

# ハイパースペクトルイメージングを用いた 汚染土壌判定に関する研究

第25回JICE研究開発助成成果報告会 2025年6月6日 北海道大学大学院工学研究院 環境復環シュニノ 知明 助教 友馬 表充

環境循環システム部門 助教 有馬 孝彦

### ■ 砒素(Arsenic: As)等の自然由来重金属等を含む土壌・岩石







Tabelin et al., Science of the total Environment2018



https://www.gsj.jp/researches/topics/geochemmap.htmlc

### ■ 自然由来重金属等を含有する土壌等の判定方法







試験室で分析:1-2週間必要

- 合理的な対策手法の構築:遮水シート,不溶化処理,吸着層工法の代替案
- 迅速な分析手法の開発:掘削・即時判定を可能とするシステム開発













### **RGB** Imaging

# Hyperspectral Imaging



3

# ■ ハイパースペクトルイメージングの活用方法





### ■ ハイパースペクトルイメージングの活用方法(鉱石の分類事例)



Okada et al., MMIJ 2021



中

5

# ■ ハイパースペクトルイメージングのデータ解析:CNN(畳み込みニューラルネットワーク)



Okada et al., Minerals 2020

CNNによって、情報量の多いハイパースペクトルイメージングとAs濃度の相関性を評価
 未知のAs濃度に対して、ハイパースペクトルイメージングを用いてAs濃度を予測





# 現場で迅速かつ精確に汚染土壌を判定する手法を構築したい。



# ハイパースペクトルイメージングと深層学習を併用して,

# 汚染土壌のAs濃度を推定するモデルを作成





1. 試験試料の地球化学的特性の評価(溶出量試験・逐次抽出試験・SEM-EDX)
 2. ハイパースペクトルイメージングの取得(ハイパースペクトルカメラを使用)
 3. ハイパースペクトルイメージングからAs濃度を予測するための機械学習モデルの構築
 4. 機械学習モデルの性能評価



8





凝灰角礫岩: Tb



安山岩: An



泥岩: Ms

- 21 試料: 凝灰角礫岩 (7試料), 安山岩 (7試料), 泥岩 (7試料)
- 研究対象は砒素:As



### ■試験方法:溶出量試験・逐次抽出試験



試料のAs分画およびAs総量(含有量)を評価





- As溶出量: Tb:5.1~26 μg/L, An:0.9~6.1 μg/L, Ms:3.6~34 μg/L
- As含有量: Tb:21~184 mg/kg, An:4.5~14 mg/kg, Ms:7.2~151 mg/kg
- As分画:難溶態>硫化物態>イオン交換態の順で多く含まれていた。



### ■ 試験結果:SEM-EDXによるAsの胚胎状況



**——**1 μm

泥岩中に含まれる フランボイダル黄鉄鉱





凝灰角礫岩中に含まれる 結晶状の黄鉄鉱



サンプル中に含まれる Asの分布イメージ



### ■ 試験方法:ハイパースペクトルイメージング取得



撮影実施状況

SPECIM

ハイパースペクトルカメラ: Specim IQ

- 撮影対象波長: 400~1,000 nm
- ・ バンド数:204
- ・ 撮影は暗所+ハロゲンによる光源管理下で実施





- スペクトルの特徴に明瞭な相違は認められなかった。
- 460-600 nm, 670-780 nm, 860-950 nm 帯に若干の相違が確認された。





- ・ 機械学習にはMATLAB(Math Works社製)を使用
- ・ 教師データ:15試料として機械学習を実施
- インプットデータとしてスペクトルデータとAs溶出量(またはAs 含有量)を使用
- 機械学習モデルとして、線形回帰・アンサンブル法・決定木・
  ニューラルネットワーク(CNN)等を実施
- ・ 判定精度が最も優れたCNNを最終的な判定モデルとして使用
- ・ 判定モデルでは、テストデータ:6試料を対象に実施





### | 機械学習:判定モデルによるテストデータ(6試料)のAs含有量・溶出量の判定結果



- As含有量:高含有量帯(86-151 mg/kg)と低含有量帯(4.5-7.2 mg/kg)の大まかな区分はできたが、測定値と推定値には相違が認められた。
- ・ As溶出量:テストデータの測定値(2.8-32 µg/L)に対して,若干の相違はあるが,ある程度の判定精度が確認された。



### ■ 研究成果のまとめと今後の展望

- 機械学習によるAs含有量および溶出量の判定モデルは、溶出量の判定については 一定の判定精度が得られた。これは、溶出量試験により溶出するAsが、主にイオン 交換態を起源とし、イオン交換態と関係性のある岩石中の組成(AlやFe等のAsの吸 着に寄与する成分)がスペクトルデータとリンクしたためと推察される。
   今後は、判定モデル構築に用いる教師データおよび判定モデルの精度を評価する
  - ための<u>テストデータ数を増やす</u>とともに、上記の推察にも述べたAsの吸着に寄与す
  - るAIやFeおよび黄鉄鉱等の難溶態のAsを胚胎する鉱物とハイパースペクトルデータ

との相関性を評価する。さらに、 多様な岩相への適用性を検証する。



# ご清聴ありがとうございました。

本研究は、一般財団法人国土技術研究センターによる 研究助成を受けて実施されました。ここに記して、同センターの ご支援に深く感謝申し上げます。

