

## Azure Databricks Workshop

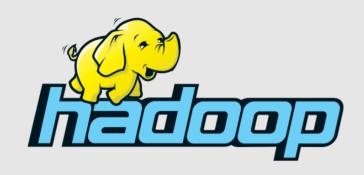
女部田啓太

日本マイクロソフト株式会社

#### データ分析と分析プラットフォームの変遷









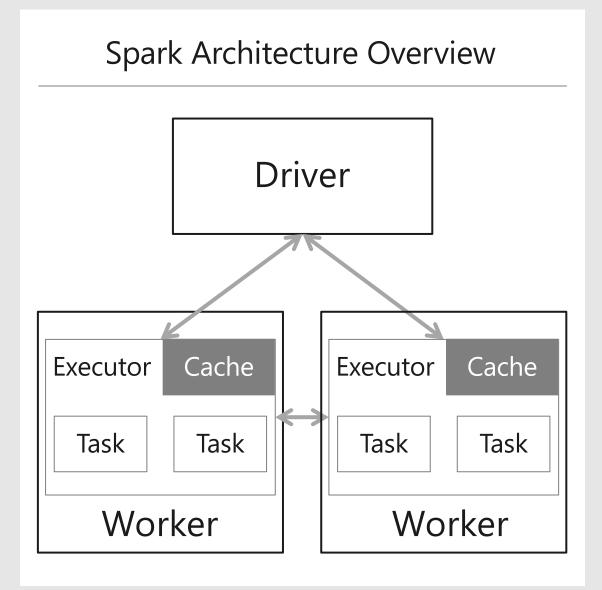
- ✓ データ量の増加による リソースの枯渇
- ✓ 多様なデータへの対 応に難あり

- ✓データ分散処理基盤
- ✓ レイテンシー大
- ✓バッチ処理向き

- ✓ インメモリ処理
- ✓ 様々な分析ワーク ロードに対応可能

### Apache Spark





2009: UC バークレー AMPLab にて

スタート

2010:オープンソース化

2013: Apache トッププロジェクトへ

データセットのキャッシュにより、 反復処理の多い、機械学習で 効果を発揮

### Apache Spark 基本コンポーネント

- データ分析に必要な機能を 1 プラットフォームで提供
- Python、R、SQL、Scala、Java が利用可能

構造化データ	リアルタイム分析	機械学習	グラフ分析	
Spark SQL	Spark Streaming	MLlib	GraphX	
Spark Core				
Standalone Scheduler YARN Mesos			Mesos	

### データ分散処理基盤の問題点





少

リソース(ノード数)

多

管理負荷の増加が分析の大きな障壁

### 分析に "集中できる" データ分散処理基盤

データ データ データ 管理

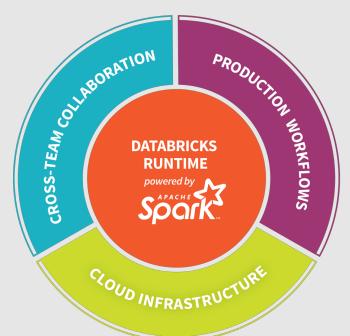
少

リソース(ノード数)

必要最低限の管理で分析に集中

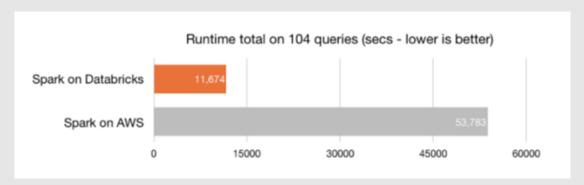
#### Databricks

- UC バークレー AMP Lab メンバーの Apache Spark 開発 チームによって 2013 年に設立
- OSS Apache Spark の最大コントリビューター (75%)
- Spark をベースとした "Unified Analytics Platform" を 提供
  - Databricks Runtime
  - Databricks Delta
  - Databricks Collaborative Notebooks

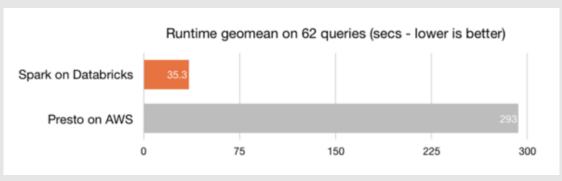


### Databricks パフォーマンス - TPC-DS(DBR3.0)

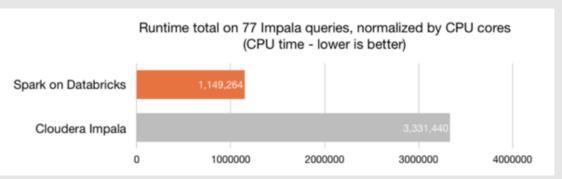
OSS Spark の 5 倍



Presto の 8 倍



Impala の 3 倍



出典: https://databricks.com/blog/2017/07/12/benchmarking-big-data-sql-platforms-in-the-cloud.html

#### Azure Databricks

#### Azure の 1st パーティの PaaS サービスとしてご提供



#### Azure Databricks

Spark SQL

Spark Streaming

**MLlib** 

GraphX

Spark Core API

R

SQL

Python

Scala

Java

マネージドサービス

エンタープライズ セキュリティ

データサービスとの連携

## Azure Databricks 基本操作

#### Azure Databricks 利用の流れ

**Azure Portal** 



Azure Databricks 作成

クラスター作成

ノートブックに 処理を記述

実行

**Azure Databricks** 



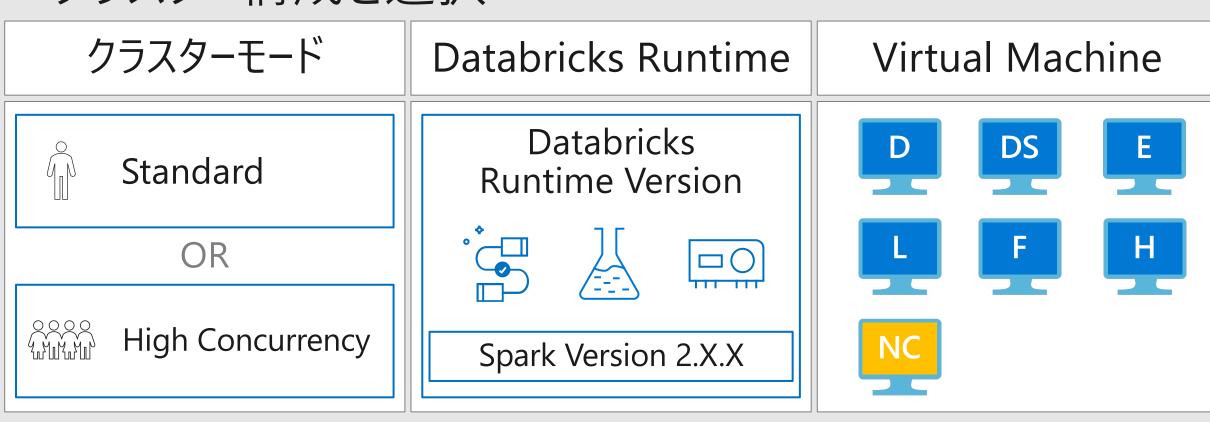
### Azure Databricks 基本機能一覧

Workspace	<ul><li>✓ フォルダ構造</li><li>✓ ノートブックやライブラリを保存</li></ul>
Cluster	<ul><li>✓ クラスターの作成、編集、クローンなどの管理</li><li>✓ オートスケール機能や自動停止機能を設定</li></ul>
Notebook	<ul><li>✓ クラスターに対して実行する処理の記述</li><li>✓ 複数人でコラボレーション機能</li></ul>
Job	✓ ノートブックの処理をスケジュール実行
Table	✓ データを永続化し、テーブルとして格納
Library	✓ ライブラリをクラスターにインストール

#### Cluster



• クラスター構成を選択



構成はクラスター作成後でも変更可能

### Autoscaling & Auto Termination



• ムダな稼働を減らして、コストの最適化が可能



Autoscaling

選択したノード数内でリソース負荷状況を基に、自動的にスケールアップ / ダウン



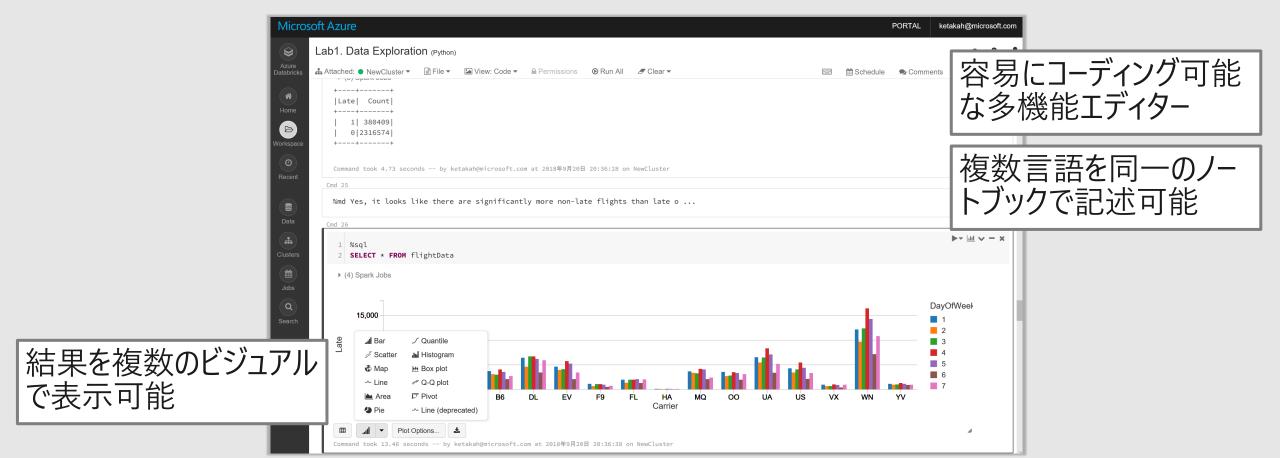
Auto Termination 指定した時間の間、クラスターに対して処理が実行されない場合、クラスターを自動的に終了

#### クラスターの用途に合わせて設定

#### Notebook



• Jupyter Notebook のコーディングのし易さと Apache Zeppelin のビジュアライゼーション



### コラボレーション機能



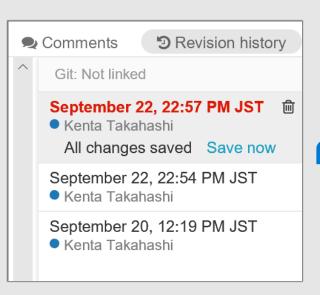


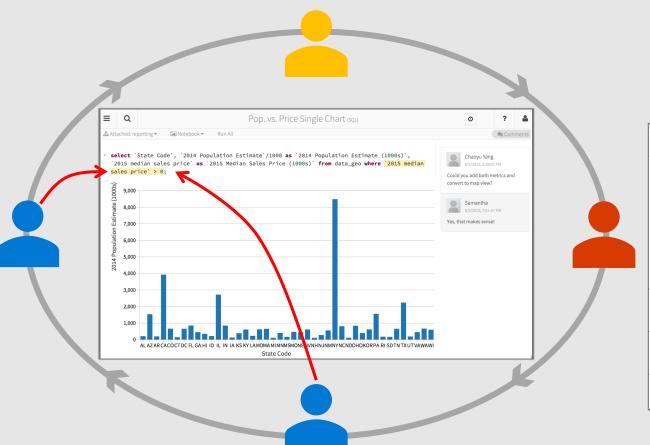




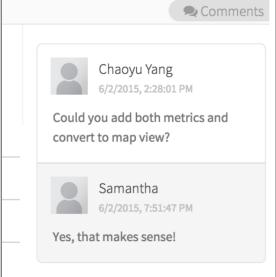
データエンジニア

#### 変更履歴



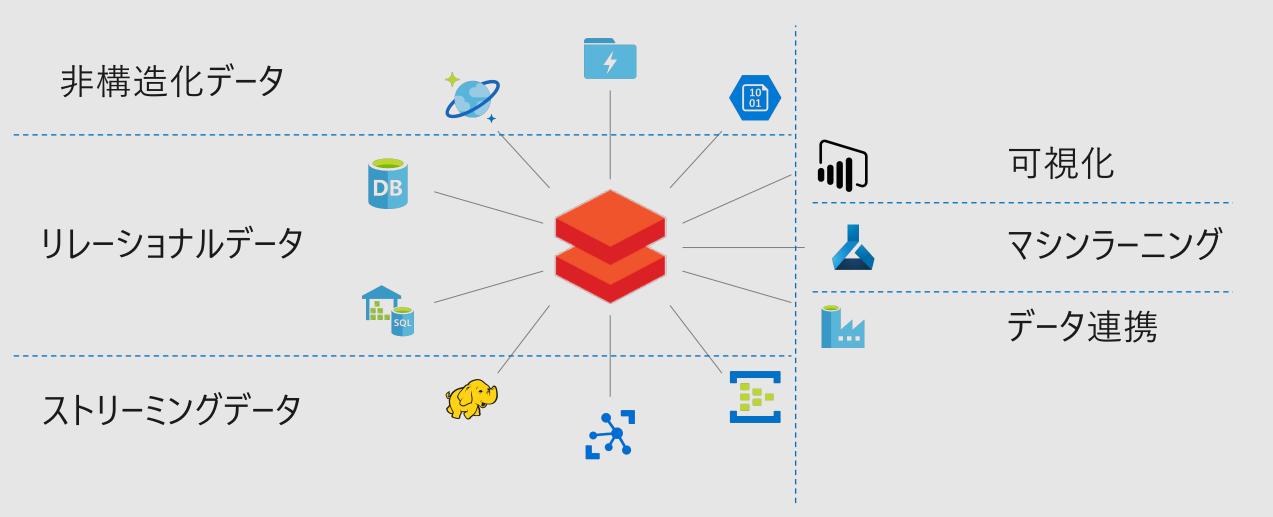


# コード単位でコメント(コミュニケーション)



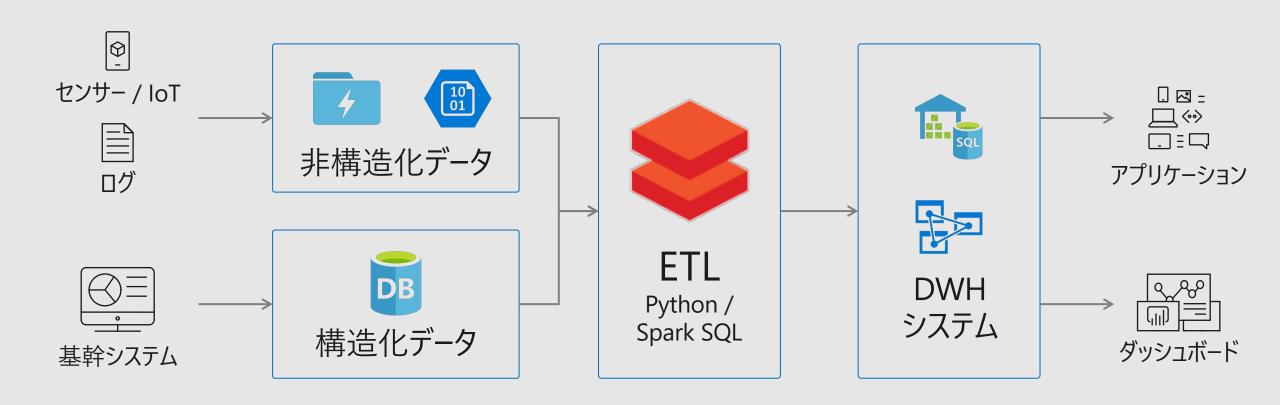
#### Azure データサービス統合

多様な Azure データサービスとの接続機能を提供



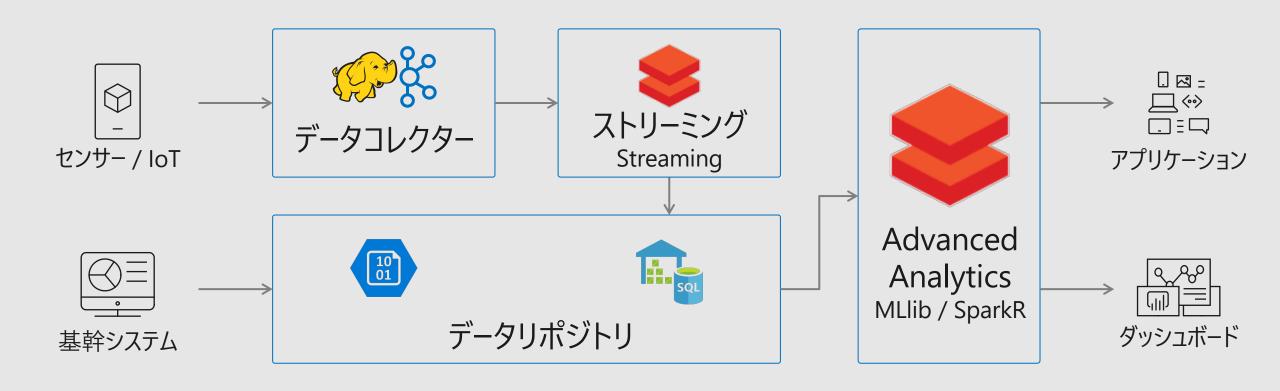
#### Azure Databricks Use Case – ETL

・大量データを収集し、加工・集計して DWH システムへロード



### Azure Databricks Use Case – Advanced Analytics

• 蓄積された大量データを活用して高度な分析を実施



### Machine Learning on Azure Databricks



#### **Azure Databricks**

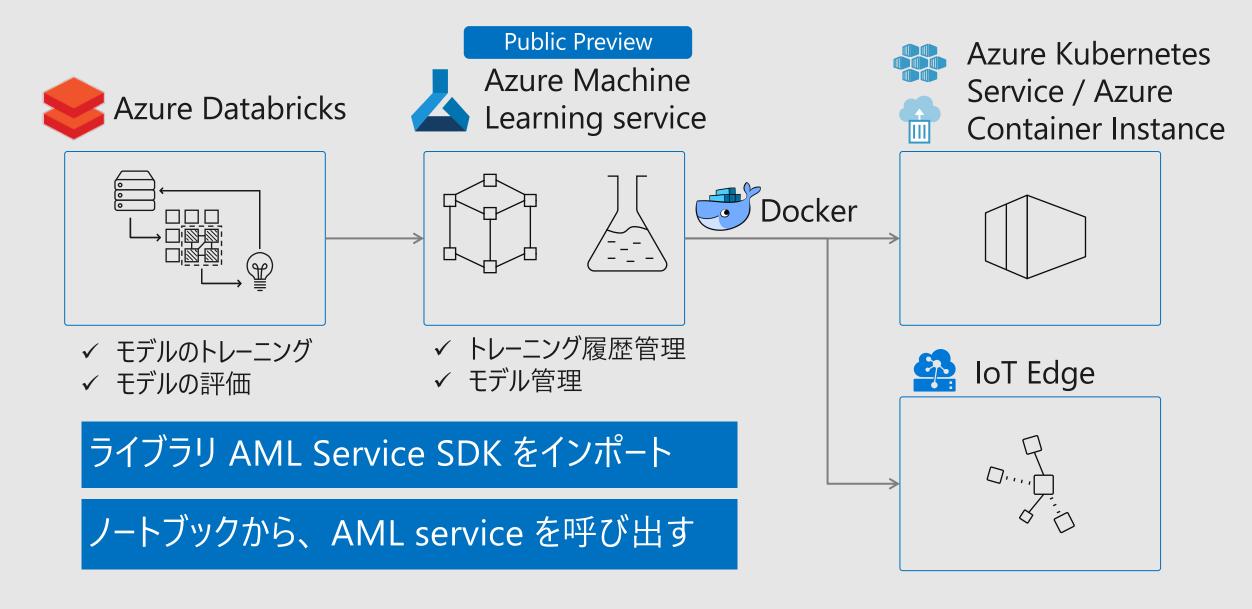


Azure Infrastructure



- クラスター上の大容量のデータセットに対して、並列分散でマシンラーニングが可能
  - 並列対応された ML アルゴリズムの提供
  - Azure Databricks 上にプリビルド
  - パラメータチューニングの高速化
- 3rd パーティライブラリを利用可能
  - H20 Sparkling Water
  - sciKit-learn
  - XGBoost

### Azure Machine Learning service との連携





#### MICROSOFT CONFIDENTIAL

本資料は情報提供のみを目的としており、本資料に記載されている情報は、本資料作成時点でのマイクロソフトの見解を示したものです。状況等の変化により、内容は変更される場合があります。本資料に表記されている内容(提示されている条件等を含みます)は、貴社との有効な契約を通じて決定されます。それまでは、正式に確定するものではありません。従って、本資料の記載内容とは異なる場合があります。また、本資料に記載されている価格はいずれも、別段の表記がない限り、参考価格となります。貴社の最終的な購入価格は、貴社のリセラー様により決定されます。マイクロソフトは、本資料の情報に対して明示的、黙示的または法的な、いかなる保証も行いません。

© 2019 Microsoft Corporation. All rights reserved.