5. Introdução ao Aprendizado de Representação e Redes Adversárias Generativas (Catarina)

- 5.1 Representação de Dados
- 5.2 Autoencoders & 5.3 Deep Autoencoders -> vou juntar
- 5.4 Autoencoders convolucionais
- 5.5 Autoencoders recorrentes
- 5.6 Autoencoders variacionais
- 5.7 De modelos discriminativos a generativos. Transferência de estilo
- 5.8 Redes adversárias generativas

Neural Style Transfer mostrar imagens







Style transfer Neural style transfer

Gan para gerar dígitos do mnist:

https://colab.research.google.com/drive/1yiWWoIXHSMfau QwwChYv0lcxzjAHHeH

$$P_{\rm dados}(x)$$

$$\min_{G} \max_{D} V(D,G)$$

$$V(D, G) = \mathbb{E}_{x \sim p_{\text{dados}}} \left[\log D(x) \right] + \mathbb{E}_{z \sim p_{z}(z)} \left[\log (1 - D(G(z))) \right]$$

$$V(D,G) = \mathbb{E}_x \left[\log D(x) \right] + \mathbb{E}_z \left[\log(1 - D(G(z))) \right]$$

$$H(X) := \mathbb{E}(-\log P(X)).$$

$$\frac{(n-k+2p)}{s}+1$$

$$w_{i,j} = tf_{i,j} \times \log\left(\frac{N}{df_i}\right)$$

 $tf_{i,j}$ = number of occurrences of i in j df_i = number of documents containing iN = total number of documents

$$w_{i,j} = t f_{i,j} \cdot \log\left(\frac{N}{df_i}\right)$$