     name='decoder output') (latent input)
decoder = Model(latent_input, decoded image, name='decoder')
```

Modelos Encoder y Decoder

```
Model: "decoder"
                                                                    Param #
                        Layer (type)
                                               Output Shape
                        decoder input (InputLayer) [(None, 32)]
                        decoder output (Dense)
                                               (None, 784)
                                                                    25872
                        Total params: 25,872
##---- DECODER
latent input = Input(shape=(encoding dim,), name='decoder input')
decoded image = Dense(input dim, activation="sigmoid",
                        name='decoder output') (latent input)
decoder = Model(latent_input, decoded image, name='decoder')
```

Modelo Autoencoder

Model: "autoencoder"

Layer (type)	Output Shape	Param #
encoder_input (InputLayer)	[(None, 784)]	0
encoder (Functional)	(None, 32)	25120
decoder (Functional)	(None, 784)	25872

Total params: 50,992

Entrenamiento y uso



Deep Autoencoder

```
input img = layers.Input(shape=(784,))
encoded = layers.Dense(128, activation='relu')(input img)
encoded = layers.Dense(64, activation='relu')(encoded)
encoded = layers.Dense(32, activation='relu')(encoded)
decoded = layers.Dense(64, activation='relu')(encoded)
decoded = layers.Dense(128, activation='relu')(decoded)
decoded = layers.Dense(784, activation='sigmoid')(decoded)
autoencoder = Model(input img, decoded)
                                            Total params: 222,384
```

Después de 100 épocas, el error en entrenamiento y testeo es de aprox. 0.08

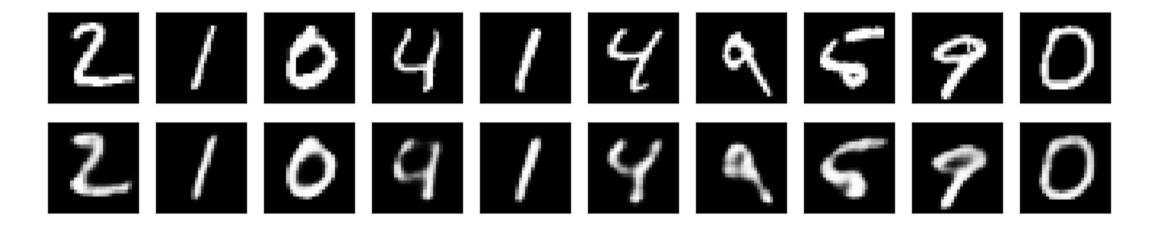
Autoencoder convolucional

Layer (type)	Output Shape	Param #
<pre>input_5 (InputLayer)</pre>	[(None, 28, 28, 1)]	0
conv2d_17 (Conv2D)	(None, 28, 28, 16)	160
max_pooling2d_7 (MaxPooling2	(None, 14, 14, 16)	0
conv2d_18 (Conv2D)	(None, 14, 14, 8)	1160
max_pooling2d_8 (MaxPooling2	(None, 7, 7, 8)	0
conv2d_19 (Conv2D)	(None, 7, 7, 8)	584
max_pooling2d_9 (MaxPooling2	(None, 4, 4, 8)	0
conv2d 20 (Conv2D)	(None, 4, 4, 8)	584
up_sampling2d_7 (UpSampling2	(None, 8, 8, 8)	0
conv2d_21 (Conv2D)	(None, 8, 8, 8)	584
up_sampling2d_8 (UpSampling2	(None, 16, 16, 8)	0
conv2d_22 (Conv2D)	(None, 14, 14, 16)	1168
up_sampling2d_9 (UpSampling2	(None, 28, 28, 16)	0
conv2d_23 (Conv2D)	(None, 28, 28, 1)	145

Total params: 4,385

Autoencoder convolucional

Resultado del entrenamiento con 10 épocas



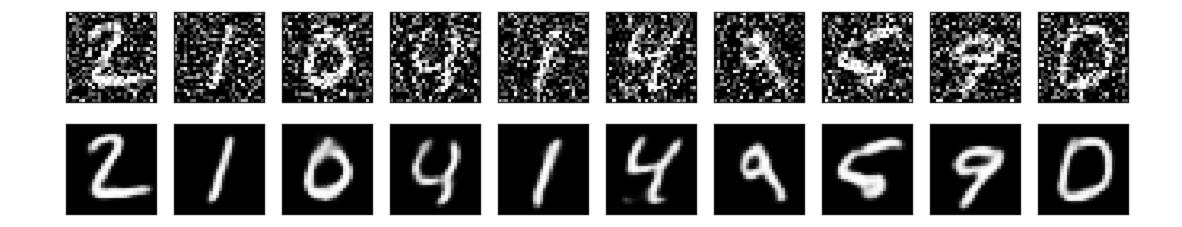
Imágenes con ruido

```
(x_train, _), (x_test, _) = mnist.load_data()
x_train = x_train.astype('float32') / 255.
x_{test} = x_{test.astype('float32')} / 255.
x_train = np.reshape(x_train, (len(x_train), 28, 28, 1))
x \text{ test} = \text{np.reshape}(x \text{ test}, (\text{len}(x \text{ test}), 28, 28, 1))
noise factor = 0.5
x train noisy = x train + noise factor * np.random.normal(loc=0.0, scale=1.0,
                                                               size=x train.shape)
x test noisy = x test + noise factor * np.random.normal(loc=0.0, scale=1.0,
                                                             size=x test.shape)
x_train_noisy = np.clip(x_train_noisy, 0., 1.)
x test noisy = np.clip(x test noisy, 0., 1.)
```

Modelo convolucional usado

```
input img = layers.Input(shape=(28, 28, 1))
x = layers.Conv2D(32, (3, 3), activation='relu', padding='same')(input img)
x = layers.MaxPooling2D((2, 2), padding='same')(x)
x = layers.Conv2D(32, (3, 3), activation='relu', padding='same')(x)
encoded = layers.MaxPooling2D((2, 2), padding='same')(x)
# En este punto la representación es de (7, 7, 32)
x = layers.Conv2D(32, (3, 3), activation='relu', padding='same') (encoded)
x = layers.UpSampling2D((2, 2))(x)
x = layers.Conv2D(32, (3, 3), activation='relu', padding='same')(x)
x = layers.UpSampling2D((2, 2))(x)
decoded = layers.Conv2D(1, (3, 3), activation='sigmoid', padding='same')(x)
autoencoder = Model(input img, decoded)
print(autoencoder.summary())
```

Resultado de la decodificación



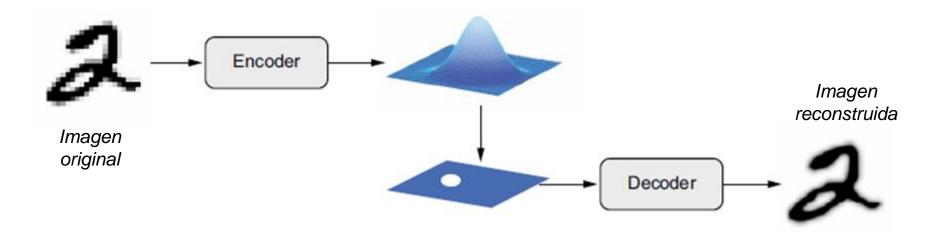
Detección de fraudes

- El conjunto de datos contiene transacciones realizadas por tarjetas de crédito en septiembre de 2013 por titulares de tarjetas europeas.
- Este conjunto de datos presenta las transacciones que se produjeron en dos días, donde tenemos 492 fraudes de 284.807 transacciones.
- □ El conjunto de datos es muy desequilibrado, la clase positiva (fraudes) representa el 0,172% de todas las transacciones
 - Link al dataset

Autoencoder_detecta_fraude.ipynb

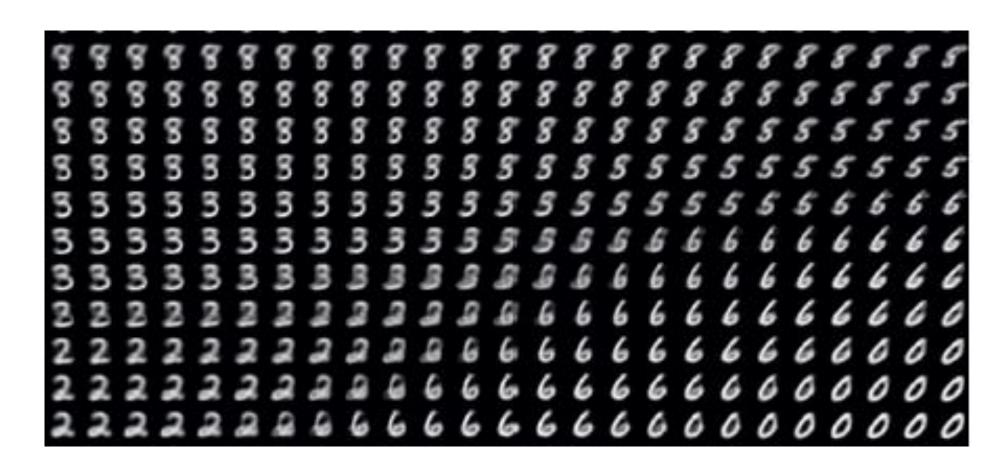
Variational autoencoders (VAE)

Distribución sobre el espacio latente definida por z_mean y z_log_var

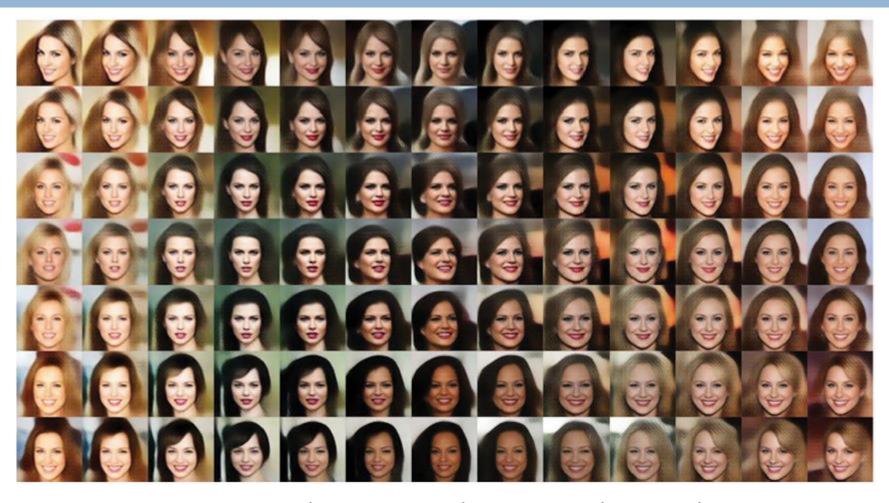


Variational-autoencoders.ipynb

Variational autoencoders (VAE)



Variational autoencoders (VAE)



Un espacio continuo de caras generadas por Tom White usando VAEs (Figura 12.14 del libro de Chollet)