TEKNIK SEGMENTASI DAN KLASIFIKASI BERJENJANG UNTUK PEMETAAN LAHAN SAWAH MENGGUNAKAN CITRA SPOT-6 (STUDI KASUS KABUPATEN MAROS, SULAWESI SELATAN)

I Made Parsa dan Tatik Kartika

Bidang Sumber Daya Wilayah Darat, Pusat Pemanfaatan Penginderaan Jauh - LAPAhi

ABSTRAK

Penelitian tentang "Segmentasi dan klasifikasi berjenjang untuk pemetaan lahan sawah menggunakan citra Spot-6" ini mengambil studi kasus Kabupaten Maros, Sulawesi Selatan bertujuan untuk pertama mengetahui ketelitian dari teknik segmentasi/klasifikasi yang dilakukan secara berjenjang untuk pemetaan lahan sawah. Kedua, membandingkan ketelitian pemetaan antara teknik segmentasi/klasifikasi berjenjang dengan teknik segmentasi dan interpretasi untuk pemetaan lahan sawah. Data yang digunakan dalam penelitian ini adalah citra SPOT-6 pansharpen multiwaktu (bulan Maret, April dan Mei 2013). Citra yang paling baik kualitasnya (bulan Maret) disegmentasi dengan skala 100, 80 dan 50 dengan warna 0,9 dan kekompakan 0,5. Klasifikasi dilakukan secara bertahap, tahap pertama klasifikasi dilakukan untuk memisahkan air, vegetasi, bera/terbuka/terbangun dan bayangan. Pada tahap kedua dilakukan pendetilan lebih lanjut dari tiap kelas hasil klasifikasi tahap satu yang berkaitan dengan lahan sawah. Air dikelaskan menjadi sawah berair, tambak berair dan badan air, kelas vegetasi dikelaskan menjadi sawah vegetasi, semak/belukar, hutan, sedangkan kelas bera/terbuka/lahan terbangun dikelaskan menjadi sawah bera, permukiman, lahan terbuka. Pada tahap akhir dilakukan penggabungan kelas sehingga terbentuk kelas lahan sawah dan nonsawah. Selain itu, juga dilakukan klasifikasi hasil segmentasi dengan teknik interpretasi citra SPOT multiwaktu menjadi kelas sawah dan kelas nonsawah. Sementara itu untuk data referensi dilakukan pemetaan lahan sawah dengan teknik.interpretasi dan delineasi citra SPOT-6 multiwaktu. Pengujian dengan teknik confusion matrix (matrik kesalahan) menunjukkan bahwa ketelitian pemetaan defigan tekhik segmentasi dan klasifikasi mencapai 79,2% sedangkan ketelitian pemetaan dengan teknik segmentasi dan interpretasi mencapai 96,5%. Hasil kajian menunjukkan bahwa segmentasi dengan skala 100, warna 0,9 dan kekompakan 0,5 cukup baik memisahkan objek di wilayah kajian. Selain itu kajian ini juga menunjukkan bahwa kombinasi teknik segmentasi dengan interpretasi lebih baik dari teknik segmentasi dan klasifikasi.

Kata Kunci: Segmentasi berjenjang, klasifikasi, interpretasi, SPOT-6

PENDAHULUAN

Perkembangan metode klasifikasi digital saat ini begitu pesat, hal ini ditandai dengan telah berkembangnya teknik klasifikasi berbasis objek yang diklaim akan dapat meminimalkan bebebapa kelemahan yang dihasilkan oleh teknik klasifikasi berbasis pixel karena klasifikasi berbasis pixel tidak hanya menggunakan nilai digital semata tetapi juga menambahkan beberapa parameter parameter utama sebagai pemisah objek, yaitu skala, bentuk, kekompakkan. Selain itu teknik klasifikasi berbasis objek ini memiliki keunggulan pada pemisahan antar objek yang sangat akurat dan presisi serta lebih efisien dari sisi waktu sehingga mempunyai potensi sebagai alternatif pengganti klasifikasi visual/delineasi maupun klasifikasi digital berbasis pixel (Kampouraki et al. (2007) dalam Parsa (2012)). Hasil penelitian menyimpulkan bahwa parameter skala dan warna sangat mempengaruhi hasil dan waktu segmentasi. Skala yang semakin kecil menyebabkan hasil segmentasi semakin detil karena semakin banyak region yang terbentuk sedangkan semakin besar threshold kuantisasi warna, maka jumlah cluster warna yang terbentuk semakin sedikit karena semakin banyak cluster warna yang digabungkan (Soelaiman et al. (2008) dalam Parsa (2012)).

Penggunaan objek sebagai unit klasifikasi terkecil akan membantu mengatasi efek "salt and pepper" yang umum ditemukan pada klasifikasi digital berbasis pixel karena selain menggunakan fitur spektral, klasifikasi berbasis objek juga menggunakan fitur topografi, tekstur, dan geometri objek. Klasifikasi berbasis objek akan meningkatkan akurasi klasifikasi vegetasi secara significant yang dianggap sebagai hal mustahi) dalam pemetaan vegetasi berbasis penginderaan jauh (Yu, 2006). Segmentasi dan klasifikasi berbasis objek citra resolusi sangat tinggi untuk pemetaan daerah perkotaan memberikan akurasi yang lebih tinggi dibandingkan dengan klasifikasi berbasis pixel (Peijun et al., 2011).

Segmentasi citra merupakan salah satu bagian penting dari permosesan citra, yang bertujuan untuk membagi citra menjadi beberapa region yang homogen berdasarkan kriteria kemiripan tertentu antara tingkat keabuan suatu piksel dengan tingkat keabuan piksel-piksel tetangganya. Hasil dari proses segmentasi ini akan digunakan untuk proses lebih lanjut yang dapat dilakukan terhadap suatu citra, misalnya proses klasifikasi citra dan proses identifikasi objek. Segmentasi citra merupakan bagian yang tidak terpisahkan dari metodologi analisis citra berbasis objek. Teknik segmentasi citra secara otomatis mengelompokkan piksel berdekatan menjadi contiguous region berdasarkan kemiripan kriteria pada property piksel. Objek dapat lebih baik daripada piksel, dalam hal mengetahui tetangganya (neighbours) serta hubungan spasial dan spektral antar piksel (Murinto dan Harjoko (2009) dalam Parsa (2012)).

Segmentasi. objek dilakukan dengan beberapa pendekatan berbeda mulai dari algoritma yang sangat sederhana seperti segmentasi Chessboard dan segmentasi Quad Tree Based hingga metode tahap lanjut seperti segmentasi Multiresolusi. Segmentasi Chessboard, membagi daerah piksel atau daerah objek citra kedalam objek-objek citra Rersegi dimana satu kotak persegi di pojok kiri atas dengan ukuran tertentu Quad Tree Based, membagi daerah piksel atau daerah objek dibagi ke dalam kotak-kotak persegi ini. Segmentasi objek-objek persegi. Struktur quad tree dibangun dengan cara setiap kotak memiliki ukuran maksimum pertama Segmentasi Multiresolusi, merupakan suatu prosedur optimasi heuristik yang secara lokal meminimumkan rata-atau pada suatu level objek citra. Segmentasi Spectral Difference, digunakan untuk menggabung objek-objek perbedaan intensitas rata-rata layernya kurang dari nilai yang diberikan oleh rata-rata beda spektral. Algoritma dihasilkan dan segmentasi sebelumnya yang memiliki spektral yang sama/mirip.

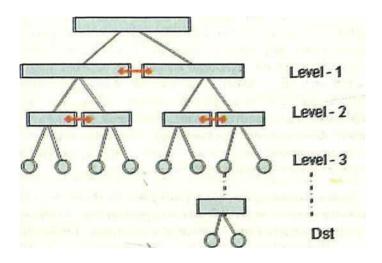
Beberapa parameter yang mempengaruhi hasil segmentasi tergantung beberapa hal, yaitu: skala parameter, bentuk, kehalusan, dan kekompakan. Skala parameter adalah ukuran- yang menentukan nilai maksimum heterogenitas y_{ang} dibolehkan dalam menghasilkan objek-objek citra dimana untuk data yang heterogen, obje^bjek yang dihasilkan akan lebih kecil daripada data yang lebih homogen dan dengan memodifikasi nilai skala parameter dapat dibuat ukuran objek-objek citra,yang beragam. Bentuk secara tidak langsung dapat menentukan kriteria warna, yang menyatakan berapa persen nilai-nilai spektral pada layer citra yang akan berkontribusi terhadap keseluruhan kriteria homogenitas. Pembobotan ini berlawanan dengan -Persentase homogenitas bentuk yang ditentukan dalam kolom bentuk, dimana dengan nilai bentuk 1 akan mengakibatkan homogenitas spasial dari objek-objek menjadi lebih optimum. Meski demikian kriteria bentuk tidak^dapat memiliki'nilajjebih dari 0,9 terkait dengan fakta bahwa tanpa informasi spektral dari citra objek-objek yang dihasilkan tidakTkan berkaitan dengan informasi spektral sama sekali. Kehalusan digunakan untuk mengoptimalkan objek-objek citra berkaitan dengan bafas-batas objek. Sementara itu kekompakan digunakan untuk mengoptimumkan objek-objek citra dikaitkan dengan kekompakan Kriteria ini harus digunakan ketika objek-objek citra berbeda yang'lebih kompak tetapi dipisahkan dari objek-objek tidak kompak hanya oleh kontras spektral yang relatif lemah (eCognitioh (2000) dalam Parsa (2012)).

Komposisi Kriteria Homogenitas, merupakan acuan parameter skala ditentukan di dalam komposiii kriteria homogenitas. Pada keadaan ini homogenitas digunakan sebagai sinonim untuk heterogenitas minimum. Secara internal tiga kriteria yang dihitung yaitu warna, kehalusan dan kekompakan. Ketiga kriteria homogenitas ini bisa digunakan dengan beranekaragam kombinasi. Untuk sebagian besar kasus, kriteria warna merupakan yang terpenting dalam menghasilkan objek-objek tertentu. Meski demikian suatu nilai tertentu dari homogenitas bentuk seringkali dapat meningkatkan kualitas ekstraksi objek. Hal ini berkaitan dengan fakta bahwa kekompakan dari objek-objek spasial berhubungan dengan konsep bentuk citra. Sehingga kriteria bentuk sangat membantu dalam menghindari hasil berupa objek citra yang patah terutama pada data tekstur (misalnya data radaf).

Seluruh prosedur Klasifikasi citra remote sensing bertujuan untuk mengelompokkan semua pixel dalam citra kedalam kias tematik penutup dan penggunaan lahan. Tehnik klasifikasi konvensional menggunakan tehnik unsupervised maupun supervised sedangkan metoda pengambilan keputusannya dapat digunakan metoda minimum-distance, parallelepiped and maximum likelihood (Lillesand dan Kiefer, 1993). Pada proses klasifikasi menggunakan Software definiens yang didasarkan pada object-oriented image analysis. Proses tersebut dilakukan dengan dua tahapan yaitu; Pertama adalah proses segmentasi dan kedua adalah proses pengklasan/pengelompokan citra. Pengelompokkan diturunkan dari sifat-sifat physik objek yang biasanya digambarkan dalam bentuk textur dan/atau nilai gray level dari masing-masing objek. Artinya pengelompokkan objek diorganisir dalam hierarchy (berjenjang), dimana masing-masing klas/kelompok dapat mempunyai subklas atau super kias (lihat Gambar 1).

Sawah adalah areal pertanian- yang digenangi air atau diberi air dengan teknologi pengairan, tadah hujan, lebak atau pasang surut yang dicirikan oleh pola pematang, dengan ditanami jenis tanaman pangan berumur pendek (padi). Secara fisik lahan sawah berpermukaan rata, dibatasi oleh *pematang* (galengan), saluran untuk menahan/menyalurkan air, serta dapat ditanami tanaman pangan berumur pendek seperti *padi*, *palawija* atau tanaman *budidaya* lainnya atau yang dikenal dengan istilah lahan pertanian basah (Badan Standarisasi Nasional (2010) dalam Parsa (2011)). Sawah pada umumnya terdapat pada lahan yang datar hingga lahan yang mempunyai lereng < 10%, akan tetapi di beberapa wilayah tertentu lahan sawah juga dapat ditemukan pada lahan yang mempunyai lereng lebih dari 10%, bahkan hingga lereng 30%. Pada kondisi lereng yang demikian besar Joiasanya diterapkan sistem terasering (www.mediabpr.com, 2011). Lahan sawah pada citra komposit Landsat 5,4,3 dapat dengan mudah dikenali karena mempunyai karakteristik yang berbeda dibandingkan dengan penggunaan lahan lainnya. Lahan sawah dapat mempunyai^tjga macam kenampakkan yang berbeda tergantung kondisi/fase lahan sawah tersebut yaitu biru-fdalam kondisi air/fase pengolahan tanah sampai

tanam), hijau (setelah tanam/vegetatif) dan merah (panen/bera). Perubahan kenampakkan tersebut cukup mudah diamati pada pengamatan terhadap data multitemporal, sehingga dengan demikian lahan sawah cukup mudah pula untuk diidentifikasi (Parsa et al, 2011).



Gambar 1. Klasifikasi hierarchi citra

Sistem SPOT mempunyai empat saluran termasuk tiga kanal multispektral, yaitu kanal hijau, merah, infra merah dekat dan satu kanal pankromatik. Resolusi spasial citra SPOT adalah 20x20 meter untuk kanal multispektral dan 10x10 meter untuk kanal pankromatik sedangkan cakupannya seluas 60 km (Lillesand and Kiefer, 1993). SPOT tidak mempunyai kanal infra merah tengah yang peka terhadap kandungan air daun menyebabkan citra SPOT kurang baik untuk studi vegetasi, selain itu dari segi harga SPOT memang lebih mahal (Dimyati, 1998). SPOT 5 memiliki dua instrumen resolusi tinggi geometris (HRG) yang berasal dari HRVIR SPOT 4 dengan resolusi yang lebih tinggi dari 2,5 sampai 5 meter dalam mode pankromatik dan 10 meter dalam mode multispektral (20 m; Color merge: 1,5 m, Multispektral: 6,2 m. Akuisisi pankromatik dan multispektral SPOT 6 adalah simultan 6 kali perhari persatelit.

Tabel 1. Perbandingan karakteristik system SPOT-5 dan SPOT-6

| Band | SPOT-5 | Name of the last | SPOT-6 | | | | | |
|-----------------|----------|------------------|-----------------|----------|----------------|--|--|--|
| Band 1, Green | Resolusi | Panjang Gel | Band | Resolusi | Panjang Gel | | | |
| Band 2, Red | 10 m | 0.50 - 0.59 μm | Band 1, Blue | 6,2 m | 0.450-0.525 µm | | | |
| Band 3, Near-IR | 10 m | 0.61 - 0.68 µm | Band 2, Green | 6,2 m | 0.530-0.590 µm | | | |
| Band 4, Pank | 10 m | 0.79 - 0.89 µm | Band 3, Red | 6,2 m | 0.625-0.695 µm | | | |
| | 2,5 m | 0. 51 - 0.73 μm | Band 4, Near-IR | 6,2 m | 0.760-0.890 µm | | | |
| | | | Band 5, Pank | 1,5 m | 0.450-0.745 µm | | | |

Penelitian ini mempunyai dua tujuan utama, yaitu (1) mengetahui ketelitian dari teknik segmentasi/klasifikasi yang dilakukan secara berjenjang untuk pemetaan lahan sawah. (2) membandingkan ketelitian pemetaan antara teknik segmentasi/klasifikasi dengan teknik segmentasi dan interpretasi untuk pemetaan lahan sawah.

METODE

- *-okasi penelitian/kajian dilaksanakan dengan mengambil wilayah di Kabupaten Maros, Sulawesi Selatan dengan ^as kajian berkisar 3.028 hektar. Lokasi kajian ini merupakan dataran rendah dengan beragam penggunaan 'Seperti sawah, tambak dan sebagian masifftfierupakan hutan belukar dengan topografi berbukit.
- ^a- Data yang digunakan *dalam* kajian *ini* meliputi: citra *5POT-6* pansharpen terkoreksi radiometrik tahun 2013 produksi Pusat Teknologi dan Data LAPAN, dengan resolusi spasial 1,5 meter.
- ^ xpiagram alir pengolahan dan analisis data disajikan pada Gambar 2.

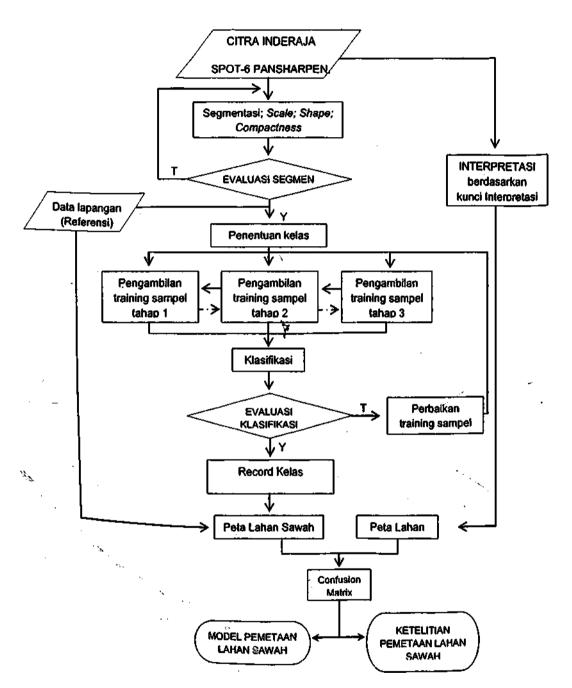
Tahapan pengolahan dan analisis citra mencakup tahapan sebagai berikut:

T Pengolahan data

- a- Seleksi dan cropping citra SPOT-6 pansharpen untuk wilayah kajian. Berdasarkan^sil seleksi, citra yang kualitasnya terbaik adalah citra yang diperoleh tanggal 28 Mei 2013 sehingga sebagai base untuk segmentasi.
- b. Segmentasi dijital citra SPOT-6 pansharpen tahap satu menggunakan kombinasi skala yaitu 100, dan 80 dengan nilai warna 0,9 dan kekompakan 0,5. Hasil segmentasi dikonversi ke format shapefile (shp).
- c. Analisis kuantitatif terhadap hasil segmentasi, meliputi akurasi segmen dan keterpisahan objek.

 Berdasarkan hasil analisis ini kemudian ditetapkan apakah kombinasi nilai warna dan kekompakan yang digunakan mampu memisahkan objek dengan baik.
- d. Pengambilan training sampel dan klasifikasi tahap 1, yang hanya terdiri atas empat kelas yaitu air, bera/terbuka/terbangun, vegetasi dan bayangan.
- e. Pengambilan training sampel dan klasifikasi tahap 2, untuk mendetilkan masing-masing kelas yang terbentuk pada hasil klasifikasi tahap 1, dilakukan tiga kali yaitu untuk mendetilkan kelas air, kelas bera/terbuka/terbangun, dan kelas vegetasi.
- f. Analisis percampuran kelas pada setiap tahap klasifikasi
- 9- Penggabungan kelas hingga terbentuk kelas sawah dan kelas nonsawah.
- h. Identifikasi, klasifikasi citra SPOT-6 multiwaktu untuk pemberian label pada shapefile hasil segmentasi citra SPOT-6
- i. Identifikasi, interpretasi dan delineasi lahan sawah berdasarkan citra SPOT-6.
- 2- Evaluasi ketelitian hasil pemetaan dengan matrik kesalahan *(confusion matrix)* dengan referensi hasil interpretasi lahan sawah dari citra SPOT-6 multitemporal terhadap:
 - a. Hasil segmentasi/klasifikasi digital citra SPOT-6
 - b. Hasil segmentasi dan interpretasi citra SPOT-6

5n

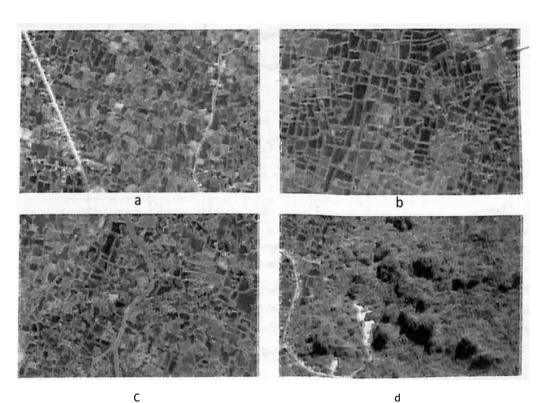


hambar 2. Diagram alir pelaksanaan penelitian

HASIL DAN PEMBAHASAN

Penggunaan kombinasi warna 0,9, kekompakan 0,5 didasarkan atas hasil kajian sebelumnya tentang pemetaan lahan sawah menggunakan citra Landsat. Sementara itu perlakuan dua macam skala 100 dan 80 bertujuan untuk melihat keterpisahan hasil segmentasi dimana analisis kualitatif terhadap hasil segmentasi menunjukkan banwa secara umum kedua perlakuan skala 80 dan skala 100 menghasilkan segmen yang cukup baik dimana sedikit terjadi percampuran kelas, bedanya adalah perlakuan skala 80 lebih detil dimana satu kelas dapat terbagi menjadi beberapa segmen. Mengingat dalam kasus ini yang dipelajari adalah segmentasi dan klasifikasi berjenjang maka dipilih skala 100 sebagai dasar untuk analisis lebih lanjut. Hasil segmentasi awal skala 100 disajikan pada Gambar 3.

Lahan sawah, hutan, belukar dan lahan campuran dapat tersegmentasi dengan cukup baik dimana kenampakkan yang berbeda secara nyata menjadi segmen yang berbeda. Lahan tambak dapat dipisahkan dengan sangat baik karena pemisahan terjadi bukan hanya tiap blok/petak saja tetapi juga untuk pematang tambak juga segmennya terpisah. Pada tahap 1 pengambilan training sampel hanya meliputi tiga kelas yaitu: lahan/tanah terbuka (termasuk area terbangun), air, vegetasi, dan bayangan. Analisis statistik training sampel tahap 1 ini menunjukkan bahwa percampuran antara training sampel air, tanah dan bayangan sangat rendah 1-15%, kecuali antara kelas air dan vegetasi percampurannya agak tinggi 42-47%, selengkapnya disajikan pada Tabel 6.



Gambar 3. a. sawah, b. tambak, c. campuran dan d. hutan pada hasil segmentasi citra SPOT-6 dengan skala 100, warna 0,9, kekompakan 0,5

Tabel 2. Statistik percampuran kelas training sampel tahap 1 antar kelas pada lokasi kajian

| Pembanding | | Tanah | | | Vegeta | si | C | ampura | n | В | ayanga | n |
|-------------|----|-------|----|----|--------|----|----|--------|----|----|--------|----|
| Kelas aktif | b1 | b2 | b3 | b1 | b2 | b3 | b1 | b2 | b3 | b1 | b2 | b3 |
| Air | 4 | 8 | 9 | 47 | 42 | 44 | 14 | 14 | 14 | 3 | 5 | 4 |
| Tanah | | | | 5 | 15 | 13 | 1 | 5 | 6 | | | |
| Vegetasi | | | | | | | 13 | 13 | 13 | 4 | 4 | 4 |

Keterangan: b1:band 1, b2:band 2, b3:band 3« satuan person

Pada tahap dua, segmentasi dan klasifikasi dilakukan terhadap masing-masing kelas hasil klasifikasi tahap 1. Segmentasi dan klasifikasi kelas air untuk memisahkan badan air, dan tambak air, sedangkan segmentasi dan klasifikasi lahan terbuka/terbangun dilakukan untuk memisahkan sawah bera, permukiman dan lahan terbuka. Segmentasi dan klasifikasi kelas vegetasi diharapkan dapat memisahkan antara vegetasi sawah, semak dan lain-lain.

Hasil segmentasi dan klasifikasi tahap kedua terhadap kelas air memisahkan kelas badan air dan tambak air dengan percampuran kelas yang cukup baik kecuali ant^a badan air dan vegetasi (sangat tinggi), selengkapnya disajikan pada Tabel 3.

Tabel 3. Statistik percampuran training sampel tahap kedua untuk kelas air

| 7 | Kelas aktif | Ti | ambak air | | Badan air | | | | |
|---|-------------|------|-----------|----|-----------|-----|------------|--|--|
| | Pembanding | b1 | b2 | b3 | b1 | ь2 | b 3 | | |
| | Vegetasi | · 40 | 33 | 36 | 98 | 100 | 100 | | |
| 2 | | 0 | 0 | 0 | | | , | | |
| | Campuran | 13 | 9 | 9 | | | | | |
| | Bayangan | 2 | 0 | 1 | | | | | |
| | Bayangan | | | | 7 | . 0 | 7 | | |

Ketorangan: b1:band 1, b2:band 2, b3:band 3, satuan portion

Hasil segmentasi dan klasifikasi tahap kedus terhadap kelas vegetasi memisahkan sawah vegetasi, semak/ belukar dengan percampuran kelas 2-36% kecuali antara kelas sawah vegetasi dengan semak dan sawah vegetasi 81-83%, selengkapnya disajikan pada Tabel 4.

Tabel 4. Statistik percampuran kelas training sampal tahap kedua untuk kelas vegetasi

| Kelas aktif Pembanding | | ambak ai | , | 8 | ladan air | | S | awah vege | etasi |
|---------------------------|------------|----------|------------|-----------|-----------|------------|----|-----------|-------|
| Vegotasi | b 1 | b2 | b 3 | b1 | b2 | b 3 | Ь1 | b2 | b3 |
| | 40 | 33 | 36 | 98 | 100 | 100 | | | |

| Kelas aktif | Ta | ambak a | ir | E | Badan air | | Sawah vegetasi | | | |
|-------------|----|---------|----|----|-----------|----|----------------|----|----|--|
| Pembanding | b1 | b2 | | b1 | b2 | b3 | b1 | b2 | b3 | |
| Tanah | 0 | 0 | 0 | | | | 21 | 36 | 31 | |
| Campuran | 13 | 9 | 9 | | | | 15 | 15 | 15 | |
| Bacjajiatr | 2 | 0 | 1 | | | | 15 | 15 | 14 | |
| Bayangan | | | | 7 | 0 | 7 | 2 | 3 | 3 | |
| Tambak air | | | | | | | 18 | 10 | 14 | |
| Semak | | | | | | | 81 | 82 | 83 | |

Kftterartgan: b1;band 1, b2:band 2, b3:band 3, satuan person

Sementara itu segmentasi dan klasifikasi tahap kedua, terhadap lahan terbuka/area terbangun memisahkan permukiman, sawah bera dengan percampuran kelas 1-37%, selengkapnya disajikan pada Tabel 5.

Tabel S. Statistik percampuran training sampel tahap kedua untuk lahan terbuka/area terbangun

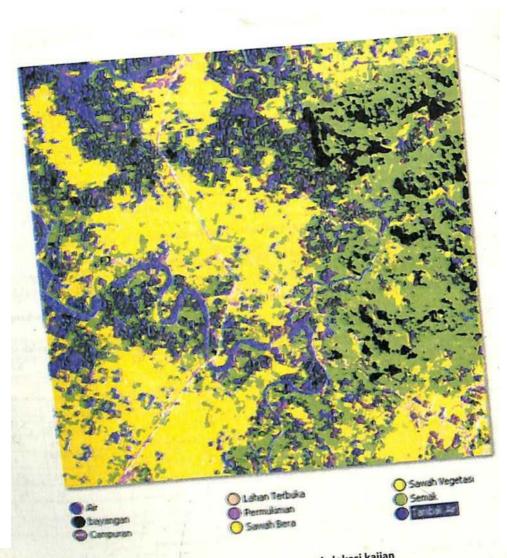
| Kelas aktif | Ta | mbak a | air | Sa | wah be | era | | Badan a | ir | Saw | ah vege | etasi |
|-------------|-----------|--------|-----|------|--------|------|----|---------|-----|-----|---------|-------|
| Pembanding | b1 | b2 | b3 | b1 | b2 | b3 | b1 | b2 | b3 | b1 | b2 | |
| Vegetasi | 40 | 33 | 36 | | | | 98 | 100 | 100 | | | |
| Tanah | 0 | 0 | 0 | | | | | | | 21 | 36 | 31 |
| Campuran | 13 | 9 | 9 | 5 | 6 | 7 | | | | 15 | 15 | 15 |
| Badan air | 2 | 0 | 1 | | | | | | | 15 | 15 | 14 |
| Bayangan | | | | 1 | 1 | '' 1 | 7 | 0 | 7 | 2 | 3 | 3 |
| Tambak air | | | | | | | | | | 18 | 10 | 14 |
| Semak | | | | 12 | 27 | 37 | | | | 81 | 82 | 83 |
| Permukiman | | | | , 11 | 11 | 7 | | | | | | |
| Sawah bera | 0 | 0 | 1 | | | | 12 | 12 | 13 | | | |

Keterangan: b1:band 1, b2:band 2, b3:bartd 3, satuan persen

Pada tahap akhir dilakukan penggabungan kelas lahan sawah dari setiap tahapan sehingga diperoleh peta lahan sawah hasil klasifikasi-'SfiGagaimana disajikan pada Gambar 3. Pengujian ketelitian hasil klasifikasi dilakukan dengan teknik confirs/on *matrix* (matrik kesalahan), menggunakan referensi peta lahan sawah hasil interpretasi citra SPOT-6 pansharpen multitemporal. Hasil pengujian menunjukkan bahwa ketelitian (overall accuracy) pemetaan lahan sawah dengan teknik segmentasi ini mencapai 79,4% selengkapnya disajikan pada Tabel 6.

Tabel 6. Ketelitian pemetaan lahan sawah dengan teknik segmentasi dan klasifikasi digital

| Seg-Klasifikasi ' Interpretasi | Sawah | Nonsawah | Luas | Ketelitian (%) |
|-----------------------------------|---------|----------|----------|----------------|
| Sawah | 696.155 | 150.637, | "106792 | 82.2 |
| Nonsawah | 473.087 | 1708.072 | 2181.159 | 78.3 |
| Overall accuracy | • | | | 79.4 |



Gambar 3. Hasil klasifikasi akhir pada lokasi kajian

Selain pengujian akurasi terhadap hasil segmentasi dan klasifikasi digital tersebut, juga dilakukan pengujian akurasi terhadap hasil segmentasi dan klasifikasi digital tersebut, juga dilakukan pengujian akurasi terhadap hasil segmentasi dan klasifikasi digital tersebut, juga dilakukan pengujian akurasi terhadap hasil segmentasi dan klasifikasi digital tersebut, juga dilakukan pengujian akurasi terhadap hasil segmentasi dan klasifikasi digitai tersebut, juga disalikan pada Tabel akurasi terhadap hasil segmentasi dan interpretasi dengan ketelitian 96,5% sebagaimana disajikan pada Tabel 7. 7.

Table 7. Ketelitian pemetaan lahan sawah dengan teknik segmentasi dan interpretasi

| 6 1 | | Nonsawah | Luas | Ketelitian (%) | | |
|------------------|---------|----------|----------|----------------|--|--|
| Seg-Interpretasi | Sawah | Molisave | | 95.94 | | |
| Interpretasi | | 1.000 | 846.792 | 96.78 | | |
| Sawah | 812.441 | 34.351 | 2181.159 | | | |
| Nonsawah | 70.249 | 2110.910 | 2101.107 | 96. | | |

KESIMPULAN

/Berdasarkan hasil kajian sebagaimarjadiuraikan diatas, maka penelitian ini dapat menyimpulkan bahwa:

- " a. Segmentasi citra SPOT-6 pansharperi dengan kombinasi nilai parameter skala 100, warna 0,9 dan kekompakan 0,5 cukup baik memisahkan objek di lokasi kajian
 - b. Ketelitian klasifikasi *(Overall accuracy)* teknik segmentasi dan klasifikasi digital citra SPOT-6 pansharpen ^ untuk pemetaan lahan sawah mencapai 79,4%.
 - c. Ketelitian' klasifikasi (*Overall accuracy*) teknik segmentasi dan interpretasi citra SPOT-6 pansharpen untuk pemetaan lahan sawah mencapai 96,5%.
 - d. Teknik segmentasi yang/dikombinasi dengan interpretasi memberikan hasil pemetaan yang lebih baik dibandingkan dengan teknik segmentasi dan klasifikasi.

UCAPAN TERIMA KASIH

Penulis mengucapkan terima kasih yang setinggi-tingginya kepada Tim Reviewer Pusat Pemanfaatan Penginderaan Jauh atas arahan dan masukan yang telah diberikan dalam penulisan makalah ini. Ucapan terima kasih juga saya sampaikan kepada Kepala Bidang Teknologi Pengolahan Data atas data SPOT-6 yang telah diberikan, Kepala Bidang Sumber Daya Wilayah Darat yang telah memfasilitasi serta teman-teman tim peneliti yang telah mendukung pelaksanaan penelitian ini.

DAFTAR PUSTAKA

Agricultural Parcel Detection with Definiens eCognition, 2013. (http://www.definiens.com, diakses tanggal 22

Januari 2013)

Achmad, B. dan Fardausy, K. 2005. Teknik Pengolahan Citra Digital, Ardi Publishing, Yogyakarta.

Badan Standarisasi Nasional, 2010. Standar Nasional Indonesia - Klasifikasi Penutup Lahan. Jakarta: BSN. 28 hlm.

Kampouraki M., Wood GA., Brewer TR. 2007. The Suitable of Object-Base Image Segmentation to Replace Manual Areal Photo Interpretation for Mapping Impermeable Land Cover.

Lahan Sawah, (http://www.mediabpr.com/kamus-bisnis-bank/laban sawah.aspx, diakses tanggal 9 Maret 2011)

Lillesand *and* Kiefer. 1993. Penginderaan Jauh dan Interpretasi Citra. Terjemahah Dulbahri et al. Cetakan kedua. Gajah Mada University Press. Yogyakarta. 725 hlm.

Manual Definiens Professional 5.0. (http://www.definiens.com, diakses tanggal 28 Januari 2011)

Murinto, Harjoko A., 2009. Segmentasi Citra Menggunakan Watershed dan Intensitas Filtering sebagai Pre Processing. Seminar Nasional Informatika 2009.

Parsa M., Surlan, Ahmad Sutanto, Soko Budoyo, dan Nursanti Gultom, 2011. Pengembangan Model

Pemanfaatan Data Inderaja untuk Pengelolaan Sumberdaya Lahan dalam Rangka Mendukung Ketahanan

, Pangan, Laporan Akhir. Pusat Pemanfaatan Penginderaan Jauh.

Parsa M., 2012. Optimalisasi Parameter Segmentasi untuk Pemetaan Lahan Sawah Menggunakan Data Satelit Landsat. Jurnal Penginderaan Jauh dan PengolaharuDats'Citra Digital Vol. 10 No. 1 Juni 2013. ISSN 1412-8098 No. 429/Akred-LIPI/P2MI-LIPI/04/2012^Diterbitkan oleh LAPAN. Hal. 27-37.

- Peijun *U, Guo* Jiancong, 6enqin Song, Xiaobai Xiao, 2011. A Multilevel Hierarchical Image Segmentation MethocI for Urban Impervious Surface Mapping Using Very High Resolution Imagery. IEEE Journal of selected Topics in Applied Earth Observations and Remote Sensing IEEE J SEL TOP APPL EARTH OBS, vol.4,no. 1,p. 103-116
- Yu *Qian*, Peng Gong, Nick Clinton, Greg Biging, Maggi Kelly, and Dave Schirokauer. 2006. Object-based taie Vegetation Classification with Airborne High Spatial Resolution Remote Sensing Imagery. otogrammetric Engineering & Remote Sensing Vol. 72, No. 7, July 2006, pp. 799-811.

'man R Darlis Herumurti, Dyah Wardhani Kusuma., 2008. *Segmentasi Citra* Berwarna Menggunakan gorithma Jseg. Fakultas Teknologi Informasi, Institut Teknologi Sepuluh Nopember (ITS), Surabaya Prosidmg Seminar Nasional Teknologi Industri Bidang Teknik Informatika.