



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 6 月 15 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
2.12	TimeWeightedAvg	17
3	数据质量	19
3.1	Completeness	19
3.2	Consistency	21
3.3	Timeliness	23
3.4	Validity	26
4	数据修复	29
4.1	Fill(TODO)	29
4.2	TimestampRepair(TODO)	29
4.3	ValueRepair	29
5	数据匹配	33
5.1	Cov	33
5.2	Dtw	34
5.3	Pearson	35
5.4	SeriesAlign(TODO)	36
5.5	SeriesSimilarity(TODO)	36

5.6	ValueAlign(TODO)	36
6	异常检测	37
6.1	KSigma	37
6.2	LOF	38
6.3	Range	40
7	频域相关	42
7.1	Conv(TODO)	42
7.2	Deconv(TODO)	42
7.3	FFT(TODO)	42
7.4	Filter(TODO)	43
8	序列发现	44
8.1	ConsecutiveSequences	44
8.2	ConsecutiveWindows	45
9	复杂事件处理	47
9.1	AND(TODO)	47
9.2	EventMatching(TODO)	47
9.3	EventNameRepair(TODO)	47
9.4	EventTag(TODO)	47
9.5	EventTimeRepair(TODO)	47
9.6	MissingEventRecovery(TODO)	47
9.7	SEQ(TODO)	47

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。输出顺序是任意的。
- 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 **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精确或近似绝对中位差，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|
+-----+-----+

```

2.5 Median

2.5.1 函数简介

本函数用于计算单列数值型数据的精确或近似中位数。

函数名：MEDIAN

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

参数：

- **error**：近似中位数的基于排名的误差百分比，取值范围 [0,1)，默认值为 0。如当 **error**=0.01 时，计算出的中位数的真实排名百分比在 0.49~0.51 之间。当 **error**=0 时，计算结果为精确中位数。

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、值为中位数的数据点。

2.5.2 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 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，将会输出任意一个。
- 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精确或近似分位数。

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
+-----+-----+	

2.12 TimeWeightedAvg

2.12.1 函数简介

本函数用于计算时间序列的时间加权平均值，即在相同时间单位下的数值积分除以序列总的时间跨度。更多关于数值积分计算的信息请参考 `Integral` 函数。

函数名： TIMEWEIGHTEDAVG

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、值为时间加权平均结果的数据点。

提示：

- 时间加权的平均值等于在任意时间单位 `unit` 下计算的数值积分（即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），

除以相同时间单位下输入序列的时间跨度，其值与具体采用的时间单位无关，默认与 IoTDB 时间单位一致。

- 数据中的 **NaN** 将会被忽略。折线将以临近两个有值数据点为准。
- 输入序列为空时，函数输出结果为 0；仅有一个数据点时，输出结果为该点数值。

2.12.2 使用示例

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

输出序列：

Time timeweightavg(root.test.d1.s1)
[1970-01-01T08:00:00.000+08:00 5.75

其计算公式为：

$$\frac{1}{2}[(1+2) \times 1 + (2+5) \times 1 + (5+6) \times 1 + (6+7) \times 1 + (7+8) \times 3 + (8+10) \times 2] / 10 = 5.75$$

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。

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

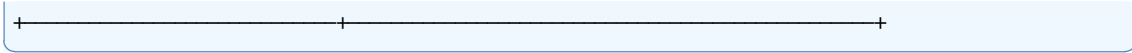
当 `method` 取值为 'LsGreedy' 时，本函数将使用 LsGreedy 方法进行数值修复。

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	value
repair(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

5.1.1 函数简介

本函数用于计算两列数值型数据的总体协方差。

函数名：COV

输入序列：仅支持两个输入序列，类型均为 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、值为总体协方差的数据点。

提示：

- 如果某行数据中包含空值、缺失值或 NaN，该行数据将会被忽略；
- 如果数据中所有的行都被忽略，函数将会输出 NaN。

5.1.2 使用示例

输入序列：

Time	root.test.d2.s1	root.test.d2.s2
[2020-01-01T00:00:02.000+08:00]	100.0	101.0
[2020-01-01T00:00:03.000+08:00]	101.0	null
[2020-01-01T00:00:04.000+08:00]	102.0	101.0
[2020-01-01T00:00:06.000+08:00]	104.0	102.0
[2020-01-01T00:00:08.000+08:00]	126.0	102.0
[2020-01-01T00:00:10.000+08:00]	108.0	103.0
[2020-01-01T00:00:12.000+08:00]	null	103.0
[2020-01-01T00:00:14.000+08:00]	112.0	104.0
[2020-01-01T00:00:15.000+08:00]	113.0	null
[2020-01-01T00:00:16.000+08:00]	114.0	104.0
[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	116.0	105.0
[2020-01-01T00:00:20.000+08:00]	118.0	105.0
[2020-01-01T00:00:22.000+08:00]	100.0	106.0
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	124.0	108.0
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	126.0	108.0
[2020-01-01T00:00:30.000+08:00]	NaN	108.0

用于查询的 SQL 语句：

```
select cov(s1,s2) from root.test.d2
```

输出序列：

Time	cov(root.test.d2.s1, root.test.d2.s2)
[1970-01-01T08:00:00.000+08:00]	12.291666666666666

5.2 Dtw

5.2.1 函数简介

本函数用于计算两列数值型数据的 DTW 距离。

函数名：DTW

输入序列：仅支持两个输入序列，类型均为 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、值为两个时间序列的 DTW 距离值。

提示：

- 如果某行数据中包含空值、缺失值或 NaN，该行数据将会被忽略；
- 如果数据中所有的行都被忽略，函数将会输出 0。

5.2.2 使用示例

输入序列：

Time	root.test.d2.s1	root.test.d2.s2
[1970-01-01T08:00:00.001+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.002+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.003+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.004+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.005+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.006+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.007+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.008+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.009+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.010+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.011+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.012+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.013+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.014+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.015+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.016+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.017+08:00]	1.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.018+08:00]	1.0	2.0

1970-01-01T08:00:00.019+08:00	1.0	2.0
1970-01-01T08:00:00.020+08:00	1.0	2.0

用于查询的 SQL 语句:

```
select dtw(s1,s2) from root.test.d2
```

输出序列:

Time dtw(root.test.d2.s1, root.test.d2.s2	
1970-01-01T08:00:00.000+08:00	20.0

5.3 Pearson

5.3.1 函数简介

本函数用于计算两列数值型数据的皮尔森相关系数。

函数名: PEARSON

输入序列: 仅支持两个输入序列, 类型均为 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、值为皮尔森相关系数的数据点。

提示:

- 如果某行数据中包含空值、缺失值或 NaN, 该行数据将会被忽略;
- 如果数据中所有的行都被忽略, 函数将会输出 NaN。

5.3.2 使用示例

输入序列:

	Time root.test.d2.s1 root.test.d2.s2	
2020-01-01T00:00:02.000+08:00	100.0	101.0
2020-01-01T00:00:03.000+08:00	101.0	null
2020-01-01T00:00:04.000+08:00	102.0	101.0
2020-01-01T00:00:06.000+08:00	104.0	102.0
2020-01-01T00:00:08.000+08:00	126.0	102.0
2020-01-01T00:00:10.000+08:00	108.0	103.0
2020-01-01T00:00:12.000+08:00	null	103.0
2020-01-01T00:00:14.000+08:00	112.0	104.0
2020-01-01T00:00:15.000+08:00	113.0	null
2020-01-01T00:00:16.000+08:00	114.0	104.0

[2020-01-01T00:00:18.000+08:00]	116.0]	105.0]
[2020-01-01T00:00:20.000+08:00]	118.0]	105.0]
[2020-01-01T00:00:22.000+08:00]	100.0]	106.0]
[2020-01-01T00:00:26.000+08:00]	124.0]	108.0]
[2020-01-01T00:00:28.000+08:00]	126.0]	108.0]
[2020-01-01T00:00:30.000+08:00]	NaN]	108.0]

用于查询的 SQL 语句:

```
select pearson(s1,s2) from root.test.d2
```

输出序列:

Time	pearson(root.test.d2.s1, root.test.d2.s2)
[1970-01-01T08:00:00.000+08:00]	0.5630881927754872]

5.4 SeriesAlign(TODO)

5.5 SeriesSimilarity(TODO)

5.6 ValueAlign(TODO)

第 6 章 异常检测

6.1 KSigma

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 σ 的倍数。

输出序列： 输出单个序列，类型与输入序列相同。

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

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 LOF 值。

函数名: LOF

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

参数:

- **method**: 使用的检测方法。默认为 default, 以高维数据计算。设置为 series, 将一维时间序列转换为高维数据计算。
- **k**: 使用第 k 距离计算局部离群点因子. 默认为 3。
- **window**: 每次读取数据的窗口长度。默认为 10000。
- **windowsize**: 使用 series 方法时, 转化高维数据的维数, 即单个窗口的大小。默认为 5。

输出序列: 输出单时间序列, 类型为 DOUBLE。

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 默认参数

输入序列:

Time	root.test.d1.s1	root.test.d1.s2
[1970-01-01T08:00:00.100+08:00]	0.0	0.0
[1970-01-01T08:00:00.200+08:00]	0.0	1.0
[1970-01-01T08:00:00.300+08:00]	1.0	1.0
[1970-01-01T08:00:00.400+08:00]	1.0	0.0
[1970-01-01T08:00:00.500+08:00]	0.0	-1.0

[1970-01-01T08:00:00.600+08:00]	-1.0	-1.0
[1970-01-01T08:00:00.700+08:00]	-1.0	0.0
[1970-01-01T08:00:00.800+08:00]	2.0	2.0
[1970-01-01T08:00:00.900+08:00]	0.0	null

查询语句:

```
select lof(s1,s2) from root.test.d1 where time<1000
```

输出序列:

Time lof(root.test.d1.s1, root.test.d1.s2)
[1970-01-01T08:00:00.100+08:00] 3.8274824267668244
[1970-01-01T08:00:00.200+08:00] 3.0117631741126156
[1970-01-01T08:00:00.300+08:00] 2.838155437762879
[1970-01-01T08:00:00.400+08:00] 3.0117631741126156
[1970-01-01T08:00:00.500+08:00] 2.73518261244453
[1970-01-01T08:00:00.600+08:00] 2.371440975708148
[1970-01-01T08:00:00.700+08:00] 2.73518261244453
[1970-01-01T08:00:00.800+08:00] 1.7561416374270742

6.2.2.2 诊断一维时间序列

输入序列:

Time root.test.d1.s1
[1970-01-01T08:00:00.100+08:00] 1.0
[1970-01-01T08:00:00.200+08:00] 2.0
[1970-01-01T08:00:00.300+08:00] 3.0
[1970-01-01T08:00:00.400+08:00] 4.0
[1970-01-01T08:00:00.500+08:00] 5.0
[1970-01-01T08:00:00.600+08:00] 6.0
[1970-01-01T08:00:00.700+08:00] 7.0
[1970-01-01T08:00:00.800+08:00] 8.0
[1970-01-01T08:00:00.900+08:00] 9.0
[1970-01-01T08:00:01.000+08:00] 10.0
[1970-01-01T08:00:01.100+08:00] 11.0
[1970-01-01T08:00:01.200+08:00] 12.0
[1970-01-01T08:00:01.300+08:00] 13.0
[1970-01-01T08:00:01.400+08:00] 14.0
[1970-01-01T08:00:01.500+08:00] 15.0
[1970-01-01T08:00:01.600+08:00] 16.0

1970-01-01T08:00:01.700+08:00	17.0
1970-01-01T08:00:01.800+08:00	18.0
1970-01-01T08:00:01.900+08:00	19.0
1970-01-01T08:00:02.000+08:00	20.0

查询语句:

```
select lof(s1, "method"="series") from root.test.d1 where time<1000
```

输出序列:

Time lof(root.test.d1.s1)
1970-01-01T08:00:00.100+08:00 3.77777777777778
1970-01-01T08:00:00.200+08:00 4.32727272727273
1970-01-01T08:00:00.300+08:00 4.85714285714286
1970-01-01T08:00:00.400+08:00 5.40909090909091
1970-01-01T08:00:00.500+08:00 5.94999999999999
1970-01-01T08:00:00.600+08:00 6.43243243243243
1970-01-01T08:00:00.700+08:00 6.79999999999999
1970-01-01T08:00:00.800+08:00 7.0
1970-01-01T08:00:00.900+08:00 7.0
1970-01-01T08:00:01.000+08:00 6.79999999999999
1970-01-01T08:00:01.100+08:00 6.43243243243243
1970-01-01T08:00:01.200+08:00 5.94999999999999
1970-01-01T08:00:01.300+08:00 5.40909090909091
1970-01-01T08:00:01.400+08:00 4.85714285714286
1970-01-01T08:00:01.500+08:00 4.32727272727273
1970-01-01T08:00:01.600+08:00 3.77777777777778

6.2.2.3

6.3 Range

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，类型与输入序列相同。

提示： 应满足 `upper_bound` 大于 `lower_bound`，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 频域相关

7.1 Conv(TODO)

7.1.1 函数简介

本函数对两个输入序列进行卷积。

函数名： CONV

输入序列： 仅支持两个输入序列，类型均为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE

输出序列： 输出单个序列，类型为 DOUBLE，它是两个序列卷积的结果。序列的时间戳从 0 开始，仅用于表示顺序。

提示：输入序列中的 NaN 将被忽略。

7.1.2 使用示例

7.2 Deconv(TODO)

7.2.1 函数简介

本函数对两个输入序列进行去卷积，即多项式除法运算。

函数名： DECONV

输入序列： 仅支持两个输入序列，类型均为 INT32 / INT64 / FLOAT / DOUBLE

参数：

- **result**：去卷积的结果，取值为 'quotient' 或 'remainder'，分别对应于去卷积的商和余数。在缺省情况下，输出去卷积的商。

输出序列： 输出单个序列，类型为 DOUBLE。它是将第二个序列从第一个序列中去卷积（第一个序列除以第二个序列）的结果。序列的时间戳从 0 开始，仅用于表示顺序。

提示：输入序列中的 NaN 将被忽略。

7.2.2 使用示例

7.3 FFT(TODO)

7.3.1 函数简介

本函数对输入序列进行快速傅里叶变换。

函数名： FFT

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

参数：

- **type** : 傅里叶变换的类型, 取值为 'uniform' 或 'nonuniform', 缺省情况下为 'uniform'。当取值为 'uniform' 时, 时间戳将被忽略, 所有数据点都将被视作等距的, 并应用等距快速傅里叶算法; 当取值为 'nonuniform' 时, 将根据时间戳应用非等距快速傅里叶算法。
- **result** : 傅里叶变换的结果, 取值为 'real'、'imag'、'abs' 或 'angle', 分别对应于变换结果的实部、虚部、模和幅角。在缺省情况下, 输出变换的模。

输出序列: 输出单个序列, 类型为 DOUBLE。序列的时间戳从 0 开始, 仅用于表示顺序。

提示: 输入序列中的 NaN 将被忽略。

7.3.2 使用示例

7.4 Filter(TODO)

7.4.1 函数简介

本函数对输入序列使用有理传递函数进行滤波。有理传递函数为

$$Y(z) = \frac{b(0) + b(1)z^{-1} + \dots + b(n_b)z^{-n_b}}{a(0) + a(1)z^{-1} + \dots + a(n_a)z^{-n_a}} X(z)$$

函数名: FILTER

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

参数:

- **numerator** : 有理传递函数的分子系数 $a(0)..a(n_a)$, 使用逗号分隔。
- **denominator** : 有理传递函数的分母系数 $b(0)..b(n_b)$, 使用逗号分隔。

输出序列: 输出单个序列, 类型为 DOUBLE, 它是滤波后的序列, 长度与时间戳均与输入一致。

提示: 输入序列中的 NaN 将被忽略。

7.4.2 使用示例

第 8 章 序列发现

8.1 ConsecutiveSequences

8.1.1 函数简介

本函数用于在多维严格等间隔数据中发现局部最长连续子序列。

严格等间隔数据是指数据的时间间隔是严格相等的，允许存在数据缺失（包括行缺失和值缺失），但不允许存在数据冗余和时间戳偏移。

连续子序列是指严格按照标准时间间隔等距排布，不存在任何数据缺失的子序列。如果某个连续子序列不是任何连续子序列的真子序列，那么它是局部最长的。

函数名： CONSECUTIVESEQUENCES

输入序列： 支持多个输入序列，类型可以是任意的，但要满足严格等间隔的要求。

参数：

- **gap**：标准时间间隔，是一个有单位的正数。目前支持四种单位，分别是'ms'（毫秒）、's'（秒）、'm'（分钟）和'h'（小时）。在缺省情况下，函数会利用众数估计标准时间间隔。

输出序列： 输出单个序列，类型为 INT32。输出序列中的每一个数据点对应一个局部最长连续子序列，时间戳为子序列的起始时刻，值为子序列包含的数据点个数。

提示： 对于不符合要求的输入，本函数不对输出做任何保证。

8.1.2 使用示例

8.1.2.1 手动指定标准时间间隔

本函数可以通过 **gap** 参数手动指定标准时间间隔。需要注意的是，错误的参数设置会导致输出产生严重错误。

输入序列：

Time root.test.d1.s1 root.test.d1.s2		
[2020-01-01T00:00:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:05:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:10:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:20:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:25:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:30:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:35:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:40:00.000+08:00]	1.0	null
[2020-01-01T00:45:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:50:00.000+08:00]	1.0	1.0

```

+-----+
|
+-----+

```

用于查询的 SQL 语句:

```
select consecutivesequences(s1,s2,'gap'='5m') from root.test.d1
```

输出序列:

```

+-----+
|          Time|consecutivesequences(root.test.d1.s1, root.test.d1.s2, "gap"="5m")|
+-----+
|2020-01-01T00:00:00.000+08:00|3|
|2020-01-01T00:20:00.000+08:00|4|
|2020-01-01T00:45:00.000+08:00|2|
+-----+

```

8.1.2.2 自动估计标准时间间隔

当 `gap` 参数缺省时, 本函数可以利用众数估计标准时间间隔, 得到同样的结果。因此, 这种用法更受推荐。

输入序列同上, 用于查询的 SQL 语句如下:

```
select consecutivesequences(s1,s2) from root.test.d1
```

输出序列:

```

+-----+
|          Time|consecutivesequences(root.test.d1.s1, root.test.d1.s2)|
+-----+
|2020-01-01T00:00:00.000+08:00|3|
|2020-01-01T00:20:00.000+08:00|4|
|2020-01-01T00:45:00.000+08:00|2|
+-----+

```

8.2 ConsecutiveWindows

8.2.1 函数简介

本函数用于在多维严格等间隔数据中发现指定长度的连续窗口。

严格等间隔数据是指数据的时间间隔是严格相等的, 允许存在数据缺失 (包括行缺失和值缺失), 但不允许存在数据冗余和时间戳偏移。

连续窗口是指严格按照标准时间间隔等距排布, 不存在任何数据缺失的子序列。

函数名: CONSECUTIVEWINDOWS

输入序列: 支持多个输入序列, 类型可以是任意的, 但要满足严格等间隔的要求。

参数:

- **gap**：标准时间间隔，是一个有单位的正数。目前支持四种单位，分别是'ms'（毫秒）、's'（秒）、'm'（分钟）和'h'（小时）。在缺省情况下，函数会利用众数估计标准时间间隔。
- **length**：序列长度，是一个有单位的正数。目前支持四种单位，分别是'ms'（毫秒）、's'（秒）、'm'（分钟）和'h'（小时）。该参数不允许缺省。

输出序列：输出单个序列，类型为 INT32。输出序列中的每一个数据点对应一个指定长度连续子序列，时间戳为子序列的起始时刻，值为子序列包含的数据点个数。

提示：对于不符合要求的输入，本函数不对输出做任何保证。

8.2.2 使用示例

输入序列：

Time root.test.d1.s1 root.test.d1.s2		
[2020-01-01T00:00:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:05:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:10:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:20:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:25:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:30:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:35:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:40:00.000+08:00]	1.0	null
[2020-01-01T00:45:00.000+08:00]	1.0	1.0
[2020-01-01T00:50:00.000+08:00]	1.0	1.0

用于查询的 SQL 语句：

```
select consecutivewindows(s1,s2,'length'='10m') from root.test.d1
```

输出序列：

Time consecutivewindows(root.test.d1.s1, root.test.d1.s2, "length"="10m")	
[2020-01-01T00:00:00.000+08:00]	3
[2020-01-01T00:20:00.000+08:00]	3
[2020-01-01T00:25:00.000+08:00]	3

第 9 章 复杂事件处理

9.1 AND(TODO)

9.1.1 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。

9.1.2 使用示例

TODO

9.2 EventMatching(TODO)

9.3 EventNameRepair(TODO)

9.4 EventTag(TODO)

9.5 EventTimeRepair(TODO)

9.6 MissingEventRecovery(TODO)

9.7 SEQ(TODO)

9.7.1 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。

9.7.2 使用示例

TODO