# **About TimeMAE**

## **# File Structure**

- dataset.py 定义数据集的类,定义了该数据集的一些内置方法
- datautils.py数据集分类和处理
- model
  - layers.py
    transformer 的 layers 层
  - TimeMAE.py
    TimeMAE 模型
- args.py

根据 datautils 中处理数据集的方法设置参数。 并设置其他参数,比如 cuda 之类

- **classification.py** 分类器,只有两个方法
- loss.py 计算 loss
- process.py 定义训练类和训练函数
- visualize.py 可视化结果
- main.py运行整个流程

run.sh

脚本文件,用于运行 main.py 和设置超参数运行三次,猜测可能是计算误差。

### # Dataset

仅介绍 HAR 数据集:使用 load\_HAR 函数,可以发现:TRAIN\_DATA\_ALL,TRAIN\_DATA, TEST\_DATA 分别用于预训练、微调和测试。其中各个数据集的规模如下:

```
TRAIN torch.Size([7352, 128, 9]) torch.Size([7352])

VAL torch.Size([1471, 128, 9]) torch.Size([1471])

TEAT torch.Size([2947, 128, 9]) torch.Size([2947])

ALL_TRAIN torch.Size([8823, 128, 9]) torch.Size([8823])
```

其中 TRAIN\_DATA\_ALL 是 TRAIN 和 VAL 的拼接。

#### 重点:

```
在设定了 batch-size 之后, 进入 encoder 的 tensor 结构是: (batch_size, sequence length, dimension) = (128, 7, 64)
```

### **# Model and Encoder**

在模型中,使用自定义多层的 transformer 模型 TransformerBlock 做 Encoder, 如下:

```
1
     class Encoder(nn.Module):
2
         def __init__(self, args):
             super(Encoder, self).__init__()
 3
             d_model = args.d_model
4
 5
             attn_heads = args.attn_heads
             d_ffn = 4 * d_model
6
7
             layers = args.layers
             dropout = args.dropout
8
9
             enable_res_parameter = args.enable_res_parameter
10
             self.TRMs = nn.ModuleList(
11
```

- d model 表示 Transformer 编码器的隐藏层维度。
- attn\_heads 表示注意力头的数量。
- d\_ffn 是 FeedForward 层的隐藏层维度,这里设置为隐藏层维度的 4 倍。
- layers 表示 Transformer 编码器的层数。
- dropout 是 dropout 概率。
- enable res parameter 是一个布尔值,表示是否启用残差连接中的可学习参数。
- self.TRMs 是一个由多个 TransformerBlock 组成的列表,构建了 Transformer 编码器。

# # Run

在服务器上搭建环境,运行之后的结果为(仅 HAR 数据集):

```
Documents > TimeMAE > exp > har > 3 > president in linear_result.txt
      epoch4, acc0.7081778079402783
      epoch9, acc0.7349847302341365
      epoch14, acc0.7499151679674245
      epoch19, acc0.7763827621309807
      epoch24, acc0.7970817780794028
      epoch29, acc0.820834747200543
      epoch34, acc0.843909060061079
      epoch39, acc0.8612147947064812
      epoch44, acc0.8842891075670173
      epoch49, acc0.8937902952154734
      epoch54, acc0.8995588734306074
      epoch59, acc0.9002375296912114
      epoch64, acc0.9046487953851374
      epoch69, acc0.9060061079063454
      epoch74, acc0.9087207329487614
      epoch79, acc0.9110960298608755
      epoch84, acc0.9121140142517815
      epoch89, acc0.9131319986426875
      epoch94, acc0.9114353579911775
      epoch99, acc0.9104173736002714
      epoch0, acc0.9131319986426875, f10.9127722953223213
```

与论文中对比, 可见结果非常符合。

Metrics Datasets	HAR
FineZero FineZero+ TST TNC TS-TCC TS2Vec TimeMAE	68.02±0.84 66.53±0.70 87.39±0.27 87.82±0.18 77.63±0.20 78.16±0.80 <b>91.31±0.10</b>
FineZero FineZero+ TST TNC TS-TCC TS2Vec TimeMAE	66.39±1.04 64.65±0.83 87.18±0.29 87.63±0.19 77.09±0.14 77.43±0.91 <b>91.25±0.06</b>

# **# Modify**

要求用 BERT 的网络架构和网络参数初始化模型,并替换 TimeMAE 的Encoder。这里做了一些尝试,修改了 TimeMAE 的 Encoder 部分:

```
from transformers import BertModel, BertConfig

class Encoder(nn.Module):
    def __init__(self, args):
        super(Encoder, self).__init__()
        bert_config = BertConfig(
            hidden_size=args.d_model,
            num_hidden_layers=args.layers,
```

```
9
                  num_attention_heads=args.attn_heads,
10
                  intermediate_size=4 * args.d_model,
                  hidden_dropout_prob=args.dropout,
11
12
                  attention_probs_dropout_prob=args.dropout
13
             self.bert_model = BertModel(config=bert_config)
14
15
16
         def forward(self, x):
             x = self.bert_model(x)
17
             x = x.last_hidden_state
18
19
             return x
```

但是这里遇到了一系列问题: BertModel 接收的参数是一个规模为(batch\_size, sequence\_length)的 整形 tensor,而这里的时间序列数据是一个规模为 (batch\_size, sequence\_length, dimension) = (128, 7, 64)的浮点型 tensor。使用了一些降维方式,但是仍然无效。

# # TODO

研究如何将数据映射为 BertModel 可接受的输入方式。

不知是否是我方向有点错误?