## X線CT法によるひび割れ損傷状況の可視化・定量化

Visualization and Quantification of Cracking Damage by X-ray Computed Tomography

〇島本由麻\* · 鈴木哲也\*\* · 馬場光久\* · 杉浦俊弘\*

## Yuma Shimamoto, Tetsuya Suzuki, Mitsuhisa Baba and Toshihiro Sugiura

## 1. はじめに

コンクリート構造物の長寿命化について精 緻に検討するためには、構造材料のひび割れ損 傷を定量的に評価する必要がある.この定量化 法の一つとして、X線CT画像が利用されてい る(例えば、橋本ら<sup>1)</sup>).凍害損傷が顕在化し た農業水利施設を対象として、石神らはブロッ ク供試体のX線CT画像によってひび割れ損 傷の定量化を試みている<sup>2)</sup>.一方、鈴木らはコ ンクリートの圧縮破壊過程におけるAE発生挙 動とX線CT画像によるひび割れ損傷との関 連を検討している<sup>3)</sup>.

本報では、機械学習を活用した画像処理によ って、ひび割れおよび空隙の位置情報を抽出し、 集中度指数を用いてひび割れ分布を定量化し た結果を報告する.

## 2. 実験方法

供試体は寒冷地において長期間供用された コンクリート製開水路の側壁部より採取した. 供試体には凍害による剥離やひび割れが確認 された.本報では、ひび割れの損傷状況から供 試体を 3 つのタイプに分類した. Type A はひ び割れ損傷がコア全域に発達した供試体、Type B はコア上層部にひび割れ損傷が顕在化した 供試体、Type C はひび割れ損傷が顕在化して いない供試体とした.

医療用 X 線 CT スキャナを用いて, 凍害損傷 を有するコンクリートの内部構造を可視化し た.撮影条件は,管電圧:120kV,管電流:210 mA とした.図-1に X 線 CT 画像を示す.



図-1 凍害コンクリートのX線CT画像
および機械学習を用いたひび割れ
抽出画像

## 3. 解析方法

# 3.1 機械学習を用いた画像処理によるひび割 れの抽出

学習用入力画像をひび割れの有無によって, 2 つのクラスに分類した.出力画像が目標画像 に最も近づくようにフィルタの最適解を算出 した.フィルタには、ガウシアンフィルタ、ソ ーベルフィルタ、ヘッセ行列、DoGフィルタの 4 つを用いた.算出された最適解をテスト画像 に適用し、ひび割れの抽出を試みた.図-1 に Type A の X 線 CT 画像および機械学習によっ てひび割れを抽出した画像を示す.

# 3.2 集中度指数を用いたひび割れ分布の特性 評価

供試体内部でのひび割れや空隙の分布の定 量評価には、ひび割れ抽出画像(図-1(b))から 算出した集中度指数 *I*<sub>0</sub>を用いた.集中度指数は 式(1)で算出した.

\*北里大学獣医学部生物環境科学科 School of Veterinary Medicine, Kitasato University \*\*新潟大学農学部農学科 Faculty of Agriculture, Niigata University キーワード:X線CT,空間分布,凍害コンクリート

$$I_{\delta} = \frac{m \sum_{i=1}^{m} \{x_i(x_i - 1)\}}{\sum_{i=1}^{m} x_i\left(\sum_{i=1}^{m} x_i - 1\right)}$$
(1)

ここで, x<sub>i</sub>:1つの区画内にある点の数, m:区 画数である.本研究では,集中度指数 I<sub>a</sub>と区画 面積の関係を累乗曲線により近似し,ひび割れ および空隙の空間的分布特性を評価した(図-2).評価指標には,近似した曲線の係数 c を用 いた.

## 4. 結果および考察

4.1 機械学習によるひび割れの抽出精度

機械学習を用いることで,従来のしきい値に よる画像処理と比較して,遷移帯および粗骨材 内部のひび割れ(図-1 点線部)の抽出精度が向 上した.部分容積効果やアーチファクトの影響 を軽減できたためだと考えられる.

# 4.2 集中度指数を用いたひび割れ分布の定量

# 化

集中度指数  $I_{\delta}$ と区画面積の関係から, ひび割 れ損傷の空間分布特性を評価した. 図-3 に Type B を対象とした集中度指数  $I_{\delta}$  と区画面積の関 係を示す. 図中の Type B-1 は, ひび割れ損傷 の顕在化したコア上層部であり, Type B-2 はひ び割れ損傷の顕在化していないコア下層部で ある. 同図から, Type B-1 の係数 c は 15, Type B-2 は 77 であった. Type B-2 は Type B-1 の係 数 c と比較して約 5.1 倍であることが確認され た. Type B-1 では, ひび割れ損傷の発達により 各区画の空隙面積が同程度となり, 集中度指数  $I_{\delta}$ が低下したものと考えられる.

#### 5. まとめ

本報では、機械学習を活用した画像処理によって、凍害が顕在化したコンクリートのひび割れおよび空隙の位置情報を正確に抽出し、集中 度指数を用いてひび割れ分布を定量化した.機 械学習の活用によって、遷移帯および粗骨材内 部のひび割れの抽出精度が向上した.集中度指 数の係数 c を用いることで、ひび割れの空間分 布特性を定量評価できることが示唆された.







図-3 Type B における集中度指数の特性

#### 引用文献

- 橋本勝文,横田弘,杉本隆文,吉川昂純:凍結融解作用 を受けたモルタルのX線CT撮影による空隙構造評価, 材料,62(8),pp.492~497 (2013)
- 石神暁郎,佐藤智,中村和正,緒方英彦,周藤将司:X 線 CT によるコンクリート内部変状の評価,第62回農 業農村工学会北海道支部研究発表会講演集,pp.60~63 (2013)
- Suzuki, T., Shiotani, T., and Ohtsu, M.: Evaluation of Cracking Damage in Freeze-Thawed Concrete using Acoustic Emission and X-ray CT Image, Constructions and Building Materials, 136, pp. 619~626 (2017)
- Morisita, M: Measuring of the dispersion of individuals and analysis of the distributional patterns, Mem. Fac. Sci. Kyushu Univ., Series E (Biol), 2, pp. 215~235, 1959.