# AWS のサービスの調査

- 1. 調査対象サービス
  - ✓ SageMaker
  - ✓ CodePipeline
- 1 SageMaker
  - 1.1 サービスの概要

サポートされるワークフロー

- ▶ データ収集・準備
- ▶ モデル構築
- ▶ トレーニング環境の構築・自動化
- モデルのトレーニング及びデバッグ、チューニング
- > 実験管理
- ▶ 本番環境へのデプロイ
- ▶ モデルの監視
- ▶ 推論結果の検証
- ▶ 本番環境でのスケーリングと管理

#### ①Jupyter Notebookの起動 データサイエンティストがJupyter Notebookを使って SageMakerに対して操作を行う。 jupyterノートブック SageMaker 53 **ECR** ③推論用エンドポイントの提供 出力されたトレーニン 推論用エンドポイント グモデルを読み込む デプロイのための MLインスタンス(推論用コンテナを配置) 推論コードを トレーニング用データの読 含むDockerイメージ みら込み ②トレーニングモデルの構築 ニングジョブのためのMLインスタ 出力(トレーニングモデル、アーティ トレーニングコードを ンス(トレーニングコンテナを配置) ファクト)の保存 含むDockerイメージ

SageMakerのアーキテクチャー

# 特徴

## ♦ インターフェース

SageMaker では、Jupyter Notebook を使用して、「インスタンスの作成」、「モデル構築」、「トレーニング」、「デプロイ」までのフローを実行することができる。対話型のブラウザで実行することで、実行結果を分かりやすい形で監視することができる。

# ◆ 主要な機械学習フレームワーク

Tesnsorflow や sklearn などの機械学習モデルを Docker コンテナ上で実行するように構成されている。また、一般的な機械学習アルゴリズムが事前にインストールされており、他の機械学習サービスと比較して、高いパフォーマンスでアルゴリズムを実行できる可能性が高い。

# ◆ 操作性の高さ

SageMaker のコンソールからワンクリックで高度なトレーニング他チューニングを実行できるようになっている。

# ◆ フルマネージメントスケーリング機能

インフラ部分については自動的に管理されてスケーリング(規模の増減、面積 の拡大縮小) されるので、ペタバイト規模のモデルトレーニングが簡単にスケ ーリングできる。

# 1.2 基本的な使い方

- ◆ 専用のS3バケットを用意
- ◆ ノートブックの作成とインスタンスの指定
- ◆ 実行環境自体はコンテナイメージとして ECR 上に用意
- ◆ 使用したい環境をコンテナイメージから選択して利用する。

## 1.3 各種サービス



#### SageMaker Stdio

モデルの構築、トレーニング、デプロイに必要な各ステップを管理、可視化できる。

- ▶ データのアップロード
- ▶ 新規ノートブックの作成
- ▶ モデルのトレーニングと調整
- ▶ 結果の比較
- ▶ 本番環境にモデルをデプロイする

をすべて 1 箇所から実行できる。Jupyter Notebook 上で実行でき、計算リソースのコントロールが可能。ノートブック自体を他者と共有することができる。モデルのパラメータ等の組み合わせを変えて実験する際にはリーダーボードを起動し、実験を自動的に可視化し、追跡、並べ替えやランク付けができる。

SageMaker Studio のノートブックから、Amazon EMR で動作する Apache Spark データ処理環境を、数クリックでブラウズ、発見、接続することができる。

## Ground Truth



フルマネージド型のデータラベル付けサービス:

機械学習のための高精度なトレーニングデータセットを簡単に構築することができる。

Amazon SageMaker Data Wrangler

前処理専用のサービス

Amazon SageMaker Feature Store

機械学習のパラメータ等の保存、更新、取得、共有を管理するためのサービス

Amazon SageMaker Debugger

トレーニングメトリックとシステムリソースをリアルタイムで監視して ML モデルを最適化するサービス。学習中の loss などのトレーニングメトリックをリアルタイムで監視、異常を検出した際にはアラートを送信し、モデル予測を即座に修正できる。必要な精度を達成するとトレーニングプロセスを自動的に停止するため、機械学習モデルのトレーニングにかかる時間とコストを節約できる。

Amazon SageMaker Pipeline

- ◆ データの読み込み
- ◆ データの変換
- ◆ トレーニングと調整
- ◆ デプロイ

1 週間に数十個の ML モデルを構築し、大量のデータ、数千回のトレーニング実験、および数百の異なるモデルバージョンを管理できます。ワークフローを共有および再利用してモデルの再作成や最適化を行い、組織全体で ML を拡張できる。

Amazon SageMaker Clarify

さまざまなグループ間でのトレーニングデータまたはモデルの予測動作における不均衡、バイアスを検出し、データとモデルで測定するサービス。モデル入力の重要度を調べて、モデルが予測を行う理由を説明することもできる。指定した属性を調べることでデータの準備中、モデルトレーニング後、デプロイされたモデルで潜在的なバイアスを検出できる。

## 1.4 その他の機能

Git との統合

SageMaker 上で Git レポジトリを登録しておくことで、ノートブックイン スタンス起動時に clone される。

# ## 参考文献

https://www.acrovision.jp/service/aws/?p=1237

https://corp.logly.co.jp/blog/417

https://www.inoue-kobo.com/aws/sagemaker-with-mycontainer/index.html

https://pages.awscloud.com/rs/112-TZM-

766/images/20201015\_AWS%E3%81%A6%E3%82%99%E6%A7%8B%E7%AF%89%E3 %81%99%E3%82%8BMLOps%E5%9F%BA%E7%9B%A4\_%E9%85%8D%E5%B8%83 %E7%89%88\_AIMLTokyo7.pdf