

# OpenHPCv2上での 機械学習アプリケーション環境の構築

2022年3月25日

佐賀 一繁

国立情報学研究所  
クラウド基盤研究開発センター

# 背景と目的

## ■ 背景

- 学認クラウドオンデマンド構築サービスでは、利用者の利便性向上のため、アプリケーション環境の構築テンプレートを公開している(まだ、僅かですが... ^^;)  
<https://github.com/nii-gakunin-cloud/ocs-templates/>

## ■ 目的

- 単なる OCS の使用法ではなく、公開テンプレートによる実用的な環境の構築をハンズオンで体験していただく

## ■ 今回のハンズオン

- 公開テンプレートの1つである HPC-v2 テンプレートにより、クラウド上に OpenHPC 環境を構築する
- OpenHPC 環境で機械学習アプリケーションを実行可能とするため、GPU と TensorFlow をサポートする
- OpenHPC 環境で動作する機械学習アプリケーションとして、MNIST データによる手書き数字認識を実行する。この時、単に学習だけでなく総合的な認識システム構築例を示す

# 機械学習によるアプリケーション実行環境(一般論)

## ■ 学習とアプリ実行(推論)のシステムを分けることが多い

■ 理由1: 必要な計算性能、メモリ・ストレージ容量、コスト、消費電力...

■ 学習 >> 推論

■ 例: パターン認識システム(画像認識、文字認識...)

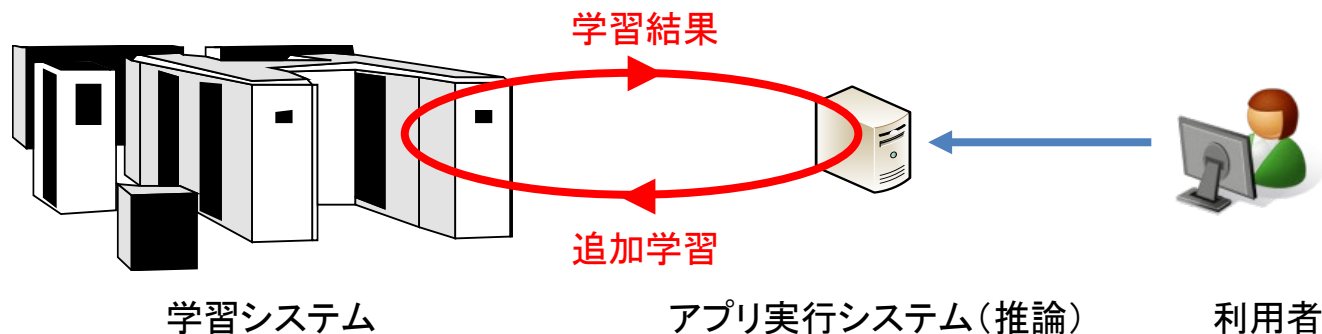
■ 通常はアプリ実行システムで推論(認識)を実行

■ 誤認識が多くなったら、学習システムで追加学習し、アプリシステムに反映

■ 理由2: 学習データの置き場所の問題

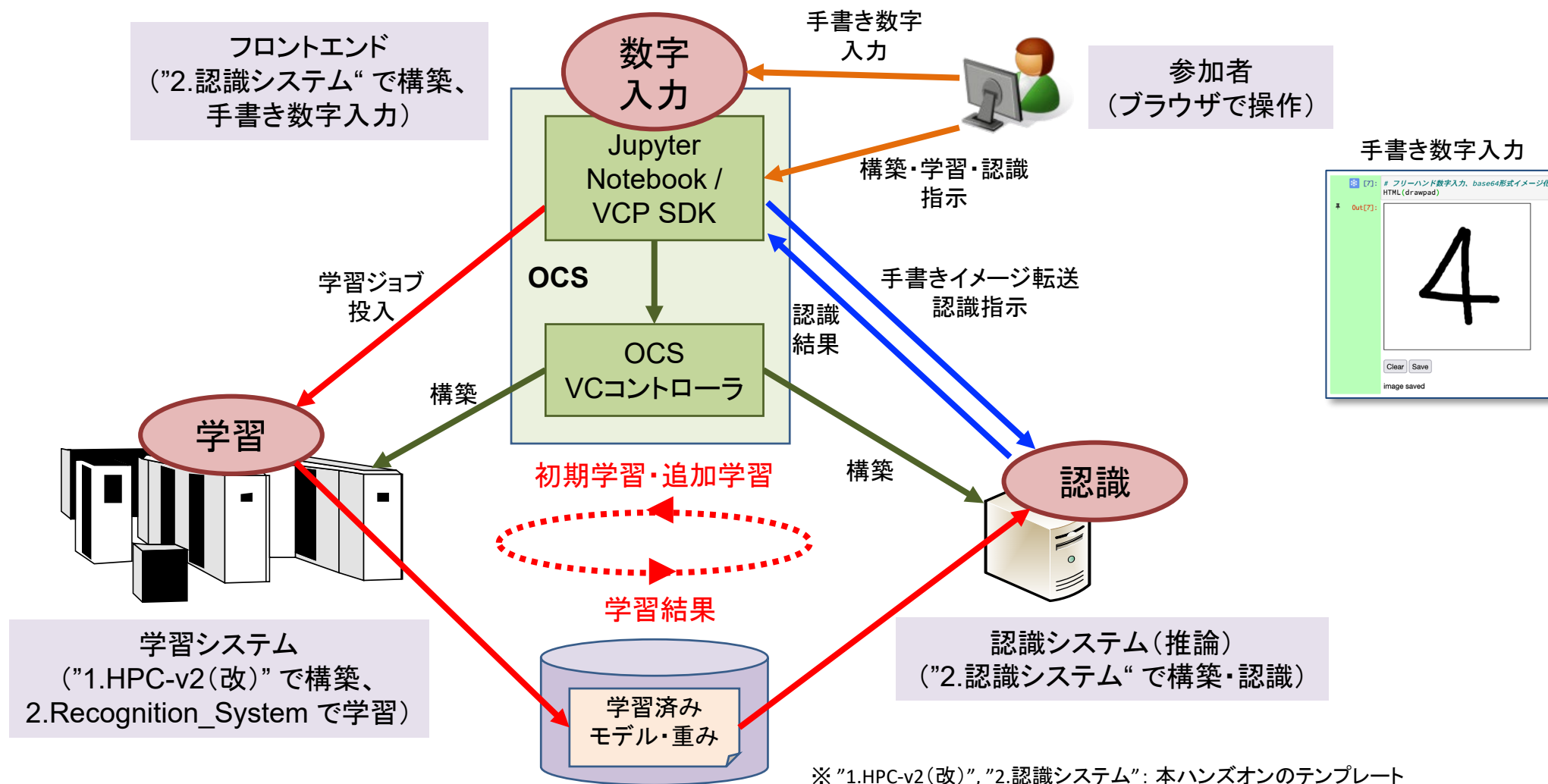
■ 学習データは秘密性が高いため、一時的にでもアプリ利用者が利用する環境に置きたくない

■ 大規模な学習には月単位の時間を要する場合もある。追加学習時に問題となる



# 本ハンズオンで構築する環境

## ■ 手書き数字認識システム



# 構築する環境の内容

## ■ 学習システム

- OpenHPC-v2 による GPU ノード環境、NGC/TensorFlow コンテナが動作

## ■ 認識システム(推論システム)

- CPU のみの環境、TensorFlowコンテナが動作

## ■ フロントエンド

- JupyterNotebook上に下記機能を実装、手書き数字認識が動作
  - 学習ジョブ投入  
学習システムに MNIST の学習ジョブを投入、学習モデルと学習結果としての重みを回収
  - 認識システムへの学習結果展開  
学習モデルと学習結果を認識システムに転送し展開
  - 手書き数字入力認識システム  
手書き数字の入力しイメージファイル化して認識システムに転送、認識指示

# テンプレートとハンズオンの流れ

## ■ 1.HPC-v2(改)

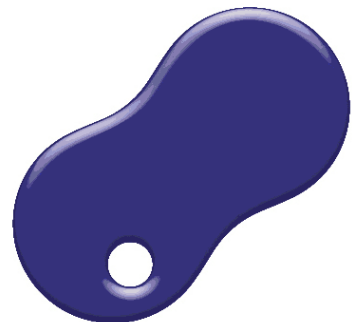
- OpenHPC 環境をクラウド上に構築するテンプレート
- 公開中の HPC v2 テンプレートをハンズオン環境用に微修正したもの
- 流れ
  - 学習システムの構築
    - プロバイダ: AWS
    - ジョブマネージャ: Slurm
    - ノード: GPU ノード(g3s.xlarge) x 1
    - 機械学習フレームワーク: TensorFlow (NGCコンテナ)

## ■ 2.認識システム

- 本ハンズオンのためのテンプレート
- 流れ
  - 認識システムの構築
    - プロバイダ: AWS
    - ノード: CPU ノード(g3s.xlarge) x 1
    - 機械学習フレームワーク: TensorFlow (コンテナ)
  - 学習システムで MNIST データの学習
  - フロントエンドで手書き数字認識
    - 手書き数字入力の設定
    - 手書き数字入力と認識システムでの認識
    - 認識精度向上、コスト低減のための取り組み

## ■ 両システムの削除

- 両テンプレートの削除機能を利用



大学共同利用機関法人 情報・システム研究機構

**国立情報学研究所**

**National Institute of Informatics**