AI・ドローン等 スマート林業技術の現場実装

石川県農林総合研究センター
林業試験場 情報普及室
矢田 豊

発表内容

- I. 取組の経緯
- II. 調査地と方法
- III. 結果
- IV. 開発アプリ概要
- V. まとめ／A I 活用～今後の課題

I. 取組の経緯 ～林業現場の課題

戦後植栽して成長した山の
主伐をしようとしても...

所有者 山の境界がわからない！
高齡で山に行けない！
植栽のコストを差し引いたら収益が残らない！

事業者 人手不足で境界確認や資源量調査に手が
回らない！

あれだけ歩き回って境界を確認したのに、
収益はこれだけか～

低コストで、
人手をかけずに、調査
できない
ものか...

**境界明確化・森林調査業務の効率化
→ 森林施業集約化の促進を！**

これまでの取り組み

石川県・県森林組合連合会・コマツ
林業に関する包括連携協定 (H26)

ドローンによるスギ人工林材積推定システムなどを構築

コマツのクラウド **LANDLOG** と連携した
林業アプリ **FOREST SCOPE** を開発

平成30年度より、

いしかわスマート林業推進協議会
にて活用開始

山の中を歩き回らなくても材積がわかるようになった！

技術的課題と 本研究の方向性

[完] ドローン空撮により低コストで高解像度森林画像が入手可能に。

[未] 画像上での境界の確認作業は手作業で手間がかかる。

[完] 上空から認識できる針葉樹人工林立木の材積推定は可能に。

[未] 上空から認識できない被圧木の材積が算入されない。

また、材価計算の際に重要なA:B:C材の情報は取得できない。

金沢工業大学での予備研究の結果を踏まえ、**AIを活用し**、
ドローン空撮等で得られた森林画像情報を自動解析

研究実施

AI（人工知能：Artificial Intelligence）

深層学習 (deep learning

CNN: Convolutional Neural Network)

- 画像認識
- 音声認識
- 自然言語処理
- 翻訳

にて実用化

→ 現在の(第3次)AIブームの
火付け役に

特化型AI、生成AI(後述)の
主要な駆動技術

ドローン空撮画像と林内全天球画像を活用する AIアプリの開発 (H30～R5)

生研支援センター イノベーション創出強化研究推進事業(JPJ007097および先行課題)

石川県農林総合研究センター 林業試験場 : 統括(前半)、現場実装他
金沢工業大学 : 統括(後半)、AI開発
石川県森林組合連合会 : データ収集、境界明確化支援、実証評価
(株)エイブルコンピュータ : アプリ開発、全天球画像活用

AI(深層学習)を活用して、森林調査を支援！

【主な取り組み課題】

- a) ドローンオルソ画像とAIを活用した森林境界明確化支援
- b) 全天球画像とAIを活用した人工林材積・A:B:C材比等推定
- c) 開発したAIエンジンを活用するためのWebアプリの開発

研究の主要な成果

①AIエンジン開発

林内全天球画像 → 材積樹高、胸高直径等の6要素、A:B:C材比

ドローンオルソ画像 → (林相→)森林境界

②Webアプリ(WoodRepo[®])開発

上記AIエンジン、施業提案書出力機能の他、有用な機能を実装

③ユーザーからの評価・フィードバック

実証運用: 県内4森林組合 県外3森林組合、2事業者 ⇔ フィードバック

アンケート: 石川県外の事業者を含む6機関(回答5機関)

→ 「実用可能」: 4機関 作業効率化の程度: 平均4割減

④マニュアル制作

山地におけるオルソ画像作成等を目的としたドローン空撮

AIエンジンの開発および精度向上のためのデータセット収集法

本日はこの中から…

本日の報告内容

II. 調査地と方法 III. 結果

0) AI開発の流れ

1) 林内全天球画像から材積等を推定するAI開発

2) 林内全天球画像単体の推定精度評価

3) 林分全体の推定精度と測定点数との関係解析

4) 現場作業効率化のためのドローン活用の検討

IV. 開発アプリの概要

V. まとめ AI活用～今後の展望

林内全天球画像

1枚の画像で、撮影地点から
360° 方向の森林の状況を把握

全天球画像(正距円筒図法)
保存される画像
(横:縦=2:1)

全天画像(等距離射影法)

パノラマ動画

II. 調査地と方法

0) AI 開発の流れ

Ⅱ.調査地と方法

1)林内全天球画像から材積等を推定するAI開発

(学習データ)

石川県内のスギ人工林19林分 全天球カメラ:リコー THETA SC
約10m間隔で、直交する2方向各2回撮影

→ 計1,148枚(データ拡張→4,592枚 別途評価用:488枚)

(教師データ)

**材積、樹高、立木密度、胸高直径、〃不偏標準偏差、胸高断面積
合計、矢高**

地上型LiDAR(アドイン研究所 OWL) 樹高:D-H関係から推定

→ スキャン・撮影地点から半径12.6m(500m²)の各値を計算

A:B:C材比

熟練者(県森連 木村、山路)が撮影地点にて目視評価

Ⅱ. 調査地と方法

1) 林内全天球画像から材積等を推定するAI開発～AIエンジンの開発

材積等: 立木領域抽出

→ 物理量推定

A:B:C材比: A、B、Cを独立推定

→ 比換算

2) 林内全天球画像単体の推定精度評価

学習に使用していない488枚の、1枚ごとの推定値と正解値を比較

3) 林分全体の推定精度と測定点数の関係解析

次ページ調査地における、林分全体の平均値と毎木調査結果を比較

樹高: 20本のD-H関係式を求め、全立木の樹高を推定

3) 林分全体の推定精度と測定点数の関係解析 4) 現場作業効率化のためのドローン活用の検討

調査地

金沢市営造林
寺津団地
スギ(58年生)
面積:2.41ha
傾斜:20°

3) 林分全体の推定精度と測定点数の関係解析

4) 現場作業効率化のためのドローン活用の検討

1.計画

図上にて半径30mの調査エリアを設定

【基本】飛行ポイントから30m往復・6方向

2.外業

DJI Mavic 2 ProにRicoh THETA Vを搭載※

地上高:2m 撮影:10秒間隔にて、

飛行→作業時間等記録

3.内業

開発アプリ(WoodRepo)にて材積を推定

4.分析

毎木調査結果との比較・検討

DJI Mavic 2 Pro + Ricoh THETA V

III. 結果

3) 林分全体の推定精度と測定点数との関係解析

III. 結果

3) 林分全体の推定精度と測定点数との関係解析

(第1ピークに属する)全画像データ

:47点、撮影間隔23m、20点/ha相当

手持ち撮影の場合、

どのくらい、撮影作業を減らせるか？

ランダムに一定数の画像を20回抽出し、推定誤差率の傾向を確認

撮影間隔が30m(↑約10点/ha)にて、危険率5%(20回の試行中19回)で、推定誤差率が±1.3%

撮影間隔と誤差率の関係

Ⅲ. 結果

4) 現場作業効率化のためのドローン活用の検討

外業：毎木調査(4.6人日/ha)の約15/1(0.3人日/ha)

内業：20分弱 (WoodRepo使用)

全天球カメラ手持ち撮影作業(同林分内0.36ha範囲)との比較

空撮:18分(+準備・撤収・移動:50分) 手持ち:20分

→ ドローン空撮より手持ち撮影の方が、3.4倍速く作業実施

→ 今回の(小面積での)比較条件では、ドローン空撮による作業効率化は認められず(大面積の場合等には...)

IV. 開発アプリ概要

WoodRepo[®]

森林施業を もっと効率的に

WoodRepo 3つの特徴

01 効率的に材積などを計測

全天球画像を林内で撮影しアプリにアップロードすることで材積推定量を算出

02 樹種を判別し所有界を明確化

ドローンで空撮した画像をもとに樹種をAIで判別、さらに境界を明確化

03 提案資料をカンタン作成

アプリにアップロードすることで材積推定量をAIで算出

WoodRepo[®] 画面紹介

森林境界明確化支援

森林境界明確化支援

人工林材積、A:B:C材比等推定

WoodRepo 団地 施業地 ツール 提案

R5甥杉
230427追加

360°カメラ画像
R0010529.JPG
R0010438.JPG
R0010546.JPG
R0010738.JPG
R0010674.JPG
R0010711.JPG
R0010738.JPG
R0010659.JPG
R0010590.JPG
R0012033.JPG

360°カメラ画像情報
R0012033.JPG
撮影日 2023-11-21

オルソ画像(樹種...)
オルソ画像アップロード

公図
公図アップロード

R0012033.JPG
撮影日時: 2023-11-21 13:37
北緯: 36.471542
東経: 136.730293

AI推定値
材積量: 413.89 m³/ha
平均樹高: 16.25 m
平均密度: 46.265 本/ha
平均胸高直径: 25.807 cm
不偏標準偏差: 6.623
平均胸高断面積合計: 52.619 m²/ha
矢高: 1.871
A材: 0 %
B材: 61.606 %
C材: 38.394 %

Leaflet | © 国土地理院 標準

IV. 開発アプリ概要 **WoodRepo[®] 機能一覧**

機能分類	項目
境界明確化 支援	<ul style="list-style-type: none"> ・オルソ画像のアップロード・表示 ・オルソ画像からの林相区分・表示 ・地形(尾根線、谷線)の強調表示 ・公図等参考画像の表示、変形 ・ポリゴンの描画・ダウンロード ...
材積・A:B:C材 推定	<ul style="list-style-type: none"> ・全天球画像のアップロード・表示 ・全天球画像からの材積・A:B:C材推定 ・地図上の像撮影位置のピン表示 ・ポリゴン内の材積、A:B:C材推定 ・推定結果のダウンロード ...
施業提案書 作成	<ul style="list-style-type: none"> ・森林経営計画制度に沿ったデータ構造 ・売上・経費・運賃、伐採材積・面積に基づく 事業費の積算、補助金の選択 ・所有者への提案を行うためのプレゼンテーション 支援 ...

IV. 開発アプリ概要

実用度評価

- 石川県外の事業者を含む6機関にアンケート
- ・回答のあった5機関のうち4機関(8割)から、実用可能との評価
 - ・作業効率化: 平均4割減

今年度より実働

金沢市営林、能登森林組合
(南加賀指導区内県営林でも検証中)

V.まとめ AI活用～今後の展望

プロジェクト全体の主要成果 → P8

まとめ

1) 林内全天球画像から材積等を推定するAI開発

2) 林内全天球画像単体の推定精度評価

- ・材積: 全評価画像中59%で誤差10%以内、同85%で誤差±20%以内
- ・樹高、胸高直径等でも、同等かそれ以上の推定精度

3) 林分全体の推定精度と測定点数の関係解析

- ・評価林分の毎木調査の材積計算値と、ほぼ一致
- ・撮影間隔を30m(約10点/ha)にした場合、誤差1.3%以内(危険率5%)

4) 現場作業効率化のためのドローン活用の検討

- ・毎木調査の1/15、手持ち撮影の3.4倍(小面積での評価)

AI ～ 活用の課題

- 学習データセットの用意に多大な労力
(開発の第1段階で…)

オルソ画像・全天球画像：各約30林分

→異なる地域/撮影条件/林相等で、推定精度が
低下する可能性 → 学習データの追加・再調整

- (オルソ画像の処理の場合、)解析時間が1林分
あたり数時間 ← 運用コストも考慮した結果

【参考】AI進化の過程

AI活用：現在～今後の展望（私見）

特化型AI ～煩雑/専門的な(デジタルベースの)作業を効率化/自動化

各種リモートセンシングデータ処理／成長・収穫予測／木材検知業務／
林業機械(ドローン・ロボット)の自動運転 など…

生成AI (→ AIエージェント → 汎用AI)

施業提案・研修・学習・普及用コンテンツ生成

各種分析業務支援→経営・施策等計画支援

林業機械(ドローン、ロボット)の自律運転

気候変動/経済変動予測等を踏まえた林業生産系のシミュレーション

など…

- 森林ビッグデータの効率的取得(デジタル化)
 - 森林・林業分野のAI(開発・)精鋭人材の育成
- } が、必要

◎ 個人情報保護 セキュリティ対策に留意

謝 辞

新技術の検証にご理解・ご配慮・ご協力いただいている森林所有者・管理者各位、県・市町関係各位

包括連携協定の下、スマート林業の取り組みに連携して取り組んでいただいている(株)小松製作所および関係会社・県森連関係各位

石川県森林・林業画像認識AI研究開発コンソーシアム、「知」の集積と活用[®]の場[®]スマート林業研究開発プラットフォーム関係各位

研究の推進等において支援いただいた、歴代場長をはじめとする林試関係各位

厚く御礼申し上げます。

ご清聴、ありがとうございました。