

2、 前期准备

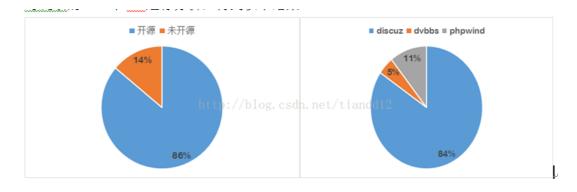
由于之前没有接触过爬虫,我和队友首先了解了目前主流的用于爬虫的语言和框架,最终选择了对初学者比较友好的python中bs4框架。之后便是学习Python用于爬虫的基本知识,正则表达式,url包等。

对于赛题,我们首先了解到爬虫分为静态网页、动态网页和web service,我们只对其中的静态网页进行了研究,对于动态网页的比较复杂,由于时间有深入研究,对于一些网站的反扒,也没有深入了解。所以接下来主要说在如何设计一个通用的静态网页爬虫框架。(我想这也是我们失分的一部分呢思路:

对于一个普通的网站,我们可能采用正则表达式来抓取我们想要的内容,但是做到通用性显然有点强人所难。首先我们从剖析整个网页结构也就后对DOM进行分析,得到主贴节点和回帖节点的特征,对相似网页的特征进行聚类,其中聚类算法选择了DBSCAN(因为他可以自动分成几类,定)。然后形成一个统一的模板,这样就会减少了我们的工作量。

3、 整体流程

在官方给定的177个url的基础上,我们自行爬取了736个论坛的url。然后使用736个网页进行聚类,形成模板,使用177个url进行测试。 对爬取的736个url进行分析,得到以下结果。

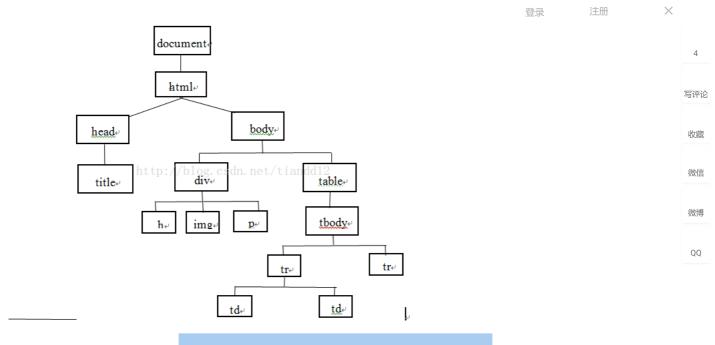


可以看出,大多数论坛网站是由开源框架编写,discuz占多数。但是不同版本的开源框架,结构也会不同,因此不能使用同一个模板。

结构相似度计算:

首先我们对网页结构进行解析,得到主贴节点和回帖节点的XPATH值

监控软件 数据爬虫 私人影院 电子工业出版社 数据迁移 crm客户管理系统



$$XPath(f_1/f_2/.../f_n) = \{f_i \mid i = 1, 2, ..., n\}$$

单个网页的XPTH特征可以表述为:

然后采用dbscan聚类算法,其中两个网页距离的定义如下

$$dist_{i,j} = \frac{len_i \times len_j + 1}{overlap^2 + 1} - 1$$

其中表示网页i中特征的个数,表示网页j中特征的个数; overlap表示两个网页相同的特征的个数,当两个网页相同特征个数越多时公式(2)的值越能注:在聚类之前,对每一个xpath进行的预处理,去处了如数字、符号等无关特征

内容相似度计算:

主要是对URL进行相似度计算。

$$J_{\delta}(A,B) = 1 - J(A,B) = \frac{|A \cup B| - |A \cap B|}{\text{net/tipe}(A \cup B)}$$

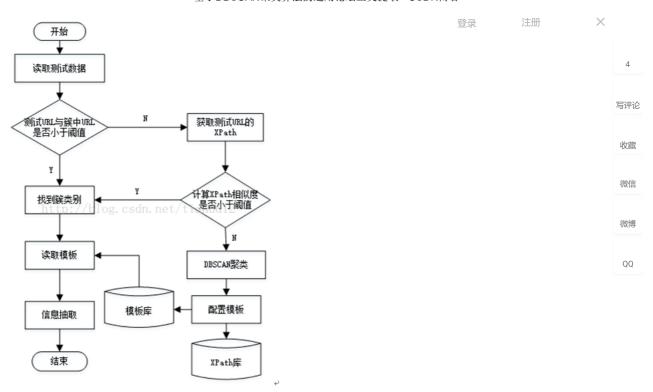
,分析URL的后半部分。

整体网页相似度计算:

$$Sim(S_1,S_2) = \sum_{i=1}^{2} weight_i * Sim_i(S_1,S_2)$$

其中S1,S2是网页或簇中心,是特征的权重,是特征的相似度。通过DBSCAN聚类算法得到初始簇之后,并根据以后的测试数据来不断的更新特征库的更新权重,获得更好的聚类效果。

正文提取流程



通过URL和 XPath模板匹配,可以完成对论坛页面的识别和过滤,进而对论坛中正文信息进行识别和抽取。同时,我们可以看到当测试的不同网站越来th库和模板库将会越来越丰富,这是一个不断学习的过程。

不同参数聚类结果:

E=0, minPts = 4			E=0, minPts =8		
簇类别	比重	网页类别	簇类别	比重	网页类别
1	0.667	discuz	1	0.705	discuz
8	0.089	非开源	5	0.092	phpwind
5	0.0278	phpwind	2	0.041	dvbbs
2	0.0222	dvbbs	6	0.023	非开源
10	0.0222	非开源	10	0.023	非开源
E=1, minPts = 4			E=1, minPts = 8		
簇类别	比重	网页类别	簇类别	比重	网页类别
1	0.630	Discuz	1	0.628	Discuz
3	0.205	非开源	3	0.129	非开源
9	0.123	非开源	2	0.087	dvbbs
4	0.0871	phpwind	4	0.051	phpwind
2	0.051	dvbbs	9	0.021	非开源

종급

注册

小海

微信

不同参数得到的簇数量:

参数	E=0, minPts = 4	E=0, minPts =8	E=1, minPts = 4	E=1, minPts	4	
簇个数	23	18	16	14	4	
簇中论坛总数	173	173	194	194	写评论	
离群点	23	23	10	10		

测试结果:

论坛网站	测试帖子	成功抽取	微博
guba.sina.com.cn	13	13	QQ
club.autohome.com.cn	11	11	
club.qingdaonews.com	9	9	
bbs.tianya.cn	8	8	
bbs.360.cn	5	5	
bbs1.people.com.cn	5	0	
bbs.pcauto.com.cn	5	5	
bbs.dospy.com	4	5	
bbs.hsw.cn	4	4	
itbbs.pconline.com.cn	4	4	
www.dddzs.com	4	4	
bbs.hupu.com	4	4	
bbs.ent.qq.com	3	0	
bbs.e23.cn	3	3	
bbs.lady.163.com	1	0	
www.099t.com	1	0	

部分抽取结果:

http://8.7k7k.com/thread-1453189-1-1.html {post:{author:292339311,content:现在个是有个每大的充值可以领奖励的,怎么找个到领奖励的界面了,title http://baa.bitauto.com/changancs75/thread-9819102.html {post:{author:,content:亲爱的朋友, 又是一年10月,又是一轮金秋!当桂花飘香,瓜果丰美时,{http://bbs.360.cn/thread-14503855-1-1.html {post:{author:,content:如题,花椒直播,网页上不能和主播聊天了!!!!!一直都是显示:正在连接聊

201659113947794.jpg (0 Bytes, 下载次数: 2)下载附件

保存到相册2016-8-12 15:13 上传,title:车使者电动车不像pian子那样夸张宣传-英菲尼迪论坛-凤凰汽车论坛,publish_date:},replys:[]}
http://bbs.auto.ifeng.com/thread-2774095-1-1.html {post:{author:你的关系户,content:在论坛里潜水很久,这些年看了很多朋友的帖子,前段时间刚换型http://bbs.chetxia.com/256/367_22924508_22924508.htm {post:{author:,content:来自百度。 三清山又名少华山、丫山,位于中国江西省上饶市玉山县与http://bbs.ci123.com/post/80673774.html/0 {post:{author:,content:点击头像关注楼主每晚夜猫子不见不散。参与夜猫子话题即可获得夜猫子勋章。http://bbs.ci123.com/post/80673774.html/45 {post:{author:,content:回复 第32楼 小年年mm: 没计划,吃了个粽子...我不吃,粘牙,title:【夜猫子子... http://bbs.cnnb.com.cn/forum.php?mod=viewthread&tid=7267273&extra=page%3Dl {post:{author:李萍萍,content:荣安二手车 【李经理-联系电话:1586720

总结:用的方法比较传统,只能做到大部分论坛抽取,但是随着数量的积累,效果越好。没有用的现在比较火的nlp(应该有同学会用到了),对结果没有进行过多的过滤。只对正了 从贴进行细分,对发帖人没有得到有效的解决方法。需要学习的地方还很多。如有错误,欢迎指正。

SCAN代码:

```
[html]
                                                                                                                                   注册
                                                                                                                    登录
      <code class="language-html">#encoding:utf-8
 1.
2.
 3.
      Created on 2017年4月12日
                                                                                                                                                           4
 4.
5.
      from collections import defaultdict
6.
      import re
                                                                                                                                                         写评论
7.
8.
9.
      function to calculate distance use define formula,
10.
      (len(i)*len(j)+1)/(overlap*overlap+1)-1
                                                                                                                                                          小海
      parameter
11.
      url1{url,xpath,feanum}
12.
13.
      url2{url,xpath,feanum}
                                                                                                                                                          微信
      split /t maybe have counter with /table
14.
15.
      def dist(url1, url2):
16.
                                                                                                                                                          微博
17.
          values1=url1.split('\t')
18.
          values2=url2.split('\t')
         #得到xpath
19.
20.
         xpath_val1=values1[1][2:].split('/')
                                                                                                                                                           QQ
          xpath_val2=values2[1][2:].split('/')
21.
         #得到两个xpath特征个数最小的一个
22.
23.
          size = len(xpath_val1) if len(xpath_val1) < len(xpath_val2) else len(xpath_val2)</pre>
24.
         #得到overlap
25.
         overlap=0
26.
          for i in range(size):
27.
              x1=re.sub(r'
      ','',re.sub(r'((\d+))','',xpath_val1[i]))
28.
             x2=re.sub(r'
      ','',re.sub(r'((\d+))','',xpath_val2[i]))
29.
             if( x1==x2):
30.
                  overlap+=1
31.
          return ((len(xpath_val1)*len(xpath_val2)+1)/(overlap**2+1)-1)
32.
      #将所有的样本装入 all points中
33.
34
35.
      def init_sample(path):
36.
         all_points=[]
          lines = open(path)
37.
          for i in lines:
38.
39.
             a=[]
40.
              a.append(i)
41.
              all_points.append(a)
42.
         return all points
      all_points=init_sample('.../train_bbs_urls.txt')
43.
44.
45.
      take radius = 8 and min.points = 8
46.
47.
      E = 0
48.
49.
      minPts = 8
50.
      #find out the core points
51.
52.
      other points =[]
53.
      core points=[]
54.
      plotted_points=[]
55.
      for point in all_points:
        point.append(0) # assign initial level 0
56.
57.
          total = 0
58.
          for otherPoint in all_points:
59.
              distance = dist(otherPoint[0],point[0])
60.
              if distance<=E:
61.
                 total+=1
62.
         if total > minPts:
63.
              core_points.append(point)
64.
              plotted_points.append(point)
65.
         else:
             other_points.append(point)
66.
67.
68.
      #find border points
69.
      border_points=[]
70.
      for core in core_points:
71.
          for other in other points:
             if dist(core[0],other[0])<=E:</pre>
72.
73.
                  border_points.append(other)
74.
                  plotted_points.append(other)
75.
                  other_points.remove(other)
```

```
79.
       print len(core_points)
                                                                                                                      登录
                                                                                                                                     注册
 80.
 81.
       for point in core points:
 82
           if point[1]==0:
 83.
               cluster_label +=1
                                                                                                                                                             4
 84.
               point[1]=cluster_label
 85.
           for point2 in plotted_points:
 86.
               distance = dist(point2[0],point[0])
                                                                                                                                                           写评论
 87
               if point2[1] ==0 and distance<=E:
 88
                    print (point, point2 )
 89.
                   point2[1] =point[1]
                                                                                                                                                            收藏
 90.
 91.
       for i in plotted_points:
 92
           print i[0],'
 93.
           output=i[0].replace('\n','')+'\t'+str(i[1]).strip()
                                                                                                                                                            微信
 94.
           open('dbscan.txt','a+').write('\n'+output.encode('utf-8'))
 95.
 96.
       \#after the points are asssigned corresponding labels, we group them
                                                                                                                                                            微博
 97
 98.
       for point in plotted_points:
 99.
           va=point[0].split('\t')
                                                                                                                                                            QQ
100.
           start=va[0].find('//')
101.
           stop=va[0].find('/',start+2)
102.
           name=va[0][start+2:stop]
103.
           if name not in cluster_list:
104.
               cluster_list[name] =point[1]
105.
             else:
106.
      #
                 core=cluster_list.get(point[1]).split('\t')
107.
                 if name!=core[len(core)-1]:
108.
                     cluster_list[point[1]] =cluster_list.get(point[1])+'\t'+name
       other list = {}
109.
110.
       for point in other_points:
111.
          print 'aaaa'
112.
           va=point[0].split('\t')
113.
           start=va[0].find('//')
           stop=va[0].find('/',start+2)
114.
115.
           name=va[0][start+2:stop]
116.
           if name not in other_list:
117.
               other_list[name] =point[1]
118.
119.
120.
      # for i in cluster_list.keys():
121.
             print 'i=',i
122.
             output=str(i)+'\t'+str(cluster_list.get(i))
123.
             print output
             open('dbscantype.txt','a+').write('\n'+output.encode('utf-8'))
124.
125.
126.
       # for i in other_list.keys():
127.
             print 'i=',i
             output=str(i)+'\t'+str(cluster_list.get(i))
128.
129.
             print output
130.
      #
             open('other_list.txt','a+').write('\n'+output.encode('utf-8'))
131.
```

文章标签: Python DBSCAN聚类 论坛爬虫 ▼查看关于本篇文章更多信息

上一篇 Hadoop中sequencefile和mapfile的区别

下一篇 使用MapReduce结合HBase Filter过滤数据

自己动手写爬虫》笔记





网页抽取技术和算法与WebCollector

网页抽取技术和算法,持续更新。本文由WebCollector提供,转载请标明出处。 转自:http://blo...

写评论

SEO (搜索引擎优化) 浅谈普及一下搜索引擎的核心算法

外链是搜索引擎算法中,判断网站权重高低的重要指标,当用户在搜索框中输入关键时,搜索引擎面对大量...

收藏 微信

聚类(一) - CSDN博客

一.概念性介绍若样本的标记信息未知,我们称这样的问题为"无监督学习"(unsupervised learning)。针对于无监督...

微博

QQ

四种聚类方法之比较 - CSDN博客

摘要:介绍了较为常见的k-means、层次聚类、SOM、FCM等四种聚类算法.阐述了各自的原理和使用步骤.利用国...



惊艳全球数据行业的16个数据可视化例子

百度广告



聚焦网络爬虫

4531

前言:前段时间一直在忙着准备人工智能的项目答辩,其实就是编了一个很简单的网络程式——网...

聚类分析常用数据集

聚类分析常用的人工数据集,包括:UCI:wine、Iris、yeast,还有4k2_far、leuk72_3k等数据集。它们在聚类分析、数...

常见聚类算法 - CSDN博客

常见聚类算法来源:知乎https://zhuanlan.zhihu.com/p/22452157 1 聚类分析概述聚类(Clustering)的本质是对数...



网络爬虫工作原理分析

⊚ 7037

网络爬虫工作原理

1、聚焦爬虫工作原理及关键技术概述 网络爬虫是一个自动提取网页...



正文提取

7001

目前互联网上公布出来的正文提取算法,大家可以综合比较下,一起来测试下哪个更好用。 词网-..

聚类- CSDN博客

一、分级聚类 Hierarchical Cluster 分级聚类通过连续不断的将最为相似的群组两两合并,来构造一个群组的层次结...

聚类- CSDN博客

k-means比层次聚类要快 k-means用的多高斯混合模型多个高斯分布线性加权在一起 GMM:可理解性好,速度快...



DBSCAN基于密度的聚类算法

**DBSCAN算法和实现——DBSCAN(Density-Based Spatial Clustering of Applications with Noise)...

民间治痛风降尿酸必看!一招远离痛风困扰!

民生医院·顶新

种聚类算法的比较 - CSDN博客



⊚ 3933

DBSCAN 算法介绍以及C++实现

DBSCAN(Density-Based Spatial Clustering of Applications with Noise)一、算法简介什么是DBSC...





基于密度的空间的数据聚类方法DBSCAN(Density-Based Spat... 🍖 💿 522

DBSCAN(Density-Based Spatial Clustering of Applications with Noise,具有噪声的基于密度的...



基于密度的聚类----DBSCAN算法使用 (R语言)

⊚ 6990

扫描半径 (eps)和最小包含点数(minPts) library(cluster)#做聚类的包 library(fpc)#有dbscan city ...



DBSCAN - 基于密度的聚类算法

● 1.2万

是什么 DBSCAN(Density-Based Spatial Clustering of Application with Noise),是一个典型的基于...



机器学习知识点(十八)密度聚类DBSCAN算法Java实现

2696

为更好理解聚类算法,从网上找现成代码来理解,发现了一个Java自身的ML库,链接: http://jav...



便宜ssl证书

古度广生



基于密度的聚类算法(DBSCAN)的java实现

⊚ 5156

k-means和EM算法适合发现凸型的聚类(大概就是圆形,椭圆形比较规则的类),而对于非凸型...

基于密度的聚类算法C语言实现--DBSCAN

2605

#include #include #include #include #include //#define INITIALASSIGN_COREOBJECT 100 //#define INCR...



用Spark 和DBSCAN对地理定位数据进行聚类

◎ 3077

机器学习,特别是聚类算法,可以用来确定哪些地理区域经常被一个用户访问和签到而哪些区域...





一种改进的自适应快速AF-DBSCAN聚类算法

● 2669

针对基于密度的DBSCAN聚类算法及其改进算法在全局参数Eps与MinPts选择上需人工干预以及...

没有更多推荐了, 返回首页



Tensorflow 查看模型训练过程中的参数变化

tf.FixedLenFeature 和tf.VarLenFeature 的区别

个人分类

索引算法 3篇 spring MVC 1篇 HBase 3篇 Hadoop 5篇 Hadoon manreduce 2篇

展开

归档

 2018年7月
 2篇

 2018年6月
 2篇

 2018年5月
 2篇

 2018年4月
 3篇

 2018年3月
 1篇

 展开

热门文章

HBase Operation category READ is not sup ported in state standby

阅读量: 4929

Hbase启动出现的问题 master.HMasterCo

mmandLine: Master exiting

阅读量: 3907

使用Python实现网格索引

阅读量: 3195

基于DBSCAN聚类算法的通用论坛正文提取

阅读量: 2128 GIS 网格索引算法 阅读量: 2022

最新评论

使用Python实现网格索引

tiandd12:测试了之后,把网格的精度确定到小数点后一位,查找的结果还是比较精确的。

eclispe初次运行Hadoop...

u010798367: log4j?



系我们

请扫描二维码联系客服



注册

登录



 登录
 注册
 X

 写评论
 收藏

 微信
 微博