

实战演练之命名实体识别

- (1) 命名实体识别任务介绍
- (2) 基于Transfromers的解决方案
- (3) 代码实战演练

命名实体识别任务介绍

命名实体识别简介

- · 什么是命名实体识别任务
 - 命名实体识别(Named Entity Recognition,简称NER)是指识别文本中具有特定意义的实体,主要包括人名、地名、机构名、专有名词等。通常包括两部分: (1) 实体边界识别; (2) 确定实体类别(人名、地名、机构名或其他)。
 - 例:

"小明在北京上班"

实体类别	实体
地点	北京
人物	小明

命名实体识别任务介绍

命名实体识别简介

- 数据标注体系
 - IOB1、IOB2、IOE1、IOE2、IOBES、BILOU
- · IOB2标注
 - I表示实体内部,O表示实体外部,B表示实体开始
 - B/I-XXX, XXX表示具体的类别

标记	说明
B-Person	人名开始
I- Person	人名中间
B-Organization	组织名开始
I-Organization	组织名中间
0	非命名实体

• IOBES标注

- I表示实体内部,O表示实体外部,B表示实体开始,E表示实体结束,S表示一个词单独形成一个命名实体
- 有时也会使用M代替I,但本质是同一含义

命名实体识别任务介绍

命名实体识别简介

- 评估指标
 - Precision、Recall、F1
- 简单示例

```
Sen: The
             Hospital said it would probably know by Tuesday whether
                                                                           its
                                                                                  patients
Gold:b-AGENT
             e-AGENT
                      o o b-DSE
                                    m-DSE
                                            e-DSE
                                                               b-TARGET m-TARGET
                                                                                  m-TARGET
             e-AGENT b-DSE o b-DSE
Predict: o
                                    m-DSE
                                            e-DSE
                                                               b-AGENT
                                                                         b-DSE
                                                                                  b-TARGET
                                                        0
```

Sen: had Congo Fever
Gold:m-TARGET m-TARGET e-TARGET
Predict:m-TARGET e-TARGET o

predict_num=2
gold_num=3
correct_num=1

P=
$$\frac{1}{2}$$
 R= $\frac{1}{3}$ F1= $\frac{2*\frac{1}{2}*\frac{1}{3}}{\frac{1}{2}+\frac{1}{3}}$

基于Transformers的解决方案

基于Transformers的解决方案

- 模型结构
 - *ModelForTokenClassification

```
class BertForTokenClassification(BertPreTrainedModel):
    _keys_to_ignore_on_load_unexpected = [r"pooler"]
    def __init__(self, config):
        super().__init__(config)
        self.num_labels = config.num_labels
        self.bert = BertModel(config, add_pooling_layer=False)
        classifier_dropout = (
            config.classifier_dropout if config.classifier_dropout is not None else config.hidden_dropout_prob
        self.dropout = nn.Dropout(classifier_dropout)
        self.classifier = nn.Linear(config.hidden size, config.num labels)
        # Initialize weights and apply final processing
        self.post_init()
```

基于Transformers的解决方案

基于Transformers的解决方案

- 模型结构
 - *ModelForTokenClassification

```
outputs = self.bert(
    input_ids,
    attention_mask=attention_mask,
    token_type_ids=token_type_ids,
   position_ids=position_ids,
    head mask=head mask,
    inputs_embeds=inputs_embeds,
    output_attentions=output_attentions,
   output_hidden_states=output_hidden_states,
    return_dict=return_dict,
sequence_output = outputs[0]
sequence_output = self.dropout(sequence_output)
logits = self.classifier(sequence_output)
loss = None
if labels is not None:
    loss_fct = CrossEntropyLoss()
    loss = loss_fct(logits.view(-1, self.num_labels), labels.view(-1))
```

基于Transformers的解决方案

基于Transformers的解决方案

- 评估函数
 - seqeval
 - · 需要额外安装 seqeval
 - pip install seqeval
 - 安装过程中报错: Microsoft Visual C++ 14.0 or greater is required. Get it with "Microsoft C++ Build Tools
 - 进入https://my.visualstudio.com, 下载C++ build tools, 安装
 - evaluate.load("seqeval")

代码实战演练

代码实战演练

- 数据集
 - peoples_daily_ner
- 预训练模型
 - hfl/chinese-macbert-base