## MÉTODOS AVANZADOS DE SÍNTESIS Y PROCESAMIENTO DE IMÁGENES

3er Bimestre 2025

## Laboratorio N° 4: AutoEncoders.

Vamos a implementar el aprendizaje de una red de tipo autoencoder. La arquitectura del **encoder** y el **decoder** se muestra en la figura, que utiliza una dimensión latente de 3.

Layer (type:depth-idx)	Output Shape	Param #
—Sequential: 1-1	[-1, 3]	
└Linear: 2-1	[-1, 128]	100,480
└ReLU: 2-2	[-1, 128]	
Linear: 2-3	[-1, 64]	8,256
└ReLU: 2-4	[-1, 64]	<u> 22</u>
Linear: 2-5	[-1, 3]	195
-Sequential: 1-2	[-1, 784]	4-2
Linear: 2-6	[-1, 64]	256
└ReLU: 2-7	[-1, 64]	
Linear: 2-8	[-1, 128]	8,320
└ReLU: 2-9	[-1, 128]	a-
Linear: 2-10	[-1, 784]	101,136
└─Tanh: 2-11	[-1, 784]	100 mg
Total params: 218,643		

Los datos de entrada de la red son imágenes de dígitos (LPR) en niveles de gris con un tamaño 28x28 pixeles.

- Descargar de link<sup>1</sup> el archivo **svmsmo\_1.tar.gz** (source code).
- Descomprimir el archivo en un folder temporal.
- Recuperar el folder con las imágenes de los dígitos en² y copiarlo en el folder labo/datos.

**Ejercicio 1.** El script *Ej1.py* realiza los pasos para el entrenamiento de la red que se encuentra en *modelo.py*. La implementación de la arquitectura para una dimensión latente de 10 neuronas se entrega en la Tarea del labo.

Ejercicio 2. Completar el código para entrenar el autoencoder en Ej1.py.

Ejercicio 3. Ejecutar la notebook denoising-autoencoder. Analizar y realizar el ejercicio propuesto al final de la misma.

<sup>1</sup>http://www.ipol.im/pub/art/2018/173/

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>svm\_smo/SVMCode/Datasets/BaseOCR\_MultiStyle