

## Autoencoder Variacional Convolutional

1. La divergencia de Kullback-Leibler entre dos distribuciones de probabilidad  $p$  y  $q$  está definida por

$$D_{KL}(p||q) = \int dx p(x) \log \frac{p(x)}{q(x)} \quad (1)$$

- Demostrar que  $D_{KL}$  es siempre mayor o igual que 0. Usar el hecho que  $\log(x) \leq x - 1$  para todo  $x > 0$ .
- Deducción de la cota variacional:
  - Escribir  $\log(p(x))$  como  $\int dz q(z|x) \log(p(x))$
  - Usando la regla de Bayes probar que

$$\begin{aligned} \log(p(x)) &= \int dz q(z|x) \log \left( \frac{p(x, z)}{p(z|x)} \right) \\ &= \int dz q(z|x) \log \left( \frac{p(x, z)q(z|x)}{p(z|x)q(z|x)} \right) \\ &= D_{KL}(q(\cdot|x)||p(\cdot|x)) + \int dz q(z|x) \log \left( \frac{p(x, z)}{q(z|x)} \right) \end{aligned} \quad (2)$$

- Demostrar que la cota variacional, definida por el último término de la ecuación anterior se puede escribir como

$$B = \left[ \int dz q(z|x) \log (p(x|z)) - D_{KL}(q(\cdot|x)||p(\cdot)) \right] \quad (3)$$

El primer término es un error de reconstrucción mientras que el segundo se interpreta como la divergencia KL de la posterior aproximada respecto al prior.

- Calcular  $D_{KL}$  cuando  $p$  y  $q$  son distribuciones gaussianas con valor medio  $\mu_p, \mu_q$  y desviación standard  $\sigma_p, \sigma_q$  respectivamente.
2. Entrenar y evaluar la performance de un autoencoder variacional convolutional que aprende a generar dígitos manuscritos a partir de la base de datos MNIST.

- Instalar los paquetes tensorflow-probability e imageio si lo están.
- Cargar las imágenes de MNIST y dividir las en datasets de training y validación,
- Definir dos redes: encoder y decoder. La entrada de la primera está en el espacio de imágenes y la salida en el espacio latente. La entrada de la segunda está en el espacio latente y la salida en el espacio de imágenes.
- Definir una función de reparametrización, que tome las variables latentes, las combine con números aleatorios y genere la entrada al decodificador.
- Entrenar la red.
- Muestrear el espacio latente y examinar las salidas de decodificador.
- Ver qué pasa cambiando la función de pérdida, por ejemplo reemplazando cross-entropy por mean square error.