Flink 的状态一致性

左元

2021年7月20日

尚硅谷大数据组

主要内容

- 状态一致性
- 一致性检查点 (checkpoint)
- 端到端 (end-to-end) 状态一致性
- 端到端的精确一次 (exactly-once) 保证
- Flink+Kafka 端到端状态一致性的保证

什么是状态一致性

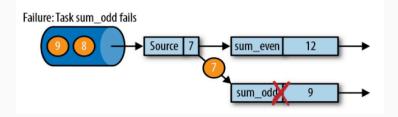


图 1: 状态一致性

- 有状态的流处理, 内部每个算子任务都可以有自己的状态
- 对于流处理器内部来说,所谓的状态一致性,其实就是我们 所说的计算结果要保证准确。
- 一条数据不应该丢失,也不应该重复计算
- 在遇到故障时可以恢复状态,恢复以后的重新计算,结果应该也是完全正确的。

状态一致性分类

- AT-MOST-ONCE (最多一次)
 - 当任务故障时,最简单的做法是什么都不干,既不恢复丢失的状态,也不重播丢失的数据。At-most-once 语义的含义是最多处理一次事件。例如:UDP,不提供任何一致性保障
- AT-LEAST-ONCE (至少一次)
 - 在大多数的真实应用场景,我们希望不丢失事件。这种类型的保障称为 at-least-once, 意思是所有的事件都得到了处理,而一些事件还可能被处理多次。
- EXACTLY-ONCE (精确一次)
 - 恰好处理一次是最严格的保证,也是最难实现的。恰好处理 一次语义不仅仅意味着没有事件丢失,还意味着针对每一个 数据,内部状态仅仅更新一次。

一致性检查点(Checkpoints)

- Flink 使用了一种轻量级快照机制——检查点(checkpoint) 来保证 exactly-once 语义
- 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)。而这个时间点,应 该是所有任务都恰好处理完一个相同的输入数据的时候(使 用了检查点屏障)。
- 应用状态的一致检查点,是 Flink 故障恢复机制的核心

一致性检查点 (Checkpoints)

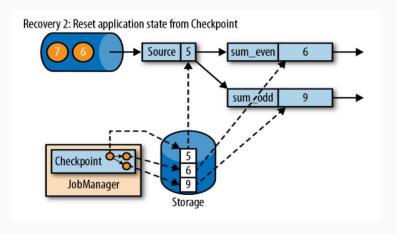


图 2: 一致性检查点

端到端(end-to-end)状态一致性

- 目前我们看到的一致性保证都是由流处理器实现的,也就是 说都是在 Flink 流处理器内部保证的;而在真实应用中,流 处理应用除了流处理器以外还包含了数据源(例如 Kafka) 和输出到持久化系统
- 端到端的一致性保证,意味着结果的正确性贯穿了整个流处 理应用的始终;每一个组件都保证了它自己的一致性
- 整个端到端的一致性级别取决于所有组件中一致性最弱的组件

端到端 Exactly-Once

- 内部保证——checkpoint (分布式异步快照算法)
- Source 端──可重设数据的读取位置(Kafka, FileSystem)
- Sink 端——从故障恢复时,数据不会重复写入外部系统
 - 幂等写入
 - 事务写入

幂等写入(Idempotent Writes)

所谓幂等操作,是说一个操作,可以重复执行很多次,但只导致 一次结果更改,也就是说,后面再重复执行就不起作用了

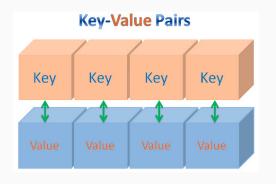


图 3: 字典数据结构

事务写入(Transactional Writes)

- 事务 (Transaction)
 - 应用程序中一系列严密的操作,所有操作必须成功完成,否则在每个操作中所作的所有更改都会被撤消(ACID)
 - 具有原子性:一个事务中的一系列的操作要么全部成功,要 么一个都不做
- 实现思想:构建的事务对应着 checkpoint,等到 checkpoint 真正完成的时候,才把所有对应的结果写入 Sink 系统中
- 实现方式
 - 预写日志 (WAL, Write Ahead Log) (只能保证 at-least-once)
 - 两阶段提交(two-phase-commit、2PC)(可以保证 exactly-once)

预写日志(Write-Ahead-Log, WAL)

- 把结果数据先当成状态保存,然后在收到 checkpoint 完成的通知时,一次性写入 Sink 系统(State Backend —> MySQL)(万一写到中间的时候挂掉了呢?WAL 只能保障 at least once)
- 简单易于实现,由于数据提前在状态后端中做了存储,所以 无论什么 sink 系统,都能用这种方式一批搞定
- DataStream API 提供了一个模板类:
 GenericWriteAheadSink,来实现这种事务性 Sink

两阶段提交(Two-Phase-Commit, 2PC)

- 对于每个 checkpoint, Sink 任务会启动一个事务(下游设备的事务, 比如 MySQL, Kakfa), 并将接下来所有接收的数据添加到事务里
- 然后将这些数据写入外部 Sink 系统,但不提交它们——这时只是"预提交"
- 当它收到 checkpoint 完成的通知时,它才正式提交事务,实现结果的真正写入
 - 这种方式真正实现了 Exactly-Once, 它需要一个提供事务支持的外部 Sink 系统。Flink 提供了 TwoPhaseCommitSinkFunction 接口。
 - 有可能在一段时间内看不到 Sink 的结果

2PC 对外部 Sink 系统的要求

- 外部 Sink 系统必须提供事务支持,或者 Sink 任务必须能够 模拟外部系统上的事务
- 在 checkpoint 的间隔期间里,必须能够开启一个事务并接受数据写入
- 在收到 checkpoint 完成的通知之前,事务必须是"等待提交"的状态。在故障恢复的情况下,这可能需要一些时间。如果这个时候 Sink 系统关闭事务(例如超时了),那么未提交的数据就会丢失
- Sink 任务必须能够在进程失败后恢复事务
- 提交事务必须是幂等操作

不同 Sink 的一致性保证

source	不可重置的源	可重置的源
any sink	at-most-once	at-least-once
幂等性 sink	at-most-once	exactly-once
预写式日志 sink	at-most-once	at-least-once
2PC sink	at-most-once	exactly-once

Flink+Kafka 端到端状态一致性的保证

- 内部——利用 checkpoint 机制,把状态存盘 (HDFS),发生 故障的时候可以恢复,保证内部的状态一致性
- source ——kafka consumer 作为 source,可以将偏移量保存下来,如果后续任务出现了故障,恢复的时候可以由连接器重置偏移量,重新消费数据,保证一致性
- sink ——kafka producer 作为 sink, 采用两阶段提交 sink,
 需要实现一个 TwoPhaseCommitSinkFunction

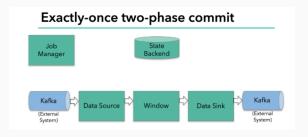


图 4: 两阶段提交

- JobManager 协调各个 TaskManager 进行 checkpoint 存储
- checkpoint 保存在 StateBackend 中, 默认 StateBackend 是 内存级的, 也可以改为文件级的进行持久化保存

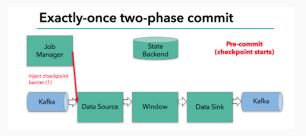


图 5: 两阶段提交

- 当 checkpoint 启动时, JobManager 会将检查点分界线 (barrier) 注入数据流
- barrier 会在算子间传递下去

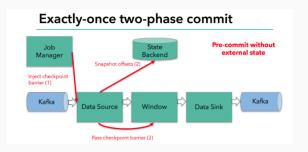


图 6: 两阶段提交

- 每个算子会对当前的状态做个快照,保存到状态后端
- checkpoint 机制可以保证内部的状态一致性

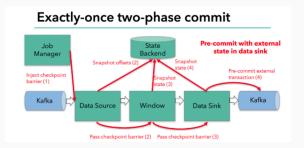


图 7: 两阶段提交

- 每个内部的 transform 任务遇到 barrier 时,都会把状态存到 checkpoint 里
- Sink 任务首先把数据写入外部 Kafka,这些数据都属于预提 交的事务;遇到 barrier 时,把状态保存到状态后端,并开启 新的预提交事务

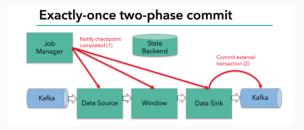


图 8: 两阶段提交

- 当所有算子任务的快照完成,也就是这次的 checkpoint 完成 时, JobManager 会向所有任务发通知,确认这次 checkpoint 完成
- Sink 任务收到确认通知,正式提交之前的事务,Kafka 中未确认数据改为"已确认"

- 第一条数据来了之后,开启一个 Kafka 的事务 (transaction),正常写入 Kafka 分区日志但标记为未提交, 这就是"预提交"
- JobManager 触发 checkpoint 操作, barrier 从 source 开始向下传递, 遇到 barrier 的算子将状态存入状态后端, 并通知 JobManager
- Sink 连接器收到 barrier,保存当前状态,存入 checkpoint,通知 JobManager,并开启下一阶段的事务,用于提交下个检查点的数据
- JobManager 收到所有任务的通知,发出确认信息,表示 checkpoint 完成
- Sink 任务收到 JobManager 的确认信息,正式提交这段时间 的数据
- 外部 Kafka 关闭事务,提交的数据可以正常消费了

