

# Analytics on AWS

Amazon Web Services Japan IoT/Al Solution Builder Team Mitsuaki Nakata



### 自己紹介



中田 光昭 (Mitsuaki Nakata) nmitsu@amazon.co.jp

IoT/AI Solution Builder Team Solutions Architect

IoT/AI関連プロジェクトのご支援など



# Agenda

- ・ 機械学習の活用シーン
- アマゾンの機械学習



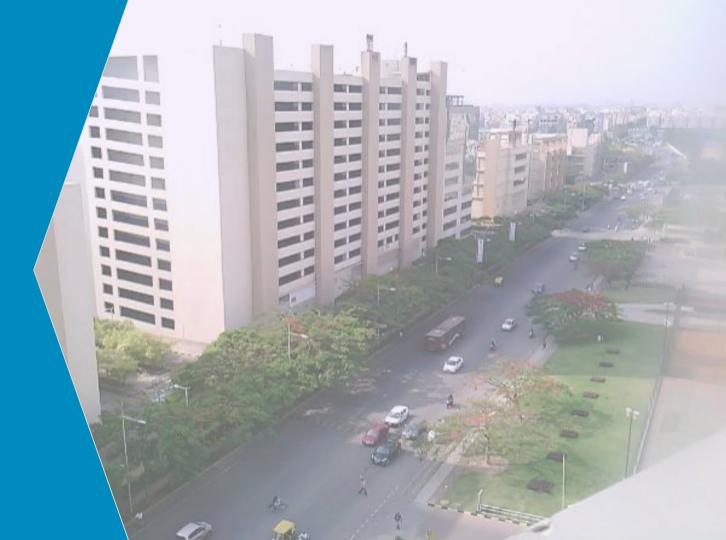
# 機械学習の活用シーン



# 製造



# 交通



# 小売店舗



スマート ホーム





メディア

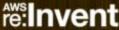


ABD216

# AWS re:INVENT

Introducing Amazon Kinesis Video Streams

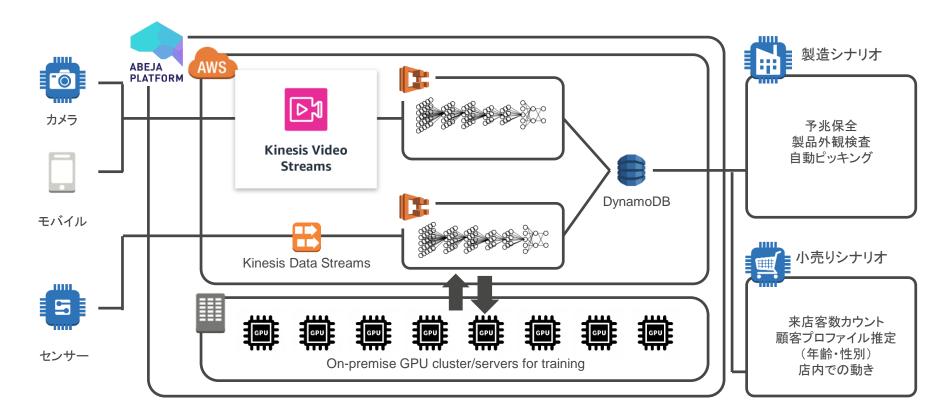
Roger Barga, General Manager of Amazon Kinesis, AWS Adi Krishnan, Head of Amazon Kinesis Video Streams, AWS Yousuke Okada, Founder & CEO, ABEJA, Inc. Toshiya Kawasaki, Platform Engineering Head, ABEJA Inc.





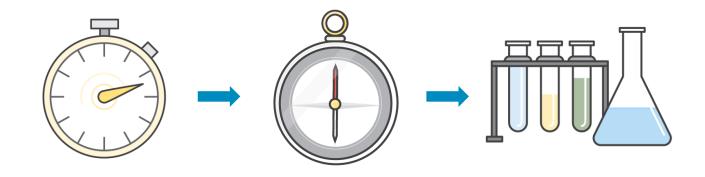


#### Kinesis Video Stream in ABEJA Platform





## なぜクラウドを利用するのか?



インフラにかける時間の削減

新規ビジネスに 集中

Innovationにかける リソースの増加



### 高いセキュリティ

### データセンター:

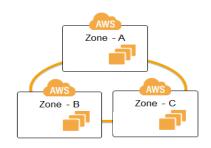
強固なデータセンターを 複数利用可能

### セキュリティ技術:

堅牢なセキュリティ設定や暗号化、 多要素認証

### 数多くの第三者認証:

セキュリティ・コンプライアンスに関する、多く の第三者認証を取得



















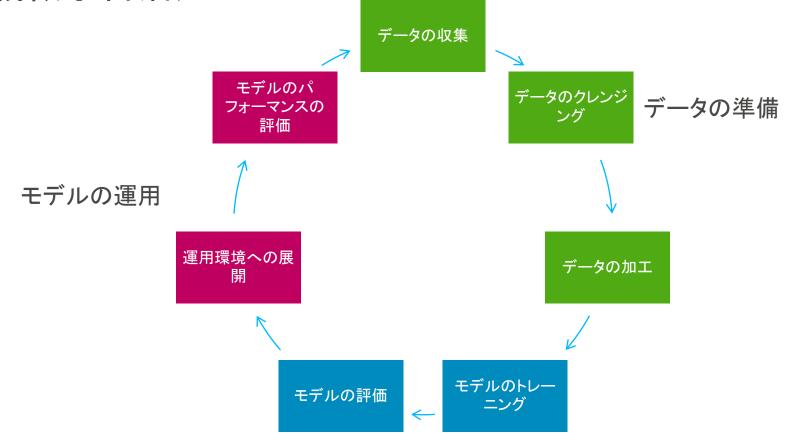








# 機械学習活用のプロセス





機械学習活用のプロセス



モデルの運用

データの収集

2,2015-12-01 00:00:00,2015-12-01 00:05:16,5,.96,-73.979942321777344,40.765380859375,1,N 2,2015-12-01 00:00:00,2015-12-01 00:00:00,2,2.69,-73.979335815429687,40.762378692626953 2,2015-12-01 00:00:00,2015-12-01 00:00:00,1,2.62,-73.968849182128906,40.764530181884766 1,2015-12-01 00:00:01,2015-12-01 00:05:56,1,1.20,-73.993934631347656,40.741683959960937 1,2015-12-01 00:00:01,2015-12-01 00:09:28,2,3.00,-73.988922119140625,40.72698974609375,

VendorID, tpep\_pickup\_datetime, tpep\_dropoff\_datetime, passenger\_count, trip\_distance, picku

データのクレンジ ング

#### データの準備



データの加工

Topic Approximation and Section 1. Section 1

運用環境への展 開

モデルのパ

フォーマンスの 評価

モデルの評価

 $\leftarrow$ 

モデルのトレー ニング

モデルのトレーニング



# アマゾンの機械学習



### アマゾンの機械学習の歴史



個人向け レコメンデーション



フルフィルメントの自動化 在庫管理



ドローン



音声ベースの 対話



新しい顧客体験の 実現



# アマゾン 機械学習スタック

**APPLICATION SERVICES** 

PLATFORM SERVICES

FRAMEWORKS & INTERFACES

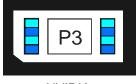


# アマゾン 機械学習スタック

**APPLICATION SERVICES** PLATFORM SERVICES FRAMEWORKS & INTERFACES



### Frameworks & interfaces



NVIDIA Tesla V100 GPUs

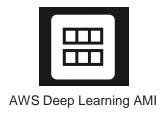
5,120 Tensor cores

128GB of memory

1 Petaflop of compute

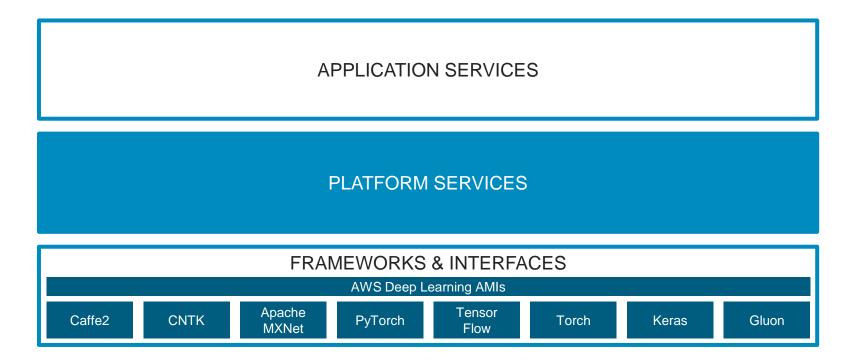
NVLink 2.0

~14X faster than P2



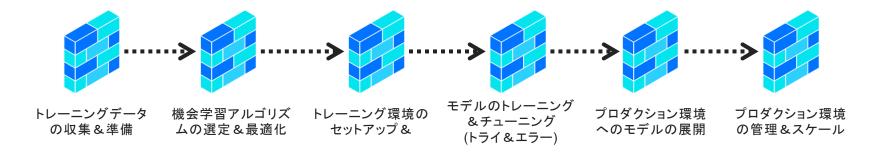


## アマゾン 機械学習スタック

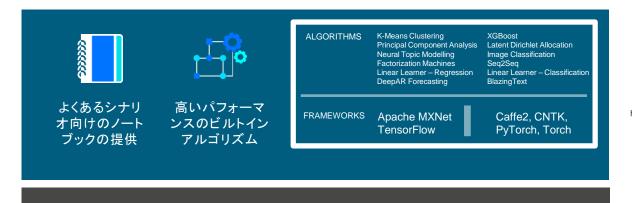




Easily build, train, and deploy machine learning models







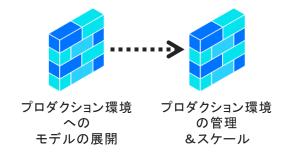


BUILD









BUILD TRAIN







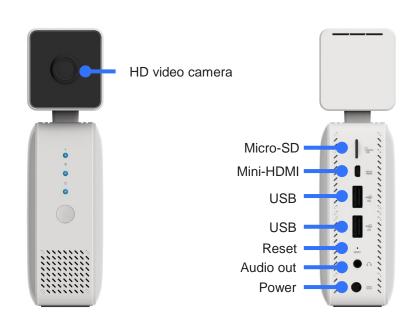


BUILD TRAIN DEPLOY



## AWS DeepLens

#### 機械学習を全ての開発者の手に





HD ビデオカメラ & ディー プラーニングに最適化され た内蔵コンピューティングリ ソース



Amazon SageMaker & AWS Lambdaとの統合



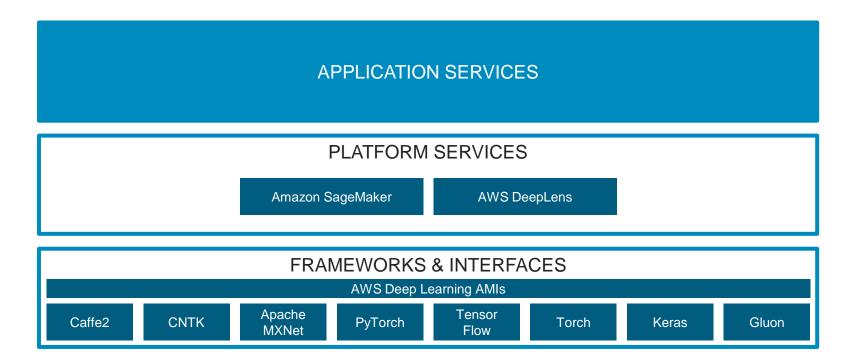
箱を開けてから最初の推 論を実行するまで <10 分



チュートリアル、サンプル、 デモ、ビルド済モデル群



## アマゾン 機械学習スタック





# Amazon Rekognition

#### 深層学習に基づく画像&動画認識サービス



物体、シーン、 アクティビティの検出



顔認識



顔分析



人のトラッキング



有害なコンテンツの検知



有名人認識



文字認識



# Amazon Rekognition









## スピーチ & 言語 機能

Amazon Transcribe スピーチを正しい文法の文章に変換

Amazon Translate 高品質な多言語間翻訳

Amazon Polly テキストをリアルな音声に変換

Amazon Comprehend テキストに対して、 さまざまな分析を実施

Amazon Lex 音声やテキストベースのアプリケーションに対話型インターフェイスを提供

#### Amazon Transcribe

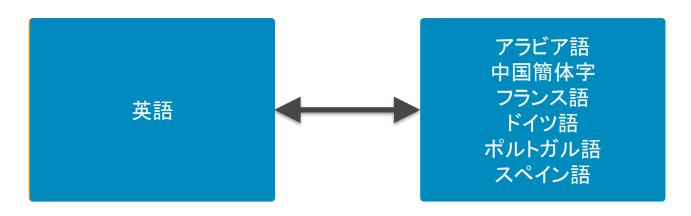


- スピーチを文章に変換するマネージドサービス
- リアルタイム処理のみならず, S3 に格納された音声データの処理もサポート
- プレビューでの対応言語は英語とスペイン語



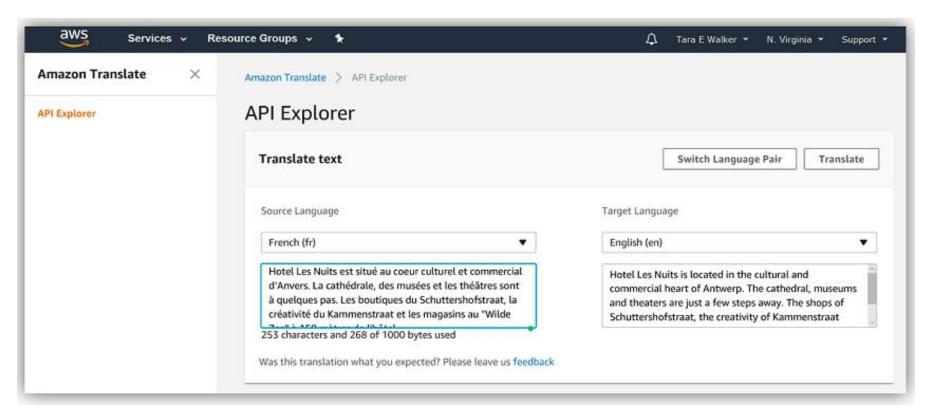
#### Amazon Translate

- 深層学習に基づいた、高品質な多言語間翻訳サービス Amazon Translateのプレビューを開始
- Polly や Lex との連携による多言語対応サービスの構築が可能に
- バージニア北部、オハイオ、オレゴンでプレビューを提供





#### Amazon Translate





## Amazon Polly

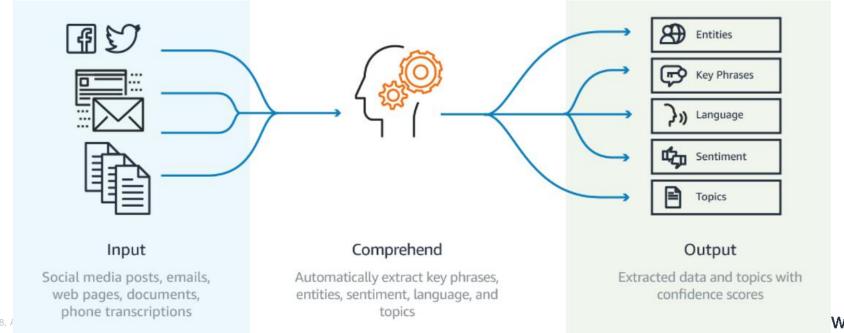


- テキストをリアルな音声に変換するサービス
- 25 の言語で 52 のリアルな声優の音声を提供
- 低レイテンシーで応答が速いため生成された音声の 保存とリプレイ、配信が可能



## Amazon Comprehend

- 入力されたテキストに対して、さまざまな分析を実施
- 英語とスペイン語に対応





## Amazon Comprehend

### 入力された文章の分析





## Amazon Comprehend

### エンティティの抽出

#### Entity

List

 $This \ API \ returns \ the \ named \ entities \ ("Person", "Organization", "Locations", etc.) \ within \ the \ text \ you \ analyzed.$ 

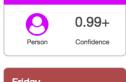
Show all categories



Tiles

JSON





Shohei Ohtani











Major League				
+	0.76			
Event	Confidence			

### キーフレーズの抽出

#### Key phrases

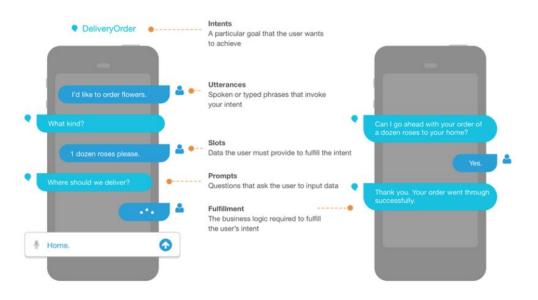
This API returns key phrases and a confidence score to support that this is a key phrase.

Key phrase	▼ Count	Confidence
the Hot Stove	1	0.94
all eyes	1	0.98
Japanese two-way star Shohei Ohtani	1	0.95
His Nippon Professional Baseball team	1	0.99
the Hokkaido Nippon-Ham Fighters	1	0.99
Friday	1	0.92
Ohtani	4	0.99
Dec. 22	1	0.93
a Major League team	1	0.97
his list	1	0.99
seven teams	1	0.99



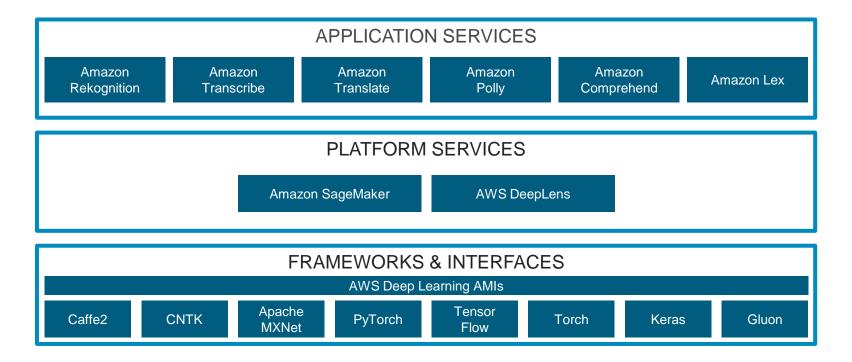
### Amazon Lex

• 音声やテキストを使用して、任意のアプリケーションに対話型インターフェイス(ボット)を構築するサービス





### アマゾン 機械学習スタック





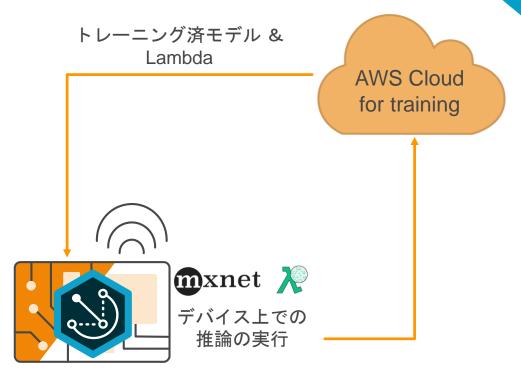
# エッジデバイスとの連携





### エッジ上での機械学習の実行を簡単 にする各種機能を提供

- クラウドで学習したモデルを簡単に デプロイ可能
- Apache MXNetをデバイスに簡単に 組み込める
- ローカルで機械学習の推論を行うための実装例を提供
- GPU/FPGA活用が可能





## Machine Learning @Edge



AWS IoT, etc..

SageMaker

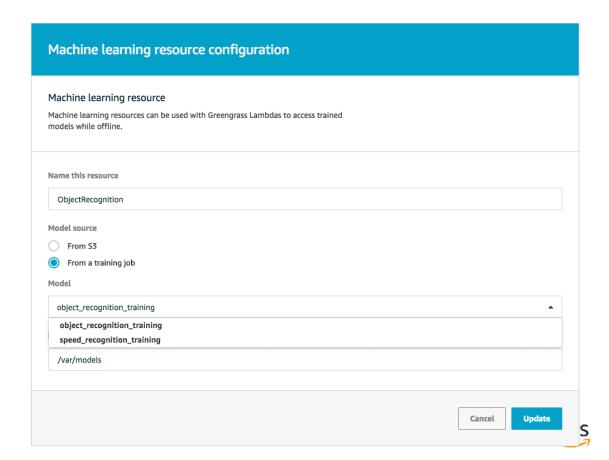
Greengrass ML Inference



### 学習済みモデルのデプロイ

### クラウドで学習したモデルをデバイス にデプロイ

- 「機械学習リソース」として学習済み モデルを Greengrass グループに追 加できる
- 設定したモデルが Greengrass デバイスにデプロイされる
- Greengrass コンソールからAmazon SageMaker の学習済みモデルを指定できる
- 独自のモデルを追加できる(MXNet などの ML フレームワークに依存し ない)



### エッジデバイス側で推論を実行

### 推論を行う Lambda の実装例を提供

- 学習済みモデルの読み込み
- ローカルで生成されたデータをモデルに適応して推論
- 推論結果に応じたアクション

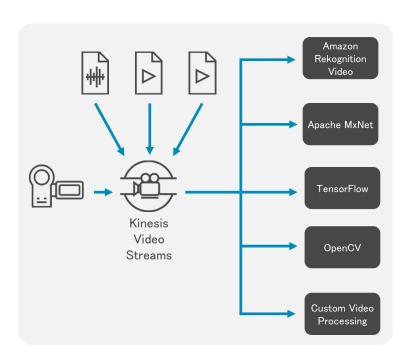
```
import mxnet as mx
import picamera
_prefix = "/trained_models/" # "local Path defined in Greengrass ML resource"
params_file = _prefix+"-0000.params"
symbol_file = _prefix+"-symbol.json"
sym, arg params, aux params = mx.model.load_checkpoint(_prefix, 0)
mod = mx.mod.Module(symbol=sym, label_names=label_names, context=context)
mod.bind(for_training=False, data_shapes= input_shapes)
mod.set params(arg_params, aux_params)
mod.forward(Batch([mx.nd.array(img)]))
```

# カメラデバイスとの連携



### Amazon Kinesis Video Streams

### 動画ストリーミングの分析領域での活用



何百万ものデバイスからの動画ストリーミング

コンピュータービジョンアプリの容易な開発

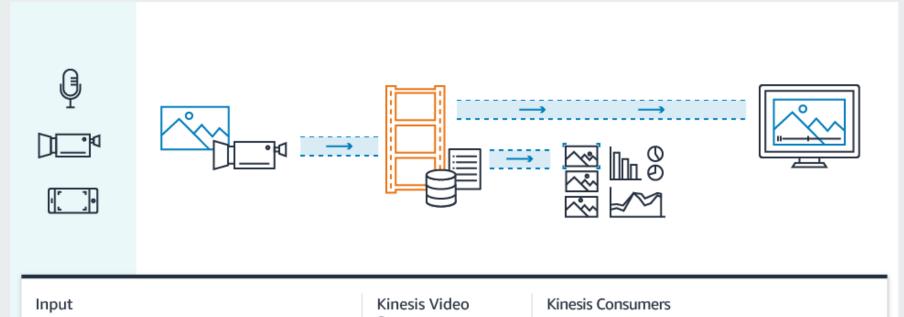
高いセキュリティ

永続的、かつ検索可能なストレージ

サーバーレス



## Amazon Kinesis Video Streams Concepts



Kinesis Producerがデータを作成し、Kinesis Video Streamsに送信

### Streams

Kinesis Video Streams がストリームデータをイ ンデックス化して保存

Kinesis Consumerがス トリームを処理、分析 する

Kinesis Consumerがス トリームを要求し、表示

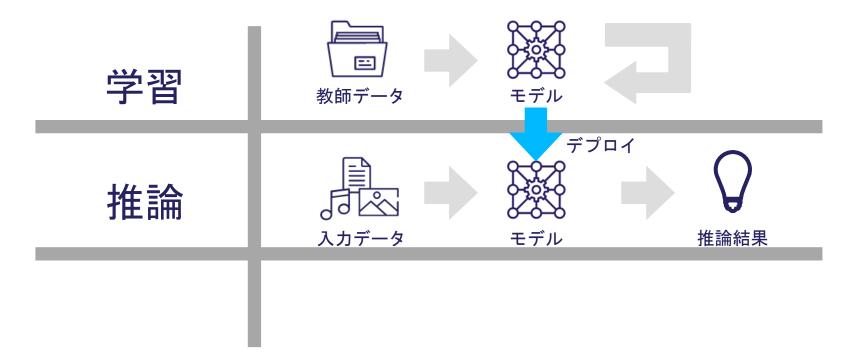
## 河崎敏弥 @toshitanian

ABEJA, Inc. Platform Division Software Engineer

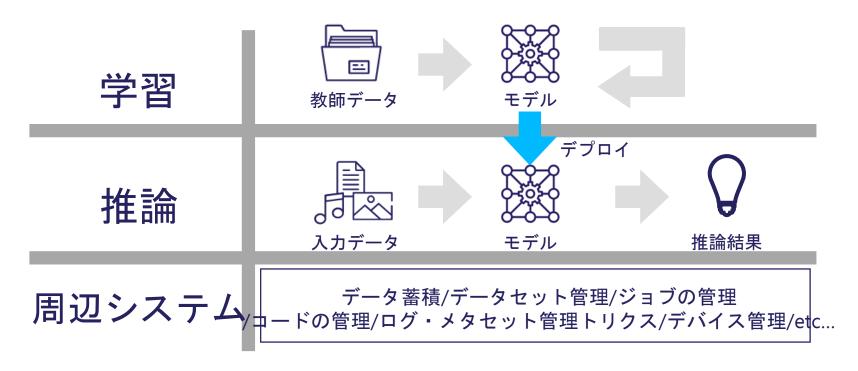
- 創業1年のABEJAに参画
- Backend Engineer
  - Development on AWS
  - IoT Device
  - Container
  - Edge Computing



# Machine Learning Process



# Machine Learning Process + System



### ABEJA Platform is built with







Amazon ECS











Amazon DynamoDB



Amazon Kinesis



**AWS IoT** 





スキップ

あとで(保留)

送信

Shift + Space: スキップ

p:p 保留

Enter: 送信

dog cow kangaroo person horse crocodile bird sheep building cherryblossoms car train × person dog cow kangaroo sheep horse crocodile bird building cherryblossoms car train X dog kangaroo person horse crocodile bird sheep

BEJA PLATFORM	Six Demo Org →	▼ Demo User				o User	
ItaLake Inotation ♂	RUNNING	#205パラメータCにしました(4)  example@example.com	Progress 80.5 %			ver. 1.4.1	⊙ 9d 03:04:32 ▼ 9 days ago
Job Definition  Job  odel	RUNNING	#204パラメータCにしました(3)	9 Progress 70.5 % ■ Epochs 4 / 60	Training Accuracy 84.5 % Loss 5.6 %	Validation  ✓ Accuracy 76.5 %  × Loss 10.6 %	ver. 1.4.1	⊙ 9d 03:04:32 ▼ 9 days ago
ganization	O RUNNING	#203パラメータCにしました(2)  O example@example.com	Progress 70.5 %  Epochs 19 / 60	Training  Accuracy 84.5 %  Loss 5.6 %	Validation  ✓ Accuracy 76.5 %  × Loss 10.6 %	ver. 1.4.0	⊙ 9d 03:04:32 ▼ 9 days ago
ers	1 CANCELED	#202 パラメータCにしました  O example@example.com	Progress 70.5 %  Epochs 19 / 60	Training Accuracy 84.5 % Loss 5.6 %	Validation  ✓ Accuracy 76.5 %  × Loss 10.6 %	ver. 1.3.1	⊙ 1d 09:00:00 ▼ 11 days ag
	S FAILED	#201パラメータBにしました  Sexample@example.com	Progress 0% Epochs 0/60	Training Accuracy 84.5 % Loss 5.6 %	Validation  ✓ Accuracy 76.5 %  × Loss 10.6 %	ver. 1.3.0	⊙ 09:00:00 ▼ 3 months ago



#### **Complementary Services**

#### DATA LAKE STORAGE

Amazon S3

#### **SECURITY**

Access Control Amazon Macie Encryption AWS Organizations

#### COMPUTE

Powerful GPU and CPU Instances

#### **ANALYTICS**

Amazon Athena Amazon Redshift and Redshift Spectrum Amazon EMR (Spark, Hive, Presto, Pig) AWS Glue Amazon Kinesis Amazon QuickSight



#### **Complementary Services**

#### DATA LAKE STORAGE

Amazon S3

#### **SECURITY**

Access Control Amazon Macie Encryption AWS Organizations

#### COMPUTE

Powerful GPU and CPU Instances

#### **ANALYTICS**

Amazon Athena Amazon Redshift and Redshift Spectrum Amazon EMR (Spark, Hive, Presto, Pig) AWS Glue Amazon Kinesis Amazon QuickSight

#### **AWS ML Platform**

#### **APPLICATION SERVICES**

Amazon Lex Amazon Transcribe
Amazon Polly Amazon Rekognition Image
Amazon Comprehend Amazon Rekognition Video
Amazon Translate

#### PLATFORM SERVICES

Amazon SageMaker AWS DeepLens

#### FRAMEWORKS AND INTERFACES

AWS Deep Learning AMI

Apache MXNet

Caffe2

CNTK

PyTorch

TensorFlow

Theano

Torch

Gluon

Keras



#### **Complementary Services**

#### DATA LAKE STORAGE

Amazon S3

#### **SECURITY**

Access Control Amazon Macie **AWS Organizations** Encryption

#### COMPUTE

Powerful GPU and CPU Instances

#### **ANALYTICS**

Amazon Athena Amazon Redshift and Redshift Spectrum Amazon EMR (Spark, Hive, Presto, Pig) **AWS Glue** Amazon Kinesis Amazon QuickSight

#### **AWS ML Platform**

#### APPLICATION SERVICES

Amazon Transcribe Amazon Lex Amazon Polly Amazon Rekognition Image Amazon Comprehend Amazon Rekognition Video Amazon Translate

#### PLATFORM SERVICES

Amazon SageMaker AWS DeepLens

#### FRAMEWORKS AND INTERFACES

AWS Deep Learning AMI

Apache MXNet Caffe2

CNTK

PvTorch

TensorFlow

Theano

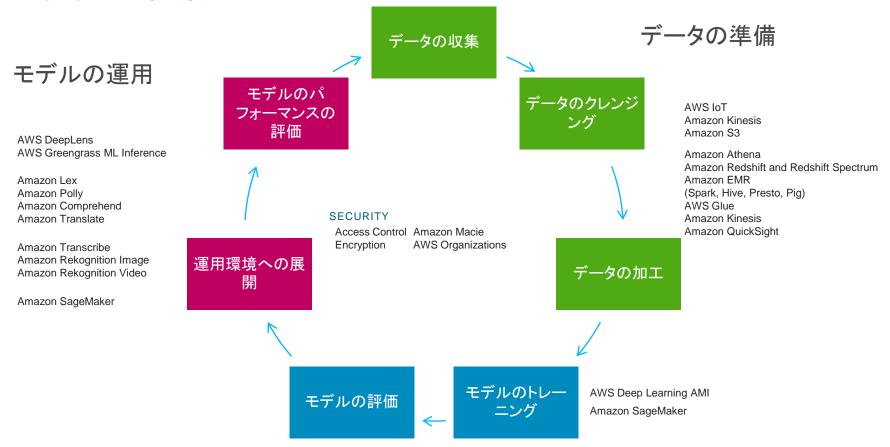
Torch

Gluon Keras

#### **AWS ML Customers**









## Summary

- 機械学習活用シーンは増加している
- 機械学習活用のためのプロセスの理解が重要
- プラットフォームの利用することで機械学習活用を加速



Thank you!



