

ランドサットによる土地の被覆分類について

信州大学 正員 奥谷 繁
信州大学 卒生員 ○杉山 信太郎

I はじめに

ラントサット衛星などのMSSデータによる土地被覆分類は、広範囲の地域における土地の利用状況やその経時変化を解析する上で有効な資料として近年、用いられつつあり、その利用法の高度化とともに分類精度の向上が要求されている。本稿ではこの分類手法をいくつか提案し、またそれらの比較と分類精度向上の可能性について検討をくわえるものとする。

II 推測的な手法を用いた土地被覆分類

本稿では、推測的な分類手法として、重回帰分析と数量化理論工類を用いるものとする。概要的にこの手順を述べるならば次のようになる。

まず任意のトレーニングエリアをメッシュ分割し、その地域における分類項目別のメッシュ数や比率を求める。次にそのエリアのMSSデータを用い、以下にあるような解析手法の重回帰分析であれば回帰係数、数量化理論であればあるアイテムの特定カテゴリに対する評点といつた形で、パラメーターによる分類項目とMSSデータとの対応関係を求めるのである。ところどころで得たパラメーターを用いてトレーニングエリアとは別の分類対象エリアの土地分類を推定することが可能となるのである。

II-1 重回帰分析を用いる手法

地域をメッシュ分割し分類項目jについての目視判読を行う。こうして得たメッシュ数をy_{jk}とし、次のようないくつかの目的変数とみなすのである。

目的変数 y_{bk}: 第k地域内の分類項目jに属するサンプル個数または面積。

この目的変数に対する説明変数としては次のもの

を用いることにより重回帰分析を行うのである。

(a) クラスターの数

説明変数 x_{1bk} : 第k地域のMSSデータに対するクラスター分析を行い、地域内のMSS画素をJ個のクラスターに分ける。こうして得た画素数を表わす。

クラスター分析は、データー間の類似度をもつて機械的にその分類がなされる手法であり、MSSデーターのようなど次元的な情報を持った対象にて、客観的な分類ではあるが、クラスターと分類項目との対応関係に客観的判断基準が明示されないので、たところに問題点がある。

(b) バンドごとの輝度の平均値及び標準偏差

説明変数 x_{1bk} : 第k地域内のMSSデーターのバンドb ($b=4, 7$) の平均値 ($k=10$ 場合) 及び標準偏差 ($k=20$ 場合) を表わす。

この手法は、(a)に比べ、各説明変数による分類が分光特性という性格を有するため、各被覆分類の物理的特性なる両者の対応関係の客観的判断基準を示し得る利点を有している。ただしこの手法はMSSデーターが持つ多次元的情報への注目をいたに過ぎず、これで分類を説明できるのかという疑問は残る。

(c) 各バンドの輝度帯ごとの画素数

説明変数 x_{b1k} : 輝度 $0 \sim r_1$ の画素数
 x_{b2k} : " $r_1 \sim r_2$ "

以上のようにbバンドにおける地域の輝度帯を示している。

この説明変数の分類は、性格的には(b)に準ずるものではある。またその精度は輝度帯の設定に大きく依存するものであり、帯域の設定には、細心

の注意を必要とする。

II-2 数量化理論工類を用いる手法

II-1 と同様に 1つ第五回地域の分類項目 1 に属するメッシュの数、1つは面積と外的基準基準と定め使用するものとする。またアイテムと 1つは以下のように II-1 の説明変数と同値のものを使用するものとする。数量化理論工類は本来、定性的なアイテムに基づき 定性的な外的基準を定めるものであるが、本研究のように、MSSデーターの捨出いや、メッシュデーターの目視判読のような誤差を大きく含むと考えられる事象には、定量的な説明変数よりカテゴリ化により大まかに扱われたアイテムの方がより精度良く外的基準を推定し得るのではないかと考え、この手法を用いることとした。

なおアイテムの設定は以下のように、前節と同じくする。

(a) クラスターの数

(b) バンドごとの輝度範囲ごとに標準偏差

(c) 各バンドの輝度範囲ごとの画素数

各アイテムのカテゴリは、機械的に設定するのではなく、アイテム内のデーターの分布を確認した上で恣意的に設定するものとする。

III 判別的手法を用いた土地被覆分類

この節では、判別のための手法である数量化理論工類と判別分析を用いるかどの方法の概要について以下に述べる。まずトレーニングエリアをメッシュ分割し、その中から土地分類がメッシュ内で一様である。（例えばメッシュ内が全て森林であるような）メッシュを選択していくと、分類項目ごとのメッシュ群を設定する。次にこれらのメッシュに対応する MSSデーターを抽出し、この MSSデーターをもつてこれをメッシュを代表させ、分類判別用データーとして下記の判別手法を適用せらるべきである。こうして判別の準備が整った段階で、任意の判別対象エリアとメッシュ分割

したものの MSSデーターとこれを判別手法に適用し、そのメッシュをいくつメッシュ群がどの分類項目に帰属するかを判別する。この手法は前節の推測的手法に比べトレーニングエリアの選定に非常に多くの作業量を必要とし、かつその精度が、分類精度に大きな影響を与えることは注意を要する問題である。

III-1 判別分析を用いる手法

判別分析を用い被覆分類を行うには 次のようになる。まず分類項目 1 に属するメッシュの MSSデーターに関して以下に述べるような変量を $R(x_1, x_n)$ と n 次元表示し、各被覆分類ごとに標準化を行い 判別用データーとする。次にメッシュ化した判別対象エリアの MSSデーターに対してマハラノビスの汎距離を用いて、メッシュの土地被覆分類を行う。この手法は推測的手法の重回帰分析を用いた手法と対応しており、ここで用いられる変量も、II-1 (a)(b)(c) で述べられている各ケースの各説明変数をそのまま用い、ケース別の分類を行うものとする。

III-2 数量化理論工類を用いる手法

外的基準には分類項目 1 を採用する。この各分類項目に属する、トレーニングエリアの MSSメッシュデーターを用い任意の判別対象エリアの被覆分類を行うことは前節同様であるが判別にあたり、まずは、以下に述べるようなアイテムに対し、カテゴリ化を一通りして各カテゴリを独立させることにより マハラノビスの汎距離をこの節でも設定できることを利用し行うのである。さてこの手法も、前節の数量化理論工類に対する 1 つであるが、従かいアイテムとカテゴリ II-2 (a)(b)(c) で使用すべきは選定されているもののそのまま利用し、ケース別の分類を行うものとする。

参考文献 沼田寅、出口近士：MSSデーターによる土地被覆分類項目の設定に関する研究、土木学会論文集 第347号/Ⅲ-1 1984年7月