Flink 运行架构

左元

2021年4月25日

尚硅谷大数据组

主要内容

- Flink 运行时的组件
- 任务提交流程
- 任务调度原理

Flink 架构

- Flink 运行时由两种类型的进程组成: 一个 JobManager 和一个或者多个 TaskManager。
- 典型的 Master-Slave 架构。

Flink 架构



图 1: Flink 架构

作业管理器 (JobManager)

- 控制一个应用程序执行的主进程,也就是说,每个应用程序 都会被一个不同的 JobManager 所控制执行。
- JobManager 会先接收到要执行的应用程序,这个应用程序 会包括:作业图 (JobGraph)、逻辑数据流图和打包了所有的 类、库和其它资源的 JAR 包。
- JobManager 会把 JobGraph 转换成一个物理层面的数据流图,这个图被叫做"执行图"(ExecutionGraph),包含了所有可以并发执行的任务。
- JobManager 会向资源管理器 (Flink 的资源管理器) 请求执行任务必要的资源,也就是任务管理器 (TaskManager) 上的任务插槽 (slot)。一旦它获取到了足够的资源,就会将执行图 (DAG) 分发到真正运行它们的 TaskManager 上。而在运行过程中, JobManager 会负责所有需要中央协调的操作,比如说检查点 (checkpoints) 的协调。

作业管理器 (JobManager)

- 资源管理器 (ResourceManager): ResourceManager 负责 Flink 集群中的资源提供、回收、分配 它管理 task slots, 这是 Flink 集群中资源调度的单位。Flink 为不同的环境和资源提供者(例如 YARN、Mesos、Kubernetes 和 standalone 部署)实现了对应的 ResourceManager。在 standalone 设置中,ResourceManager 只能分配可用 TaskManager 的 slots,而不能自行启动新的 TaskManager。
- 分发器 (Dispatcher): Dispatcher 提供了一个 REST 接口,用来提交 Flink 应用程序执行,并为每个提交的作业启动一个新的 JobMaster。它还运行 Flink WebUI 用来提供作业执行信息。
- JobMaster: JobMaster 负责管理单个 JobGraph 的执行。
 Flink 集群中可以同时运行多个作业,每个作业都有自己的 JobMaster。

资源管理器

- 主要负责管理任务管理器(TaskManager)的插槽(slot), TaskManager 插槽是 Flink 中定义的处理资源单元。
- Flink 为不同的环境和资源管理工具提供了不同资源管理器, 比如 YARN、Mesos、Kubernetes (管理 docker 容器组成的 集群),以及 Standalone (独立集群)部署。
- 当 JobManager 申请插槽资源时, Flink 的资源管理器会将有空闲插槽的 TaskManager 分配给 JobManager。如果 Flink 的资源管理器没有足够的插槽来满足 JobManager 的请求,它还可以向 Yarn 的资源管理器发起会话,以提供启动 TaskManager 进程的容器。

分发器

- 可以跨作业运行,它为应用提交提供了 RESTful 接口 (GET/PUT/DELETE/POST)。
- 当一个应用被提交执行时,分发器就会启动并将应用移交给 一个 JobManager。
- Dispatcher 也会启动一个 Web UI(localhost:8081), 用来方便
 地展示和监控作业执行的信息。
- Dispatcher 在架构中可能并不是必需的,这取决于应用提交运行的方式。

任务提交流程

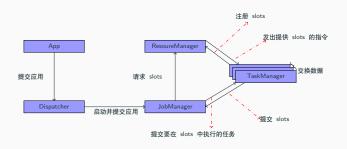


图 2: Flink 任务提交流程

任务调度原理

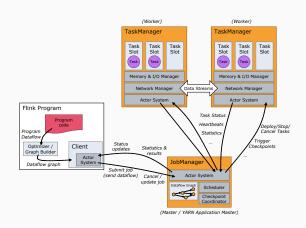


图 3: Flink 运行时的组件

TaskManager 和 Slots

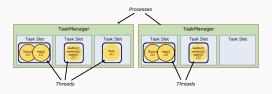


图 4: 任务管理器和插槽

- Flink 中每一个 TaskManager 都是一个 JVM 进程,每一个任务插槽都会启动一个线程,它可能会在独立的线程上执行一个或多个 subtask,每一个子任务占用一个任务插槽 (Task Slot)
- 为了控制一个 TaskManager 能接收多少个 task,
 TaskManager 通过 task slot 来进行控制(一个 TaskManager
 至少有一个 slot)

TaskManager 和 Slots

- 默认情况下,Flink 允许子任务共享 slot。这样的结果是,一个 slot 可以保存作业的整个管道。
- Task Slot 是静态的概念,是指 TaskManager 具有的并发执 行能力。

TaskManager 和 Slots

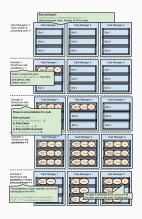


图 5: 并行度

程序与数据流 (DataFlow)

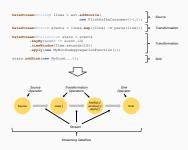


图 6: 数据流

- 所有的 Flink 程序都是由三部分组成的: Source、 Transformation 和 Sink。
- Source 负责读取数据源, Transformation 利用各种算子进行 处理加工, Sink 负责输出。

程序与数据流 (DataFlow)

- 在运行时, Flink 上运行的程序会被映射成"逻辑数据流"(dataflows),它包含了这三部分
- 每一个 dataflow 以一个或多个 sources 开始以一个或多个 sinks 结束。dataflow 类似于任意的有向无环图(DAG)
- 在大部分情况下,程序中的转换运算(transformations)跟dataflow 中的算子(operator)是一一对应的关系



图 7: 数据流

图数据结构的转化



- StreamGraph: 是根据用户通过 Stream API 编写的代码生成的最初的图。用来表示程序的拓扑结构。
- JobGraph: StreamGraph 在编译的阶段经过优化后生成了 JobGraph, 提交给 JobManager 的数据结构。主要的优化为, 将多个符合条件(窄依赖, 没有 shuffle)的算子 chain 在一 起作为一个节点。
- ExecutionGraph: JobManager 根据 JobGraph 生成
 ExecutionGraph。 ExecutionGraph 是 JobGraph 的并行化版本,是调度层最核心的数据结构。
- 物理执行图: JobManager 根据 ExecutionGraph 对 Job 进行 调度后,在各个 TaskManager 上部署 Task 后形成的"图", 并不是一个具体的数据结构。

图数据结构的转化

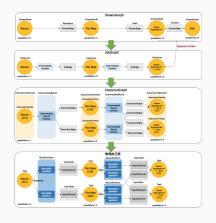


图 8: 图的转化

并行度 (Parallelism)

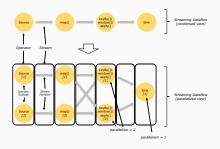


图 9: 图的转化

一个特定算子的子任务(subtask)的个数被称之为其并行度 (parallelism)。一般情况下,一个 stream 的并行度,可以认 为就是其所有算子中最大的并行度。

并行度 (Parallelism)

- 一个程序中,不同的算子可能具有不同的并行度
- 算子之间传输数据的形式可以是 one-to-one (forwarding) 的模式也可以是 redistributing 的模式,具体是哪一种形式,取决于算子的种类
 - One-to-one: stream 维护着分区以及元素的顺序(比如 source 和 map 之间)。这意味着 map 算子的子任务看到的元素的个数以及顺序跟 source 算子的子任务生产的元素的个数、顺序相同。map、filter、flatMap 等算子都是 one-to-one 的对应关系。
 - Redistributing: stream 的分区会发生改变。每一个算子的子任务依据所选择的 transformation 发送数据到不同的目标任务。例如,keyBy 基于 hashCode 重分区、而 broadcast 和 rebalance 会随机重新分区,这些算子都会引起 redistribute 过程,而 redistribute 过程就类似于 Spark 中的 shuffle 过程。

任务链 (Operator Chains)

- Flink 采用了一种称为任务链的优化技术,可以在特定条件 下减少本地通信的开销。为了满足任务链的要求,必须将两 个或多个算子设为相同的并行度,并通过本地转发(local forward)的方式进行连接
- 相同并行度的 one-to-one 操作, Flink 这样相连的算子链接 在一起形成一个 task, 原来的算子成为里面的 subtask
- 并行度相同、并且是 one-to-one 操作,两个条件缺一不可

并行度 (Parallelism)

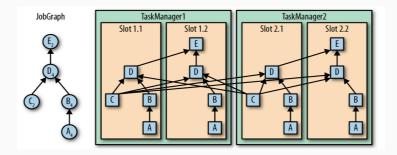


图 10: 并行度

任务链

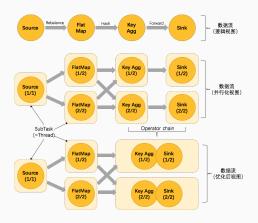


图 11: 任务链

