

# 固定資産税分野でのAIの利活用を考える

朝日航洋 株式会社

商品企画部プロジェクトマネージャー 縄田 孝彦 氏  
資産情報3グループグループリーダー 犬木 雅之 氏



# 固定資産税分野での AIの利活用を考える



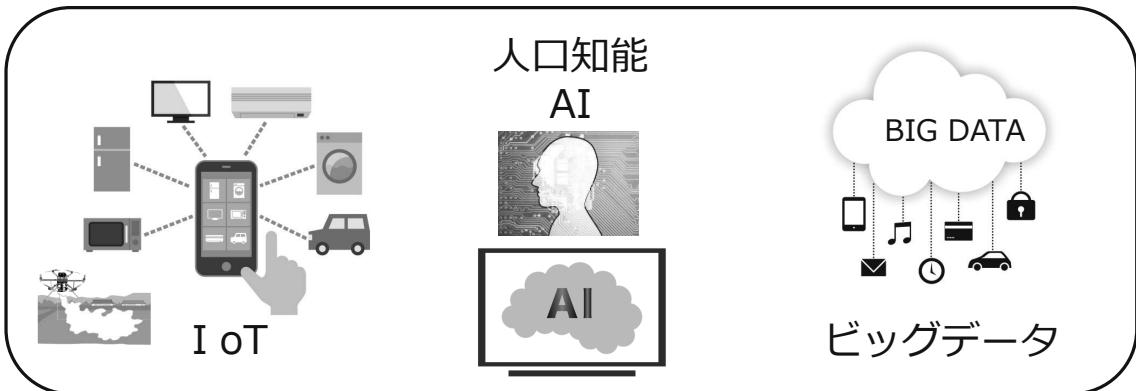
<https://www.aeroasahi.co.jp>

商品企画部 繩田孝彦  
資産情報部 犬木雅之

Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

1. 背景
2. AI基礎知識
3. 朝日航洋の取り組み紹介
  - 『空中写真を用いた地物判読』
    - STEP1. 家屋判読
    - STEP2. 家屋異動判読
4. 今後の展望

## 1. 背景



●朝日航洋は、  
固定資産税分野でのAIの利活用可能性を検討するために、  
空中写真を用いた課税客体調査を対象として技術研究に  
取り組んできました。

AERO ASAHI CORPORATION

Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

3

## 2. AI基礎知識

### 用語定義

#### Artificial Intelligence 人工知能

包括的概念  
「強いAI」と「弱いAI」



#### Machine Learning 機械学習

特定の事象についてデータ  
解析し傾向を学習する

#### Deep Learning 深層学習

ニューラルネットワーク

1950

1980

2010

2015



Big Data

IoT

クラウド

Big Computing

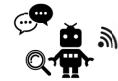
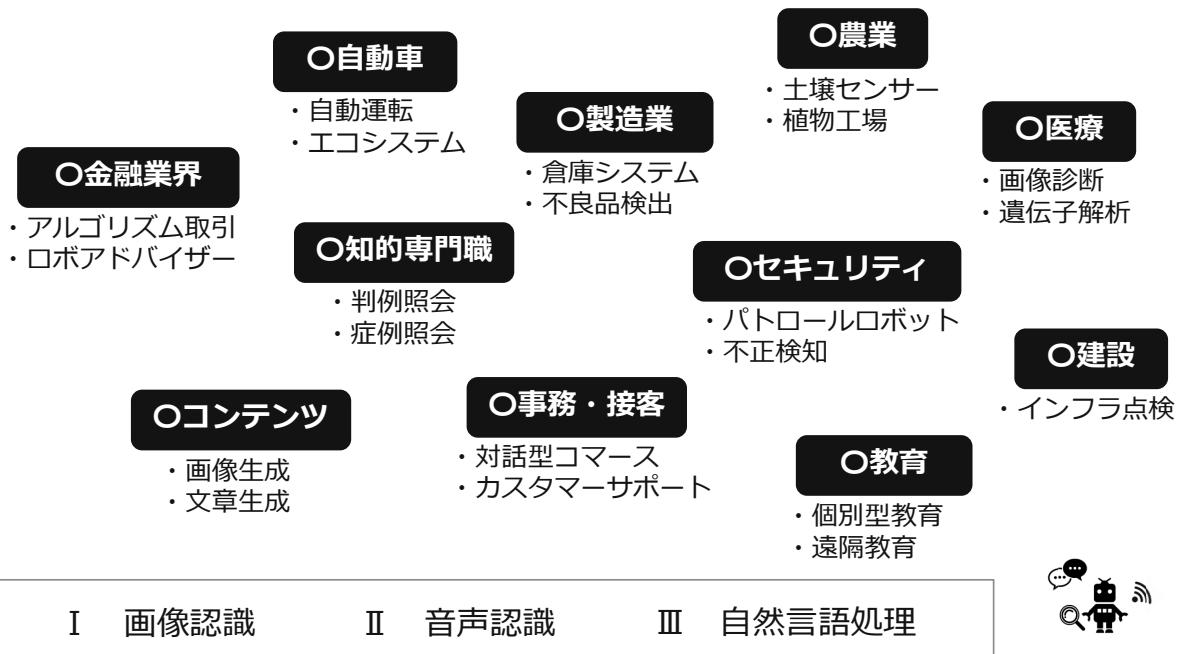
GPU

AERO ASAHI CORPORATION

Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

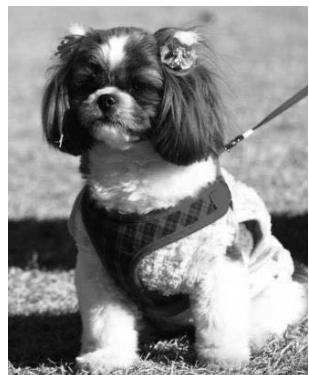
4

様々な分野での取り組み例



5

### ① 画像分類



画像に写っている物体のカテゴリを推定

### ② 物体検出



特定カテゴリの物体が  
どこに写っているのかを（矩形で）推定

### 3. 朝日航洋の取り組み紹介

#### ③ ピクセルセグメンテーション

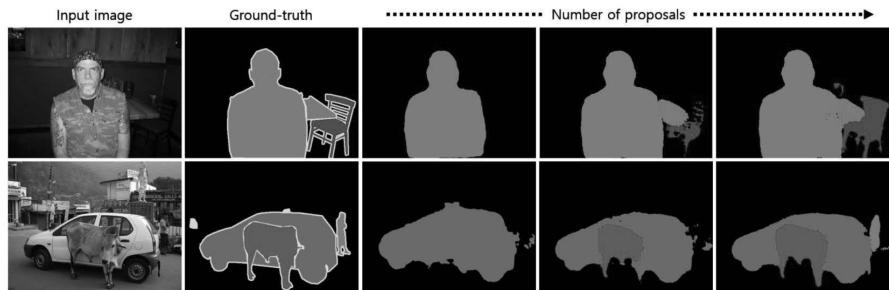


Figure 6. Benefit of instance-wise prediction. We aggregate the proposals in a decreasing order of their sizes. The algorithm identifies finer object structures through iterations by handling multi-scale objects effectively.

どこにどのカテゴリの物体が写っているかピクセル単位で推定



### 空中写真を用いた地物判読

STEP1. 家屋判読      STEP2. 家屋異動判読

画像はH. Noh, S. Hong, and B. Han. Learning deconvolution network for semantic segmentation. In Proc. Int. Conf. Comp. Vis., 2015.より引用

AERO ASAHI CORPORATION

Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

7

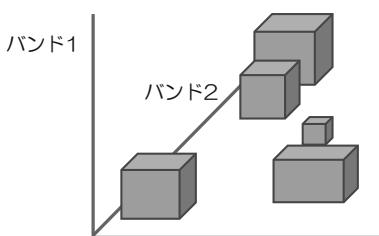
### 3. 朝日航洋の取り組み紹介 – STEP1 家屋判読

AIの実力

#### 従来手法との比較検討

##### 【 従 来 】 マルチレベルスライス法

- 輝度、明度、彩度による分類
- 面積+形状による絞り込みを追加



##### CNNs (ニューラルネットワーク)

- 学習データ 300km<sup>2</sup> (1m/pixel)
- 空中写真 + 建物領域画像  
※分割後、回転、反転させてサンプル数増加
- 検証地区  
5地区 (1m/pixel)
- 2値化の閾値  
全地区同一値

『空中写真からの家屋抽出に関する研究』日本写真測量学会 平成26年度秋季学術講演会  
朝日航洋：横田宏行・杉山史典 慶應大学：青木義満・齋藤俊太

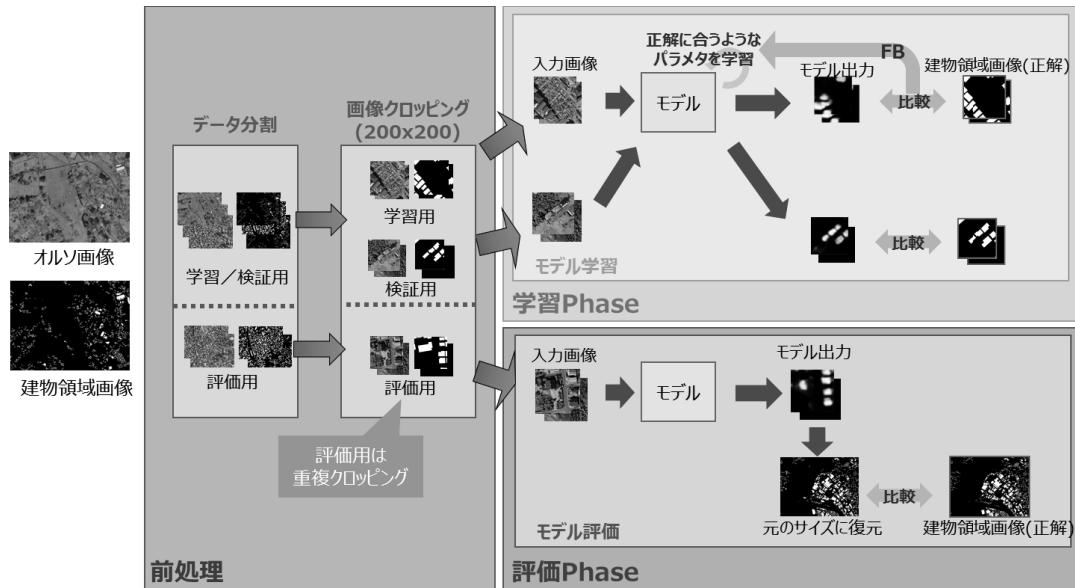
AERO ASAHI CORPORATION

Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

8

### 3. 朝日航洋の取り組み紹介 – STEP1 家屋判読

#### CNNs 分析の処理フロー（全体図）



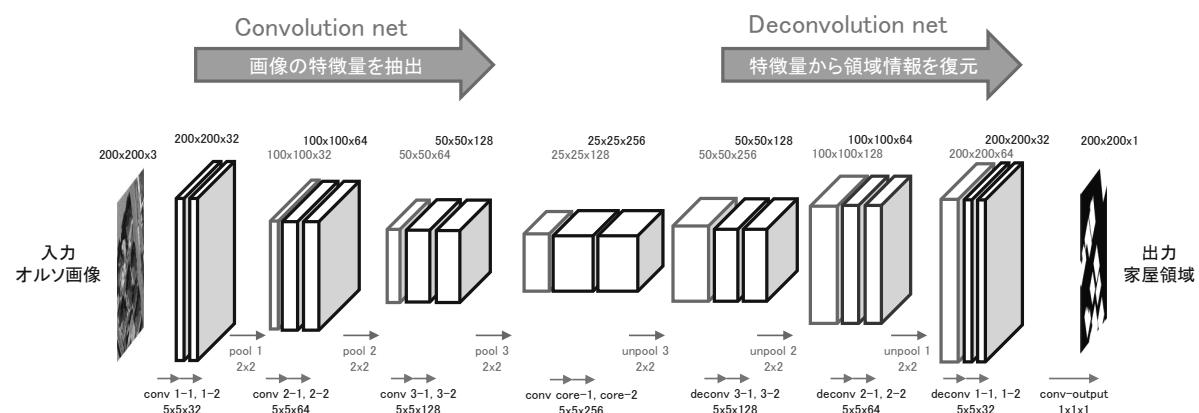
AERO ASAHI CORPORATION

Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

9

### 3. 朝日航洋の取り組み紹介 – STEP1 家屋判読

#### CNNs構造



AERO ASAHI CORPORATION

Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

10

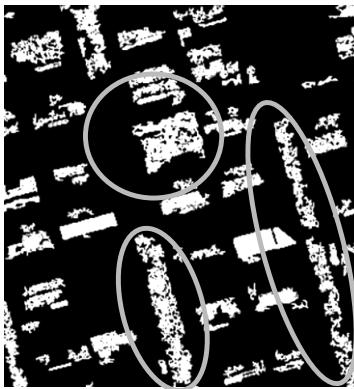
### 3. 朝日航洋の取り組み紹介 – STEP1 家屋判読

#### 結果比較

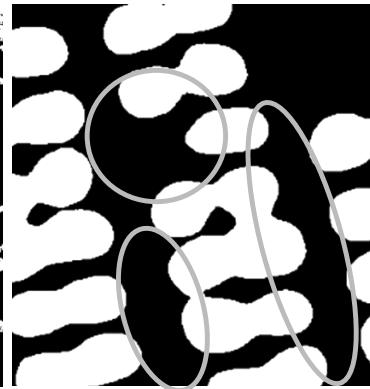
空中写真



従来



CNNs



更地 道路

AERO ASAHI CORPORATION

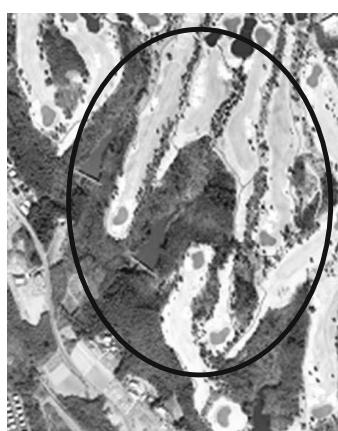
Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

11

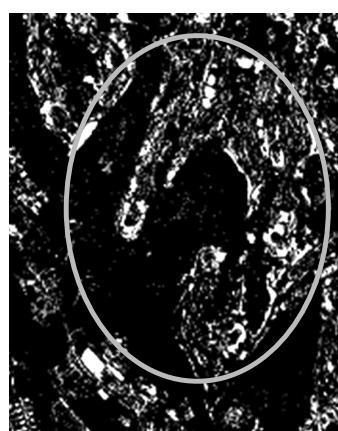
### 3. 朝日航洋の取り組み紹介 – STEP1 家屋判読

#### 結果比較

空中写真



従来



CNNs



ゴルフ場

AERO ASAHI CORPORATION

Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

12

### 3. 朝日航洋の取り組み紹介 – STEP1 家屋判読

#### 定量評価

- 【従来】マルチレベルスライス法

	家屋数	抽出数	抽出漏れ	過剰抽出	抽出数/家屋数%
A	1488	1437	51	2209	96.6
B	967	881	86	6370	91.1
C	1080	1041	39	6836	96.4
D	2626	2472	154	6043	94.1
E	3461	3296	165	7870	95.2

- CNNs (ニューラルネットワーク)

	家屋数	抽出数	抽出漏れ	過剰抽出	抽出数/家屋数%
A	1488	1448	40	606	97.3
B	967	864	103	957	89.3
C	1080	1027	53	1323	95.1
D	2626	2471	155	3192	94.1
E	3461	3448	13	557	99.6

AERO ASAHI CORPORATION

Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

13

### 3. 朝日航洋の取り組み紹介 – STEP1 家屋判読

#### 評価

- CNNsを用いた家屋判読

- ▶ 詳細なパラメータ設定無しで家屋判読可能
- ▶ 抽出率は同等で、過剰抽出が減少

AERO ASAHI CORPORATION

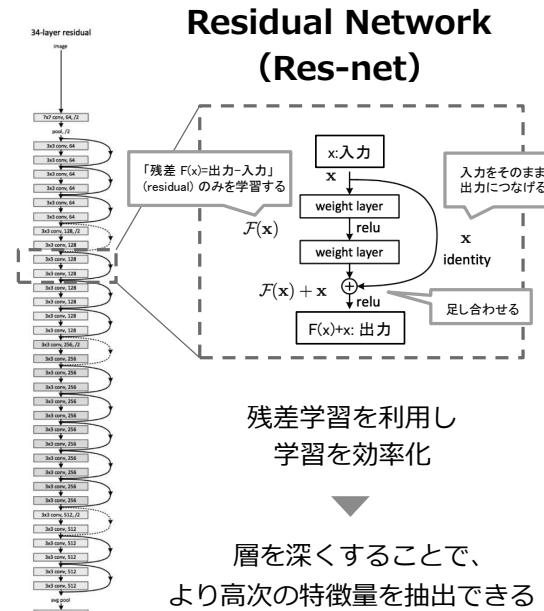
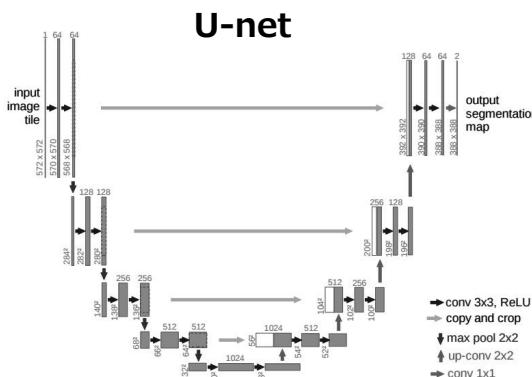
Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

14

### 3. 朝日航洋の取り組み紹介 – STEP1 家屋判読

精度改善

## 各種モデルの適用



図は、O. Ronneberger, P. Fischer, and T. Brox.  
"U-net: Convolutional networks for biomedical image segmentation," より抜粋

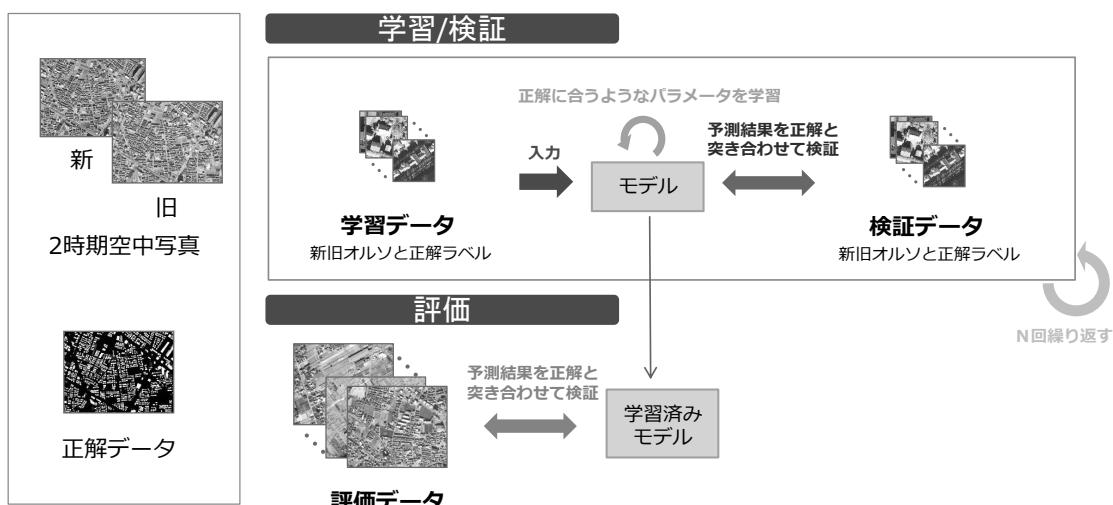
図は、K. He, X. Zhang, S. Ren, J. Sun.  
"Deep Residual Learning for Image Recognition" より抜粋

AERO ASAHI CORPORATION  
Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

15

### 3. 朝日航洋の取り組み紹介 – STEP2 家屋異動判読

## 分析の処理フロー（全体図）



▶ 2時期の空中写真の  
色調・家屋の倒れこみ等の違いによる影響

AERO ASAHI CORPORATION  
Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

16

## 4. 今後の展望

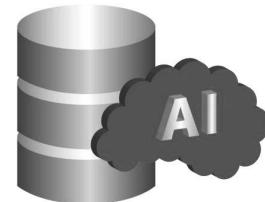
### AIの強み

- 膨大な情報の処理（見えなかった関係性）
- 恣意性の排除
- 圧倒的な判断スピード



### 期待されるAI利活用分野

- ① 固定資産税分野
- ② 固定資産税分野以外



AERO ASAHI CORPORATION

Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

17

## 4. 今後の展望

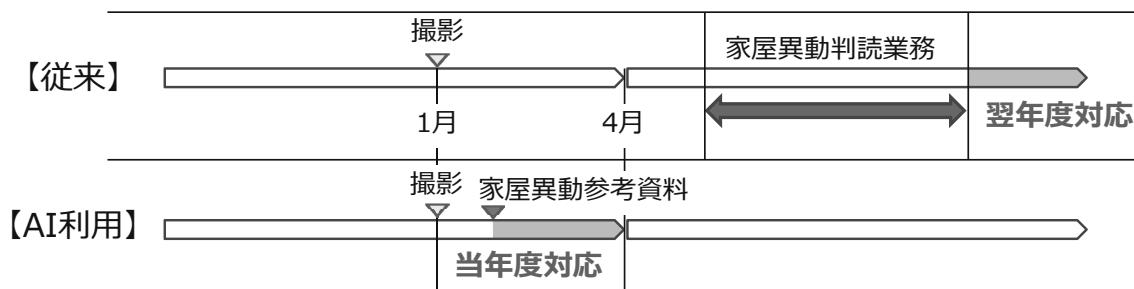
### ① 固定資産税分野

画像（空中写真）からの地物判読でのAIの利活用可能性

#### 課税客体（家屋）調査支援資料の早期提供

- ▶ リードタイムの短縮で、滅失処理漏れ等の防止になり  
課税に対する納税者の信頼度が向上

例)



AERO ASAHI CORPORATION

Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

18

- 空中写真地物判読（一次スクリーニング）

例) 簡易的な、建物・工作物等の地物情報の提供

- 業務予測（タスク管理）

例) 空中写真の変化と各種要因から必要な課税処理を予測

- 土地評価システム

例) 價格の均衡性検証支援、画地条件取得支援

AERO ASAHI CORPORATION

Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

19

- 耕作放棄地、未利用地の把握

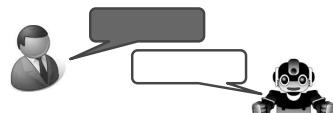


- 災害時対応（被害状況の把握、罹災証明発行支援）

例) 建物等地物の変化状況把握、ブルーシートの状況  
空中写真からの浸水エリア推定

- その他事務支援

例) 事例照会（過去事例・近隣自治体事例検索）  
窓口対応（音声認識、GISオペレーション支援）



AERO ASAHI CORPORATION

Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

20

様々なデータとの組み合わせで新たな価値の創造

### オープンデータの活用

- オープンデータ2.0
- 官民データ活用推進基本法

全ての自治体が、基本計画に基づき非公開データを含めたデータの流通・利活用をどのようにしていくか検討する必要がある。

AERO ASAHI CORPORATION

Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

21



<https://www.aeroasahi.co.jp>

Copyright©Aero Asahi Corporation.All rights reserved.

22