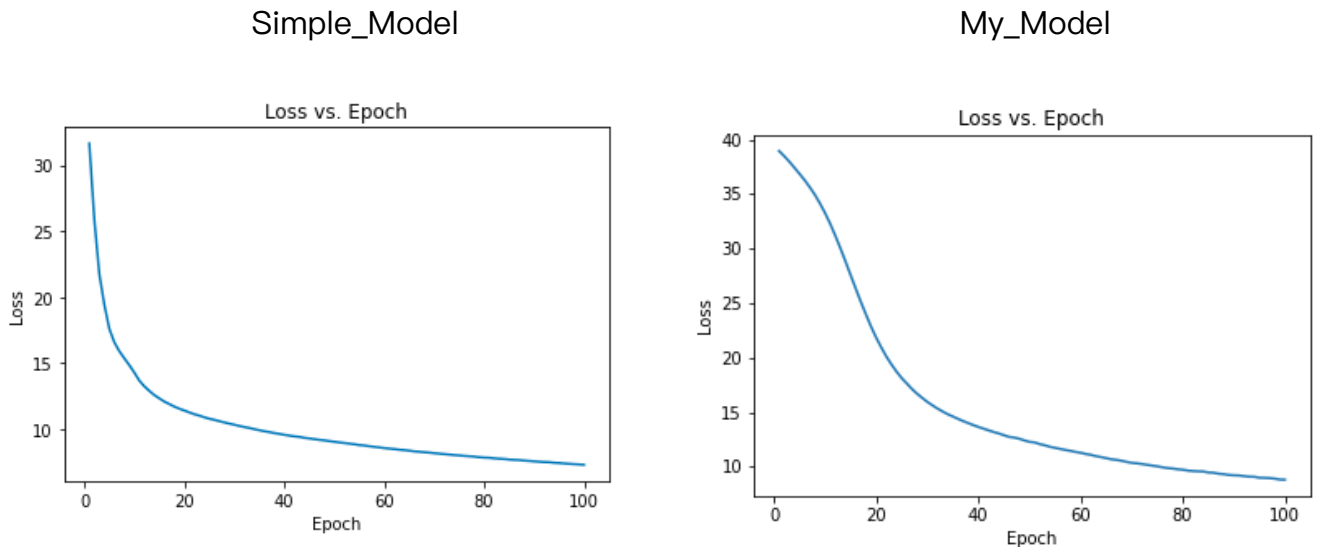


HW5 Report

學號：B06705024 系級：資管四 姓名：郭宇軒

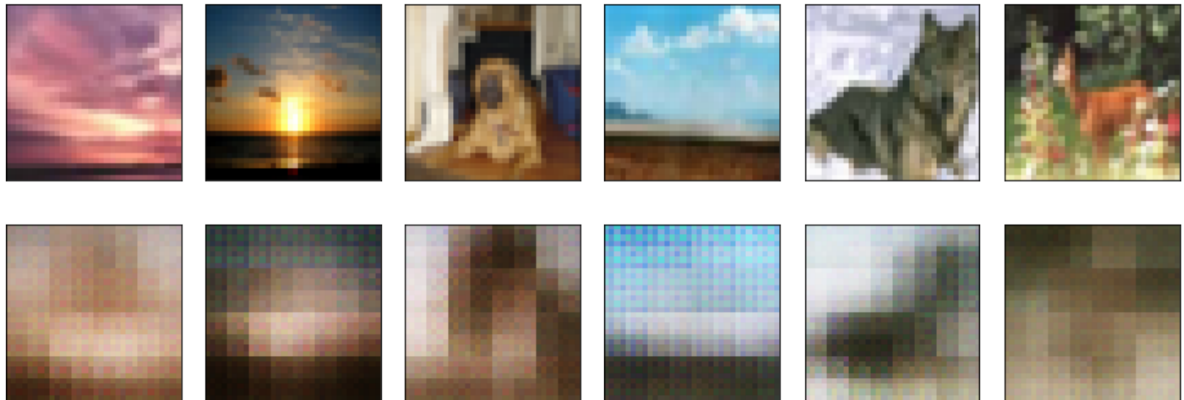
1. (1%) 請使用不同的Autoencoder model，以及不同的降維方式(降到不同維度)，討論其reconstruction loss & public / private accuracy。（因此模型需要兩種，降維方法也需要兩種，但clustrering不用兩種。）



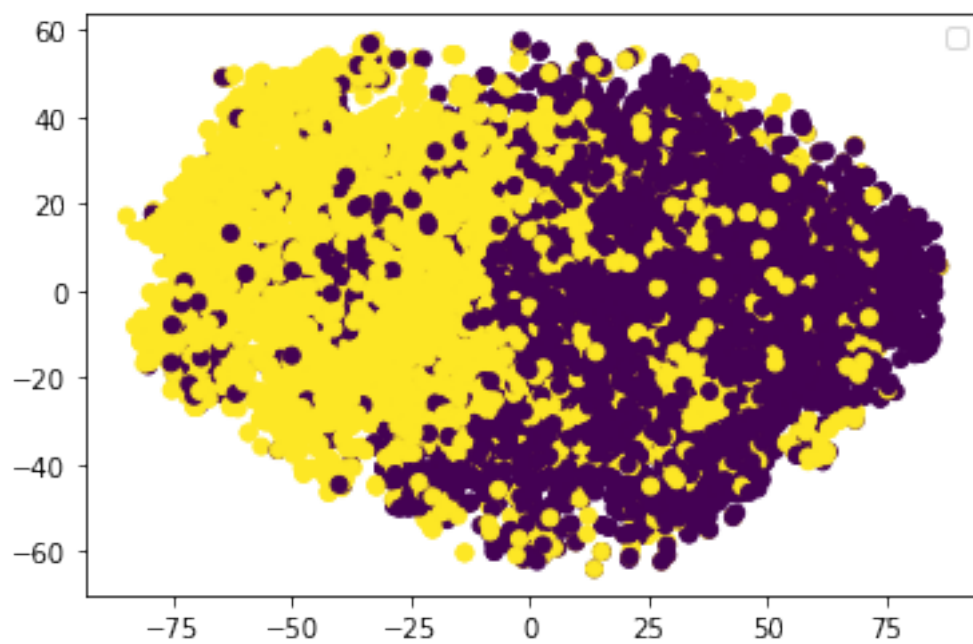
從左圖可以看到， simple model 為我sample code中的 model，結構較簡單，因此從圖中可以看到一開始 loss 下降的比較快，約到 epoch 20時 loss 已經降到10 左右。而右圖為我自己的model，比較複雜層數也比較多，因此看到 loss 一開始下降的並不是這麼的快速，約到 epoch 20時 loss 才降到20左右。我們也可以看到 不管是哪一種分群方式，都是 My_Model的表現準確率較佳。

Kaggle Public Score	Simple_model	My_Model
KPCA	0.55365	0.69111
TSNE	0.60666	0.79761

2. (1%) 從dataset選出2張圖，並貼上原圖以及經過autoencoder後reconstruct的圖片。



3. (1%) 我們會給你dataset的label。請在二維平面上視覺化label的分佈。



4. (3%) Refer to math problem

https://drive.google.com/file/d/1-rmIFalj_6hEfJGOHLKUxInoKMsKLHLf/view?usp=sharing

1.

When $t=1$, $z = Wx' + b = (0, 0, 0, 1) \cdot (0, 1, 0, 3) + 0 = 3$

$$z_{\bar{1}} = w_{\bar{1}}x + b_{\bar{1}} = (100, 100, 0, 0) \cdot (0, 1, 0, 3) - 10 = 90$$

$$z_f = (-100, -100, 0, 0) \cdot (0, 1, 0, 3) + 110 = 10$$

$$z_o = (0, 0, 100, 0) \cdot (0, 1, 0, 3) - 10 = -10$$

$$c' = f(z_{\bar{1}})g(z) + cf(z_f) = \frac{1}{1+e^{-90}} \cdot 3 + 0 \cdot \frac{1}{1+e^{-10}} \approx 3$$

$$y = f(z_o)h(c') = \frac{1}{1+e^{10}} \cdot 3 \approx 0.000136 \approx 0$$

⇒ we can get below:

								$h(c') \cdot f(z_o)$
T	z	$z_{\bar{1}}$	z_f	z_o	c'	$f(z_{\bar{1}})$	$f(z_o)$	y
1	3	90	10	-10	3	1	0	0
2	-2	90	10	90	1	1	1	1
3	4	90	-90	90	4	1	1	4
4	0	90	10	90	4	1	1	4
5	2	90	10	-10	6	1	0	0
6	-4	-10	110	90	6	0	1	6
7	1	190	-90	90	1	1	1	1
8	2	90	10	90	3	1	1	<u>3</u>

⇒ output = 3 ✖

$$2. L = -\log \prod_{c \in C} P(W_{out}, W_{in}) = -\log \prod_{c \in C} \frac{\exp(u_c)}{\sum_r \exp(u_r)}$$

$$= -\sum (\log(\exp(u_c)) - \log(\sum \exp(u_r)))$$

$$= -\sum u_c + \sum \log(\sum \exp(u_r))$$

$$\frac{\partial L}{\partial w_{ij}^T} = \frac{\partial L}{\partial w_{ji}} = \sum_{k=1}^V \sum_{c=1}^C \frac{\partial L}{\partial u_{ck}} \cdot \frac{\partial}{\partial w_{ji}} \left(\sum_{m=1}^V \sum_{l=1}^V w'_{mk} w_l x_l \right)$$

$$= \sum_{k=1}^V \sum_{c=1}^C (-\delta_{ck} + y_{ck}) w'_{jk} x_c$$

$$\frac{\partial L}{\partial w_{ij}^T} = \sum_{k=1}^V \sum_{c=1}^C \frac{\partial L}{\partial u_{ck}} \frac{\partial u_{ck}}{\partial w_{ij}^T} = \sum_{c=1}^C \frac{\partial L}{\partial u_{cj}} \cdot \frac{\partial u_{cj}}{\partial w_{ij}^T}$$

$$= \sum_{c=1}^C (-\delta_{ijc} + y_{cj}) \cdot \left(\sum_{k=1}^V w_{kj} x_{ck} \right)$$