2.5 検証エリアでの試行と検討手法の評価

2.4 で選定した 8 種の手法を検証エリアで試行し、空中写真判読結果との比較によって、 適用性の評価を行い、高い手法の抽出を行った。

検証エリアでの試行は、2004年11月27日のLANDSATデータに対して行った。

(1) トレーニングデータの収集

最尤法分類に使用するトレーニングデータおよびミクセル分解のエンドメンバー値を得 るために、神奈川県内から、土地被覆が明らかなピュアピクセル領域を取得した。取得し たトレーニングエリアの配置を図-2.31 に、設定した項目と各項目のトレーニングデータ 数を表-2.11 に示す。



表-2.11 トレーニングデータの

項目と点数

最尤法用	ミクセル分解用	地点数
樹林地	樹木(植生1)※	9
草地	草地(植生2)※	9
裸地	—	7
道路(市街地1)	道路	7
建物(市街地2)	-	8
水面	水面	10

※道路、建物よ、最尤法では「市街地」として集約する。 ※樹木、草地よ、VRW分解では「植生」として集約する。

図-2.31 取得したトレーニングエリアの配置

(2) スペクトル特性の検討

(1) で取得したトレーニングエリアのスペクトル値をサンプリングし、各項目のスペ クトル特性を検討した。全トレーニングエリアのスペクトル特性を図-2.32 に、項目ごと に平均したスペクトル特性を図-2.33 に示す。



図-2.32 各トレーニングエリアのスペクトル特性



図-2.33 各項目のスペクトル特性

図-2.33より各項目のスペクトル特性には、表-2.12のような傾向が認められた。

項目	特徴的なスペクトル特性
樹林地	 ・band3からband4への変化量(Red Edge)が顕著 ・草地と比べて、band2、band3の反射率が低い ・草地と比べてband5、band7での落ち込みが顕著
草地	 •band3からband4への変化量(Red Edge)が極めて顕著 •band4の反射率が全項目中最も高い •樹林地と比べてband5、band7での落ち込みが小さい
裸地	・band4よりband5の反射率が高い
道路	・変化パターンは建物と似ているが、全体に反射率が低い
建物	・band1~band3の反射率が全項目中最も高い ・band4よりband5の反射率が高い ・band5よりband7の反射率が高い
水面	・band1以外は全項目中最も反射率が低い ・とくにband4~band7は反射率がほとんどゼロ

表-2.12 各項目のスペクトル特性

(3) NDVI 閾値の検討

図-2.31 で取得したトレーニングエリアの band3 と band4 の反射率をサンプリングし、 グラフ上に展開することによって、植生被覆域(樹林地、草地)と非植生被覆域(裸地、 道路、建物、水面)の NDVI 閾値を求め、その結果を図-2.34 に示す。



図-2.34 トレーニングエリアの band3、band4 サンプリング結果 図-2.34 より、NDVI=0.45 が閾値として妥当であると判断された。

(4) ミクセル分解におけるエンドメンバーのスペクトル特性の分析

樹木-草地-道路をエンドメンバーとした場合(TGR 分解)のピュアピクセルのスペクトル特性を図-2.35 に示し、植生-道路-水をエンドメンバーとした場合(VRW 分解)の ピュアピクセルのスペクトル特性を図-2.36 に示す。



図-2.35 TGR 分解を想定した場合の各バンドのスペクトル特性



図-2.36 VRW 分解を想定した場合の各バンドのスペクトル特性

ミクセル分解に使用するバンドは、エンドメンバー間のスペクトル特性が独立している ことが望ましい。したがって、図-2.35 より、TGR 分解においては band4 と band7 の組 み合わせをエンドメンバー間の両軸として用いることとした(図-2.37)。また、図-2.36 より VRW 分解においては、band4 と band5 の組み合わせをエンドメンバー間の両軸とし て用いることとした(図-2.38)。



図-2.38 VRW 分解に使用したバンドとエンドメンバー

(5) VRW 分解+TGR 分解における Vegetation 寄与率の閾値の検討

検証エリアで試行する手法のうち、⑥VRW 分解+TGR 分解では、Vegetation 寄与率の 閾値処理が発生する。そこで、図-2.38 に示すエンドメンバーで VRW 分解を実施した結 果から、図-2.31 で取得したトレーニングエリアの Vegetation 寄与率をサンプリングし、 グラフ上に展開することによって、植生被覆域(樹林地、草地)と非植生被覆域(裸地、 道路、建物、水面)の Vegetation 寄与率の閾値を求めると、図-2.39 に示すとおり、 Vegetation 寄与率=0.25 が閾値として妥当であると判断された。



図-2.39 トレーニングエリアの Vegetation 寄与率サンプリング結果

(6) TGR-W 分解における Water 寄与率の閾値の検討

検証エリアで試行する手法のうち、⑧TGR-W 分解では、Water 寄与率の閾値処理が発生 する。そこで、図-2.38 に示すエンドメンバーで VRW 分解を実施した結果から、図-2.31 で取得したトレーニングエリアの Water 寄与率をサンプリングし、グラフ上に展開するこ とによって、水面と水面以外の Water 寄与率の閾値を求めると、図-2.40示すとおり、Water 寄与率=0.70 が閾値として妥当であると判断された。



図-2.40 トレーニングエリアの Water 寄与率サンプリング結果

(7) 検証エリアにおける緑地、樹林地抽出結果と精度確認結果

図-2.23 に示す 8 種の手法を検証エリアに適用し、緑地、樹林地の抽出を行った。それ ぞれの抽出結果は、空中写真判読結果と定性的、定量的に比較し、精度を確認した。 St.1~St.12 における緑地、樹林地抽出結果と各手法の特徴を表-2.13 に示す。



表-2.13(1) St.1における緑地、樹林地抽出結果と各手法の特徴

表-2.13(2) St.2における緑地、樹林地抽出結果と各手法の特徴



表-2.13(3) St.3における緑地、樹林地抽出結果と各手法の特徴



表-2.13(4) St.4における緑地、樹林地抽出結果と各手法の特徴





表-2.13(5) St.5における緑地、樹林地抽出結果と各手法の特徴

表-2.13(6) St.6における緑地、樹林地抽出結果と各手法の特徴







表-2.13(8) St.8における緑地、樹林地抽出結果と各手法の特徴



	手法	①最尤法 ②NDVI+最尤法		③クラスタリング	④NDVI+クラスタリング
ピクセルベース分類	抽出結果	一日 一	中 中 中 子 子 一 中 子 子 一 中 子 子 一 中 子 子 一 中 子 子 一 中 子 子 一 中 子 子 一 中 子 子 一 中 子 子 一 中 子 子 一 一 中 子 子 一 一 一 一	一部 平 む 一部 一部 一	
	特徴	・草地が少なめ	 小規模な樹林地、草地を捉えきれて いない 	・樹林地、草地とも過剰抽出	 小規模な樹林地、草地を捉えきれいない
	手法	⑤TGR 分解	⑥VRW 分解+TGR 分解	⑦VRW 分解×TGR 分解	⑧TGR-W 分解
ミクセル分解	抽出結 果 (樹林地)	東平白 一時木 一 一 一 一 一 一 一 一 一 一 一 一 一 一 一 一 一 一	東平市 単本 定時方	一日本	
	抽出結 果 (草地)				
	特徴	・ 樹林地、草地とも多め	 ・ 樹林地は概ね適切に抽出 ・ 草地はやや少なめ 	 樹林地、草地ともやや少なめ 	・ ほぼ⑤と同じ

表-2.13(9) St.9における緑地、樹林地抽出結果と各手法の特徴

	手法	①最尤法	②NDVI+最尤法	③クラスタリング	④NDVI+クラスタリング
ピクセルベース分類	抽出結果		茅 ヶ崎市 市		茅 ヶ崎市市
	特徴	・樹林地、草地とも概ね適切に抽出	・農地を草地と誤判別している	・樹林地、草地ともやや多め	・樹林地と草地が一部混同している
	手法	⑤TGR 分解	⑥VRW 分解+TGR 分解	⑦VRW 分解×TGR 分解	⑧TGR-W 分解
ミクセル分解	抽出結果 (樹林地)		来 · · · · · · · · · · · · ·	************************************	
	抽出結果 (草地)	茅ヶ崎市	ノ 茅 ヶ 崎 市		
	特徴	 水面を樹林地と誤判別している 草地を過剰抽出 	 ・ 樹林地は概ね適切に抽出 ・ 草地は一部抽出漏れがある 	 ・樹林地はやや少なめ ・草地は一部抽出漏れがある 	 水面と樹林地を分離。樹林地の 性が向上

表-2.13(10) St.10における緑地、樹林地抽出結果と各手法の特徴

表-2.13(11) St.11 における緑地、樹林地抽出結果と各手法の特徴

	手法	①最尤法	②NDVI+最尤法	③クラスタリング	④NDVI+クラスタリング
ピクセルベース分類	抽出結果				
	特徴	 ・農地を樹林地と誤判別している 	 ・ 農地を樹林地と誤判別している 	 ・ 農地を樹林地と誤判別している 	・ 農地を樹林地と誤判別している
		 樹林地と草地が混同している 	 樹林地と草地が混同している 	 樹林地と草地が混同している 	 樹林地と草地が混同している
	手法	⑤TGR 分解	⑥VRW 分解+TGR 分解	⑦VRW 分解×TGR 分解	⑧TGR-W 分解
ミクセル分解	抽出結果 (樹林地)				
	抽出結果 (草地)				
1	特徴	・樹林地、草地とも概ね適切に抽出	・草地に一部抽出漏れがある	・草地に一部抽出漏れがある	・ ほぼ⑤と同じ

	手法	①最尤法	②NDVI+最尤法	③クラスタリング	④NDVI+クラスタリング
ピクセルベース分類	抽出結果				
	特徴	・樹林地と草地が混同している	・樹林地と草地が混同している	・樹林地と草地が混同している	・樹林地と草地が混同している
	手法	⑤TGR 分解	⑥VRW 分解+TGR 分解	⑦VRW 分解×TGR 分解	⑧TGR-W 分解
ミクセル分解	抽出結果 (樹林地)				
	抽出結果 (草地)				
	特徴	・ 樹林地と草地が混同している	 ・ 樹林地がやや少なめ ・ 樹林地と草地が混同している 	 ・ 樹林地がやや少なめ ・ 樹林地と草地が混同している 	 ・ 山の陰が樹林地から除かれ、整 がやや低下

表-2.13(12) St.12における緑地、樹林地抽出結果と各手法の特徴

表-2.13より推察される各手法の定性的な特徴は以下のとおりである。

- 最尤法(①)は、小規模な緑地、樹林地が多いエリア(St.1、St.3、St.7 など)では過少抽出傾向を示す。大規模な緑地、樹林地が多いエリア(St.2、St.4、St.6 など)では概ね良好に分類されているが、樹林地と草地が混同しているケースや農地を草地と誤判別しているケースが見られる。
- NDVI+最尤法(2)は、小規模な緑地、樹林地が多いエリアでは比較的まとまった 樹林地、草地は概ね適切に抽出されており、①より良好な結果となっている。大規 模な緑地、樹林地が多いエリアでは①と似通った分類結果を示す。
- クラスタリング(③)は、小規模な緑地、樹林地が多いエリアでは建物や道路など が誤って樹林地、草地と抽出されている箇所が多く、過剰抽出傾向を示す。大規模 な緑地、樹林地が多いエリアでは、影を樹林地と誤判別しているケースや裸地を草 地と誤判別しているケースが見られる。
- NDVI+クラスタリング(④)は、小規模な緑地、樹林地が多いエリアでは比較的まとまった樹林地、草地は概ね適切に抽出されているが、樹林地と草地の混同が見られる。大規模な緑地、樹林地が多いエリアでは①、②と似通った分類結果を示す。
- TGR 分解(⑤)は、樹林地は比較的検証用ミクセルに近い形で抽出されているが、
 水面、影が樹林地に誤判別されている。草地は建物や道路の草地率が異常に高い。
- VRW 分解+TGR 分解(⑥)は、小規模な緑地、樹林地が多いエリアでは比較的まとまった樹林地、草地に加え、小規模な樹林地、草地に対しても応答が見られる。 大規模な緑地、樹林地が多いエリアでは、全体に過少抽出傾向を示しており、とくに樹林地が顕著である。また、他の手法と同様に農地を草地と誤判別しているケースが見られる。
- VRW 分解×TGR 分解(⑦)は、全体に⑥と似通った傾向を示す。小規模な緑地、 樹林地が多いエリアでは比較的まとまった樹林地、草地に加え、小規模な樹林地、 草地に対しても応答が見られる。大規模な緑地、樹林地が多いエリアでは、全体に 過少抽出傾向を示している。また、他の手法と同様に農地を草地と誤判別している ケースが見られる。
- TGR-W 分解(⑧)は、樹林地に関して TGR 分解(⑤)の大きな欠点であった水面、 影の誤判別が軽減されており、概ね良好な結果となっている。ただし、草地の誤判 別は軽減されない。

次に定量的な比較を行った。検証エリア全体での面積比較を図-2.40に示す。

検証エリア全体での面積比較(St.1、St.2、St.3、St.4、St.5、St.6) 図-2.41(1)

St5

検証エリア全体での面積比較(St. 7、St. 8、St. 9、St. 10、St. 11、St. 12) 図-2.41(2)

St.10

図-2.41 は、p59 で述べた各手法の特徴を裏付ける結果となっており、面積的にみて利 用性の高い手法は、ピクセルベース分類では NDVI+最尤法(②)、ミクセル分解では TGR-W 分解(⑧) であると考えられる。ただし、TGR-W 分解(⑧) は樹林地のみの利用性が高い。

(8) 全域に適用する手法の選定

検証エリアにおける定性的な特徴(表-2.13)、全体での面積比較(図-2.41)を整理すると、8種の手法の特徴と精度は表-2.14のようにまとめられる。

評価項目		定性的な特徴 (表-2.13)		全体面積比較 (図ー2.41)	
于法		評価	特徴	評価	特徴
1	最尤法		・都心部では過少抽出 ・郊外は混同や誤判別あり		・都心部は過少抽出 ・郊外はやや過剰抽出
2	NDVI+ 最尤法	Ø	・都心部はまずまず ・郊外は混同や誤判別あり	0	・都心部はまずまず ・郊外はやや過剰抽出
3	クラスタリング		・都心部では過剰抽出 ・郊外は影や裸地を誤判別		・都心部、郊外とも過剰抽出
4	NDVI+ クラスタリング	0	・樹林地と草地の混同が見 られる。	0	・都心部はまずまず ・郊外は過剰抽出
5	TGR分解		・水面、影を樹林地と誤判別	Δ	・都心部、郊外とも過剰抽出
6	VRW分解+ TGR分解	0	・都心部はまずまず ・郊外は過少抽出	0	・都心部はやや過剰抽出 ・郊外は過少抽出
7	VRW分解× TGR分解	0	・都心部はまずまず ・郊外は過少抽出	0	・都心部はやや過剰抽出 ・郊外は過少抽出
8	TGR─W分解	0	・水面、影の誤判別が軽減	0	・都心部はやや過剰抽出 ・郊外はまずまず

表-2.14 各手法の特徴と精度のまとめ

表-2.14より、

・ <u>TGR-W 分解(⑧)</u>

が、最も適用性の高い手法であると考察された。また、ピクセルベース分類では、

・ NDVI+最尤法(②)

が、高い適用性を示していた。

そこで、本研究ではこの 2 手法を採用し、以下の第 3 章等でもこの手法を適用すること とした。

2.6 緑地、樹林地抽出

2.6.1 2004.11.27 データに基づく緑地、樹林地抽出

2.5 で選定された 2 とおりの手法を神奈川県全域に適用し、2004 年の樹林地、草地の抽 出を行った。

TGR-W 分解によって抽出した樹林地を図-2.42 に、NDVI+最尤法によって抽出した樹 林地を図-2.43 に示す。

図-2.42、図-2.43 より、大規模な公園や西部の箱根・丹沢などの特徴的な樹林は概ね 適切に抽出されていることがわかる。ただし、丹沢の高標高地帯は樹林として抽出されて いない傾向が見られる。これは、観測時期が 11 月下旬で高標高地帯は落葉しているためで あると考えられる。

図-2.43 NDVI+最尤法によって抽出した樹林地(2004.11.27LANDSAT)

2.6.2 1990.11.5 データに基づく緑地、樹林地の抽出

(1) 分類前検討

1990 年 11 月 5 日データに基づく緑地、樹林地の抽出を、先に選定したピクセルベース では NDVI+最尤法、ミクセル分解では TGR-W 分解で行うことした。

そこでまず、NDVI+最尤法行うに当たり 2.5 の(2)(3)と同様に NDVI+最尤法の分 類前検討として、スペクトル特性の分析、NDVI 閾値の検討を行った。

全トレーニングエリアのスペクトル特性を図-2.44 に、項目ごとに平均したスペクトル 特性を図-2.45 に示す。なお、トレーニングデータ数、トレーニングエリアの配置は、図 -2.31、表-2.11 と同じである。

トレーニングエリアの band3、band4 サンプリング結果は図-2.46 に示すとおりであり、 これより、2004 年 11 月 27 日データと同様に NDVI=0.45 が閾値として妥当であると判断 された。

引き続き、TGR-W 分解を行うのに当たり 2.5 の(4)(6)と同様に TGR-W 分解の分 類前検討として、エンドメンバーのスペクトル特性の分析、エンドメンバーの両軸ならび にスペクトル値の検討を行った。

樹木-草地-道路をエンドメンバーとした場合(TGR 分解)のピュアピクセルのスペクトル特性を図-2.47に示し、植生-道路-水をエンドメンバーとした場合(VRW 分解)の ピュアピクセルのスペクトル特性を図-2.48に示す。

図-2.47 より、TGR 分解においては band4 と band7 の組み合わせをエンドメンバー間 の両軸として用いることとした (図-2.49)。また、図-2.48 より VRW 分解においては、 band4 と band5 の組み合わせをエンドメンバー間の両軸として用いることとした (図-2.50)。また、図-2.50 に示すエンドメンバーで VRW 分解を実施した結果から、図-2.31 で取得したトレーニングエリアの Water 寄与率をサンプリングし、水面と水面以外の Water 寄与率の閾値を求めたところ、Water 寄与率=0.60 が閾値として妥当であると判断された (図-2.51)。

図-2.44 各トレーニングエリアのスペクトル特性(1990.11.05LANDSAT)

図-2.45 各項目のスペクトル特性(1990.11.05LANDSAT)

図-2.46 トレーニングエリアの band3、band4 サンプリング結果(1990.11.05LANDSAT)

図-2.47 TGR 分解を想定した場合の各バンドのスペクトル特性(1990.11.05LANDSAT)

図-2.48 VRW 分解を想定した場合の各バンドのスペクトル特性(1990.11.05LANDSAT)

図-2.49 TGR 分解に使用したバンドとエンドメンバー (1990.11.05LANDSAT)

図-2.50 VRW 分解に使用したバンドとエンドメンバー (1990.11.05LANDSAT)

図-2.51 トレーニングエリアの Water 寄与率サンプリング結果

(2) 緑地、樹林地抽出結果

TGR-W 分解によって抽出した樹林地を図-2.52 に示す。また、NDVI+最尤法によって 抽出した樹林地を図-2.53 に示す。

結果としては図-2.42、図-2.43と同様の傾向を示していることがわかる。

図-2.53 NDVI+最尤法によって抽出した樹林地(1990.11.05LANDSAT)

2.6.3 ASTER データに基づく緑地、樹林地抽出

(1)分類前検討

ASTER の 2005 年 4 月 28 日と 5 月 5 日データに基づく緑地、樹林地の抽出を、先に選定したピクセルベースでは NDVI+最尤法、ミクセル分解では TGR-W 分解で行うことした。

そこでまず、NDVI+最尤法行うに当たり 2.5 の(2)(3)と同様に NDVI+最尤法の分 類前検討として、スペクトル特性の分析、NDVI 閾値の検討を行った。

全トレーニングエリアのスペクトル特性を図-2.54 に、項目ごとに平均したスペクトル 特性を図-2.55 に示す。なお、トレーニングデータ数、トレーニングエリアの配置は、図 -2.31、表-2.11 と同じである。

トレーニングエリアの band2、band3 サンプリング結果は図-2.56 に示すとおりであり、 これより、NDVI=0.40 が閾値として妥当であると判断された。

引き続き、TGR-W 分解の分類前検討として、エンドメンバーのスペクトル特性の分析、 エンドメンバーの両軸ならびにスペクトル値の検討を行った。

樹木-草地-道路をエンドメンバーとした場合(TGR 分解)のピュアピクセルのスペクトル特性を図-2.57に示し、植生-道路-水をエンドメンバーとした場合(VRW 分解)の ピュアピクセルのスペクトル特性を図-2.57に示す。

図-2.57 より、TGR 分解においては band2 と band4 の組み合わせをエンドメンバー間 の両軸として用いることとした(図-2.59)。また、図-2.58 より VRW 分解においては、 band2 と band3 の組み合わせをエンドメンバー間の両軸として用いることとした(図-2.60)。また、図-2.60 に示すエンドメンバーで VRW 分解を実施した結果から、図-2.31 で取得したトレーニングエリアの Water 寄与率をサンプリングし、水面と水面以外の Water 寄与率の閾値を求めたところ、Water 寄与率=0.80 が閾値として妥当であると判断された (図-2.61)。

図-2.54 各トレーニングエリアのスペクトル特性 (ASTER)

図-2.55 各項目のスペクトル特性 (ASTER)

図-2.56 トレーニングエリアの band2、band3 サンプリング結果 (ASTER)

A=2.30 VIII 力解を応定した場合の合パンドのスペクドル特圧(ASTLI

図-2.59 TGR 分解に使用したバンドとエンドメンバー (ASTER)

図-2.60 VRW 分解に使用したバンドとエンドメンバー (ASTER)

(2) 緑地、樹林地抽出結果

TGR-W 分解によって抽出した樹林地を図-2.62 に示す。また、NDVI+最尤法によって 抽出した樹林地を図-2.63 に示す。

図-2.62、図-2.63 より、大規模な公園や西部の箱根・丹沢などの特徴的な樹林は概ね 適切に抽出されていることがわかる。ただし、丹沢の高標高地帯は樹林として抽出されて いない箇所が見られる。これは、観測時期が4月下旬と5月上旬で高標高地帯はまだ芽吹 いていないことによるものと考えられる。

図-2.63 NDVI+最尤法によって抽出した樹林地 (ASTER)