

Flink Table API & SQL编程指南(1)

Apache Flink提供了两种顶层的关系型API，分别为Table API和SQL，Flink通过Table API&SQL实现了批流统一。其中Table API是用于Scala和Java的语言集成查询API，它允许以非常直观的方式组合关系运算符（例如select，where和join）的查询。Flink SQL基于Apache Calcite 实现了标准的SQL，用户可以使用标准的SQL处理数据集。Table API和SQL与Flink的DataStream and DataSet API紧密集成在一起，用户可以实现相互转化，比如可以将DataStream或者DataSet注册为table进行操作数据。值得注意的是，**Table API and SQL**目前尚未完全完善，还在积极的开发中，所以并不是所有的算子操作都可以通过其实现。

依赖

从Flink1.9开始，Flink为Table & SQL API提供了两种planner,分别为Blink planner和old planner，其中old planner是在Flink1.9之前的版本使用。主要区别如下：

尖叫提示：对于生产环境，目前推荐使用old planner.

- `flink-table-common` : 通用模块，包含 Flink Planner 和 Blink Planner 一些共用的代码
- `flink-table-api-java` : java语言的Table & SQL API，仅针对table(处于早期的开发阶段，不推荐使用)
- `flink-table-api-scala` : scala语言的Table & SQL API，仅针对table(处于早期的开发阶段，不推荐使用)
- `flink-table-api-java-bridge` : java语言的Table & SQL API，支持 DataStream/DataSet API(推荐使用)
- `flink-table-api-scala-bridge` : scala语言的Table & SQL API，支持 DataStream/DataSet API(推荐使用)
- `flink-table-planner` : planner 和runtime. planner为Flink1,9之前的old planner(推荐使用)
- `flink-table-planner-blink` : 新的Blink planner.
- `flink-table-runtime-blink` : 新的Blink runtime.
- `flink-table-uber` : 将上述的API模块及old planner打成一个jar包，形如flink-table-*.jar，位与/lib目录下
- `flink-table-uber-blink` :将上述的API模块及Blink 模块打成一个jar包，形如flink-table-blink-*.jar，位与/lib目录下

Blink planner & old planner

Blink planner和old planner有许多不同的特点，具体列举如下：

- Blink planner将批处理作业看做是流处理作业的特例。所以，不支持Table 与DataSet之间的转换，批处理的作业也不会被转成DataSet程序，而是被转为DataStream程序。
- Blink planner不支持 `BatchTableSource`，使用的是有界的StreamTableSource。
- Blink planner仅支持新的 `Catalog`，不支持 `ExternalCatalog` (已过时)。
- 对于FilterableTableSource的实现，两种Planner是不同的。old planner会谓词下推到 `PlannerExpression` (未来会被移除)，而Blink planner 会谓词下推到 `Expression` (表示一个产生计算结果的逻辑树)。
- 仅仅Blink planner支持key-value形式的配置，即通过Configuration进行参数设置。
- 关于PlannerConfig的实现，两种planner有所不同。
- Blink planner 会将多个sink优化成一个DAG(仅支持TableEnvironment, StreamTableEnvironment不支持)，old planner总是将每一个sink优化成一个新的DAG，每一个DAG都是相互独立的。
- old planner不支持catalog统计，Blink planner支持catalog统计。

Flink Table & SQL程序的pom依赖

根据使用的语言不同，可以选择下面的依赖，包括scala版和java版，如下：

```
1  <!-- java版 -->
2  <dependency>
3    <groupId>org.apache.flink</groupId>
4    <artifactId>flink-table-api-java-bridge_2.11</artifactId>
5    <version>1.10.0</version>
6    <scope>provided</scope>
7  </dependency>
8  <!-- scala版 -->
9  <dependency>
10   <groupId>org.apache.flink</groupId>
11   <artifactId>flink-table-api-scala-bridge_2.11</artifactId>
12   <version>1.10.0</version>
13   <scope>provided</scope>
14 </dependency>
```

除此之外，如果需要在本地的IDE中运行Table API & SQL的程序，则需要添加下面的pom依赖：

```

1  <!-- Flink 1.9之前的old planner -->
2  <dependency>
3    <groupId>org.apache.flink</groupId>
4    <artifactId>flink-table-planner_2.11</artifactId>
5    <version>1.10.0</version>
6    <scope>provided</scope>
7  </dependency>
8  <!-- 新的Blink planner -->
9  <dependency>
10    <groupId>org.apache.flink</groupId>
11    <artifactId>flink-table-planner-blink_2.11</artifactId>
12    <version>1.10.0</version>
13    <scope>provided</scope>
14  </dependency>

```

另外，如果需要实现自定义的格式(比如和kafka交互)或者用户自定义函数，需要添加如下依赖：

```

1  <dependency>
2    <groupId>org.apache.flink</groupId>
3    <artifactId>flink-table-common</artifactId>
4    <version>1.10.0</version>
5    <scope>provided</scope>
6  </dependency>

```

Table API & SQL的编程模板

所有的Table API&SQL的程序(无论是批处理还是流处理)都有着相同的形式，下面将给出通用的编程结构形式：

```

1  // 创建一个TableEnvironment对象，指定planner、处理模式(batch、streaming)
2  TableEnvironment tableEnv = ...;
3  // 创建一个表
4  tableEnv.connect(...).createTemporaryTable("table1");
5  // 注册一个外部的表
6  tableEnv.connect(...).createTemporaryTable("outputTable");
7  // 通过Table API的查询创建一个Table 对象
8  Table tapiResult = tableEnv.from("table1").select(...);
9  // 通过SQL查询的查询创建一个Table 对象
10 Table sqlResult = tableEnv.sqlQuery("SELECT ... FROM table1 ... ");
11 // 将结果写入TableSink
12 tapiResult.insertInto("outputTable");
13 // 执行
14 tableEnv.execute("java_job");

```

注意：Table API & SQL的查询可以相互集成，另外还可以在DataStream或者DataSet中使用Table API & SQL的API，实现DataStreams、DataSet与Table之间的相互转换。

创建TableEnvironment

TableEnvironment是Table API & SQL程序的一个入口，主要包括如下的功能：

- 在内部的catalog中注册Table
- 注册catalog
- 加载可插拔模块
- 执行SQL查询
- 注册用户定义函数
- `DataStream`、`DataSet`与Table之间的相互转换
- 持有对 `ExecutionEnvironment`、`StreamExecutionEnvironment` 的引用

一个Table必定属于一个具体的TableEnvironment，不可以将不同TableEnvironment的表放在一起使用(比如join，union等操作)。

TableEnvironment是通过调用 `BatchTableEnvironment.create()` 或者 `StreamTableEnvironment.create()`的静态方法进行创建的。另外，默认两个planner的jar包都存在与classpath下，所有需要明确指定使用的planner。

```
1 // *****
2 // FLINK 流处理查询
3 // *****
4 import org.apache.flink.streaming.api.environment.StreamExecutionEnvironm
5 ent;
6 import org.apache.flink.table.api.EnvironmentSettings;
7 import org.apache.flink.table.api.java.StreamTableEnvironment;
8
9 EnvironmentSettings fsSettings = EnvironmentSettings.newInstance().useO1
10 dPlanner().inStreamingMode().build();
11 StreamExecutionEnvironment fsEnv = StreamExecutionEnvironment.getExecuti
12 onEnvironment();
13 StreamTableEnvironment fsTableEnv = StreamTableEnvironment.create(fsEnv,
14 fsSettings);
15 //或者TableEnvironment fsTableEnv = TableEnvironment.create(fsSettings);
16
17 // *****
18 // FLINK 批处理查询
19 // *****
20 import org.apache.flink.api.java.ExecutionEnvironment;
21 import org.apache.flink.table.api.java.BatchTableEnvironment;
22
```

```

23
24 ExecutionEnvironment fbEnv = ExecutionEnvironment.getExecutionEnvironmen
25 t();
26 BatchTableEnvironment fbTableEnv = BatchTableEnvironment.create(fbEnv);
27
28 // *****
29 // BLINK 流处理查询
30 // *****
31 import org.apache.flink.streaming.api.environment.StreamExecutionEnvironm
32 ent;
33 import org.apache.flink.table.api.EnvironmentSettings;
34 import org.apache.flink.table.api.java.StreamTableEnvironment;
35
36 StreamExecutionEnvironment bsEnv = StreamExecutionEnvironment.getExecuti
37 onEnvironment();
38 EnvironmentSettings bsSettings = EnvironmentSettings.newInstance().useBl
39 inkPlanner().inStreamingMode().build();
40 StreamTableEnvironment bsTableEnv = StreamTableEnvironment.create(bsEnv,
41     bsSettings);
    // 或者 TableEnvironment bsTableEnv = TableEnvironment.create(bsSettings)
    ;

    // *****
    // BLINK 批处理查询
    // *****
    import org.apache.flink.table.api.EnvironmentSettings;
    import org.apache.flink.table.api.TableEnvironment;

    EnvironmentSettings bbSettings = EnvironmentSettings.newInstance().useBl
    inkPlanner().inBatchMode().build();
    TableEnvironment bbTableEnv = TableEnvironment.create(bbSettings);

```

在catalog中创建表

临时表与永久表

表可以分为临时表和永久表两种，其中永久表需要一个catalog(比如Hive的Metastore)俩维护表的元数据信息，一旦永久表被创建，只要连接到该catalog就可以访问该表，只有显示删除永久表，该表才可以被删除。临时表的生命周期是Flink Session，这些表不能够被其他的Flink Session访问，这些表不属于任何的catalog或者数据库，如果与临时表相对应的数据库被删除了，该临时表也不会被删除。

创建表

虚表(Virtual Tables)

一个Table对象相当于SQL中的视图(虚表)，它封装了一个逻辑执行计划，可以通过一个catalog创建，具体如下：

```
1 // 获取一个TableEnvironment
2 TableEnvironment tableEnv = ...;
3 // table对象, 查询的结果集
4 Table projTable = tableEnv.from("X").select(...);
5 // 注册一个表, 名称为 "projectedTable"
6 tableEnv.createTemporaryView("projectedTable", projTable);
```

外部数据源表(Connector Tables)

可以把外部的数据源注册成表，比如可以读取MySQL数据库数据、Kafka数据等

```
1 tableEnvironment
2   .connect(...)
3   .withFormat(...)
4   .withSchema(...)
5   .inAppendMode()
6   .createTemporaryTable("MyTable")
```

扩展创建表的标识属性

表的注册总是包含三部分标识属性：catalog、数据库、表名。用户可以在内部设置一个catalog和一个数据库作为当前的catalog和数据库，所以对于catalog和数据库这两个标识属性是可选的，即如果不指定，默认使用的是“current catalog”和“current database”。

```
1 TableEnvironment tEnv = ...;
2 tEnv.useCatalog("custom_catalog");//设置catalog
3 tEnv.useDatabase("custom_database");//设置数据库
4 Table table = ...;
5 // 注册一个名为exampleView的视图, catalog名为custom_catalog
6 // 数据库的名为custom_database
7 tableEnv.createTemporaryView("exampleView", table);
8
9 // 注册一个名为exampleView的视图, catalog的名为custom_catalog
10 // 数据库的名为other_database
11 tableEnv.createTemporaryView("other_database.exampleView", table);
12
13 // 注册一个名为'View'的视图, catalog的名称为custom_catalog
14 // 数据库的名为custom_database, 'View'是保留关键字, 需要使用``(反引号)
15 tableEnv.createTemporaryView("`View`", table);
16
17 // 注册一个名为example.View的视图, catalog的名为custom_catalog,
18 // 数据库名为custom_database
```

```

19 tableEnv.createTemporaryView("`example.View`", table);
20
21 // 注册一个名为'exampleView'的视图, catalog的名为'other_catalog'
22 // 数据库名为other_database'
23 tableEnv.createTemporaryView("other_catalog.other_database.exampleView",
    table);

```

查询表

Table API

Table API是一个集成Scala与Java语言的查询API，与SQL相比，它的查询不是一个标准的SQL语句，而是由一步一步的操作组成的。如下展示了一个使用Table API实现一个简单的聚合查询。

```

1 // 获取TableEnvironment
2 TableEnvironment tableEnv = ...;
3 //注册Orders表
4
5 // 查询注册的表
6 Table orders = tableEnv.from("Orders");
7 // 计算操作
8 Table revenue = orders
9     .filter("cCountry === 'FRANCE'")
10    .groupBy("cID, cName")
11    .select("cID, cName, revenue.sum AS revSum");

```

SQL

Flink SQL依赖于[Apache Calcite](#)，其实现了标准的SQL语法，如下案例：

```

1 // 获取TableEnvironment
2 TableEnvironment tableEnv = ...;
3
4 //注册Orders表
5
6 // 计算逻辑同上面的Table API
7 Table revenue = tableEnv.sqlQuery(
8     "SELECT cID, cName, SUM(revenue) AS revSum " +
9     "FROM Orders " +
10    "WHERE cCountry = 'FRANCE' " +
11    "GROUP BY cID, cName"
12 );
13
14 // 注册"RevenueFrance"外部输出表
15

```

```

16 // 计算结果插入"RevenueFrance"表
17 tableEnv.sqlUpdate(
18     "INSERT INTO RevenueFrance " +
19     "SELECT cID, cName, SUM(revenue) AS revSum " +
20     "FROM Orders " +
21     "WHERE cCountry = 'FRANCE' " +
22     "GROUP BY cID, cName"
    );

```

输出表

一个表通过将其写入到TableSink，然后进行输出。TableSink是一个通用的支持多种文件格式(CSV、Parquet, Avro)和多种外部存储系统(JDBC, Apache HBase, Apache Cassandra, Elasticsearch)以及多种消息对列(Apache Kafka, RabbitMQ)的接口。

批处理的表只能被写入到 `BatchTableSink` ,流处理的表需要指明

`AppendStreamTableSink`、`RetractStreamTableSink`或者 `UpsertStreamTableSink`

```

1 // 获取TableEnvironment
2 TableEnvironment tableEnv = ...;
3
4 // 创建输出表
5 final Schema schema = new Schema()
6     .field("a", DataTypes.INT())
7     .field("b", DataTypes.STRING())
8     .field("c", DataTypes.LONG());
9
10 tableEnv.connect(new FileSystem("/path/to/file"))
11     .withFormat(new Csv().fieldDelimiter('|').deriveSchema())
12     .withSchema(schema)
13     .createTemporaryTable("CsvSinkTable");
14
15 // 计算结果表
16 Table result = ...
17 // 输出结果表到注册的TableSink
18 result.insertInto("CsvSinkTable");

```

Table API & SQL底层的转换与执行

上文提到了Flink提供了两种planner，分别为old planner和Blink planner，对于不同的planner而言，Table API & SQL底层的执行与转换是有所不同的。

Old planner

根据是流处理作业还是批处理作业，Table API & SQL会被转换成DataStream或者DataSet程序。一个查询在内部表示为一个逻辑查询计划，会被转换为两个阶段：

- 1.逻辑查询计划优化
- 2.转换成DataStream或者DataSet程序

上面的两个阶段只有下面的操作被执行时才会被执行：

- 当一个表被输出到TableSink时，比如调用了Table.insertInto()方法
- 当执行更新查询时，比如调用TableEnvironment.sqlUpdate()方法
- 当一个表被转换为DataStream或者DataSet时

一旦执行上述两个阶段，Table API & SQL的操作会被看做是普通的DataStream或者DataSet程序，所以当 `StreamExecutionEnvironment.execute()` 或者 `ExecutionEnvironment.execute()` 被调用时，会执行转换后的程序。

Blink planner

无论是批处理作业还是流处理作业，如果使用的是Blink planner，底层都会被转换为DataStream程序。在一个查询在内部表示为一个逻辑查询计划，会被转换成两个阶段：

- 1.逻辑查询计划优化
- 2.转换成DataStream程序

对于 `TableEnvironment` and `StreamTableEnvironment` 而言，一个查询的转换是不同的

首先对于TableEnvironment，当TableEnvironment.execute()方法执行时，Table API & SQL的查询才会被转换，因为TableEnvironment会将多个sink优化为一个DAG。

对于StreamTableEnvironment，转换发生的时间与old planner相同。

与DataStream & DataSet API集成

对于Old planner与Blink planner而言，只要是流处理的操作，都可以与DataStream API集成，仅仅只有**Old planner**才可以与**DataSet API集成**，由于Blink planner的批处理作业会被转换成DataStream程序，所以不能够与DataSet API集成。值得注意的是，下面提到的table与DataSet之间的转换仅适用于Old planner。

Table API & SQL的查询很容易与DataStream或者DataSet程序集成，并可以将Table API & SQL的查询嵌入DataStream或者DataSet程序中。DataStream或者DataSet可以转换成表，反之，表也可以被转换成DataStream或者DataSet。

从DataStream或者DataSet中注册临时表(视图)

****尖叫提示：****只能将DataStream或者DataSet转换为临时表(视图)

下面演示DataStream的转换，对于DataSet的转换类似。

```
1 // 获取StreamTableEnvironment
2 StreamTableEnvironment tableEnv = ...;
3 DataStream<Tuple2<Long, String>> stream = ...
4 // 将DataStream注册为一个名为myTable的视图, 其中字段分别为"f0", "f1"
5 tableEnv.createTemporaryView("myTable", stream);
6 // 将DataStream注册为一个名为myTable2的视图, 其中字段分别为"myLong", "myString"
7 tableEnv.createTemporaryView("myTable2", stream, "myLong, myString");
```

将DataStream或者DataSet转化为Table对象

可以直接将DataStream或者DataSet转换为Table对象，之后可以使用Table API进行查询操作。下面演示DataStream的转换，对于DataSet的转换类似。

```
1 // 获取StreamTableEnvironment
2 StreamTableEnvironment tableEnv = ...;
3 DataStream<Tuple2<Long, String>> stream = ...
4 // 将DataStream转换为Table对象, 默认的字段为"f0", "f1"
5 Table table1 = tableEnv.fromDataStream(stream);
6 // 将DataStream转换为Table对象, 默认的字段为"myLong", "myString"
7 Table table2 = tableEnv.fromDataStream(stream, "myLong, myString");
```

将表转换为DataStream或者DataSet

当将Table转为DataStream或者DataSet时，需要指定DataStream或者DataSet的数据类型。通常最方便的数据类型是row类型，Flink提供了很多的数据类型供用户选择，具体包括Row、POJO、样例类、Tuple和原子类型。

将表转换为DataStream

一个流处理查询的结果是动态变化的，所以将表转为DataStream时需要指定一个更新模式，共有两种模式：**Append Mode**和**Retract Mode**。

- **Append Mode**

如果动态表仅只有Insert操作，即之前输出的结果不会被更新，则使用该模式。如果更新或删除操作使用追加模式会失败报错

- **Retract Mode**

始终可以使用此模式。返回值是boolean类型。它用true或false来标记数据的插入和撤回，返回true代表数据插入，false代表数据的撤回。

```
1 // 获取StreamTableEnvironment.
2 StreamTableEnvironment tableEnv = ...;
3 // 包含两个字段的表(String name, Integer age)
4 Table table = ...
5 // 将表转为DataStream, 使用Append Mode追加模式, 数据类型为Row
6 DataStream<Row> dsRow = tableEnv.toAppendStream(table, Row.class);
7 // 将表转为DataStream, 使用Append Mode追加模式, 数据类型为定义好的TypeInfo
8 // on
9 TupleTypeInfo<Tuple2<String, Integer>> tupleType = new TupleTypeInfo<>(
10     Types.STRING(),
11     Types.INT());
12 DataStream<Tuple2<String, Integer>> dsTuple =
13     tableEnv.toAppendStream(table, tupleType);
14 // 将表转为DataStream, 使用的模式为Retract Mode撤回模式, 类型为Row
15 // 对于转换后的DataStream<Tuple2<Boolean, X>>, X表示流的数据类型,
16 // boolean值表示数据改变的类型, 其中INSERT返回true, DELETE返回的是false
17 DataStream<Tuple2<Boolean, Row>> retractStream =
18     tableEnv.toRetractStream(table, Row.class);
```

将表转换为DataSet

```
1 // 获取BatchTableEnvironment
2 BatchTableEnvironment tableEnv = BatchTableEnvironment.create(env);
3 // 包含两个字段的表(String name, Integer age)
4 Table table = ...
5 // 将表转为DataSet数据类型为Row
6 DataSet<Row> dsRow = tableEnv.toDataSet(table, Row.class);
7 // 将表转为DataSet, 通过TypeInfo定义Tuple2<String, Integer>数据类型
8 TupleTypeInfo<Tuple2<String, Integer>> tupleType = new TupleTypeInfo<>(
9     Types.STRING(),
10     Types.INT());
11 DataSet<Tuple2<String, Integer>> dsTuple =
12     tableEnv.toDataSet(table, tupleType);
```

表的Schema与数据类型之间的映射

表的Schema与数据类型之间的映射有两种方式：分别是基于字段下标位置的映射和基于字段名称的映射。

基于字段下标位置的映射

该方式是按照字段的顺序进行一一映射，使用方式如下：

```

1 // 获取StreamTableEnvironment
2 StreamTableEnvironment tableEnv = ...;
3 DataStream<Tuple2<Long, Integer>> stream = ...
4 // 将DataStream转为表, 默认的字段名为"f0"和"f1"
5 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream);
6 // 将DataStream转为表, 选取tuple的第一个元素, 指定一个名为"myLong"的字段名
7 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "myLong");
8 // 将DataStream转为表, 为tuple的第一个元素指定名为"myLong", 为第二个元素指定myInt
9 // 的字段名
10 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "myLong, myInt");

```

基于字段名称的映射

基于字段名称的映射方式支持任意的数据类型包括POJO类型, 可以很灵活地定义表Schema映射, 所有的字段被映射成一个具体的字段名称, 同时也可以使用"as"为字段起一个别名。其中Tuple元素的第一个元素为f0,第二个元素为f1, 以此类推。

```

1 // 获取StreamTableEnvironment
2 StreamTableEnvironment tableEnv = ...;
3 DataStream<Tuple2<Long, Integer>> stream = ...
4 // 将DataStream转为表, 默认的字段名为"f0"和"f1"
5 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream);
6 // 将DataStream转为表, 选择tuple的第二个元素, 指定一个名为"f1"的字段名
7 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "f1");
8 // 将DataStream转为表, 交换字段的顺序
9 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "f1, f0");
10 // 将DataStream转为表, 交换字段的顺序, 并为f1起别名为"myInt", 为f0起别名为"myLong"
11 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "f1 as myInt, f0 as myLong");

```

原子类型

Flink将 `Integer`, `Double`, `String` 或者普通的类型称之为原子类型, 一个数据类型为原子类型的DataStream或者DataSet可以被转成单个字段属性的表, 这个字段的类型与DataStream或者DataSet的数据类型一致, 这个字段的名称可以进行指定。

```

1 // 获取StreamTableEnvironment
2 StreamTableEnvironment tableEnv = ...;
3 // 数据类型为原子类型Long
4 DataStream<Long> stream = ...
5 // 将DataStream转为表, 默认的字段名为"f0"
6 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream);
7 // 将DataStream转为表, 指定字段名为myLong
8 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "myLong");

```

Tuple类型

Tuple类型的DataStream或者DataSet都可以转为表，可以重新设定表的字段名(即根据tuple元素的位置进行一一映射，转为表之后，每个元素都有一个别名)，如果不为字段指定名称，则使用默认的名称(java语言默认的是f0,f1,scala默认的是_1),用户也可以重新排列字段的顺序，并为每个字段起一个别名。

```
1 // 获取StreamTableEnvironment
2 StreamTableEnvironment tableEnv = ...;
3 //Tuple2<Long, String>类型的DataStream
4 DataStream<Tuple2<Long, String>> stream = ...
5 // 将DataStream转为表，默认的字段名为 "f0", "f1"
6 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream);
7 // 将DataStream转为表，指定字段名为 "myLong", "myString"(按照Tuple元素的顺序位置)
8
9 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "myLong, myString");
10 // 将DataStream转为表，指定字段名为 "f0", "f1", 并且交换顺序
11 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "f1, f0");
12 // 将DataStream转为表，只选择Tuple的第二个元素，指定字段名为"f1"
13 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "f1");
14 // 将DataStream转为表，为Tuple的第二个元素指定别名为myString，为第一个元素指定字段名为myLong
15 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "f1 as 'myString', f0 as 'myLong'");
```

POJO类型

当将POJO类型的DataStream或者DataSet转为表时，如果不指定表名，则默认使用的是POJO字段本身的名称，原始字段名称的映射需要指定原始字段的名称，可以为其起一个别名，也可以调换字段的顺序，也可以只选择部分的字段。

```
1 // 获取StreamTableEnvironment
2 StreamTableEnvironment tableEnv = ...;
3 //数据类型为Person的POJO类型，字段包括"name"和"age"
4 DataStream<Person> stream = ...
5 // 将DataStream转为表，默认的字段名称为"age", "name"
6 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream);
7 // 将DataStream转为表，为"age"字段指定别名myAge，为"name"字段指定别名myName
8 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "age as myAge, name as myName");
9
10 // 将DataStream转为表，只选择一个name字段
11 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "name");
12 // 将DataStream转为表，只选择一个name字段，并起一个别名myName
13 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "name as myName");
```

Row类型

Row类型的DataStream或者DataSet转为表的过程中，可以根据字段的位置或者字段名称进行映射，同时也可以为字段起一个别名，或者只选择部分字段。

```
1 // 获取StreamTableEnvironment
2 StreamTableEnvironment tableEnv = ...;
3 // Row类型的DataStream, 通过RowTypeInfo指定两个字段"name"和"age"
4 DataStream<Row> stream = ...
5 // 将DataStream转为表, 默认的字段名为原始字段名"name"和"age"
6 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream);
7 // 将DataStream转为表, 根据位置映射, 为第一个字段指定myName别名, 为第二个字段指定my
8 // Age别名
9 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "myName, myAge");
10 // 将DataStream转为表, 根据字段名映射, 为name字段起别名myName, 为age字段起别名myA
11 // ge
12 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "name as myName, age as my
13 // Age");
14 // 将DataStream转为表, 根据字段名映射, 只选择name字段
15 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "name");
16 // 将DataStream转为表, 根据字段名映射, 只选择name字段, 并起一个别名"myName"
17 Table table = tableEnv.fromDataStream(stream, "name as myName");
```

查询优化

Old planner

Apache Flink利用Apache Calcite来优化和转换查询。当前执行的优化包括投影和过滤器下推，去相关子查询以及其他类型的查询重写。Old Planner目前不支持优化JOIN的顺序，而是按照查询中定义的顺序执行它们。

通过提供一个 `CalciteConfig` 对象，可以调整在不同阶段应用的优化规则集。这可通过调用 `CalciteConfig.createBuilder()` 方法来进行创建，并通过调用 `tableEnv.getConfig.setPlannerConfig(calciteConfig)` 方法将该对象传递给TableEnvironment。

Blink planner

Apache Flink利用并扩展了Apache Calcite来执行复杂的查询优化。这包括一系列基于规则和基于成本的优化(cost_based)，例如：

- 基于Apache Calcite的去相关子查询
- 投影裁剪
- 分区裁剪

- 过滤器谓词下推
- 过滤器下推
- 子计划重复数据删除以避免重复计算
- 特殊的子查询重写，包括两个部分：
 - 将IN和EXISTS转换为左半联接(left semi-join)
 - 将NOT IN和NOT EXISTS转换为left anti-join
- 调整join的顺序，需要启用 `table.optimizer.join-reorder-enabled`

注意： IN / EXISTS / NOT IN / NOT EXISTS当前仅在子查询重写的结合条件下受支持。

查询优化器不仅基于计划，而且还可以基于数据源的统计信息以及每个操作的细粒度开销(例如io, cpu, 网络和内存) ,从而做出更加明智且合理的优化决策。

高级用户可以通过 `CalciteConfig` 对象提供自定义优化规则，通过调用 `tableEnv.getConfig.setPlannerConfig(calciteConfig)`，将参数传递给TableEnvironment。

查看执行计划

SQL语言支持通过explain来查看某条SQL的执行计划，Flink Table API也可以通过调用 `explain()`方法来查看具体的执行计划。该方法返回一个字符串用来描述三个部分计划，分别为：

1. 关系查询的抽象语法树，即未优化的逻辑查询计划，
2. 优化的逻辑查询计划
3. 实际执行计划

```

1 | StreamExecutionEnvironment env = StreamExecutionEnvironment.getExecution
2 | Environment();
3 | StreamTableEnvironment tEnv = StreamTableEnvironment.create(env);
4 | DataStream<Tuple2<Integer, String>> stream1 = env.fromElements(new Tuple
5 | 2<>(1, "hello"));
6 | DataStream<Tuple2<Integer, String>> stream2 = env.fromElements(new Tuple
7 | 2<>(1, "hello"));
8 | Table table1 = tEnv.fromDataStream(stream1, "count, word");
9 | Table table2 = tEnv.fromDataStream(stream2, "count, word");
10 | Table table = table1
11 |     .where("LIKE(word, 'F%')")
12 |     .unionAll(table2);
   | // 查看执行计划
   | String explanation = tEnv.explain(table);
   | System.out.println(explanation);

```

执行计划的结果为：

```
1  == 抽象语法树 ==
2  LogicalUnion(all=[true])
3      LogicalFilter(condition=[LIKE($1, _UTF-16LE'F%')])
4          FlinkLogicalDataStreamScan(id=[1], fields=[count, word])
5          FlinkLogicalDataStreamScan(id=[2], fields=[count, word])
6
7  == 优化的逻辑执行计划 ==
8  DataStreamUnion(all=[true], union all=[count, word])
9      DataStreamCalc(select=[count, word], where=[LIKE(word, _UTF-16LE'F%')])
10 )
11     DataStreamScan(id=[1], fields=[count, word])
12     DataStreamScan(id=[2], fields=[count, word])
13
14 == 物理执行计划 ==
15 Stage 1 : Data Source
16     content : collect elements with CollectionInputFormat
17
18 Stage 2 : Data Source
19     content : collect elements with CollectionInputFormat
20
21     Stage 3 : Operator
22         content : from: (count, word)
23         ship_strategy : REBALANCE
24
25     Stage 4 : Operator
26         content : where: (LIKE(word, _UTF-16LE'F%')), se
27 lect: (count, word)
28         ship_strategy : FORWARD
29
30     Stage 5 : Operator
31         content : from: (count, word)
32         ship_strategy : REBALANCE
```

小结

本文主要介绍了Flink TableAPI &SQL，首先介绍了Flink Table API &SQL的基本概念，然后介绍了构建Flink Table API & SQL程序所需要的依赖，接着介绍了Flink的两种planner，还介绍了如何注册表以及DataStream、DataSet与表的相互转换，最后介绍了Flink的两种planner对应的查询优化并给出了一个查看执行计划的案例。