# CRF++ 使用

## 一、安装

1. CRF++ 是基于 C++ 开发, 支持跨平台。安装时必须有 C++ 编译器。

安装命令: (首先进入到源码所在的目录)

```
./configure
make
sudo make install
```

2. 可以通过 ./configure --help 命令来查看一些配置选项。常用的选项有:

```
-h, --help # 显示帮助信息
-V, --version # 显示版本信息
-q --quiet # 不打印 'checking ...' 信息
--prefix=PREFIX # 将系统无关的文件安装在 PREFIX 中,默认为 /user/local
--exec-prefix=EPREFIX # 将系统相关的文件安装在 EPREFIX 中,默认为 PREFIX
```

## 二、使用

## 2.1 数据文件格式

- 1. 如果要使用 CRF++ , 则训练文件、测试文件必须满足特定的格式:
  - o 文件由很多 token 组成,每个 token 占据一行,包含固定数量的字段。
  - o 所有 token 的字段数量相等,字段的数量没有限制,字段之间用空白分隔(空格符或者 tab 符)。
  - 每个字段通常表示某种含义。如: 第一列表示 单词 、第二列表示 词性 、第三列表示 属性 ...。
  - o 一个 sentence 由多个 token 表述, sentence 之间通过空行来区分边界。
  - 。 训练文件中, 最后一个字段必须是标记, 它将作为 CRF++ 训练的目标。

## 2.2 模板文件

- 1. CRF++ 使用模板文件来生成特征。模板文件需要用户编写,从而指定需要生成哪些特征。
- 2. 模板文件中,每一行都定义了一个特征模板。
- 3. 模板文件中,以 # 开头的行是注释行。

空行也会被认为是注释行而被剔除。

- 4. 有两种类型的特征模板,它们通过特征模板的第一个字符来区分。
  - Unigram 特征模板:模板的第一个字符串为 U ,这种特征模板用于描述 unigram 特征。
  - o Bigram 特征模板:模板的第一个字符串为 B ,这种特征模板用于描述 bigram 特征。

#### 2.2.1 宏语句

- 1. 特征模板中, 经常使用宏语句 %x[row,col] 。其中:
  - 。 %x 是固定的,是宏语句的引导字符。
  - o row 是一个整数,指定了相对于当前的数据行的行数。
  - o col 是一个整数,指定了采用第几个字段(从 0 开始编号)。

注意:标记列不能作为特征,因此也就不能出现在特征模板中。

2. 假设输入数据为:

```
He PRP B-NP reckons VBZ B-VP the DT B-NP << 当前行 current JJ I-NP account NN I-NP
```

#### 则下列特征模板为:

```
%x[0,0] --> the
%x[0,1] --> DT

%x[-1,0] --> reckons
%x[-2,1] --> PRP

%x[0,0]/%x[0,1] --> the/DT
ABC%x[0,1]123 --> ABCDT123
```

## 2.2.2 Unigram 特征模板

1. 给定一个 Unigram 特征模板 U01:%x[0,1] ,它会生成 M 个特征函数,其中 M 为训练数据的行数 (剔除空白行,因为空白行是 sentence 的分隔符) 。

每个特征函数为:

```
func1 = if (output = LABEL1 and feature="U01:xx1") return 1 else return 0
func2 = if (output = LABEL2 and feature="U01:xx2") return 1 else return 0
func3 = if (output = LABEL3 and feature="U01:xx3") return 1 else return 0
....
funcM = if (output = LABELM and feature="U01:xxM") return 1 else return 0
```

#### 其中:

- LABEL1,...,LABELM 就是训练文件中,每一行的标记。
- o feature="U01:xx1",...,feature="U01:xxM" 就是训练文件中,每一行由 U01:%x[0,1] 指定的、从 该行提取到的特征。
- 2. 事实上,上述生成的特征函数会有大量重复。

假设标记的种类一共有 L 个,由  $\begin{bmatrix} 0,1 \end{bmatrix}$  指定的、从该行提取到的特征的种类一共有 N 个,则特征函数的种类一共有  $L \times N$  个。

CRF++ 会按照 L 种标记,N 种特征来自动生成  $L \times N$  个特征函数。

#### 2.2.3 Bigram 特征模板

1. 给定一个 Bigram 特征模板 B01: xx[0,1] ,它会生成 M 个特征函数,其中 M 为训练数据的行数(剔除空白行,因为空白行是 Sigram 的分隔符)。

#### 每个特征函数为:

```
func2 = if (output = LABEL2/LABEL1 and feature="U01:xx2") return 1 else return 0
func3 = if (output = LABEL3/LABEL2 and feature="U01:xx3") return 1 else return 0
func4 = if (output = LABEL4/LABEL3 and feature="U01:xx4") return 1 else return 0
....
funcM = if (output = LABELM/LABELM_1 and feature="U01:xxM") return 1 else return 0
```

#### 其中:

- LABEL1,...,LABELM 、 feature="U01:xx1",...,feature="U01:xxM" 的意义与 Unigram 中的相同。
- o 在 Bigram 中,特征函数中的 output 是当前的输出标记和前一个输出标记的联合,这也是它称作 bigram 的原因。

注意: 它联合的是标记, 而不是特征。特征的联合由宏语句来实现。

2. 上述生成的特征函数也会有大量重复。

假设标记的种类一共有 L 个,由 U01:%x[0,1] 指定的、从该行提取到的特征的种类一共有 N 个,则 CRF++ 会按照 L 种标记,N 种特征自动生成  $L \times L \times N$  个特征函数。

3. 当标记的种类 L 较大时, Bigram 会生成非常多的特征函数,其中非常多的特征函数在样本中的返回值只有 2 少量的 1 。

这中情况下,模型的训练和测试将会非常低效。

4. 如果某一行的内容只有一个字符 B ,则它表示:由当前的输出标记和前一个输出标记的联合生成的特征函数。

#### 2.2.4 模板标识符

- 1. 在 Unigram 特征模板和 Bigram 特征模板中, 在 U 或者 B 之后往往跟随一个数字作为标识符。
- 2. 标识符的作用是区分不同模板生成的特征。

#### 例如:

```
The DT B-NP
pen NN I-NP
is VB B-VP << 当前行
a DT B-NP
```

- 如果有标识符,则以下两个模板生成的特征函数为:
  - [U01:%x[-2,1]]: if (output = B-VP and feature="U01:DT") return 1 else return 0
  - U02:%x[1,1]: if (output = B-VP and feature="U02:DT") return 1 else return 0
- 如果没有标识符,则以下两个模板生成的特征函数为:
  - U:%x[-2,1]: if (output = B-VP and feature="U:DT") return 1 else return 0
  - U:%x[1,1]: if (output = B-VP and feature="U:DT") return 1 else return 0

可见这两个模板生成的特征函数无法区分。

3. 如果你需要使用 Bag Of Words:BOW 特征,则你可以不使用模板标识符。如果你需要考虑词序,则必须使用模板标识符。

### 2.3 训练

- 1. 训练也称作 encoding , 是通过 crf learn 程序来完成的。
- 2. 训练的命令为:

```
crf_learn template_file train_file model_file
```

#### 其中:

- template\_file人工编写的模板文件train\_file人工标注的训练文件model fileCRF++ 生成的模型文件
- 3. 训练的输出内容如下:

```
CRF++: Yet Another CRF Tool Kit
Copyright(C) 2005 Taku Kudo, All rights reserved.
reading training data: 100.. 200.. 300.. 400.. 500.. 600.. 700.. 800..
Done! 1.94 s
Number of sentences: 823
Number of features: 1075862
Number of thread(s): 1
Freq:
eta:
                   0.00010
                   1.00000
C:
shrinking size:
                   20
Algorithm:
                    CRF
iter=0 terr=0.99103 serr=1.00000 obj=54318.36623 diff=1.00000
iter=1 terr=0.35260 serr=0.98177 obj=44996.53537 diff=0.17161
```

#### 其中:

- o iter:表示迭代次数
- o terr: 表示标记的训练错误率,它等于标记的训练错误数量 / 标记的总数。
- o serr:表示 sentence 的训练错误率,它等于 sentence的训练错误数量 / sentence的总数。
- o obj: 当前的目标函数值。当目标函数值收敛到某个固定值时, CRF++ 停止迭代。
- o diff: 目标函数值的相对变化。它等于当前的目标函数值减去上一个目标函数值。
- 4. 常用训练参数:
  - o -a CRF-L2 或者 -a CRF-L1 : 选择训练算法。

    CRF-L2 表示 L2 正则化的 CRF , 它也是 CRF++ 的默认选择。 CRF-L1 表示 L1 正则化的 CRF 。
  - $\circ$  -c float : 设置 CRF 的正则化项的系数 C , float 是一个大于0的浮点数,默认为 1.0。

如果 C 较大,则 CRF++ 容易陷入过拟合。通过调整该参数,模型可以在欠拟合和过拟合之间取得平衡。

○ -f NUM: 设置特征的下限, NUM 是一个整数, 默认为 1。

如果某个特征(由特征模板生成的)发生的次数小于 NUM,则该特征会被忽略。

当应用于大数据集时,特征的种类可能到达上百万,此时设置一个较大的 NUM 会过滤掉大部分低频特征,提高模型的计算效率。

○ -p NUM: 设置线程数量, NUM 是一个整数。

如果是多核 CPU ,则可以通过多线程来加速训练。 NUM 表示线程的数量。

- o -t: 同时生成文本格式的模型,用于调试。
- o -e float: 设置停止条件的阈值, float 是一个大于0的浮点数, 默认为 1.00.0001。
- o -v:显示版本并退出程序。
- -m NUM: 设置 LBFGS 的最大迭代次数, NUM 是一个整数, 默认为 10K。
- 5. 在 v0.45 以后的 CRF++ 版本中, 支持 single-best MIRA 训练算法。

Margin-infused relaxed algorithm:MIRA 是一种超保守在线*算法*,在分类、排序、预测等应用领域取得不错成绩。

通过参数 -a MIRA 来选择 MIRA 算法。

○ 输出:

```
CRF++: Yet Another CRF Tool Kit
Copyright(C) 2005 Taku Kudo, All rights reserved.
reading training data: 100.. 200.. 300.. 400.. 500.. 600.. 700.. 800..
Done! 1.92 s
Number of sentences: 823
Number of features: 1075862
Number of thread(s): 1
Freq:
eta:
                    0.00010
C:
                   1.00000
shrinking size:
                    20
Algorithm:
                    MIRA
iter=0 terr=0.11381 serr=0.74605 act=823 uact=0 obj=24.13498 kkt=28.00000
iter=1 terr=0.04710 serr=0.49818 act=823 uact=0 obj=35.42289 kkt=7.60929
```

#### 其中:

- iter,terr,serr: 意义与前面 CRF 相同
- act: working set 中, active 的样本的数量
- uact: 对偶参数达到软边界的上界 *C* 的样本的数量。

如果为 0 ,则表明给定的训练样本是线性可分的。

- obj: 当前的目标函数值 ||**w**||<sup>2</sup>
- kkt: 最大的 kkt 违反值。当它为 0.0 时, 训练结束。

#### ○ 参数:

- -c float : 设置软边界的参数 C , float 是一个大于0的浮点数。 如果 C 较大,则 CRF++ 容易陷入过拟合。通过调整该参数,模型可以在欠拟合和过拟合之间取得 平衡。
- -H NUM: 设置 shrinking size 。

当一个训练 sentence 未能应用于更新参数向量 NUM 次时,认为该 sentence 不再对训练有用。此时 CRF++ 会删除该 sentence 。

当 shrinking size 较小时,会在早期发生收缩。这会大大减少训练时间。

但是不建议使用太小的 shrinking size , 因为训练结束时, MIRA 会再次尝试所有的训练样本, 以了解是否所有 KKT 条件得到满足。 shrinking size 条小会增加重新检查的机会。

■ -f NUM 、-e 、-t 、-p 、-v : 意义与前面 CRF 相同

### 2.4 测试

- 1. 测试也称作 decoding , 是通过 crf test 程序来完成的。
- 2. 测试的命令为:

```
crf_test -m model_file test_file1 test_file2 ...
```

#### 其中:

- o model file:由 crf learn 生成的模型文件
- o test\_file1,test\_file2...: 多个测试文件。其格式与训练文件相同。 它将被 crf test 添加一列 (在所有列的最后) 预测列
- 3. 常用参数:

```
crf_test -v0 -n 20 -m model test.data
```

o v 系列参数: 指定输出的级别, 默认为 0 级, 即 v0。

级别越高,则输出的内容越多。其中:

- -v0:仅仅输出预测的标签。如: B 。
- -v1: 不仅输出预测的标签,还给出该标签的预测概率。如: B/0.997。
- -v2: 给出每个候选标签的预测概率。如: I/0.954883 B/0.00477976 I/0.954883 0/0.040337 。

注意: v0 也可以写作 -v 0 。其它也类似。

o -n NUM: 返回 NUM 个最佳的可能结果, 结果按照 CRF 预测的条件概率来排序。

每个结果之前会给出一行输出: # 结果序号 条件概率 。

# 三、Python接口

### 3.1 安装

1. 进入源码下的 python 目录, 执行命令:

```
python3.6 setup.py build
python3.6 setup.py install
```

2. 如果希望安装到指定目录,则执行命令:

```
python3.6 setup.py install --prefix=PREFIX
```

## 3.2 使用

- 1. CRF++ 并没有提供 Python 的训练结构,只提供了 Python 的测试接口。
- 2. CRFPP.Tagger 对象:调用解码器来解码。

```
CRFPP.Tagger("-m ../model -v 3 -n2")
```

创建对象,其中字符串中的内容就是 crf test 程序执行的参数(不包含测试文件)。

- o .add('line'):添加一行待解码的字段。
- o .clear(): 清除解码器的状态。
- o .parse():解码。它会修改解码器的状态。
- .xsize(): 字段数量。
- o .size(): 样本行的数量。
- o .ysize(): 标记数量。
- 3. 使用示例:

```
import CRFPP
tagger = CRFPP.Tagger("-m ../model -v 3 -n2")
tagger.clear()
tagger.add("Confidence NN")
tagger.add("in IN")
tagger.add("the DT")
tagger.add("pound NN")
tagger.add("is VBZ")
tagger.add("widely RB")

print "column size: " , tagger.xsize()
print "token size: " , tagger.size()
print "tag size: " , tagger.ysize()
print "tagset information:"
ysize = tagger.ysize()
```

```
for i in range(0, ysize-1):
  print "tag " , i , " " , tagger.yname(i)
tagger.parse()
print "conditional prob=" , tagger.prob(), " log(Z)=" , tagger.Z()
size = tagger.size()
xsize = tagger.xsize()
for i in range(0, (size - 1)):
  for j in range(0, (xsize-1)):
    print tagger.x(i, j) , "\t",
  print tagger.y2(i) , "\t",
  print "Details",
  for j in range(0, (ysize-1)):
    print "\t" , tagger.yname(j) , "/prob=" , tagger.prob(i,j),"/alpha=" ,
tagger.alpha(i, j),"/beta=" , tagger.beta(i, j),
    print "\n",
print "nbest outputs:"
for n in range(0, 9):
  if (not tagger.next()):
   continue
  print "nbest n=" , n , "\tconditional prob=" , tagger.prob()
  # you can access any information using tagger.y()...
```

## 四、常见错误

- 1. crf++ 在 linux 上编译报错: fatal error: winmain.h: No such file or directory 。
  - 原因: crf++ 考虑了跨平台, 而在 linux 上找不到该文件。
  - 。 解决方案:

```
sed -i '/#include "winmain.h"/d' crf_test.cpp
sed -i '/#include "winmain.h"/d' crf_learn.cpp
```

- 2. 运行 crf\_learn , 提示找不到 libcrfpp.so.0 : cannot open shared object file: No such file or directory 。
  - 原因: 没有链接到库文件。
  - 。 解决方案:

```
export LD_LIBRARY_PATH=/usr/local/lib/:$LD_LIBRARY_PATH
```

- 3. 运行 crf\_learn , 提示: inconsistent column size 。
  - 。 原因: 语料库中, 出现了异常的标记行。
    - crf++ 要求所有行的列数都相同。如果某些列出现了不同的列数,则报错。
    - crf++ 以 \t 或者空格分隔各列,以空行来分隔 sentence 。

- 4. 运行 crf\_learn , 输出为: reading training data: tagger.cpp(393) [feature\_index\_->buildFeatures(this)] 0.00 s 。
  - 原因:模板文件编写不正确。 假设一共有 N 列,则列编号必须为 0~N-2 ,其中第 N-1 列为标签列,不能进入模板中。
- 5. 编译 python API 时报错: fatal error: Python.h: 没有那个文件或目录。
  - 原因: 没有安装 python3.6-dev
  - 。 解决方案:

sudo apt-get install python3.6-dev