



このコンテンツは公開から3年以上経過しており内容が古い可能性があります
最新情報については[サービス別資料](#)もしくはサービスのドキュメントをご確認ください

[AWS Black Belt Online Seminar]

Amazon Timestream

サービスカットシリーズ

Solutions Architect 浅井 ももこ
2020/12/16

AWS 公式 Webinar
<https://amzn.to/JPWebinar>



過去資料
<https://amzn.to/JPArchive>



自己紹介

浅井 ももこ (Momoko Asai)



所属

- アマゾン ウェブ サービス ジャパン株式会社
技術統括本部 ソリューションアーキテクト

好きなサービス

- Amazon Timestream
- Amazon Aurora

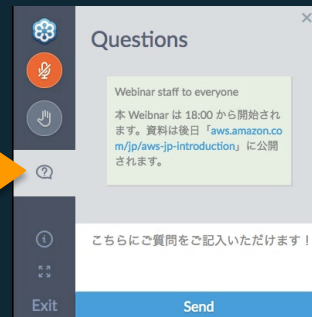
AWS Black Belt Online Seminar とは

「サービス別」「ソリューション別」「業種別」のそれぞれのテーマに分かれて、Amazon ウェブ サービス ジャパン株式会社が主催するオンラインセミナーシリーズです。

質問を投げることができます！

- 書き込んだ質問は、主催者にしか見えません
- 今後のロードマップに関するご質問は
お答えできませんのでご了承下さい

- ① 吹き出しをクリック
- ② 質問を入力
- ③ Sendをクリック



Twitter ハッシュタグは以下をご利用ください
#awsblackbelt

内容についての注意点

- 本資料では2020年12月16日現在のサービス内容および価格についてご説明しています。最新の情報はAWS公式ウェブサイト(<http://aws.amazon.com>)にてご確認ください。
- 資料作成には十分注意しておりますが、資料内の価格とAWS公式ウェブサイト記載の価格に相違があった場合、AWS公式ウェブサイトの価格を優先とさせていただきます。
- 価格は税抜表記となっています。日本居住者のお客様には別途消費税をご請求させていただきます。
- AWS does not offer binding price quotes. AWS pricing is publicly available and is subject to change in accordance with the AWS Customer Agreement available at <http://aws.amazon.com/agreement/>. Any pricing information included in this document is provided only as an estimate of usage charges for AWS services based on certain information that you have provided. Monthly charges will be based on your actual use of AWS services, and may vary from the estimates provided.

アジェンダ

Amazon Timestream



- イントロダクション
- アーキテクチャ概念と仕組み Demo
- データの入出力とインテグレーション
- 運用
- 価格と参考リソース
- まとめ

Agenda

- イントロダクション
- アーキテクチャ概念と仕組み
- データの入出力とインテグレーション
- 運用
- 価格と参考リソース
- まとめ

イントロダクション

AWSのデータベースサービス

時系列データを
専門に扱うデータベース

Relational

Key-Value

Document

In-Memory

Graph

Time-Series

Ledger

Wide Column



Amazon Aurora

Amazon RDS

Amazon DynamoDB

Amazon DocumentDB

Amazon ElastiCache

Amazon Neptune

Amazon Timestream

Amazon QLDB

Amazon Keyspaces
(for Apache Cassandra)



従来のアプリケーション、ERP、CRM、eコマース

トラフィックの多いウェブアプリ、eコマースシステム、ゲームアプリケーション

コンテンツ管理、カタログ、ユーザープロフィール

キャッシュ、セッション管理、ゲームのリーダーボード、地理空間アプリケーション

不正検出、ソーシャルネットワークワーク、レコメンデーションエンジン

IoT アプリケーション、DevOps、産業テレメトリ

New!

記録システム、サプライチェーン、銀行取引

産業用機器のメンテナンス、取引監視、フリート管理、ルート最適化

AWSのデータベースサービス

時系列データを
専門に扱うデータベース

Relational

Key-Value

Document

In-Memory

Graph

Time-Series

Ledger

Wide Column



Amazon Aurora



Amazon RDS



Amazon DynamoDB



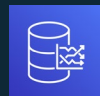
Amazon DocumentDB



Amazon ElastiCache



Amazon Neptune



Amazon Timestream



Amazon QLDB



Amazon Keyspaces
(for Apache Cassandra)



2020年10月に一般公開開始

現在時点で利用可能なリージョン

米国東部（バージニア州北部）、米国東部（オハイオ州）、
米国西部（オレゴン州）、EU（アイルランド）

IoT アプリケーション、DevOps、産業テレメトリ

New!

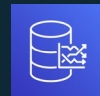
記録システム、サプライチェーン、銀行取引
ダッシュボード

産業用機器のメンテナンス、取引監視、フリート管理、ルート最適化



AWSのデータベースサービス

Time-Series ?

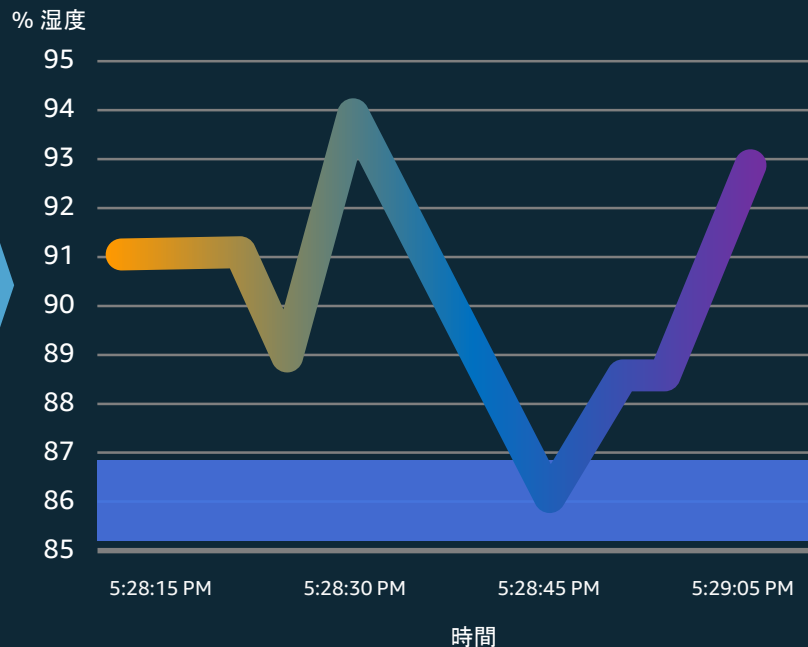


Amazon
Timestream

時系列データとは

時間経過とともに変化する事象を測定するために、タイムスタンプとともに記録されたシーケンスデータ

timestamp, 測定情報, 属性, ...
2020-01-26 21:42:53, 57, Tokyo ...
2020-01-26 21:42:54, 60, Tokyo ...
2020-01-26 21:42:55, 59, Tokyo ...
⋮



湿度
84.0
%

時系列データの活用場所



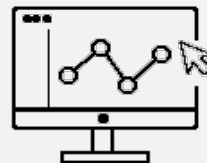
IoT Application

デバイスのセンサーから動きや温度のデータを収集し、稼働期間の特定やエネルギー利用状況のモニタリング、今後のエネルギー需要の予測のために利用される。



Analytics Application

クリックストリームデータを保存・分析し、カスタマーの閲覧経路、サイト滞在時間や離脱ポイントなどを把握するデータとして利用される。サイト構成やUXの改善に活かす。



DevOps Application

CPU、メモリ使用率、ネットワークデータ、IOPSなどのパフォーマンスメトリックスを収集・分析し、サーバの監視や異常値を検知。システム稼働状況を最適化する。

時系列データの活用場所

①現状の傾向を知る

②これから先に起こることを予測する



IoT Application



センサー
ネットワーク監視



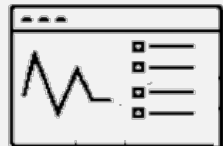
在庫計画



交通の混雑状況や
遅延のモニタリング



製造・物流の
管理



Analytics Application



クリックストリーム
分析



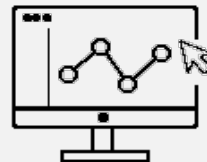
株市場の予測



商品需要予測



企業データの分析



DevOps Application



物理システムの
モニタリング



アプリケーションの
モニタリング



ソフトウェアシステムの
モニタリング

時系列データを扱う上での課題

リレーショナルデータベース



時系列データを
効率よく扱うための
設計が必要



スキーマが固定され
柔軟性に欠ける



時系列データ分析用
の機能を必要に応じて
独自で実装



既存の時系列データソリューション



大規模なデータに
対してスケールす
ることが難しい



データライフサ
イクル管理



リアルタイムデー
タとヒストリカル
データの分離



Amazon Timestream

高速かつスケーラブルな、サーバーレスの時系列専用データベース

サーバーレス



コスト最適化



スケーラブル



時系列専用



常時暗号化と
アクセス制御



Amazon Timestream 特徴

サーバーレス



コスト最適化



スケーラブル



時系列専用



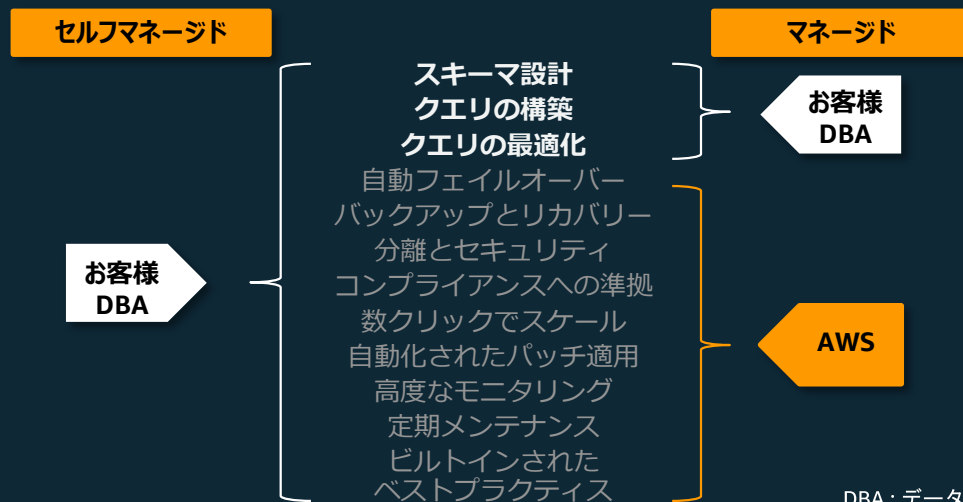
常時暗号化と
アクセス制御



サーバーレスによるインフラ運用負荷軽減

サーバーやインスタンスの構築・管理が不要

- 事前にノードをプロビジョニングせずに利用することが可能
- ソフトウェアパッチ適用、アップグレードを自動的に実施



DBA : データベース管理者

Amazon Timestream 特徴

サーバーレス



コスト最適化



スケーラブル



時系列専用

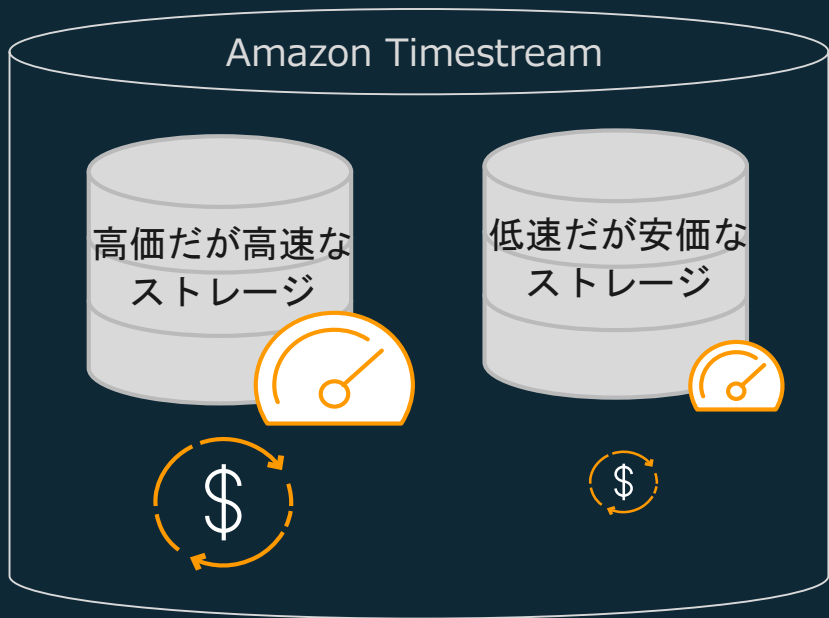


常時暗号化と
アクセス制御

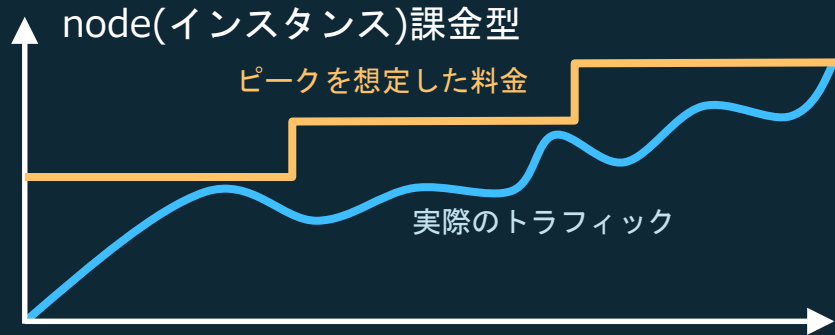


コスト最適化

パフォーマンス要求に応じてコストが最適化された異なるストレージを提供



取り込んだデータ量、保存したデータ量、クエリしたデータ量に応じた利用料金



Amazon Timestream 特徴

サーバーレス



コスト最適化



スケーラブル



時系列専用

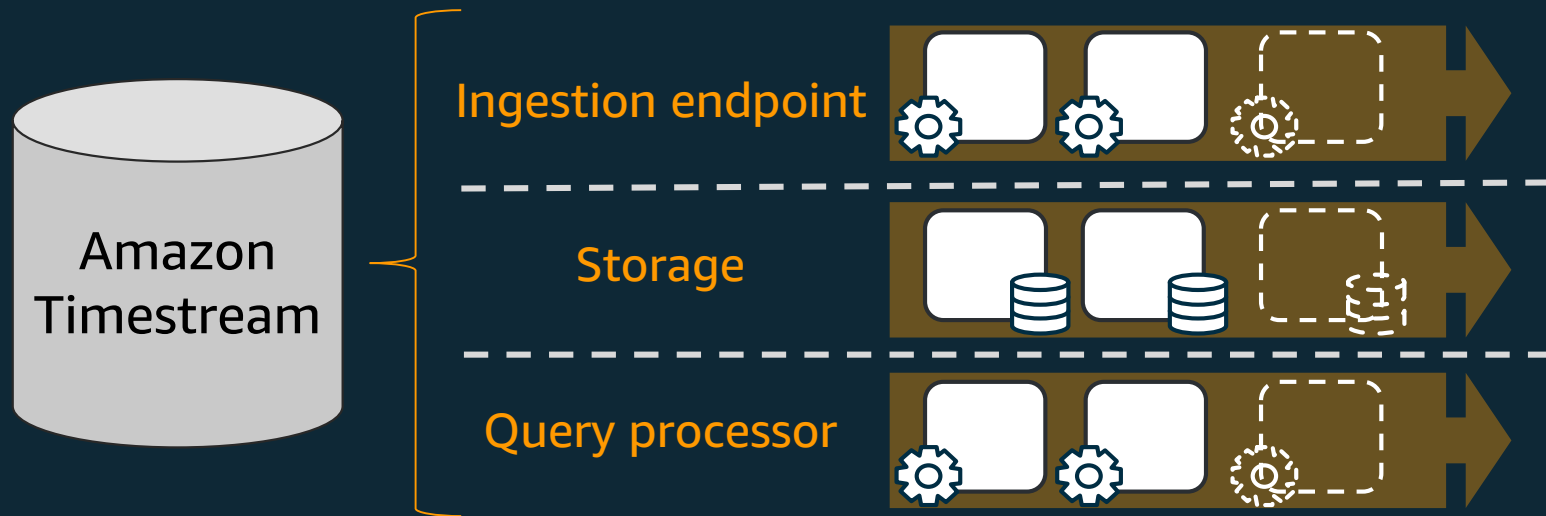


常時暗号化と
アクセス制御



スケーラブル

データ挿入・ストレージ・クエリプロセッシングが分離されたアーキテクチャ構成。
それぞれ独立して拡張され、1日あたり数兆ものイベントに対応可能。



容量とパフォーマンス状況に合わせ、個別に自動でスケールリング

Amazon Timestream 特徴

サーバーレス



コスト最適化



スケーラブル



時系列専用



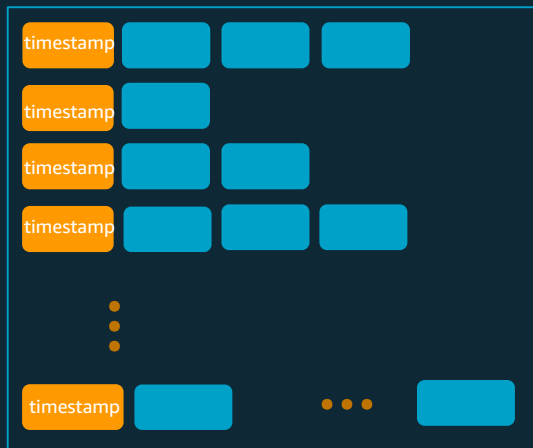
常時暗号化と
アクセス制御



時系列専用のデータモデルと関数

時系列データ指向のデータモデルや、平滑化/近似/補間などの時系列関数を提供。アプリケーション側で複雑な計算ロジックの対応が不要。

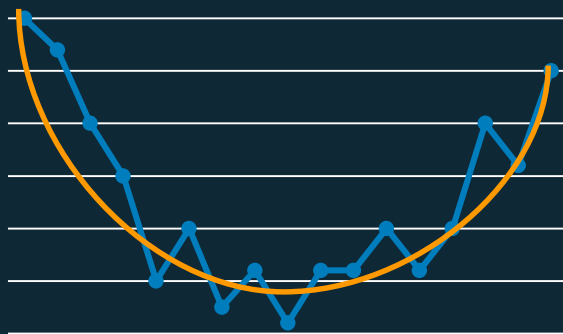
時系列データモデル



タイムスタンプをキーにした高速なデータの取得や、属性情報の付加が柔軟に可能なデータモデル

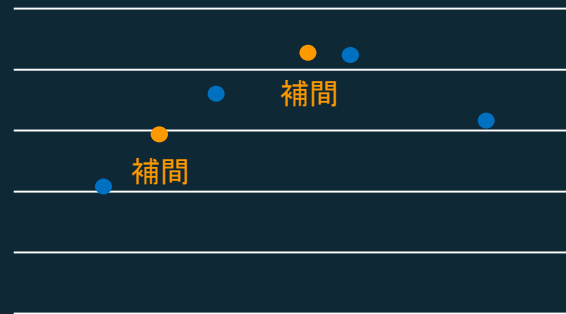
時系列専用関数

平滑化関数



ノイズやその他の微細なポイント、急激な現象を排除しながらデータの重要なパターンを算出し、結果データを返す関数

補間関数



欠落している値を補間したデータを返す関数

Amazon Timestream 特徴

サーバーレス



コスト最適化



スケーラブル



時系列専用



常時暗号化と
アクセス制御



セキュリティ

- データは常時暗号化
 - 通信時：TLSによるクライアント/サーバ間の通信暗号化
 - 保管時：AWS Key Management Service (KMS)を利用して保存データを常時暗号化
- アクセス管理
 - AWS IAMユーザによる認証
 - リクエストは、IAMプリンシパルに関連付けられたアクセスキーIDとシークレットアクセスキーを使用した署名が必要
 - AWS IAMポリシーによるアクションベースの権限制御

<https://docs.aws.amazon.com/timestream/latest/developerguide/security.html>

Agenda

- イントロダクション
- アーキテクチャ概念と仕組み
- データの入出力とインテグレーション
- 運用
- 価格と参考リソース
- まとめ

Demo付き

アーキテクチャ概念と仕組み

Amazon Timestreamの構成要素

Database

Table

Time - Series

Record

Series 1	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-west Dimension Host: Server1 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	55%
	2019-02-18 8:02 PST	65%

Series 2	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-east Dimension Host: Server2 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	61%

Series 3	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-west Dimension Host: Server1 Dimension NIC: 011031AB12 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	100%

Amazon Timestreamの構成要素

Database

Table

Time - Series

Record

Series 1	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-west Dimension Host: Server1 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	55%
	2019-02-18 8:02 PST	65%

Series 2	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-east Dimension Host: Server2 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	61%

Series 3	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-west Dimension Host: Server1 Dimension NIC: 011031AB12 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	100%

コンセプトと用語: テーブル (Tables)

タイムシリーズを保持する **コンテナ**

テーブル内は暗号化されている

テーブル作成時のスキーマ定義は不要。カラム定義やインデックス設定は自動で実施

ストレージ階層とデータ保持ポリシーに基づいたデータライフサイクル管理を自動で実施 (テーブル単位で保持ポリシーを設定)

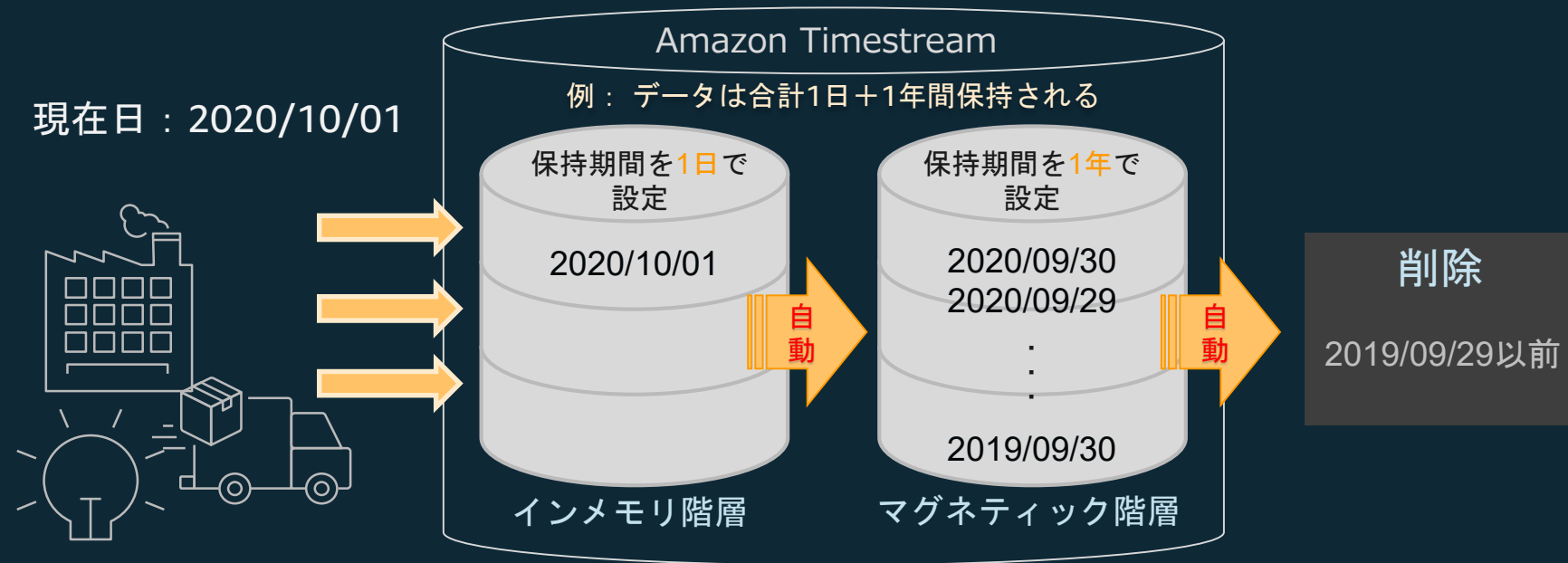
ストレージ階層の種類

2種類のストレージ階層をサポート

		インメモリ階層	マグネティック階層
特徴	挿入	全てのデータ取り込みを処理	全てのデータはインメモリ階層から連携される
	クエリ	高速ポイントインタイムクエリに合わせて最適化	分析クエリに合わせてパフォーマンス最適化され、長期間データの保存に対してコスト効率が高い
データライフサイクル管理	保持ポリシー <small>※利用者側で設定</small>	1時間 ~ 最大約 1年	1日 ~ 最大200年
	サイクル	保持期間に達したデータをマグネティック階層へ移動する	保持期間に達したデータを削除する

ストレージ階層間のデータライフサイクル

ストレージ階層毎にデータ保持ポリシーを構成することで、メモリ階層からマグネティック階層へのデータ移動、マグネティック階層からのデータ削除を自動で実施。



Amazon Timestreamの構成要素

Database

Table

Time - Series

Record

Series 1	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-west Dimension Host: Server1 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	55%
	2019-02-18 8:02 PST	65%
Series 2	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-east Dimension Host: Server2 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	61%
Series 3	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-west Dimension Host: Server1 Dimension NIC: 011031AB12 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	100%

コンセプトと用語: タイムシリーズ(Time-Series)

ある属性値で説明できる、時系列に並んだレコードのまとめ

時系列データ内の欠損値は、Time-Series化したデータを使って組み込みの補間関数で値を埋めることが可能

Time-Seriesは組み込みの時系列関数を用いてクエリすることが可能

例: 表形式で表した場合のタイムシリーズ

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	38.2	-
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	45.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	54.9	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	42.6	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	33.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200

例: 表形式で表した場合のタイムシリーズ

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	38.2	-
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	45.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	54.9	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	42.6	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	33.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200

例: 表形式で表した場合のタイムシリーズ

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	38.2	-
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	45.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	54.9	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	42.6	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	33.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200

Amazon Timestreamの構成要素

Database

Table

Series 1	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-west Dimension Host: Server1 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	55%
	2019-02-18 8:02 PST	65%
Series 2	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-east Dimension Host: Server2 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	61%
Series 3	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-west Dimension Host: Server1 Dimension NIC: 011031AB12 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	100%

Time - Series

Record

コンセプトと用語: レコード (Record)

単一の時系列データポイント

各レコードは、
タイムスタンプ、1つ以上のディメンション、および時間の経過と
ともに変化するメジャーで構成される

例: 表形式で表した場合のレコード

time	ディメンション			メジャー		
	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	38.2	-
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	45.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	54.9	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	42.6	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	33.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200



例: 表形式で表した場合のレコード

time	ディメンション			メジャー		
	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	38.2	-
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	45.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	54.9	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	42.6	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	33.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200



例: 表形式で表した場合のレコード

time	ディメンション			メジャー		
	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	38.2	-
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	45.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	54.9	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	42.6	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	33.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200



Amazon Timestreamの構成要素

Database

Table

Time - Series

Record

Series 1	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-west Dimension Host: Server1 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	55%
	2019-02-18 8:02 PST	65%

Series 2	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-east Dimension Host: Server2 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	61%

Series 3	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-west Dimension Host: Server1 Dimension NIC: 011031AB12 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	100%

コンセプトと用語: ディメンション (Dimensions)

測定値を識別するための属性情報セット

各テーブルで128個のディメンションが利用可能

全てのディメンションは文字列(varchars)として扱われる

ディメンションはテーブルにデータが取り込まれたとき、動的に追加される

一度定義されたディメンションは変更不可

例: 表形式で表した場合のディメンション

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	38.2	-
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	45.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	54.9	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	42.6	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	33.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200

例: 表形式で表した場合のディメンション

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	38.2	-
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	45.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	54.9	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	42.6	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	33.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200

Amazon Timestreamの構成要素

Database

Table

Time - Series

Record

Series 1	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-west Dimension Host: Server1 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	55%
	2019-02-18 8:02 PST	65%

Series 2	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-east Dimension Host: Server2 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	61%

Series 3	Timestamp	Measure Value
Dimension Region: us-west Dimension Host: Server1 Dimension NIC: 011031AB12 Measure name: CPU	2019-02-18 8:01 PST	100%

コンセプトと用語: メジャー (Measures)

測定値。各レコードは**名前**(`measure_name`)と**値**(`measure_value`)から構成される単一の測定値を含む

※1レコードに1セット。メジャーを持たないレコードは存在しない

各テーブルは、1024のメジャーの種類を定義できる

サポートされるデータ型: `boolean`, `bigint`, `double`, `varchar`

メジャーはテーブルにデータが取り込まれたとき、動的に追加される(ディメンションと同様)

一度定義されたメジャーは変更不可。同一のメジャー名で異なる型の値を挿入することは出来ない

例: 表形式で表した場合のメジャー

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	38.2	-
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	45.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	54.9	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	42.6	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	33.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200

例: 表形式で表した場合のメジャー

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	38.2	-
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	45.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	54.9	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	42.6	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	33.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200

例: 表形式で表した場合のメジャー

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	38.2	
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	45.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	54.9	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	42.6	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	33.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200

メジャーの型毎に
バリューの列が追加される

例: 表形式で表した場合のメジャー

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	38.2	
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	45.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	54.9	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	42.6	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	33.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200

メジャーの型毎に
バリューの列が追加される

例: 表形式で表した場合のメジャー

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	38.2	
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	45.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	54.9	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	42.6	-
2020-06-17 19:00:01.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	33.3	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	15200

メジャーの型毎に
バリューの列が追加される



time	ディメンション			メジャー		
	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	cpu_utilization	51.8	-

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	37.0

time	ディメンション			メジャー		
	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	cpu_utilization	51.8	-

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	37.0

time	ディメンション			メジャー		
	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	cpu_utilization	51.8	-



time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	37.0

レコードの重複判定

タイムスタンプ、ディメンション、メジャー名でユニーク判定。異なるメジャー値を挿入した場合はインジェストエラーとなる（"先勝ち"）。

time	ディメンション			メジャー		
	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	cpu_utilization	51.8	-

ユニーク判定のキー

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	37.0

レコードの更新

2020/11/25 ~

Amazon Timestreamは各レコードのVersion番号を追跡。挿入リクエスト時に「Version」パラメータを含めることでメジャー値の更新が可能。

time	ディメンション			メジャー		
	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka					-

ユニーク判定のキー

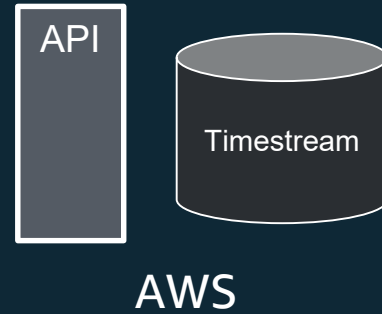
Version番号がより大きな書き込み要求を受信した際に値を更新。
“後勝ち”の実現には Version=現在時刻 が推奨。

Version= 1606433187

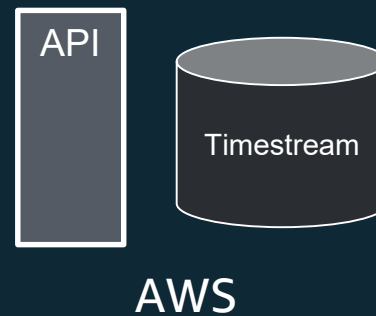
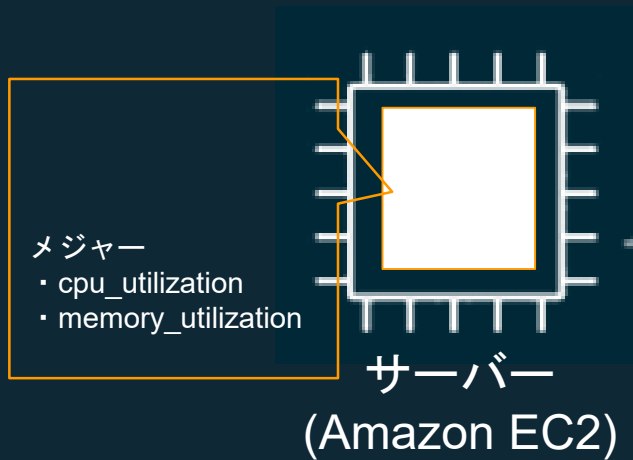
time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	37.0

Demo

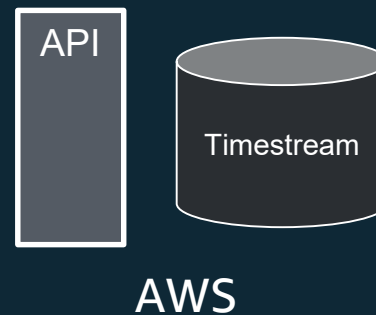
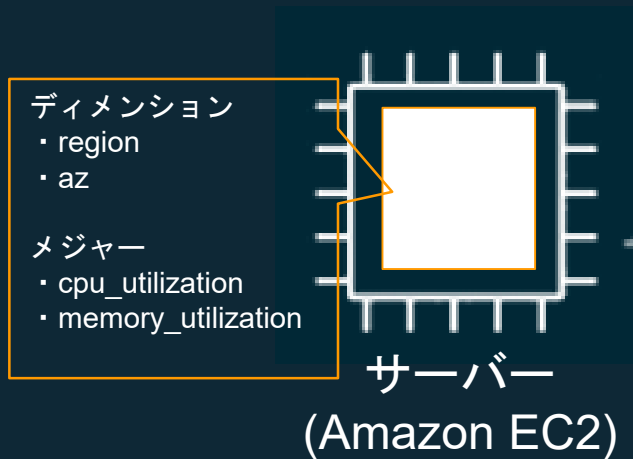
Demo



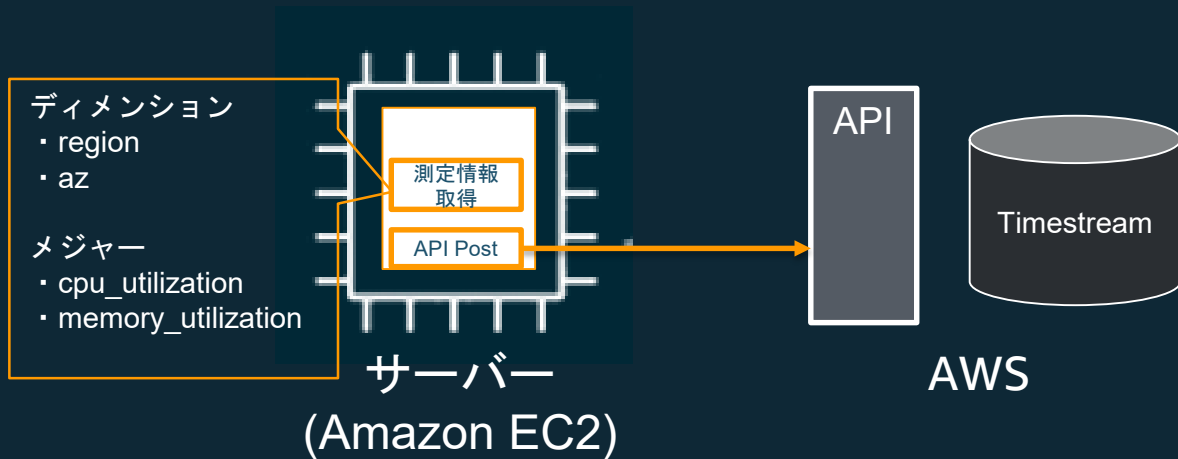
Demo



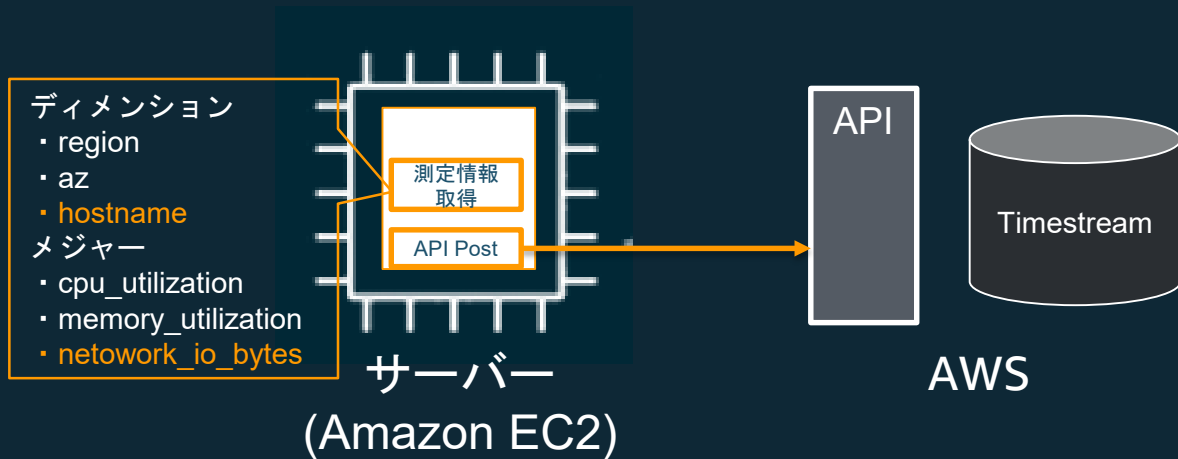
Demo



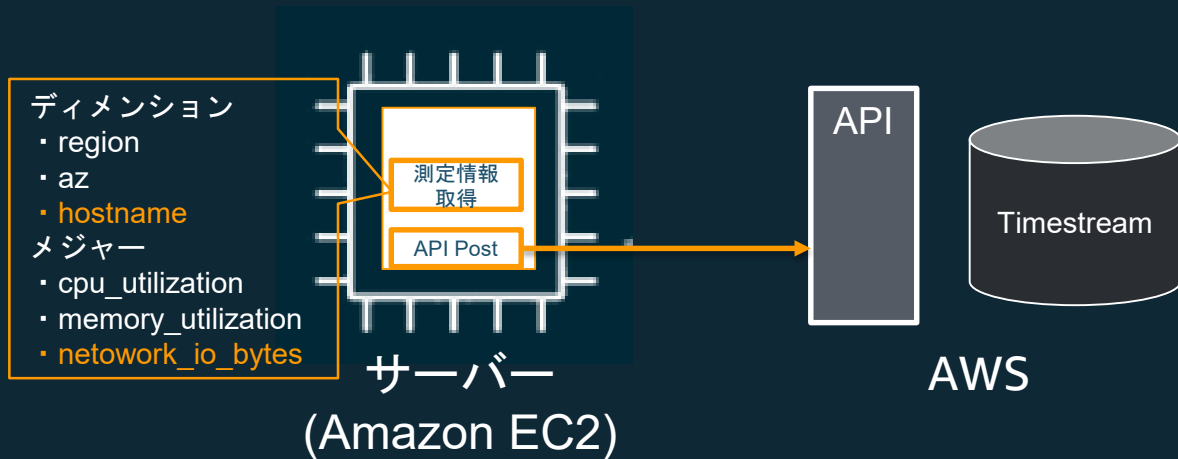
Demo



Demo



Demo

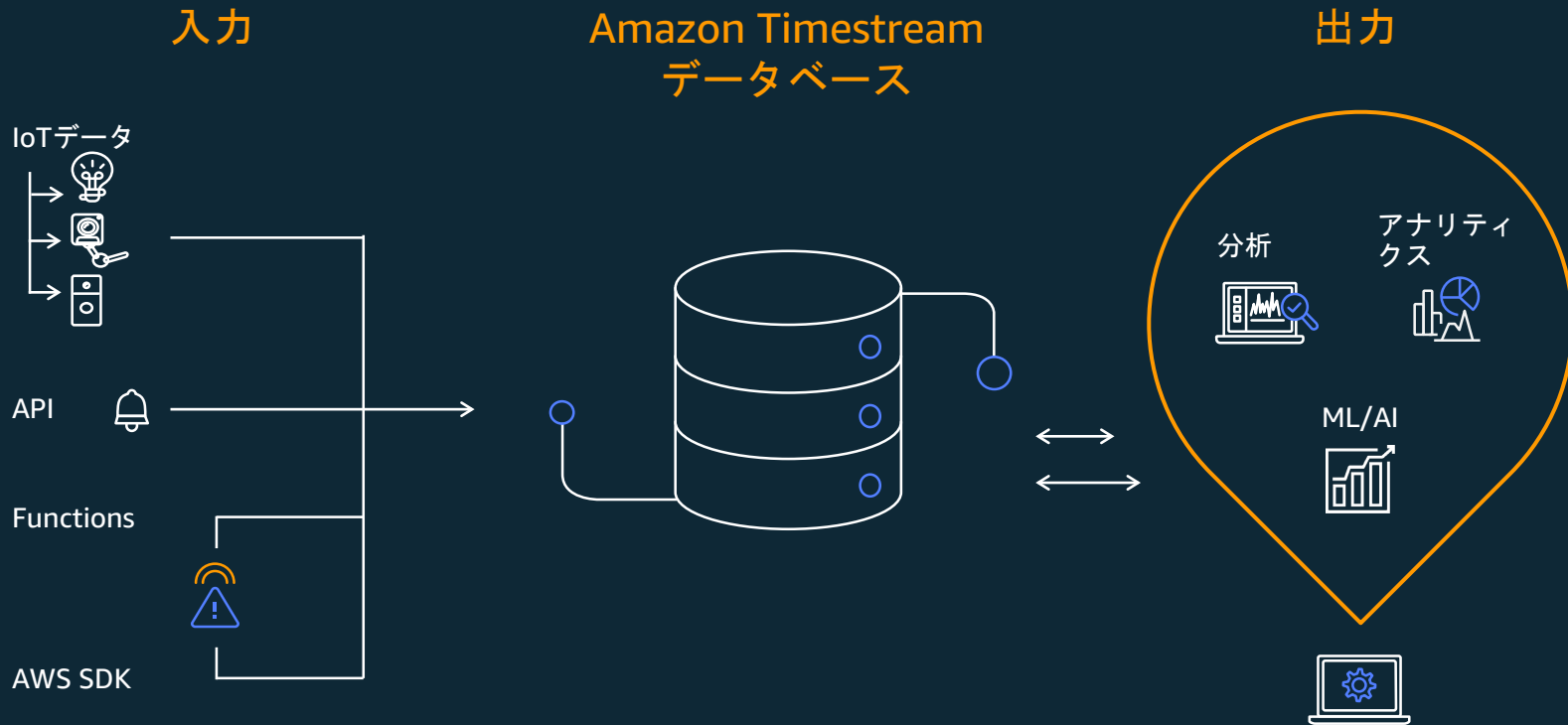


Agenda

- イントロダクション
- アーキテクチャ概念と仕組み
- データの入出力とインテグレーション
- 運用
- 価格と参考リソース
- まとめ

データの入出力と インテグレーション

データベースへのアクセス方法



入力：データ挿入

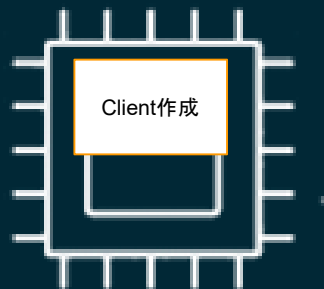
標準

- データの挿入には AWS SDK / Timestream API を利用
 - SDK: Java, Python, Golang, Node.js, .NET, etc.
 - AWS CLI
-

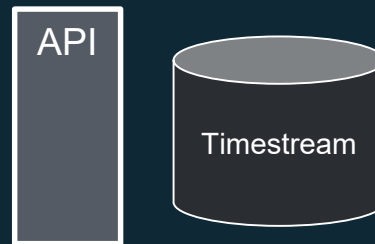
インテグレーション

- AWS IoT Core
- Amazon Kinesis Data Analytics for Apache Flink connector (AWS Labs GitHub Integration)
- Telegraf connector (AWS Labs GitHub plugin)

例: Python SDKを使ったデータ挿入 書き込みSDKのTimestreamクライアント作成



Device



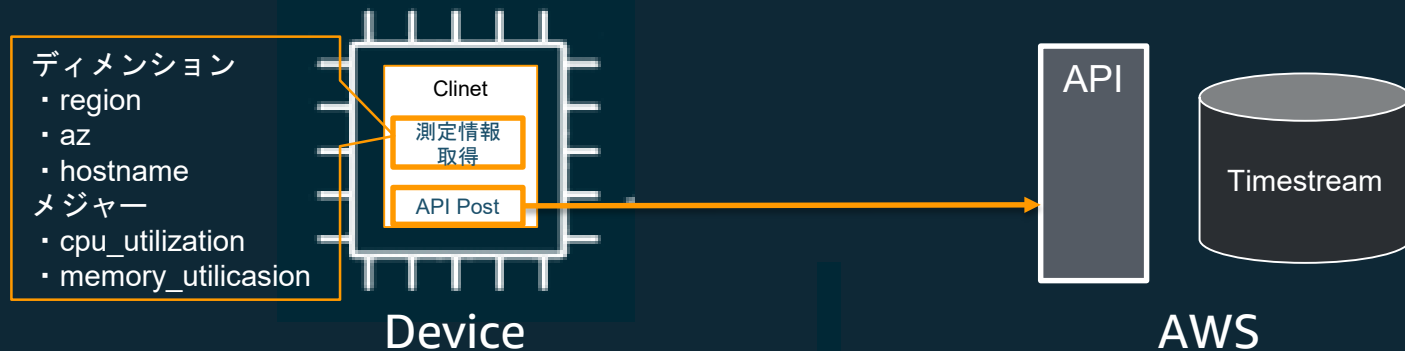
AWS

```
import boto3
from botocore.config import Config

session = boto3.Session()

write_client = session.client('timestream-write', region_name=region,
                              config=Config(read_timeout=20, # リクエストタイムアウト(秒)
                                             max_pool_connections=5000, # 最大接続数
                                             retries={'max_attempts': 10})) # 最大試行回数
```

例: Python SDKを使ったデータ挿入 ディメンション・メジャーをセット ~ Write API Call



```

current_time = self._current_milli_time()

dimensions = {
    {'Name': 'region', 'Value': 'us-east-1'},
    {'Name': 'az', 'Value': 'az1'},
    {'Name': 'hostname', 'Value': 'host1'}
}

cpu_utilization = {
    'Dimensions': dimensions,
    'MeasureName': 'cpu_utilization',
    'MeasureValue': str(instance_cpu_util_value),
    'MeasureValueType': 'DOUBLE',
    'Time': current_time
}
    
```

```

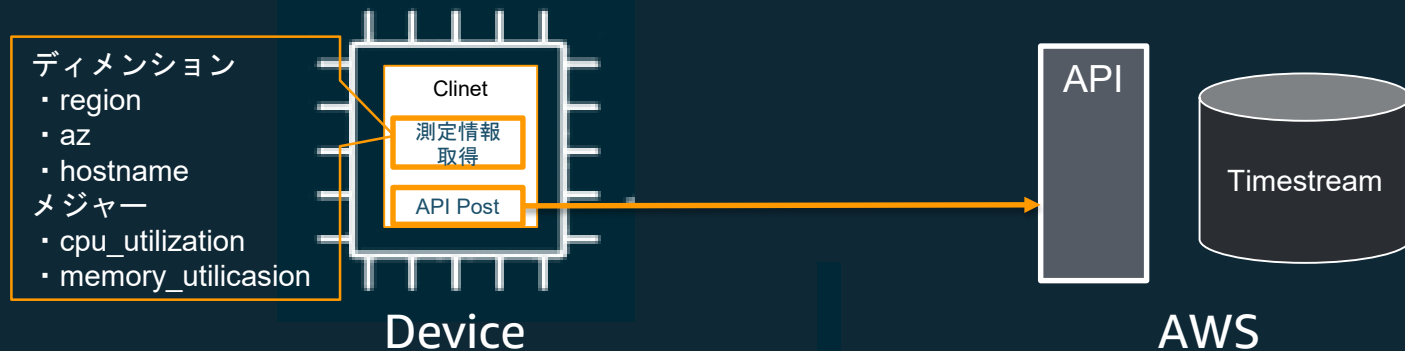
memory_utilization = {
    'Dimensions': dimensions,
    'MeasureName': 'memory_utilization',
    'MeasureValue': str(instance_memory_util_value),
    'MeasureValueType': 'DOUBLE',
    'Time': current_time
}

records = [cpu_utilization, memory_utilization]

result =
self.client.write_records(DatabaseName=Constant.DATABASE_NAME,
                          TableName=Constant.TABLE_NAME,
                          Records=records, CommonAttributes={})
    
```

例: Python SDKを使ったデータ挿入

ディメンション・メジャーをセット ~ Write API Call



```

current_time = self._current_milli_time()

dimensions = {
    {'Name': 'region', 'Value': 'us-east-1'},
    {'Name': 'az', 'Value': 'az1'},
    {'Name': 'hostname', 'Value': 'host1'}
}

cpu_utilization = {
    'Dimensions': dimensions,
    'MeasureName': 'cpu_utilization',
    'MeasureValue': str(instance_cpu_util_value),
    'MeasureValueType': 'DOUBLE',
    'Time': current_time
}
    
```

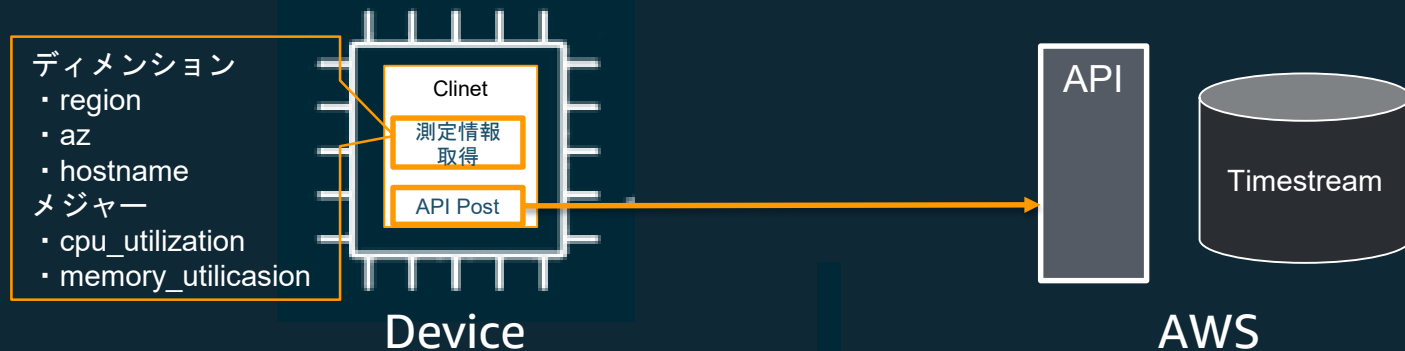
```

memory_utilization = {
    'Dimensions': dimensions,
    'MeasureName': 'memory_utilization',
    'MeasureValue': str(instance_memory_util_value),
    'MeasureValueType': 'DOUBLE',
    'Time': current_time
}

records = [cpu_utilization, memory_utilization]

result =
self.client.write_records(DatabaseName=Constant.DATABASE_NAME,
                          TableName=Constant.TABLE_NAME,
                          Records=records, CommonAttributes={})
    
```

例: Python SDKを使ったデータ挿入 ディメンション・メジャーをセット(共通化) ~ Write API Call



```

current_time = self._current_milli_time()

dimensions = [
    {'Name': 'region', 'Value': 'us-east-1'},
    {'Name': 'az', 'Value': 'az1'},
    {'Name': 'hostname', 'Value': 'host1'}
]

cpu_utilization = {
    'MeasureName': 'cpu_utilization',
    'MeasureValue': str(instance_cpu_util_value)
}

memory_utilization = {
    'MeasureName': 'memory_utilization',
    'MeasureValue': str(instance_memory_util_value)
}
    
```

```

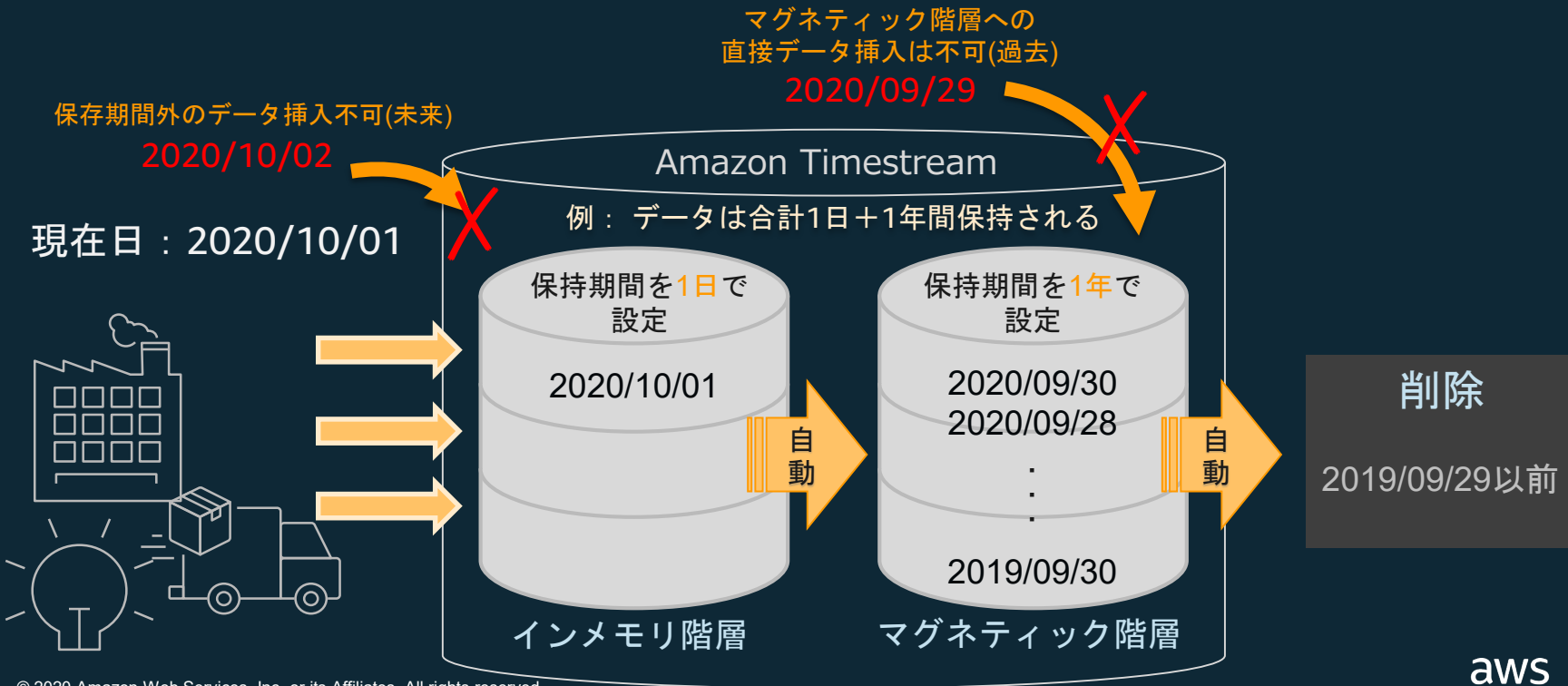
common_attributes = {
    'Dimensions': dimensions,
    'MeasureValueType': 'DOUBLE',
    'Time': current_time
}

records = [cpu_utilization, memory_utilization]

result =
self.client.write_records(DatabaseName=Constant.DATABASE_NAME,
    TableName=Constant.TABLE_NAME,
    Records=records,
    CommonAttributes=common_attributes)
    
```

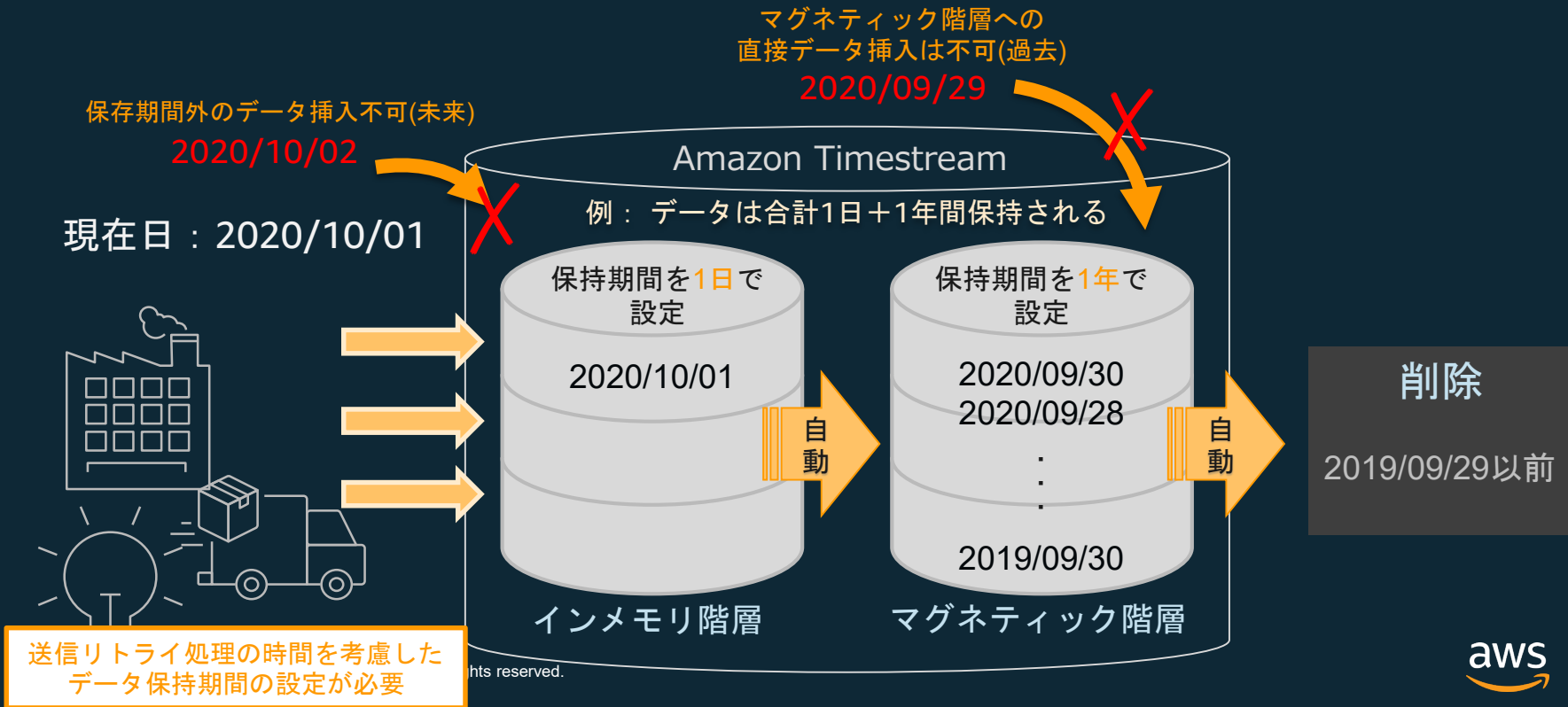
データ挿入注意点①

インメモリ階層の保持期間外のデータを挿入することが出来ない。



データ挿入注意点①

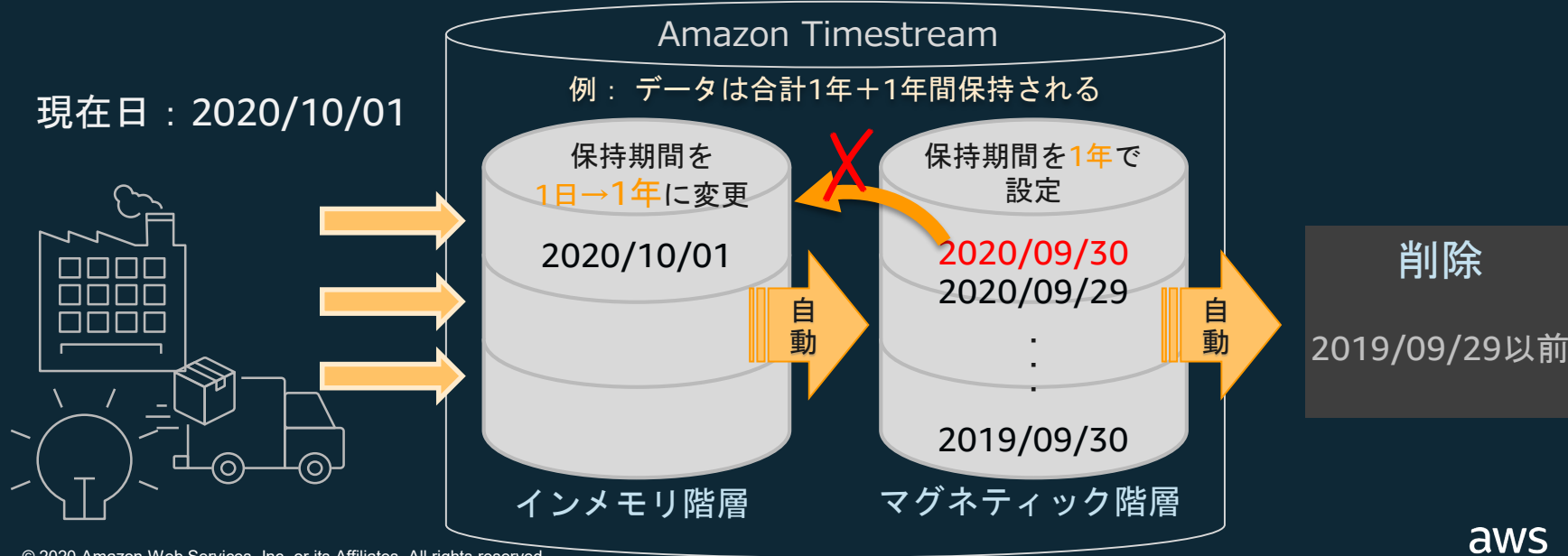
インメモリ階層の保持期間外のデータを挿入することが出来ない。



データ挿入注意点②

保持期間を変更した場合は、変更したタイミング以降にTimestreamへ送信されたデータに対してのみ新しい保持期間が有効となる。

1度マグネティック階層へ挿入されたデータが
インメモリ階層へ戻らない



出力：クエリプロセッシング

ANSI-2003 SQL 標準に準拠。独自クエリ言語の学習が不要

- 250以上のスカラー関数、集約関数、ウィンドウ関数をカバー
- 時系列機能、補間関数を提供
- SQL 結合句はSELF JOINのみをサポート
- UPDATE, DELETEステートメントは利用不可

時系列機能 - 2 種類の出力形式

フラットモデルと時系列モデルの2つのデータモデルをサポート。データはフラットモデルを使用して保存され、時系列分析には時系列モデルを使用。

フラットモデル

デフォルトデータモデル。時系列データを表形式で表す。各行は時系列内の特定の時間に対する測定値のアトミックなデータポイント。

time	vpc	instance_id	measure_name	measure_value :: double
2019-12-04 19:00:00.000000000	vpc-1a2b3c4d	i-1234567890abcdef0	cpu_utilization	35
2019-12-04 19:00:01.000000000	vpc-1a2b3c4d	i-1234567890abcdef0	cpu_utilization	38.2
2019-12-04 19:00:02.000000000	vpc-1a2b3c4d	i-1234567890abcdef0	cpu_utilization	45.3
2019-12-04 19:00:00.000000000	vpc-1a2b3c4d	i-1234567890abcdef0	memory_utilization	54.9
2019-12-04 19:00:01.000000000	vpc-1a2b3c4d	i-1234567890abcdef0	memory_utilization	42.6

時系列モデル(Time-Series)

時系列分析に使用されるデータモデル。特定のディメンションに対応したメジャーをタイムスタンプ付き値の配列で表す。

region	vpc	instance_id	cpu_utilization
us-east-1	vpc-1a2b3c4d	i-1234567890abcdef0	[{time : 2019-12-04 19 : 00 : 00.0000000000, value : 35}, {time : 2019-12-04 19 : 00 : 01.0000000000,value : 38.2}, {time : 2019-12-04 19:00 : 02.0000000000,value : 45.3},]

例 : フラットモデルで取得

```
SELECT *  
FROM MonitoringDB.sensor_metrics  
AND time >= ago(2h)
```

```
SELECT *  
FROM MonitoringDB.sensor_metrics  
WHERE measure_name = 'cpu_utilization'  
AND sensor_id = 'sensor-24Gju'  
AND time >= ago(2h)
```

例 : フラットモデルで取得

```
SELECT *  
FROM MonitoringDB.sensor_metrics  
AND time >= ago(2h)
```

```
SELECT *  
FROM MonitoringDB.sensor_metrics  
WHERE measure_name = 'cpu_utilization'  
AND sensor_id = 'sensor-24Gju'  
AND time >= ago(2h)
```

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	cpu_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	32.1	-

例 : フラットモデルで取得

```
SELECT *
FROM MonitoringDB.sensor_metrics
AND time >= ago(2h)
```

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	cpu_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:00.000000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	32.1	-

```
SELECT *
FROM MonitoringDB.sensor_metrics
WHERE measure_name = 'cpu_utilization'
AND sensor_id = 'sensor-24Gju'
AND time >= ago(2h)
```

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double
2020-06-17 19:00:00.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0
2020-06-17 19:00:01.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.4
2020-06-17 19:00:02.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	36.1
2020-06-17 19:00:03.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	36.2
2020-06-17 19:00:04.000000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.8

例 : 時系列モデルへ変換

フラットモデル

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.0000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:00.0000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:00.0000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	networks_bytes	-	30000
2020-06-17 19:00:00.0000000	Osaka	-	sensor-31Hij	cpu_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:00.0000000	Osaka	-	sensor-31Hij	mem_utilization	32.1	-

時系列モデル(Time-Series)

location	store	sensor_id	cpu_util_list
Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	[[time: 2020-11-03 21:35:33.000000000, value: 36.65], { time: 2020-11-03 21:36:51.000000000, value: 44.75 }... View 47 more row(s)]
Osaka	-	sensor-31Hij	[[time: 2020-11-03 21:35:33.000000000, value: 8.75], { time: 2020-11-03 21:38:51.000000000, value: 1.78 }... View 47 more row(s)]
Okinawa	xyz5l5o5n5m	sensor-67Kju	{ time: 2020-11-03 21:34:33.000000000, value: 4.05 }, { time: 2020-11-03 21:36:51.000000000, value: 1.24 }... View 47 more row(s)]

例 : 時系列モデルへ変換

フラットモデル

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.0000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:00.0000000	Tokyo	a	2	d	51.0	-
2020-06-17 19:00:00.0000000	Tokyo	a	2	d	-	-
2020-06-17 19:00:00.0000000	Osaka	-	-	-	-	-
2020-06-17 19:00:00.0000000	Osaka	-	-	-	-	-

時系列モデル(Time-Series)

location	store	sensor_id	cpu_util_list
Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	[[time: 2020-11-03 21:35:33.000000000, value: 36.65], { time: 2020-11-03 21:36:51.000000000, value: 44.75 }... View 47 more row(s)]
-	-	sensor-31Hij	[[time: 2020-11-03 21:35:33.000000000, value: 8.75], { time: 2020-11-03 21:38:51.000000000, value: 1.78 }... View 47 more row(s)]
-	xyz5l5o5n5m	sensor-67Kju	{ time: 2020-11-03 21:34:33.000000000, value: 4.05 }, { time: 2020-11-03 21:36:51.000000000, value: 1.24 }... View 47 more row(s)]



例 : 時系列モデルへ変換

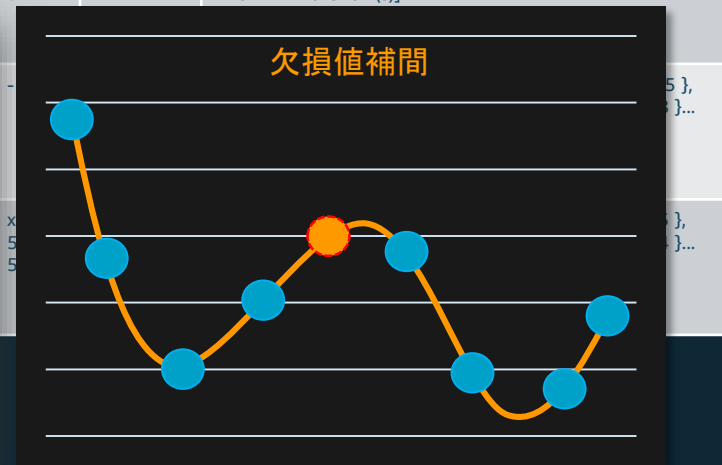
フラットモデル

time	location	store	sensor_id	measure_name	measure_value::double	measure_value::bigint
2020-06-17 19:00:00.000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:00.000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	55.0	-
2020-06-17 19:00:00.000000	Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	cpu_utilization	75.0	-
2020-06-17 19:00:00.000000	Osaka	-	-	-	-	-
2020-06-17 19:00:00.000000	Osaka	-	-	-	-	-



時系列モデル(Time-Series)

location	store	sensor_id	cpu_util_list
Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	[[time: 2020-11-03 21:35:33.000000000, value: 36.65], { time: 2020-11-03 21:36:51.000000000, value: 44.75 }... View 47 more row(s)]



例 : 時系列モデルへ変換

```
SELECT location, store, sensor_id, CREATE_TIME_SERIES()関数で、時系列データに変換  
    CREATE_TIME_SERIES(time, measure_value::double) as cpu_util_list  
FROM MonitoringDB.sensor_metrics  
WHERE measure_name = 'cpu_utilization' AND time >= ago(2h)  
GROUP BY location, store, sensor_id
```

location	store	sensor_id	cpu_util_list
Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	[{ time: 2020-11-03 21:35:33.000000000, value: 36.65714366101487 }, { time: 2020-11-03 21:36:51.000000000, value: 44.751706964910525 }... View 47 more row(s)]
Osaka	-	sensor-31Hij	[{ time: 2020-11-03 21:35:33.000000000, value: 8.757432549200132 }, { time: 2020-11-03 21:38:51.000000000, value: 1.7819709974945508 }... View 47 more row(s)]
Okinawa	xyz5l5o5n5m	sensor-67Kju	{ time: 2020-11-03 21:34:33.000000000, value: 4.050995092013331 }, { time: 2020-11-03 21:36:51.000000000, value: 1.2426470512230736 }... View 47 more row(s)]

例 : 時系列モデルへ変換

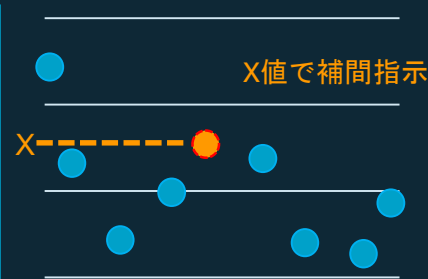
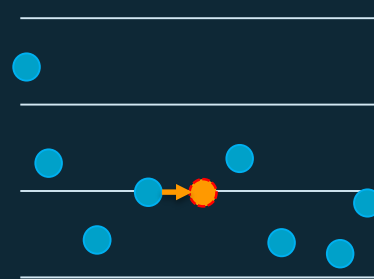
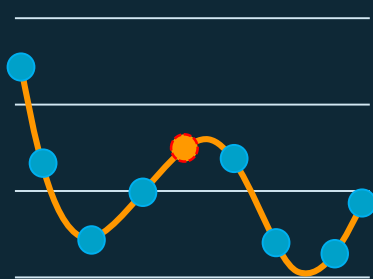
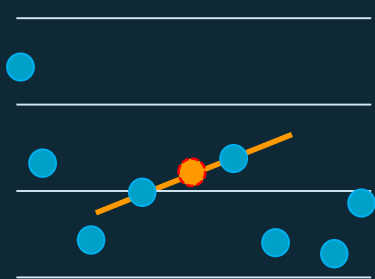
```
SELECT location, store, sensor_id, CREATE_TIME_SERIES()関数で、時系列データに変換  
CREATE_TIME_SERIES(time, measure_value::double) as cpu_util_list  
FROM MonitoringDB.sensor_metrics  
WHERE measure_name = 'cpu_utilization' AND time >= ago(2h)  
GROUP BY location, store, sensor_id
```

location	store	sensor_id	cpu_util_list
Tokyo	abc1a2b3c4d	sensor-24Gju	[{ time: 2020-11-03 21:35:33.000000000, value: 36.65714366101487 }, { time: 2020-11-03 21:36:51.000000000, value: 44.751706964910525 }... View 47 more row(s)]
Osaka	-	sensor-31Hij	[{ time: 2020-11-03 21:35:33.000000000, value: 8.757432549200132 }, { time: 2020-11-03 21:38:51.000000000, value: 1.7819709974945508 }... View 47 more row(s)]
Okinawa	xyz5l5o5n5m	sensor-67Kju	{ time: 2020-11-03 21:34:33.000000000, value: 4.050995092013331 }, { time: 2020-11-03 21:36:51.000000000, value: 1.2426470512230736 }... View 47 more row(s)]

時系列機能 - 補間関数

時系列データ型を利用して欠損値の補間が可能。4種の補間手法を提供し、利用者側での複雑な計算処理が不要。

● 補間数値



線形補間

キュービック
スプライン補間
(3次スプライン補間)

Last Observation Carried
Forward補間
(LOCF補間)

固定値補間

`interpolate_linear()`

`interpolate_spline_cubic()`

`interpolate_locf()`

`interpolate_fill()`

補間手法

対応関数

例：線形補間を利用して15秒間隔で挿入したデータを10秒の粒度に補間して取得

```
SELECT location, store, sensor_id,  
       INTERPOLATE_LINEAR(                                -- 補間関数  
           CREATE_TIME_SERIES(time, measure_value::double), -- 対象データの時系列データ型  
           SEQUENCE(ago(2h), now(), 10s)                -- 補間したい対象のタイムスタンプ(単体/複数可)  
       ) AS interpolated_cpu_utilization  
FROM MonitoringDB.sensor_metrics  
WHERE measure_name = 'cpu_utilization' AND time >= ago(2h)  
GROUP BY location, store, sensor_id
```

例：複数メジャーを1行にまとめて表示

要件によってはメジャー毎にレコードを分けたくない場合がある

Amazon Timestreamのデータ構造

time	sensor_name	measure_name	measure_value ::double	measure_value ::bigint
2020-06-17 19:00:00.000 000000	sensor- 24Gju	cpu_utilization	35.0	-
2020-06-17 19:00:00.000 000000	sensor- 24Gju	mem_utilization	51.8	-
2020-06-17 19:00:00.000 000000	sensor- 24Gju	networks_bytes	null	30000
2020-06-17 19:00:01.000 000000	sensor- 24Gju	cpu_utilization	34.8	-
2020-06-17 19:00:01.000 000000	sensor- 24Gju	mem_utilization	52.4	-

実現したい形式

time	sensor_name	cpu_utilization	mem_utilization	networks_bytes
2020-06-17 19:00:00.00	sensor- 24Gju	35.0	51.8	30000
2020-06-17 19:00:01.00	sensor- 24Gju	34.8	52.4	26400

例：複数メジャーを1行にまとめて表示

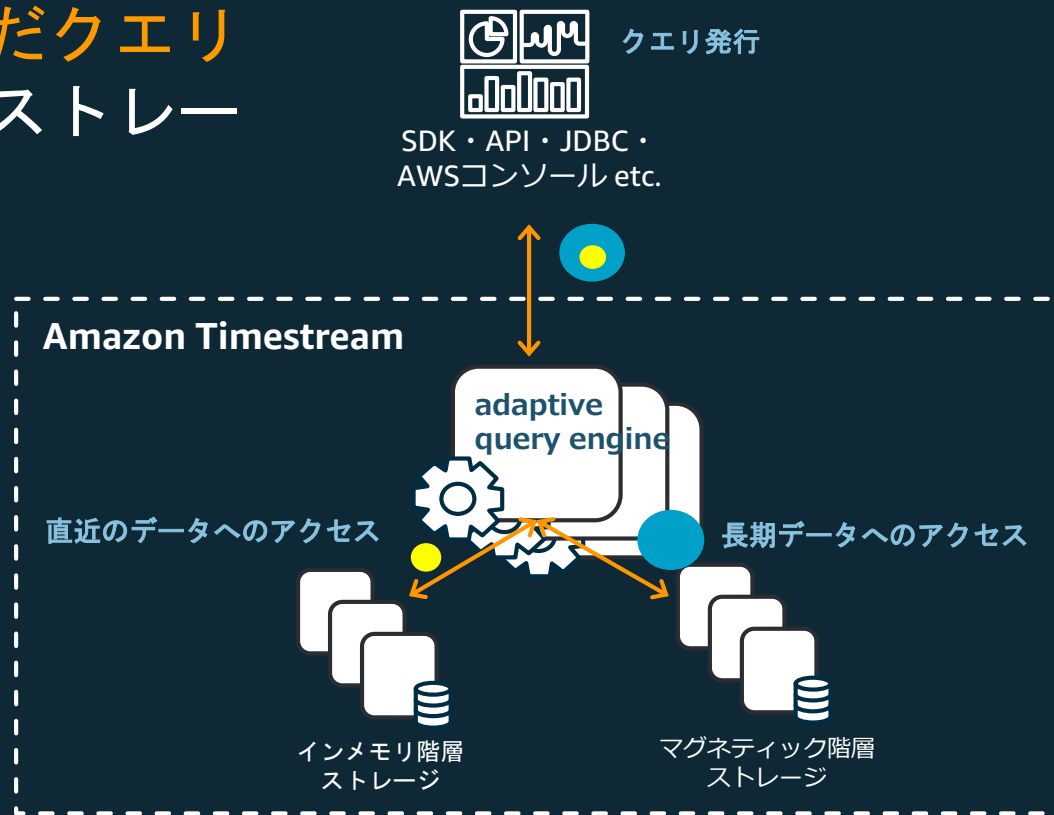
```
SELECT sensor_id, bin(time, 5s) AS time_bin,  
       avg(CASE WHEN measure_name = 'cpu_utilization' THEN measure_value::double ELSE NULL END) AS avg_5s_cpu_util,  
       avg(CASE WHEN measure_name = 'mem_utilization' THEN measure_value::double ELSE NULL END) AS avg_5s_mem_util,  
       avg(CASE WHEN measure_name = 'networks_bytes' THEN measure_value::double ELSE NULL END) AS avg_5s_networks,  
FROM MonitoringDB.sensor_metrics  
WHERE measure_name IN ('cpu_utilization', 'mem_utilization', 'networks_bytes')  
AND time > ago(2h)  
AND sensor_id = 'sensor-24Gju'  
GROUP BY sensor_id, bin(time, 5s)
```

bin()関数で5秒毎にまとめ、その
平均値を取得

time_bin	sensor_id	cpu_utilization	mem_utilization	mem_utilization
2020-06-17 19:00:00.000000000	sensor-24Gju	20.3	10.9	9.42
2020-06-17 19:00:05.000000000	sensor-24Gju	23.6	12.3	9.41
2020-06-17 19:00:10.000000000	sensor-24Gju	24.2	14.1	9.39
2020-06-17 19:00:15.000000000	sensor-24Gju	21.2	11.4	9.33

Adaptive Query Engineによる最適化

ストレージ階層間を跨いだクエリを実施。クエリ発行時にストレージの指定が不要。



出力：クエリ発行

標準

- データへのクエリはAWS SDK / Timestream API を利用
 - SDK: Java, Python, Golang, Node.js, .NET, etc.
 - AWS CLI
-

インテグレーション

- JDBC Driver
 - SQL Workbench/J, DataGrip, DBVisualizer, etc.

Query Editor機能

- 専用クライアントを使用せずにマネジメントコンソールから直接テーブルにクエリを発行することが可能
- クエリの保存機能で実行頻度の高いクエリを保存可能

The image displays the AWS Query Editor interface on a laptop screen. The interface is divided into several sections:

- Database:** Shows the selected database 'sampleOB' and a list of tables including 'DevOps' and 'IoT'.
- Query Editor:** Contains a SQL query: `-- Get the load efficiency for each truck for the past week. WITH average_load_per_truck AS (SELECT truck_id, avg(measure_value:double) AS avg_load FROM "sampleB".IoT W...`
- Actions:** Buttons for '実行' (Execute), '保存' (Save), and 'クリア' (Clear) are visible. The '保存' button is circled in red.
- Table details:** Shows the query results in a table format.

The 'Table details' section displays the following data:

truck_id	time	load_efficiency
1234546252	2020-11-03 19:48:19.000000000	104.14902624884157
1234546252	2020-11-03 19:50:17.103000000	47.69968952864804
1234546252	2020-11-03 20:28:42.448000000	71.40841095117152
1234546252	2020-11-03 21:37:20.451000000	242.7321478972622
1234546252	2020-11-03 22:52:37.888000000	62.94101044312729
1234546252	2020-11-03 23:24:48.821000000	21.73299465731501

出力：分析・可視化ツール

インテグレーション

- Amazon QuickSight
- Grafana (Open Source Edition)
- Amazon SageMaker Notebook (AWS Labs GitHub Integration)

Amazon Timestream + JDBC

DataGripを利用した例

The screenshot shows the Amazon DataGrip interface. The main editor displays a SQL query that joins data from the 'sampleDB.DevOps' table with a CTE named 'cpu_utilization'. The query selects 'time', 'hostname', 'cpu_utilization', and 'memory_utilization' for various hosts. The results are shown in a table with 10 rows.

```
describe sampleDB.DevOps

with cpu_utilization as (
select time, az, region, hostname, measure_value::double as measure_value
from sampleDB.DevOps
where measure_name = 'cpu_utilization'
and az = 'eu-north-1b'
and region = 'eu-north-1'
and hostname = 'host-g06Lk'
)
select m.time, m.hostname, c.measure_value as cpu_utilization, m.measure_value::double as memory_utilization
from sampleDB.DevOps m
inner join cpu_utilization c on c.az = m.az and c.region = m.region and c.hostname = m.hostname and
```

time	hostname	cpu_utilization	memory_utilization
2020-06-08 11:15:50	host-g06Lk	7.104796714844987	7.104796714844987
2020-06-08 10:49:06	host-g06Lk	92.87397636630232	92.87397636630232
2020-06-08 11:34:14	host-g06Lk	89.95444555761502	89.95444555761502
2020-06-08 11:24:08	host-g06Lk	79.31819250749335	79.31819250749335
2020-06-08 15:11:11	host-g06Lk	52.97352017212303	52.97352017212303
2020-06-08 14:25:44	host-g06Lk	42.89095398791724	42.89095398791724
2020-06-08 14:09:11	host-g06Lk	56.27862834962253	56.27862834962253
2020-06-08 13:05:51	host-g06Lk	33.182114445058865	33.182114445058865
2020-06-08 12:05:25	host-g06Lk	85.28555668463845	85.28555668463845
2020-06-08 12:46:37	host-a06Lk	33.75219342239889	33.75219342239889

Amazon Timestream + JDBC

DataGripを利用した例

The screenshot displays the DataGrip IDE interface. On the left, a SQL console window shows a query to describe and select data from a Timestream database. The query is as follows:

```
1 describe sampleDB.DevOps
2
3
4 with cpu_utilization as (
5   select time, az, region, hostname, measure_value::double as measure_value
6   from sampleDB.DevOps
7   where measure_name = 'cpu_utilization'
8   and az = 'eu-north-1b'
9   and region = 'eu-north-1'
10  and hostname = 'host-g06Lk'
11 )
12 select m.time, m.hostname, c.measure_value as cpu_utilization, m.measure_value::double as measure_value
13 from sampleDB.DevOps m
14 inner join cpu_utilization c on c.az = m.az and c.region = m.region and c.hostname = m.hostname
```

On the right, the 'Data Sources and Drivers' dialog is open. The 'Class' field is set to `software.amazon.timestream.jdbc.TimestreamDriver`. Below it, the 'Data Sources and Drivers' configuration window is also open, showing the 'Name' as 'Timestream - us-east-1' and the 'URL' as `jdbc:timestream://`.

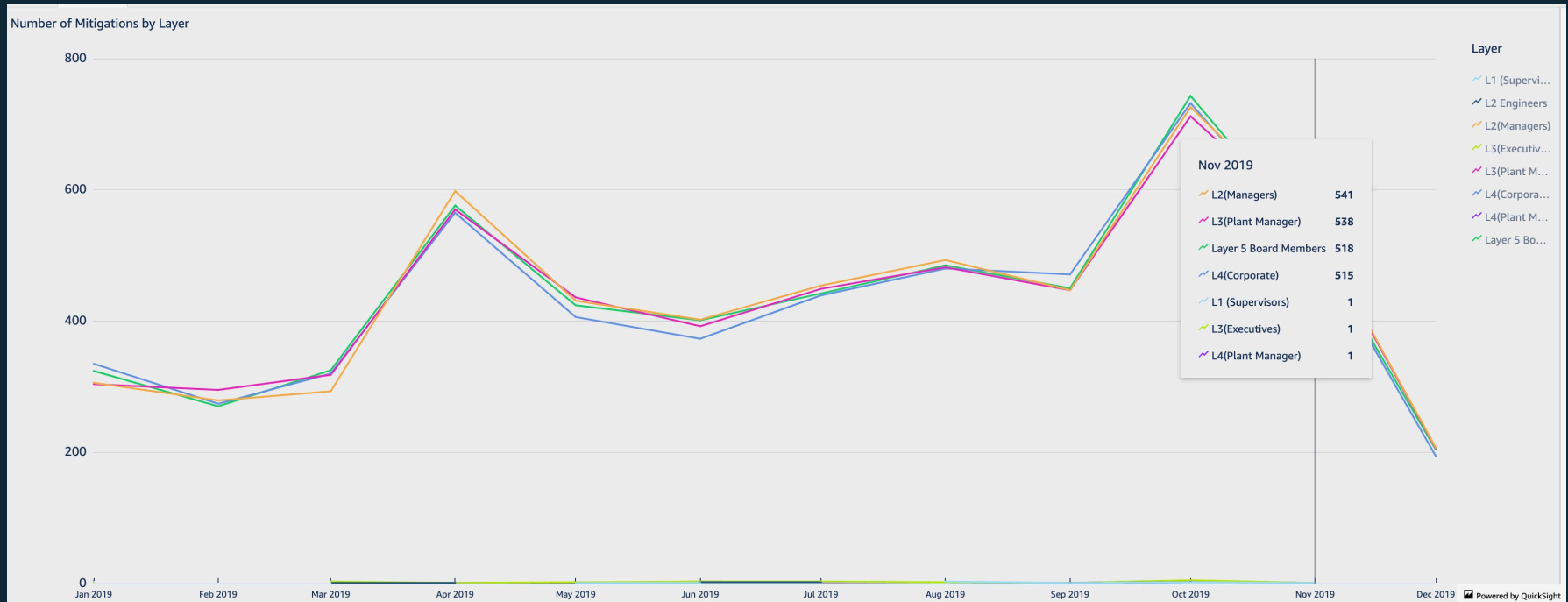
TimestreamJDBCドライバー

`software.amazon.timestream.jdbc.TimestreamDriver`

JDBC URL形式

`jdbc:timestream:`

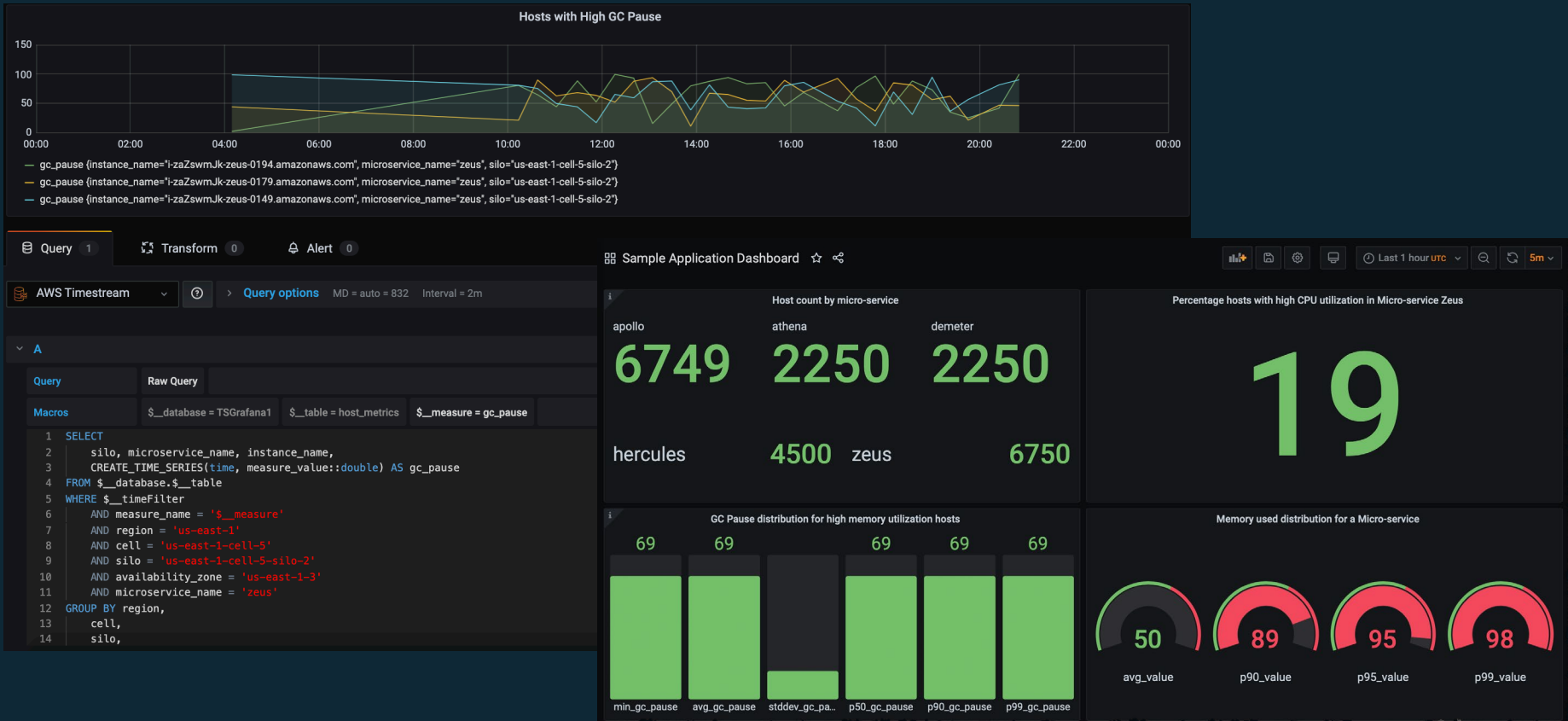
Amazon Timestream + Amazon QuickSight



Amazon Timestream + Amazon QuickSight



Amazon Timestream + Grafana



Amazon Timestream + Grafana

Hosts with High GC Pause

Query 1

```

SELECT
  silo, microservice_name, instance_name,
  CREATE_TIME_SERIES(time, measure_value::double) AS gc_pause
FROM $__database.$__table
WHERE $__timeFilter($__table)
  AND measure_name = 'gc_pause'
  AND region = 'us-east-1'
  AND cell = 'us-east-1-cell-5'
  AND silo = 'us-east-1-cell-5-silo-2'
  AND availability_zone = 'us-east-1-3'
  AND microservice_name = 'zeus'
GROUP BY region,
  cell,
  silo,

```

Add data source

Time series databases

- Prometheus
- Graphite
- OpenTSDB
- InfluxDB
- Amazon Timestream** (Selected)

Data Sources / Amazon Timestream

Name: Amazon Timestream

Auth Provider: Credentials file

Default Region: us-east-1

Endpoint (optional): https://query-(cell).timestream.(region).amazonaws.com

Default Query Macros

- \$__database: GrafanaTestDB
- \$__table: MicroServiceMetricsTable
- \$__measure: Select measure

Grafana用のTimestreamプラグイン

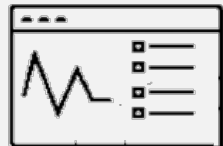
grafana-cli plugins install grafana-timestream-datasource

時系列データの主なユースケース



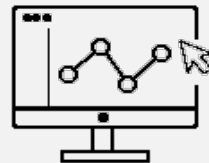
IoT Application

デバイスのセンサーから動作中のエネルギーデータを収集し、稼働期間の特定やエネルギー利用状況をモニタリングし、今後のエネルギー需要を予測する。



Analytics Application

クリックストリームデータを保存・分析し、カスタマーの閲覧経路、サイト滞在時間や離脱ポイントなどを把握。サイト構成やUXの改善に活かす。



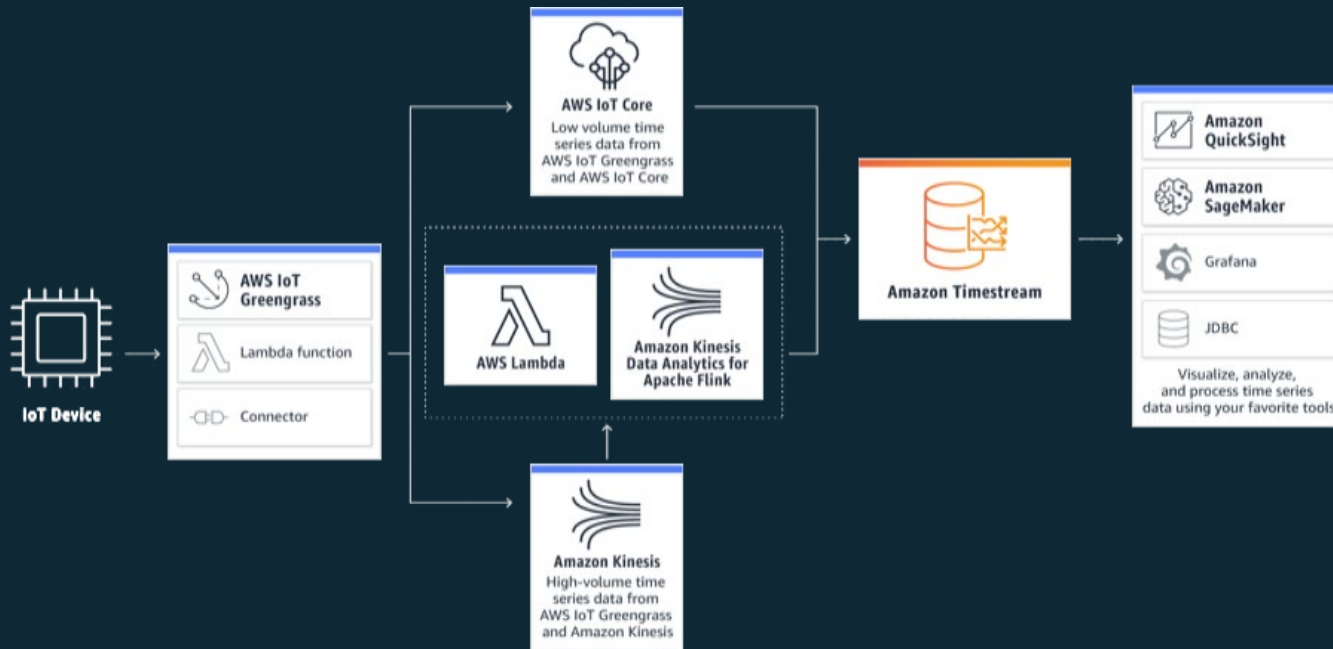
DevOps Application

CPU、メモリ使用率、ネットワークデータ、IOPSなどのパフォーマンスメトリックスを収集・分析し、サーバの監視や異常値を検知。システム稼働状況を最適化する。

IoTソリューション x Timestream 構成例



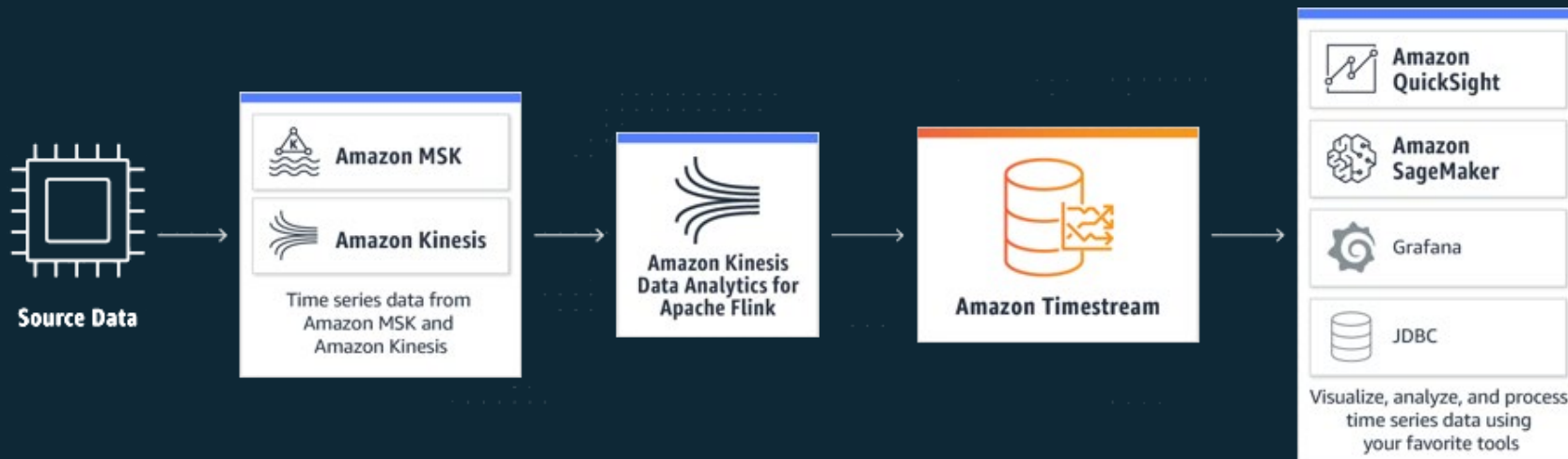
IoTデバイスから収集したデータをAWS IoT Coreルールアクションを介してAmazon Timestreamにルーティング可能。



Analytics x Timestream 構成例



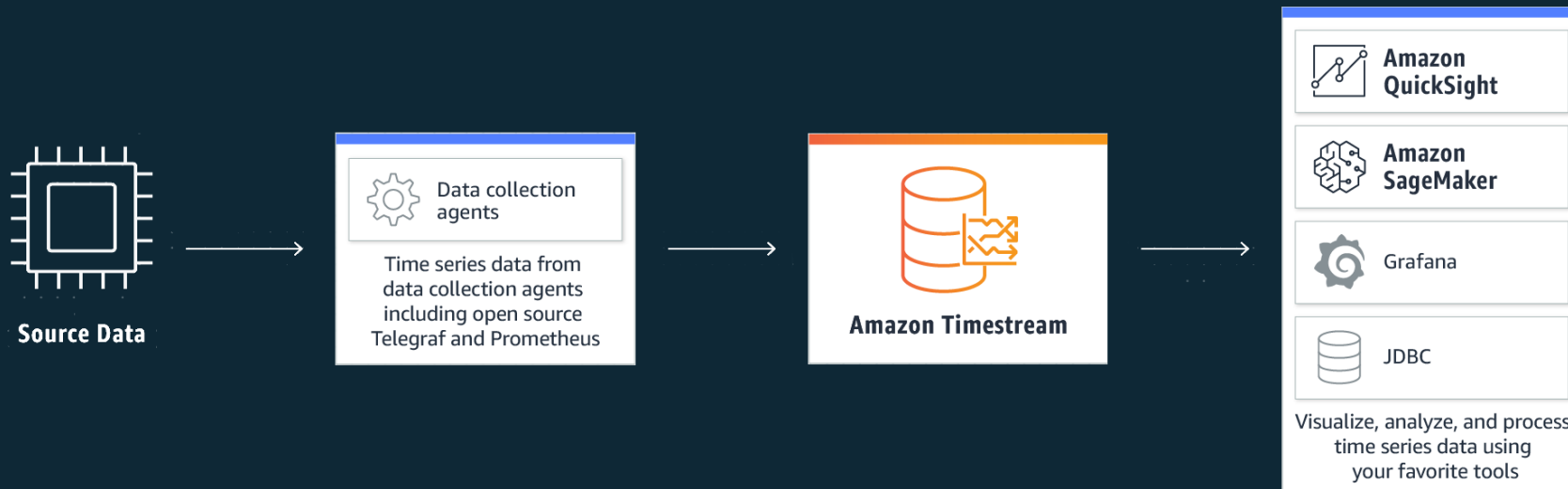
Apache Flinkを使用して、Amazon Kinesis、Amazon MSK、Apache Kafka等のストリーミング処理サービスからAmazon Timestreamへデータの直接転送が可能。



DevOps x Timestream 構成例



Telegraf(OSS)のエージェントを監視対象リソースヘインストールしてAmazon Timestreamへ直接データを転送することが可能。



運用

Agenda

- イントロダクション
- アーキテクチャ概念と仕組み
- データの入出力とインテグレーション
- 運用
- 価格と参考リソース
- まとめ

ロギングとモニタリング

- Amazon CloudWatch

- メトリクスの集計(1分毎)、アラームの作成が可能

メトリクス	メトリクス概要	集計可能単位
SuccessfulRequestLatency	成功したリクエストの経過時間 成功したリクエストの数	TableName/DatabaseName/Operation
SystemErrors	内部サービスエラー	Operation
UserErrors	InvalidRequestエラー	Operation
DataScannedBytes	スキャンされたデータの量	Operation

- AWS CloudTrail

- API操作とユーザーアクティビティのログ監視

可用性・耐障害性

- リージョン内で複数AZ構成をとり、データのレプリケーションや障害時のフェイルオーバーなどをフルマネージドで実現
 - データ挿入時、3つのAZでの書き込み完了確認が取れた時点でオペレーションの成功が返される
 - データレプリケーションはクォーラムベース
→ノードまたはAZ全体が損失されても耐久性や可用性が損なわれない
- 99.99%のSLAを提供

バックアップ・リストア

自動

各階層のデータは複数AZに自動で複製
インメモリ階層のデータはS3へ継続的なバックアップを実施
障害発生時は自動でデータの復旧・リストアを実施

手動

Timestreamの機能では手動による静止点バックアップやリストアを行う機能は提供されていない

パフォーマンスとチューニング

- 容量とパフォーマンス状況に合わせ、読み込み・書き込み・ストレージを個別に自動でスケールリング
- データ挿入時に自動でパーティション分割を実施。パーティション内でインデックスを自動設定

チューニングポイント

<p>入力 (書き込み)</p>	<ul style="list-style-type: none">• 1つのリクエストで複数レコードを送信(バッチ処理)• 各レコード共通の属性は、共通項目としてまとめて送信• タイムスタンプを昇順にソートして送信
<p>出力 (クエリ)</p>	<ul style="list-style-type: none">• 取得期間と対象 (SQL where句の範囲)を最小限にして、スキャンデータ量を削減

Agenda

- イントロダクション
- アーキテクチャ概念と仕組み
- データの入出力とインテグレーション
- 運用
- 価格と参考リソース
- まとめ

価格と参考リソース

Timestream の価格設定

データの保持

対象リージョン：米国東部（バージニア州北部）、米国東部（オハイオ州）、米国西部（オレゴン州）
※ EU（アイルランド）は異なり価格設定となります。詳細はドキュメントをご参照ください
<https://aws.amazon.com/jp/timestream/pricing/>
https://docs.aws.amazon.com/ja_jp/timestream/latest/developerguide/metering-and-pricing.html

インメモリ階層(Tier)

1 GB あたりの料金は、
1 時間あたり \$0.036

マグネティック階層(Tier)

1 GB あたりの料金は、
1 か月あたり \$0.03

SSD階層(Tier)

1 GB あたりの料金は、
1 日あたり \$0.01

近日
公開予定

書き込みとクエリ

書き込み

書き込みバイト数に応じて料金発生。1 回の書き込みは1 KB

100 万回書き込みあたりの料金は
\$0.50

1 KB未満の書き込みは1 KBの単位
に切り上げ

クエリ

スキャンされたバイト数に対し
て料金発生

クエリでスキャンされたデータ
1 GB あたりの料金は
\$0.01

10 MB 未満のクエリは 10 MB
の単位に切り上げ



コスト最適化ベストプラクティス

<https://docs.aws.amazon.com/timestream/latest/developerguide/metering-and-pricing.cost-optimization.html>

aws

料金計算ツール

パラメータを入力すると、書き込み、ストレージ、クエリそれぞれの料金が算出される

AMAZON TIMESTREAM PRICING CALCULATOR - Prices as of Oct 1, 2020

Estimate your monthly spend on Amazon Timestream when a typical time series event being written into Amazon Timestream is described in "TimeseriesEvent".

WRITES

# Time series events	20	per second	# events per day	1,728,000
Batch size (for each write)	100	events	# writes per day	17,280
Use common attributes	yes		# 1KB writes per day	207,360

STORAGE

MEMORY STORE	MAGNETIC STORE
Retention period	Retention period
Metered usage	Metered usage

QUERIES

Amazon Timestream's query engine prunes irrelevant data while processing a query. Queries with predicates including time ranges, measures, and/or dimensions enable the query processing engine to amount of data and help with lowering query costs. % data scanned contains an estimate of the amount actually processed by the query (post data pruning).

ALERTING QUERIES	DASHBOARDING QUERIES
# Queries	# Queries
Time range	Time range
% data scanned	% data scanned
Data scanned per query	Data scanned per query
Data scanned per day	Data scanned per day

ANALYTICAL QUERIES

# Queries	2	per hour
Time range	12	hour
% data scanned	5%	
Data scanned per query	0.0313014	GB
Data scanned per day	1.5024662	GB

ESTIMATED MONTHLY PRICE (USD)

Operation	Usage	Unit	Cost
Writes	6 MM writes		3.52
Memory Storage	225 GB-hour		9.17
Magnetic Storage	225 GB-month		7.64
Queries	23,248 GB		264.56
Total			\$ 284.89

The retention period specifies how long to keep data in the magnetic store. The magnetic store contains data that lies outside the retention window of the memory store. The magnetic store is optimized for fast analytic queries.

Alerting queries process the most recent data. Dashboarding queries process data over a time range that varies from a few minutes to a few hours. Analytic queries process large volumes of data with time ranges varying from days to a few years.

This calculator provides an estimate of charges for AWS services based on certain information you provide. Monthly charges will be based on your actual usage of AWS and may vary from the estimates the Calculator has provided. Prices effective as of Oct 1, 2020.

TIME SERIES EVENT SIZE CALCULATOR

Use the table below to describe a typical time series event being sent to Amazon Timestream. The time series event must have one or more dimensions and measures. You can add more rows to the bottom of the table to add dimensions and measures. The timestamp will be added automatically.

Attribute	Data type	Name	Value	NameLen	ValueLen	IsCommon	WriteBytes	RecordStorageBytes
dimension	string	region	us-east-1	6	9	yes	15	
dimension	string	az	us-east-1a	2	10	yes	12	
dimension	string	instance_name	myhost1	13	7	yes	20	
dimension	string	instance_type	r5.4xlarge	13	10	yes	23	
dimension	string	image_id	i334566	8	6	yes	14	
dimension	string	kernel_id	99000AAQ	9	9	yes	18	
measure	bigint	network_bytes_in	800	16	0	no	24	134
measure	bigint	network_bytes_out	1440	17	0	no	25	135
measure	double	cpu_util_pct	23.5	12	0	no	20	130
measure	double	mem_util_pct	45.6	12	0	no	20	130
measure	string	status	RUNNING	6	7	yes	13	123
measure	boolean	dev_environment	1	15	0	no	16	126

EVENT SIZE IN BYTES

Type	Value	Unit
Write size	220	bytes
Write size excluding common attributes	120	bytes
Common attributes size	116	bytes
Storage size	778	bytes

- Describe a typical time series event by adding rows to the table. Each row is either a dimension or measure.
- When creating a dimension or measure, enter the data type, name, value, and if it is a common attribute.
- Common attributes are the dimensions and measure names common across multiple events written to Amazon Timestream. Columns NameLen, ValueLen, WriteBytes, and StorageBytes are automatically calculated.

挿入するディメンションやメジャーを設定するとbytes数が自動算出される



Amazon Timestream Documents

Amazon Timestream ドキュメント

<https://aws.amazon.com/jp/timestream>

始め方(デモ動画付き。Integrationの接続方法も動画でご提供)

<https://aws.amazon.com/jp/timestream/getting-started/?nc=sn&loc=4>

FAQ

<https://aws.amazon.com/jp/timestream/faq>

Developer Guide

<https://docs.aws.amazon.com/timestream/latest/developerguide/what-is-timestream.html>

Amazon Timestream Blog

Amazon Timestreamであらゆる規模の時系列データを保存・アクセス (Store and Access Time Series Data at Any Scale with Amazon Timestream – Now Generally Available)

<https://aws.amazon.com/jp/blogs/aws/store-and-access-time-series-data-at-any-scale-with-amazon-timestream-now-generally-available/>

Amazon Timestreamを使用して、ペタバイト級の時系列データからリアルタイムの洞察を導き出 (Deriving real-time insights over petabytes of time series data with Amazon Timestream)

<https://aws.amazon.com/jp/blogs/database/deriving-real-time-insights-over-petabytes-of-time-series-data-with-amazon-timestream/>

Amazon Timestreamと、OSSのTelegrafやGrafanaを利用してDevOpsワークロードのデータ収集やモニタリングを行う (Collecting, storing, and analyzing your DevOps workloads with open-source Telegraf, Amazon Timestream, and Grafana)

<https://aws.amazon.com/jp/blogs/database/collecting-storing-and-analyzing-your-devops-workloads-with-open-source-telegraf-amazon-timestream-and-grafana/>

AWS Labs on GitHub: Amazon Timestream

Sample Applications (available in various languages):

https://github.com/awslabs/amazon-timestream-tools/tree/master/sample_apps

Working with other tools and services:

<https://github.com/awslabs/amazon-timestream-tools/tree/master/integrations>

Kinesis Data Analytics for Apache Flink connector example:

https://github.com/awslabs/amazon-timestream-tools/tree/master/integrations/flink_connector

SageMaker example:

<https://github.com/awslabs/amazon-timestream-tools/tree/master/integrations/sagemaker>

Telegraf example:

<https://github.com/awslabs/amazon-timestream-tools/tree/master/integrations/telegraf>

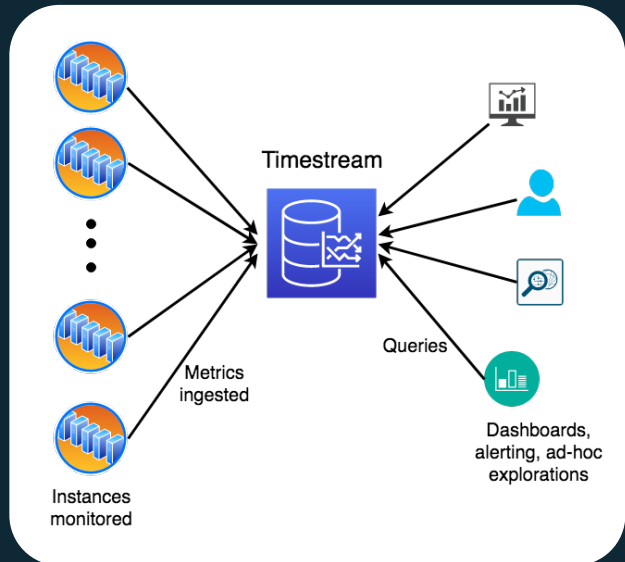
Agenda

- イントロダクション
- アーキテクチャ概念と仕組み
- データの入出力とインテグレーション
- 運用
- 価格と参考リソース
- まとめ

まとめ

Amazon Timestream まとめ

高速でスケラブルな時系列専用のサーバーレスデータベース



サーバーレスであり、基盤となるインフラストラクチャの管理が不要



自動スケーリング機能により、1日あたり数兆のイベント処理が可能



時系列専用データベースで、標準SQLと組み込みの時系列関数を用意

構築・設計・運用にかかる時間
を削減して

本来のビジネス価値を高める仕事へ

投資していきましょう！

Q&A

お答えできなかったご質問については

AWS Japan Blog

「<https://aws.amazon.com/jp/blogs/news/>」にて
後日掲載します。

AWS の日本語資料の場所「AWS 資料」で検索



日本担当チームへお問い合わせ サポート 日本語 ▼ アカウント ▼

コンソールにサインイン

製品 ソリューション 料金 ドキュメント 学習 パートナー AWS Marketplace その他 🔍

AWS クラウドサービス活用資料集トップ

アマゾン ウェブ サービス (AWS) は安全なクラウドサービスプラットフォームで、ビジネスのスケールと成長をサポートする処理能力、データベースストレージ、およびその他多種多様な機能を提供します。お客様は必要なサービスを選択し、必要な分だけご利用いただけます。それらを活用するために役立つ日本語資料、動画コンテンツを多数ご提供しております。(本サイトは主に、AWS Webinar で使用した資料およびオンデマンドセミナー情報を掲載しています。)

[AWS Webinar お申込 »](#)

[AWS 初心者向け »](#)

[業種・ソリューション別資料 »](#)

[サービス別資料 »](#)

<https://amzn.to/JPArchive>



AWS Well-Architected 個別技術相談会

毎週”W-A個別技術相談会”を実施中

- AWSのソリューションアーキテクト(SA)に
対策などを相談することも可能

- 申込みはイベント告知サイトから

(<https://aws.amazon.com/jp/about-aws/events/>)

AWS イベント

で[検索]



ご視聴ありがとうございました

AWS 公式 Webinar

<https://amzn.to/JPWebinar>



過去資料

<https://amzn.to/JPArchive>



Appendix

データベース・テーブル設計時の考慮ポイント

- セキュリティ要件
 - データ毎に異なるAWS KMSキーを使用した暗号化を実施したい
→ AWS KMSキーはデータベース単位に設定するため、データベースで分離が必要
- データ保持要件
 - データ毎に異なる保持ポリシー(保持期間)が必要
→ 保持ポリシーはテーブル単位に設定するため、テーブルで分離が必要
- データの関係性
 - データ取得/分析時に関連するデータ
→ 同一テーブルに格納することを推奨
(またはアプリケーションサイドで結合を実施)

利用開始事例



お客様のユースケース

Guardian Life Insurance Company
は、フォーチュン250の相互会社
であり、人生、障害、歯科、その
他の個人給付のリーディングプロ
バイダーです。

お客様は、ビルディングシステムやアーティ
ファクトリポジトリからメトリクスを収集して
処理するアプリケーションを構築しています。
このデータをセルフホスト時系列データベー
スに格納していました。

Amazon Timestream を利用し、サーバーレス、
自動スケーリング、データライフサイクル管理
機能に感銘を受けました。

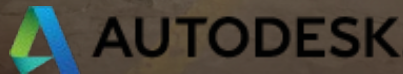
Grafana を使用して Amazon Timestream に格
納されている時系列データを視覚化できるこ
とを嬉しく感じています。



お客様のユースケース

オートデスクは、**建築、エンジニアリング/建設、製品設計、製造業界**のお客様向けのソフトウェアのグローバルリーダーです。

Amazon Timestream は、クラウドでホストされたスケーラブルな時系列データベースを提供することで、新しいワークフローを提供できる可能性を秘めています。時系列データにより、製品の性能が向上し、製造の無駄が削減されます。Timestream が提供する主な差別化要因は、オートデスク様のデータ管理の負担軽減です。



お客様のユースケース

Trimble Inc. は、建設、農業、地理空間、輸送業界向けの生産性ソリューションを提供する大手技術プロバイダーです。

彼らは、IoT モニタリングソリューションをサポートするために、サーバーレスの時系列データベースとして Amazon Timestream を使用しています。

Timestreamは、IoTで生成された時系列データのために特別に設計されており、既存の監視システムによる管理オーバーヘッドの削減、パフォーマンスの向上、コストの削減を実現します。



お客様のユースケース

D2L は、K-12、高等教育、医療、政府、企業部門の顧客が使用する業界をリードする世界クラスの学習プラットフォームを備えた教育技術のグローバルリーダーです。

現在、リレーショナルデータベースにデータを格納する内部モニタリングツールに Amazon Timestream を使用しています。完全に管理された時系列データベースである Timestream に切り替えることで、コストを **80% 以上削減しながら、パフォーマンスを維持できます。**



お客様のユースケース

River Island は、60年以上のファッション小売業経験を持つRiver Islandは、ヨーロッパ、アジア、中東の**350**以上の店舗と、6つの専用オンラインサイトを持つ最も有名で愛されているブランドの1つです。

彼らは、シンプルで、簡単で、手頃な価格の時系列データストアを見つけるのに苦労しました。Timestreamでは、彼らはより多くのことを得ました。Timestreamは、AWSがホストするマイクロサービスだけでなく、すべての遺産システム全体にわたって集中モニタリング機能を構築する必要性を実現しました。



The River Island logo, a stylized 'RI' monogram.

RIVER ISLAND

Timestream パートナー

Analytics



システムインテグレータ

