

14. 組み込み

組み込み（１）

目的と目標

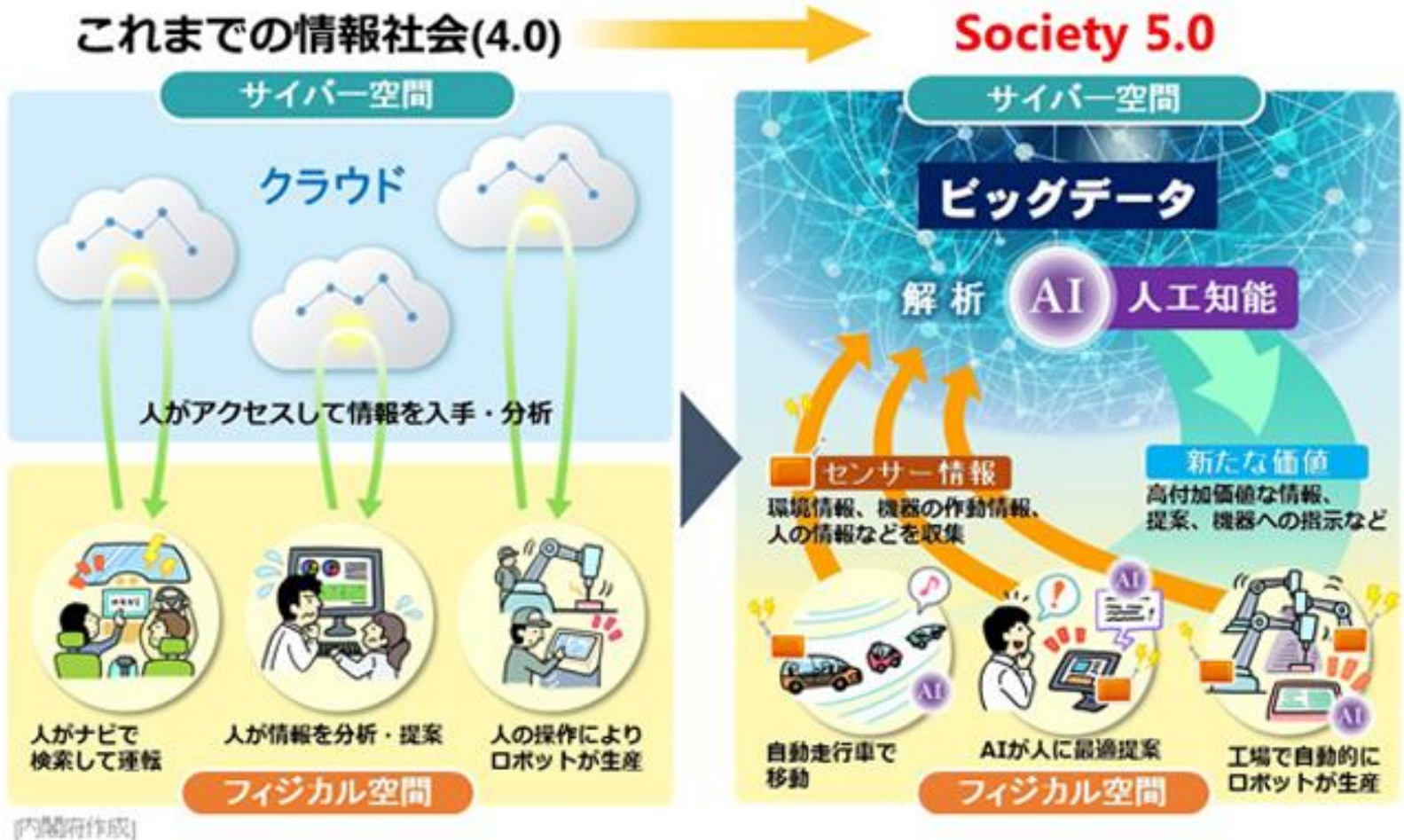
目的：機械学習を搭載するエッジコンピューティングへの理解

- ・ Raspberry Piがセットアップできる
- ・ Linux系OS上にTensorFlow環境を構築できる
- ・ Google colabで作成した学習結果（重みファイル）を別のデバイスで利用できる

目標：Raspberry Pi上でのリアルタイム検出の実現

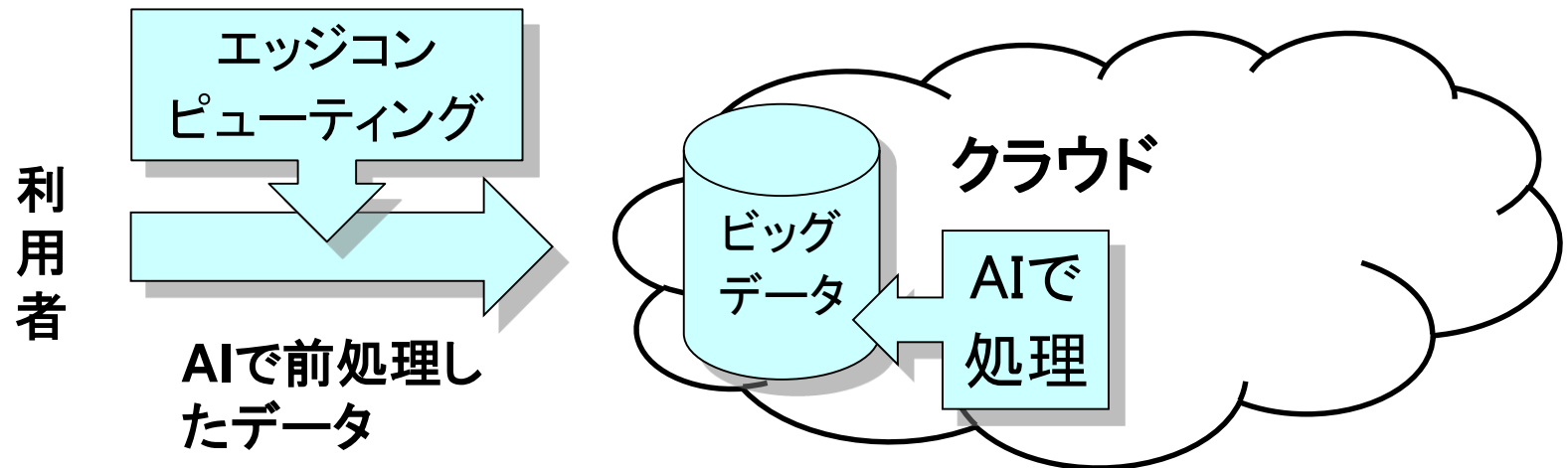
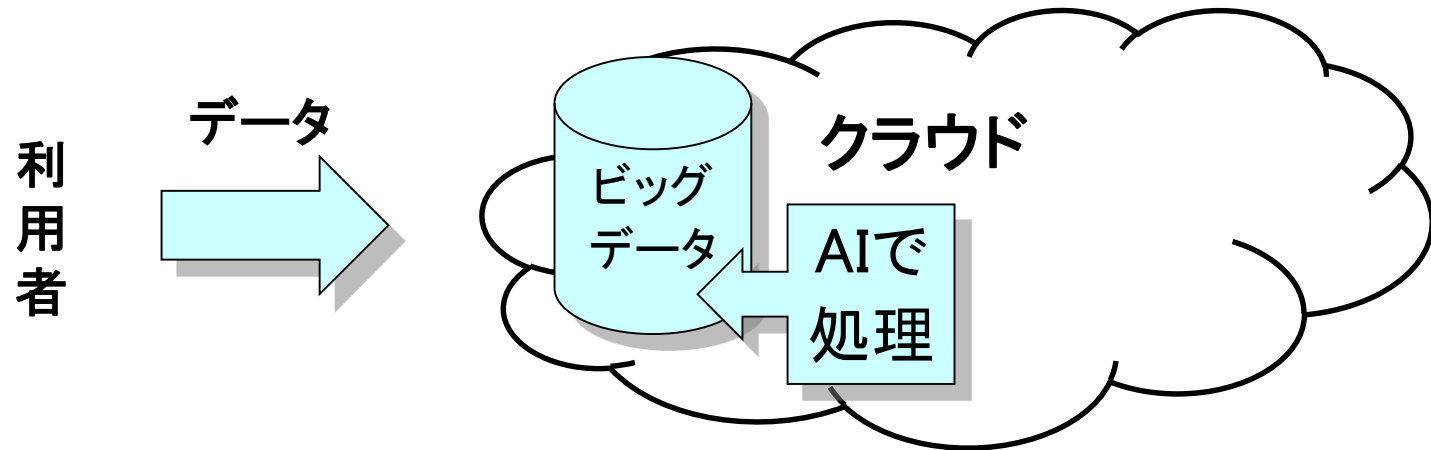
- ・ 演習：10/2に実施したリアルタイム検出をRaspberry Pi上で実現
+ MariaDBに保存 + E-mailで送信
- ・ Extra演習

概要

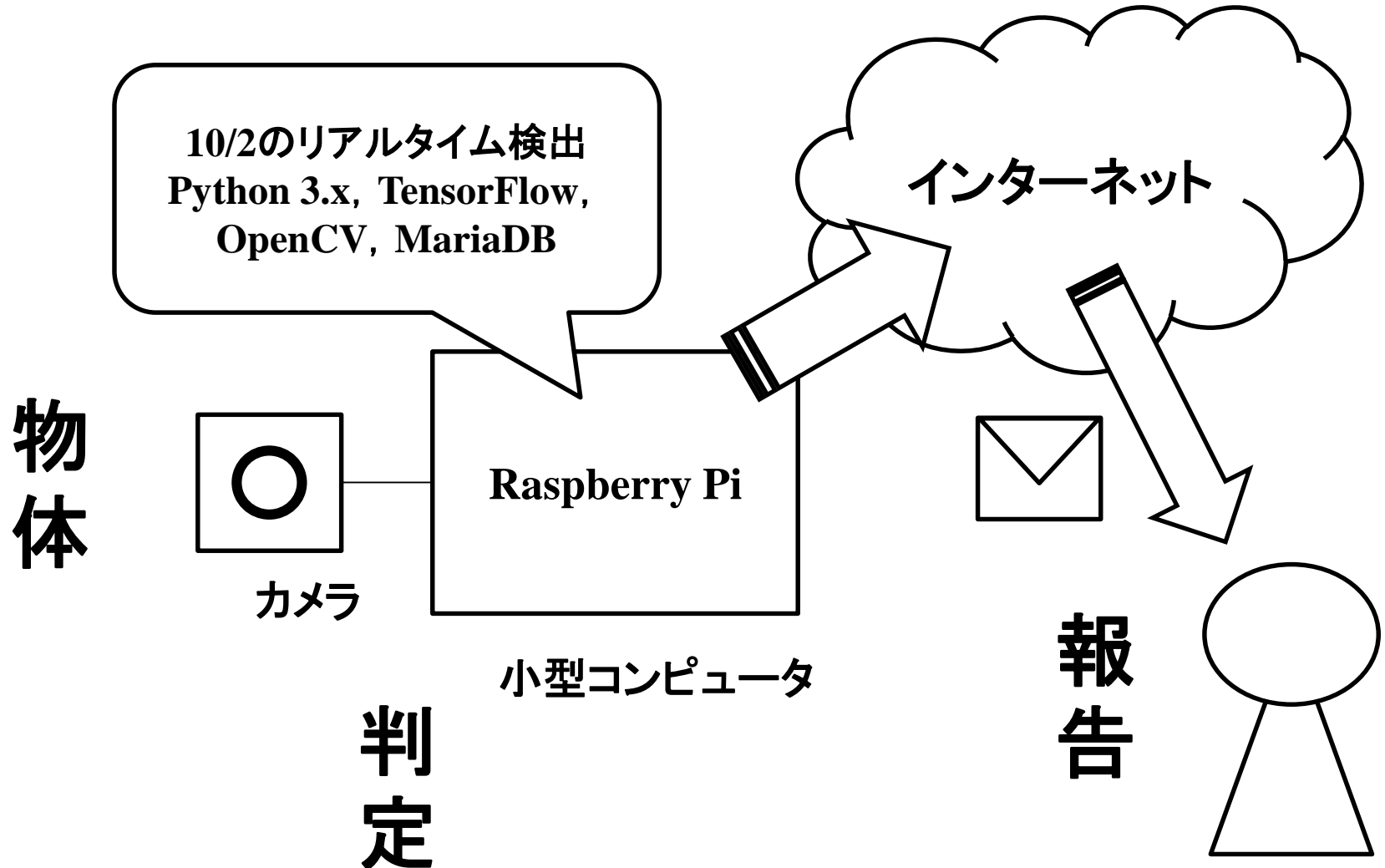


内閣府 Society 5.0 https://www8.cao.go.jp/cstp/society5_0/index.html

エッジコンピューティング



カメラ+小型コンピュータ



機器

Raspberry Pi 4 Model B セット内容

ラズベリーパイ4B (4GB RAM)

セットによってはラズベリーパイ4B用ケース付き
microSDカード (32GB)

必要があればBackup用に別のカードを準備
カードリーダー

放熱対策のためのヒートシンク、ファン

5.1V3.0A USB Type-C電源アダプタ

セットによってはスイッチ付き電源ケーブル付き
MicroHDMI-to-HDMIケーブル

その他 (LANケーブル、プラスドライバなど)

セット以外

モニタ (HDMI) Camera Module V2、キーボード、マウス

Raspberry Pi 4 Model B

通常版：Model Aシリーズ（正方形）

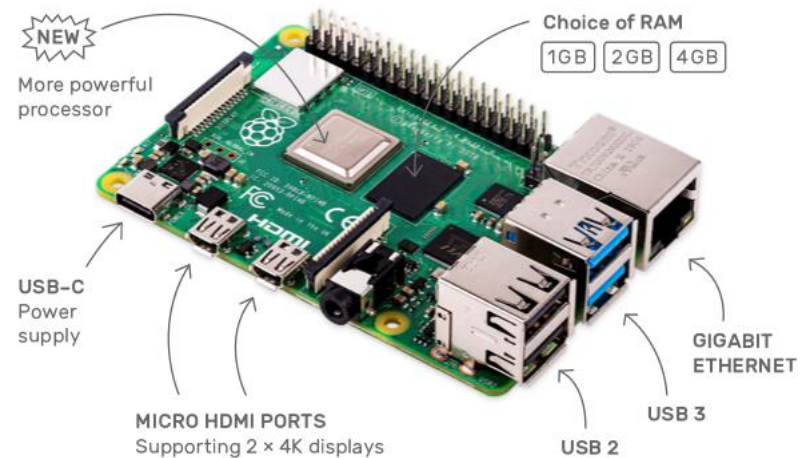
Model Bシリーズ（長方形，高スペック，標準）

小型版：Zeroシリーズ

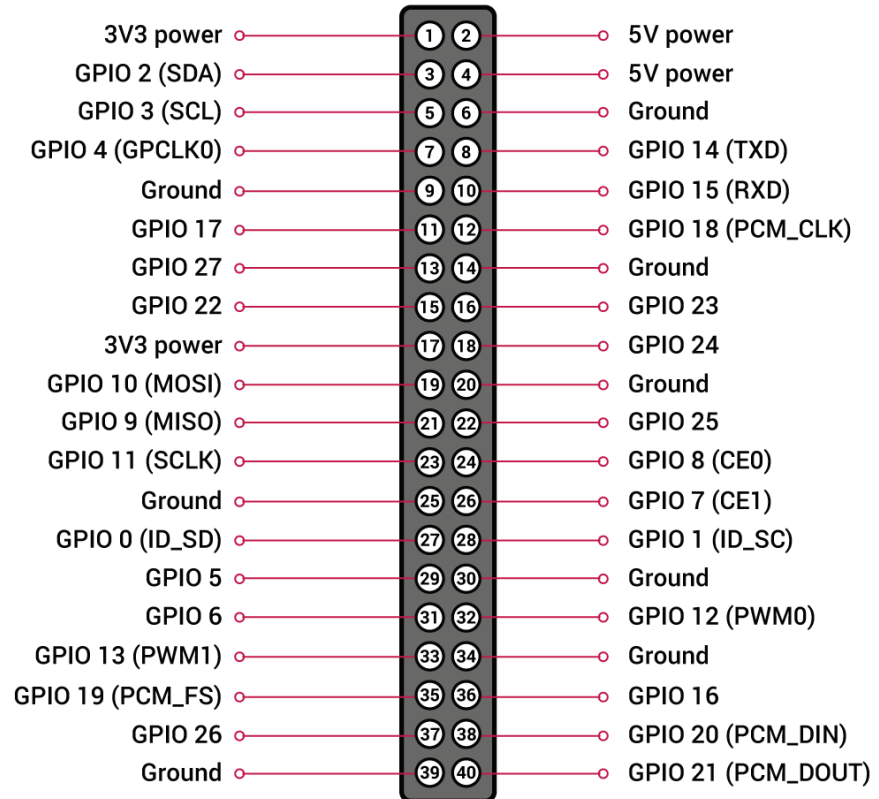
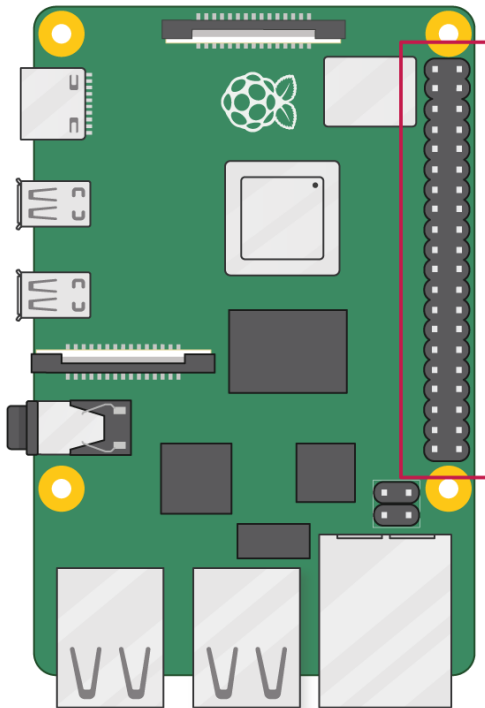
一般向け：Compute Moduleシリーズ

産業向け：第1世代～第4世代

Raspberry Pi 4は第4世代



PINOUT



<https://www.raspberrypi.org/documentation/usage/gpio/>

Raspberry Pi 4 Model B

発売日：2019年6月24日（2019年9月電波法認証）

メモリ（GPUと共用）：1GB(\$35), 2GB(\$45), 4GB (\$55)

CPU：ARM Cortex-A72（1.5GHz）

GPU：Broadcom VideoCore VI（Dual Core 500MHz, OpenGL ES 3.0）

USBポート：2.0×2, 3.0×2

映像入力：15ピンMIPIカメラインターフェース

映像出力：コンポジット RCA, micro-HDMI (up to 4kp60) x 2 2.0 , MIPI DSI

音声出力：3.5 mm ジャック, micro-HDMI, I²S

ストレージ：microSDカード

有線ネットワーク：Gigabit Ethernet

無線ネットワーク：2.4GHz and 5GHz IEEE 802.11.b/g/n/ac wireless LAN, Bluetooth 5.0, BLE

拡張コネクタ：GPIO 40 ピン

電源：3A(15W), USB Type-C, GPIO, Power over Ethernet

演習：10/2に実施したリアルタイム検出 をRaspberry Pi上で実現 + MariaDBに保存 + E-mailで送信

詳細は別紙の演習資料

リアルタイム検出

Raspberry Piのカメラを使用して、リアルタイムであるターゲットを認識させる

必要なもの：

- 対象画像（学習用、評価用）
- 背景画像（学習用、評価用）
- データセットを記述したcsvファイル

かなりの部分はこちらで用意してありますが（料理番組方式）、本当はこれらを全部自分で用意します。ぜひ1度自分でチャレンジしてください

リアルタイム検出の手順

次の順番で行う

1. 対象物を撮影する
2. 背景画像を撮影する
3. 対象物画像を水増しして300枚用意する
4. 背景画像を分割して625枚用意する
5. 対象物画像と背景画像をcsvファイルに記述する
6. 用意したデータで学習を行う
7. 学習されたデータを用いて、リアルタイムで判定させる

対象物の撮影

対象物をカメラアプリで撮影し、128x128のサイズで切り出す正方形で切り出すため、なるべく縦横比が極端でないものを選ぶ
顔は意外と認識されにくい（頑張ってください）
手のひらは割と簡単。スマホケース、ペットボトルの模様、社員証など
ファイル名は[target.jpg](#)とする。（詳しい手順は、この後の対象画像作成手順を参照）

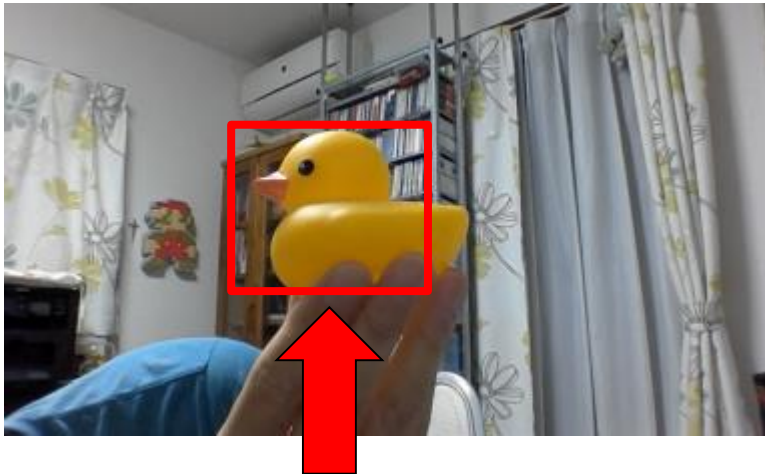
今度は、同じ位置で背景のみで撮影し、ファイル名を[other.jpg](#)とする。サイズ等是不変しない

10/2の振り返り

撮影

対象物が入った写真を撮影 → 対象物だけ切り抜いてtarget.jpg
次に対象物がない写真を撮影 → other.jpg

自分が映り込まないようにして撮影



認識させたい対象物



指定サイズでの切り出し(1)

正方形での切り出しが可能なXnViewを使用する

<https://forest.watch.impress.co.jp/library/software/xnview/> などからダウンロード（XnViewで検索すると窓の杜が最初にヒット）

もちろん、オフィシャルサイトからDLしてもよい。

<https://www.xnview.com/>

XnViewを起動し、カメラアプリで撮影した対象物のファイルを読み込む
もし画像が鏡映しになっていたら、画像 → 反転 → 左右反転

10/2の振り返り

指定サイズでの切り出し(2)

編集 → 選択範囲縦横率設定 → 1:1 (1.00) を選択
これで正方形で範囲選択が可能



指定サイズでの切り出し(3)

任意の範囲を選択後、編集 → 選択範囲トリミング を選択し、切り抜く
切り抜いた後、画像 → リサイズ、でサイズ変更画面が開くので、縦横128ピクセルを指定してサイズ変更し、[target.jpg](#) という名前で保存



CSVファイル

こちらで準備済み

- target_or_other_train.csv : 学習（訓練用）ファイルパスとラベル
- target_or_other_test.csv : 検証用ファイルパスとラベル

それぞれのファイル内に、各画像のパスとラベルがカンマ区切りで書かれている

エディタやExcelなどで1度中味をチェックすること

水増しと学習

Colab: [08-Augmentation_Learning.ipynb](#) を開く
VM内に[target.jpg](#)と[other.jpg](#), [csvファイル](#)をコピーし、実行する
先程のcsvファイルと、フォルダtrain_target, test_targetとの対応、実際のファイルの存在をチェックしておく

学習後、重みファイル([detection_weight.h5](#))をダウンロードし、後は実機でネットワークはある程度しか書いていないので、認識できるように、拡張して下さい

重みファイルはネットワークごとに名前を変えておいて、比較するとよい

10/2の振り返り

結果

緑の枠内にターゲットを持っていく

無事に認識されると赤枠になる

どうしてもダメなら、ネットワークやエポック数など変えてみる



Extra演習

extraA) TensorFlowを使った物体認証の復習1

各自でリアルタイム検出を行うことができるか、新しい物体を選んで各自で実施してみましょう。

extraB) TensorFlowを使った物体認証の復習2

microSDカードにraspberry pi OSのイメージを書き込んで、各自でインストールの最初からセットアップができるか実施してみましょう。

extraC) TensorFlowを使った物体認証 (VGG-16版1)

10/02に実施した「VGG-16演習」を各自でラズベリーパイ上に再現してみましよう。

extraD) TensorFlowを使った物体認証 (VGG-16版2)

10/02に実施した「VGG-16演習」の機能を今回実施したプログラムに組み込んでみましょう。※リアルタイム検出の中身をVGG-16に設定する