

Pseudo Label

Class overlap

Denosing Auto-Encoder

Dropout

Pseudo Label

分为两个阶段: pre-training 和 fine-tuning。pre-training就是用labeled data训练出一个网络, fine-tuning就是生成pseudo label。

等同于最小化无标签数据的类别概率的条件熵, 减少class overlap。本篇就是讲述了为什么pseudo label有用, 翻译一下就是加入置信度高的unlabel数据让结果更加集中。

Loss function:

$$L = \frac{1}{n} \sum_{m=1}^n \sum_{i=1}^C L(y_i^m, f_i^m) + \alpha(t) \frac{1}{n'} \sum_{m=1}^{n'} \sum_{i=1}^C L(y_i'^m, f_i'^m) \quad (1)$$

L 为cross-entropy loss function。

α :

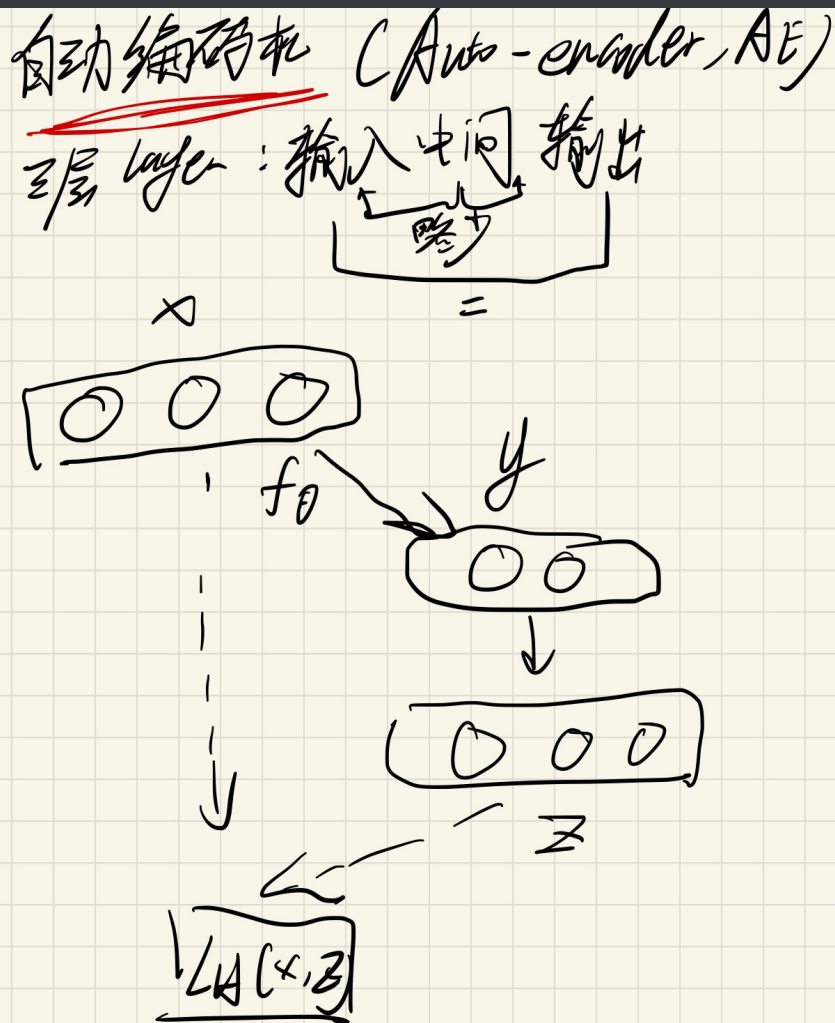
$$M_1 = \begin{cases} 0 & t < T_1 \\ \frac{t-T_1}{T_2-T_1} \alpha_f & T_1 \leq t < T_2 \\ \alpha_f & T_2 \leq t \end{cases}$$

Class overlap

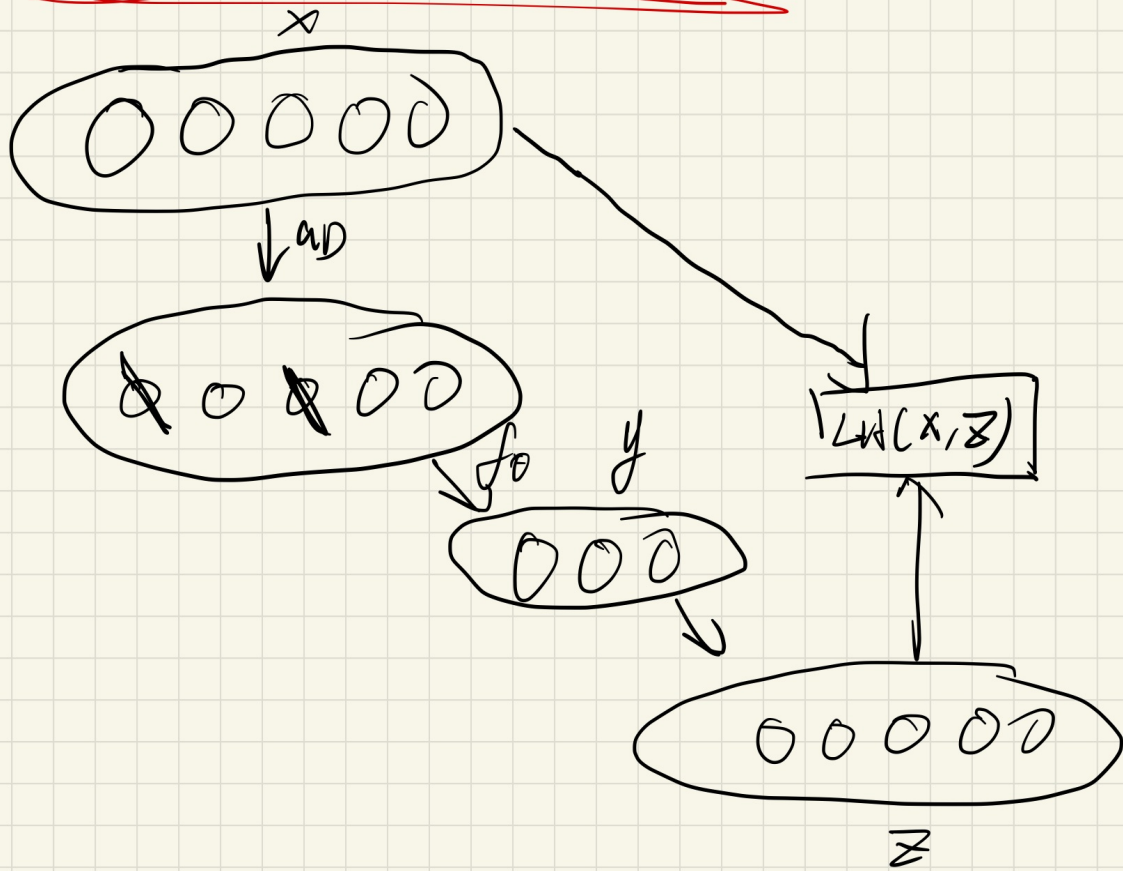
class overlap是一个用来检测模型性能的变量, class overlap越大, 模型性能越差。

Denosing Auto-Encoder

一种降维手段。



降噪自动编码器 CDAE



Dropout