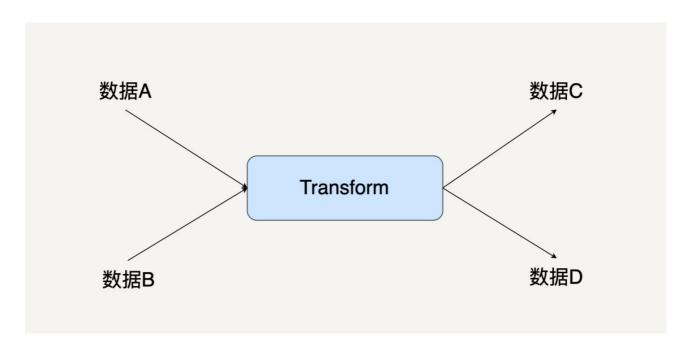
25-Transform: Beam数据转换操作的抽象方法

你好,我是蔡元楠。

今天我要与你分享的主题是"Beam数据转换操作的抽象方法"。

在上一讲中,我们一起学习了Beam中数据的抽象表达——PCollection。但是仅仅有数据的表达肯定是无法构建一个数据处理框架的。那么今天,我们就来看看Beam中数据处理的最基本单元——Transform。

下图就是单个Transform的图示。



之前我们已经讲过,Beam把数据转换抽象成了有向图。PCollection是有向图中的边,而Transform是有向图里的节点。

不少人在理解PCollection的时候都觉得这不那么符合他们的直觉。许多人都会自然地觉得PCollection才应该是节点,而Transform是边。因为数据给人的感觉是一个实体,应该用一个方框表达;而边是有方向的,更像是一种转换操作。事实上,这种想法很容易让人走入误区。

其实,区分节点和边的关键是看一个Transform是不是会有一个多余的输入和输出。

每个Transform都可能有大于一个的输入PCollection,它也可能输出大于一个的输出PCollection。所以,我们只能把Transform放在节点的位置。因为一个节点可以连接多条边,而同一条边却只能有头和尾两端。

Transform的基本使用方法

在了解了Transform和PCollection的关系之后,我们来看一下Transform的基本使用方法。

Beam中的PCollection有一个抽象的成员函数Apply。使用任何一个Transform时候,你都需要调用这个apply方法。

Java

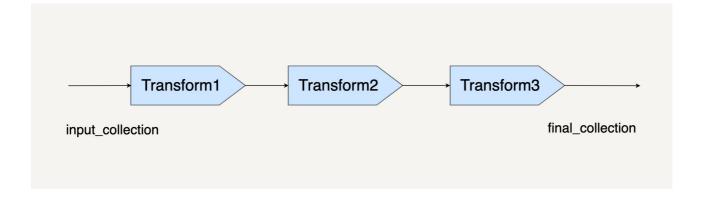
```
pcollection1 = pcollection2.apply(Transform)
```

Python

```
Pcollection1 = pcollection2 | Transform
```

当然,你也可以把Transform级连起来。

```
final_collection = input_collection.apply(Transform1)
.apply(Transform2)
.apply(Transform3)
```



所以说,Transform的调用方法是要通过apply()的,但是Transform有很多种。

常见的Transform

Beam也提供了常见的Transform接口,比如ParDo、GroupByKey。最常使用的Transform就是ParDo了。

ParDo就是 Parallel Do的意思,顾名思义,表达的是很通用的并行处理数据操作。GroupByKey的意思是把一个Key/Value的数据集按Key归并,就如下面这个例子。

```
cat, 1
dog, 5
and, 1
jump, 3
tree, 2
cat, 5
dog, 2
and, 2
cat, 9
and, 6
=>
cat, [1,5,9]
```

```
dog, [5,2]
and, [1,2,6]
jump, [3]
tree, [2]
```

当然,你也可以用ParDo来实现GroupByKey,一种简单的实现方法就是放一个全局的哈希表,然后在 ParDo里把一个一个元素插进这个哈希表里。但这样的实现方法并不能用,因为你的数据量可能完全无法放 进一个内存哈希表。而且,你还要考虑到PCollection会把计算分发到不同机器上的情况。

当你在编写ParDo时,你的输入是一个PCollection中的单个元素,输出可以是0个、1个,或者是多个元素。 你只要考虑好怎样处理一个元素。剩下的事情,Beam会在框架层面帮你做优化和并行。

使用ParDo时,你需要继承它提供的DoFn类,你可以把DoFn看作是ParDo的一部分。因为ParDo和DoFn单独拿出来都没有意义。

java

```
static class UpperCaseFn extends DoFn<String, String> {
    @ProcessElement
    public void processElement(@Element String word, OutputReceiver<String> out) {
        out.output(word.toUpperCase());
    }
}

PCollection<String> upperCaseWords = words.apply(
    ParDo
        .of(new UpperCaseFn()));
```

在上面的代码中你可以看出,每个DoFn的@ProcessElement标注的函数processElement,就是这个DoFn真正的功能模块。在上面这个DoFn中,我们把输入的一个词转化成了它的大写形式。之后在调用apply(ParDo.of(new UpperCaseFn()))的时候,Beam就会把输入的PCollection中的每个元素都使用刚才的processElement处理一遍。

看到这里,你可能会比较迷惑,transform、apply、DoFn、ParDo之间到底是什么关系啊?怎么突然冒出来一堆名词?其实,Transform是一种概念层面的说法。具体在编程上面,Transform用代码来表达的话就是这样的:

```
pcollection.apply(ParDo.of(new DoFn()))
```

这里的apply(ParDo)就是一个Transform。

我们在<mark>第7讲</mark>中讲过数据处理流程的常见设计模式。事实上很多应用场景都可以用ParDo来实现。比如过滤一个数据集、格式转化一个数据集、提取一个数据集的特定值等等。

1.过滤一个数据集

当我们只想要挑出符合我们需求的元素的时候,我们需要做的,就是在processElement中实现。一般来说会有一个过滤函数,如果满足我们的过滤条件,我们就把这个输入元素输出。

Java

```
@ProcessElement
public void processElement(@Element T input, OutputReceiver<T> out) {
   if (IsNeeded(input)) {
      out.output(input);
    }
}
```

2.格式转化一个数据集

给数据集转化格式的场景非常常见。比如,我们想把一个来自csv文件的数据,转化成TensorFlow的输入数据tf.Example的时候,就可以用到ParDo。

Java

```
@ProcessElement
public void processElement(@Element String csvLine, OutputReceiver<tf.Example> out) {
  out.output(ConvertToTfExample(csvLine));
}
```

3.提取一个数据集的特定值

ParDo还可以提取一个数据集中的特定值。比如,当我们想要从一个商品的数据集中提取它们的价格的时候,也可以使用ParDo。

Java

```
@ProcessElement
public void processElement(@Element Item item, OutputReceiver<Integer> out) {
  out.output(item.price());
}
```

通过前面的几个例子你可以看到,ParDo和DoFn这样的抽象已经能处理非常多的应用场景问题。事实正是如此,在实际应用中,80%的数据处理流水线都是使用基本的ParDo和DoFn。

Stateful Transform和side input/side output

当然,还有一些Transform其实也是很有用的,比如GroupByKey,不过它远没有ParDo那么常见。所以,这一模块中暂时不会介绍别的数据转换操作,需要的话我们可以在后面用到的时候再介绍。我想先在这里介绍和ParDo同样是必用的,却在大部分教程中被人忽略的技术点——Statefullness和side input/side output。

上面我们所介绍的一些简单场景都是无状态的,也就是说,在每一个DoFn的processElement函数中,输出 只依赖于输入。它们的DoFn类不需要维持一个成员变量。无状态的DoFn能保证最大的并行运算能力。因为 DoFn的processElement可以分发到不同的机器,或者不同的进程也能有多个DoFn的实例。但假如我们的 processElement的运行需要另外的信息,我们就不得不转而编写有状态的DoFn了。

试想这样一个场景,你的数据处理流水线需要从一个数据库中根据用户的id找到用户的名字。你可能会想到用"在DoFn中增加一个数据库的成员变量"的方法来解决。的确,实际的应用情况中我们就会写成下面这个代码的样子。

java

```
static class FindUserNameFn extends DoFn<String, String> {
    @ProcessElement
    public void processElement(@Element String userId, OutputReceiver<String> out) {
        out.output(database.FindUserName(userId));
    }
    Database database;
}
Database database;
```

但是因为有了共享的状态,这里是一个共享的数据库连接。在使用有状态的DoFn时,我们需要格外注意 Beam的并行特性。

如上面讲到的,Beam不仅会把我们的处理函数分发到不同线程、进程,也会分发到不同的机器上执行。当你共享这样一个数据库的读取操作时,很可能引发服务器的QPS过高。

例如,你在处理一个1万个用户id,如果beam很有效地将你的DoFn并行化了,你就可能观察到数据库的QPS增加了几千。如果你不仅是读取,还做了修改的话,就需要注意是不是有竞争风险了。这里你可以联想在操作系统中有关线程安全的相关知识。

除了这种简单的增加一个成员变量的方法。如果我们需要共享的状态来自于另外一些Beam的数据处理的中间结果呢?这时候为了实现有状态DoFn我们需要应用Beam的Side input/side output计数。

java

```
if (findSpending(userId) <= medium) {
    out.output(userId);
    }
}

}).withSideInputs(mediumSpending)
);</pre>
```

比如,在这个处理流程中,我们需要根据之前处理得到的结果,也就是用户的中位数消费数据,找到消费低于这个中位数的用户。那么,我们可以通过side input把这个中位数传递进DoFn中。然后你可以在 ProcessElement的参数ProcessContext中拿出来这个side input。

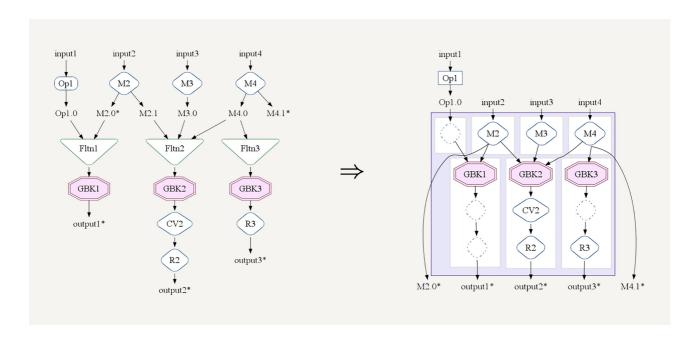
Transform的优化

之前我们也提到过,Beam中的数据操作都是lazy execution的。这使得Transform和普通的函数运算很不一样。当你写下面这样一个代码的时候,真正的计算完全没有被执行。

```
Pcollection1 = pcollection2.apply(Transform)
```

这样的代码仅仅是让Beam知道了"你想对数据进行哪些操作",需要让它来构建你的数据处理有向图。之后Beam的处理优化器会对你的处理操作进行优化。所以,千万不要觉得你写了10个Transform就会有10个Transform马上被执行了。

理解Transform的lazy execution非常重要。很多人会过度地优化自己的DoFn代码,想要在一个DoFn中把所有运算全都做了。其实完全没这个必要。



你可以用分步的DoFn把自己想要的操作表达出来,然后交给Beam的优化器去合并你的操作。比如,在 FlumeJava论文中提到的MSCR Fusion,它会把几个相关的GroupByKey的Transform合并。

小结

在这一讲中,我们学习了Transform的概念和基本的使用方法。通过文章中的几个简单的例子,你要做到的

是了解怎样编写Transform的编程模型DoFn类。有状态DoFn在实际应用中尤其常见,你可以多加关注。

思考题

你可能会发现Beam的ParDo类似于Spark的map()或者是MapReduce的map。它们确实有很多相似之处。那你认为它们有什么不一样之处呢?

欢迎你把答案写在留言区,与我和其他同学一起讨论。如果你觉得有所收获,也欢迎把文章分享给你的朋友。



精选留言:

- 常超 2019-06-19 14:14:42
 1.ParDo支持数据输出到多个F
 2.ParDo提供内建的状态存储材
 1赞]
- sxpujs 2019-06-20 16:41:23Spark的算子和函数非常方便和
- W.T 2019-06-19 17:59:07
 Statefullness, side input/side
- cricket1981 2019-06-19 09:02:41ParDo能指定并行度吗?



一手课程更新添加微信