数据结构大实验 图片网络爬虫设计和图像处理

姓名:孙治 学号:161220114

email: imagecser@gmail.com 时间: 2018年1月2日星期二

项目: https://github.com/imagecser/dsimage

目录

实验目的		3
实验环境		3
Bloom Filter		3
概述		3
hash 逐	数	3
初始化		3
add 函	数⋯⋯⋯⋯⋯	4
conta	ins内置函数 ····································	4
打包		5
网页图片爬	虫	5
概述		5
解析网	页	5
爬取图	片	7
多线程		8
图片处理		8
库的选	择	8
对该程	序的认识基础	8
基本操	作	8
bluring		9
sobel		10
拼接图	片	11
主函数		12
网页展示		12
图片的	部署	12
服务器	后端程序	12
展示效	果	13
实验总结		16

一、实验目的

- 1、实现 python Bloom Filter
- 2、实现爬虫,使用正则表达式等工具,按照深度遍历优先爬取足量图片。
- 3、实现图像处理,可以进行图像平滑降噪和 Sobel 边缘检测。

二、实验环境

实验环境

g++ (Ubuntu 5.4.0-6ubuntu1~16.04.5) 5.4.0 20160609 python 3.5.2

依赖项

python.requests

python.bs4

python.bitstring

stb: single-file public domain (or MIT licensed) libraries for C/C++

<u>swipebox</u>

三、Bloom Filter

1、概述

本 Bloom Filter 使用 python 实现类,设置了 add 和_contains_内置函数,参数为 n 即存储的数量和 error 即错误率,其中,hash 函数使用简单的几个哈希函数,若不足,则通过修改参数增加足量的哈希函数以供使用。

2、hash 函数

我们在 scrawler/hashf.py 中定义了数个 hash 函数,均来自网上的一些简单且高效的方案。

其中,我们都传入了 key 和 capacity 参数,key 即需要处理的数据,而 capacity 即 hash 函数返回值的最大值,我们通过这一参数使得返回值在范围内且避免过大数字的计算。

最后,我们有一个函数 hashf(key, capacity, n),传入 n 参数,调整 hash 函数的种子,得到不同的结果。

3、初始化

我们首先初始化

self.bits 存储 01 序列

self.capacity 表示 bits 的位数

self.k 表示需要的函数数量

self.n 表示需要存入的数据数量

self.error 表示错误率用于计算 capacity

self.count 表示已存入的数据数量

通过对 Bloom Filter 的学习,我们知道以下公式(出自维基百科):

Optimal number of hash functions [edit]

The number of hash functions, k must be a positive integer. Putting this constraint aside, for a given m and n, the value of k that minimizes the false positive probability is $k = \frac{m}{n} \ln 2$.

```
The required number of bits, m given n (the number of inserted elements) and a desired false positive probability \rho (and assuming the optimal value of k is used) can be computed by substituting the optimal value of k in the probability expression above p = \left(1 - e^{-\left(\frac{n}{n} - \frac{n}{n}\right)^2}\right)^{\frac{n}{n}} \frac{n}{n} 2 which can be simplified to: \ln p = -\frac{m}{n} (\ln 2)^2. This results in: m = -\frac{\ln p}{(\ln 2)^n} So the optimal number of bits per element is \frac{m}{n} = -\frac{\log_2 p}{\ln 2} \approx -1.44 \log_2 p with the corresponding number of bash functions k (ignoring integrality): k = -\frac{\ln p}{\ln 2} = -\log_2 p.
```

其中,使用 m 代替 self.capacity, n 代替 self.n, k 即 self.k, p 即 self.error。通过以上公式,我们可以由参数 self.n 和 self.error 得到其他参数。

即:

```
self.capacity = int(- self.n * math.log(self.error) / (math.log(2) ** 2)) + 1
self.k = int(- math.log(self.error, 2)) + 1
```

其中 int(x) + 1 即向上取整。

至于 self.hashes,我们直接 import hashf 并从其中的函数直接 append 到 self.hashes 这一 list 数据结构存储函数。

self.bits 则调用 bitstring.Array 得到 self.capacity 大小的 01 序列并初始化为 0。

当然我们需要对初始化进行限制:

如 n>0 且 0<error<1。

4、add 函数

```
>>> bf = BloomFilter()
>>> bf.add(1)
True
>>> bf.add(1)
False
:param key: add key to bloom filter
:return: if key has been in bloom filter, return False, else True
"""
```

add 函数实现了向 self.bits 中添加了一个数据。

首先判断 self.count 不得超过 self.n。

其次,我们通过 self.hashes 中存储的 k 个 hash 函数,得出需要置 1 的 self.bits 位。同时,我们需要判断是否已经添加这一元素,如果所有 hash 函数得到的 bits 位均已置

1,则认为已添加这一函数,return False,否则return True

5、__contains__内置函数

```
>>> import pybloom
>>> bf = pybloom.BloomFilter()
>>> bf.add(1)
True
>>> 1 in bf
True
:param key: check if key is in Bloom Filter
:return: if key in Bloom Filter, return True, else False
```

这个函数的过程非常类似 add 函数,甚至已经被包括在 add 函数中。 我们只需设置一个 bool 变量,通过 k 个 hash 函数,查看是否所有位均已为 1,若为 1 则 return True 否则 return False。

6、打包

我把这一 Bloom Filter 按照 python 规范打包为了 module: pybloom 方便调用。在 init.py 中,声明 from .pybloom import BloomFilter 只允许调用 BloomFilter 这个类。

四、网页图片爬虫

1、概述

对于爬虫, 我们的数据结构有如下:

```
count = sum([len(x) for _, _, x in os.walk(os.path.dirname("../dsimage/file/"))])  # index of file
MAX_SIZE = 15000  # stop when the count reaches MAX_SIZE
INIT_URL = "http://www.mm4000.com/"
lock_count = threading.Lock()
pageset = pybloom.BloomFilter(100000)
imgset = pybloom.BloomFilter(100000)
cache = queue.Queue(0)
stack = queue.LifoQueue(0)
stack.put(INIT_URL)
```

其中

MAX_SIZE 规定了我们需要爬取的图片数量:15000

count 即现在已爬取的图片数量,在这里,我们通过 os.path,dirname 函数,遍历并统计了已有的图片数。

INIT_URL 即我们爬取的起始网页

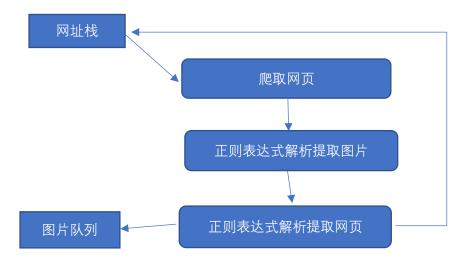
lock_count,因为我们需要使用多线程,对于上边的 count 我们设置了进程锁 pageset 即使用 Bloom Filter 存储已爬取的网址,进行去重 imgset 即使用 Bloom Filter 存储已下载的图片,进行去重 cache 为一个内置有锁的队列,存储我们需要下载的图片 stack 为一个内置有锁的栈,存储我们需要解析的网页,其中初始有 INIT_URL。

除此之外,为了提高爬虫的效率,把整个框架分为三个部分:总体多线程、解析网页、下载图片,下面进行分别介绍。

2、解析网页

这一步骤对应 mm4.py 文件的 parse_page()函数。

解析网页是该爬虫的最重要部分,我们需要使用到的全局变量是 pageset 即去重网址, imgset 即去重图片和 lock_count 这个是多线程需求而使用到的锁, cache 和 stack。这个模块的框架比较简单,逻辑为:



- ① 在其中,为了提高效率,使用了 bs4 模块,写出如下的正则表达式:
 soup.find_all('img', attrs={'data-original': re.compile("http://.+\.(jpg|png|jpeg)\$")})
 提取图片
 soup.find_all('a', href=re.compile("http://www.mm4000.com/.+"))
- 这样的正则表达式提取网址。 ② 在访问网页中,为了实现伪装,仅采用了伪装浏览器的方式,但已足够:

urlheader = {

```
'User-Agent': 'Mozilla/5.0 (compatible; Googlebot/2.1; +http://www.google.com/bot.html)',
'Proxy-Connection': 'keep-alive',
'Pragma': 'no-cache',
'Cache-Control': 'no-cache',
'Upgrade-Insecure-Requests': '1',
'DNT': '1',
'Accept-Encoding': 'gzip, deflate',
'Accept-Language': 'zh-SG,zh;q=0.9,zh-CN;q=0.8,en;q=0.7,zh-TW;q=0.6'
```

- ③ 由于调试过程中的失败,发现在 headers 中,需要指明 host,进行了处理:
 base_url = urllib.parse.urlparse(url).netloc
 urlheader['Host'] = base_url
- ④ 由于之后图片还需要展示在网页中,若图片过小不合适,故进行了正则表达式的筛 选:

```
for line in soup.find_all('img', attrs={'data-original': re.compile("http://.+\.(jpg|png|jpeg)$")}):
    # width = int(line.get('width'))
    # height = int(line.get('height'))
    src = str(line.get('data-original'))
    # if width > 150 and height > 150:
    tiny_pattern = re.compile(r'http://.+_(60|160)\.jpg')
    if tiny_pattern.match(src):
        continue
```

⑤ 由于网址中有大量图片高度相似的网址, 浪费性能, 所以进行了筛选: 如 把.../1234 1.html 和.../1234.html 和.../1234 2.html 均替换为.../1234.html

```
num_pattern = re.compile(r'(http://.+)_\d+\.html')
href = num_pattern.sub(r'\1.html', href)
```

⑥ 由于网址中有使用#号进行定位的访问, 故将此类网址进行合并, 如:

将.../index.html 和.../index.html#head 合并

```
loc_pattern = re.compile(r'(http://.+)#.+')
href = loc_pattern.sub(r'\1', href)
```

```
try:
    context = requests.get(url, headers=urlheader, timeout=3).content.decode('utf-8', 'ignore')
except Exception as e:
    print(url + " " + str(e))
    continue
```

8 运用了 Bloom Filter 进行了网址和图片的筛选:

3、爬取图片

这一步骤对应 mm4.py 中的 save_img()函数。

在上一函数中,我们已经把 cache 队列和 imgset 这一过滤器中填充好了图片网址,下面我们基于它进行处理。

其实也就是,将 cache 队列中的元素弹出进行爬取。

① 针对一些共性问题和 parse_page()函数的处理策略相同,如在 headers 中指定 referer 和 Host:

```
imgheader = urlheader
imgheader['Referer'] = url
imgheader['Host'] = urllib.parse.urlparse(src).netloc
```

② 如设置 timeout 和 exception 捕捉错误:

```
try:
    img = requests.get(src, headers=imgheader, timeout=3).content
except Exception as e:
    print(src + " " + str(e))
    continue
```

③ 当然为了避免爬取的图片中会有一些无效链接,404 跳转至一些网页,进行了对网页的筛选,我们知道,这样的网页他必然会有链接指向主页,故:

```
if str(img).count('mm4000.com'):
    continue
```

④ 因为爬虫有数量限制,当数量达到上限,由于多线程的使用,普通的 return 并没有效果,所以进行操作系统级别的停止程序:

```
if count > MAX_SIZE:
    print(time.time() - start)
    os._exit(0)
```

并, 记录了所用时间

4、多线程

由于我的程序在一开始就面向多线程进行了良好的设计,转向多线程只需要进行 threading 的使用.

```
thread_save = []
thread_parse = []
for i in range(20):
    thread_parse.append(threading.Thread(target=parse_page, name="parse"))
for i in range(10):
    thread_save.append(threading.Thread(target=save_img, name="save" + str(i)))
for t in thread_parse:
    t.start()
for t in thread_save:
    t.start()
for t in thread_parse:
    t.join()
for t in thread_save:
    t.join()
```

但是,由于多线程设计到了公用变量的问题,使用了 threading.Lock()这一类进行了限制:如对 count 的计数,而我们使用的栈和队列都已经内置支持多线程,所以不需要进行这样的设计。

以上即爬虫的实现细则。

五、图片处理

1、库的选择

图片处理对于这个工程来说,是相对简单的一个部分。对于这个部分,足够引起我们考虑的一个问题是图片处理库的选择,大多数同学选择了 opencv,但经过我的查找,发现 opencv 对于这个工程来说过于厚重,根本不适合,所以,经过我在 github 上搜寻 image processing 发现了 nothings/stb 这个库,轻量化且非常合适,数据结构也符合直接的需求,所以选择了 nothings/stb 这个项目进行处理。

2、对该程序的认识基础

在我看来,图片处理到这个步骤仍然过于简单,所以我打算将其展示在我的个人网页上,一方面是原图,另一方面是处理后的图片,为了便于展示,我将展示原图和处理后的图片和原图拼接在一起的图片,从此出发点,整个 PixImage 分为了一下几个考量部分。基本的读写图片和读写像素,bluring, sobel,拼接图片。

3、基本操作

基于 stb 这个库,我对它进行了进一步的包装便于使用。 首先定义了私有变量:

```
private:
    int width;
    int height;
    int channel; // rgb=3, grayscale=1
    unsigned char* data; //image information, saved line by line
```

然后是基本的读写操作:

```
bool readfile(const char* filename, const int pchannel = 0) {
    if(data)
        stbi_image_free(data);
    data = stbi_load(filename, wwidth, &height, &channel, pchannel); // read pic from file and get its width, height and channel.
    return data ? true : false;
}

void writeFile(const char* filename) {
    istbi_write_jpg(filename, width, height, channel, data, 70); //write pic to file by given width, height and channel. the last para means quality and 70 is enough.
}
```

由于 stb 这个库过于好用,所以不需要 opencv 过于复杂的配置,只需要 include 头文件并使用函数即可立即使用,需要指出:为了避免内存溢出,进行了很多避免内存溢出的判断。

这两个 setPixel 均为设置像素,分别为设置自己的像素和其他类的像素。

```
unsigned int getPixel(unsigned char* d, const int x, const int y, const int c, int pchannel) { //get pixel from any data, pchannel means the source's channel return d[y*width*pchannel + x * pchannel + c];

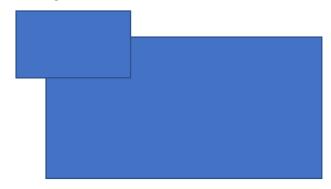
unsigned int getPixel(const int x, const int y, const int c) {
    return data[y*width*channel + x * channel + c];
} // different from the private member, giePixel, the function can only get pixel from its data.

unsigned int getIndex(const int i) {
    return data[i];
} // get pixel by its index
```

getPixel 和 getIndex 提供了多种多样的取像素的操作。

正是因为这一步的充分准备,所以接下来的步骤都并不难实现。

4. bluring



bluring 即对周围的像素进行取平均值,较为简单,唯一比较复杂的就是在边缘的判断,为了避免这样的问题,

```
int xstart = x - n / 2 < 0 ? 0 : x - n / 2;
int xend = x + n / 2 + 1 > width ? width : x + n / 2 + 1;
int ystart = y - n / 2 < 0 ? 0 : y - n / 2;
int yend = y + n / 2 + 1 > height ? height : y + n / 2 + 1;
int num = (xend - xstart) * (yend - ystart);
```

进行了平均区域的限制

```
for(int i = xstart; i < xend; ++i)
    for(int j = ystart; j < yend; ++j)
        sum += getPixel(data, i, j, c, channel);
ave = sum / num;
setPixel(output, x, y, c, width, pchannel, ave);</pre>
```

再通过以上的程序进行取平均值,并 setPixel 在新的画布上即可。 并且,根据我们学的的 cache 的原理,对程序的访问顺序进行了优化。

5, sobel

sobel 边缘化处理的第一步是转化为灰度图。

只需将通道数变为 1, 创建新的画布, 用通过优化的公式 (而非大家常用的乘那些小数点的公式), 计算得到新的, 并释放掉旧的内存即可。

之后,通过给定的算法算出 gx,gy,g,在新的画布 sob 中依次带入。

此后,算出像素的平均值,再依次对像素极端化即可。

- ② 根据对 scale 的理解,当 scale 为 4 时,mean 仅为 20 多,这个临界值并不是很理想,通过调试、认为 scale=6 时,效果比较明显且清晰。
- ③ 在求和过程中,由于像素的类型均为 unsigned char,会发生越界,所以对于 getPixel 和 getIndex 函数取像素,返回值均为 unsigned,避免溢出。

6、拼接图片

为了可以再网站上直观展示, 我添加了这一模块

在这一模块中,传入的第一个变量是一个 PixImage 数组,把这个数组中的图片和原图片水平拼接。

首先,把所有图片的高度调节到和 this 图片的高度相同,其次相加所有的宽度,设置新的画布。

之后, 把 channel 为 1 的都统一为 3, 这样才可以统一拼接, 这一步骤只是简单的赋值, 不做说明。

在这之后, 我们即可把三个图片拼接, 即依次赋值。

如果有需求,我们可以把图片 resize,在这里用到了 stb 的 resize 相关模块,进行简单封装后,便可直接使用。

7、主函数

```
void process(int start, int step) {
        PixImage src, blu, sob;
        char filename[20];
        for(int i = start; i <start + step; ++i) {</pre>
                printf("%d\n", i);
                sprintf(filename, "file/%d.jpg", i);
                src.readFile(filename);
                blu.copy(src);
                sob.copy(src);
                blu.bluring(5);
                sob.sobel();
                PixImage* a[2] = {&blu, &sob};
                src.combineHorizontal(a, 2);
                sprintf(filename, "ds/%dds.jpg", i);
                src.writeFile(filename);
}
int main() {
        process(1, 4);
        return 0;
```

在主函数中,我们创建了三个 PixImage,分别为原图,模糊化和索贝尔,后将这三个图片拼接,并释放内存,存储图片。

文件相对路径和项目统一性很高,不需要重新设置。

六、网页展示

由于我有自己的个人网页,出于个人兴趣,把这些图片进行了网页展示。在这里,我打算随机生成 32 个图片通过瀑布流的形式展示,并实现比较人性化的查看设计。

1、图片的部署

首先,我把图片都部署在了 img.icser.me 服务器上,程序当然也基于路径问题进行了一些适配,最后,图片均位于 img.icser.me/ds 文件夹下,分别命名为 1.jpg ... 100001.jpg...和 1ds.jpg ... 10000ds.jpg 等等,分别为原图和处理后的合并的图片。

2、服务器后端程序

首先是生成随机数的代码

```
1 # coding: utf-8
2 import random
3
4 def image_random(maxv):
5    l_num = random.sample(range(1, maxv + 1), 32)
6    l_num = [str(i) for i in l_num]
7    return l_num
8
```

不需要做出解释, 随机生成 32 个随机数

```
22 @app.route('/ds/')
23 def ds_page():
24    return render_template('image/index.html', l_src=image.image_random(9392), dirc="ds", suffix="ds")
25
```

而后, 在总的服务器代码中部署如上

向 index.html jinja 模板中传入 I_src, dirc, suffix 参数。

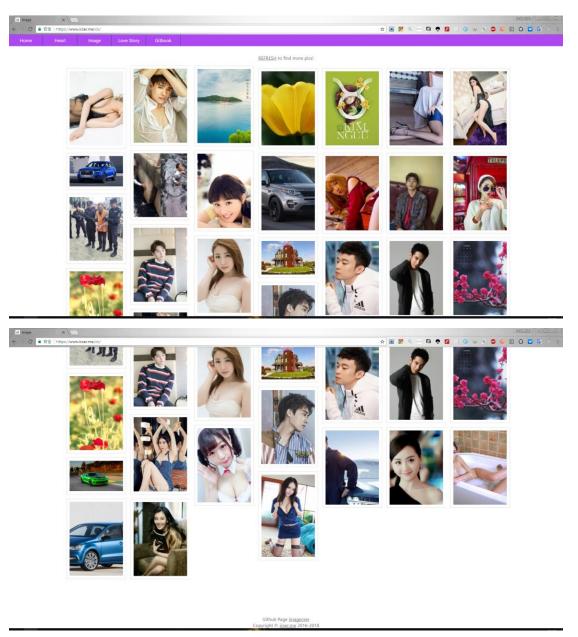
```
{% for i in 1_src %}
{% set aurl = "https://img.icser.me/" + dirc + "/" + i + suffix + ".jpg" %}
{% set burl = "https://img.icser.me/" + dirc + "/" + i + ".jpg" %}
<a href="{{aurl}}" class="swipebox" title="">
<div class="box">
<div class="pic">
<img src="{{burl}}" alt="image">
</div>
</div>
</di>
</rr>
{% endfor %}
```

通过这样的代码分别指向 xxx.jpg 和 xxxds.jpg 即可指向相应图片。

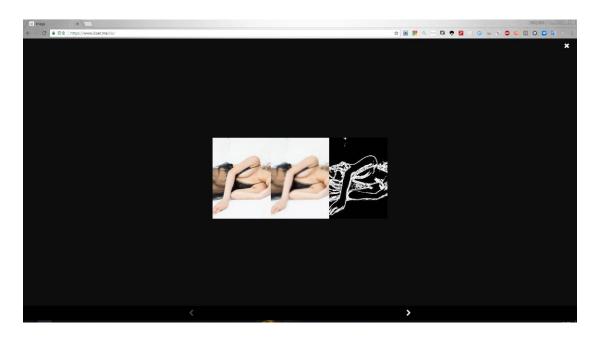
在设计这一网页时,我使用了 <u>swipebox</u> 这一模板,使得网页同时适配电脑端和移动端的使用,并且查看图片比较流畅平滑。

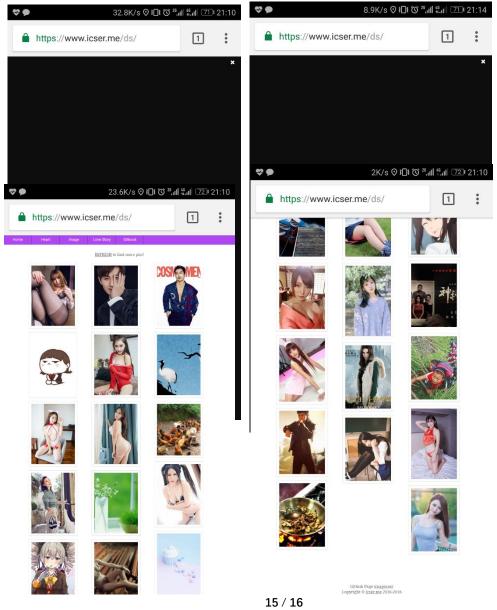
3、展示效果

具体展示效果:



下图为点击某一图片的展示,下方有翻页键。





在移动端,点击图片即可打开图片查看器查看处理后的图片,可以通过左滑右滑翻动图片,也可以通过向上滑动和向下滑动关闭图片查看器。

以上, 完成了网页展示。

七、实验总结

在这次实验中,我们充分运用了数据结构课程学习的知识,如线性表,栈,递归,队列, 图的生成树,Bloom Filter,hash 函数等等,巩固了知识。

在我已有 python, C++, 前端知识的基础上, 迅速上手, 并完成了爬虫, 图片处理, 前端展示的代码实现。