Flink入门

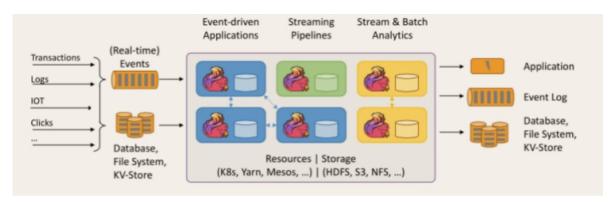
Flink概述

Flink起源于Stratosphere项目,Stratosphere是在2010~2014年由3所地处柏林的大学和欧洲的一些其他的大学共同进行的研究项目,2014年4月Stratosphere的代码被复制并捐赠给了Apache软件基金会,参加这个孵化项目的初始成员是Stratosphere系统的核心开发人员,2014年12月,Flink一跃成为Apache软件基金会的顶级项目。

在德语中,Flink一词表示快速和灵巧,项目采用一只松鼠的彩色图案作为logo,这不仅是因为松鼠具有快速和灵巧的特点,还因为柏林的松鼠有一种迷人的红棕色,而Flink的松鼠logo拥有可爱的尾巴,尾巴的颜色与Apache软件基金会的logo颜色相呼应,也就是说,这是一只Apache风格的松鼠。



Flink项目的理念是: "Apache Flink是为**分布式、高性能、随时可用以及准确的流处理应用程序打造的开源流处理框架**"。Apache Flink是一个框架和分布式处理引擎,用于对无界和有界数据流进行有状态计算。Flink被设计在所有常见的集群环境中运行,以内存执行速度和任意规模来执行计算。

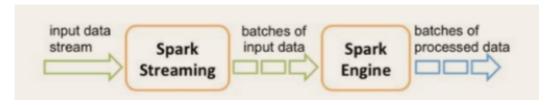


Flink特点

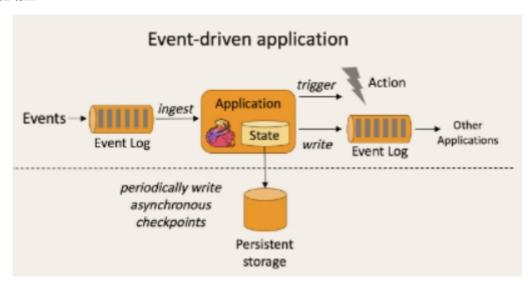
事件驱动型程序

事件驱动型应用是一类具有状态的应用,它从一个或多个事件流提取数据,并根据到来的事件触发计算、状态更新或其他外部动作。比较典型的就是以kafka为代表的消息队列几乎都是事件驱动型应用。

与之不同的就是SparkStreaming微批次,如图:



事件驱动型:



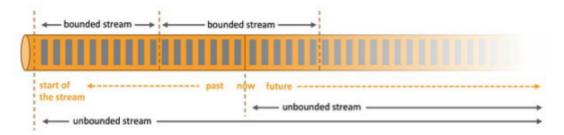
流与批的世界观

- **批处理**的特点是有界、持久、大量,非常适合需要访问全套记录才能完成的计算工作,一般用于离线统计。
- 流处理的特点是无界、实时,无需针对整个数据集执行操作,而是对通过系统传输的每个数据项执行操作,一般用于实时统计。

在spark的世界观中,一切都是由**批次组成的**,离线数据是一个大批次,而实时数据是由一个一个无限的小批次组成的。而在flink的世界观中,一切都是由**流组成的**,离线数据是有界限的流,实时数据是一个没有界限的流,这就是所谓的有界流和无界流。

无界数据流: 无界数据流有一个开始但是没有结束,它们不会在生成时终止并提供数据,必须连续处理 无界流,也就是说必须在获取后立即处理event。对于无界数据流我们无法等待所有数据都到达,因为 输入是无界的,并且在任何时间点都不会完成。处理无界数据通常要求以特定顺序(例如事件发生的顺序)获取event,以便能够推断结果完整性。

有界数据流:有界数据流有**明确定义的开始和结束**,可以在执行任何计算之前通过获取所有数据来处理有界流,处理有界流不需要有序获取,因为可以始终对有界数据集进行排序,有界流的处理也称为批处理。



这种以流为世界观的架构,获得的最大好处就是具有极低的延迟。

分层API

High-level Analytics API	SQL / Table API (dynamic tables)	+ 88	ess –
Stream- & Batch Data Processing	DataStream API (streams, windows)	ncisene	ressiven
Stateful Event- Driven Applications	ProcessFunction (events, state, time)	S	+ Exp

最底层级的抽象仅仅提供了有状态流,它将通过过程函数 (Process Function) 被嵌入到 DataStream API中。底层过程函数 (Process Function) 与 DataStream API 相集成,使其可以对某些特定的操作进行底层的抽象,它允许用户可以自由地处理来自一个或多个数据流的事件,并使用一致的容错的状态。除此之外,用户可以注册事件时间并处理时间回调,从而使程序可以处理复杂的计算。

实际上,**大多数应用并不需要上述的底层抽象**,而是针对核心API(Core APIs)进行编程,比如 DataStream API(有界或无界流数据)以及DataSet API(有界数据集)。这些API为数据处理提供了通用的构建模块,比如由用户定义的多种形式的**转换(transformations),连接(joins),聚合(aggregations),窗口操作(windows)等等。**DataSet API 为有界数据集提供了额外的支持,例如循环与迭代。这些API处理的数据类型以类(classes)的形式由各自的编程语言所表示。

Table API 是**以表为中心**的声明式编程,其中表可能会动态变化(在表达流数据时)。Table API遵循(扩展的)关系模型:表有二维数据结构(schema)(类似于关系数据库中的表),同时API提供可比较的操作,例如select、project、join、group-by、aggregate等。Table API程序**声明式地定义了什么逻辑操作应该执行**,而不是准确地确定这些操作代码的看上去如何。尽管Table API可以通过多种类型的用户自定义函数(UDF)进行扩展,其**仍不如核心API更具表达能力**,但是使用起来却更加简洁(**代码量更少**)。除此之外,Table API程序在执行之前会经过内置优化器进行优化。你可以在表与DataStream/DataSet 之间无缝切换,以允许程序将 Table API 与 DataStream 以及 DataSet 混合使用。

Flink提供的**最高层级的抽象是 SQL**。这一层抽象在语法与表达能力上与 Table API 类似,但是是以 SQL查询表达式的形式表现程序。**SQL抽象与Table API交互密切**,同时SQL查询可以直接在Table API 定义的表上执行。

目前**Flink作为批处理还不是主流**,不如Spark成熟,所以DataSet使用的并不是很多。Flink Table API和Flink SQL也并不完善,**大多都由各大厂商自己定制**。所以我们主要学习DataStream API的使用。实际上Flink作为最接近Google DataFlow模型的实现,**是流批统一的观点**,所以基本上使用 DataStream就可以了。

HelloWord案例

引入依赖

```
<groupId>org.apache.flink</groupId>
           <artifactId>flink-scala_2.11</artifactId>
           <version>1.10.0
       </dependency>
       <!-- https://mvnrepository.com/artifact/org.apache.flink/flink-
streaming-scala -->
       <dependency>
           <groupId>org.apache.flink</groupId>
           <artifactId>flink-streaming-scala_2.11</artifactId>
           <version>1.10.0
       </dependency>
   </dependencies>
<build>
   <plugins>
   <!-- 该插件用于将Scala代码编译成class文件 -->
   <plugin>
       <groupId>net.alchim31.maven
       <artifactId>scala-maven-plugin</artifactId>
       <version>3.4.6</version>
       <executions>
           <execution>
               <!-- 声明绑定到maven的compile阶段 -->
               <goals>
                   <qoal>compile
               </goals>
           </execution>
       </executions>
   </plugin>
       <plugin>
           <groupId>org.apache.maven.plugins
           <artifactId>maven-assembly-plugin</artifactId>
           <version>3.0.0
           <configuration>
               <descriptorRefs>
                   <descriptorRef>jar-with-dependencies</descriptorRef>
               </descriptorRefs>
           </configuration>
           <executions>
               <execution>
                   <id>make-assembly</id>
                   <phase>package</phase>
                   <goals>
                       <goal>single</poal>
                   </goals>
               </execution>
           </executions>
       </plugin>
   </plugins>
</build>
</project>
```

批处理wordcount

```
object WordCount {
  def main(args: Array[String]): Unit = {
    // 创建执行环境
```

```
val env = ExecutionEnvironment.getExecutionEnvironment

// 从文件中读取数据
val inputPath =

"D:\\Projects\\BigData\\TestWC1\\src\\main\\resources\\hello.txt"
val inputDs: DataSet[String] = env.readTextFile(inputPath)

// 分词之后,对单词进行groupby分组,然后用sum进行聚合
val wordCountDs: AggregateDataSet[(String, Int)] = inputDs.flatMap(_.split("
")).map((_, 1)).groupBy(0).sum(1)

// 打印输出
wordCountDs.print()
}
```

流处理wordcount

```
object StreamWordCount {
  def main(args: Array[String]): Unit = {
   // 从外部命令中获取参数
   val params: ParameterTool = ParameterTool.fromArgs(args)
    val host: String = params.get("host")
   val port: Int = params.getInt("port")
   // 创建流处理环境
   val env = StreamExecutionEnvironment.getExecutionEnvironment
    // 接收socket文本流
   val textDstream: DataStream[String] = env.socketTextStream(host, port)
   // flatMap和Map需要引用的隐式转换
   import org.apache.flink.api.scala._
    val dataStream: DataStream[(String, Int)] =
textDstream.flatMap(_.split("\\s")).filter(_.nonEmpty).map((_,
1)).keyBy(0).sum(1)
    dataStream.print().setParallelism(1)
   // 启动executor, 执行任务
    env.execute("Socket stream word count")
 }
}
```

测试,使用netcat向指定端口发送指令

```
nc -1k 7777
```