



SUMMIT
Tokyo 2019

C2-02

【初級】AWSで構築するデータレイク 基盤概要とアーキテクチャ例のご紹介

丹羽 勝久
シニアソリューションアーキテクト
アマゾン ウェブ サービス ジャパン株式会社

自己紹介

名前：

丹羽 勝久（にわ かつひさ）

所属：

**アマゾンウェブサービスジャパン株式会社
エンタープライズソリューション本部
ソリューションアーキテクト**

担当：

公益・通信業のお客様担当



本日本日お伝えしたいこと

1. データレイクとは？
2. AWSで構築するデータレイク基盤
3. AWSのデータレイク事例
4. AWS Lake Formation 概要

データレイクとは？



想像以上の **大量の** **データ** を生成／活用

データ	データ基盤要件	
5年ごとに >10x に成長	15 年以上 保持	1,000x スケール

* IDC, Data Age 20215: The Evolution of Data to Life-Critical Don't Focus on Big Data, Focus on the Data That's Big, April 2017.

「データレイク」とは？

Data Lake ~ en.wikipedia.org より

A **data lake** is a system or [repository of data](#) stored in its natural format,^[1] usually object [blobs](#) or files. A data lake is usually a single store of all enterprise data including raw copies of source system data and transformed data used for tasks such as [reporting](#), [visualization](#), [analytics](#) and [machine learning](#). A data lake can include [structured data](#) from [relational databases](#) (rows and columns), semi-structured data ([CSV](#), logs, [XML](#), [JSON](#)), [unstructured data](#) (emails, documents, PDFs) and [binary data](#) (images, [audio](#), video).

https://en.wikipedia.org/wiki/Data_lake

Data Lake ~ en.wikipedia.org より (意訳)

データレイクは通常、システムからの生データのコピーとレポート、可視化、分析、機械学習などで利用するために変換したデータを格納するシングルデータストアです。

データレイクには、RDBからの構造データ、CSV、JSONなどの半構造データ、Eメール、PDFなどの非構造データ、画像、ビデオなどのバイナリデータを含むことが可能です。

大量データの分析は 「データウェアハウス」では？

ロジカルシンキング：論理的推論の2つの手法

• 演繹法

- 一般論やルールに観察事項を加えて、必然的な結論を導く思考方法（代表例で三段論法など）

例) 「人間はいつか死ぬ」 → 「ソクラテスは人間である」 → 「ソクラテスはいつか死ぬ」

• 帰納法

- 帰納法は、多くの観察事項（事実）から類似点をまとめ上げることで結論を引き出すという論法

例)

「人であるソクラテスは死んだ」

「人であるプラトンは死んだ」

「人であるアリストテレスは死んだ」

→ 「したがって人は全て死ぬ」

機械学習や高度統計分析の
アプローチ

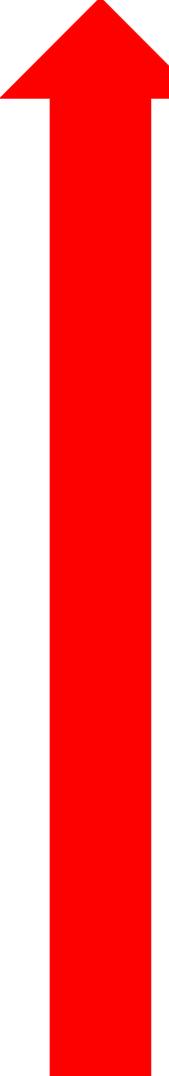
ビッグデータ分析の分類

トップダウン (演繹的)

- 
- ① 分析要件、目的を明確化
 - ② データモデリング設計
 - ③ ETL設計
 - ④ 分析実行、レポート

データウェアハウス/
データマート

高度分析 機械学習 / 深層学習など

- 
- ⑤ 結果の可視化、レポート
 - ④ データ変換、分析
 - ③ 分析の仮説化、理論化
 - ② データの観察、パターン化
 - ① 関連データ収集

ボトムアップ (帰納的)

ビッグデータ分析の分類

トップダウン (演繹的)

① 分析要件、目的

② データモデリング設計

③ ETL設計

④ 分析実行レポート

データウェアハウス /

データマート



今後も必要な領域
(過去の状況の
正確な把握)

高度分析

機械学習 / 深層学習など

④ データ変換、分析

③ 分析の仮説化、理論化

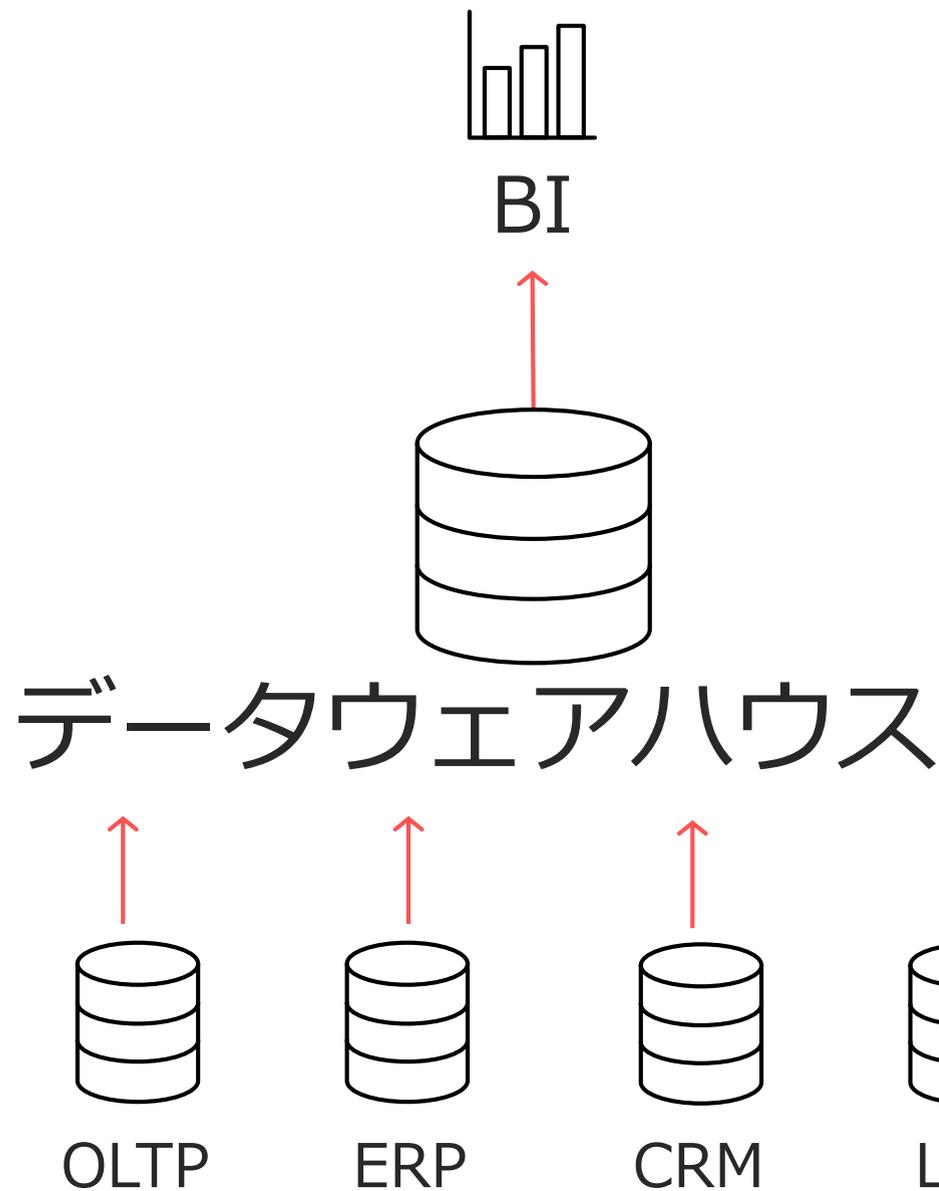
② データの観察、パターン化

① 関連データ収集

多くの企業が新しく
取り組んでいる領域
(未来の予測)

ボトムアップ (帰納的)

オンプレミスのデータウェアハウス一択では



高価:

莫大な初期コスト + 年間維持コスト

低拡張性:

GB-TB のスケールで PB/EBレベルは難しい

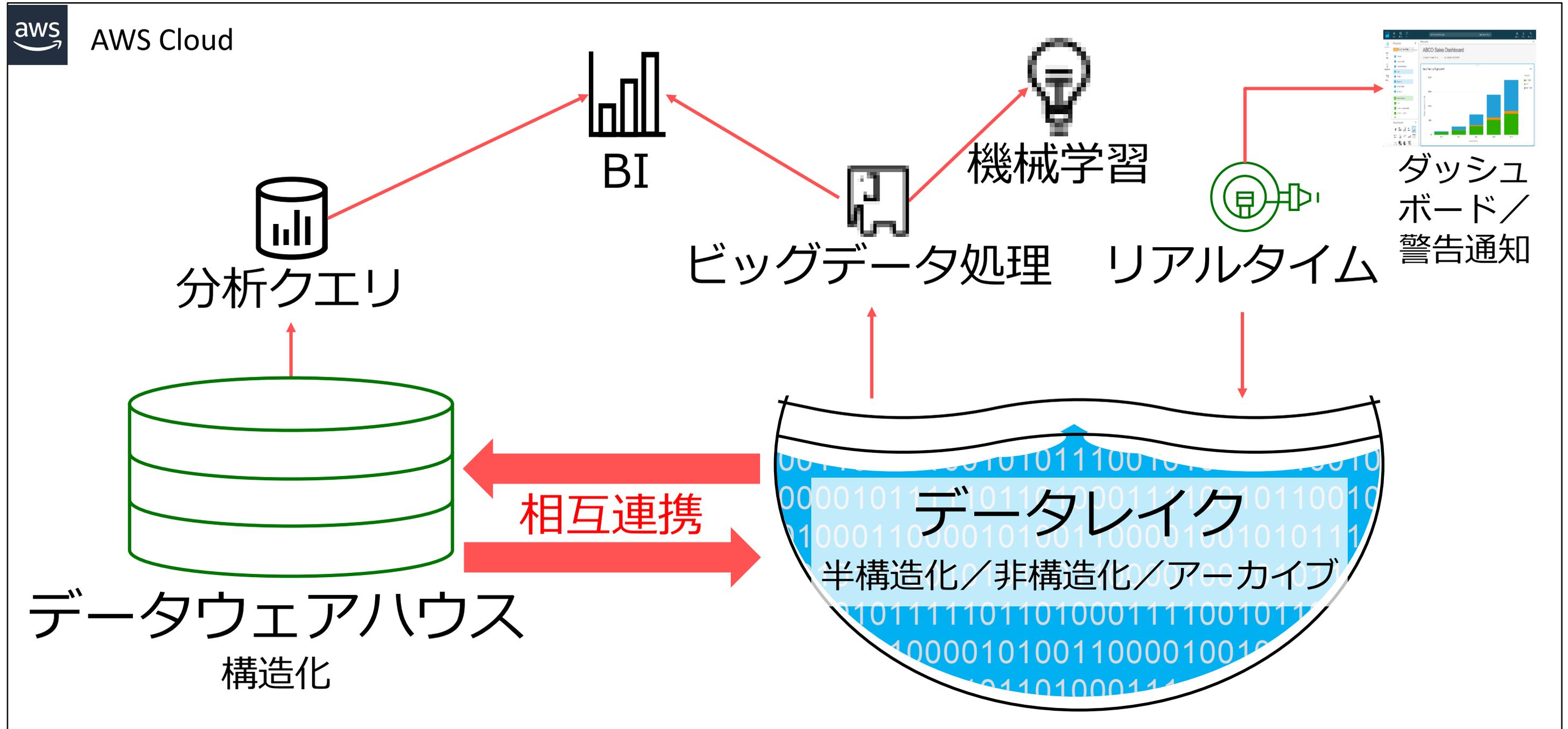
データ形式制限:

構造化されたリレーショナルデータのみ
(機械学習、深層学習などへの展開難しい)

データ量制限:

コストのために 90%のデータは保持されずに削除、アーカイブ

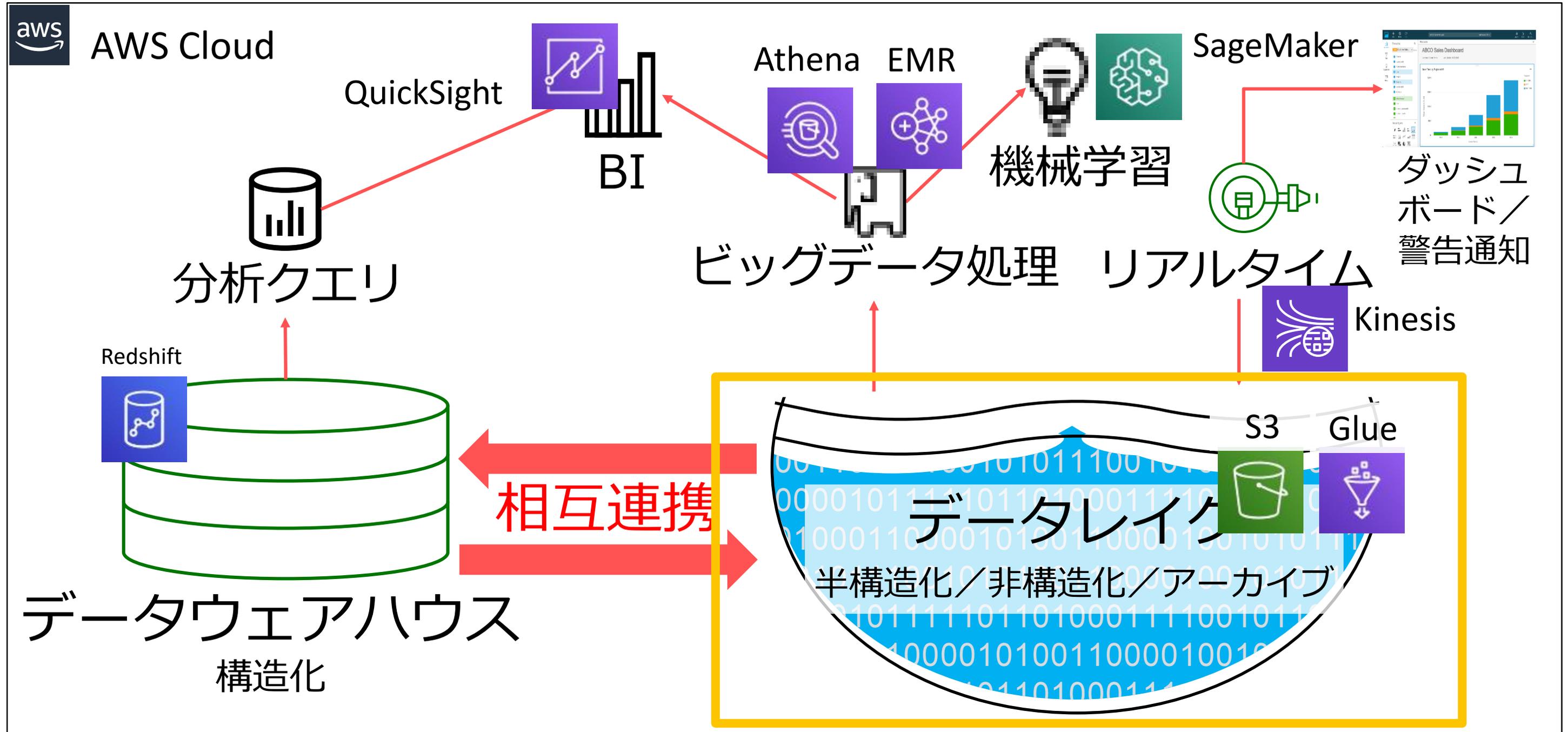
AWSのビッグデータ分析基盤：ハイレベルアーキテクチャ



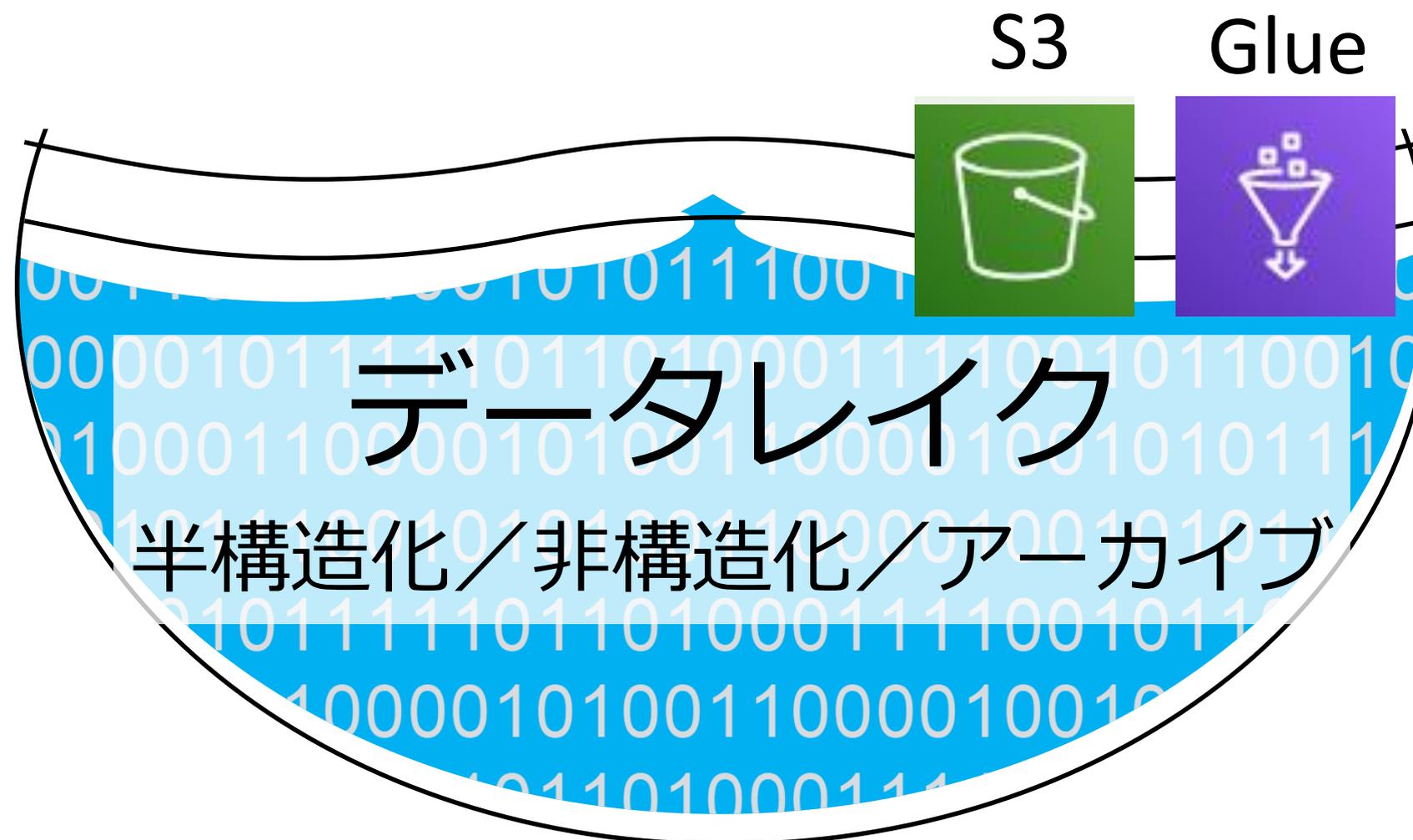
AWSで構築するデータレイク基盤

～ データレイクをどう構築する？ (How)

再掲) AWSのビッグデータ分析基盤：ハイレベルアーキテクチャ



データレイク





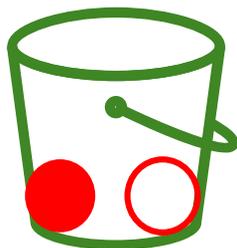
Amazon S3 : データレイクに最適なストレージ

- フルマネージドサービス
- 実質無制限容量（事前容量確保不要）
- 高い耐久性・可用性
 - 耐久性：99.9999999999%、可用性：99.99%（標準クラス）
- 一貫したきめ細かいセキュリティ
 - AWS IAM、バケットポリシー
- 大容量でも安価
 - 月額 \$0.025/GB（標準クラス）
 - 月額 \$0.002/GB（長期バックアップ用 S3 Glacier Deep Archive）

アクセス頻度とコストの最適なS3ストレージクラスを選択



S3 Standard



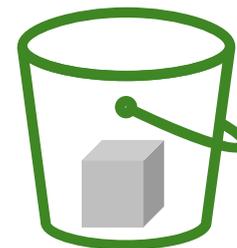
S3 Intelligent-Tiering



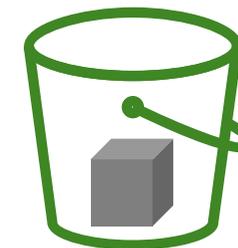
S3 Standard-IA



S3 One Zone-IA



S3 Glacier



S3 Glacier Deep Archive

高頻度

低頻度

- アクティブ、頻繁にアクセスするデータ
- ミリ秒アクセス
- ≥ 3 AZ
- \$0.025/GB~

- 変化するアクセスパターンのデータ
- ミリ秒アクセス
- > 3 AZ
- \$0.025~\$0.019/GB
- オブジェクト毎の管理料金
- 最低保持期限

- 低頻度アクセスデータ
- ミリ秒アクセス
- > 3 AZ
- \$0.019/GB~
- GB毎の取り出し料金
- 最低保持期限
- 最小オブジェクトサイズ

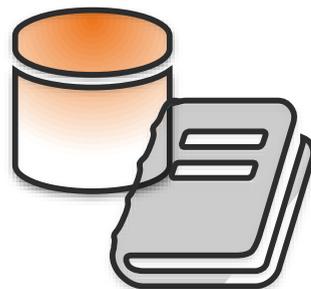
- 再作成可能な低頻度アクセスデータ
- ミリ秒アクセス
- 1 AZ
- \$0.0152/GB~
- GB毎の取り出し料金
- 最低保持期限
- 最小オブジェクトサイズ

- アーカイブデータ
- 分~時間アクセス
- > 3 AZ
- \$0.005/GB~
- GB毎の取り出し料金
- 最低保持期限

- アーカイブデータ
- 時間アクセス
- > 3 AZ
- \$0.002/GB~
- GB毎の取り出し料金
- 最低保持期限



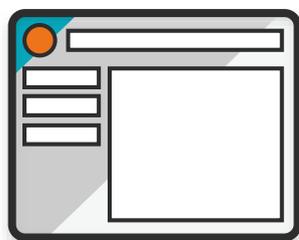
AWS GlueデータレイクのデータカタログとETL処理



データ カタログ

- **AWS Glue データカタログ** : Redshift Spectrum, Athena, EMRからS3上の半構造データにアクセスする場合のデータカタログとして利用・連携可能

データカタログとは : データの構造 (列、型など) やアクセス方法を定義してあり検索などが可能



ETL処理

- **AWS Glue ETL** : ETLのジョブを分散実行可能なサービスで、フルマネージドのサーバーレスサービスで利用したリソース分だけの支払い

ETL処理とは : 複数のデータストア間でデータ連携する際の
抽出し(Extract)、変換(Transform)、ロード(Load) 処理



AWS Glue データカタログ

表構造をHiveメタストア互換の形式で管理

- 列・プロパティ・型
- データロケーション (URI)
- 更新情報 等

クローラーによる自動チェックと登録

- **Hiveパーティションを認識し登録を自動化**

/mydata
 /year=2017
 /month=11/...
 /month=12/...

名前 coupon
 説明
 データベース s3_data
 分類 json
 場所 s3://[redacted]database_data/coupon/
 接続
 廃止 いいえ
 最終更新日 Mon Aug 13 15:16:58 GMT+900 2018
 入力形式 org.apache.hadoop.mapred.TextInputFormat
 出力形式 org.apache.hadoop.hive ql.io.HiveIgnoreKeyTextOutputFormat
 Serde シリアル化ライブラリ org.openx.data.jsonserde.JsonSerDe

Serde パラメータ

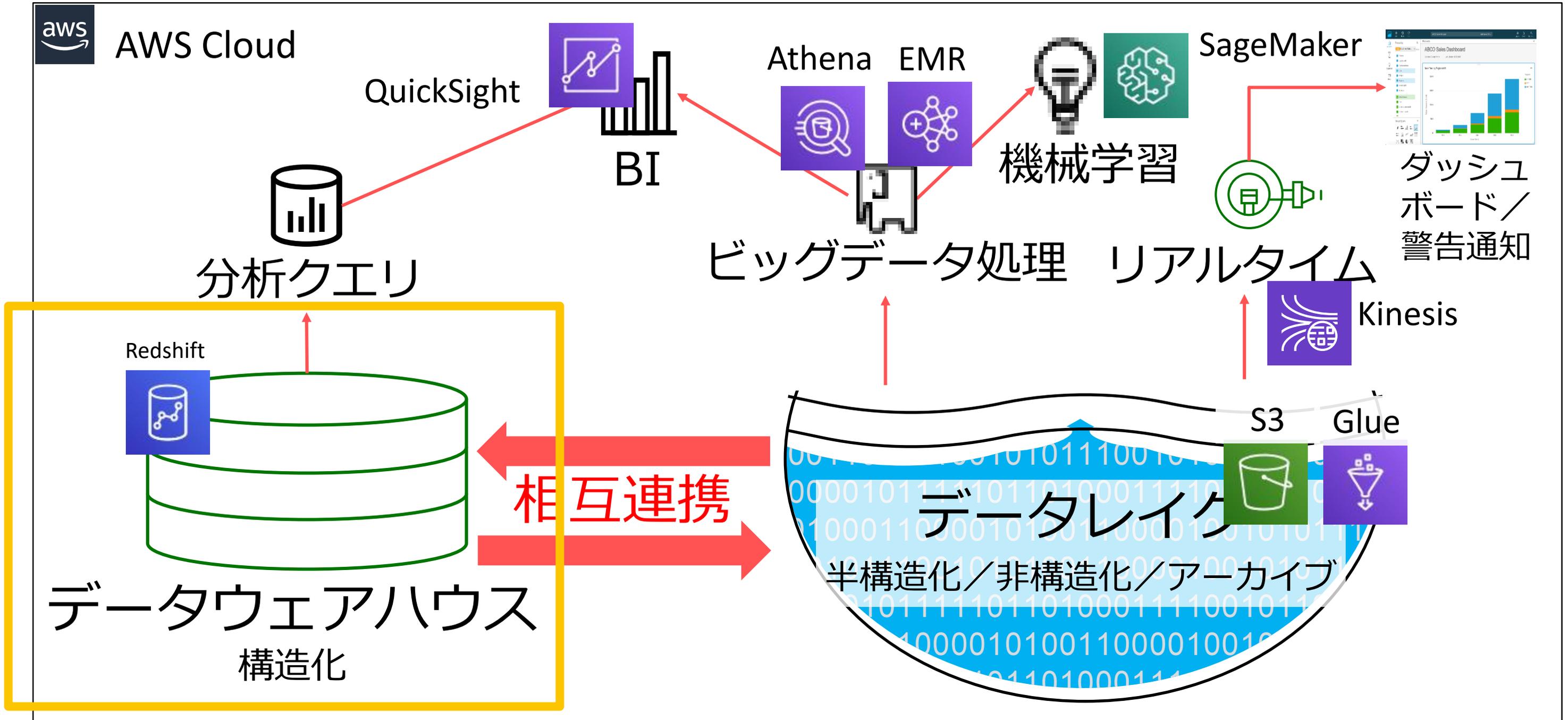
paths coupon_id,discount_amount,end_ymdt,name,start_ymdt

sizeKey 607 objectCount 20 UPDATED_BY_CRAWLER s3raw_crawler

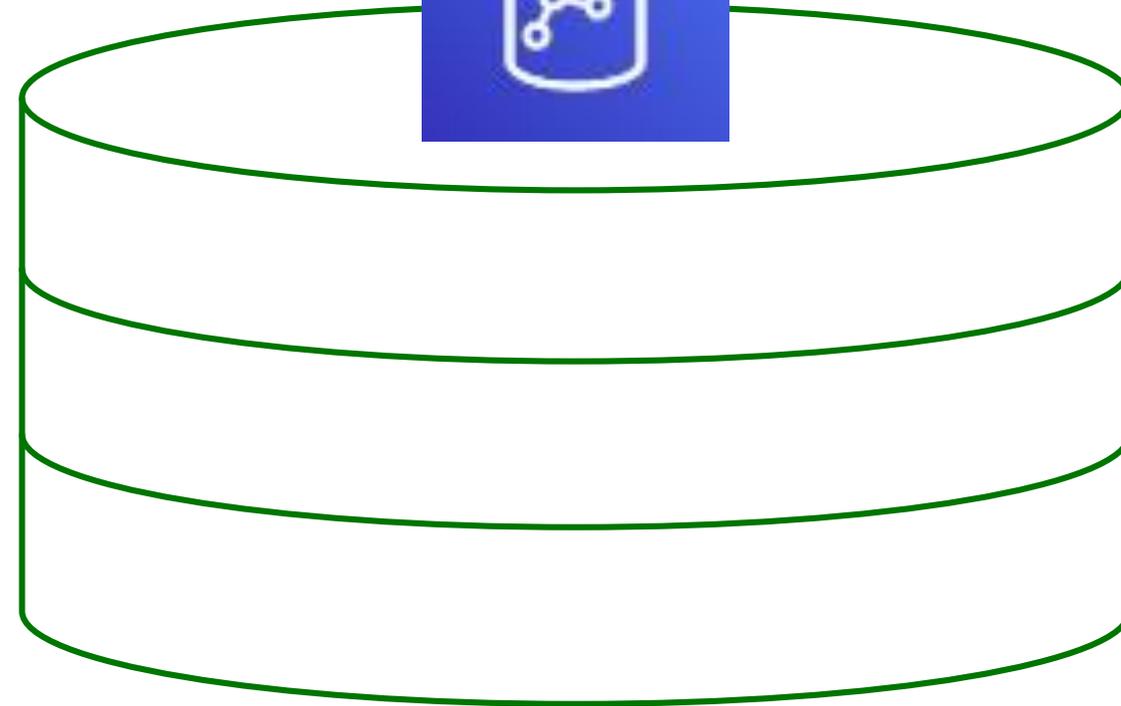
スキーマ

	列名	データ型	パーティションキー
1	coupon_id	int	
2	end_ymdt	string	
3	discount_amount	int	
4	name	string	
5	start_ymdt	string	

再掲) AWSのビッグデータ分析基盤：ハイレベルアーキテクチャ



Redshift



データウェアハウス

構造化データ



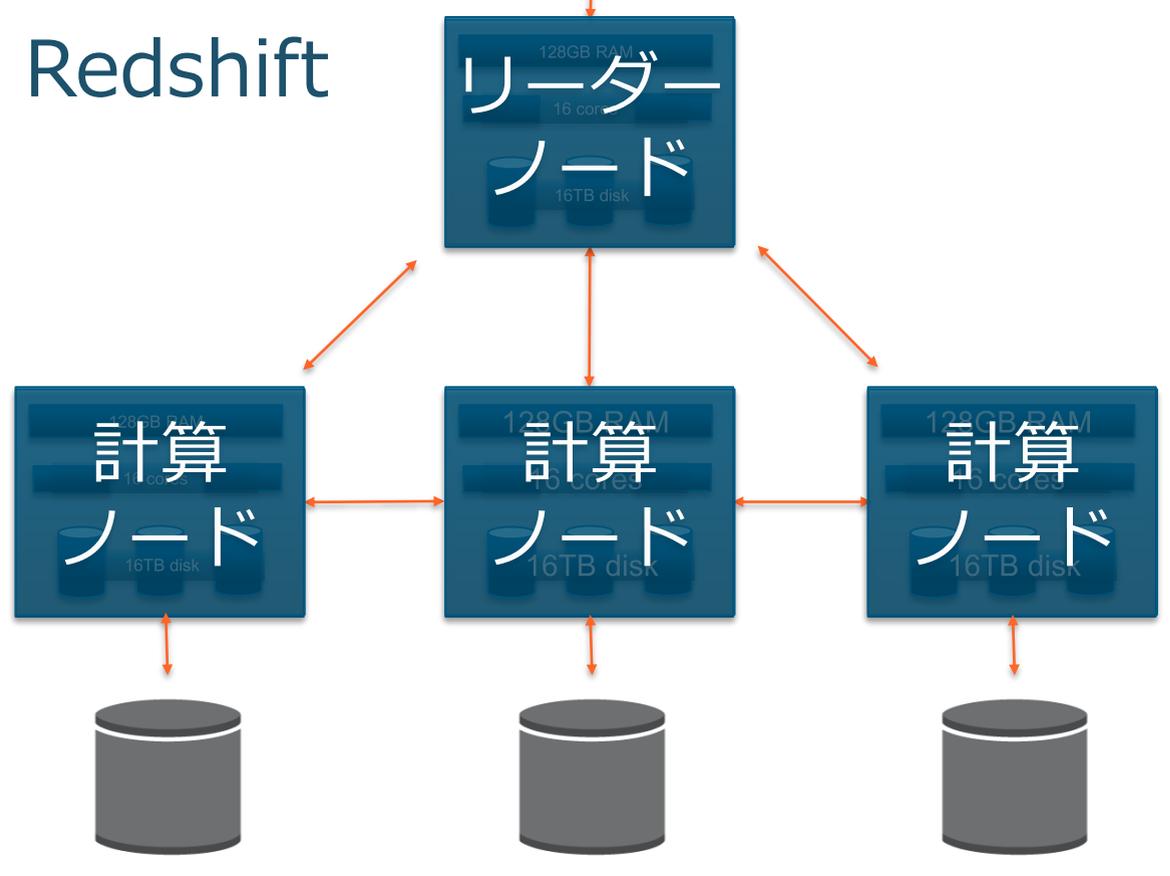
Amazon Redshift

フルマネージドのクラウド型データウェアハウスサービス

SQLクライアント/BIツール

JDBC/ODBC

Redshift

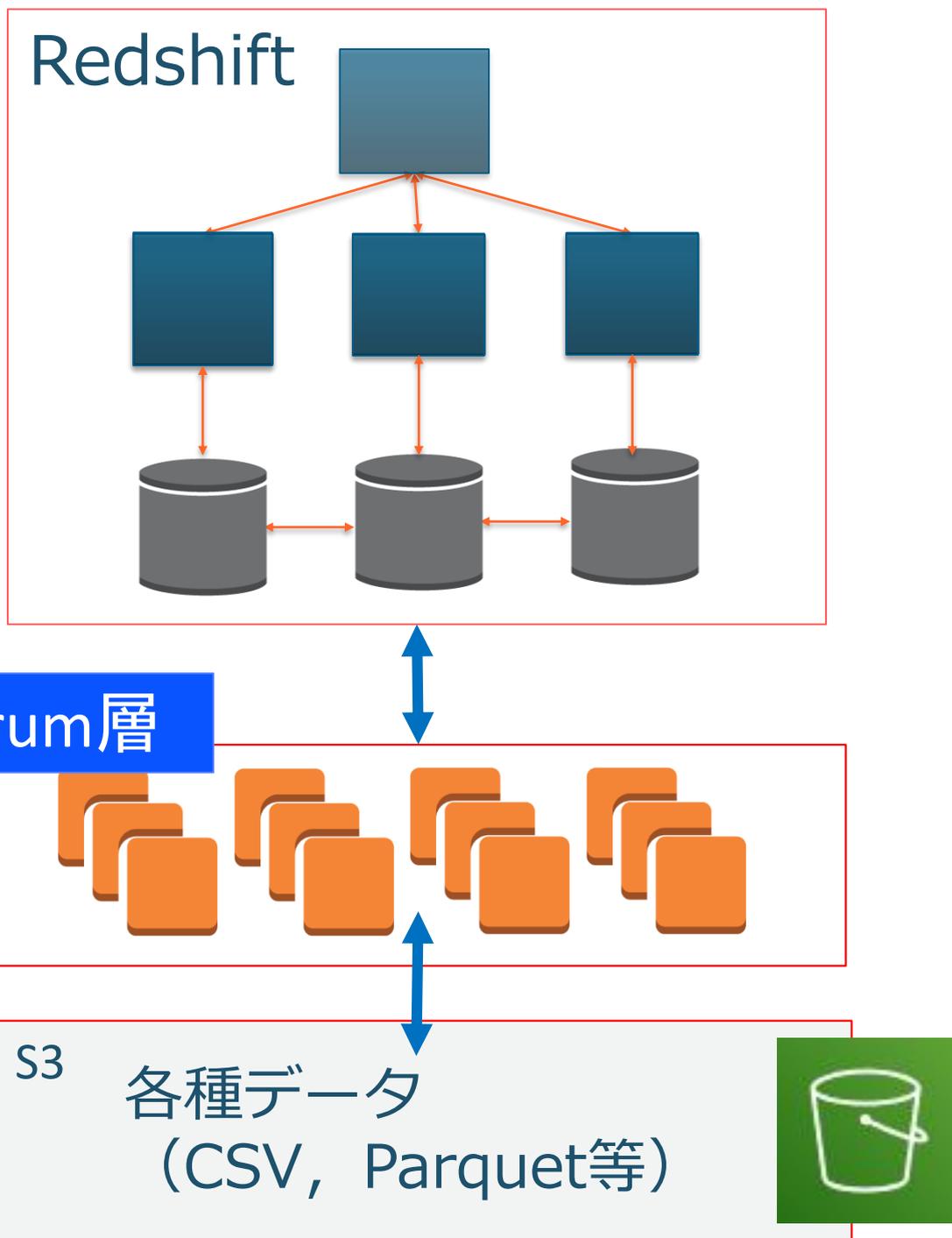


特徴

- 最大2PBまで拡張可能
- 超並列(MPP)で、列指向型DBエンジンによる高速SQL処理
- 最大128台まで拡張可能
- PostgreSQLとの互換性
- 使った分だけの利用料金で従来のデータウェアハウスの1/10のコストで実現

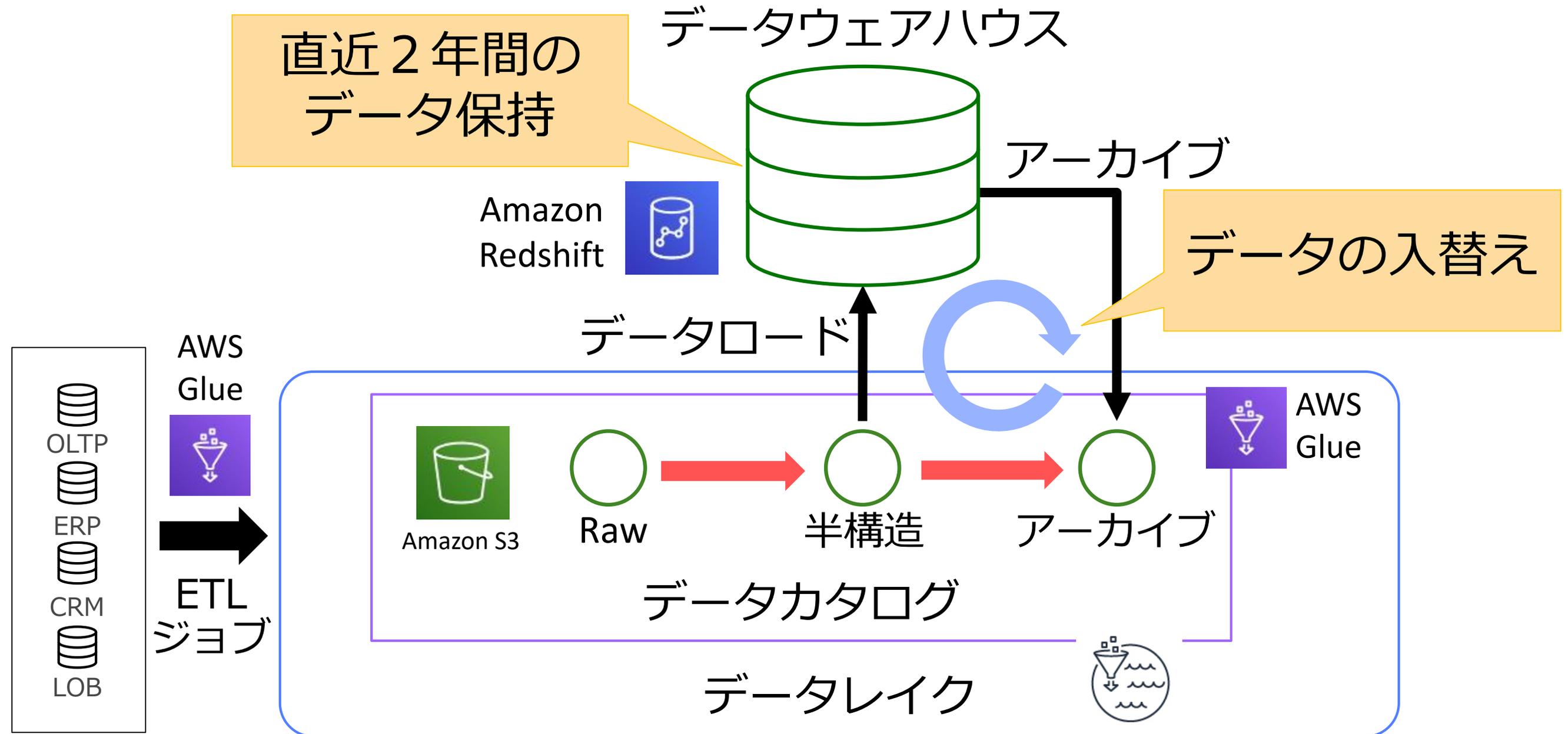


Amazon Redshift Spectrum



- **S3上に置いたファイルを外部テーブルとして直接参照して高速分析処理**
- Redshift内のデータベースの**内部テーブルと組み合わせ**てSQLでクエリ可能
- 多様なファイルフォーマットに対応
 - ✓ CSV, TSV, Parquet, ORC, RegexSerDe 等

データウェアハウスとデータレイクの連携例



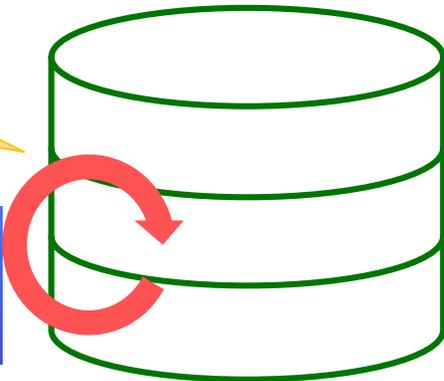
データウェアハウスとデータレイクの連携例

直近2年間の
データ分析
(定型分析)

データウェアハウス

2年を超える期間
の分析 (非定型)

Amazon
Redshift



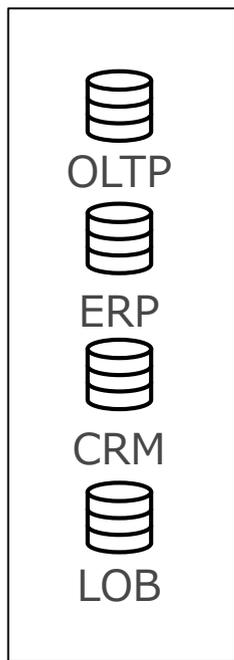
Redshift
Spectrum

DB内部の構造データ
とS3の半構造データ
を結合可能

AWS
Glue



ETL
ジョブ



Amazon S3



Raw



半構造



アーカイブ



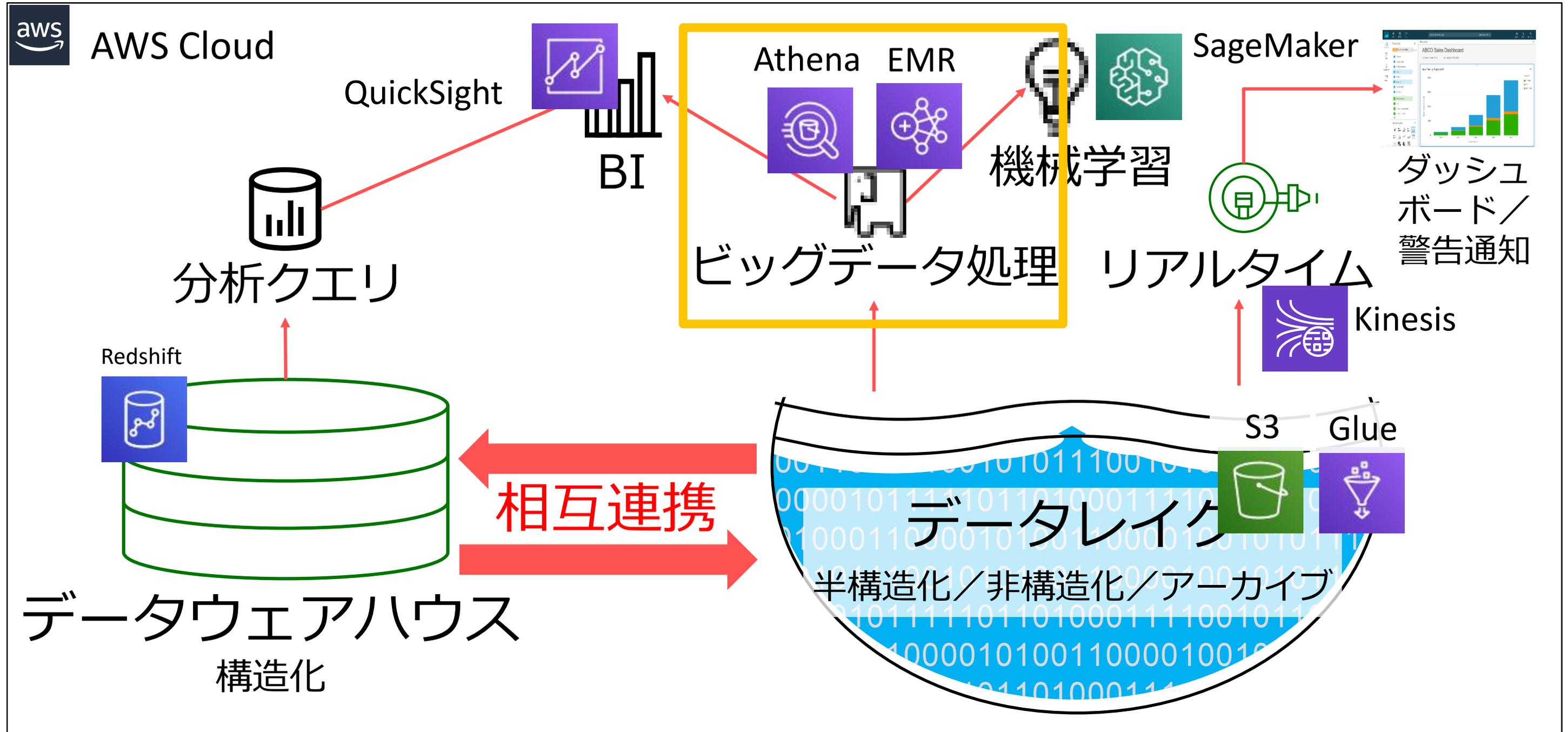
AWS
Glue

データカタログ

データレイク



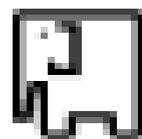
再掲) AWSのビッグデータ分析基盤：ハイレベルアーキテクチャ



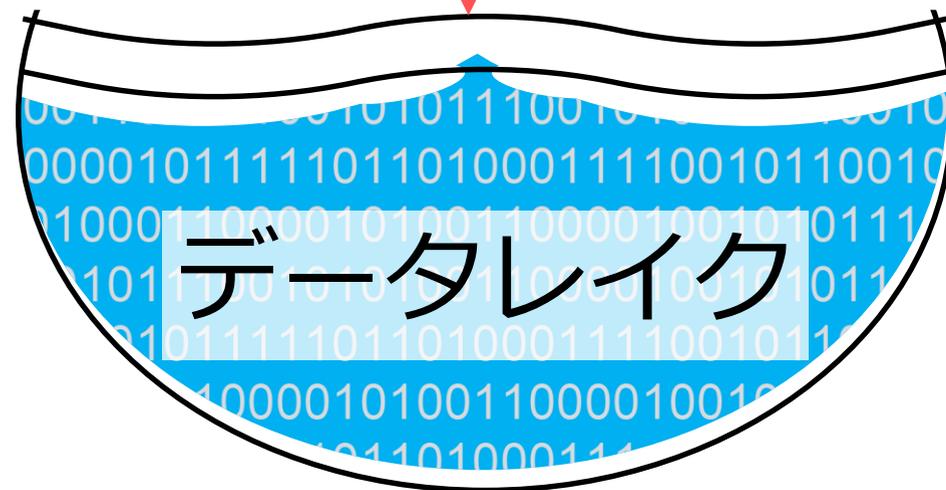
Athena



EMR



ビッグデータ処理

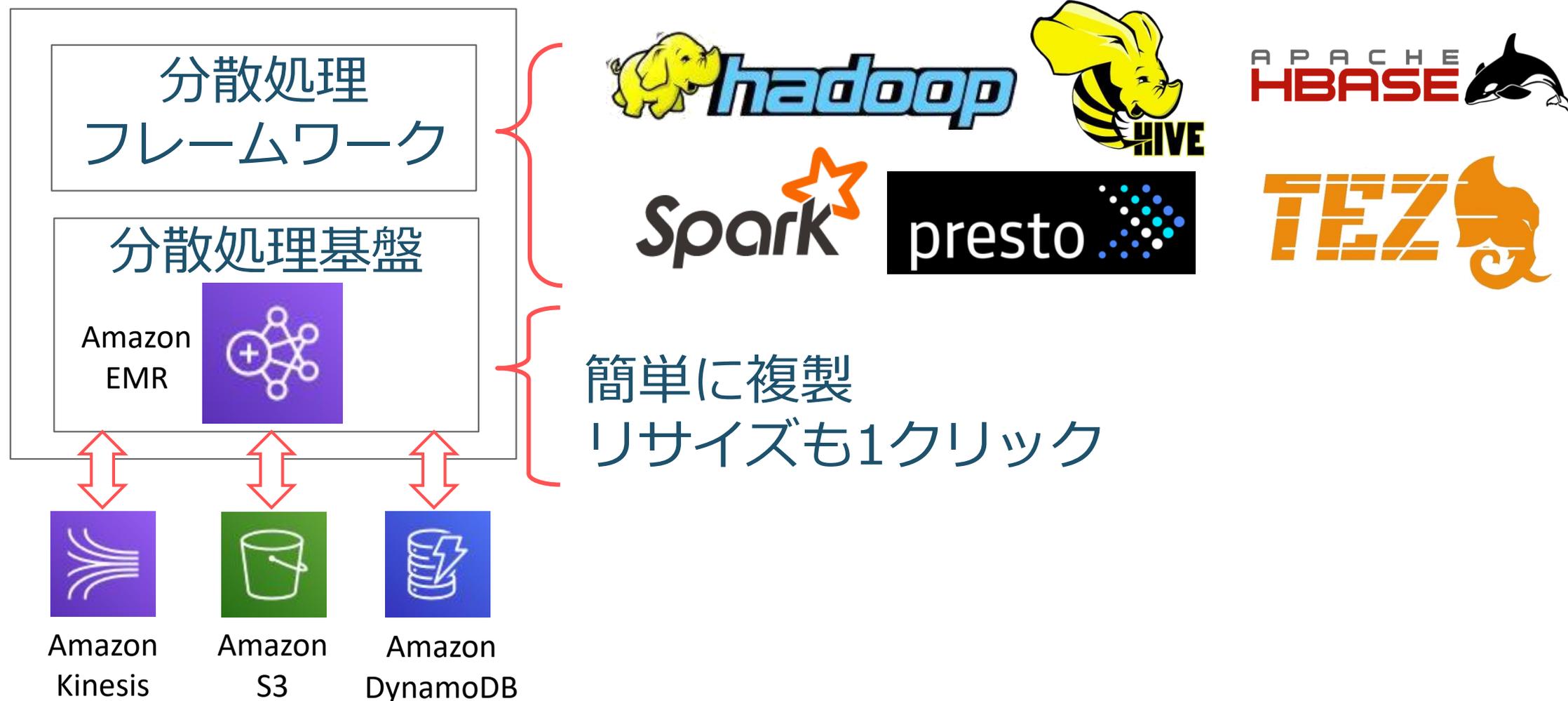




Amazon Elastic MapReduce (EMR)

Hadoop/Sparkなどの大規模分散処理環境のマネージドサービス

- ✓ 簡単スタート：数クリックでセットアップ完了
- ✓ 低コスト：従量課金、必要な時間だけクラスターを稼働





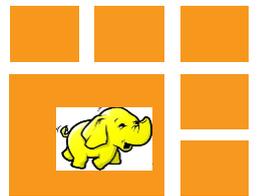
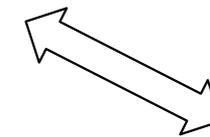
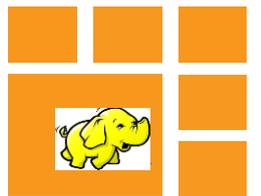
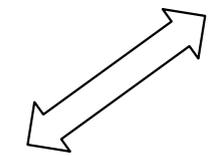
EMRFS: S3をHDFSの様に扱う

“s3://” と指定するだけでHDFSと同様にS3にアクセス

- 計算ノードとストレージを分離できる
 - ✓ コスト面でもメリット大
- クラスターのシャットダウンが可能
 - ✓ クラスターを消してもデータをロスしない
- 複数クラスター間でデータ共有が簡単
- データの高い耐久性 (S3)



Amazon
S3



データレイクに直接並列でアクセスすることが可能



Amazon Athena

S3に保存したファイルをサーバーレスでインタラクティブに直接クエリ

```
1 select
2   class
3   , sex
4   , total_cnt
5   , survived_cnt
6   , round(cast(survived_cnt as double)/cast(total_cnt as double), 2) as survival_rate
7 from (
8   select
9     class
10    , sex
11    , count(survived) as total_cnt
12    , sum(survived) as survived_cnt
13 from
14   titanic_db.titanic
15 where
16   class != '*'
17 group by
18   class
19   , sex
20 )
21 order by survival_rate desc;
```

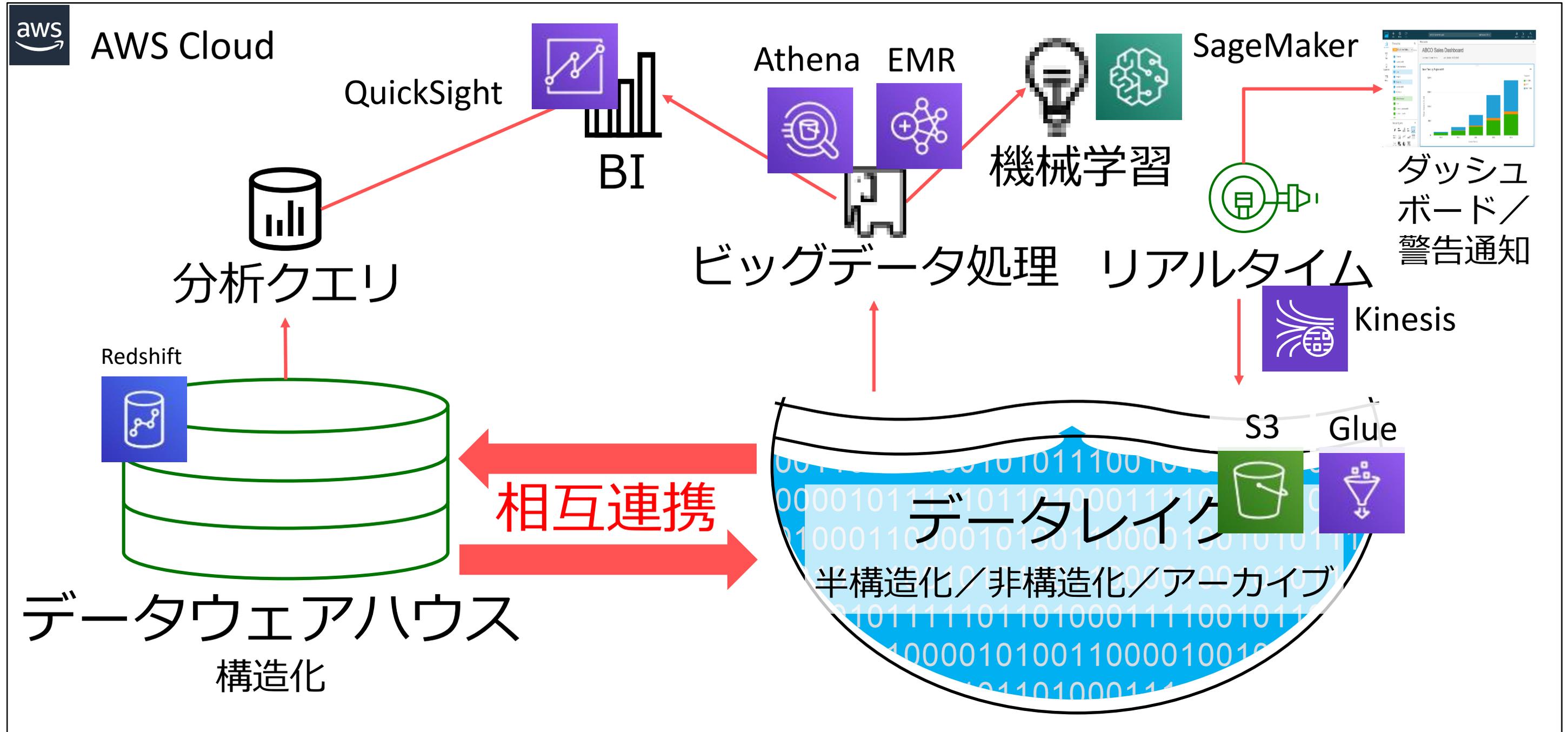
Run Query Save As Format Query New Query (Run time: 1.9 seconds, Data scanned: 25.43KB)

Results

	class	sex	total_cnt	survived_cnt
1	1st	female	143	134
2	2nd	female	107	94
3	3rd	female	212	80
4	1st	male	179	59

- S3上のファイルにSQLを実行可能
- PrestoベースでANSI SQL対応
- サーバ管理、データロード不要
- 自動で並列クエリ実行
- 結果はコンソールにストリーム（動的更新）
- 結果はS3にも保存
- スキャンしたデータ量に対する課金
- JDBC/ODBC経由でBIツールから可視化

再掲) AWSのビッグデータ分析基盤：ハイレベルアーキテクチャ



データレイクの代表的なユースケース

IoTデバイス情報、Webログなどの

ストリームデータの

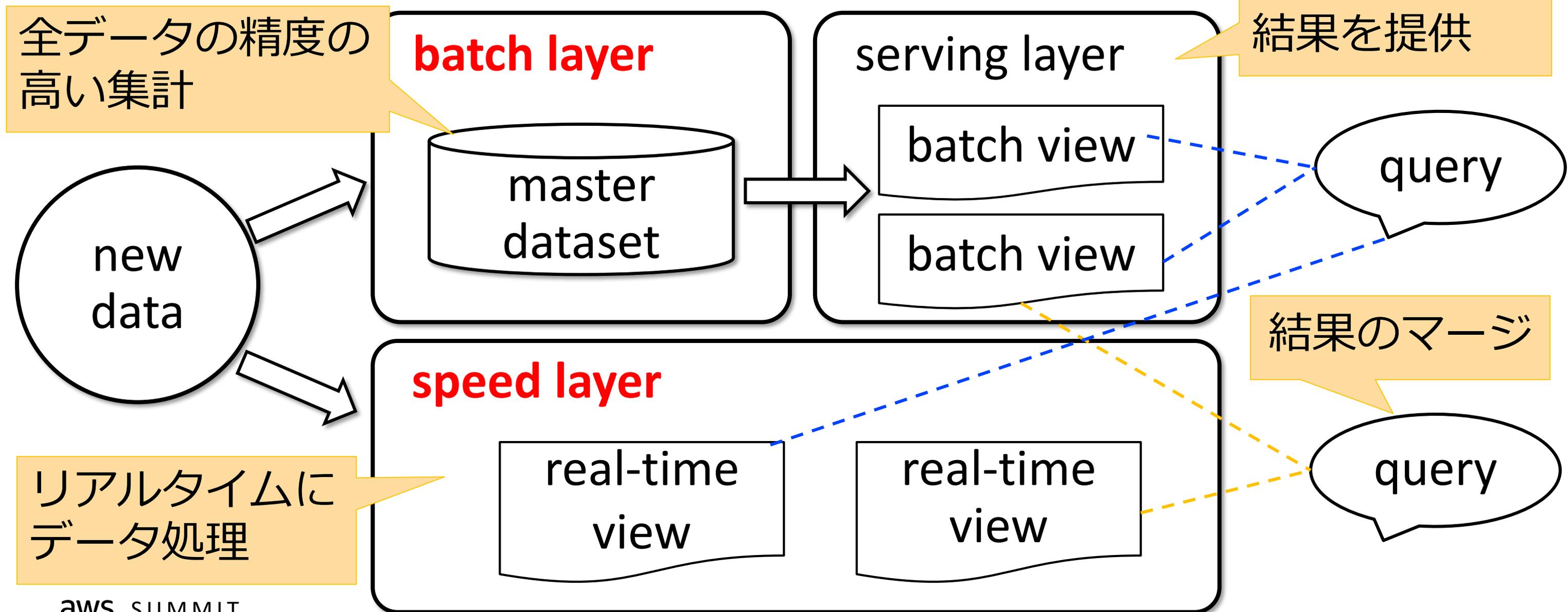
大量データ処理とデータレイク

高速データ処理の実装理論：ラムダ・アーキテクチャ

スピード / バッチレイヤ

<http://lambda-architecture.net/>

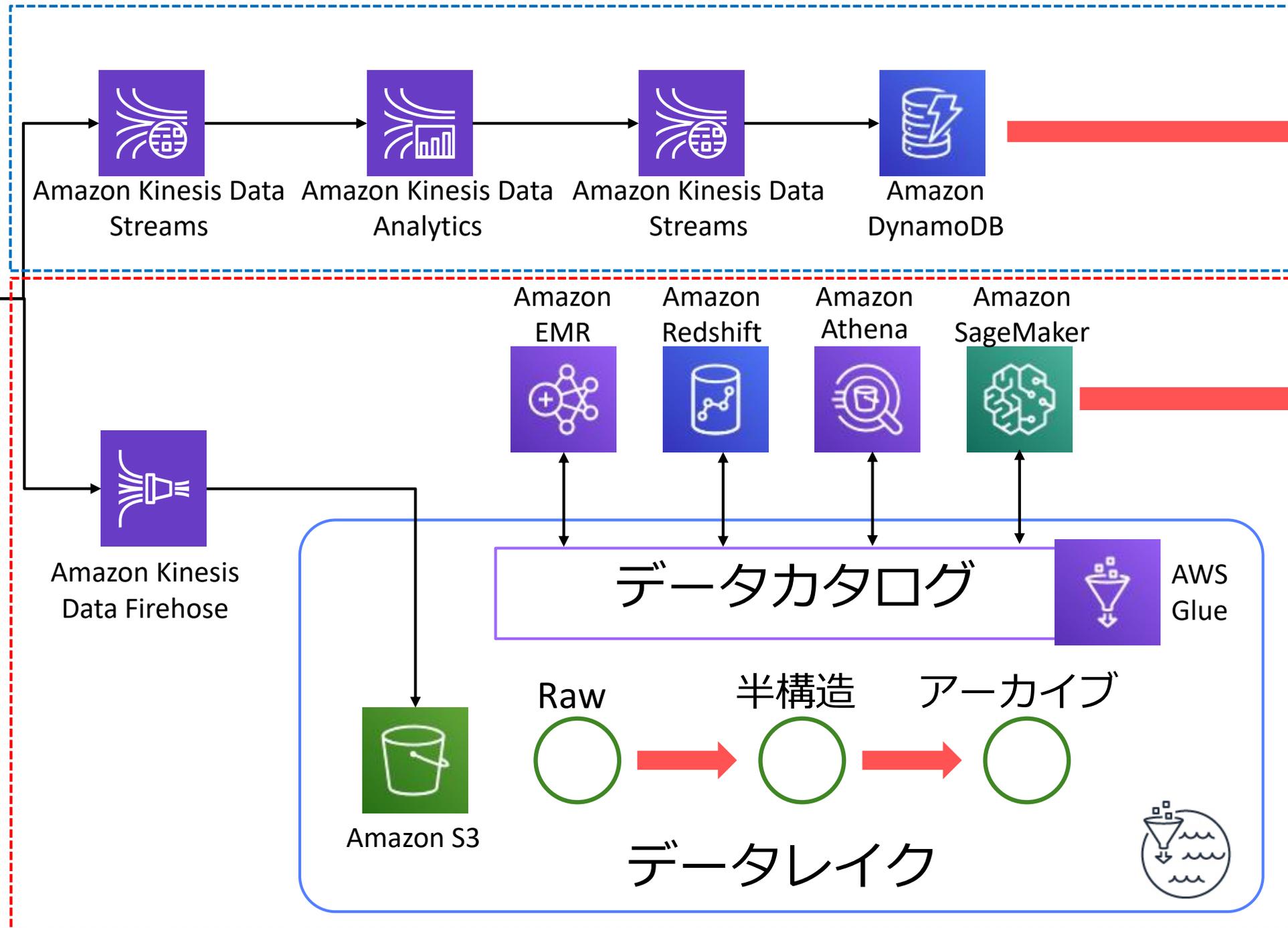
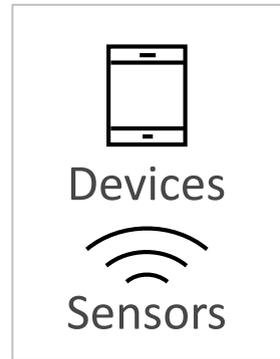
Apache Stormの作者Nathan Marzが提唱



ラムダ・アーキテクチャのデータレイク実装例

スピードレイヤ

AWS Greengrass



ダッシュボード
/アラーム通知



集計分析
予測分析

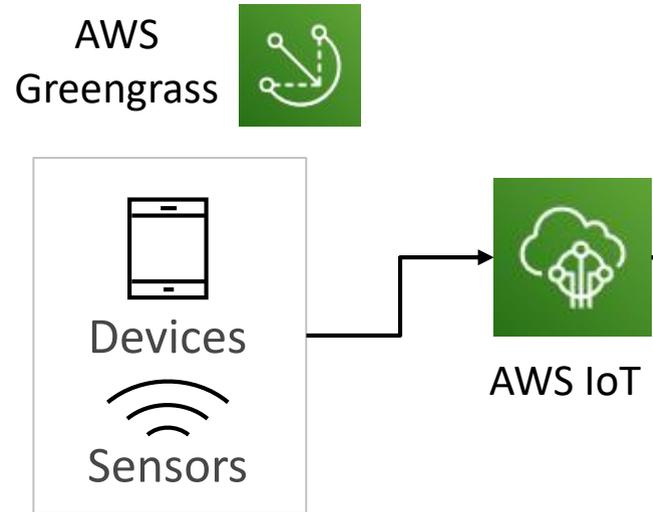


Amazon QuickSight

バッチレイヤ

ラムダ・アーキテクチャのデータレイク実装例

スピードレイヤ



バッチレイヤへの取込みを待たずにリアルタイムデータを即時に活用
(速報値の表示/警告通知など)

ダッシュボード
/アラーム通知



集計分析
予測分析



Amazon
QuickSight

全期間データを保持し、大量データの
集計/分析/機械学習処理で活用
(月次集計/四半期処理/予測分析)

バッチレイヤ

データレイク事例

非常に多くのお客様がデータレイク基盤をAWSに構築

10,000以上のデータレイクがAWS上で稼働



Amazon.comの事例

本章は以下で公開されているre:invent 2017発表資料を元に作成しています

"A Look Under the Hood – How Amazon.com Uses AWS Services for Analytics at Massive Scale" (ABD329)

<https://www.youtube.com/watch?v=IWK96BNx3Qk>

<https://www.slideshare.net/AmazonWebServices/a-look-under-the-hood-how-amazoncom-uses-aws-services-for-analytics-at-massive-scale-abd329-reinvent-2017>





50 PB のデータ
600,000 分析ジョブ/日

チャレンジ

ビジネス洞察、ビジネス機会発見、業績評価のためにデータを深く分析する必要があった。

既存のオンプレDWHは拡張性が低く、保守難易度が高く、高コストであった

ソリューション

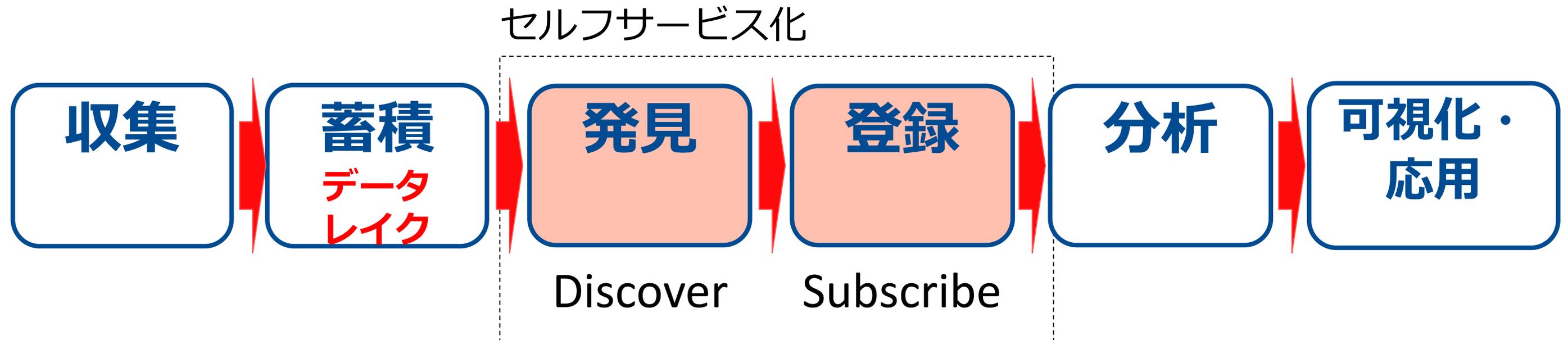
Amazon S3にデータレイクを展開し、Amazon Redshift, Amazon Redshift Spectrum, Amazon EMR を活用して分析処理実行

結果: 2 倍のデータ(100PB)を保存, コストの削減, 分析の高速化により多くの分析処理も可能になった



セルフサービスを実現するための仕組み

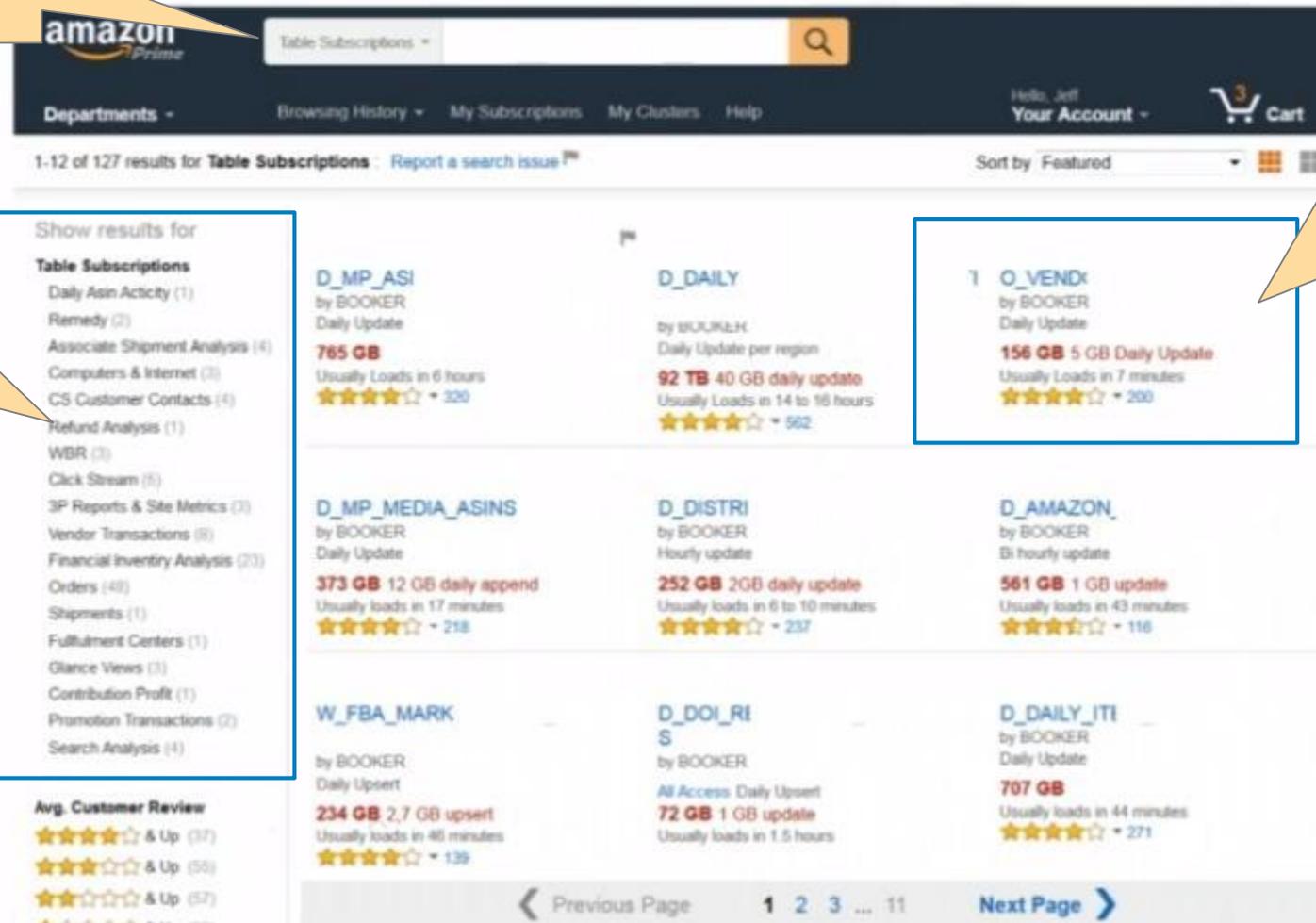
- 収集と後続処理が分離され、収集側がデータレイクにデータを置くだけで良い構成
- セルフサービスを促進するために 「発見」「登録」層を導入



データレイクポータルによる「発見」の実現

検索機能

Table Subscriptions - The Vision



部署やデータ
タイプによる分類

各種情報を提供

- 登録者情報
- 詳細情報（登録者が記入）
- スキーマ
- サポートレベル
- 評価（今後の実装）

AWS re:Invent

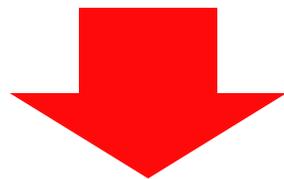
© 2017, Amazon Web Services, Inc. or its Affiliates. All rights reserved.

※この図はアイデア検討時のモックアップであり、実際とは異なります

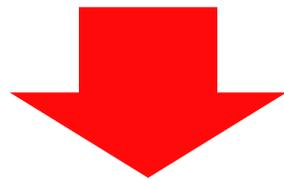
「登録」によるセルフサービスのデータ取得

関係者との調整や開発不要

欲しいデータを発見したら、登録
(Subscribe) する



登録時にはデータの行き先を指定
(自部門のRedshiftやEMR等)



自動的にコピー処理やメタデータ
同期処理が構築され、定期的に
フレッシュなデータが供給される



「登録」モデルの実現とその効果

ユーザ調整が可能な設計

- 必要なデータ範囲や頻度を設定可能
- 独自のクエリを登録して、データ連携のタイミングで自動実行

自動的なバリデーション（表行数チェック、スキーマチェック等）

誰が何を使っているか把握できるため、データの削除や変更時にも**影響範囲が把握できる**という効果あり

Where

ID = ABC and ...

Timing

▼ Once a day : 3AM

User Query

INSERT INTO ..
SELECT ...

When ...

▼ After data copy

AWS Lake Formation 概要

AWS Lake Formation (プレビュー中)

AWS Lake Formation は、**2019年6月13日現在**
プレビュー中です。

本セッションで紹介する機能、画面等は、
リリース時と異なる可能性がございますので、
ご注意ください。

データレイクの構築には数ヶ月単位の時間が必要

AWS Lake Formation

セキュアなデータレイクを数日で構築



データの認識、取り込み、整形、変換

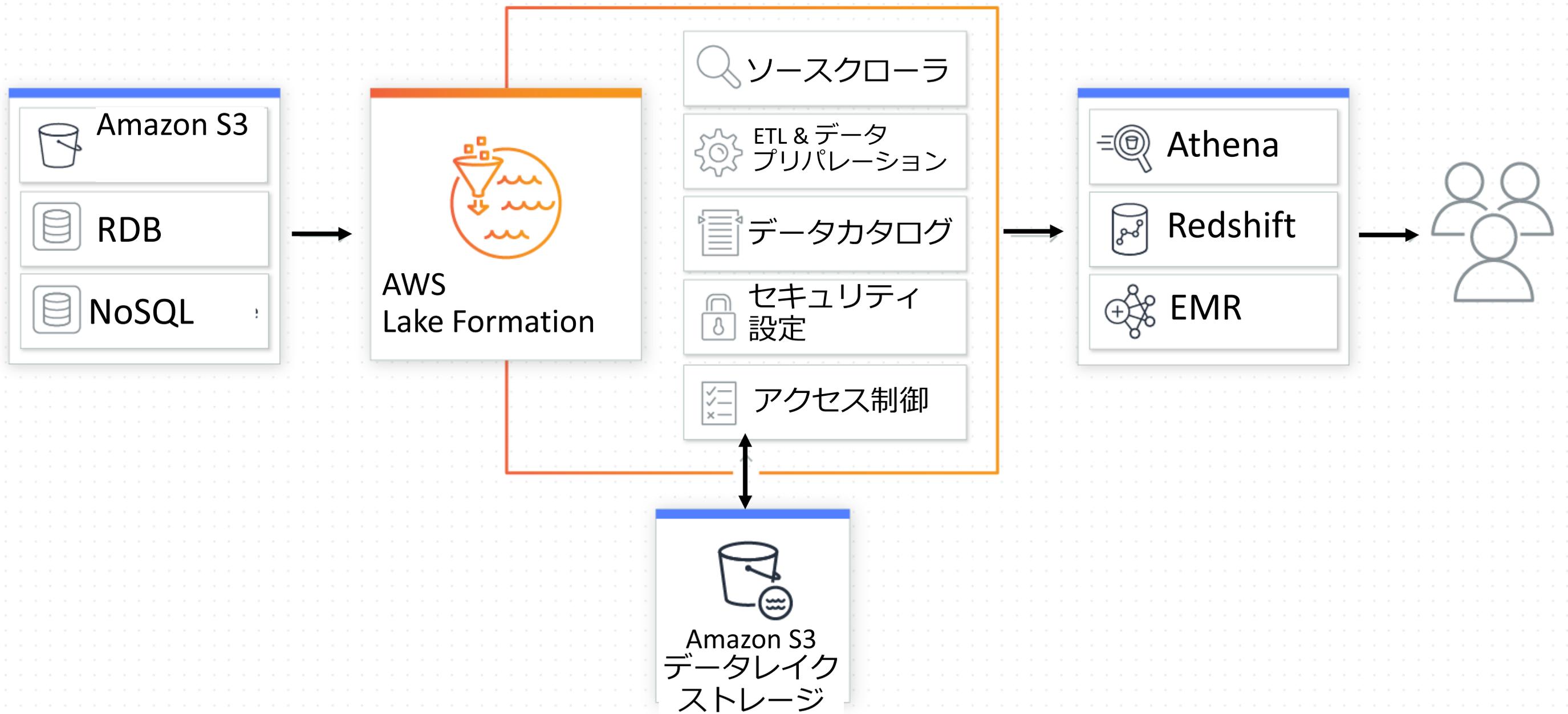


複数サービス間でセキュリティポリシーを適用



新たなインサイトを
提供するカタログ管理

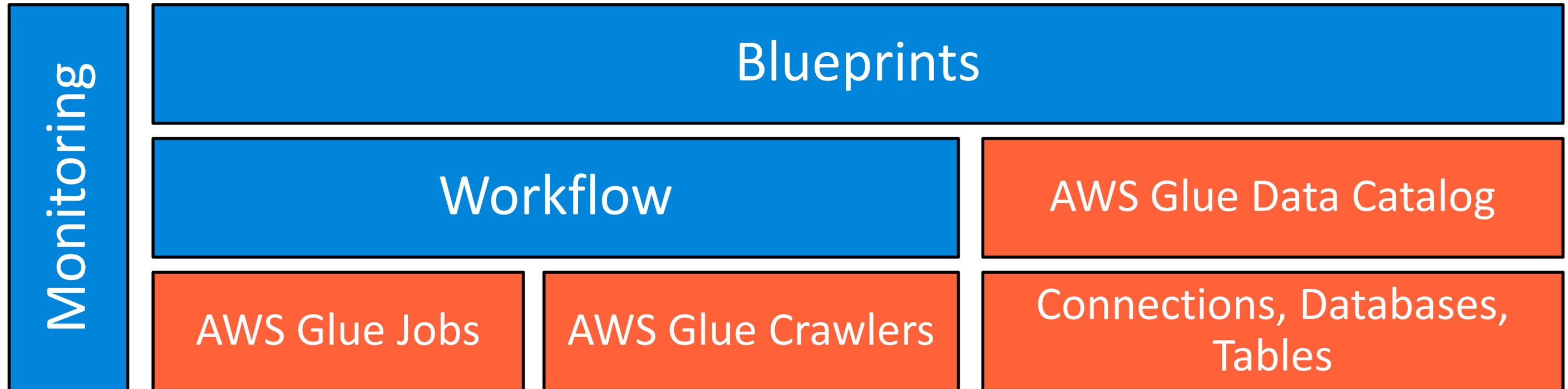
AWS Lake Formation 概要



AWS Lake Formationで出来ること

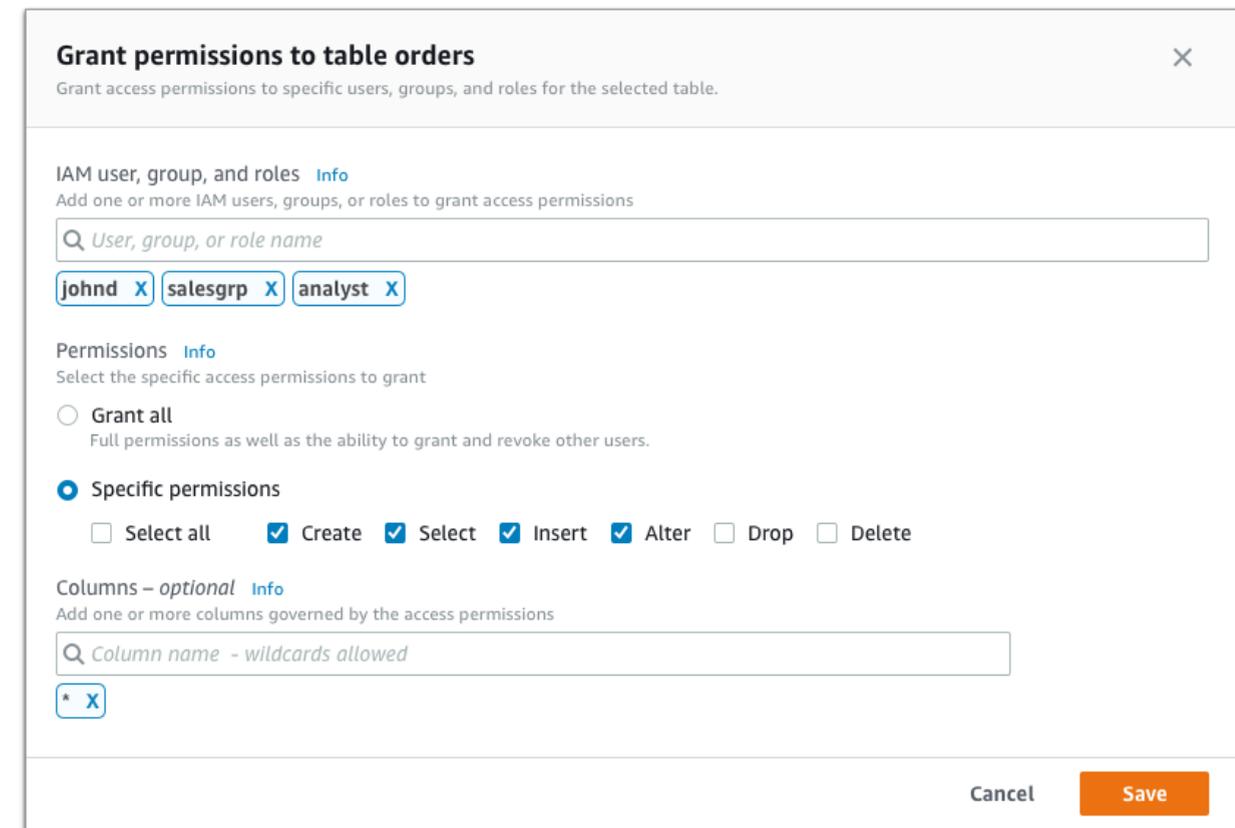
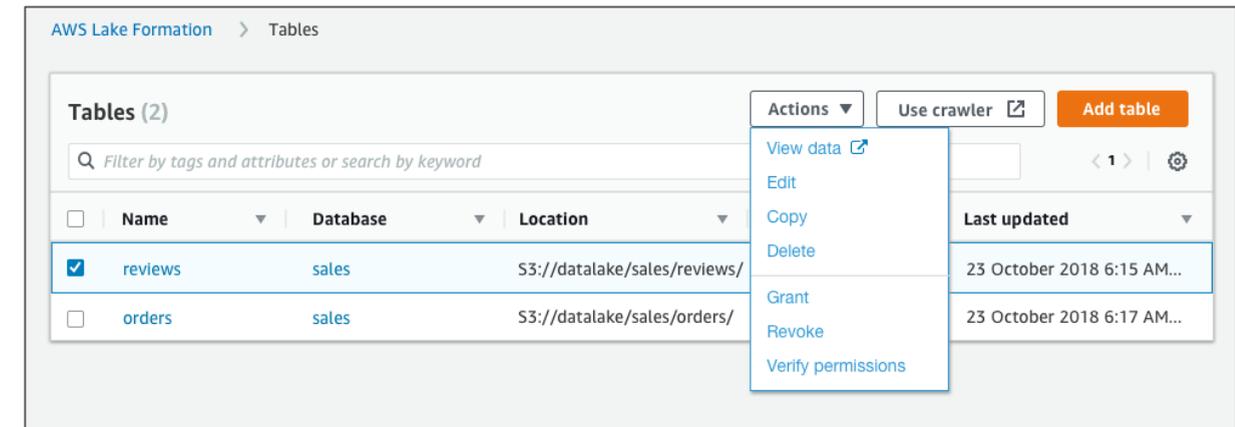
- データソース先でのクローリング
- ETL & データプリパレーション
- データカタログ自動作成
- 一貫したセキュリティ、アクセス制御

AWS Lake Formationは AWS Glue の機能を活用

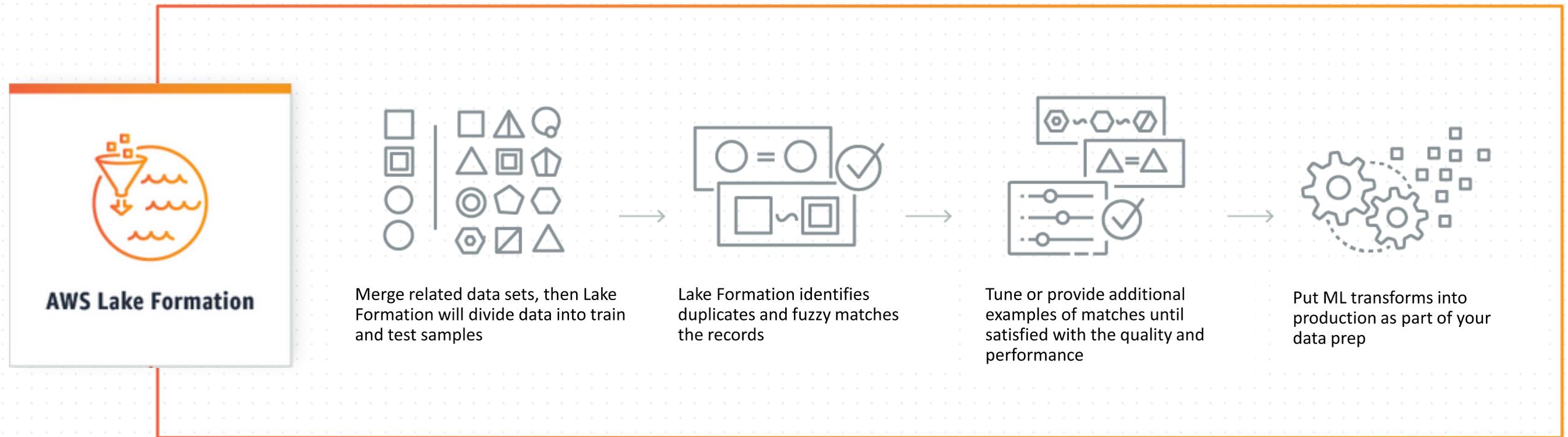


AWS Lake Formation におけるセキュリティ制御

- シンプルな権限のGrant/Revokeによるデータアクセス制御
- バケットやオブジェクトではなくテーブルやカラムに対する権限を指定
- 特定ユーザーに付与されたポリシーの確認も可能
- すべてのデータアクセスを1箇所で監査

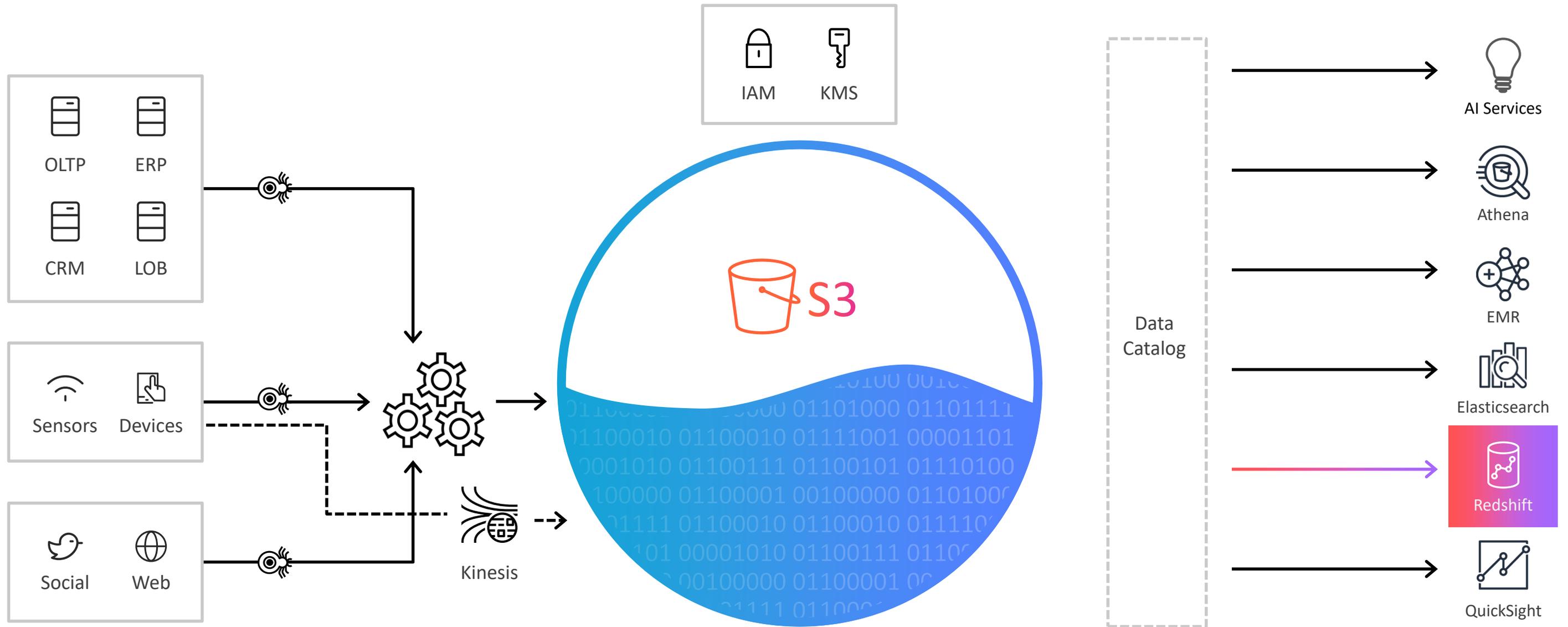


機械学習による変換でデータ重複排除を容易に ML Transforms によるデータプリパレーションの省力化



AWS Lake Formationの連携イメージ

Coming Soon!



関連情報 & まとめ

AWS クイックスタート : データレイク

AWS クイックスタート データレイク



[AWS でのデータレイクの基盤 – クイックスタート - Amazon Web Services](https://aws.amazon.com/jp/quickstart/.../data-lake-foundation-with-zeppelin-and-rds/)

<https://aws.amazon.com/jp/quickstart/.../data-lake-foundation-with-zeppelin-and-rds/>

Apache Zeppelin、Amazon RDS、Amazon S3 を使用して、AWS クラウドにデータレイクをデプロイするクイックスタートアーキテクチャとその詳細について説明します。

[AWS でのデータレイクの基盤 – クイックスタート - Amazon Web Services](https://aws.amazon.com/jp/quickstart/.../data-lake-foundation-with-aws-services/)

<https://aws.amazon.com/jp/quickstart/.../data-lake-foundation-with-aws-services/>

データレイクを AWS クラウドにデプロイするための、クイックスタートアーキテクチャと、その詳細について説明します。

[新しいクイックスタートを使用して、AWS で予測データサイエンス向けに ...](https://aws.amazon.com/...aws/.../deploy-sagemaker-and-a-data-lake-on-aws-with-new...)

<https://aws.amazon.com/...aws/.../deploy-sagemaker-and-a-data-lake-on-aws-with-new...>

2018/08/15 - このクイックスタートでは、Amazon SageMaker を使用して、アマゾン ウェブ サービス (AWS) クラウドでの機械学習 (ML) モデルの構築、トレーニング、デプロイのためのデータレイク環境を構築します。このデプロイには 10~15 分ほどかかり ...

[AWS での Informatica Data Lake Management – クイックスタート](https://aws.amazon.com/jp/quickstart/architecture/informatica-data-lake-management/)

<https://aws.amazon.com/jp/quickstart/architecture/informatica-data-lake-management/>

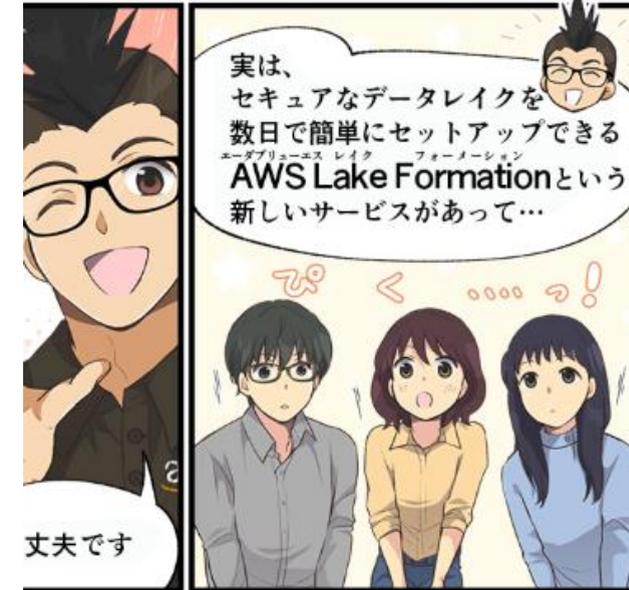
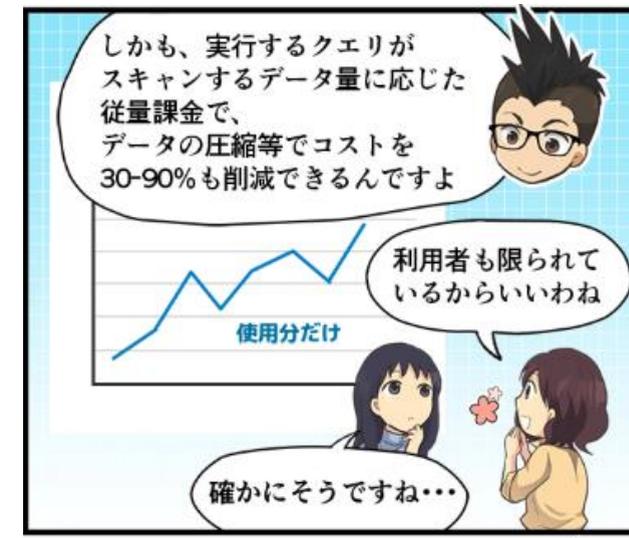
クイックスタートアーキテクチャと、AWS クラウドへの Informatica Data Lake Management のデプロイの詳細について説明します。

AWSのサービスやAWSパートナーの製品を組み合わせ、短時間でデータレイクを構築するテンプレートを提供（数種類）

その他情報: 七転び八起のAWS開発日記 Season2

AWSマンガ第9話: 全てのデータを分析しろ!

<https://aws.amazon.com/jp/campaigns/manga/vol9-1/>



関連セッション

- A2-04: Day2 13:00-13:40
データレイク構築における成功の秘訣 ～マインドと進め方、設計ベストプラクティス～
- C2-05: Day2 14:00-14:40
【初級】AWSでのデータ収集、分析、そして機械学習
- C2-05: Day2 18:00-18:40
【再演】：【初級】AWSでのデータ収集、分析、そして機械学習
- L3-02: Day3 13:00-13:40 ※株式会社リコー様事例セッション
来たるべきAI時代のための「イケてる」データ基盤の作り方

本日のセッションのまとめ

- データレイクとは何か？
- AWSで構築するデータレイクのアーキテクチャ
- AWSのデータレイク事例
- AWS Lake Formation 概要

Thank you!

本日のセッション内容が皆様の業務の
ヒントになれば幸いです。

ご静聴ありがとうございました！

Appendix

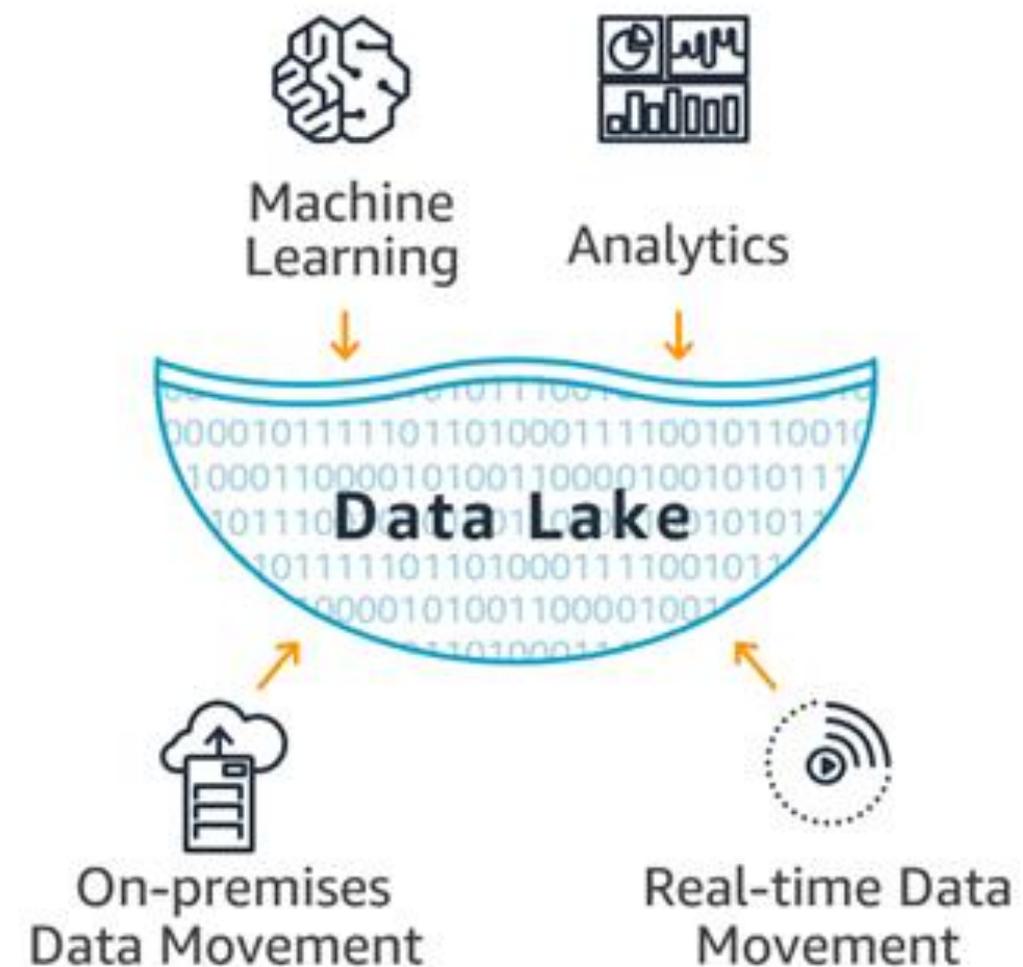
データレイクとは

AWSの公式ドキュメント

<https://aws.amazon.com/jp/big-data/datalakes-and-analytics/what-is-a-data-lake/>

データレイクは、規模にかかわらず、**すべての構造化データと非構造化データを保存できる一元化されたリポジトリ**です。データをそのままの形で保存できるため、**< ...中略... >**

さまざまなタイプの分析を実行し、的確な意思決定に役立てることができます。





AWS Glue: ETLによるデータ変換の自動化

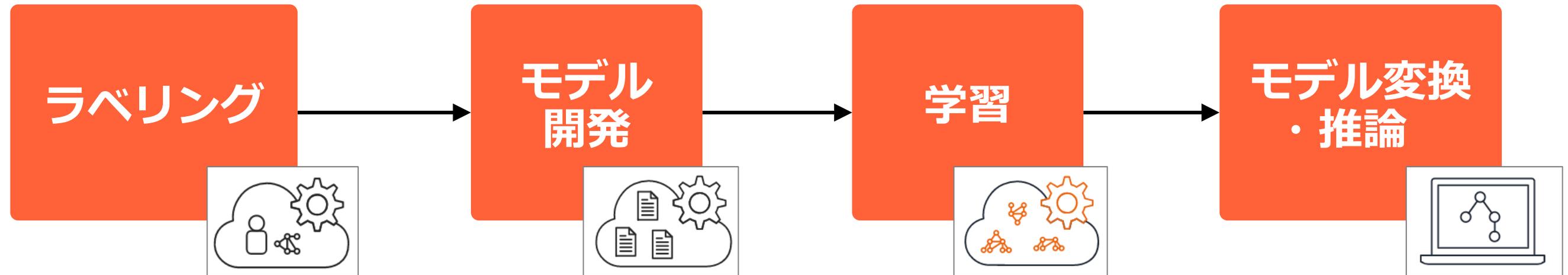
- サーバ管理不要（サーバーレス）
- ジョブの雛形が生成され、独自の変換処理をPySpark, Scala, Python Shellで記述可能

```
1 import sys
2 from awsglue.utils import getResolvedOptions
3 from pyspark.context import SparkContext
4 from awsglue.context import GlueContext
5 from awsglue.job import Job
6 from awsglue.transforms import ApplyMapping
7
8 ## @params: [JOB_NAME]
9 args = getResolvedOptions(sys.argv, ['JOB_NAME'])
10
11 sc = SparkContext()
12 glueContext = GlueContext(sc)
13 job = Job(glueContext)
14 job.init(args['JOB_NAME'], args)
15 ## @type: DataSource
16 ## @args: [database = "sakila", table_name = "sakila_film", transformation_ctx = "datasource0"]
17 ## @return: datasource0
18 ## @inputs: []
19 datasource0 = glueContext.create_dynamic_frame.from_catalog(database = "sakila", table_name = "sakila_film", transformation_ctx = "datasource0")
20 ## @type: ApplyMapping
21 ## @args: [mapping = [{"special_features", "string", "special_features", "string"}, {"rental_duration", "byte", "rental_duration", "byte"}, {"rental_rate", "decimal(10,2)", "rental_rate", "decimal(10,2)"}]]
22 ## @return: applymapping1
23 ## @inputs: [frame = datasource0]
24 applymapping1 = ApplyMapping.apply(frame = datasource0, mappings = [{"special_features", "string", "special_features", "string"}, {"rental_duration", "byte", "rental_duration", "byte"}, {"rental_rate", "decimal(10,2)", "rental_rate", "decimal(10,2)"}])
25 ## @type: DataSink
26 ## @args: [catalog_connection = "pgsql-db3", connection_options = {"dbtable": "sakila_film", "database": "db3"}, transformation_ctx = "datasink2"]
27 ## @return: datasink2
28 ## @inputs: [frame = applymapping1]
29 datasink2 = glueContext.write_dynamic_frame.from_jdbc_conf(frame = applymapping1, catalog_connection = "pgsql-db3", connection_options = {"dbtable": "sakila_film", "database": "db3"}, transformation_ctx = "datasink2")
30 job.commit()
```



Amazon SageMaker で機械学習全体をカバー

機械学習のワークフロー全体をカバーするフルマネージドサービス



【ラベリング】 機械学習のための教師データラベリングの支援ツール

【開発】 学習するためのコードの記述や、入力データの加工整形を行うための環境

【学習】 API を叩くと学習用インスタンスが立ち上がり、学習ジョブを実行
複数ジョブの同時実行や、分散学習、ハイパーパラメータチューニングをサポート

【モデル変換・推論】 推論におけるレイテンシを減らすため、モデルを最適化してコンパイル
推論用のエンドポイントをデプロイ



Fortnite
1億2500万プレーヤ

チャレンジ

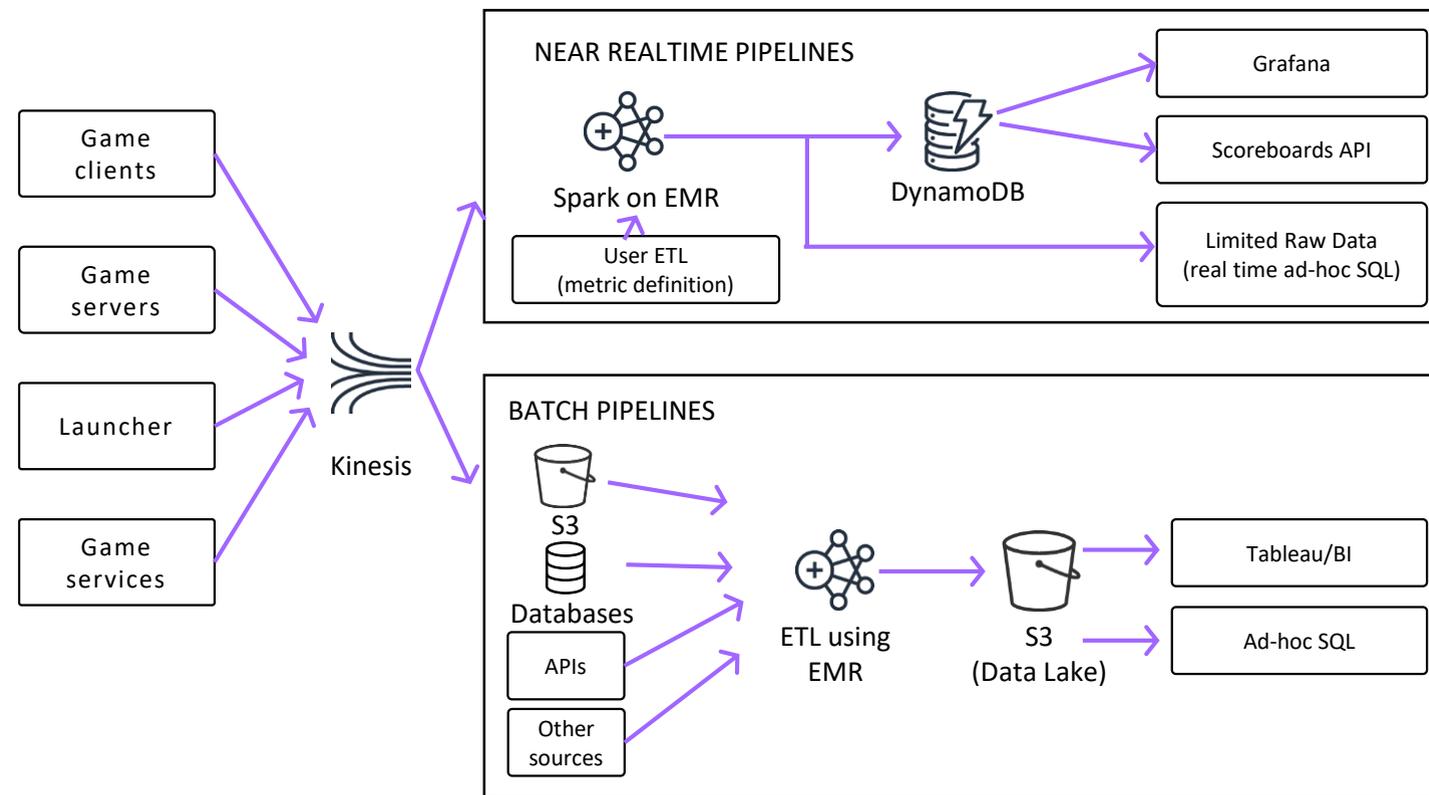
定期的に設計者にフィードバックをする必要性

多くの利用者がゲームに参加することを促進するために常に最新の満足度状態を得ることで結果的に世界中でプレイされる最も人気にあるゲームになった。



Epic Games : データレイクとデータ分析を活用

スピードレイヤ



バッチレイヤ

- 分析基盤全体をAWS上で稼働
- S3 をデータレイクとして活用
- 全テレメトリデータは Kinesis によって取込み
- リアルタイム分析は、EMR上の Spark と DynamoDB を活用してスコアボード生成とリアルタイムクエリを実行
- Amazon EMR を活用して大規模バッチのデータ処理
- ゲームデザイナーは意思決定のためにデータ活用