# 06 Stream如何提高遍历集合效率?

你好,我是刘超。

上一讲中,我在讲 List 集合类,那我想你一定也知道集合的顶端接口 Collection。在 Java8中,Collection 新增了两个流方法,分别是 Stream()和 parallelStream()。

通过英文名不难猜测,这两个方法肯定和 Stream 有关,那进一步猜测,是不是和我们熟悉的 InputStream 和 OutputStream 也有关系呢?集合类中新增的两个 Stream 方法到底有什么作用?今天,我们就来深入了解下 Stream。

# 什么是 Stream?

现在很多大数据量系统中都存在分表分库的情况。

例如,电商系统中的订单表,常常使用用户 ID 的 Hash 值来实现分表分库,这样是为了减少单个表的数据量,优化用户查询订单的速度。

但在后台管理员审核订单时,他们需要将各个数据源的数据查询到应用层之后进行合并操 作。

例如,当我们需要查询出过滤条件下的所有订单,并按照订单的某个条件进行排序,单个数据源查询出来的数据是可以按照某个条件进行排序的,但多个数据源查询出来已经排序好的数据,并不代表合并后是正确的排序,所以我们需要在应用层对合并数据集合重新进行排序。

在 Java8 之前,我们通常是通过 for 循环或者 Iterator 迭代来重新排序合并数据,又或者通过重新定义 Collections.sorts 的 Comparator 方法来实现,这两种方式对于大数据量系统来说,效率并不是很理想。

Java8 中添加了一个新的接口类 Stream,他和我们之前接触的字节流概念不太一样,Java8 集合中的 Stream 相当于高级版的 Iterator,他可以通过 Lambda 表达式对集合进行各种非常便利、高效的聚合操作(Aggregate Operation),或者大批量数据操作 (Bulk Data Operation)。

Stream 的聚合操作与数据库 SQL 的聚合操作 sorted、filter、map 等类似。我们在应用层就可以高效地实现类似数据库 SQL 的聚合操作了,而在数据操作方面,Stream 不仅可以通过串行的方式实现数据操作,还可以通过并行的方式处理大批量数据,提高数据的处理效率。

#### 接下来我们就用一个简单的例子来体验下 Stream 的简洁与强大。

这个 Demo 的需求是过滤分组一所中学里身高在 160cm 以上的男女同学,我们先用传统的 迭代方式来实现,代码如下:

我们再使用 Java8 中的 Stream API 进行实现:

\1. 串行实现

```
Map<String, List<Student>> stuMap = stuList.stream().filter((Student s) -> s.getHei
```

\2. 并行实现

```
Map<String, List<Student>> stuMap = stuList.parallelStream().filter((Student s) ->
```

通过上面两个简单的例子,我们可以发现,Stream 结合 Lambda 表达式实现遍历筛选功能非常得简洁和便捷。

### Stream 如何优化遍历?

上面我们初步了解了 Java8 中的 Stream API, 那 Stream 是如何做到优化迭代的呢?并行又是如何实现的?下面我们就透过 Stream 源码剖析 Stream 的实现原理。

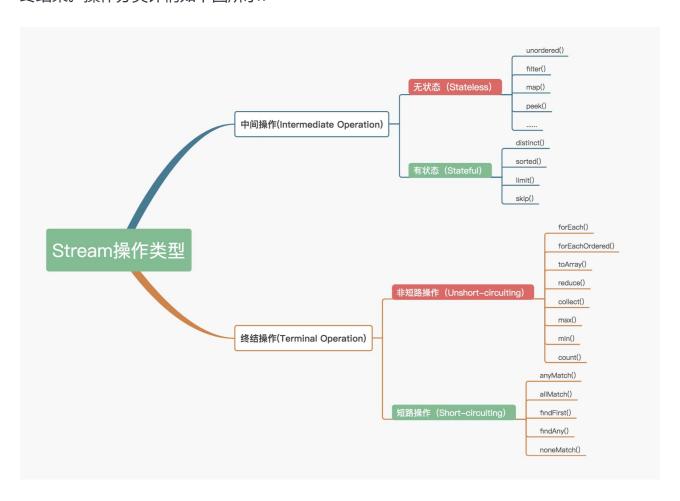
#### 1.Stream 操作分类

在了解 Stream 的实现原理之前,我们先来了解下 Stream 的操作分类,因为他的操作分类 其实是实现高效迭代大数据集合的重要原因之一。为什么这样说,分析完你就清楚了。

官方将 Stream 中的操作分为两大类:中间操作 (Intermediate operations) 和终结操作 (Terminal operations)。中间操作只对操作进行了记录,即只会返回一个流,不会进行计算操作,而终结操作是实现了计算操作。

中间操作又可以分为无状态(Stateless)与有状态(Stateful)操作,前者是指元素的处理不受之前元素的影响,后者是指该操作只有拿到所有元素之后才能继续下去。

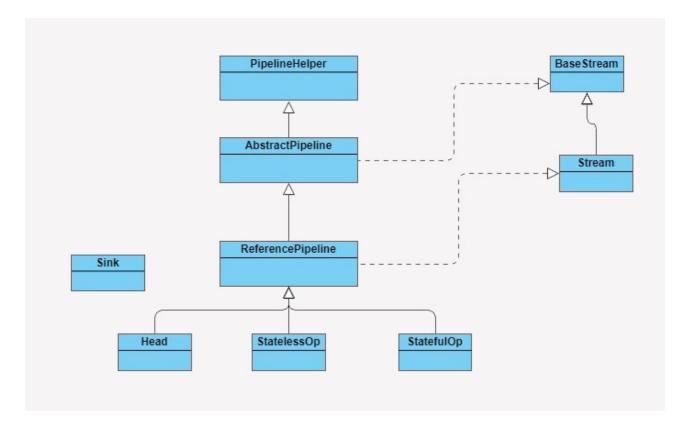
终结操作又可以分为短路 (Short-circuiting) 与非短路 (Unshort-circuiting) 操作,前者是 指遇到某些符合条件的元素就可以得到最终结果,后者是指必须处理完所有元素才能得到最 终结果。操作分类详情如下图所示:



我们通常还会将中间操作称为懒操作,也正是由这种懒操作结合终结操作、数据源构成的处理管道 (Pipeline) ,实现了 Stream 的高效。

### 2.Stream 源码实现

在了解 Stream 如何工作之前,我们先来了解下 Stream 包是由哪些主要结构类组合而成的,各个类的职责是什么。参照下图:



BaseStream 和 Stream 为最顶端的接口类。BaseStream 主要定义了流的基本接口方法,例如,spliterator、isParallel 等;Stream 则定义了一些流的常用操作方法,例如,map、filter 等。

ReferencePipeline 是一个结构类,他通过定义内部类组装了各种操作流。他定义了 Head、StatelessOp、StatefulOp 三个内部类,实现了 BaseStream 与 Stream 的接口方法。

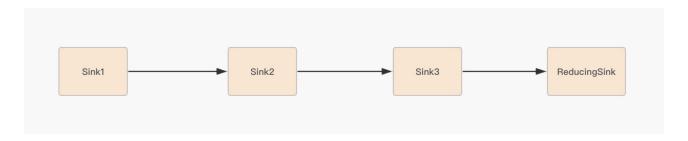
Sink 接口是定义每个 Stream 操作之间关系的协议,他包含 begin()、end()、cancellationRequested()、accpt() 四个方法。ReferencePipeline 最终会将整个 Stream 流操作组装成一个调用链,而这条调用链上的各个 Stream 操作的上下关系就是通过 Sink 接口协议来定义实现的。

### 3.Stream 操作叠加

我们知道,一个 Stream 的各个操作是由处理管道组装,并统一完成数据处理的。在 JDK 中每次的中断操作会以使用阶段(Stage)命名。

管道结构通常是由 ReferencePipeline 类实现的,前面讲解 Stream 包结构时,我提到过 ReferencePipeline 包含了 Head、StatelessOp、StatefulOp 三种内部类。

Head 类主要用来定义数据源操作,在我们初次调用 names.stream() 方法时,会初次加载 Head 对象,此时为加载数据源操作;接着加载的是中间操作,分别为无状态中间操作 StatelessOp 对象和有状态操作 StatefulOp 对象,此时的 Stage 并没有执行,而是通过 AbstractPipeline 生成了一个中间操作 Stage 链表;当我们调用终结操作时,会生成一个最终的 Stage,通过这个 Stage 触发之前的中间操作,从最后一个 Stage 开始,递归产生一个 Sink 链。如下图所示:



#### 下面我们再通过一个例子来感受下 Stream 的操作分类是如何实现高效迭代大数据集合的。

这个例子的需求是查找出一个长度最长,并且以张为姓氏的名字。从代码角度来看,你可能会认为是这样的操作流程: 首先遍历一次集合,得到以"张"开头的所有名字;然后遍历一次filter得到的集合,将名字转换成数字长度;最后再从长度集合中找到最长的那个名字并且返回。

这里我要很明确地告诉你,实际情况并非如此。我们来逐步分析下这个方法里所有的操作是 如何执行的。

首先,因为 names 是 ArrayList 集合,所以 names.stream() 方法将会调用集合类基础接口 Collection 的 Stream 方法:

```
default Stream<E> stream() {
    return StreamSupport.stream(spliterator(), false);
}
```

然后,Stream 方法就会调用 StreamSupport 类的 Stream 方法,方法中初始化了一个 ReferencePipeline 的 Head 内部类对象:

```
public static <T> Stream<T> stream(Spliterator<T> spliterator, boolean parallel) {
```

再调用 filter 和 map 方法,这两个方法都是无状态的中间操作,所以执行 filter 和 map 操作时,并没有进行任何的操作,而是分别创建了一个 Stage 来标识用户的每一次操作。

而通常情况下 Stream 的操作又需要一个回调函数,所以一个完整的 Stage 是由数据来源、操作、回调函数组成的三元组来表示。如下图所示,分别是 Reference Pipeline 的 filter 方法:

```
@Override
  public final Stream<P_OUT> filter(Predicate<? super P_OUT> predicate) {
      Objects.requireNonNull(predicate);
      return new StatelessOp<P_OUT, P_OUT>(this, StreamShape.REFERENCE,
                                   StreamOpFlag.NOT_SIZED) {
          @Override
          Sink<P_OUT> opWrapSink(int flags, Sink<P_OUT> sink) {
              return new Sink.ChainedReference<P_OUT, P_OUT>(sink) {
                  @Override
                  public void begin(long size) {
                      downstream.begin(-1);
                  }
                  @Override
                  public void accept(P_OUT u) {
                      if (predicate.test(u))
                          downstream.accept(u);
                  }
              };
          }
      };
  }
 @Override
  @SuppressWarnings("unchecked")
  public final <R> Stream<R> map(Function<? super P OUT, ? extends R> mapper) {
      Objects.requireNonNull(mapper);
      return new StatelessOp<P_OUT, R>(this, StreamShape.REFERENCE,
                                   StreamOpFlag.NOT SORTED | StreamOpFlag.NOT DIS
          @Override
          Sink<P_OUT> opWrapSink(int flags, Sink<R> sink) {
              return new Sink.ChainedReference<P_OUT, R>(sink) {
                  @Override
                  public void accept(P_OUT u) {
                      downstream.accept(mapper.apply(u));
              };
          }
      };
  }
```

new StatelessOp 将会调用父类 AbstractPipeline 的构造函数,这个构造函数将前后的 Stage 联系起来,生成一个 Stage 链表:

```
AbstractPipeline(AbstractPipeline<?, E_IN, ?> previousStage, int opFlags) {
    if (previousStage.linkedOrConsumed)
        throw new IllegalStateException(MSG_STREAM_LINKED);
    previousStage.linkedOrConsumed = true;
    previousStage.nextStage = this;// 将当前的 stage 的 next 指针指向之前的 stage

    this.previousStage = previousStage;// 赋值当前 stage 当全局变量 previousStage
    this.sourceOrOpFlags = opFlags & StreamOpFlag.OP_MASK;
    this.combinedFlags = StreamOpFlag.combineOpFlags(opFlags, previousStage.com
    this.sourceStage = previousStage.sourceStage;
    if (opIsStateful())
        sourceStage.sourceAnyStateful = true;
    this.depth = previousStage.depth + 1;
}
```

因为在创建每一个 Stage 时,都会包含一个 opWrapSink() 方法,该方法会把一个操作的具体实现封装在 Sink 类中,Sink 采用(处理 -> 转发)的模式来叠加操作。

当执行 max 方法时,会调用 Reference Pipeline 的 max 方法,此时由于 max 方法是终结操作,所以会创建一个 Terminal Op 操作,同时创建一个 Reducing Sink,并且将操作封装在 Sink 类中。

```
@Override
    public final Optional<P_OUT> max(Comparator<? super P_OUT> comparator) {
        return reduce(BinaryOperator.maxBy(comparator));
    }
```

最后,调用 AbstractPipeline 的 wrapSink 方法,该方法会调用 opWrapSink 生成一个 Sink 链表,Sink 链表中的每一个 Sink 都封装了一个操作的具体实现。

```
@Override
  @SuppressWarnings("unchecked")
  final <P_IN> Sink<P_IN> wrapSink(Sink<E_OUT> sink) {
     Objects.requireNonNull(sink):
```

当 Sink 链表生成完成后,Stream 开始执行,通过 spliterator 迭代集合,执行 Sink 链表中的具体操作。

```
@Override
```

```
final <P_IN> void copyInto(Sink<P_IN> wrappedSink, Spliterator<P_IN> spliterato
   Objects.requireNonNull(wrappedSink);

if (!StreamOpFlag.SHORT_CIRCUIT.isKnown(getStreamAndOpFlags())) {
    wrappedSink.begin(spliterator.getExactSizeIfKnown());
    spliterator.forEachRemaining(wrappedSink);
    wrappedSink.end();
}
else {
    copyIntoWithCancel(wrappedSink, spliterator);
}
```

Java8 中的 Spliterator 的 forEachRemaining 会迭代集合,每迭代一次,都会执行一次 filter 操作,如果 filter 操作通过,就会触发 map 操作,然后将结果放入到临时数组 object 中,再进行下一次的迭代。完成中间操作后,就会触发终结操作 max。

这就是串行处理方式了,那么 Stream 的另一种处理数据的方式又是怎么操作的呢?

### 4.Stream 并行处理

Stream 处理数据的方式有两种,串行处理和并行处理。要实现并行处理,我们只需要在例子的代码中新增一个 Parallel() 方法,代码如下所示:

Stream 的并行处理在执行终结操作之前,跟串行处理的实现是一样的。而在调用终结方法之后,实现的方式就有点不太一样,会调用 TerminalOp 的 evaluateParallel 方法进行并行处理。

```
final <R> R evaluate(TerminalOp<E_OUT, R> terminalOp) {
    assert getOutputShape() == terminalOp.inputShape();
    if (linkedOrConsumed)
        throw new IllegalStateException(MSG_STREAM_LINKED);
    linkedOrConsumed = true;
```

这里的并行处理指的是,Stream 结合了 ForkJoin 框架,对 Stream 处理进行了分片,Splititerator 中的 estimateSize 方法会估算出分片的数据量。

ForkJoin 框架和估算算法,在这里我就不具体讲解了,如果感兴趣,你可以深入源码分析下该算法的实现。

通过预估的数据量获取最小处理单元的阀值,如果当前分片大小大于最小处理单元的阀值,就继续切分集合。每个分片将会生成一个 Sink 链表,当所有的分片操作完成后,ForkJoin框架将会合并分片任何结果集。

# 合理使用 Stream

看到这里,你应该对 Stream API 是如何优化集合遍历有个清晰的认知了。Stream API 用起来简洁,还能并行处理,那是不是使用 Stream API,系统性能就更好呢?通过一组测试,我们一探究竟。

我们将对常规的迭代、Stream 串行迭代以及 Stream 并行迭代进行性能测试对比,迭代循环中,我们将对数据进行过滤、分组等操作。分别进行以下几组测试:

- 多核 CPU 服务器配置环境下,对比长度 100 的 int 数组的性能;
- 多核 CPU 服务器配置环境下,对比长度 1.00E+8 的 int 数组的性能;
- 多核 CPU 服务器配置环境下,对比长度 1.00E+8 对象数组过滤分组的性能;
- 单核 CPU 服务器配置环境下,对比长度 1.00E+8 对象数组过滤分组的性能。

由于篇幅有限,我这里直接给出统计结果,你也可以自己去验证一下,具体的测试代码可以 在Github上查看。通过以上测试,我统计出的测试结果如下(迭代使用时间):

- 常规的迭代 <Stream 并行迭代 <Stream 串行迭代
- Stream 并行迭代 < 常规的迭代 <Stream 串行迭代
- Stream 并行迭代 < 常规的迭代 <Stream 串行迭代
- 常规的迭代 <Stream 串行迭代 <Stream 并行迭代

通过以上测试结果,我们可以看到:在循环迭代次数较少的情况下,常规的迭代方式性能反

而更好;在单核 CPU 服务器配置环境中,也是常规迭代方式更有优势;而在大数据循环迭代中,如果服务器是多核 CPU 的情况下,Stream 的并行迭代优势明显。所以我们在平时处理大数据的集合时,应该尽量考虑将应用部署在多核 CPU 环境下,并且使用 Stream 的并行迭代方式进行处理。

用事实说话,我们看到其实使用 Stream 未必可以使系统性能更佳,还是要结合应用场景进行选择,也就是合理地使用 Stream。

# 总结

纵观 Stream 的设计实现,非常值得我们学习。从大的设计方向上来说,Stream 将整个操作分解为了链式结构,不仅简化了遍历操作,还为实现了并行计算打下了基础。

从小的分类方向上来说,Stream 将遍历元素的操作和对元素的计算分为中间操作和终结操作,而中间操作又根据元素之间状态有无干扰分为有状态和无状态操作,实现了链结构中的不同阶段。

\*\*在串行处理操作中,\*\*Stream 在执行每一步中间操作时,并不会做实际的数据操作处理,而是将这些中间操作串联起来,最终由终结操作触发,生成一个数据处理链表,通过 Java8 中的 Spliterator 迭代器进行数据处理;此时,每执行一次迭代,就对所有的无状态的中间操作进行数据处理,而对有状态的中间操作,就需要迭代处理完所有的数据,再进行处理操作;最后就是进行终结操作的数据处理。

\*\*在并行处理操作中,\*\*Stream 对中间操作基本跟串行处理方式是一样的,但在终结操作中,Stream 将结合 ForkJoin 框架对集合进行切片处理,ForkJoin 框架将每个切片的处理结果 Join 合并起来。最后就是要注意 Stream 的使用场景。

# 思考题

这里有一个简单的并行处理案例,请你找出其中存在的问题。

// 使用一个容器装载 100 个数字,通过 Stream 并行处理的方式将容器中为单数的数字转移到容器 ;
List<Integer> integerList= new ArrayList<Integer>();

for (int i = 0; i <100; i++) {
 integerList.add(i);
}

List<Integer> parallelList = new ArrayList<Integer>();
integerList.stream()
 .parallel()
 .filter(i->i%2==1)

06 Stream如何提高遍历集合效率?.md

.forEach(i->parallelList.add(i));