東北大学大学院	学生会員	○郷右近	英臣
ドイツ航空宇宙センター		Joachim Post	
ドイツ航空宇宙センター		Christian Geiß	
ドイツ航空宇宙センター		Enrico Stein	
東北大学災害科学国際研究所	正会員	越村 (发一

1. 序論

津波災害の発生直後、広域に及ぶ被害を短時間で把握 する唯一の手段はリモートセンシング技術である。特に 合成開口レーダ (SAR) は、昼夜天候の影響をほとんど 受けないマイクロ波を使用しているため、災害時の被害 把握に有効である。本研究では、被災前後の高分解能合 成開口レーダ(TerraSAR-X)画像による建物被害即時推計 手法について、検討を行うことを目的とする。建物被害 の推計は、(1)TerraSAR-X画像の前処理、(2)津波浸水域の 抽出、(3)被災前の住宅域の抽出、(4)建物被害の推計の4 段階のアプローチで行う。

2. 解析対象領域と使用データ

解析対象領域は、宮城県名取市閖上である.本研究で は、浸水域の抽出と住宅域の抽出,建物被害の推計に、被 災前後の津波被災地を捉えたTerraSAR-X画像を使用する (図-1(A),(B)).解析には空間分解能約3mのStripMapモー ドで撮影されたTerraSAR-X画像を使用する.撮影日時は 2010年10月20日(UTC)と2011年3月12日(UTC)である. また、浸水域の抽出領域を標高で制限するために、宇宙シ ステム開発利用推進機構(2009)により配布されている空 間分解能30mのASTER全球3次元地形データ(原データ は経済産業省及びNASAに帰属.以下,ASTER GDEM) を使用する.建物被害推計結果の検証には、Gokon and Koshimura (2012)の建物被害地図を使用する.

3. 研究手法

(1) 前処理

前処理として,被災前後のTerraSAR-Xの強度画像(Digital Number.以下,DN値)にキャリブレーションを施し, 後方散乱係数への変換を行う.次に,ウインドウサイズ 3×3のEnhanced Leeフィルタにより,SAR画像の再生処理 時に生じる特有のノイズ (スペックル) を除去する (Lopes *et al.*,1990). 最後に, 被災前後の画像間の相関に基づき, 画像の位置合わせ補正を行う.

(2) 浸水域の抽出

水域は鏡面反射という現象により、低い後方散乱係数 を示す特性を持つ.この特性を利用し、まず被災前後の TerraSAR-X画像の閾値処理により冠水域を抽出する.し かし一律な閾値処理では、冠水域の他に建物の影なども 抽出されてしまう.これらの建物影等の面積は、冠水域 と比較して非常に小さいので、ウインドウサイズ45×45 の大多数フィルタにより冠水域以外の地表物を除去する. 次に、ASTER GDEMにより冠水域の標高に制限を設ける ことにより、津波が到達しない高さの冠水域を除去する. 最後に被災前後の冠水域の重複部分を削除し、津波によ り新しく冠水した領域のみを抽出した後、これらを包絡 するような境界線を引き、浸水域を抽出する(図-1(C)).

(3) 住宅域の抽出

次に, Esch *et al.* (2010)の手法に基づき,被災前の TerraSAR-X画像により住宅域を半自動抽出する.本手法 は, TerraSAR-XのDN値の処理により得られるSpeckle divergenceが,住宅域において高い値を示す性質を利用し たものである. Speckle divergence (以下, *SPD*)は次式に より定義される.

$$SPD = \frac{\sigma}{\mu} - \frac{1}{\text{ENL}} \tag{1}$$

ここで、 σ は近傍ピクセル内のDN値の標準偏差、 μ は近 傍ピクセル内のDN値の平均値、ENLはEquivalent Number of Looksである.本手法により抽出した住宅域を図-1(D) に示す.

(4) 建物被害の推計

建物被害の推計には、「被災前後の後方散乱係数より得 られる相関係数(以下, R)」と、「被災前後のSPDの差分 値(以下, SPD_{dif})」の2つの変数を使用する.建物が



図-1 (A)被災前TerraSAR-X画像, (B)被災後TerraSAR-X画像, (C)浸水域の抽出, (D)住宅域の抽出, (E)実際の建物 流失率, (F)推計した建物流失率

流失した場所では, Rは低い値を示し, SPD_{dif}は負の値 を示す傾向がある.一方,建物が残存している場所では, Rは高い値を示し, SPD_{dif}は正の値を示す傾向がある.本 研究ではこれらの性質に着目し,以上2つの変数により 建物流失率を予測する流失率推計式を,重回帰分析によ り構築する.

a) 回帰分析に使用する変数の計算

まず,抽出した住宅域を300m×300mの解析格子へ分 割する.そして,解析格子毎にRの平均値とSPD_{dif}の平 均値,建物流失率を計算する.ここで,Rは以下の式に より定義される.

$$R = \frac{N\sum_{i=1}^{N} Ia_{i}Ib_{i} - \sum_{i=1}^{N} Ia_{i}\sum_{i=1}^{N} Ib_{i}}{\sqrt{N\sum_{i=1}^{N} Ia_{i}^{2} - (\sum_{i=1}^{N} Ia_{i})^{2}} \sqrt{N\sum_{i=1}^{N} Ib_{i}^{2} - (\sum_{i=1}^{N} Ib_{i})^{2}}}$$
(2)

Nはピクセルウインドウサイズの二乗, Ia_i , Ib_i はi番目の ピクセルの被災前後の後方散乱係数である. また, SPD_{dif} は以下の式により計算する.

$$SPD_{dif} = SPD_{post} - SPD_{pre}$$
(3)

ここで, *SPD*_{pre}は被災前の*SPD*, *SPD*_{post}は被災後の *SPD*である.また解析格子毎の建物流失率は, Gokon and Koshimura (2012)の建物被害地図により,算出した.

b) 重回帰分析と被害推計

解析格子毎にRの平均値とSPD_{dif}の平均値,建物流失率を関連づけ,重回帰分析により流失率推計式を構築した。以下に,構築した流失率推計式を示す。

$$\hat{P}_d = 0.92 - 2.43X_{1i} - 2.16X_{2i} \tag{4}$$

ここで、 \hat{P}_d は推計流失率、 X_{1i} はi番目の解析格子におけ

るRの平均値, X_{2i}はi番目の解析格子におけるSPDの差分 値の平均値である.最後に,解析格子毎に計算したRの平 均値とSPD_{dif}の平均値へ流失率推計式を掛け合わせるこ とにより,名取市閖上全域の建物流失率を推計した.図-1(E)に実際の建物流失率,図-1(F)に推計した建物流失率 を示す.これらの図の比較により,概ね良好に建物流失 率を推計できることが確認できる.

4. 結論

本研究で得られた結論を以下に列挙する.(1)被災前後 のTerraSAR-X画像とASTER GDEMの画像処理による津 波浸水域の抽出手法を開発した.(2)被災前後のTerraSAR-X画像の半自動処理により,建物流失率を半自動で推計 する手法を開発した.(3)名取市閖上に構築した推計式を 適用したところ,定性的ではあるが概ね良好に流失率を 推計できることを確認できた.

参考文献

- 宇宙システム開発利用推進機構 (2009) : ASTER GDEM, http://gdem.ersdac.jspacesystems.or.jp/
- Esch, T., T. Michael, S. Andreas, A. Roth, A. Müller and S. Dech (2010) : Delineation of Urban Footprints From TerraSAR-X Data by Analyzing Speckle Characteristics and Intensity Information, IEEE TRANSACTIONS ON GEOSCIENCE AND REMOTE SENSING, VOL. 48, NO. 2
- Gokon H. and S. Koshimura (2012) : Mapping of building damage of the 2011 Tohoku Earthquake Tsunami in Miyagi prefecture, Coastal Engineering Journal 54, 1250010-1-1250010-25
- Lopes, A., R. Touzi and E.Nezry (1990) : Adaptive speckle filters and scene heterogeneity, IEEE TRANSACTIONS ON GEO-SCIENCE AND REMOTE SENSING, VOL. 28. NO 6