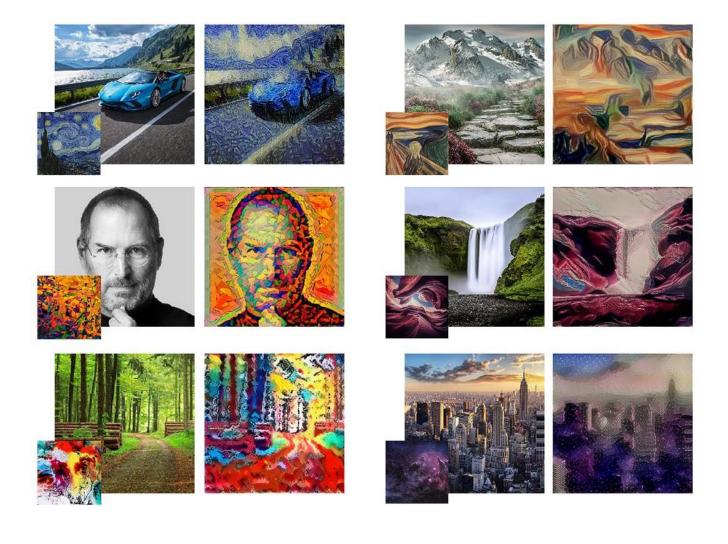


Deep Learning con Pytorch

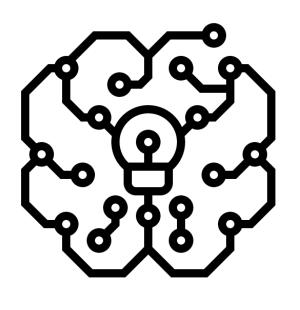
Juan Pablo Morales @juanpamf

El problema que resolveremos

Transferencia de estilo

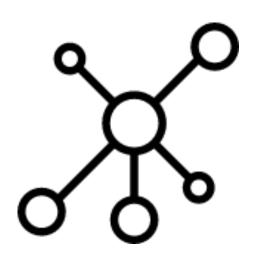


Tipos de transferencia de estilo



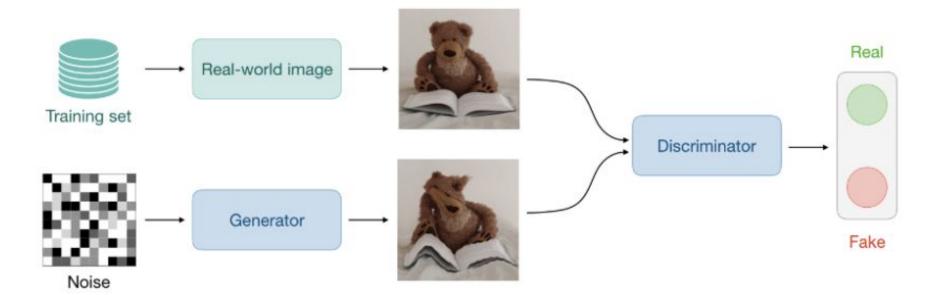
- Example based vs
 Collection Based
- Collection Based
 - o Paired
 - Unpaired
- Una herramienta común: las GAN

GANs



- La mayor innovación en arquitecturas de redes neuronales post-2010.
- Ian Goodfellow, MIT Top 35 under 35, Forbes top 40 under 40, etc.
- Arquitectura:
 - Red Generativa
 - Red Discriminativa
 - Juego a suma nula (pérdidas opuestas)

GANs



Perdida de GANs

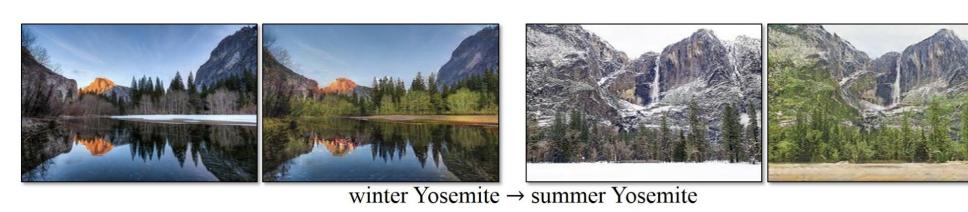
Red discriminativa: entropía cruzada cuando la red debería/rechazar

$$L_D \sim -log(D(x)) + -log(1 - D(G(z))$$

 Red Generadora: inversa de la discriminativa (juego a suma nula)

$$L_G \sim C + log(1 - D(G(z))$$
 or $-log(D(G(z))$

La tarea: Invierno a Verano a Invierno a ...









summer Yosemite → winter Yosemite

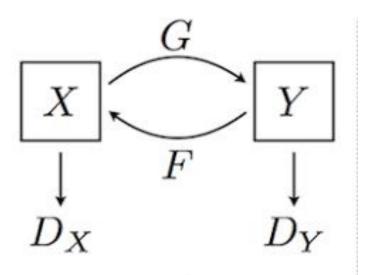
Aplicaciones de CycleGAN



Aplicaciones de CycleGAN



Definiendo CycleGAN



• 4 redes:

Deep Convolutional GANs

DCGAN Tips

Architecture guidelines for stable Deep Convolutional GANs

- Replace any pooling layers with strided convolutions (discriminator) and fractional-strided convolutions (generator).
- Use batchnorm in both the generator and the discriminator.
- Remove fully connected hidden layers for deeper architectures.
- Use ReLU activation in generator for all layers except for the output, which uses Tanh.
- Use LeakyReLU activation in the discriminator for all layers.

Perdida de CycleGAN

- Pérdida de las 2 GANs
 - Con MSE en vez de cross-entropy
- Pérdida Cíclica
 - Distancia del ciclo al original (norma L1)
- Pérdida por identidad
 - Las redes que llevan hacia su dominio deben dejar fijas las imagenes del dominio (norma L1)