# Easynlp & Easytext 类间关系分析

#### 一、模块分析

Easynlp: (以官方给出的训练 BERT 模型为例)

**ClassficationDataset 数据加载与预处理模块:** 用于对数据集进行处理,其属性包含了数据集的信息,方法用于处理和转换文本数据。

Application 训练框架模块: 这是训练框架的基类模块。

Optimizer 优化器模块:用于更新和管理模型参数。

Trainer 训练控制模块: 这个类用于进行训练,其属性包含了训练模型时用到的参数,方法包括设置模型和优化器、从检查点恢复模型训练、设置训练数据加载器等模型训练常用操作。

Evaluator 性能评估模块:用于评估模型的性能。

Exporter 参数转换模块:用于在不同的深度学习框架之间迁移模型。

Losses 损失函数模块:用于定义不同的损失函数。

#### Easytext:

ConfigFactory 是一个工厂类,用于创建和管理模型的配置。

MetriccTracker 模块主要用于跟踪每一个 epoch 的 metric 记录,保存 best 等指标。

Model 是一个包含预定义结构和参数的实体,用于从输入的数据中进行学习和预测。

Loss 用于评估预测结果和真是值之间的差异。

ModelMetricAdapter 适配器, 使 model 和 metric 能一起工作。

Optimizerfactory 是一个工厂类,用于创建和配置优化器。

LRSchedulerfactory 是一个工厂类,用于创建和配置学习率调度器。

Trainer 用于执行训练,评估等任务。

## 二、类间关系分析

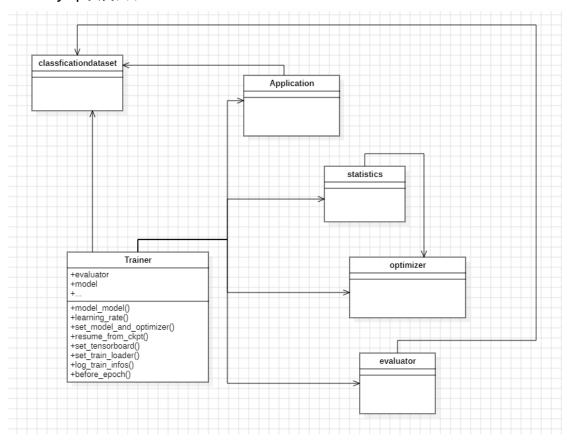
Easynlp 工作流程: (以训练 BERT 模型为例)

初始化 Easynlp 库——解析用户定义的参数——获取预训练模型的路径——创建训练和验证数据集——获取应用模型——创建训练器实例(包含了模型、训练集以及用户定义的参数和评估器)——调用 train 方法进行训练。

```
initialize_easynlp()
args = get_args()
user_defined_parameters = parse_user_defined_parameters(args.user_defined_parameters)
pretrained_model_name_or_path = get_pretrain_model_path(user_defined_parameters.get('pretrain_model_name_or_path', None))
train dataset = ClassificationDataset(
             pretrained_model_name_or_path=pretrained_model_name_or_path,
             data_file=args.tables.split(",")[0],
             max_seq_length=args.sequence_length,
             input_schema=args.input_schema,
             first_sequence=args.first_sequence,
             second sequence=args.second sequence,
             label name=args.label name.
             label_enumerate_values=args.label_enumerate_values,
             user_defined_parameters=user_defined_parameters,
             is_training=True)
valid_dataset = ClassificationDataset(
             pretrained_model_name_or_path=pretrained_model_name_or_path,
             data_file=args.tables.split(",")[-1],
             max_seq_length=args.sequence_length,
             input_schema=args.input_schema,
             first_sequence=args.first_sequence,
             second_sequence=args.second_sequence,
             label_name=args.label_name,
             label_enumerate_values=args.label_enumerate_values,
             user_defined_parameters=user_defined_parameters,
             is_training=False)
model = get_application_model(app_name=args.app_name,
             pretrained_model_name_or_path=pretrained_model_name_or_path,
              num_labels=len(valid_dataset.label_enumerate_values),
             user_defined_parameters=user_defined_parameters)
trainer = \frac{Trainer}{model = model}, \ train\_dataset = train\_dataset, user\_defined\_parameters = user\_defined\_parameters, \ and \ user\_defined\_parameters = train\_dataset = t
             evaluator = get\_application\_evaluator (app\_name=args.app\_name, valid\_dataset=valid\_dataset, user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_defined\_parameters=user\_def
             eval_batch_size=args.micro_batch_size))
trainer.train()
```

图 1 官方给出训练 BERT 模型代码

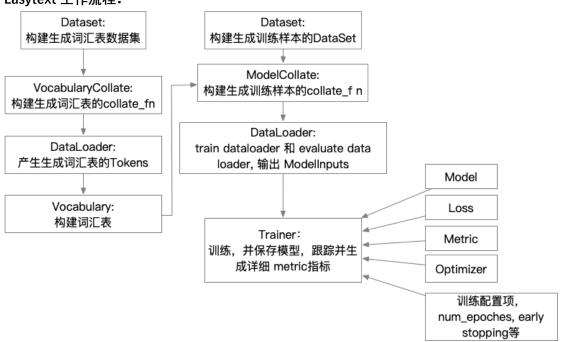
# Easynlp 类间关系:



## 图 2 easynlpuml 图

模型的建立需要验证集中的数据;评估器也需要验证集中的数据进行评估;模型的训练需要训练集的数据。因此这三类都对数据处理类有依赖关系。优化器需要使用到训练过程中statistics 获取到的数据,因此对其有依赖关系。训练类在训练过程中需要通过调用各种模块完成训练过程,因此它对其它的模块都有依赖关系其中的 Application, classificationdataset和 evaluator 类都是来源于不同模型的类对基类的继承,这样就实现了在不同的模型上进行训练。

# Easytext 工作流程:



与 easynlp 类似,也需要先解析用户自定义参数,构建数据集,然后实例化模型和训练器,再进行训练。

图 3 easytext 工作流程

## Easytext 类间关系: (以训练 ACSA 模型为例)

在 easytext 里,每个模型有一个单独的训练模块,即 Train 类,它接受其它模块处理生成的字典、数据集以及各种参数,并实例化 Loss、metric 等模块最后调用共用的训练器对这些数据进行训练。各个模型也有其对应的数据集与字典等数据,这些数据分别被字典生成模块和数据集生成模块处理后发送给 dataloader,在 train 中进行加载。其它的功能模块如 metric,optimizer 会在 train 类中获取数据及信息并被实例化。

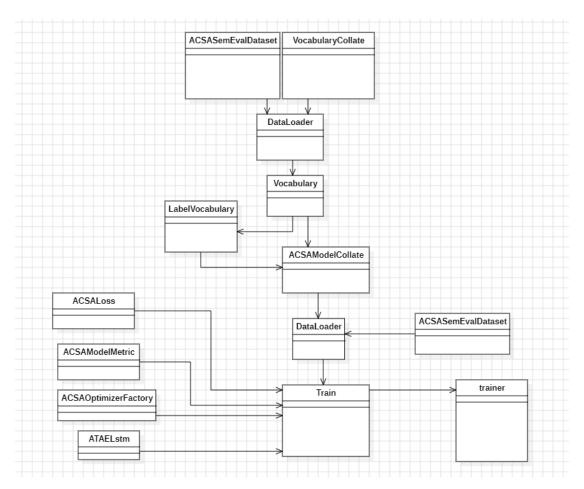


图 4 easytext 类间关系