LAB 4 CHINESE SEGMENTATION WITH DP

胡译文 2021201719

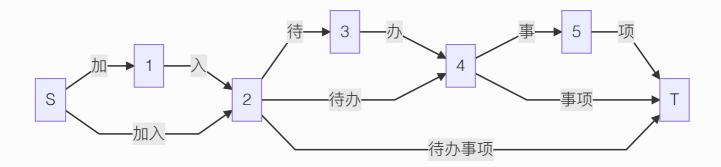
1. 需求分析

本实验要求实现中文分词。目前中文分词有两种方案,一种是经典的统计语言模型方案,另一种是更前沿的基于神经网络的方案。基于课程要求我们选用了统计语言模型的方案。我们**使用一个包含一个中文单词、频数和词性的词表来构建统计模型**;再利用改模型计算出最可能的分词方案。

```
1 的 3188252 uj
2 了 883634 ul
3 是 796991 v
4 在 727915 p
5 和 555815 c
```

2. 概要设计

要计算分词,我们可以将各个字和词看成边,每个字之间虚拟一个节点。比如一句话"加入待办事项"用图可以表示成:



我们只需要根据输入构建每个节点间的边权即可。由于提供的数据并不多,设计一个尽可能有效的算法来弥补数据不足带来的问题,成为中文分词的其中之一关键。

在一般的正边权、无环图中,要求解最值路径,我们往往采用 Dijkstra 算法。采用优先队列的 Dijkstra 算法可以达到最坏 $O(n\log n)$ 的时间复杂度。

而在求解本题的最大值路径的过程中,我们发现我们得到的是一个**特殊的有向无环图** —— 每一条边一定从左到右。因此这可以看成一个**简单的背包模型**,在 O(nm) 的时间复杂度内可以求解。

3. 详细设计

算法思想

计算一个句子分词的概率,可以采用 **BoW 词袋模型**的思想,将句子看成**分词结果的词的概率 之积**。由于计算概率的积计算开销较大,一个惯用的思路是转化为对数概率计算和。因此我们将每个边的权重设置为词频的对数。在字典中不会出现频数为 0 的词。

但是我们发现 m 的大小往往远大于 n —— 往往标点符号已经是天然的分割,所以一个单句往往长度很小;但最后一个字相同的词平均有 12 个,但中位数仅有 1 个,1/4 位数也仅有 4 个。这表明样本分布极度不平均。如果直接采用背包算法将导致时间复杂度较高。因此我们采用 $O(n^2)$ 的**子字符串算法**。同时使用基于哈希的 $unordered_map$ 快速查询每个子字符串是否存在以及存在时权重大小。

我们形式化地表示一句话的分词结果和状态: 用 $w_{i,j}=c_i,c_{i+1},\cdots,c_j$ 表示由 j-i+1 个字组成的词, $n_{i,j}$ 表示当前词在词表中出现的次数。为此,我们设 dp_i 为 c_0,c_1,\cdots,c_i 子句的最佳分割方法。边的权重采用了 $w_{i,j}=\ln n_{i,j}-\ln N+p_{i,j}$ 方式计算,其中 $N=\sum_{i\in Vocab}n_i$ 、人工设计的罚项 $p_{i,j}=\log_{10}\left(P\left\{length=j-i+1\right\}\right)/n_{i,j}$ (推导过程详见下 分词分数计算 部分)。

由此可以得到**状态转移方程** $dp_i = \max_{j < i} \{dp_j + w_{i,j}\}$ 。

此时总时间复杂度为 $O(n^2)$, n 为输入单句的长度。

要进一步提升效率,我们可以发现词典中的句子有最大长度。将之作为循环时的最大次数,可以将时间复杂度降至 O(n)。至此,我们达到了中文分词的数据、效率和准确度的平衡。

N 最短路径分词

要基于动态规划实现 N 最短路径分词,一个简单有效的策略就是维护前 N-1 条路径,再次查找最短路径且不同于前 N-1 条。可以使用一个二维数组维护这 N-1 条路径。由于每次分词都要查询 N-1 条路径,时间复杂度为 $O(n^2)$ 。

一个简单的优化策略类似于上文,为 N 最短路径的 N 寻找最大值,即寻找常数条最短路径。 时间复杂度为 O(n)。

软件架构

```
1
                    // 实验要求
2
     - README.md
     - Report.md
                    // 需求分析与实验报告
3
                    // 需求分析与实验报告
     - Report.pdf
4
5
     - sources
       — dict.txt
                    // 分词词典
6
7
        SeqCN.hpp
                    // 中文分词软件库
                    // 工具函数库
        - utils.hpp
8
                    // 主程序源文件
9
        - main.cpp
                    // 主程序二进制
        - a.out
10
                    // GUI库
11
        - gui.py
        - test.sh
                    // 单元测试
12
```

分词模块作为 hpp 库文件独立于主程序文件。主程序调用分词库提供的接口,完成分词。

实现逻辑

SegCN.hpp 库中提供了一个 Seg 类,初始化时需要传入字典相对路径,默认为 dict.txt 。调用 segmentation 方法,程序会将句子根据标点分割为子句,再将每个子句单独分词。 __punctuation 成员定义了一个宽字符的正则表达式,修改该变量可以删改标点符号分割子句。

GUI

为了简单起见,我们实现了一个简易的 GUI 操作界面。



点击 提交 即可完成分词。

4. 调试分析

中文

本地化(又称国际化)一直是 C++ 软件的一大问题。网上关于本地化的资料并不全面,虽然在大多数机器上都能正常运行,但由于电脑在环境变量 LC_ALL 和 locale 库兼容性上的问题,并不能正常运行。使用以下方法初始化,并采用 wstring / wcin / wcout 的一系列 STL库,可以成功在文件和命令行读写中文。经测试,搭配 to_wstring (utils.hpp 库中),Mac系统在不同语言环境下均可以正常使用中文。

```
setlocale(LC_ALL, "zh_CN.UTF-8");
std::wcout.imbue(std::locale("zh_CN.UTF-8"));
```

```
./a.out
加载词典成功,用时 0.22693 秒
比如T恤
比如 3.73555=3.74981+-0.0142661
2.92964 4.00685 比 -5.08641 4.0092 如
  final: 比如 2 3.73555 0
比如T -1.38759=0+-1.38759
-1.64005 4.00685 比 -5.6469 0 如T
-3.83962 3.73555 比如 -7.57517 0 T
  final: 比如T 3 -1.38759 0
比如T恤 -2.251=0+-2.251
-2.42114 4.00685 比 -6.42799 0 如 T恤
-1.91135 3.73555 比如 -5.6469 0 T恤
-4.35175 -1.38759 比如T -5.28844 2.32428
  final: T恤 4 -1.91135 2
比如/T恤
分词成功,用时 0.000291 秒
```

分词分数计算

在调试过程中遇到了一些问题,比如无法正确分词。具体而言体现在分数计算问题上:

```
测试中文分词
3.57089 试 3.31869 测
  final: 试 2 6.88958 1
0 试中 3.31869 测
5.38595 中 6.88958 测试
  final: 中 3 12.2755 2
0 试中文 3.31869 测
6.48855 中文 6.88958 测试
4.01085 文 12.2755 测试中
  final: 文 4 16.2864 3
0 试中文分 3.31869 测
0 中文分 6.88958 测试
0 文分 12.2755 测试中
4.53983 分 16.2864 测试中文
  final: 分 5 20.8262 4
0 试中文分词 3.31869 测
0 中文分词 6.88958 测试
0 文分词 12.2755 测试中
2.55751 分词 16.2864 测试中文
3.75853 词 20.8262 测试中文分
 final: 词 6 24.5847 5
```

在每个字处切开,都被认为有更高的分数,因此分词结果为"测/试/中/文/分/词"。这是因为最初,我将对数频数 $\ln n_i$ 直接作为了该词的分数。最终,在参阅 BYVoid 的 基於統計語言模型的拼音輸入法,发现因为不同分词方案词个数不同, $\ln N$ 会对结果产生影响,因此修正了分数计算公式:

$$P^* = -\ln P = -\sum_{i \in S} \ln P(w_i) pprox -\sum_{i \in S} \ln rac{n_i}{N} = \sum_{i \in S} [-\ln n_i + \ln N]$$

在词表中,**长尾词的统计偏差往往很大**。因此我们引入"罚项"来弥补数据不足,导致的频率近似概率时,所产生的误差。如果该词没有出现在词表中,则给予较大罚项。为了平滑曲线,使用 $e^{-\log_{10}n_{i,j}}$ 作为系数。

$$p_{i,j} = e^{-\log_{10} n_{i,j}} imes \log(n_{\{length = j - i + 1\}}/N) pprox \log_{10}{(P\{length = j - i + 1\})}/n_{i,j}$$

此外,**词表中词频过高的词**往往会极大影响实验结果,因此我们对于词频在 10000 以上的部 分做了根方运算处理,以限制最大词频的影响。

为了尽可能使得分词结果正确,我们反复调整了其中的参数,最终呈现出以上结果。在实验 过程中我们深刻体会,可以帮助我们摆脱反复调整数据,也是机器学习算法被高度重视的原因之

时间测试

经测试,使用 $|unordered\ map|$ 构建索引平均用时 0.2 秒。分词平均用时 0.005 秒。

g++ -std=c++17 <u>main.cpp</u> & ./a.out 加载词典成功,用时 0.206392 秒

人民共和国全国人民代表大会,是中国最高国家权力机关。它的常设机关是全国人民代表大会常务委员会。全国人民 大会和全国人民代表大会常务委员会行使国家立法权。全国人民代表大会由省、自治区、直辖市、特别行政区和军队

选出的代表组成。各少数民族都应当有适当名额的代表。 中华人民共和国/全国/人民代表大会/是/中国/最高/国家/权力/机关/它/的/常设/机关/是/全国人民代表大会常务委员会 /全国/人民代表大会/和/全国人民代表大会常务委员会/行使/国家/立法权/全国/人民代表大会/由/省/自治区/直辖市/特别/行政区/和/军队/选出/的/代表/组成/各/少数民族/都/应当/有/适当/名额/的/代表 分词成功,用时 0.006296 秒

调试

在编译过程中定义宏变量 DEBUG 可以将输出中间参数信息。

```
./a.out
加载词典成功,用时 0.22693 秒
比如下恤
比如 3.73555=3.74981+-0.0142661
2.92964 4.00685 比 -5.08641 4.0092 如
  final: 比如 2 3.73555 0
比如T -1.38759=0+-1.38759
-1.64005 4.00685 比 -5.6469 0 如T
-3.83962 3.73555 比如 -7.57517 0 T
  final: 比如T 3 -1.38759 0
比如 T恤 -2.251=0+-2.251
-2.42114 4.00685 比 -6.42799 0 如 T恤
-1.91135 3.73555 比如 -5.6469 0 T恤
-4.35175 -1.38759 比如T -5.28844 2.32428
  final: T恤 4 -1.91135 2
比如/T恤
分词成功,用时 0.000291 秒
```

5. 用户使用说明

将主体分词库 SegCN.hpp 、工具库 utils.hpp 、词典文件 dict.txt 以及测试用的 main.cpp 放置于同一目录下,使用 C++17 编译并运行 main.cpp 文件并运行。输入分词内容 (可以包含常见中文标点符号),即可返回以 / 分割的分词结果。使用 API 接入 SegCN.hpp 可以直接以 vector 容器返回分词结果。

GUI使用方法:

在 sources 文件夹目录下,输入如下代码:

1 python gui.py

即可运行 GUI 界面。如果没有安装对应库,使用 pip install tkinter 即可正确配置。

命令行使用方法:

运行以下命令后输入原句,程序将输出分词结果。

```
1 g++ -std=c++17 main.cpp && ./a.out
```

测试方法:

运行以下命令进行单元测试

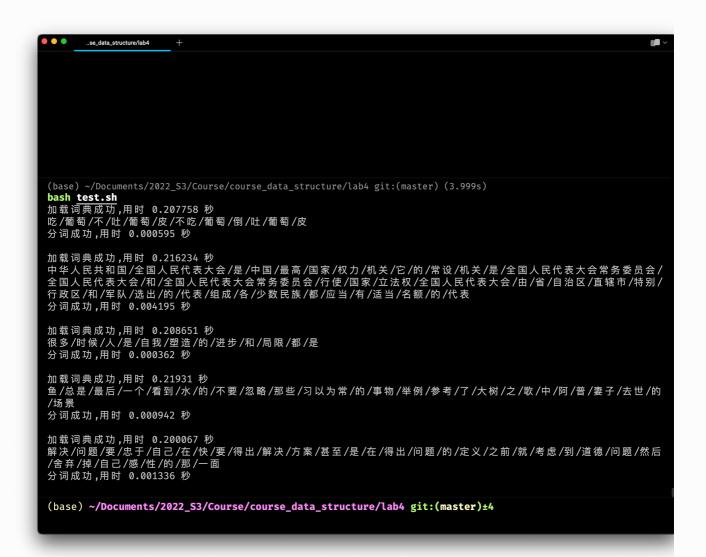
```
1 bash test.sh
```

进阶使用:

在代码中引入 SegCN.hpp 库和 utils.hpp ,使用如下代码:

```
init_chinese_environment();
Seg seg;
seg.segmentation(wstr_to_segment);
```

6. 测试结果



从随机选取的五个句子的测试结果中发现,分词方案达到较高准确度。