インテリジェント施工システムの開発

坂井 郁也 千葉 拓史 山本 新吾

概 要

近年、建設生産システムの生産性向上を目的としたICT技術に関する開発が盛んに行われている。特に、筆者らは、災害復旧の迅速化を目的にICT技術を活用した施工システムである「インテリジェント施工システム」の開発に取り組んでいる。本報告では、ハイパースペクトルカメラを用いた土種分類と建機追従型有線給電マルチコプターとについて示す。

建設機械の経路計画のため、高分解能の波長情報を取得するハイパースペクトルカメラを用いて土の種類の特定を試みた。 簡易暗室内でハロゲン光を光源として10種類の土を計測したデータに基づいて土種の分類のパターン認識の実験を行った。 その結果、その分類の正解率が99%だったため、ハイパースペクトル画像による土種分類の有効性を確認した。

建設機械の遠隔操作に有用な映像提示のため、長時間作業に対応する有線給電のマルチコプターを開発した。また、マルチコプターが建設機械に自動離着陸と自動追従することでマルチコプターの操縦の省力化を図った。本装置を搭載したバックホウの遠隔操作の実地試験ではマルチコプターの提示映像でバックホウの走行操作が行えることを確認した。

Development of an Intelligent Construction System

Abstract

In recent years, developments of ICT technology aimed at improving the productivity of construction production systems have been active. In particular, we are working on the development of an "Intelligent Construction System," which is a construction system utilizing ICT technology for the purpose of expediting disaster restoration. In this report, we describe the classification of soil types using a hyperspectral camera and the development of a multicopter wired power supply following construction machines.

For path planning of construction machines, we attempted to specify the type of soil using a hyperspectral camera that acquires high-resolution wavelength information. Experiments on pattern recognition of soil type classification were carried out based on data obtained by measuring ten soil types using halogen light as a light source in a simple darkroom. As a result, since the accuracy of the classification was 99%, the effectiveness of the soil type classification by the hyperspectral image was confirmed.

In order to present useful images for the remote operation of construction machines, we developed a multicopter for wired power supply that supports long-term work. In addition, we sought to achieve labor-saving multicopter maneuvering through the multicopter's automatic following of construction machines with automatic takeoff and landing. In field testing of the remote operation of an excavator equipped with this device, it was confirmed that traveling operation of the excavator can be performed using the multicopter's displayed visual images.

キーワード: 災害復旧、ハイパースペクトル画像、パターン認識、マルチコプター

§1. ハイパースペクトルカメラおよびパターン認識を用いた土種分類

1.1 背景

土石流などの災害復旧作業を迅速かつ安全に行うためには、建設機械の走行ルートを事前決定することが重要である。 しかし、立入制限区域に指定された災害現場では原位置試験を行うことが困難であり、地点値である原位置試験は広範囲の 測定を短時間で行うことも難しい。

原位置試験以外の方法では、Unmanned aerial vehicle (UAV) と連携して画像計測を行うリモートセンシングによって、迅速な広範囲の簡易判定を行う既存技術が存在する。ただし、その技術は画像情報から精度よく土の種類および含水比を特定しなければならない課題を有している。

本稿では、画像情報から精度よく土の種類を特定することを目的とし、RGB カメラよりも高分解能の波長情報をスペクトル画像として取得可能なハイパースペクトルカメラに着目した。なお、ハイパースペクトルカメラは工業・農業等に従来用いられているが、建設業においても山岳トンネルの切羽での地質判定等に用いられ始めている。本稿では、10 種類の土(土 A、土 B、…、土 J)のハイパースペクトルデータ計測およびパターン認識により、土の種類の特定に有効性が確認されたことについて報告する。

1.2 屋内データ計測

実験環境として、暗室に撮影ボックスとその周囲に光源である3台のハロゲンランプを配置した。そして、相対反射率の算出に用いる基準白板(上質紙)の計測を行った。さらに、パターン認識のモデル構築に用いるために、撮影ボックス内に土を入れたバットを設置し、表面の様相を金属へラで変化させた土のみを上部からハイパースペクトルカメラで各種3回計測した。その様子を図1に示し、その計測条件を表1に示す。つまり、本計測条件から、計測対象の画像を波長帯毎に計97枚得られる。また、計測した土のスペクトル合成カラー画像を図2~11に示し、各土の波長毎における相対反射率のグラフを図12に示す。最後に、構築モデルの有用性の検証のため、小鉢に各種土をそれぞれ入れて並べたものも撮影ボックス内にて土A~土Fと土G~土Jとで1回計測を行った。



図 1 計測環境

表 1 計測条件

項目	説明
測定波長	460∼945 nm
波長分解能	5 nm
データビット数	10 bits
解像度(横×縦)	1280 pixel×1024 pixel
土の計測サイズ(横×縦)	約28 cm×約23 cm



図 2 土A(粗粒土)



図 3 土B(粗粒土)



図 4 土C(細粒土)



図 5 土D(粗粒土)



図 6 土E(火山灰質粘性土)



図 7 土F(粗粒土)



図 8 土G(細粒土)



図 9 土H(粗粒土)



図 10 土I(細粒土)



図 11 土J(火山灰質粘性土)

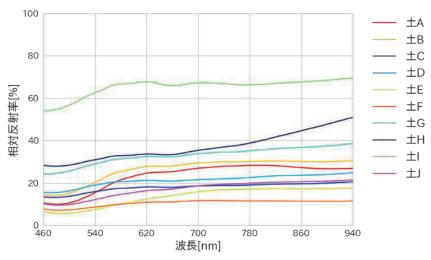


図 12 10種の土の相対反射率と波長

1.3 パターン認識の前処理部の設計

リモートセンシングにおけるスペクトルデータの教師あり学習 でのパターン認識においては、ピクセル単位でクラスラベルの分 類を行うことが一般的である1)。それに準じて、本稿においてもピ クセル単位で土の種類の分類を対象とし、モデル構築用データ に事前にクラスラベリングを行った。そして、本稿における教師あ り学習は、入力データとラベルデータを用いる学習フェイズ、入 カデータと学習フェイズで構築したモデルを用いる予測フェイズ で構成される。さらに、各フェイズは、設計を必要とする前処理 部・特徴抽出部・識別部で構成される。各部の詳細は後述する が、本稿におけるパターン認識の流れを図13に示す。

まず、前処理部であるノイズ除去と正規化の設計を行った。ノ イズ除去については、各ピクセルのスペクトルデータを対象にパ ターン認識を行って生成した識別結果の画像に生じるごま塩ノイ ズの除去に有効な各波長帯の画像への空間フィルタリングに着 目した。特に、Caoらの研究で高速処理が可能かつ高い識別性 能を示したボックスフィルタを採用した2)。次に、ノイズ除去を施し たデータに対しての正規化については、Caoらの研究で有効な 結果を示したBand-Max法を採用した3)。Band-Max法とは、ピクセ ル内の波長帯のうちの最も大きい値で同一ピクセル内の波長帯 の値を除して正規化する手法である。

ボックスフィルタのフィルタサイズの違いとBand-Max法の有効 性について検証するため、軽量高速に識別が可能な識別モデ ルであるLight GBMを簡便的に用いた。なお、検証したフィルタ サイズは1 pixel × 1 pixel, 15 pixel × 15 pixel, 31 pixel × 31 pixel とし、ある波長帯の画像におけるフィルタのサイズと適用画像例 を図14に示す。また、Light GBMの学習データと検証データは1 回目と2回目に計測したデータを2-fold交差確認に用いた。その 検証結果を表2に示す。本検証結果から、フィルタサイズは大き いほど識別率が向上し、Band-Max法による正規化を施したもの は識別率が向上することが確認された。これより、ノイズ除去はフ ィルタサイズが31 pixel×31 pixelのボックスフィルタとして、正規化 はBand-Max法として前処理部を決定した。

学習フェイズ (入力データが既知) :



図 13 パターン認識の流れ(学習フェイズ・予測フェイズ)

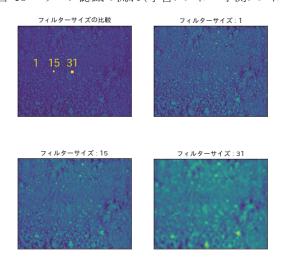


図 14 フィルタサイズの比較と適用画像例(十月)

表 2 フィルタサイズおよびBand-Max法の識別精度

フィルタサイズ	Band-Max法	識別精度[%]	
[pixel×pixel]			
31×31	有	97.250	
31×31	無	96.211	
15×15	有	90.201	
15×15	無	89.865	
1× 1	有	66.022	
1× 1	無	59.460	

1.4 特徴抽出部の設計およびデータ分布の可視化

前処理されたデータに対する特徴抽出として、既存研究で有 効性が示されている教師あり学習の線形判別分析を採用した。 線形判別分析とは、各クラスの等分散性を仮定された入力ベクト ルとクラスラベルに基づいて、クラス間分散/クラス内分散の比を 最大化するクラス数-1の次元へ線形射影する次元削減手法であ る。なお、本手法は学習によりモデルの構築が必要であるため、 前処理済みのモデル構築用のデータセットと検証用のデータセ ットとを作成した。具体的には、モデル構築用の1回目と2回目に 計測した前処理済みの各クラスのスペクトルデータからピクセル 単位でランダムサンプリングを行ったものをモデル構築用訓練 データセットとした。同様に、モデル構築用の3回目に計測した 前処理済みの各クラスのスペクトルデータからピクセル単位でラ ンダムサンプリングを行ったものをモデル構築用試験データセッ トとした。これらデータセットのクラス当たりのデータ数を表 3に 示す。作成したモデル構築用訓練データセットを用いて、線形 判別分析のモデルを構築した。そして、構築したモデルの検証 をモデル構築用訓練用データセットのデータ分布の可視化によ り簡便的に行った。なお、10クラスを対象とする線形判別分析で 射影される9次元のベクトルの軸から寄与度の大きい軸において 訓練データの分布を3次元散布図として可視化を行った。その可 視化図を図15に示す。この図から、各種土のクラスのデータがク ラスタとして分布し、各クラスのデータ分布同士のオーバーラッ プが少ないことから特徴抽出の有効性を定性的に確認した。

1.5 識別部の設計

識別部には既存研究にて有効性が示されている教師あり学習のRadial basis functionカーネルのSupport vector machine (SVM)を採用した。SVMとは、ソフトマージン法とカーネル法を用いた非線形の識別関数にて優れた汎化性能を持つ識別モデルである。本研究ではSVMのモデル構築として、前述の線形判別分析で特徴抽出したモデル構築用訓練データセットを5-fold交差確認したグリッドサーチでSVMのハイパーパラメータであるCとyを決定した。具体的には、Cを0.01・0.1・1・10・100、yを0.001・0.01・1.1・0での範囲でパラメータ探索を行い、C=100とy=0.001に決定している。なお、そのパラメータにおける識別の正解率は99.8%であった。

学習フェイズで構築した線形判別分析とSVMのモデルを用いて前述のモデル構築用試験データセットを予測フェイズにて識別することで、ハイパースペクトルデータにおける土の識別性能を評価した。その分類結果を実際のクラスと識別により分類されたクラスとの関係を示す混同行列として表4に示す。本表より、識別の正解率についても99.6%と高い結果を示すことから、本実験環境下でのハイパースペクトルカメラによる10種の土のパターン認識による分類有効性を確認した。加えて、最も識別率の低い土Dにおいても98.4%と高い識別性能が得られている。

1.6 小鉢上の各種土の識別

実際の使用を想定するために、前述の学習フェイズで構築した線形判別分析とSVMモデルを用いて、予測フェイズにて小鉢上にある10種の土のハイパースペクトル画像を対象に識別を行った。そして、識別によって得られた分類結果に基づいてカラーリングした画像を出力した。参考としてのスペクトル合成カラー画像と識別結果に基づいたカラーリング画像を図16・17に示す。土D・G・Jに多少の誤分類が見受けられるが、全体的に対象を正しく分類していることを確認した。

表 3 データセットの内訳

項目	値
クラス当りの訓練データ数	20,000
クラス当りの試験データ数	10,000

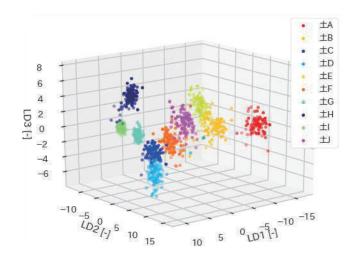


図 15 線形判別分析による3次元可視化

表 4 Confusion Matrix (Percentage Values)

識別により分類したクラス

	A	В	С	D	E	F	G	Н	I	J
A	99.7	0.3	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0
В	0.3	99.7	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0
C	0.0	0.0	99.3	0.7	0.0	0.0	0.1	0.0	0.0	0.0
D	0.0	0.0	1.6	98.4	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0
E	0.0	0.0	0.0	0.0	99.9	0.1	0.0	0.0	0.0	0.0
F	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	99.7	0.0	0.0	0.0	0.3
G	0.0	0.0	0.1	0.0	0.0	0.0	99.9	0.0	0.0	0.0
Н	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	99.9	0.1	0.0
I	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	100.0	0.0
J	0.0	0.0	0.0	0.0	0.0	0.9	0.0	0.0	0.0	99.1



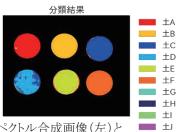


図 16 土A~Fのスペクトル合成画像(左)と 分類結果のカラーリング画像(右)



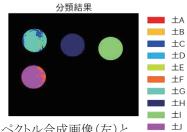


図 17±G~土Jのスペクトル合成画像(左)と 分類結果のカラーリング画像(右)

1.7 まとめ

本研究では、10種類の土の分類を目的に対してハイパースペクトルカメラにて計測したパターン認識の有効性を確認した。今後は、太陽光を光源にした土のスペクトルを計測し、土の分類に有効な波長を特定したUAV用マルチスペクトルカメラを開発して検証する予定である。また、本稿では報告していないが、含水比の分類も有効であることを確認しており、現在機械走行指標との関連付けを進めている。

§2. 建機追従型有線給電マルチコプターの開発

2.1 目的

土砂崩落等の災害復旧は、遠隔操縦方式の建設機械や遠隔 操縦ロボットを搭載した建設機械で行っている⁴。遠隔操縦の建 設機械を用いて災害復旧を行う際、あらかじめ現場周囲を撮影 可能なカメラ台車を現場に配置する。そして、そのカメラ台車からの映像や、建機キャビンへ搭載したカメラからの映像をもとに 建機オペレータが作業を行っている。しかしながら、災害現場で は二次災害が発生する可能性があり、カメラ台車の配置には場 所的な制約のため、遠隔操縦の経験が少ない建機オペレータ では作業効率が著しく低下し、復旧作業に時間を要する。また、 搭載カメラからの映像は単一視点からの映像で上下左右の角度 操作やズーム等は可能であるが、提示視野は限定的で建機周 囲の状況を俯瞰的に見ることができないなどの課題も挙げられ る。そのため、先行研究として俯瞰映像の提示等の研究開発が 行われている⁵。

本研究では、上記の問題を解決する為に近年急速に普及しているマルチコプターを活用し、マルチコプターに搭載したカメラからの映像を建機オペレータへ提示する事で、カメラ台車を必

要としない映像提示システムを開発した。そして、実際のフィー ルド試験において本映像提示システムの有効性を確認したため 報告する。

2.2 マルチコプター開発仕様の検討

一般的なマルチコプターはバッテリーを搭載し、動力源にする方式が一般的である。バッテリーを動力源にした場合、飛行時間が数十分程度と短いため、長時間作業には向いていない。また、マルチコプターの機体制御技術は急速に発達しているが、離着陸時に風等の影響で機体姿勢が不安定になり、手動による操縦では墜落等の事故が起こるという事例も多い。これらの課題を解決する為に飛行時間に対してはケーブルによる有線給電によって長時間飛行を可能とし、離着陸時の手動操縦に対しては自動着陸が可能なシステム開発を行った。さらに、自動追従機能を付加し、マルチコプターのオペレータを不要とする事で省力化を図った。

2.3 システム構成

今回開発したシステムの諸元を表5に示す。建機側においては、マルチコプターへ電源供給を行う有線給電装置、建機の位置座標および高度をマルチコプターへ送信する地上局、有線給電装置、地上局へ電源を供給する発電機で構成されている。それらシステムを撮影したものを図18に示す。また、建機オペレータ側においては、マルチコプターからの映像を受信する映像受信装置、映像表示モニタ、マルチコプターの操作用タブレット端末で構成されている。マルチコプターの操作に用いるタブレット端末のユーザーインターフェースを図19に示す。建機とマルチコプターの相対位置は、オペレータが直感的に指定できるように配慮した画面設計を行った。

マルチコプターは、タブレット端末からの離陸指令信号を受け 建機上のヘリパッドから自動離陸後、設定された建機との相対位 置高度でホバリング飛行動作を行う。なお、ホバリング中は建機 に設置している地上局から送信される地上局のGPS位置情報と 電子高度計の高度情報を受信し、機体自身の位置制御を行う。 また、建機が走行する場合、マルチコプターは建機との相対位 置を保つよう位置制御を行う事とした。さらに、対象建機をバック ホウとしてキャビン上に離着陸用ヘリパッドを設置し、有線給電 装置と地上局はヘリパッド下部へ設置した。

表 5 機体諸元

么 6 (%)产品力					
項目	説明				
モーター軸間距離	1145 mm				
プロペラ	17 inches				
機体重量	6.8 kg				
給電ケーブル長	20 m				
予備バッテリー	有				

2.4 フィールド試験

2017年12月に実施したフィールド試験において、建機上空をマルチコプターが追従飛行している様子を図20に示す。また、マルチコプター搭載カメラから伝送された映像の画像を図21に示す。フィールド試験によって、タブレット端末からの自動離着陸、指定された建機との相対位置を保った追従飛行が可能なことを確認した。また、マルチコプターからの提示映像によって建機の走行操作が行える事も確認した。

2.5 まとめ

本研究では、有線給電による長時間飛行、建機を自動追従飛行、ヘリパッドへの自動離着陸が可能なマルチコプターのシステムを開発した。また、フィールド試験において建機オペレータへのヒアリング等を通じて建機の移動については有効であることを確認した。今後の課題として、自動離着陸精度を向上することでヘリパッドのサイズを縮小化(今回は2m×2m)、建機の履帯幅を視認できるように改良化、建機移動時の建機とマルチコプターの相対位置精度向上化などが挙げられる。

参考文献

- 1) 横矢直人、岩崎晃: ハイパースペクトル画像処理が拓く地球観測、人工知能学会、Vol. 9、No. 4、pp. 357-365、2014
- X. Cao, B. Ji, Y. Ji, L. Wang, L. Jiao: Hyperspectral image classification based on filtering: a comparative study, Journal of Applied Remote Sensing, Vol. 11, No. 3, July 2017
- F. Cao, Z. Yang, J. Ren, M. Jiang, W. Ling: Does Normalization Methods Play a Role for Hyperspectral Image Classification?, arXiv preprint arXiv:1710.02939, 2017
- 4) 藤本昭、松岡雅博、茶山和博、藤岡晃:遠隔操縦ロボット(ロボQ) の開発、土木学会第58回年次学術講演会、2003
- 5) 佐藤貴亮、藤井浩光、Alessandro Moro、杉本 和也、野末晃、 三村洋一、小幡克実、山下淳、淺間一:無人化施工用俯瞰映像 提示システムの開発、日本機械学会論文集、Vol. 81、No. 823、 2015



坂井 郁也

ひとこと

近年、生産性の向上と職場環境の 改善とを目的とした建設現場への ICT・ロボティクス技術の導入が活発 である。その中で、技術自体の外観に 囚われず、建設業のユーザーのニー ズ・ウォンツ・シーズとコストとを見据え た価値ある貢献を心がけたい。

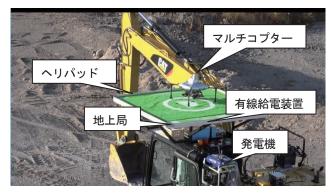


図 18 システム構成



図 19 タブレットの画面ユーザーインターフェース



図 20 追従飛行風景



図 21 マルチコプターからの提示映像の画像