Flink 的容错机制

左元

2021年9月4日

尚硅谷大数据组

主要内容

- 一致性检查点 (checkpoint)
- 从检查点恢复状态
- Flink 检查点算法 (Chandy-Lamport 算法的变种)
- 保存点 (save points)

一致性检查点 (Checkpoints)

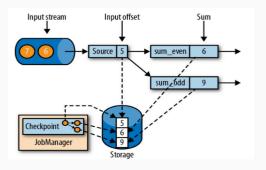


图 1: 一致性检查点

- Flink 故障恢复机制的核心,就是应用状态的一致性检查点
- 有状态流应用的一致检查点,其实就是所有任务的状态,在 某个时间点的一份拷贝(一份快照)。
- 上游是一个可重置读取位置的持久化设备(Apache Kafka, txt 文件)

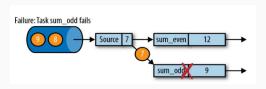


图 2: 故障

- 在执行流应用程序期间, Flink 会定期保存状态的一致检查 点
- 如果发生故障, Flink 将会使用最近的检查点来一致恢复应 用程序的状态, 并重新启动处理流程

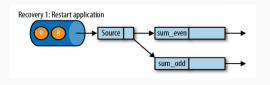


图 3: 重启应用

■ 遇到故障之后,第一步就是重启应用

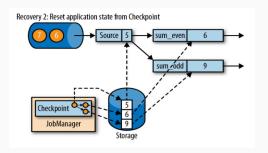


图 4: 读取状态

- 第二步是从 checkpoint 中读取状态,将状态重置
- 从检查点重新启动应用程序后,其内部状态与检查点完成时的状态完全相同

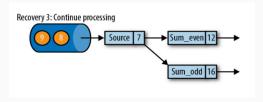


图 5: 重新消费

- 第三步: 开始消费并处理检查点到发生故障之间的所有数据
- 这种检查点的保存和恢复机制可以为应用程序状态提供"精确一次"(exactly-once)的一致性,因为所有算子都会保存检查点并恢复其所有状态,这样一来所有的输入流就都会被重置到检查点完成时的位置

检查点的实现算法

- 一种简单的想法(同步的思想)
 - 暂停应用,保存状态到检查点,再重新恢复应用(Spark Streaming)
- Flink 的改进实现(异步的思想)
 - 基于 Chandy-Lamport 算法的分布式快照算法
 - 将检查点的保存和数据处理分离开,不暂停整个应用

检查点分界线 (Checkpoint Barrier, 检查点屏障)

- Flink 的检查点算法用到了一种称为分界线(barrier)的特殊数据形式,用来把一条流上数据按照不同的检查点分开
- 分界线之前到来的数据导致的状态更改,都会被包含在当前分界线所属的检查点中;而基于分界线之后的数据导致的所有更改,就会被包含在之后的检查点中

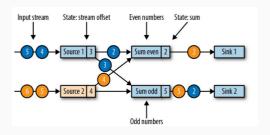


图 6: 两个输入流的应用程序

现在是一个有两个输入流的应用程序,用并行的两个 Source 任务来读取

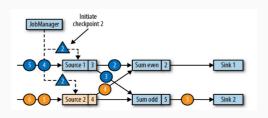


图 7: 启动检查点

JobManager 会向每个 Source 任务发送一条带有新检查点ID 的消息,通过这种方式来启动检查点

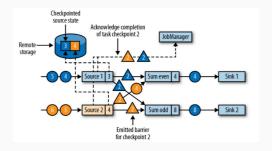


图 8: 向下游传播检查点

- 数据源将它们的状态写入检查点,并发出一个检查点 barrier
- 状态后端在状态存入检查点之后,会返回通知给 Source 任务, Source 任务就会向 JobManager 确认检查点完成

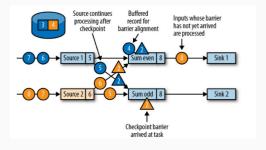


图 9: 分界线对齐

- 分界线对齐: barrier 向下游传递, sum 任务会等待所有输入 分区的 barrier 到达
- 对于 barrier 已经到达的分区,继续到达的数据会被缓存
- 而 barrier 尚未到达的分区,数据会被正常处理

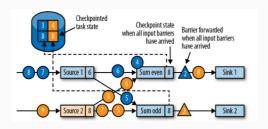


图 10: 继续向下游转发检查点分界线

当收到所有输入分区的 barrier 时,任务就将其状态保存到 状态后端的检查点中,然后将 barrier 继续向下游转发

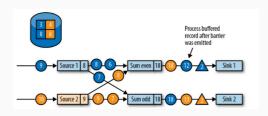


图 11: 任务正常处理数据

■ 向下游转发检查点 barrier 后,任务继续正常的数据处理

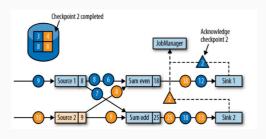


图 12: 检查点完成

- Sink 任务向 JobManager 确认状态保存到 checkpoint 完毕
- 当所有任务都确认已成功将状态保存到检查点时,检查点就 真正完成了

保存点(Savepoints)

- Flink 还提供了可以自定义的镜像保存功能,就是保存点 (savepoints)
- 原则上,创建保存点使用的算法与检查点完全相同,因此保存点可以认为就是具有一些额外元数据的检查点
- Flink 不会自动创建保存点,因此用户(或者外部调度程序)
 必须明确地触发创建操作, savepoint 是手动执行的
- 保存点是一个强大的功能。除了故障恢复外、保存点可以用于:有计划的手动备份、更新应用程序、版本迁移、暂停和重启应用、等等

