MapRedude

结果

make test_example

```
Case0 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=20.61274456s
Case1 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=14.105299496s
Case2 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=11.572205336s
Case3 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=10.796931419s
Case4 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=15.321398313s
Case5 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=21.829184155s
Case6 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=18.697974666s
Case7 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=18.176293425s
Case8 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=13.782698738s
Case9 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=12.182215499s
Case10 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=12.367741458s
--- PASS: TestExampleURLTop (274.08s)
PASS
ok talent 275.160s
```

上面的结果是已经对细节优化后的实验结果,在没进行细节优化之前不能测试的时间超过了10min的限制,就不列出来了。

make test_homework

```
Case0 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=1.286424145s
Case1 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=1.40678415s
Case2 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=1.208920731s
Case3 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=1.626499409s
Case4 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=11.471912586s
Case5 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=1.50680313s
Case6 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=1.319512312s
Case7 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=1.312335804s
Case8 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=1.63953028s
Case9 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=1.209147899s
Case10 PASS, dataSize=1GB, nMapFiles=60, cost=1.144187466s
--- PASS: TestURLTop (43.85s)
PASS
ok talent 44.259s
```

以上是优化MapReduce过程后的效果,大概是7倍的性能提升。

细节上的优化

使用xxhash代替内置hash

通过pprof的list发现ihash函数速度过慢,分析代码执行时间发现主要是 h.write([]byte(s)) 花费时间过长,它会拷贝输入的 string 然后生成一个 byte 数组,耗时严重。然而更改框架避免强转不如使用碰撞率和hash速度都具备优势的xxhash实现,写了一个简单的benchmark对一个字符串哈希1e8次,性能比较结果如下:

```
      (base) qinggniq wangcongdeMacBook-Pro:~/Git/talent-plan/tidb/mapreduce
      [2765]% sudo go test -bench=Hash
      -benchmem -run=none

      goos: darwin goarch: amd64 pkg: talent
      4926285247 ns/op 400008008 B/op BenchmarkHashAs
      1 4926285247 ns/op 400008008 B/op 0 B/op 0 allocs/op
      100000039 allocs/op 0 allocs/op

      BenchmarkHashXX-8
      1 1247935316 ns/op 0 B/op 0 B/op 0 allocs/op
      0 allocs/op 0 allocs/op

      Ok talent 7.099s
      7.099s
      -
```

以上结果是在去掉原有的 ihash 函数中类型转换的步骤后的比较结果,可以看到无论是时间还是空间性能方面都领先于内置hash。

使用josniter代替ecode/json



通过pprof工具产生的svg图可以看到主要是joson的编码和解码过程花费时间过长,网上搜索后得知go官方的json库一直被人诟病速度慢,于是更换为jsoniter。当然如果不考虑数据格式,可以不使用json文件格式存储结果,使用csv格式或其他更简单的文件格式可以达到更高的性能。

提前初始化json.Encoder

使用 go-torch 发现在json解析的过程中,**Map**阶段的 json.NewEncoder 占用时间过长。从**Map**的逻辑可以知道一次**Map**过程产生 nReduce 个中间文件,所以 json.NewEncoderz 在一次**MapReduce**过程实际上最多只需要调用**nReduce**次,然而模板代码里面的 json.NewEncoder 函数调用了 len(kvs)次,做了大量的无用工作,所以可以将 enc 的初始化提前初始化。

mapreduce过程优化

例子过程

在 URLTop10Example 程序的各轮 Map Reduce 的逻辑如下

第一轮

Map

输入为存储URL的文件, 读取文件中的URL, 输出为 <url, "">格式的 KeyValue 结构体。

Reduce

输入为 <url, ["", "" ..., ""]>,前面是要统计的URL, 后面的空字符串数组长度为URL出现的次数,输出代表字符串以及出现次数的 "url occurrences" 格式字符串。

第二轮

Map

输入为每行为 "url occurrences" 格式的文件内容,读取,输出为 <"", "url occurrences">格式的 KeyValue 结构体数组。

Reduce

输入为 <"", ["url0 occurrencs0", "url1 occurrences1"...]>, 前面空字符串是为了让**Map**出来的结果在一个**Reduce**过程上Reduce,后面是整个**MapReduce**输入文件中的URL以及它的出现次数,统计并排序输出最终**Top10URL**。

例子过程的一些缺陷

- 第一轮的MapReduce过程几乎没有减小机器需要处理的数据量,使用数组长度作为出现次数十分低效。
- 第二轮的Map过程没有过滤掉大部分的无用中间结果,由于求解的问题是Top10问题,那么可以 断言最终的Top10URL必然出现在每个Map文件里面的Top10URL,而第二轮的Map过程并没有 过滤掉那些信息。

针对例子过程的优化

第一轮

Map

输入为存储URL的文件,读取文件中的URL,并统计此文件中各个URL的出现次数,输出为 <url, occurrences> 格式的 KeyValue 结构体。

Reduce

输入为 <url, [occurrences0, occurrences1 ..., occurrencesn]>,前面是要统计的URL,后面的空字符串数组的和为URL出现的次数,输出代表字符串以及出现次数的 "url occurrences" 格式字符串。

第二轮

Map

输入为每行为 "url occurrences" 格式的文件内容,读取并计算其中的**Top10URL**,输出为 <"", "url occurrences"> 格式的 KeyValue 结构体数组。

Reduce

输入为 <"", ["url0 occurrencs0", "url1 occurrences1"...]>, 前面空字符串是为了让**Map**出来的结果在一个**Reduce**过程上Reduce,后面是整个**MapReduce**输入文件中的URL以及它的出现次数,统计并排序输出最终**Top10URL**。

优化的部分

- 在第一轮的Map时候就计算各个URL的出现次数,导致Map的输出数据量减少。
- 在**第二轮**的Map的时候计算改文件的Top10URL,导致Map的输出数据量减少。

创建map时设置初始map大小

在文件中单词分布均匀(比如Case4)的情况时,第一轮**Map**过程中的词频统计所用到的 hashmap 就会需要很大的空间,如果不给初始**map**设置大小,那么在处理的时候就会触发O(log(N))(N为URL个数)次扩容,造成极大的时间空间性能损耗。在程序中设置 map 大小为行数,在数据倾斜的情况下可能会造成空间的浪费,但是在数据均匀的情况下极大的优化了时间。

考虑过又放弃的优化

使用simdjson解析文件

考虑到Json解析一直是个性能瓶颈,考虑过使用不同的Json解析器来替代原有的实现。

<u>simdjson-go</u>是<u>simdjson</u>的go移植,使用**smid**指令并行处理数据,使用位操作避免分支预测,根据它的benchmark,**simdjosn**能达到其他Json解析库20倍以上的性能,**simdjson-go**也能相比于**json-iterator**也能达到平均十倍左右的性能。然而实际替换之后发现效果并不明显,写了一个benchmark模拟reduce过程的时候解析**Reduce**的输入文件并统计相同URL的出现次数。

goos: darwin
goarch: amd64
pkg: talent

BenchmarkJsonSimd-8 5 219064243 ns/op BenchmarkJsonNormal-8 5 242004118 ns/op

PASS

ok talent 6.980s

可能是输入文件过小,Json格式比较简单,在所有的输入样例中最大的需要解析的Json文件也就只有 2.3MB。

使用不同的word count方法

- 使用sort merge统计词频
- 使用TireTreeMap替代内置Map

效果并不理想,而且不管是在小数据集还是大数据集上,效果都没有使用内置 map 统计效果好。

goos: darwin goarch: amd64 pkg: talent

 BenchmarkStreamAgg-8
 4
 279249939 ns/op

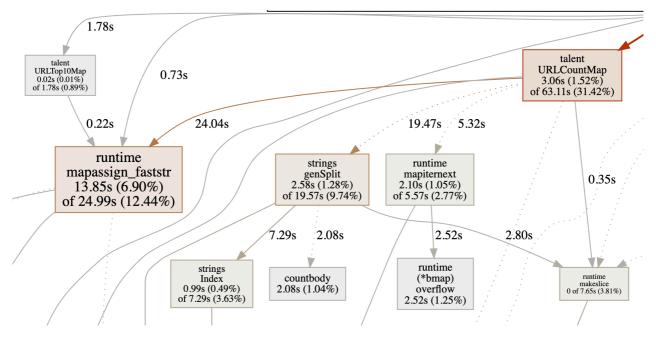
 BenchmarkHashAgg-8
 12
 85627025 ns/op

 BenchmarkTrieMap-8
 2
 514453127 ns/op

PASS

ok talent 6.035s

使用bufio.Scan方法逐行读数据



从场面的图可以看到其中 strings.genSplit 占据了 URLCountMap (也就是第一轮**Map**过程)的大部分时间。

```
func URLCountMap(filename string, contents string) []KeyValue {
   lines := strings.Split(contents, "\n")
   cnts := make(map[string]int64, len(lines))
   for _, url := range lines {
      if len(url) == 0 {
        continue
      }
      cnts[url]++
   }
   kvs := make([]KeyValue, 0, len(cnts))
   for url, cnt := range cnts {
      kvs = append(kvs, KeyValue{Key: url, Value: strconv.FormatInt(cnt, 10)})
   }
   return kvs
}
```

可以看到 strings.genSplit 是 strings.Split(content, "\n") 的函数,使用边读边计算的方式试图避免这次 strings.Split 的额外的性能开销。

```
goos: darwin
goarch: amd64
pkg: talent
BenchmarkScan-8 8 137637838 ns/op
BenchmarkSplitLine-8 16 68068312 ns/op
PASS
ok talent 6.211s
```

使用Case4 1GB时的第一个**Map**输入文件测试,发现替换为边读计算的方式后性能反而下降了。除了边读边处理无法预先得知URL个数之外,还有 bufio.Scanner.String() 方法对 []byte 类型的转换会影响效率。