电类工程学导论 C 实验报告 9

518030910406 郑思榕

一、实验准备

- 1. 实验环境介绍
 - 1) 环境:在 windows 系统中使用 VirtualBox 5.2.18 安装 Ubuntu14.04 虚拟机,从而在 UNIX 系统环境下进行本次实验。
 - 2) 语言: python 2.7
 - 3) 工具:本实验主要使用了分布式系统基础架构 Hadoop 和其提供的编程工具 Hadoop Streaming
- 2. 实验目的
 - 1) 有一篇英语论文, 试着写一个 mapper.py 和一个 reducer.py 来计算每个单词从"a"到"Z"的平均长度。如下图:

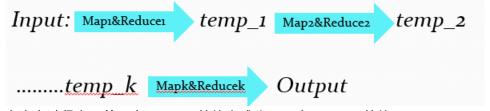
Eg. we become what we do

$$w \quad 2.66 = [len("we") + len("what") + len("we")]/3$$
 $b \quad 6$
 $d \quad 2$

2) 以下是一个关于 PageRank 的基本算法: https://en.wikipedia.org/wiki/PageRank#Algorithm https://segmentfault.com/a/1190000000711128 需要几轮迭代才能得出最终的 pagerank 值。尝试编写自己的 map .py 和 reduce .py 来实现这个算法。让它更容易理解,我给下面的例子:α= 0.85,结果如下:

| Input: | | | Output: | | |
|--------|------|----------------|-----------|---------|-----|
| ID | PR | Link ID | <u>ID</u> | PR Link | ID |
| 1 | 0.25 | 234 | 1 | 0.0375 | 234 |
| 2 | 0.25 | 3 4 Map&Reduce | 2 | 0.3208 | 34 |
| 3 | 0.25 | 4 | 3 | 0.2146 | 4 |
| 4 | 0.25 | 2 | 4 | 0.4271 | 2 |

我们将通过下面这种方式得到最终的 pagerank 值:



在这个过程中,前一个 reducer 的输出成为下一个 mapper 的输入。

3. 实验原理

Hadoop Streaming 是 Hadoop 提供的编程工具,它允许用户使用任何可执行文件或者脚本文件作为 Mapper 和 Reducer。本实验通过设计 mapper.py 和 reducer.py 实现字母统计(ex1)。依据 Pagerank

的算法思路——即一个网页的排名等于所有链接到该网页的网页的加权排名之和——来设计 mapper.py, reducer.py 和批处理文件完成 pagerank 的算法实现。

二、实验过程

1. ex1

涉及文件: ex1_input.txt mapper_ex1.py reducer_ex1.py ex1_result

mapper-ex1.py:

```
#!/usr/bin/env python
 1
 2
     import sys
 3
 4
 5 ⊟ for line in sys.stdin:
         line = line.strip()
 7
         words = line.split()
         for word in words:
 8 =
             word = word.lower()
             lenth = len(word)
10
             for character in list(word):
11 ⊟
                 if (character>='a' and character <='z'):
12 ⊟
                     print '%s\t%s' % (character,lenth)
13
```

首先设计 mapper-ex1.py 文件。mapper 和 reducer 会从输入中读取数据,一行一行处理后发送给输出端。所以 for line in sys.stdin 就是对每行数据的处理。line.strip()用于去除\n,每行里所有单词就存放在 line.split()后得到的数组里。对于每个单词,应用 word.lower()转为小写,方便后面统计字母数据。由于下图公式可知,需要计算出现某个字母的单词的长度。因此 lenth=len(word)。对于

```
Eg. we become what we do

w \quad 2.66 = [len("we") + len("what") + len("we")]/3

b \quad 6

d \quad 2
```

5 5 5

5

word 里的每一个字母 character,如果是小写字母 a~z 就打印出来,后面带着该字母所在单词的单词长度。经过 mapper-ex1.py 后的输出如右图:

reducer-ex1.py

reducer-ex1.py 将 mapper-ex1.py 的输出作为自己的输入。根据上面的公式,只需分别统计出现 a~z 的单词总长度/单词个数,即是所求的答案。reducer-ex2.py 的完整代码如下:

```
#!/usr/bin/env python

from operator import itemgetter
import sys

current_character = None
current_count = 0
character = None
numofword = 0
```

```
10
    for line in sys.stdin:
11
        line = line.strip()
12
13
        character,count = line.split('\t',1)
14
15
16
        count = int(count)
17
        except ValueError:
18
       continue
19
20
21
        if current_character == character:
           numofword += 1
22
23
           current count += count
        else :
24
           if current_character:
25
             print '%s\t%s' % (current character,current count/float(numofword))
26
27
           current count = count
28
           current_character = character
29
           numofword = 1
30
    if current_character == character:
31
```

由于 mapper-ex1.py 的输出自动根据字母顺序就进行了排序,因此一旦 current_character != character,则代表着该字母统计结束,就可以进行 print 输出。current_count 指出现当前统计的字母的所有单词的单词长度总和,numofword 指单词个数。最后输出时需用 float 类型转换来输出小数。

5.66113507426

▶ 结果展示(文件夹 ex1_result)

а

```
6.18282380397
Ь
        7.48196366498
C
d
        6.02416413068
e
        6.12404729334
f
        4.74471707191
        7.16986952205
g
h
        4.84363666224
        6.17924665503
j
        5.62189054726
        6.0793377592
ι
        6.70853140305
        6.136282409
m
        6.27280568802
n
0
        5.41913675426
        7.17320632701
p
        7.53239017126
q
        6.70745961779
        6.41378111886
        5.60670842634
t
        6.53741194578
u
        6.64724361573
        5.21103208232
        7.43237704918
        5.6067520846
        6.92863762743
```

涉及文件: ex2_input.txt mapper-ex2.py reducer-ex2.py ex2_result

mapper-ex2.py

```
#!/usr/bin/env python
   2
   3
       import sys
   4
   5
   6
           class Page:
   7
                def __init__(self, id, pk):
   8
                   self.id = id
                   self.pk = pk
   9
  10
  11
           d = 0.85
           N = 0 # total num of pages
  12
           Pagelist = []
  13
  14
            linkrelation = {}
  15
  16
           for line in sys.stdin:
  17
               N += 1
  18
               line = line.strip()
               page id, page pk, strlinkid = line.split(None, 2)
  19
  20
               page id = int(page id)
  21
               page pk = float(page pk)
  22
               Pagelist.append(Page(page id, page pk))
  23
               linkrelation[page_id] = strlinkid
  24
           # initial pagerank and relationship of pages
  25
  26
            for page in Pagelist:
  27
                listlinkid = linkrelation[page.id].split()
                print '%s=%s;%s:%s' % (str(page.id),0,page.id,linkrelation[page.id])
  28
               length = len(listlinkid)
  29
                for i in listlinkid:
  30
                    print '%s=%s;%s:%s' % (str(i), page.pk / float(length),page.id,
  31
                   linkrelation[page.id])
32 #2=0.8333;1:2 3 4
  33
        except Exception , Argument:
  34
       print str(Argument)
```

根据 Wiki 中针对 Pagerank 的算法描述,网页 A 的 page 可以表示为:

$$PR(A) = rac{1-d}{N} + d\left(rac{PR(B)}{L(B)} + rac{PR(C)}{L(C)} + rac{PR(D)}{L(D)} + \cdots
ight)$$

其中 d 是打开该网页上链接(而不是新开一个网页)的概率,一般设置为 0.85。N 是所有网页数,本次实验共有 4 个网页,所以 N=4。PR(B)/L(B)是指,在网页 B 链接到网页 A 的前提下,(B 的 pagerank)/(B 中所有的链接数量),如本实验第一次迭代输入 $\frac{2}{2}$ 0.25 $\frac{3}{4}$,则 PR(2)/L(2) = 0.25/2=0.125。所以 mapper 的输出应是所有网页上所有链接的 PR(B)/L(B)的值。首先定义 Page 类型,包含 Page.id 和 Page.pk 便于存储,列表 Pagelist 用来存放所有的 Page。然

后进行数据的读取和处理。每行输入数据的格式为 ² 0.25 3 ⁴ ,所以 line.split(None,2)以 空格进行划分,划分两次,第一个元素是 page_id,第二个元素是 page_pk,剩下的是该网页上的所有链接 strlinkid。然后进行数据类型转换,page_pk 转换成 float 类型,并生成 Page 类型节点存放到 Pagelist 中。而链接关系也存放到字典 linkrelation 里。

然后对于 Pagelist 中的网页进行 PR(B)/L(B)的计算和输出。观察到输入数据(上图)中,没有网页链接到网页 1,所以对于每个网页应先输出 PR(B)/L(B)=0 的情况,见代码第 28 行。然后将 strlinkid 转换成列表 listlinkid,对于其中每个 page,PR(B)/L(B)=page.pk/float(length)。注意应将链接关系也打印出来,因为 reducer-ex2.py 需要。最后输出格式类似为:2=0.8333;1:2 3 4,意为"网页 2=网页2 的 PageRank;链接到网页 2 的父网页:父网页的所有链接"。在本地 terminal 只运行 mapper-ex2.py 后的输出如下图:

```
hduser@zsir-VirtualBox:~/experiment/src$ cat ex2_input.txt | ~/experiment/src/ma
pper-ex2.py
1=0;1:2 3 4
2=0.0833333333333;1:2 3 4
3=0.083333333333;1:2 3 4
4=0.083333333333;1:2 3 4
2=0;2:3 4
3=0.125;2:3 4
4=0.125;2:3 4
3=0;3:4
4=0.25;3:4
4=0;4:2
2=0.25;4:2
```

reducer-ex2.py

```
#!/usr/bin/env python
 1
 2
 3
     from operator import itemgetter
     import sys
 4
 5
 6
     try:
         N = 4
 7
          d = 0.85
8
9
          totalpk = 0
         current page = None
10
          current pk = 0
11
12
          pk dic = {}
         linkrelation = {}
13
         page_id = None
14
          linkid = None
15
16
```

```
# 2=0.8333;1:2 3 4
17
         for line in sys.stdin:
18
19
              line = line.strip()
              if line:
20
                  PageandRank, PageandRelation = line.split(';')
21
22
              Pageid_in_relation, linkid = PageandRelation.split(':')
23
              linkrelation[Pageid in relation] = linkid
24
25
              page id, page pk = PageandRank.split('=')
26
             page_pk = float(page_pk)
27
28
29
              if page_id in pk_dic:
                  pk_dic[page_id].append(page_pk)
30
31
              else:
32
                  pk dic[page id] = []
                  pk dic[page id].append(page pk)
33
34
35
         for page in pk_dic.keys():
             for pk in pk dic[page]:
36
37
                 totalpk += pk
             finalpk = (1 - d) / N + d * (totalpk)
38
              print '%s\t%s' % (page, finalpk, linkrelation[page])
39
40
              totalpk = 0
41
42
     except Exception, e:
43
         print e
```

首先对 reducer.py 的数据进行数据处理。对于每行输入信息进行 split(';'),第一个元素是网页及由 mapper-ex2.py 计算得到的 PR(B)/L(B)值,第二个元素是链接关系 PageandRelation。对 PageandRelation 进行 split(':')拆分,加入到链接关系字典 linkrelation,键值对关系为"网页 id" =>"该网页上的所有链接"。对 PageandRank 进行 split('=')拆分,加入到 pageid 和 PageRank 的字典 pk_dic 中,键值对关系为"网页 id"=>"由 mapper 得到的该网页所有 PR(B)/L(B)值组成的列表",注意字典 pk_dic 中的值是一个列表。

然后对 pk_dic 中的所有 PR(B)/L(B)进行求和得到 totalpk, 最后根据 PageRank 的公式进行 finalpk 的计算, 打印出结果即可。注意输出格式应与 mapper-ex2.py 的输入格式一致。

第一次运行 mapper-ex2.py 和 reducer-ex2.py 后的输出结果如下:

batch_ex2.sh

因为需要多次迭代、故创建脚本文件 batch ex2.sh (如下图)

input = \$output 每次运行把上一次迭代的输出作为这次的输入,然后每次把输入文件\$input 删除最后在本地创建文件夹 ex2_result,将最后一次的输出结果保留在本地

#/bin/bash

▶ 结果展示(ex2_output 文件夹)

在经过5次迭代后得到输出如下图,当迭代次数越多,输出趋于一个稳定值。

1 0.0375 2 3 4 3 0.205733649088 4 2 0.380087740885 3 4 4 0.376678610026 2

三、实验总结

1. 实验概述

本实验通过设计 mapper.py、reducer.py 和批处理文件来实现字母统计和 PageRank 算法。

2. 实验心得

本实验我收获良多, 主要有以下几点:

- 1) 学会了 Hadoop 的基本操作,如 copyFromLocal, cat, 运行 Hadoop streaming 等
- 2) 学会了如何设计 mapper.py 和 reducer.py 来实现 Hadoop streaming
- 3) 学会了 PageRank 算法与如何通过 Hadoop streaming 实现
- 4) 学会了如何编写 linux 批处理文件
- . 遇到的困难及解决方案
 - 1) ex2 中在本地运行 mapper.py 正常输出,在 Hadoop 云端运行就报错

Solution: 通过在 mapper.py 各个地方 print 出各种变量以及查看 Hadoop stderr, 得知是 mapper.py 自动将输入文件分成两部分,第一部分只包含 page 1 和 page 2 里的链接,而 page 1 中有指向 page 3 的链接,因此按我以前的算法需要 print 出 page1 的子网页中的链接,即 page 3 中的链接,但找不到信息因此报错。所以我修改算法,不 print 出子网页中的链接,反而 print 出父网页中的链接,即 page 1 的链接,在 reducer.py 中再统一收集所有网页的链接关系,因此不报错。

4. 实验创新点

1) 不采用给出的 reducer.py 的算法结构,不设置变量 current_page 和 current_pk。创建自己的 reducer.py 结构,即创建 pk_dic 字典,里面放 page_id=>[page_pk1, page_pk2,···]的键值对, 最后对列表里的所有 page_pk 进行求和。

最后, 衷心感谢实验中老师和各位助教的帮助!