像百度、Google这样的搜索引擎,在我们平时的工作、生活中,几乎天天都会用到。如果我们把搜索引擎也当作一个互联网产品的话,那它跟社交、电商这些类型的产品相比,有一个非常大的区别,那就是,它是一个技术驱动的产品。所谓技术驱动是指,搜索引擎实现起来,技术难度非常大,技术的好坏直接决定了这个产品的核心竞争力。

在搜索引擎的设计与实现中,会用到大量的算法。有很多针对特定问题的算法,也有很多我们专栏中讲到的基础算法。所以,百度、Google这样的搜索引擎公司,在面试的时候,会格外重视考察候选人的算法能力。

今天我就借助搜索引擎,这样一个非常有技术含量的产品,来给你展示一下,数据结构和算法是如何应用在其中的。

整体系统介绍

像Google这样的大型商用搜索引擎,有成千上万的工程师,十年如一日地对它进行优化改进,所以,它所包含的技术细节非常多。我很难、也没有这个能力,通过一篇文章把所有细节都讲清楚,当然这也不是我们专栏所专注的内容。

所以,接下来的讲解,我主要给你展示,如何在一台机器上(假设这台机器的内存是 8GB),硬盘是 100 多 GB),通过少量的代码,实现一个小型搜索引擎。不过,麻雀虽小,五脏俱全。跟大型搜索引擎相比,实现这样一个小型搜索引擎所用到的理论基础是相通的。

搜索引擎大致可以分为四个部分:搜集、分析、索引、查询。其中,搜集,就是我们常说的利用爬虫爬取网页。分析,主要负责网页内容抽取、分词,构建临时索引,计算PageRank值这几部分工作。索引,主要负责通过分析阶段得到的临时索引,构建倒排索引。查询,主要负责响应用户的请求,根据倒排索引获取相关网页,计算网页排名,返回查询结果给用户。

接下来,我就按照网页处理的生命周期,从这四个阶段,依次来给你讲解,一个网页从被爬取到最终展示给用户,这样一个完整的过程。与此同时,我会穿插讲解,这个过程中需要用到哪些数据结构和算法。

搜集

现在,互联网越来越发达,网站越来越多,对应的网页也就越来越多。对于搜索引擎来说,它事先并不知道网页都在哪里。打个比方来说就是,我们只知道海里面有很多鱼,但却并不知道鱼在哪里。那搜索引擎是如何爬取网页的呢?

搜索引擎把整个互联网看作数据结构中的有向图,把每个页面看作一个顶点。如果某个页面中包含另外一个页面的链接,那我们就在两个顶点之间连一条有向边。我们可以利用图的遍历搜索算法,来遍历整个互联网中的网页。

我们前面介绍过两种图的遍历方法,深度优先和广度优先。搜索引擎采用的是广度优先搜索策略。具体点讲的话,那就是,我们先找一些比较知名的网页(专业的叫法是权重比较高)的链接(比如新浪主页网址、腾讯主页网址等),作为种子网页链接,放入到队列中。爬虫按照广度优先的策略,不停地从队列中取出链接,然后取爬取对应的网页,解析出网页里包含的其他网页链接,再将解析出来的链接添加到队列中。

基本的原理就是这么简单。但落实到实现层面,还有很多技术细节。我下面借助搜集阶段涉及的几个重要文件,来给你解释一下搜集工程都有哪些关键技术细节。

1.待爬取网页链接文件: links.bin

在广度优先搜索爬取页面的过程中,爬虫会不停地解析页面链接,将其放到队列中。于是,队列中的链接就会越来越多,可能会多到内存放不下。所以,我们用一个存储在磁盘中的文件(links.bin)来作为广度优先搜索中的队列。爬虫从links.bin文件中,取出链接去爬取对应的页面。等爬取到网页之后,将解析出来的链接,直接存储到links.bin文件中。

这样用文件来存储网页链接的方式,还有其他好处。比如,支持断点续爬。也就是说,当机器断电之后,网页链接不会丢失;当机器重启之后,还可以从之前爬取到的位置继续爬取。

关于如何解析页面获取链接,我额外多说几句。我们可以把整个页面看作一个大的字符串,我们可以利用字符串匹配算法,在这个大字符串中,搜索这样一个网页标签,然后顺序读取之间的字符串。这其实就是网页链接。

2.网页判重文件: bloom_filter.bin

如何避免重复爬取相同的网页呢?这个问题我们在位图那一节已经讲过了。使用布隆过滤器,我们就可以快速并且非常节省内存地实现网页的判重。

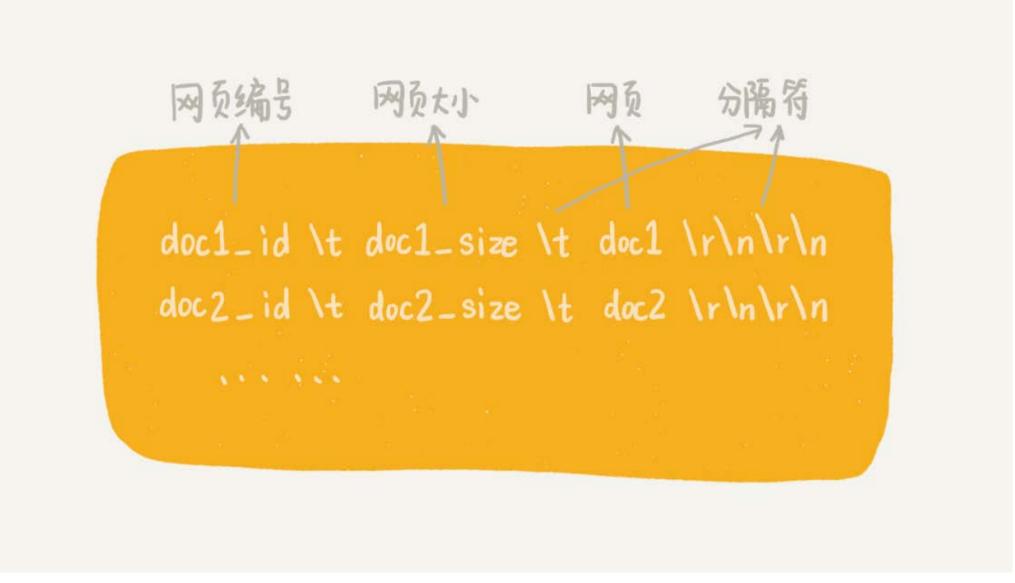
不过,还是刚刚那个问题,如果我们把布隆过滤器存储在内存中,那机器宕机重启之后,布隆过滤器就被清空了。这样就可能导致大量已经爬取的网页会被重复爬取。

这个问题该怎么解决呢?我们可以定期地(比如每隔半小时)将布隆过滤器持久化到磁盘中,存储在bloom_filter.bin文件中。这样,即便出现机器宕机,也只会丢 失布隆过滤器中的部分数据。当机器重启之后,我们就可以重新读取磁盘中的bloom_filter.bin文件,将其恢复到内存中。

3.原始网页存储文件: doc_raw.bin

爬取到网页之后,我们需要将其存储下来,以备后面离线分析、索引之用。那如何存储海量的原始网页数据呢?

如果我们把每个网页都存储为一个独立的文件,那磁盘中的文件就会非常多,数量可能会有几千万,甚至上亿。常用的文件系统显然不适合存储如此多的文件。 所以,我们可以把多个网页存储在一个文件中。每个网页之间,通过一定的标识进行分隔,方便后续读取。具体的存储格式,如下图所示。其中,doc_id这个字段 是网页的编号,我们待会儿再解释。



当然,这样的一个文件也不能太大,因为文件系统对文件的大小也有一定的限制。所以,我们可以设置每个文件的大小不能超过一定的值(比如 1GB)。随着越来越多的网页被添加到文件中,文件的大小就会越来越大,当超过 1GB 的时候,我们就创建一个新的文件,用来存储新爬取的网页。

假设一台机器的硬盘大小是100GB左右,一个网页的平均大小是64KB。那在一台机器上,我们可以存储100万到200万左右的网页。假设我们的机器的带宽是10MB,那下载100GB的网页,大约需要10000秒。也就是说,爬取100多万的网页,也就是只需要花费几小时的时间。

4.网页链接及其编号的对应文件: doc_id.bin

刚刚我们提到了网页编号这个概念,我现在解释一下。网页编号实际上就是给每个网页分配一个唯一的^{ID},方便我们后续对网页进行分析、索引。那如何给网页编号呢?

我们可以按照网页被爬取的先后顺序,从小到大依次编号。具体是这样做的:我们维护一个中心的计数器,每爬取到一个网页之后,就从计数器中拿一个号码,分配给这个网页,然后计数器加一。在存储网页的同时,我们将网页链接跟编号之间的对应关系,存储在另一个doc_id.bin文件中。

爬虫在爬取网页的过程中,涉及的四个重要的文件,我就介绍完了。其中,links.bin和bloom_filter.bin这两个文件是爬虫自身所用的。另外的两个 (doc_raw.bin、doc_id.bin)是作为搜集阶段的成果,供后面的分析、索引、查询用的。

分析

网页爬取下来之后,我们需要对网页进行离线分析。分析阶段主要包括两个步骤,第一个是抽取网页文本信息,第二个是分词并创建临时索引。我们逐一来讲解。

1.抽取网页文本信息

网页是半结构化数据,里面夹杂着各种标签、JavaScript代码、CSS样式。对于搜索引擎来说,它只关心网页中的文本信息,也就是,网页显示在浏览器中时,能被用户肉眼看到的那部分信息。我们如何从半结构化的网页中,抽取出搜索引擎关系的文本信息呢?

我们之所以把网页叫作半结构化数据,是因为它本身是按照一定的规则来书写的。这个规则就是**HTML**语法规范。我们依靠HTML标签来抽取网页中的文本信息。这个抽取的过程,大体可以分为两步。

第一步是去掉JavaScript代码、CSS格式以及下拉框中的内容(因为下拉框在用户不操作的情况下,也是看不到的)。也就是<style></style>, <script> </script>, <option></option>这三组标签之间的内容。我们可以利用AC自动机这种多模式串匹配算法,在网页这个大字符串中,一次性查找<style>, <script>, <option>这三个关键词。当找到某个关键词出现的位置之后,我们只需要依次往后遍历,直到对应结束标签(</style>, </script>, </option)为止。而这期间遍历到的字符串连带着标签就应该从网页中删除。

第二步是去掉所有HTML标签。这一步也是通过字符串匹配算法来实现的。过程跟第一步类似,我就不重复讲了。

2.分词并创建临时索引

☑经过上面的处理之后,我们就从网页中抽取出了我们关心的文本信息。接下来,我们要对文本信息进行分词,并且创建临时索引。

对于英文网页来说,分词非常简单。我们只需要通过空格、标点符号等分隔符,将每个单词分割开来就可以了。但是,对于中文来说,分词就复杂太多了。我这里介绍一种比较简单的思路,基于字典和规则的分词方法。

其中,字典也叫词库,里面包含大量常用的词语(我们可以直接从网上下载别人整理好的)。我们借助词库并采用最长匹配规则,来对文本进行分词。所谓最长 匹配,也就是匹配尽可能长的词语。我举个例子解释一下。

比如要分词的文本是"中国人民解放了",我们词库中有"中国""中国人""中国人民""中国人民解放军"这几个词,那我们就取最长匹配,也就是"中国人民"划为一个词,而不是把"中国"、"中国人"划为一个词。具体到实现层面,我们可以将词库中的单词,构建成Trie树结构,然后拿网页文本在Trie树中匹配。

每个网页的文本信息在分词完成之后,我们都得到一组单词列表。我们把单词与网页之间的对应关系,写入到一个临时索引文件中(tmp_Index.bin),这个临时索引文件用来构建倒排索引文件。临时索引文件的格式如下:



在临时索引文件中,我们存储的是单词编号,也就是图中的term_id,而非单词本身。这样做的目的主要是为了节省存储的空间。那这些单词的编号是怎么来的呢?

给单词编号的方式,跟给网页编号类似。我们维护一个计数器,每当从网页文本信息中分割出一个新的单词的时候,我们就从计数器中取一个编号,分配给它,然后计数器加一。

在这个过程中,我们还需要使用散列表,记录已经编过号的单词。在对网页文本信息分词的过程中,我们拿分割出来的单词,先到散列表中查找,如果找到,那就直接使用已有的编号;如果没有找到,我们再去计数器中拿号码,并且将这个新单词以及编号添加到散列表中。

当所有的网页处理(分词及写入临时索引)完成之后,我们再将这个单词跟编号之间的对应关系,写入到磁盘文件中,并命名为term_id.bin。

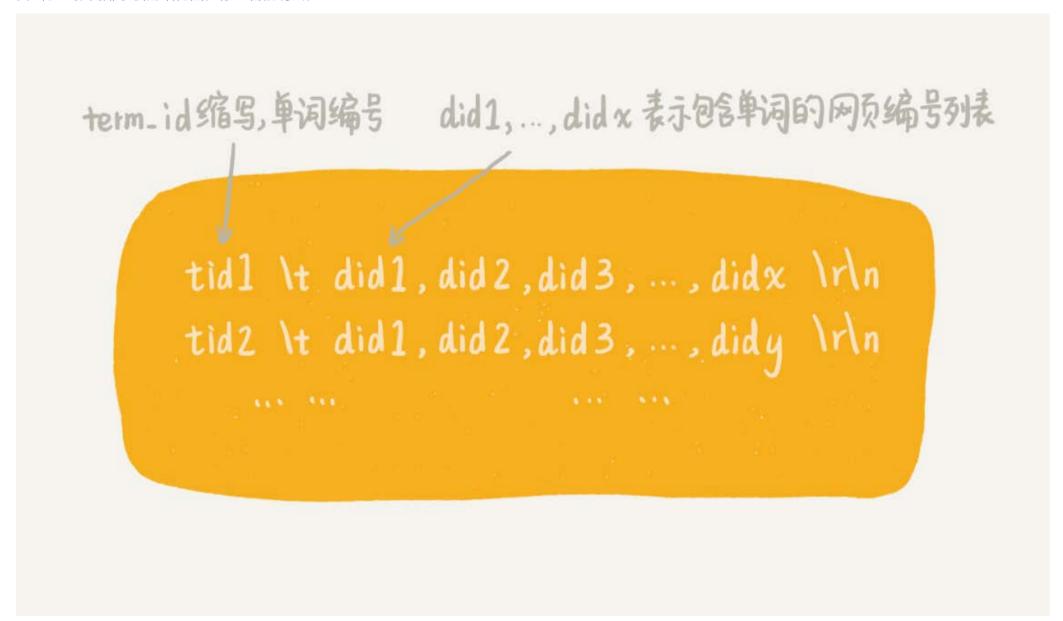
tmp_index.bin

term id.bin

经过分析阶段,我们得到了两个重要的文件。它们分别是临时索引文件() 和单词编号文件(

索引

索引阶段主要负责将分析阶段产生的临时索引,构建成倒排索引。倒排索引(Inverted index)中记录了每个单词以及包含它的网页列表。文字描述比较难理解,我画了一张倒排索引的结构图,你一看就明白。



我们刚刚讲到,在临时索引文件中,记录的是单词跟每个包含它的文档之间的对应关系。那如何通过临时索引文件,构建出倒排索引文件呢?这是一个非常典型的算法问题,你可以先自己思考一下,再看我下面的讲解。

解决这个问题的方法有很多。考虑到临时索引文件很大,无法一次性加载到内存中,搜索引擎一般会选择使用多路归并排序的方法来实现。

我们先对临时索引文件,按照单词编号的大小进行排序。因为临时索引很大,所以一般基于内存的排序算法就没法处理这个问题了。我们可以用之前讲到的归并排序的处理思想,将其分割成多个小文件,先对每个小文件独立排序,最后再合并在一起。当然,实际的软件开发中,我们其实可以直接利用MapReduce来处理。

临时索引文件排序完成之后,相同的单词就被排列到了一起。我们只需要顺序地遍历排好序的临时索引文件,就能将每个单词对应的网页编号列表找出来,然后把它们存储在倒排索引文件中。具体的处理过程,我画成了一张图。通过图,你应该更容易理解。

临时索引

tid	did
1	2
2	2
4	3
6	17
2	6
3	9
4	7
2	8

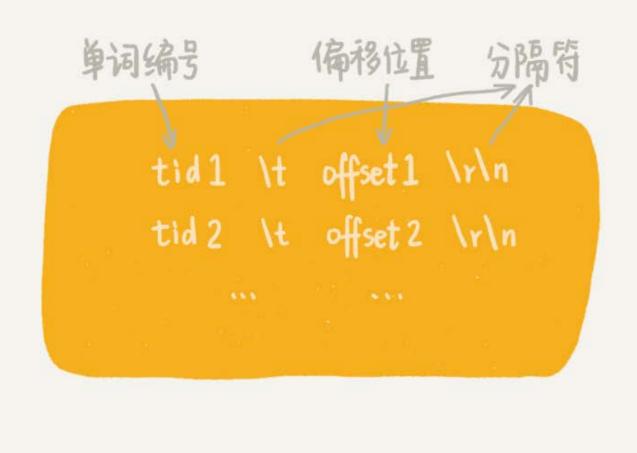
排始序的临时索引

tid	did
1	2
2	2
2	6
2	8
3	9
4	3
4	7
6	קי
2 2 3 4 4	6 8 9 3 7

倒排索引

tid	did list
1	2
2	2,6,8
3	9
4	3.7
6	רו

除了倒排文件之外,我们还需要一个文件,来记录每个单词编号在倒排索引文件中的偏移位置。我们把这个文件命名为term_offset.bin。这个文件的作用是,帮助我们快速地查找某个单词编号在倒排索引中存储的位置,进而快速地从倒排索引中读取单词编号对应的网页编号列表。



经过索引阶段的处理,我们得到了两个有价值的文件,它们分别是倒排索引文件(index.bin)和记录单词编号在索引文件中的偏移位置的文件(term_offset.bin)。

查询

前面三个阶段的处理,只是为了最后的查询做铺垫。因此,现在我们就要利用之前产生的几个文件,来实现最终的用户搜索功能。

- doc_id.bin: 记录网页链接和编号之间的对应关系。
- term_id.bin: 记录单词和编号之间的对应关系。
- index.bin: 倒排索引文件, 记录每个单词编号以及对应包含它的网页编号列表。

term offsert.bin: 记录每个单词编号在倒排索引文件中的偏移位置。

这四个文件中,除了倒排索引文件(index.bin)比较大之外,其他的都比较小。为了方便快速查找数据,我们将其他三个文件都加载到内存中,并且组织成散列表 这种数据结构。

当用户在搜索框中,输入某个查询文本的时候,我们先对用户输入的文本进行分词处理。假设分分词之后,我们得到k个单词。

我们拿这k个单词,去term_id.bin对应的散列表中,查找对应的单词编号。经过这个查询之后,我们得到了这k个单词对应的单词编号。

我们拿这k个单词编号,去term_offset.bin对应的散列表中,查找每个单词编号在倒排索引文件中的偏移位置。经过这个查询之后,我们得到了k个偏移位置。

我们拿这 k 个偏移位置,去倒排索引($^{index.bin}$)中,查找 k 个单词对应的包含它的网页编号列表。经过这一步查询之后,我们得到了 k 个网页编号列表。

我们针对这k个网页编号列表,统计每个网页编号出现的次数。具体到实现层面,我们可以借助散列表来进行统计。统计得到的结果,我们按照出现次数的多少, 从小到大排序。出现次数越多,说明包含越多的用户查询单词(用户输入的搜索文本,经过分词之后的单词)。

经过这一系列查询,我们就得到了一组排好序的网页编号。我们拿着网页编号,去doc_id.bin文件中查找对应的网页链接,分页显示给用户就可以了。

总结引申

今天,我给你展示了一个小型搜索引擎的设计思路。这只是一个搜索引擎设计的基本原理,有很多优化、细节我们并未涉及,比如计算网页权重的<u>PageRank</u>算法、计算查询结果排名的<u>tf-idf</u>模型等等。

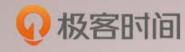
在讲解的过程中,我们涉及的数据结构和算法有:图、散列表、Trie树、布隆过滤器、单模式字符串匹配算法、AC自动机、广度优先遍历、归并排序等。如果对其中哪些内容不清楚,你可以回到对应的章节进行复习。

最后,如果有时间的话,我强烈建议你,按照我的思路,自己写代码实现一个简单的搜索引擎。这样写出来的,即便只是一个demo,但对于你深入理解数据结构和算法,也是很有帮助的。

课后思考

- 1. 图的遍历方法有两种,深度优先和广度优先。我们讲到,搜索引擎中的爬虫是通过广度优先策略来爬取网页的。搜索引擎为什么选择广度优先策略,而不是深度优先策略呢?
- 2. 大部分搜索引擎在结果显示的时候,都支持摘要信息和网页快照。实际上,你只需要对我今天讲的设计思路,稍加改造,就可以支持这两项功能。你知道如何改造吗?

欢迎留言和我分享,也欢迎点击"请朋友读",把今天的内容分享给你的好友,和他一起讨论、学习。



数据结构与算法之美

为工程师量身打造的数据结构与算法私教课

王争

前 Google 工程师



新版升级:点击「²。请朋友读」,10位好友免费读,邀请订阅更有<mark>现金</mark>奖励。

精选留言:

• wei 2019-01-28 02:07:27 思考题 1:

因为搜索引擎要优先爬取权重较高的页面,离种子网页越近,较大可能权重更高,广度优先更合适。

思考题 2:

摘要信息:

增加 summary.bin 和 summary_offset.bin。在抽取网页文本信息后,取出前 80-160 个字作为摘要,写入到 summary.bin,并将偏移位置写入到 summary_offset.b in。

summary.bin 格式:

doc_id \t summary_size \t summary \r\n\r\n

summary_offset.bin 格式:

 $doc_id \ t \ offset \ r\ n$

Google 搜索结果中显示的摘要是搜索词附近的文本。如果要实现这种效果,可以保存全部网页文本,构建搜索结果时,在网页文本中查找搜索词位置,截取 搜索词附近文本。

网页快照:

可以把 doc_raw.bin 当作快照,增加 doc_raw_offset.bin 记录 doc_id 在 doc_raw.bin 中的偏移位置。

doc_raw_offset.bin 格式:

doc_id \t offset \r\n [6赞]

• alic 2019-01-28 10:13:06

有没有代码实现的例子? [2赞]

作者回复2019-01-29 11:23:27

木有。等我有空了可以写下分享出来。

• 纯洁的憎恶 2019-01-28 23:25:50

搜集:将广度优先搜索的优先队列存储在磁盘文件links.bin(如何解析网页内的链接?),有布隆过滤器判重并定期写入磁盘文件bloom_filter.bin,将访问到的原始网页数据存入磁盘文件doc_raw.bin,计数分配网页编号并与其链接对应关系存入磁盘文件doc_id.bin。

分析: 首先抽取网页文本信息,依据HTML语法规范,通过AC自动机多模式串匹配算法,去除网页中格式化部分,提取文本内容。然后分词并创建临时索引,分词的目的是找到能够标识网页文本"身份"的特征,可借助词库(通过Trie树实现)搜索文本中与词库匹配的最长词语,因为一般情况下越长信息越多,越剧有表征能力(为什么英文简单?)。分词完成后得到一组用于表征网页的单词列表,与其对应的网页编号存入磁盘文件tmp_index.bin作为临时索引,为节省空间单词是以单词编号的形式写入,单词文本与编号的对应关系写入磁盘文本term_id.bin。

索引:通过临时索引构建倒排索引文件index.bin。倒排索引其实是以单词为主键,将临时索引中的多个相同单词行合并为一行。通过以单词为主键的排序算

法,可以将相同单词的行连续排列在一起,之后只要将单词相同的连续行合并为一行即可。由于数据量大,应采用分治策略。最后建立所有单词在倒排索引文件中位置的索引文件term_offset.bin,以方便快速查找。

查询:先对搜索条件文本做分词处理,然后去term_id.bin查单词们的编号,再查term_offset.bin找到单词们在倒排索引中的位置,到index.bin找到每个单词对应的网页编号,通过网页出现次数、预评权重和统计算法(如pagerank、tf-idf)计算网页的优先次序并输出。最后在doc_in.bin中找到网页链接按序输出显示给用户。

这样理解对不? [1赞]

• 天凉好个秋 2019-01-28 10:56:20

倒排索引中记录了每个单词以及包含它的网页列表,想问一下"倒排索引"这个名字是怎么来的?其中的"倒排"体现在哪里呢?[1赞]

作者回复2019-01-29 11:22:16

正排-》文档包含哪些单词

倒排-》单词被哪些文档包含

• Jerry银银 2019-01-30 08:31:06

经过深入研究了一把,第一题终于有了比较清晰的答案:

从时间复杂度这个维度来考虑,BFS和DFS爬取互联网上所有的内容所需的时间是一样的。但是,我们设计爬虫系统的时候,不可能想着一次性爬完所有的网页,因为「量」太大了。所以,必须有一个优先级,不难想到:每一个网站的首页优先级最高,所以,我们肯定要先爬取每个网站的首页。从这一点出发,我们肯定要选取BFS。

但是,这里还有另外一个问题:如果我们爬完一个网站的首页之后,再爬取另外一个网站的首页,每次和不同网站服务器都要建立网络连接(TCP三次握手、HTTPs网站还要建立SSL握手等)都要花费大量的时间。如果总是按照BFS的策略来爬取,这中间花费的时间成本又太大了。所以,我想,中间肯定也是需要用DFS的。

我想到,可以使用一个优先级队列来维护需要爬取的网页。剩下的问题就是:该如何评估所需要爬取的网页的优先级呢?这个问题想了很久,依然不知道该如何计算机网页的优先级,难道这里也用PageRank类似的算法?

- 往事随风,顺其自然 2019-01-29 21:34:41 可以讲讲到排序索引和普通索引区别?
- Kudo 2019-01-29 14:20:24 原理是看懂了,实现起来肯定会遇到各种各样的问题,手动实现一遍是有必要的,如果老师能提供一个参考代码就更好了。
- miss 2019-01-29 12:53:01
 问题¹, 爬取网页时,如果采用深度优先算法,很有可能导致,栈溢出的现象把,所以一般不用深度优先算法

53|算法实战(二): 剖析搜索引擎背后的经典数据结构和算法 yann [扬]:曹同学 2019-01-29 09:32:15 带宽那里貌似有点问题,应该是¹⁰⁰的

> • 王肖武 2019-01-29 08:51:43 思考题¹:深度优化借助栈这种数据结构,网页的深度是不可预测的,如果很深,栈大小会很大,内存可能会爆掉。

• 纯洁的憎恶 2019-01-28 23:24:40

思考题¹。网络是动态变化的,所以爬虫的任务是在有限的时间里,爬到尽可能多的最重要的网页,而重要的网页一般是首页及其直接链接的网页。这样从首页开始一层层遍历更满足要求,尤其是在资源紧张的时候。所以BFS更适合。起码在大的调度次序上是这样。但在工程上要考虑网络通讯中"握手"次数过于频繁的问题,调度算法的具体实现细节会吸取DFS的优点。

• 猫头鹰爱拿铁 2019-01-28 17:54:37

老师 像那些专业搜索的例如学术搜索是怎么去限定数据源的搜索范围呢 是不是人为的维护了特定数据源列表还是用了相关算法

作者回复2019-01-29 11:20:39 维护特定数据源的。

• 在路上 2019-01-28 17:27:10

争哥, Disruptor的无锁并发、环形数组, 可以讲讲吗

作者回复2019-01-29 11:20:28 可以的。

• 小美 2019-01-28 10:35:52

王老师,字典使用最长匹配?那例子中的"中国""中国人"不就无法匹配到了吗

作者回复2019-01-29 11:22:58

在这个例子中是的。"中国人好样的"这个句子分词就可以匹配到"中国人"

• 小佳 2019-01-28 10:15:13

老师,如果网页的内容是程序代码,而代码里有html的相应标签,字符串匹配算法是不是还需要考虑这点。

作者回复2019-01-29 11:24:17

也是按照html标签来处理的,没有区别的。

• 『LHCY』 2019-01-28 09:13:38

作者讲的基本和elasticsearch原理查不多,可见有了算法基础以后了解一些中间件原理会容易很多,我最开始看es原理时一脸懵逼。

• 莫弹弹 2019-01-28 09:12:39

思考题1

如果使用深度优先遍历,那相当于全站克隆工具了,一搜全是这个网站的结果,变得像该网站的站内工具了