



IoTDB-Quality 用户文档

作者：数据质量组

组织：清华大学软件学院

时间：2021 年 4 月 22 日

目录

1	开始	1
1.1	概述	1
1.2	系统对标	1
1.3	常见问题	2
2	数据画像	3
2.1	Distinct	3
2.2	Histogram	4
2.3	Integral	5
2.4	Mad	7
2.5	Median	9
2.6	Mode	10
2.7	Percentile	11
2.8	Sample	12
2.9	Skew	14
2.10	Spread	15
2.11	Stddev	16
3	数据质量	18
3.1	Completeness	18
3.2	Consistency	20
3.3	Timeliness	22
3.4	Validity	25
4	数据修复	28
4.1	Fill(TODO)	28
4.2	TimestampRepair(TODO)	28
4.3	ValueRepair	28
5	数据匹配	32
5.1	Cov(TODO)	32
5.2	DTW(TODO)	32
5.3	Pearson(TODO)	32
5.4	SeriesAlign(TODO)	32
5.5	SeriesSimilarity(TODO)	32
5.6	ValueAlign(TODO)	32

6	异常检测	33
6.1	KSigma(TODO)	33
6.2	LOF(TODO)	34
6.3	Range(TODO)	34
7	复杂事件处理	36
7.1	AND(TODO)	36
7.2	EventMatching(TODO)	36
7.3	EventNameRepair(TODO)	36
7.4	EventTag(TODO)	36
7.5	EventTimeRepair(TODO)	36
7.6	MissingEventRecovery(TODO)	36
7.7	SEQ(TODO)	36

第 1 章 开始

1.1 概述

1.1.1 什么是 IoTDB-Quality

Apache IoTDB (Internet of Things Database) 是一个时序数据的数据管理系统，可以为用户提供数据收集、存储和分析等特定的服务。

对基于时序数据的应用而言，数据质量至关重要。**IoTDB-Quality** 基于 IoTDB 用户自定义函数 (UDF)，实现了一系列关于数据质量的函数，包括数据画像、数据质量评估与修复等，有效满足了工业领域对数据质量的需求。

1.1.2 快速开始

1. 下载包含全部依赖的 jar 包和注册脚本；
2. 将 jar 包复制到 IoTDB 程序目录的 `ext\udf` 目录下；
3. 运行 `sbin\start-server.bat`（在 Windows 下）或 `sbin\start-server.sh`（在 Linux 或 MacOS 下）以启动 IoTDB 服务器；
4. 将注册脚本复制到 IoTDB 的程序目录下，并运行注册脚本以注册 UDF。

1.1.3 联系我们

- Email: iotdb-quality@protonmail.com

1.2 系统对标

1.2.1 InfluxDB

InfluxDB 是一个流行的时序数据库。InfluxQL 是它的查询语言，其部分通用函数与数据画像相关。这些函数与 IoTDB-Quality 数据画像函数的对比如下（*Native* 指该函数已经作为 IoTDB 的 Native 函数实现，*Built-in UDF* 指该函数已经作为 IoTDB 的内建 UDF 函数实现）：

IoTDB-Quality 的数据画像函数	InfluxQL 的通用函数
<i>Native</i>	COUNT()
Distinct	DISTINCT()
Integral	INTEGRAL()
<i>Native</i>	MEAN()
Median	MEDIAN()
Mode	MODE()
Spread	SPREAD()
Stddev	STDDEV()
<i>Native</i>	SUM()
<i>Built-in UDF</i>	BOTTOM()
<i>Native</i>	FIRST()
<i>Native</i>	LAST()
<i>Native</i>	MAX()
<i>Native</i>	MIN()
Percentile	PERCENTILE()
Sample	SAMPLE()
<i>Built-in UDF</i>	TOP()
Histogram	HISTOGRAM()
Mad	
Skew	

1.3 常见问题

1.3.1 函数名是否大小写敏感

函数名是大小写不敏感的，用户可以根据自己的使用习惯，选择大写、小写或是大小写混合。

第 2 章 数据画像

2.1 Distinct

2.1.1 函数简介

本函数可以返回输入序列中出现的所有不同的元素。

函数名：DISTINCT

输入序列：仅支持单个输入序列，类型可以是任意的

输出序列：输出单个序列，类型与输入相同。

提示：

- 输出序列的时间戳是无意义的。输出顺序与元素出现顺序一致。
- 缺失值和空值将被忽略，但 **NaN** 不会被忽略。

2.1.2 使用示例

输入序列：

	Time root.test.d2.s2
[2020-01-01T08:00:00.001+08:00]	Hello
[2020-01-01T08:00:00.002+08:00]	hello
[2020-01-01T08:00:00.003+08:00]	Hello
[2020-01-01T08:00:00.004+08:00]	World
[2020-01-01T08:00:00.005+08:00]	World

用于查询的 SQL 语句：

```
select distinct(s2) from root.test.d2
```

输出序列：

	Time distinct(root.test.d2.s2)
[1970-01-01T08:00:00.001+08:00]	Hello
[1970-01-01T08:00:00.002+08:00]	hello
[1970-01-01T08:00:00.003+08:00]	World

2.2 Histogram

2.2.1 函数简介

本函数用于计算单列数值型数据的分布直方图。

函数名：HISTOGRAM

输入序列：仅支持单个输入序列，类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE。

参数：

- **start**：表示所求数据范围的下限，默认值为 `-Double.MAX_VALUE`。
- **end**：表示所求数据范围的上限，默认值为 `Double.MAX_VALUE`，**start** 的值必须小于或等于 **end**。
- **count**：表示直方图分桶的数量，默认值为 1，其值必须为正整数。

输出序列：直方图分桶的值，其中第 i 个桶（从 1 开始计数）表示的数据范围下界为 $start + (i - 1) \cdot \frac{end - start}{count}$ ，数据范围上界为 $start + i \cdot \frac{end - start}{count}$ 。

提示：

- 如果某个数据点的数值小于 **start**，它会被放入第 1 个桶；如果某个数据点的数值大于 **end**，它会被放入最后 1 个桶。
- 数据中的空值、缺失值和 **NaN** 将会被忽略。

2.2.2 使用示例

输入序列：

Time root.test.d1.s1	
[2020-01-01T00:00:00.000+08:00]	1.0
[2020-01-01T00:00:01.000+08:00]	2.0
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	3.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	4.0
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	5.0
[2020-01-01T00:00:05.000+08:00]	6.0
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	7.0
[2020-01-01T00:00:07.000+08:00]	8.0
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	9.0
[2020-01-01T00:00:09.000+08:00]	10.0
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	11.0
[2020-01-01T00:00:11.000+08:00]	12.0
[2020-01-01T00:00:12.000+08:00]	13.0
[2020-01-01T00:00:13.000+08:00]	14.0
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	15.0
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	16.0
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	17.0
[2020-01-01T00:00:17.000+08:00]	18.0

2020-01-01T00:00:18.000+08:00	19.0
2020-01-01T00:00:19.000+08:00	20.0
+-----+	

用于查询的 SQL 语句:

```
select histogram(s1,"start"="1","end"="20","count"="10") from root.test.d1
```

输出序列:

Time histogram(root.test.d1.s1, "start"="1", "end"="20", "count"="10")	
+-----+	
1970-01-01T08:00:00.000+08:00	2
1970-01-01T08:00:00.001+08:00	2
1970-01-01T08:00:00.002+08:00	2
1970-01-01T08:00:00.003+08:00	2
1970-01-01T08:00:00.004+08:00	2
1970-01-01T08:00:00.005+08:00	2
1970-01-01T08:00:00.006+08:00	2
1970-01-01T08:00:00.007+08:00	2
1970-01-01T08:00:00.008+08:00	2
1970-01-01T08:00:00.009+08:00	2
+-----+	

2.3 Integral

2.3.1 函数简介

本函数用于计算时间序列的数值积分，即以时间为横坐标、数值为纵坐标绘制的折线图中折线以下的面积。

函数名： INTEGRAL

输入序列： 仅支持单个输入序列，类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE。

参数：

- **unit**：积分求解所用的时间轴单位，取值为"1S", "1s", "1m", "1H", "1d"（区分大小写），分别表示以毫秒、秒、分钟、小时、天为单位计算积分。

缺省情况下取"1s"，以秒为单位。

输出序列： 输出单个序列，类型为 DOUBLE，序列仅包含一个时间戳为 0、值为积分结果的数据点。

提示：

- 积分值等于折线图中每相邻两个数据点和时间轴形成的直角梯形的面积之和，不同时间单位下相当于横轴进行不同倍数放缩，得到的积分值可直接按放缩倍数转换。
- 数据中的空值、缺失值和 NaN 将会被忽略。折线将以临近两个有值数据点为准。

2.3.2 使用示例

2.3.2.1 参数缺省

缺省情况下积分以 1s 为时间单位。

输入序列：

Time root.test.d1.s1	
2020-01-01T00:00:01.000+08:00	1
2020-01-01T00:00:02.000+08:00	2
2020-01-01T00:00:03.000+08:00	5
2020-01-01T00:00:04.000+08:00	6
2020-01-01T00:00:05.000+08:00	7
2020-01-01T00:00:08.000+08:00	8
2020-01-01T00:00:09.000+08:00	NaN
2020-01-01T00:00:10.000+08:00	10

用于查询的 SQL 语句：

```
select integral(s1) from root.test.d1 where time <= 2020-01-01 00:00:10
```

输出序列：

Time integral(root.test.d1.s1)	
1970-01-01T08:00:00.000+08:00	57.5

其计算公式为：

$$\frac{1}{2}[(1+2) \times 1 + (2+5) \times 1 + (5+6) \times 1 + (6+7) \times 1 + (7+8) \times 3 + (8+10) \times 2] = 57.5$$

2.3.2.2 指定时间单位

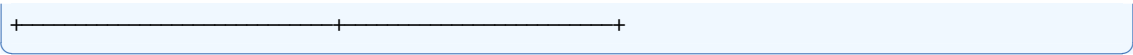
指定以分钟为时间单位。

输入序列同上，用于查询的 SQL 语句如下：

```
select integral(s1, "unit"="lm") from root.test.d1 where time <= 2020-01-01 00:00:10
```

输出序列：

Time integral(root.test.d1.s1)	
1970-01-01T08:00:00.000+08:00	0.958



其计算公式为：

$$\frac{1}{2 \times 60} [(1+2) \times 1 + (2+3) \times 1 + (5+6) \times 1 + (6+7) \times 1 + (7+8) \times 3 + (8+10) \times 2] = 0.958$$

2.4 Mad

2.4.1 函数简介

本函数用于计算单列数值型数据的近似或精确绝对中位差，绝对中位差为所有数值与其中位数绝对偏移量的中位数。

如有数据集 {1, 3, 3, 5, 5, 6, 7, 8, 9}，其中位数为 5，所有数值与中位数的偏移量的绝对值为 {0, 0, 1, 2, 2, 2, 3, 4, 4}，其中位数为 2，故而原数据集的绝对中位差为 2。

函数名：MAD

输入序列：仅支持单个输入序列，类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE。

参数：

- error**：近似绝对中位差的基于数值的误差百分比，取值范围为 [0,1]，默认值为 0。
如当 **error** =0.01 时，记精确绝对中位差为 a，近似绝对中位差为 b，不等式 $0.99a \leq b \leq 1.01a$ 成立。当 **error** =0 时，计算结果为精确绝对中位差。

输出序列：输出单个序列，类型为 DOUBLE，序列仅包含一个时间戳为 0、值为近似绝对中位差的数据点。

提示：数据中的空值、缺失值和 NaN 将会被忽略。

2.4.2 使用示例

2.4.2.1 精确查询

当 **error** 参数缺省或为 0 时，本函数计算精确绝对中位差。

输入序列：

Time root.test.s0	
[2021-03-17T10:32:17.054+08:00]	0.5319929
[2021-03-17T10:32:18.054+08:00]	0.9304316
[2021-03-17T10:32:19.054+08:00]	-1.4800133
[2021-03-17T10:32:20.054+08:00]	0.6114087
[2021-03-17T10:32:21.054+08:00]	2.5163336
[2021-03-17T10:32:22.054+08:00]	-1.0845392
[2021-03-17T10:32:23.054+08:00]	1.0562582
[2021-03-17T10:32:24.054+08:00]	1.3867859

```

[2021-03-17T10:32:25.054+08:00] -0.45429882|
[2021-03-17T10:32:26.054+08:00]  1.0353678|
[2021-03-17T10:32:27.054+08:00]  0.7307929|
[2021-03-17T10:32:28.054+08:00]  2.3167255|
[2021-03-17T10:32:29.054+08:00]  2.342443|
[2021-03-17T10:32:30.054+08:00]  1.5809103|
[2021-03-17T10:32:31.054+08:00]  1.4829416|
[2021-03-17T10:32:32.054+08:00]  1.5800357|
[2021-03-17T10:32:33.054+08:00]  0.7124368|
[2021-03-17T10:32:34.054+08:00] -0.78597564|
[2021-03-17T10:32:35.054+08:00]  1.2058644|
[2021-03-17T10:32:36.054+08:00]  1.4215064|
[2021-03-17T10:32:37.054+08:00]  1.2808295|
[2021-03-17T10:32:38.054+08:00] -0.6173715|
[2021-03-17T10:32:39.054+08:00]  0.06644377|
[2021-03-17T10:32:40.054+08:00]  2.349338|
[2021-03-17T10:32:41.054+08:00]  1.7335888|
[2021-03-17T10:32:42.054+08:00]  1.5872132|
.....
Total line number = 10000

```

用于查询的 SQL 语句:

```
select mad(s0) from root.test
```

输出序列:

```

+-----+-----+
|                Time| mad(root.test.s0)|
+-----+-----+
[1970-01-01T08:00:00.000+08:00]0.6806197166442871|
+-----+-----+

```

2.4.2.2 近似查询

当 `error` 参数取值不为 0 时, 本函数计算近似绝对中位差。

输入序列同上, 用于查询的 SQL 语句如下:

```
select mad(s0, "error"="0.01") from root.test
```

输出序列:

```

+-----+-----+
|                Time|mad(root.test.s0, "error"="0.01")|
+-----+-----+
[1970-01-01T08:00:00.000+08:00]                0.6806616245859518|
+-----+-----+

```


.....
Total line number = 10000

用于查询的 SQL 语句:

```
select median(s0, "error"="0.01") from root.test
```

输出序列:

Time median(root.test.s0, "error"="0.01")
[1970-01-01T08:00:00.000+08:00] 1.021884560585022

2.6 Mode

2.6.1 函数简介

本函数用于计算时间序列的众数，即出现次数最多的元素。

函数名： MODE

输入序列： 仅支持单个输入序列，类型可以是任意的。

输出序列： 输出单个序列，类型与输入相同，序列仅包含一个时间戳为 0、值为众数的数据点。

提示：

- 如果有多个出现次数最多的元素，将会输出最先出现的一个。
- 数据中的空值和缺失值将会被忽略，但 NaN 不会被忽略。

2.6.2 使用示例

输入序列:

Time root.test.d2.s2
[1970-01-01T08:00:00.001+08:00] Hello
[1970-01-01T08:00:00.002+08:00] hello
[1970-01-01T08:00:00.003+08:00] Hello
[1970-01-01T08:00:00.004+08:00] World
[1970-01-01T08:00:00.005+08:00] World
[1970-01-01T08:00:01.600+08:00] World
[1970-01-15T09:37:34.451+08:00] Hello
[1970-01-15T09:37:34.452+08:00] hello
[1970-01-15T09:37:34.453+08:00] Hello
[1970-01-15T09:37:34.454+08:00] World
[1970-01-15T09:37:34.455+08:00] World

--

用于查询的 SQL 语句:

```
select mode(s2) from root.test.d2
```

输出序列:

Time mode(root.test.d2.s2)
1970-01-01T08:00:00.000+08:00 World

2.7 Percentile

2.7.1 函数简介

本函数用于计算单列数值型数据的近似分位数。

函数名: PERCENTILE

输入序列: 仅支持单个输入序列, 类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE。

参数:

- rank: 所求分位数在所有数据中的排名百分比, 取值范围为 [0,1], 默认值为 0.5。如当设为 0.5 时则计算中位数。
- error: 近似分位数的基于排名的误差百分比, 取值范围为 [0,1], 默认值为 0。如 rank=0.5 且 error=0.01, 则计算出的分位数的真实排名百分比在 0.49~0.51 之间。当 error=0 时, 计算结果为精确分位数。

输出序列: 输出单个序列, 类型为 DOUBLE, 序列仅包含一个时间戳为 0、值为近似分位数的数据点。

提示: 数据中的空值、缺失值和 NaN 将会被忽略。

2.7.2 使用示例

输入序列:

Time root.test.s0
2021-03-17T10:32:17.054+08:00 0.5319929
2021-03-17T10:32:18.054+08:00 0.9304316
2021-03-17T10:32:19.054+08:00 -1.4800133
2021-03-17T10:32:20.054+08:00 0.6114087
2021-03-17T10:32:21.054+08:00 2.5163336
2021-03-17T10:32:22.054+08:00 -1.0845392
2021-03-17T10:32:23.054+08:00 1.0562582

```
[2021-03-17T10:32:24.054+08:00| 1.3867859|
[2021-03-17T10:32:25.054+08:00| -0.45429882|
[2021-03-17T10:32:26.054+08:00| 1.0353678|
[2021-03-17T10:32:27.054+08:00| 0.7307929|
[2021-03-17T10:32:28.054+08:00| 2.3167255|
[2021-03-17T10:32:29.054+08:00| 2.342443|
[2021-03-17T10:32:30.054+08:00| 1.5809103|
[2021-03-17T10:32:31.054+08:00| 1.4829416|
[2021-03-17T10:32:32.054+08:00| 1.5800357|
[2021-03-17T10:32:33.054+08:00| 0.7124368|
[2021-03-17T10:32:34.054+08:00| -0.78597564|
[2021-03-17T10:32:35.054+08:00| 1.2058644|
[2021-03-17T10:32:36.054+08:00| 1.4215064|
[2021-03-17T10:32:37.054+08:00| 1.2808295|
[2021-03-17T10:32:38.054+08:00| -0.6173715|
[2021-03-17T10:32:39.054+08:00| 0.06644377|
[2021-03-17T10:32:40.054+08:00| 2.349338|
[2021-03-17T10:32:41.054+08:00| 1.7335888|
[2021-03-17T10:32:42.054+08:00| 1.5872132|
```

.....

Total line number = 10000

用于查询的 SQL 语句:

```
select percentile(s0, "rank"="0.2", "error"="0.01") from root.test
```

输出序列:

```
+-----+-----+
|                Time|percentile(root.test.s0, "rank"="0.2", "error"="0.01")|
+-----+-----+
[1970-01-01T08:00:00.000+08:00|                                0.1801469624042511|
+-----+-----+
```

2.8 Sample

2.8.1 函数简介

本函数对输入序列进行采样，即从输入序列中选取指定数量的数据点并输出。目前，本函数支持两种采样方法：**蓄水池采样法（reservoir sampling）**对数据进行随机采样，所有数据点被采样的概率相同；**等距采样法（isometric sampling）**按照相等的索引间隔对数据进行采样。

函数名：SAMPLE

输入序列：仅支持单个输入序列，类型可以是任意的。

参数：

- **method**: 采样方法, 取值为'reservoir' 或'isometric'。在缺省情况下, 采用蓄水池采样法。
- **k**: 采样数, 它是一个正整数, 在缺省情况下为 1。

输出序列: 输出单个序列, 类型与输入序列相同。该序列的长度为采样数, 序列中的每一个数据点都来自于输入序列。

提示: 如果采样数大于序列长度, 那么输入序列中所有的数据点都会被输出。

2.8.2 使用示例

2.8.2.1 蓄水池采样

当 **method** 参数为'reservoir' 或缺省时, 采用蓄水池采样法对输入序列进行采样。由于该采样方法具有随机性, 下面展示的输出序列只是一种可能的结果。

输入序列:

Time root.test.d1.s1	
[2020-01-01T00:00:01.000+08:00]	1.0
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	2.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	3.0
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	4.0
[2020-01-01T00:00:05.000+08:00]	5.0
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	6.0
[2020-01-01T00:00:07.000+08:00]	7.0
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	8.0
[2020-01-01T00:00:09.000+08:00]	9.0
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	10.0

用于查询的 SQL 语句:

```
select sample(s1, 'method'='reservoir', 'k'='5') from root.test.d1
```

输出序列:

Time sample(root.test.d1.s1, "method"="reservoir", "k"="5")	
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	2.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	3.0
[2020-01-01T00:00:05.000+08:00]	5.0
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	8.0
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	10.0

2.8.2.2 等距采样

当 `method` 参数为 'isometric' 时，采用等距采样法对输入序列进行采样。
输入序列同上，用于查询的 SQL 语句如下：

```
select sample(s1,'method'='isometric','k'='5') from root.test.d1
```

输出序列：

Time	sample(root.test.d1.s1, "method"="isometric", "k"="5")
[2020-01-01T00:00:01.000+08:00]	1.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	3.0
[2020-01-01T00:00:05.000+08:00]	5.0
[2020-01-01T00:00:07.000+08:00]	7.0
[2020-01-01T00:00:09.000+08:00]	9.0

2.9 Skew

2.9.1 函数简介

本函数用于计算单列数值型数据的总体偏度

函数名：SKEW

输入序列：仅支持单个输入序列，类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE

输出序列：输出单个序列，类型为 DOUBLE，序列仅包含一个时间戳为 0、值为总体偏度的数据点。

提示：数据中的空值、缺失值和 NaN 将会被忽略。

2.9.2 使用示例

输入序列：

Time	root.test.d1.s1
[2020-01-01T00:00:00.000+08:00]	1.0
[2020-01-01T00:00:01.000+08:00]	2.0
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	3.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	4.0
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	5.0
[2020-01-01T00:00:05.000+08:00]	6.0
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	7.0
[2020-01-01T00:00:07.000+08:00]	8.0
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	9.0

[2020-01-01T00:00:09.000+08:00]	10.0]
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	10.0]
[2020-01-01T00:00:11.000+08:00]	10.0]
[2020-01-01T00:00:12.000+08:00]	10.0]
[2020-01-01T00:00:13.000+08:00]	10.0]
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	10.0]
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	10.0]
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	10.0]
[2020-01-01T00:00:17.000+08:00]	10.0]
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	10.0]
[2020-01-01T00:00:19.000+08:00]	10.0]

用于查询的 SQL 语句:

```
select skew(s1) from root.test.d1
```

输出序列:

Time	skew(root.test.d1.s1)
[1970-01-01T08:00:00.000+08:00]	-0.9998427402292644]

2.10 Spread

2.10.1 函数简介

本函数用于计算时间序列的极差，即最大值减去最小值的结果。

函数名： SPREAD

输入序列： 仅支持单个输入序列，类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE。

输出序列： 输出单个序列，类型与输入相同，序列仅包含一个时间戳为 0、值为极差的数据点。

提示： 数据中的空值、缺失值和 NaN 将会被忽略。

2.10.2 使用示例

输入序列:

Time	root.test.d1.s1
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	100.0]
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	101.0]
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	102.0]

[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	104.0]
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	126.0]
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	108.0]
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	112.0]
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	113.0]
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	114.0]
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	116.0]
[2020-01-01T00:00:20.000+08:00]	118.0]
[2020-01-01T00:00:22.000+08:00]	120.0]
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	124.0]
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	126.0]
[2020-01-01T00:00:30.000+08:00]	NaN]

用于查询的 SQL 语句：

```
select spread(s1) from root.test.d1 where time <= 2020-01-01 00:00:30
```

输出序列：

Time spread(root.test.d1.s1
[1970-01-01T08:00:00.000+08:00] 26.0]

2.11 Stddev

2.11.1 函数简介

本函数用于计算单列数值型数据的总体标准差。

函数名： STDDEV

输入序列： 仅支持单个输入序列，类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE。

输出序列： 输出单个序列，类型为 DOUBLE。序列仅包含一个时间戳为 0、值为总体标准差的数据点。

提示： 数据中的空值、缺失值和 NaN 将会被忽略。

2.11.2 使用示例

输入序列：

Time root.test.d1.s1
[2020-01-01T00:00:00.000+08:00] 1.0]
[2020-01-01T00:00:01.000+08:00] 2.0]

[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	3.0]
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	4.0]
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	5.0]
[2020-01-01T00:00:05.000+08:00]	6.0]
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	7.0]
[2020-01-01T00:00:07.000+08:00]	8.0]
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	9.0]
[2020-01-01T00:00:09.000+08:00]	10.0]
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	11.0]
[2020-01-01T00:00:11.000+08:00]	12.0]
[2020-01-01T00:00:12.000+08:00]	13.0]
[2020-01-01T00:00:13.000+08:00]	14.0]
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	15.0]
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	16.0]
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	17.0]
[2020-01-01T00:00:17.000+08:00]	18.0]
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	19.0]
[2020-01-01T00:00:19.000+08:00]	20.0]

用于查询的 SQL 语句:

```
select stddev(s1) from root.test.d1
```

输出序列:

Time	stddev(root.test.d1.s1)
[1970-01-01T08:00:00.000+08:00]	5.7662812973353965]

第 3 章 数据质量

3.1 Completeness

3.1.1 函数简介

本函数用于计算时间序列的完整性。将输入序列划分为若干个连续且不重叠的窗口，分别计算每一个窗口的完整性，并输出窗口第一个数据点的时间戳和窗口的完整性。

函数名：COMPLETENESS

输入序列：仅支持单个输入序列，类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE。

参数：

- window**：每一个窗口包含的数据点数目（一个大于 0 的整数），最后一个窗口的数据点数目可能会不足。缺省情况下，全部输入数据都属于同一个窗口。

输出序列：输出单个序列，类型为 DOUBLE，其中每一个数据点的值的范围都是 [0,1]。

提示：只有当窗口内的数据点数目超过 10 时，才会进行完整性计算。否则，该窗口将被忽略，不做任何输出。

3.1.2 使用示例

3.1.2.1 参数缺省

在参数缺省的情况下，本函数将会把全部输入数据都作为同一个窗口计算完整性。
输入序列：

Time root.test.d1.s1	
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	100.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	101.0
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	102.0
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	104.0
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	126.0
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	108.0
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	112.0
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	113.0
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	114.0
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	116.0
[2020-01-01T00:00:20.000+08:00]	118.0
[2020-01-01T00:00:22.000+08:00]	120.0
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	124.0
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	126.0
[2020-01-01T00:00:30.000+08:00]	NaN

用于查询的 SQL 语句:

```
select completeness(s1) from root.test.d1 where time <= 2020-01-01 00:00:30
```

输出序列:

	Time completeness(root.test.d1.s1)	
2020-01-01T00:00:02.000+08:00		0.875

3.1.2.2 指定窗口大小

在指定窗口大小的情况下，本函数会把输入数据划分为若干个窗口计算完整性。

输入序列:

	Time root.test.d1.s1
2020-01-01T00:00:02.000+08:00	100.0
2020-01-01T00:00:03.000+08:00	101.0
2020-01-01T00:00:04.000+08:00	102.0
2020-01-01T00:00:06.000+08:00	104.0
2020-01-01T00:00:08.000+08:00	126.0
2020-01-01T00:00:10.000+08:00	108.0
2020-01-01T00:00:14.000+08:00	112.0
2020-01-01T00:00:15.000+08:00	113.0
2020-01-01T00:00:16.000+08:00	114.0
2020-01-01T00:00:18.000+08:00	116.0
2020-01-01T00:00:20.000+08:00	118.0
2020-01-01T00:00:22.000+08:00	120.0
2020-01-01T00:00:26.000+08:00	124.0
2020-01-01T00:00:28.000+08:00	126.0
2020-01-01T00:00:30.000+08:00	NaN
2020-01-01T00:00:32.000+08:00	130.0
2020-01-01T00:00:34.000+08:00	132.0
2020-01-01T00:00:36.000+08:00	134.0
2020-01-01T00:00:38.000+08:00	136.0
2020-01-01T00:00:40.000+08:00	138.0
2020-01-01T00:00:42.000+08:00	140.0
2020-01-01T00:00:44.000+08:00	142.0
2020-01-01T00:00:46.000+08:00	144.0
2020-01-01T00:00:48.000+08:00	146.0
2020-01-01T00:00:50.000+08:00	148.0
2020-01-01T00:00:52.000+08:00	150.0

[2020-01-01T00:00:54.000+08:00]	152.0
[2020-01-01T00:00:56.000+08:00]	154.0
[2020-01-01T00:00:58.000+08:00]	156.0
[2020-01-01T00:01:00.000+08:00]	158.0

用于查询的 SQL 语句:

```
select completeness(s1,"window"="15") from root.test.d1 where time <= 2020-01-01 00:01:00
```

输出序列:

Time completeness(root.test.d1.s1, "window"="15")
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00] 0.875
[2020-01-01T00:00:32.000+08:00] 1.0

3.2 Consistency

3.2.1 函数简介

本函数用于计算时间序列的一致性。将输入序列划分为若干个连续且不重叠的窗口，分别计算每一个窗口的一致性，并输出窗口第一个数据点的时间戳和窗口的时效性。

函数名: **CONSISTENCY**

输入序列: 仅支持单个输入序列，类型为 **INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE**

参数:

- **window**: 每一个窗口包含的数据点数目（一个大于 0 的整数），最后一个窗口的数据点数目可能会不足。缺省情况下，全部输入数据都属于同一个窗口。

输出序列: 输出单个序列，类型为 **DOUBLE**，其中每一个数据点的值的范围都是 [0,1]。

提示: 只有当窗口内的数据点数目超过 10 时，才会进行一致性计算。否则，该窗口将被忽略，不做任何输出。

3.2.2 使用示例

3.2.2.1 参数缺省

在参数缺省的情况下，本函数将会把全部输入数据都作为同一个窗口计算一致性。

输入序列:

Time root.test.d1.s1

[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	100.0]
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	101.0]
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	102.0]
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	104.0]
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	126.0]
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	108.0]
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	112.0]
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	113.0]
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	114.0]
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	116.0]
[2020-01-01T00:00:20.000+08:00]	118.0]
[2020-01-01T00:00:22.000+08:00]	120.0]
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	124.0]
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	126.0]
[2020-01-01T00:00:30.000+08:00]	NaN]

用于查询的 SQL 语句:

```
select consistency(s1) from root.test.d1 where time <= 2020-01-01 00:00:30
```

输出序列:

Time consistency(root.test.d1.s1)
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00] 0.9333333333333333]

3.2.2.2 指定窗口大小

在指定窗口大小的情况下, 本函数会把输入数据划分为若干个窗口计算一致性。

输入序列:

Time root.test.d1.s1
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00] 100.0]
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00] 101.0]
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00] 102.0]
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00] 104.0]
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00] 126.0]
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00] 108.0]
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00] 112.0]
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00] 113.0]
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00] 114.0]
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00] 116.0]
[2020-01-01T00:00:20.000+08:00] 118.0]

[2020-01-01T00:00:22.000+08:00]	120.0]
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	124.0]
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	126.0]
[2020-01-01T00:00:30.000+08:00]	NaN]
[2020-01-01T00:00:32.000+08:00]	130.0]
[2020-01-01T00:00:34.000+08:00]	132.0]
[2020-01-01T00:00:36.000+08:00]	134.0]
[2020-01-01T00:00:38.000+08:00]	136.0]
[2020-01-01T00:00:40.000+08:00]	138.0]
[2020-01-01T00:00:42.000+08:00]	140.0]
[2020-01-01T00:00:44.000+08:00]	142.0]
[2020-01-01T00:00:46.000+08:00]	144.0]
[2020-01-01T00:00:48.000+08:00]	146.0]
[2020-01-01T00:00:50.000+08:00]	148.0]
[2020-01-01T00:00:52.000+08:00]	150.0]
[2020-01-01T00:00:54.000+08:00]	152.0]
[2020-01-01T00:00:56.000+08:00]	154.0]
[2020-01-01T00:00:58.000+08:00]	156.0]
[2020-01-01T00:01:00.000+08:00]	158.0]

用于查询的 SQL 语句:

```
select consistency(s1,"window"="15") from root.test.d1 where time <= 2020-01-01 00:01:00
```

输出序列:

Time consistency(root.test.d1.s1, "window"="15")
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00] 0.9333333333333333]
[2020-01-01T00:00:32.000+08:00] 1.0]

3.3 Timeliness

3.3.1 函数简介

本函数用于计算时间序列的时效性。将输入序列划分为若干个连续且不重叠的窗口，分别计算每一个窗口的时效性，并输出窗口第一个数据点的时间戳和窗口的时效性。

函数名: TIMELINESS

输入序列: 仅支持单个输入序列，类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE

参数:

- **window**: 每一个窗口包含的数据点数目（一个大于 0 的整数），最后一个窗口的数据点数目可能会不足。缺省情况下，全部输入数据都属于同一个窗口。

输出序列：输出单个序列，类型为 DOUBLE，其中每一个数据点的值的范围都是 [0,1]。

提示：只有当窗口内的数据点数目超过 10 时，才会进行时效性计算。否则，该窗口将被忽略，不做任何输出。

3.3.2 使用示例

3.3.2.1 参数缺省

在参数缺省的情况下，本函数将会把全部输入数据都作为同一个窗口计算时效性。

输入序列：

Time root.test.d1.s1	
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	100.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	101.0
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	102.0
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	104.0
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	126.0
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	108.0
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	112.0
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	113.0
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	114.0
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	116.0
[2020-01-01T00:00:20.000+08:00]	118.0
[2020-01-01T00:00:22.000+08:00]	120.0
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	124.0
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	126.0
[2020-01-01T00:00:30.000+08:00]	NaN

用于查询的 SQL 语句：

```
select timeliness(s1) from root.test.d1 where time <= 2020-01-01 00:00:30
```

输出序列：

Time timeliness(root.test.d1.s1)	
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	0.9333333333333333

3.3.2.2 指定窗口大小

在指定窗口大小的情况下，本函数会把输入数据划分为若干个窗口计算时效性。

输入序列：

Time root.test.d1.s1	
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	100.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	101.0
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	102.0
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	104.0
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	126.0
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	108.0
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	112.0
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	113.0
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	114.0
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	116.0
[2020-01-01T00:00:20.000+08:00]	118.0
[2020-01-01T00:00:22.000+08:00]	120.0
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	124.0
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	126.0
[2020-01-01T00:00:30.000+08:00]	NaN
[2020-01-01T00:00:32.000+08:00]	130.0
[2020-01-01T00:00:34.000+08:00]	132.0
[2020-01-01T00:00:36.000+08:00]	134.0
[2020-01-01T00:00:38.000+08:00]	136.0
[2020-01-01T00:00:40.000+08:00]	138.0
[2020-01-01T00:00:42.000+08:00]	140.0
[2020-01-01T00:00:44.000+08:00]	142.0
[2020-01-01T00:00:46.000+08:00]	144.0
[2020-01-01T00:00:48.000+08:00]	146.0
[2020-01-01T00:00:50.000+08:00]	148.0
[2020-01-01T00:00:52.000+08:00]	150.0
[2020-01-01T00:00:54.000+08:00]	152.0
[2020-01-01T00:00:56.000+08:00]	154.0
[2020-01-01T00:00:58.000+08:00]	156.0
[2020-01-01T00:01:00.000+08:00]	158.0

用于查询的 SQL 语句:

```
select timeliness(s1, "window"="15") from root.test.d1 where time <= 2020-01-01 00:01:00
```

输出序列:

Time timeliness(root.test.d1.s1, "window"="15")	
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	0.9333333333333333
[2020-01-01T00:00:32.000+08:00]	1.0

3.4 Validity

3.4.1 函数简介

本函数用于计算时间序列的有效性。将输入序列划分为若干个连续且不重叠的窗口，分别计算每一个窗口的有效性，并输出窗口第一个数据点的时间戳和窗口的有效性。

函数名： VALIDITY

输入序列： 仅支持单个输入序列，类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE

参数：

- **window**：每一个窗口包含的数据点数目（一个大于 0 的整数），最后一个窗口的数据点数目可能会不足。缺省情况下，全部输入数据都属于同一个窗口。

输出序列： 输出单个序列，类型为 DOUBLE，其中每一个数据点的值的范围都是 [0,1]。

提示： 只有当窗口内的数据点数目超过 10 时，才会进行有效性计算。否则，该窗口将被忽略，不做任何输出。

3.4.2 使用示例

3.4.2.1 参数缺省

在参数缺省的情况下，本函数将会把全部输入数据都作为同一个窗口计算有效性。

输入序列：

Time root.test.d1.s1	
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	100.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	101.0
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	102.0
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	104.0
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	126.0
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	108.0
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	112.0
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	113.0
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	114.0
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	116.0
[2020-01-01T00:00:20.000+08:00]	118.0
[2020-01-01T00:00:22.000+08:00]	120.0
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	124.0
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	126.0
[2020-01-01T00:00:30.000+08:00]	NaN

用于查询的 SQL 语句：

```
select validity(s1) from root.test.d1 where time <= 2020-01-01 00:00:30
```

输出序列:

Time	validity(root.test.d1.s1)
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	0.8833333333333333

3.4.2.2 指定窗口大小

在指定窗口大小的情况下，本函数会把输入数据划分为若干个窗口计算有效性。

输入序列:

Time	root.test.d1.s1
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	100.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	101.0
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	102.0
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	104.0
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	126.0
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	108.0
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	112.0
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	113.0
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	114.0
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	116.0
[2020-01-01T00:00:20.000+08:00]	118.0
[2020-01-01T00:00:22.000+08:00]	120.0
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	124.0
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	126.0
[2020-01-01T00:00:30.000+08:00]	NaN
[2020-01-01T00:00:32.000+08:00]	130.0
[2020-01-01T00:00:34.000+08:00]	132.0
[2020-01-01T00:00:36.000+08:00]	134.0
[2020-01-01T00:00:38.000+08:00]	136.0
[2020-01-01T00:00:40.000+08:00]	138.0
[2020-01-01T00:00:42.000+08:00]	140.0
[2020-01-01T00:00:44.000+08:00]	142.0
[2020-01-01T00:00:46.000+08:00]	144.0
[2020-01-01T00:00:48.000+08:00]	146.0
[2020-01-01T00:00:50.000+08:00]	148.0
[2020-01-01T00:00:52.000+08:00]	150.0
[2020-01-01T00:00:54.000+08:00]	152.0
[2020-01-01T00:00:56.000+08:00]	154.0
[2020-01-01T00:00:58.000+08:00]	156.0

[2020-01-01T00:01:00.000+08:00]	158.0
+-----+-----+	

用于查询的 SQL 语句:

```
select validity(s1,"window"="15") from root.test.d1 where time <= 2020-01-01 00:01:00
```

输出序列:

+-----+-----+	
	Time validity(root.test.d1.s1, "window"="15")
+-----+-----+	
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	0.8833333333333333
[2020-01-01T00:00:32.000+08:00]	1.0
+-----+-----+	

第 4 章 数据修复

4.1 Fill(TODO)

4.1.1 函数简介

函数名： FILL

输入序列：支持多维输入序列，类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE

参数：

- **method**： “mean” 指使用均值方法；“median” 使用中值填补；“previous” 指使用前值方法；“MICE” 使用 multivariate imputation of chained equation 方法填补；“ARIMA” 使用回归滑动平均方法（默认）；“KNN” 使用 K 近邻方法；“EM” 使用期望最大化方法；
- **regression**： 当 method 指定为 mice 时使用，“lr” / “linear” 表示线性回归，“rf” 指随机森林；其他方式待完成中

输出序列：即修复后的多维序列。

4.2 TimestampRepair(TODO)

4.2.1 函数简介

本函数用于时间戳的等间隔修复。将根据提供的参考时间间隔 k ，采用最小化修复代价修复成等间隔的时间序列；不给定的话，根据全局间隔中位数确定时间间隔。

函数名： TIMESTAMPREPAIR

输入序列：仅支持单个输入序列，数据类型无要求

参数：

- **k**：参考时间间隔，可选。

输出序列：输出单个序列。

4.3 ValueRepair

4.3.1 函数简介

本函数用于对时间序列的数值进行修复。目前，本函数支持两种修复方法：**Screen** 是一种基于速度阈值的方法，在最小改动的前提下使得所有的速度符合阈值要求；**LsGreedy** 是一种基于速度变化似然的方法，将速度变化建模为高斯分布，并采用贪心算法极大化似然函数。

函数名： VALUEREPAIR

输入序列：仅支持单个输入序列，类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE。

参数:

- **method**: 修复时采用的方法, 取值为'Screen' 或'LsGreedy'。在缺省情况下, 使用 Screen 方法进行修复。
- **minSpeed**: 该参数仅在使用 Screen 方法时有效。当速度小于该值时会被视作数值异常点加以修复。在缺省情况下为中位数减去三倍绝对中位差。
- **maxSpeed**: 该参数仅在使用 Screen 方法时有效。当速度大于该值时会被视作数值异常点加以修复。在缺省情况下为中位数加上三倍绝对中位差。
- **center**: 该参数仅在使用 LsGreedy 方法时有效。对速度变化分布建立的高斯模型的中心。在缺省情况下为 0。
- **sigma**: 该参数仅在使用 LsGreedy 方法时有效。对速度变化分布建立的高斯模型的标准差。在缺省情况下为绝对中位差。

输出序列: 输出单个序列, 类型与输入序列相同。该序列是修复后的输入序列。

提示: 输入序列中的 NaN 在修复之前会先进行线性插值填补。

4.3.2 使用示例

4.3.2.1 使用 Screen 方法进行修复

当 **method** 缺省或取值为'Screen' 时, 本函数将使用 Screen 方法进行数值修复。

输入序列:

Time root.test.d2.s1	
+	
+	
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	100.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	101.0
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	102.0
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	104.0
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	126.0
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	108.0
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	112.0
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	113.0
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	114.0
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	116.0
[2020-01-01T00:00:20.000+08:00]	118.0
[2020-01-01T00:00:22.000+08:00]	100.0
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	124.0
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	126.0
[2020-01-01T00:00:30.000+08:00]	NaN
+	
+	

用于查询的 SQL 语句:

```
select valuerespair(s1) from root.test.d2
```

输出序列:

Time valuerepair(root.test.d2.s1)	
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	100.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	101.0
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	102.0
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	104.0
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	106.0
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	108.0
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	112.0
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	113.0
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	114.0
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	116.0
[2020-01-01T00:00:20.000+08:00]	118.0
[2020-01-01T00:00:22.000+08:00]	120.0
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	124.0
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	126.0
[2020-01-01T00:00:30.000+08:00]	128.0

4.3.2.2 使用 LsGreedy 方法进行修复

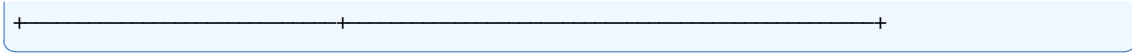
当 `method` 取值为 'LsGreedy' 时，本函数将使用 LsGreedy 方法进行数值修复。

输入序列同上，用于查询的 SQL 语句如下：

```
select valuerepair(s1,'method'='LsGreedy') from root.test.d2
```

输出序列：

Time valuerepair(root.test.d2.s1, "method"="LsGreedy")	
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	100.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	101.0
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	102.0
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	104.0
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	106.0
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	108.0
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	112.0
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	113.0
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	114.0
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	116.0
[2020-01-01T00:00:20.000+08:00]	118.0
[2020-01-01T00:00:22.000+08:00]	120.0
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	124.0
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	126.0
[2020-01-01T00:00:30.000+08:00]	128.0



第 5 章 数据匹配

5.1 Cov(TODO)

5.2 DTW(TODO)

5.3 Pearson(TODO)

5.4 SeriesAlign(TODO)

5.5 SeriesSimilarity(TODO)

5.6 ValueAlign(TODO)

第 6 章 异常检测

6.1 KSigma(TODO)

6.1.1 函数简介

本函数用于查找时间序列的 k 倍标准差分布异常。将根据提供的 k ，判断输入数据是否为超过 k -sigma 的极端分布，即分布异常，并输出所有异常点为新的时间序列。

函数名： KSIGMA

输入序列： 仅支持单个输入序列，类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE

参数：

- **k**：确定极端分布时标准差 sigma 的倍数。

输出序列： 输出单个序列，类型为 DOUBLE。

提示： k 应大于 0，否则将不做输出。

6.1.2 使用示例

6.1.2.1 指定 k

输入序列：

Time root.test.d1.s1	
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	0.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	50.0
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	100.0
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	150.0
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	200.0
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	200.0
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	200.0
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	200.0
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	200.0
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	200.0
[2020-01-01T00:00:20.000+08:00]	150.0
[2020-01-01T00:00:22.000+08:00]	100.0
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	50.0
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	0.0
[2020-01-01T00:00:30.000+08:00]	NaN

用于查询的 SQL 语句：

```
select ksigma(s1,"k"=1.0) from root.test.d1 where time <= 2020-01-01 00:00:30
```


输出序列:

Time	ksigma(root.test.d1.s1,"k"="3.0")
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	0.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	50.0
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	50.0
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	0.0

6.2 LOF(TODO)

6.2.1 函数简介

本函数使用局部离群点检测方法用于查找序列的密度异常。将根据提供的第 **k** 距离数及局部离群点因子 (lof) 阈值, 判断输入数据是否为离群点, 即异常, 并输出各点的判别结果。

函数名: LOF

输入序列: 多个输入序列, 类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE

参数:

- **k**: 使用第 **k** 距离计算局部离群点因子。
- **threshold**: 判断输入数据为局部离群点的局部离群点因子的下界, 默认为 1。局部离群点因子大于 1 表明其密度低于附近点, 更可能为离群点。

输出序列: 输出单个序列, 类型为 BOOLEAN。

提示: 不完整的数据行会被忽略, 不参与计算, 也不标记为离群点。

6.2.2 使用示例

6.2.2.1 指定第 **k** 距离数

6.2.2.2 指定第 **k** 距离数与局部离群点因子阈值

6.3 Range(TODO)

6.3.1 函数简介

本函数用于查找时间序列的范围异常。将根据提供的上界与下界, 判断输入数据是否越界, 即异常, 并输出所有异常点为新的时间序列。

函数名: RANGE

输入序列: 仅支持单个输入序列, 类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE

参数:

- **lower_bound**: 范围异常检测的下界。

- `upper_bound` : 范围异常检测的上界。

输出序列：输出单个序列，类型为 `DOUBLE`。

提示：应满足给定上界大于下界，否则将不做输出。

6.3.2 使用示例

6.3.2.1 指定上界与下界

输入序列：

Time	root.test.d1.s1
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	100.0]
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	101.0]
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	102.0]
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	104.0]
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	126.0]
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	108.0]
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	112.0]
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	113.0]
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	114.0]
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	116.0]
[2020-01-01T00:00:20.000+08:00]	118.0]
[2020-01-01T00:00:22.000+08:00]	120.0]
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	124.0]
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	126.0]
[2020-01-01T00:00:30.000+08:00]	NaN]

用于查询的 SQL 语句：

```
select range(s1,"lower_bound"="101.0","upper_bound"="125.0") from root.test.d1 where time <= 2020-01-01 00:00:30
```

输出序列：

Time	range(root.test.d1.s1,"lower_bound"="101.0","upper_bound"="125.0")
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	100.0]
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	126.0]

第 7 章 复杂事件处理

7.1 AND(TODO)

7.1.1 函数简介

本函数用于查询时间序列中具有并行关系的模式匹配，并输出匹配的个数。

函数名：SEQ

输入序列：仅支持单个输入序列，类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE

参数：

- **WITHIN**：匹配的时间序列的时间间隔的最大值。
- **ATLEAST**：匹配的时间序列的时间间隔的最小值。

输出序列：输出匹配的个数，类型为 INT32。

7.1.2 使用示例

TODO

7.2 EventMatching(TODO)

7.3 EventNameRepair(TODO)

7.4 EventTag(TODO)

7.5 EventTimeRepair(TODO)

7.6 MissingEventRecovery(TODO)

7.7 SEQ(TODO)

7.7.1 函数简介

本函数用于查询时间序列中具有顺序关系的模式匹配，并输出匹配的个数。

函数名：SEQ

输入序列：仅支持单个输入序列，类型为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE

参数：

- **WITHIN**：匹配的时间序列的时间间隔的最大值。
- **ATLEAST**：匹配的时间序列的时间间隔的最小值。

输出序列：输出匹配的个数，类型为 INT32。

7.7.2 使用示例

TODO