
Representaciones inspiradas en VAE para procesar texto a imagen

— Laura, Miguel, César —

Generación de texto a imágenes

Problema complejo

- De interés en AI
- Aplicaciones

Stack GAN

Stage I: bosquejos
Stage II: retoques
64 X 64 pixles

GAN+descripciones

64 X 64 pixeles

Proyecto DL

Problema

- Plantear modelo de DL para generar:
 - Imágenes a partir de texto
 - Conjunto de datos Flickr8
-

Conjunto de datos Flickr8

- **Imágenes:** 8,091 temas misceláneas (mascotas, paisajes, personas...)
- **Texto:** 5 descripciones en inglés.
- Mechanical Turk de Amazon, < 40 mil pares (texto, imagen)
- Usado originalmente para predecir texto a partir de imágenes



young girl with pigtails painting outside in the grass .

there is a girl with pigtails sitting in front of a rainbow painting .

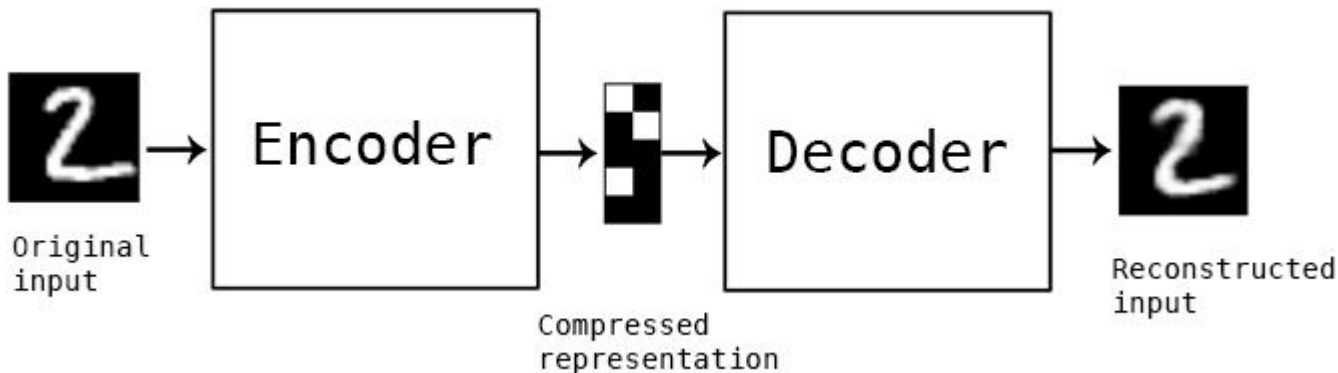
a small girl in the grass plays with fingerpaints in front of a white canvas with a rainbow on it .

a little girl is sitting in front of a large painted rainbow .

a little girl covered in paint sits in front of a painted rainbow with her hands in a bowl .

Ideas (VAE):

- VAE codifica la representación de una imagen con los parámetros de una distribución de probabilidad de un espacio latente.



Ideas (inspiradas en VAE):

- Codificar la relación semántica texto-imágenes en espacio latente
- Ajustar parámetros de distribución normal multivariada como parte de entrenamiento para espacio latente.
- Emplear encaje pre-entrenado del texto de las descripciones de las imágenes para:
 - reducir dimensionalidad
 - considerar contexto
 - Reducir tiempo de entrenamiento

Global Vectors for Word Representation (GloVe)

- Representaciones vectoriales distribuidas de texto son útiles en NLP
 - Texto representado como punto de \mathbb{R}^n
 - Textos “cercaños van a puntos cercaños de \mathbb{R}^n ”
- **GloVe**
 - modelo pre-entrenado de Stanford University,
 - Relaciona probabilidades de co-ocurrencias de palabras y en documentos para codificar significado
- **GloVe.6B:**
 - Wikipedia 2014+Gigaword5;
 - 60 miles de millones de token,
 - Características: 50, 100, 200 y 300

Arquitectura inspirada en VAE

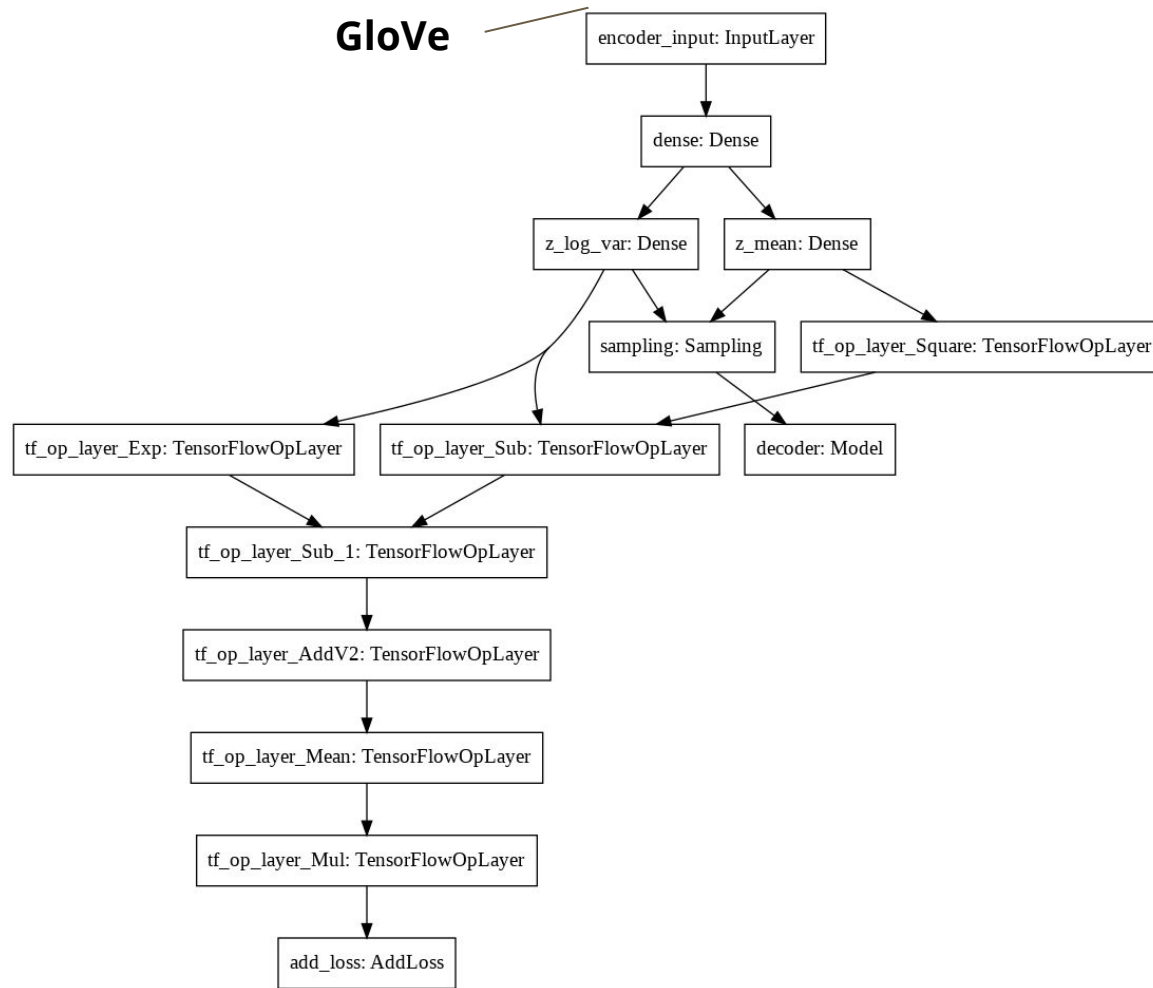
Pérdida:

- Kullback - Liber
- (parámetros de distribución normal)
- MSE (imágenes)

RMSprop

Target:

64 x 64 pixeles 3 canales



Modelos inspirados en VAE

Modelo 1: LR “agresivo”

Modelo 2: Modelo 1 + LR “pasivo”

Modelo 3: Modelo 2 - nodos + Dropout

Param: ~ 7.6 millones

Datos: ~40 mil (80% train, 20% test)

Maldición de la dimensionalidad

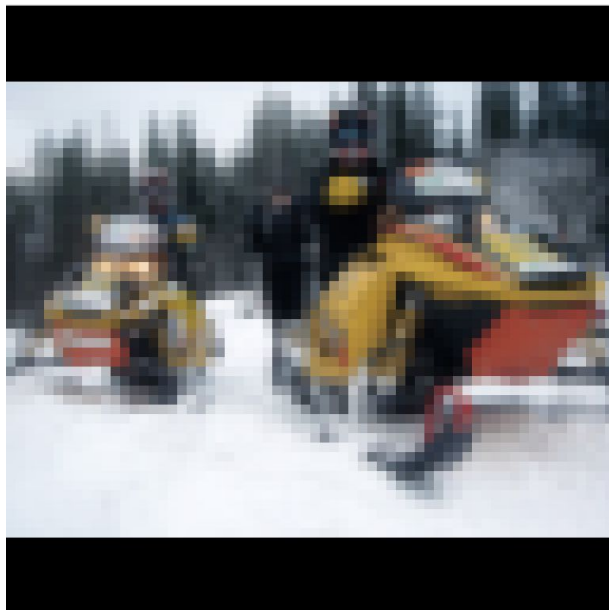
Limite RAM Google Colab

Table 2. Resultados de ajuste del modelo

Concepto	Modelo 1	Modelo 2	Modelo 3
Training Accuracy*	0.4477	0.4758	0.4781
Training Loss*	0.0684	0.0667	0.0667
Test Accuracy*	0.4961	0.4691	0.4555
Test Loss*	0.0679	0.0667	0.0667
Tiempo por época**	~ 2 min	~ 2 min	< 2 min

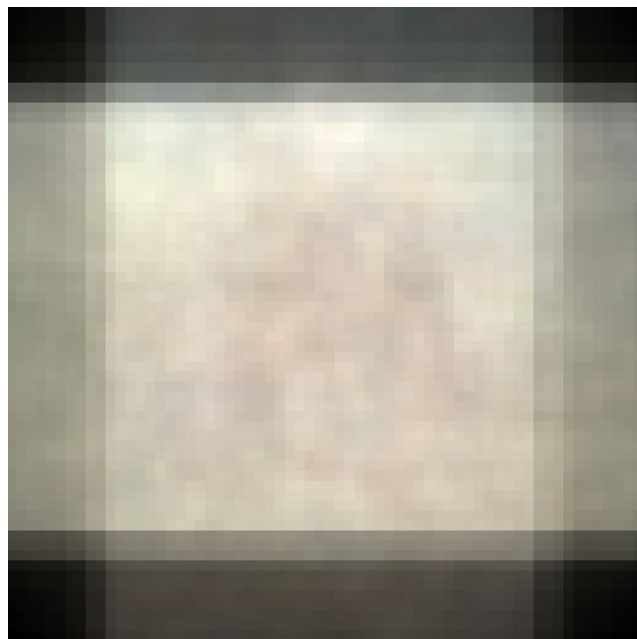
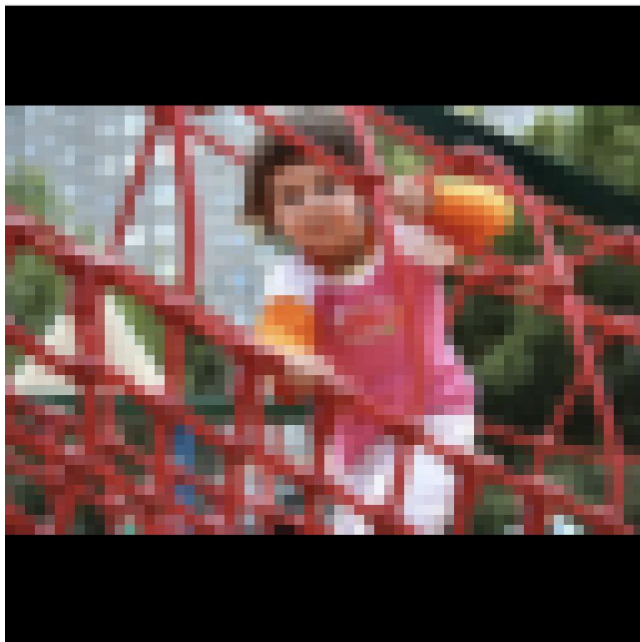
Pese a esfuerzos, no subió el desempeño

Resultados texto-imagen: Modelo 1



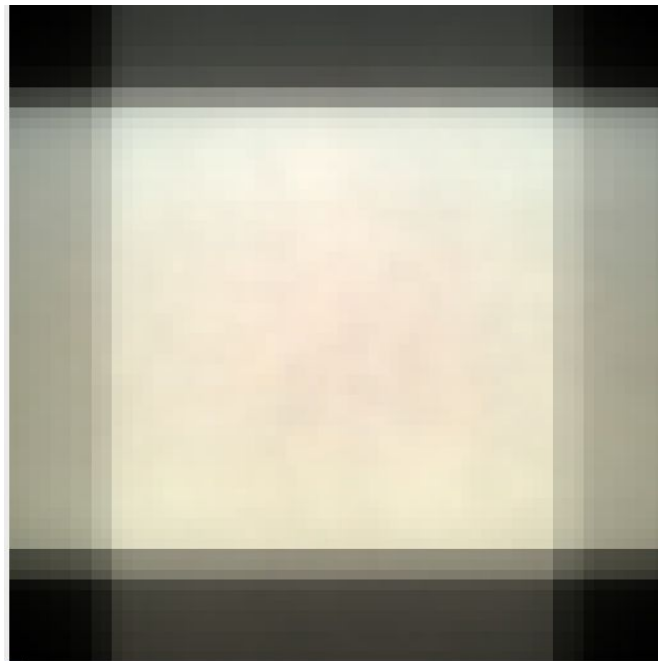
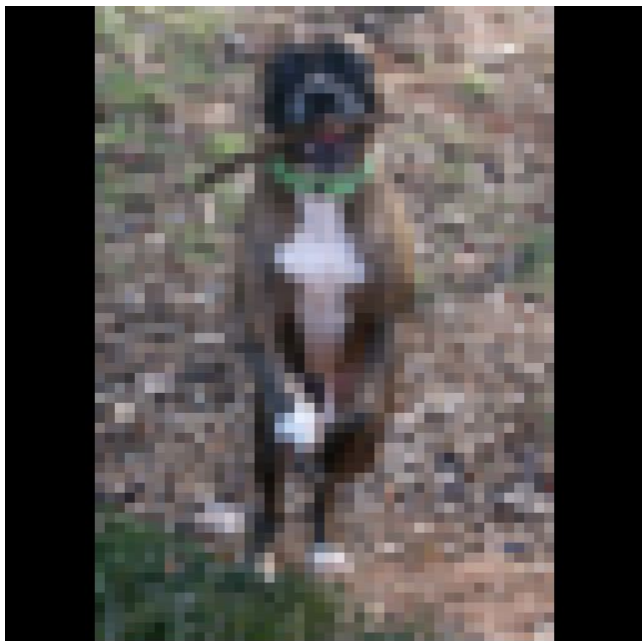
**Two helmeted men sit on yellow snowmobiles while
another man stands behind watching**

Resultados texto-imagen: Modelo 2



The small child climbs on a red ropes on a playground

Resultados texto-imagen: Modelo 3



The brown and white dog with a green collar is biting a stick

¿Por qué es un problema tan difícil?

- Generalidad Texto - imágenes
- Necesidad de hardware
- Maldición dimensionalidad
- Explorar más arquitecturas
