YER YÜZEY SICAKLI ININ TERMAL UZAKTAN ALGILAMA VER LER LE BEL RLENMES : STANBUL ÖRNE

F. Bekta Balçık^{a, *}, E. M. Ergene^b

^a ITU, n aat Fakültesi, Geomatik Mühendisli i Bölümü, 34469, Maslak, stanbul-bektasfi@itu.edu.tr ^b Saray Belediyesi, Tekirda - mujganergene@gmail.com

ANAHTAR KEL MELER: Yer yüzey sıcaklı 1, Landsat 8 OLI&TIRS, Istanbul, ndeks, Regresyon, Yapay Yüzeyler

ÖZET:

Yo un nüfus artı nın sebep oldu u sürekli ehirle me ve plansız endüstrile me, ye il alanların tahrip edilmesi ve buharla ma yüzeylerinin beton, asfalt vb. yapay malzemelerle kaplanması, özellikle ehirlerdeki insan sa lı nıı, do al alanları, ekosistemi, iklimi, enerji verimlili ini ve kent merkezindeki ya am kalitesini olumsuz yönde etkilemektedir. Uzaktan algılama görüntüleri ile yer yüzey sıcaklı 1 (YYS) belirlenmesi sürekli çevre yönetimi ve izleme için büyük önem ta ımaktadır. Bu çalı mada, uydu görüntüleri yardımıyla elde edilen yer yüzey sıcaklı 1 de erleri ile yapay alanlar arasındaki istatistiksel ili kiyi ortaya koymak hedeflenmi tir. Bu kapsamda, çalı ma bölgesi olarak seçilmi olan stanbul için YYS haritalarının elde edilmesinde split-window algoritmasından yararlanılarak 21 Ekim 2014 tarihli Landsat 8 OLI & TIRs verisi ile görüntü ile e zamanlı meteorolojik istasyon verileri (sıcaklık ve nem) kullanılmı tır. Yapay alanları belirlemek için ye il alan için SAVI (Soil Adjusted Vegetation Index -Düzeltilmi Toprak Bitki ndeksi), yerle im alanları için NDBI (Normalized Difference Built up Index-Normalle tirilmi Fark Yerle im Alanı ndeksi) ve Su ile kaplı alanlar içinde MNDWI (Modified Normalized Difference Water Index- Modifiye edilmi Normalle tirilmi Fark Su ndeksi) kullanılarak hesaplanan ndeks Tabanlı Yapı Indeksi (Index based built up index-IBI) ile yapay yüzeyler belirlenmi tir. Elde edilen indeks görüntüsü ile yer yüzey sıcaklı 1 arasında ki istatistiksel ili ki regresyon analizi ile ortaya konmu tur. statistiksel sonuçlar yer yüzey sıcaklık de erleri ile yapay alanlar arasında pozitif eksponansiyel bir ili ki oldu unu göstermi tir. Elde edilen sonuç artan yapay yüzey alanlarınının stanbul'da yer yüzey sıcaklık de erlerinin artı ını hızlandıraca ını ortaya koymu tur.

DETERM NAT ON OF LAND SURFACE TEMPERATURE US NG THERMAL REMOTE SENS NG DATA: ISTANBUL CASE STUDY

KEY WORDS: Land Surface Temperature, Landsat 8 OLI&TIRS, Istanbul, Index, Regression, Artificial Surfaces

ABSTRACT:

Population increases cause continuous urbanization and unplanned industrialization, destruction of green areas and evaporation surfaces such as concrete, asphalt are covered with artificial materials and these consequences affect negatively specially the human health in cities, natural areas, ecosystem, climate, energy efficiency and quality of life in the city center. Determination of land surface temperature with remote sensing images is really important for continuous environmental management and monitoring. In this study, it is aimed to reveal the statistical relation between land surface temperature values obtained with satellite images and artificial surfaces. In this context, simultaneous meteorological station data (temperature and relative humidity) and Landsat 8 OLI & TIRs data dated 21 October 2014 were used to obtain land surface temperature maps via split-window algorithm for Istanbul, which was selected as the study area. In this study, An Index Based Built-up Index (IBI) was used to derive artificial surfaces in the study area. To produce the IBI index, Soil-Adjusted Vegetation Index (SAVI), Normalized Difference Built-up Index (NDBI), and Modified Normalized Difference Water Index (MNDWI) were calculated. In addition, random samples were selected, and different regression models were applied to explore the correlation between LST and IBI index. The results show that artificial surfaces have a positive exponential relationship with LST rather than a simple linear one. This suggested that the areas with a high rate of urbanization will accelerate the rise of LST in Istanbul.

1. G R

Uydu görüntülerinin ısıl (termal) bandları yo un ehirle mi alanlarda, ehir ısı adalarının belirlenmesi, arazi örtüsü ve kullanımı de i imlerinin bölgesel iklim üzerine etkilerinin belirlenmesi, iklim de i iklilerinin analizinde, küresel ısınma etkilerinin analizinde, ekolojik çalı malarda, insan sa lı ı çalı malarında, etkin enerji kullanımı çalı malarında, vb. birçok alanda kullanılmaktadır (ekertekin ve di , 2015).

Yer Yüzey Sıcaklı 1 (YYS), dünya enerji dengesini yöneten çok önemli bir bile endir. Isıl banta sahip uzaktan algılanmı görüntüler ile yer yüzey sıcaklı 1 elde etmek için çok sayıda yöntem geli tirilmi tir. Bölünmü pencere (split-window) yöntemi (Sobrino ve di , 1996), sıcaklık/yayınırlık ayırma (temperature/emissivity separation) yöntemi (Gillespie vd. 1998), tek pencere (mono-window) algoritması (Qin vd. 2001), tek kanal (single channel) yöntemi (Jimenez-Munoz ve Sobrino 2003) en sık kullanılan algoritmalardır.

Uydu görüntüleri yardımıyla arazi örtüsü/ arazi kullanımı haritaları üretilerek bu haritaların yer yüzey sıcaklı 1 haritaları ile ili kilendirilmesine yönelik çok sayıda bilimsel çalı ma mevcuttur (Xu ve di ., 2010; Bekta Balçık, 2014; Ergene,

^{*} Corresponding author. This is useful to know for communication with the appropriate person in cases with more than one author.

2016; Bekta Balçık ve Ergene, 2016). Uzaktan algılanmı veriler yapay yüzeyler ve bitki örtüsü gibi arazi örtüsü ve arazi kullanımı sınıfları ile yer yüzey sıcaklı 1 arasında ki ili kininin analizi için kullanılmaktadır (Xu ve di , 2010; Bektas Balçık, 2014). Uzaktan algılanmı görüntüler ile üretilmi yer yüzey sıcaklı 1 de erleri ile arazi örtüsü de i iklerinin iklim ko ulları üzerindeki etkilerini Co rafi Bilgi Sistemleri ile ortaya konmasında etkin olarak kullanılmaktadır (Sun ve di . 2010).

Uzaktan algılama indeksleri arazi örtüsü ve arazi kullanımı sınıflarının belirlenmesi için yaygın olarak kullanılmaktadır (Xu ve di ., 2010; Liu ve Zhang 2011). Bitki örtüsüne ait nitel ve nicel özelliklerin uzaktan algılama görüntülerinden belirlenmesi için çok sayıda bitki indeksi geli tirilmi tir (Tian ve Xiangjun 1998). Düzeltilmi Toprak Bitki ndeksi (The Soil-Adjusted Vegetation Index (SAVI)) heterojen ehir alanlarında ye il alanları tahmin etmek için kullanılmaktadır (Yuan ve Bauer 2007). Zha ve di , (2003) yapay yüzeyleri belirlemek için Normalle tirilmi Fark Yerle im Alanı ndeksi (Normalized Difference Built-Up Index (NDBI)) indeksi geli tirmi tir. Su içeri ini ortaya koymak için Normalle tirilmi Fark Su ndeksi (The Normalized Difference Water Index (NDWI)) geli tirilmi tir. Üç farklı indeks (SAVI, NDWI ve NDBI) kullanılarak heterojen ehir alanlarında yapay yüzeyleri (özellikle yerle im alanlarını) yüksek do ruluk ile belirlemek için ndeks tabanlı yapı indeksi (Index based built up index (IBI)) geli tirilmi tir (Xu, 2008).

Bu çalı manın amaçları, yeni nesil Landsat 8 TIRs görüntüsü ve Split-window yöntemi ile yer yüzey sıcaklı ının belirlenmesi ve uzaktan algılama indekslerinden üretilen yapay yüzey sınıfının yüzey sıcaklı ı üzerindeki etkisinin istatistiksel yöntem ile incelenmesidir. Çalı ma kapsamında seçilen çalı ma bölgesi stanbul için yapay yüzeyler indeks tabanlı yapı indeksi (Index based built up index-IBI) kullanarak belirlenmi tir. Elde edilen yüzey sıcaklık de erlerinin do rulu u meteorolojik istasyolardan elde edilen yakınyüzey sıcak de erleri kullanılarak de erlendirilmi tir. Yapay yüzeyler ile yer yüzey sıcaklık de erleri arasında rastgele seçilen test noktaları kullanılarak regresyon analizleri gerçekle tirilmi tir. Elde edilen sonuçlar yapay yüzeyler ile kaplı alanların ye il alanlar veya su yüzeylerine göre daha yüksek yer yüzey sıcaklı ına sahip oldu unu göstermi tir.

2. ÇALI MA ALANI VE KULLANILAN VER LER

2.1 Çalı ma Alanı

Türkiye'nin kuzeybatısında, Marmara Bölgesinde'nde yer alan dünyanın en önemli metropollerinden biri olan stanbul çalı ma bölgesi olarak seçilmi tir. stanbul tarihsel geli imi, iki kıtayı birle tirmesi, ekonomik olanakları, sosyo kültürel ve do al özelliklerinden dolayı her zaman çekim merkezi olmu tur (Ergene, 2016). Avrupa ve Asya kıtalarını birbirine ba layan özelli i ile konum olarak 40 58' N enlemi and 28 50' E boylamı arasında bulunmaktadır (ekil 1).



ekil 1. Çalı ma Alanı

stanbul'un nüfus yo unlu u 1970 yıllarında 3 milyon, 1990 yıllarında 7.4 milyon ve günümüzde yakla ık 14 milyondur. stanbul barındırdı 1 hassas ekosistemler ile çok çe itli flora ve faunaya ev sahipli i yapmaktadır. Terkos Kasatura kıyı kumulları, Kilyos kumulları, Ömerli havzası flora ve faunası, Terkos Havzası sulak alanları ve stanbul ormanları stanbul sınırları içinde yer alan farklı koruma statülerine sahip hassas alanlardan sadece birkaçıdır. Özellikle son 65 yılda nüfusun hızla artması ve buna ba lı olarak sanayi alanlarının ço alması ve carpık kentle menin bir sonucu olarak arazi örtüsünün dramatik bir ekilde de i ikli e u raması, hava kirlili ine ve mevsim normallerine göre yüzey sıcaklı ında artı lara neden olmu tur. Bu de i ikliklerin sebep oldu u negatif etkileri analiz etmek icin, arazi örtüsü ve kullanımı sınıfları ile vüzev sıcaklı 1 arasındaki istatistiksel ili kiyi belirlemek stanbul'un sürdürülebilir yönetimi ve planlanması için büyük önem ta ımaktadır (Ergene, 2016).

2.2 Kullanılan Veriler

2.2.1 Uydu Görüntüleri

11 ubat 2013 yılında fırlatılan Landsat 8 uydu algılayıcısı Operasyonel Yer Görüntüleyicisi (OLI) ve thermal bantları içeren (TIRs) algılayıcılarına sahiptir. OLI bandları daha önceki geleneksel bandların yanında kıyı/aerosol çalı maları için derin mavi bant (Bant 1), sirrus bulutlarının tespiti için kısa dalga kızılötesi bant (Bant 9) ve bir de kalite de erlendirme bandı (Quality Assessment/ QA) olarak adlandırılan 3 yeni bant içermektedir (Ergene, 2016). Bu bandlar Landsat 7 ETM+ ve Landsat 5 TM ile kar ıla tırıldı ında do rudan e de eri yoktur ve çalı mada band 9 ve QA kullanılmamı tır. OLI bantları Landsat 7 ETM+ ve Landsat 5 TM gibi mekansal çözünürlü ü 30 m ancak spektral olarak daha dar ve farklı spektral aralıkları kapsar (Tablo 1).

Isıl Kızılötesi Algılayıcılar (TIRs) ise bant 10 ve bant 11 olmak üzere iki adet ısıl banda sahiptir. Landsat 8 OLI & TIRS , Landsat 7 ETM+ ve Landsat 5 TM'e kıyasla daha dar spektral bandlara, geli mi kalibrasyonu ve sinyal gürültü karakteristi i ile 8 bit radyometrik çözünürlükten daha yüksek çözünürlü e sahiptir (Dube ve Mutanga, 2015). Ürünler 16 bit radyometrik çözünürlük ile teslim edilir (URL 1).

Tablo 1. Landsat 8 OLI & TIRs özellikleri

Bantlar	Dalga Boylari	Mekansal Cozimurluk (m)
B1-Kiyi Aerosol	0.43-0.45	30
B2-Mavi	0.45-0.51	30
B3-Yesii	0.53-0.59	30
B4-Kirmezi	0.64-0.67	30
BS-Yakun Kunliötesi	0.85-0.88	30
B6-Kisa Dalga Kizilütesi (1)	1.57-1.65	30
B7-Kisa Dalga Kizilötesi (2)	2.11-2.29	30
B8-Panicromatik	0.50-0.68	15
B9-Sirrus	136-1.38	30
B10-Termal Yakın Kızılötesi (1)	10.60-11.19	100
B11-Termal Yakun Kizdötesi (2)	11.50-12.51	100
Radyometrik Çözünürlük=16 hit	1	
Zamansal Çözünürlüğü=16 gün		

2.2.2 Meteorolojik stasyon Verileri

Yer yüzey sıcaklı 1 tahmini için kullandı ımız algoritmalarda 1 ınım üzerindeki atmosferik etkileri (yutulma, yayılma, emilme vs.) gidermek için atmosferik geçirgenlik, ortalama atmosferik sıcaklık parametrelerinin ve yer yüzey yayınırlı ının gerekmektedir. hesaplanması Bu parametrelerin hesaplanabilmesi için yakın yüzey sıcaklı ı ve nisbi nem de erlerine ihtiyaç vardır. Çalı mada kullanılmak üzere yakın yüzey sıcaklı 1 ve nisbi nem de erleri stanbul Büyük ehir Belediyesine ba lı Meteoroloji stasyonları ar ivinden elde edilmi tir. Elde edilen verilerden 21 Ekim 2014 tarihinde Landat 8 OLI & TIRs uydusunun stanbul üzerinden geçi zamanına denk gelen (GMT 08:45) zaman dilimi seçilerek sıcaklık ve nisbi nem verisi elde edilmi tir. On dört farklı istasyondan gelen sıcaklık ve nisbi nem verisinin ortalaması alınarak Split Window algoritmasında kullanılmı tır.

3. YÖNTEM VE BULGULAR

3.1 Görüntü Ön- leme

Görüntü ön i leme radyometrik ve geometrik düzeltme adımlarını içermektedir. Görüntü üzerinde ki radyometrik distorsiyonları gidermek için dijital numara de erleri görüntü yansıtım de erlerine dönü türülmü tür (Ergene, 2016). Geometrik düzeltme i lemini gerçekle tirmek amacıyla görüntüler üzerinde yakla ık olarak homojen da ılmı, yol kesi imleri, limanlar v.b keskin ayırt edilebilen nesneler yer kontrol noktası olarak seçilmi tir. Afin dönü üm e itlikleri kullanılarak 0.5 piksel altında karesel ortalama hatalar ile geometrik düzeltme i lemi tamamlanmı tır. En yakın kom uluk yeniden örnekleme için kullanılmı tır.

3.2 Split-Window Yöntemi ile Yüzey Sıcaklı ının Belirlenmesi

Bu çalı mada, yer yüzey sıcaklı 1 Sobrino ve di . tarafından 1996 yılında yayınlanmı ve Landsat 8 TIRs için yeniden uyarlanmı iki farklı ısıl bant kullanımına olanak tanıyan splitwindow algoritması kullanılmı tır.

Split Window algoritmasını hesaplamak için sadece 3 parametreye ihtiyaç vardır. Bu parametreler **atmosferik su buharı, parlaklık sıcaklı ı ve yeryüzü yayınırlı ıdır** [33]. Split-Window (Bölünmü Pencere) algoritmasının uygulanabilmesi için yapılması gereken i lem adımları :

 Parlaklık de erlerinin spektral radyans de erlerine dönü türülmesi,

- Spektral radyans de erlerinin parlaklık sıcaklı ı de erlerine dönü türülmesi
- 3) Yer yüzey yayınırlık hesabı
- 4) Atmosferik su buharı hesabı
- 5) Split-window yöntemi ile yer yüzey sıcaklı 1 hesabı

Landsat 8 TIRs algılayıcısı iki adet ısıl banta sahiptir. Bu çalı mada TIRs10 ve TIRs11 yer yüzey sıcaklı ı de erlerini elde etmek için kullanılmı tır. TIRs10 ve TIRs11 piksel de erleri E itlik 1 ile önce parlaklık de erleri spektral radyans de erlerine daha sonra e itlik 2 yardımıyla parlaklık sıcaklı ına dönü türülür. E itlikler Landsat 8 Kullanıcı El Kitabından alınmı tır.

$$L = M_L Q cal + A_L$$
(1)

L =Spektral I inim (watts/mm²*srad*µm)

 M_L = Hesaplanan bant için 1 ınım çarpımsal ölçeklendirme faktörü

 A_L = Hesaplanan bant için 1 ınım ilave ölçeklendirme faktörü

Qcal = Nicelendirilmi ve kalibre edilmi standart ürün piksel de eri (DN)

$$T = K_2 / \ln ((K_1 / L) + 1)$$
(2)

T = Parlaklık sıcaklı 1 (K) (B10 ve B11 için) L =TOA spektral 1 ınım (watts/mm²*srad* μ m) K₁ = K₁_katsayısı (TIRs10 ve TIRs11) K₂ = K₂_katsayısı (TIRs10 ve TIRsB11)

Parlaklık Sıcaklı ı formülünde kullanılan K_1 ve K_2 katsayıları ve M_L , A_L ölçeklendirme faktörü görüntüye ait metaveri dosyasından alınmı tır.

Çalı mada yer yüzey yayınırlık () de erlerini belirlemek için normalize edilmi bitki indeksi e ikleme methodu (Normalized Difference Vegetation Threshold- NDVI^{THM}) kullanılmı tır (Ergene, 2016).

$$NDVI=(NIR-RED)/(NIR+RED)$$
 (3)

NDVI^{THM} ile yer yüzey yayınırlı 1 () hesaplamada yakın kızıl ötesi (Near Infrared –NIR ve kırmızı –Red bantları kullanılarak hesaplanan NDVI yardımıyla (E itlik 3) fraksiyonel bitki örtüsü (Fractional Vegetation Cover / FVC) elde edilmi tir. FVC, NDVI'ın toprak ve bitki örtüsü için yeniden sınıflandırılmasıyla elde edilen NDVI_{toprak} ve NDVI_{bitki} de erleri ile E itlik 4' deki formül uygulanarak bulunmu tur. NDVI görüntüsündeki bitki örtüsü ve toprak alan piksellerinden örnekler alınarak ve NDVI histogramı incelenerek bitki örtüsü için ortalama e ik de er 0.19 olarak hesaplanmı tır.

$$FVC = (NDVI - NDVI_{toprak}) / (NDVI_{bitki} - NDVI_{toprak})$$
(4)

Yer Yüzey Yayınırlı 1 () de erlerini elde etmede kullanılan denklemler ve ko ullar Tablo 2'de ve Landsat 8 Isıl kızıl ötesi bandlar (TIRs10 ve TIRs11) için kullanılan katsayılar Tablo 3' de verilmi tir.

Tablo 2. () hesaplamada kullanılan denklem ve ko ullar

Denklem	Ko ul		
$ \begin{aligned} \boldsymbol{\varepsilon} &= \boldsymbol{\alpha} + \boldsymbol{b} \boldsymbol{c} \boldsymbol{r} \boldsymbol{e} \boldsymbol{d} \\ \boldsymbol{\varepsilon} &= \boldsymbol{\varepsilon}_{S} (1 - FVC) + \boldsymbol{\varepsilon}_{V} FVC \\ \boldsymbol{\varepsilon} &= 0.99 \end{aligned} $	FVC=0 0 <fvc<1 FVC=1</fvc<1 		

Tablo 3. () hesaplamada kullanılan denklem katsayıları

Yer	E itlik	Bant
Örtüsü		
FVC=0	0.979-0.046 cred	TIRs10
	0.982-0.027 pred	TIRs11
0 <fvc<1< td=""><td>0.971(1-FVC)+0.987FVC</td><td>TIRs10</td></fvc<1<>	0.971(1-FVC)+0.987FVC	TIRs10
	0.977(1-FVC)+0.989FVC	TIRs11
Su	0.991	TIRs10
	0.986	TIRs11
Kar/Buz	0.986	TIRs10
	0.959	TIRs11

Tablo 1 ve Tablo 2 de **pred** yansıtım de erleri hesaplanan band 4'ü (kırmızı bandı) temsil eder. s toprak yayınırlık de eri TIRS10 için 0.971, TIRS11 için 0.977 kullanılmı tır. v bitki yayınırlık de eri ise TIRS10 için 0.987, TIRS11 için 0.989 alınmı tır. "a ve b" katsayıları sırasıyla TIRS10 için 0.979 ve -0.046, TIRS11 için 0.982 ve -0.027 'dir.

Atmosferik su buharı ($_i$) de eri Split-Window algoritmasında yer yüzey sıcaklık de erini hesaplamak için gereklidir. Meteoroloji Genel Müdürlü ü'nden alınan dakikalık sıcaklık ve nisbi nem verilerilerinin uydunun geçi tarihi 21 Ekim 2014 ve saati 08:45 GMT zamanına denk gelen de erlerinin ortalamaları alınarak E itlik 5'deki formül yardımıyla atmosferik su buharı hesaplanmı tır. 14 farklı meteorolojik istasyondan elde edilen ortalama sıcaklık de eri (T₀) 17.394 C (290.544 Kelvin), ortalama nisbi nem de eri (RH) %62.052 bulunmu tur.

$$\omega_{t} = 0.0981^{*} \left\{ 10^{*} 0.6108^{*} \exp\left[\frac{17.27^{*}(T_{0}-273.15)}{2733^{*}(T_{0}-273.15)}\right] \text{RH} \right\} + 0.1697 \quad (5)$$

E itlik 5 ile hesaplanan atmosferik su buharı de eri (i) 0.1845 g/cm2 bulunmu tur.

Landsat 8 TIRs uydu verisi kullanılarak hesaplanan split window (bölünmü kanal) algoritması E itlik 6 da gösterilmi tir (Sobrino ve di . 1996).

$$LST=T10+C_{1}^{*}(T10-T11)+C_{2}^{*}(T10-T11)^{2}+C_{0}+(C_{3}+C_{4}^{*})^{*}(1-ORT_{-})+(C_{5}+C_{6}^{*}i)^{*}FARK_{-}$$
(6)

Split Window algoritmasında kullanılan C_0 =-0.268, C_1 =1.378, C_2 =0.183, C_3 =54.30, C_4 =-2,238, C_5 =-129.20 ve C_6 =16.40 Landsat 8 uydusu için belirlenen denklemin sabit katsayılarıdır (Skokoviç ve di , 2014). Yer yüzeyi yayınırlıklarının ortalaması

(ORT_) ve yer yüzey yayınırlıklarının farkı (FARK_) ısıl bandlar TIRS10 ve TIRS11için hesaplanan yayınırlık de erleri $_{10}$ ve $_{11}$ kullanılarak hesaplanır.

3.3 Uzaktan Algılama ndekslerinin Hesaplanması

Uzaktan algılama görüntülerinde benzer yansıtımlardan dolayı meydana gelen "karı ık piksel" problemini çözmek için kullanılan yöntemlerden biride uzaktan algılama indeksleridir. Bu indeksler görüntünün farklı bantlarının oranlanması yada bu bantlar ile aritmetik i lemlerin gerçekle tirilmesi ile ortaya çıkmı tır. Çalı mada kullanılacak olan uzaktan algılama indeksleri Tablo 4'de gösterilmi tir (Ergene, 2016). Yerle im alanı özelliklerinin hızlı bir ekilde çıkarılması (tanımlanması) için kullanılan IBI indeksi ile yer yüzey sıcaklı 1 arasında ki istatistiksel ili ki ortaya konmu tur.

Bu çalı mada, bitki örtüsüne ait bilgi çıkarımını zenginle tirmek için SAVI indeksi kullanılmı tır. 7 numaralı e itlikte kullanılan *l* düzeltme faktörü bitki yo unlu una göre 0 (çok yo un) ile 1 (az yo un) arasında de er almaktadır. Bu çalı mada 0,5 de eri kullanılmı tır. Yerle im alanlarının zenginle tirilerek daha do ru ve güvenilir çıkarımı için NDBI indeksinden yararlanılmı tır (E itlik 8). Yapıla manın yo un oldu u stanbul'da su içeri inin do ru olarak sınıflandırılması için MNDWI indeksi kullanılmı tır (E itlik 9). Bu indeks ile üretilen sonuç yerle im alanlarının di er bazı sınıflar ile karı tı ını göstermi tir. Bu sebepten bitki örtüsü ve su kütlelerinin yarattı 1 negatif etkinin azaltılması ve daha do ru yapay yüzey sınıflandırma i leminin gerçekle tirilmesi için üç indeks birle tirilmi tir (E itlik 10) (Ergene, 2016).

Üç temel arazi örtüsü sınıfını (su, bitki örtüsü ve yapay yüzeyler) ayırt edebilmek için oran tabanlı IBI indeksi üretilmi tir. -1 ile +1 arasında de erlere sahip IBI görüntüsünde zenginle tirilmi bilgiler pozitif ve bastırılmı gürültü bilgileri (bitki örtüsü ve su) genellikle negatif de erlere sahiptirler. E itli in 2 ye bölünmesinin sebebi çok küçük IBI de erlerinden kaçınılmasıdır. IBI indeksi hesaplanmadan önce SAVI, MNDWI ve NDBI indekslerine 1 eklenmesi veya 0-255 aralı ına tekrar ölçeklendirilmesi gerekmektedir. Bunun sebebi negatif de erlerin pozitif de erlere dönü türülmesidir. Landsat 8 TIRs görüntüsüne ait TIRs10 ve TIRs11 kanalları kullanılarak Split-Window yöntemi ile yer yüzey sıcaklı 1 haritası üretilmi tir (ekil 2). Yer yüzey sıcaklı ı haritası de erlendirildi inde literatürdeki çalı malarda oldu u gibi açık alanların ve betonarme yapıların yüksek sıcaklık de erlerine sahip oldu u gözlemlenmi tir. Bitki örtüsü kaplı ve ormanlık alanların, en dü ük sıcaklık de erlerine sahip alanlar oldu u belirlenmi tir.

Split Window algoritması ile elde edilen yüzey sıcaklık verileri 14 farklı meteorolojik istasyon sıcaklık verisi ile kar ıla tırılmı tır ve aralarında ki korelasyon hesaplanmı tır. Meteorolojik istasyonların sıcaklık verilerine kar ılık gelen görüntülerdeki sıcaklık de erleri meteorolojik istasyonların UTM projeksiyonunda WGS84 datumundaki (Zone 35) enlem ve boylam koordinatları yer yüzey sıcaklık görüntülerine i lenerek bulunmu tur. Do ruluk de erlendirmesi için elde edilen sıcaklık sonuçları ile istasyonların sıcaklık de erleri arasındaki korelasyon 0.77 olarak hesaplanmı tır.

Tablo 3: Kullanılan uzaktan algılama indeksleri NIR (near infrared/ yakın kızılötesi), RED, GREEN ve MIR (middle infrared/orta kızılötesi) Landsat 8 OLI uydu görüntüsünün B5, B4, B3 ve B6 yansıtım de erlerini ifade etmektedir.

Kısaltma	Ad	ndeks	E itlik	Kaynak
SAVI	Soil-Adjusted Vegetation Index	$SAVI = \frac{(NIR - RED)(1+l)}{NIR + RED + l}$	(7)	Huete, 1988
NDBI	Normalized Difference Built Up Index	$NDBI = \frac{MIR - NIR}{MIR + NIR}$	(8)	Zha et al., 2003
MNDWI	Modified Normalized Difference Water Index	$MNDWI = \frac{GREEN - MIR}{GREEN + MIR}$	(9)	Xu, 2006
IBI	Index-Based Built-Up Index	$IBI = \frac{[NDBI - \frac{SAVI + MNDWI}{2}]}{[NDBI + \frac{SAVI + MNDWI}{2}]}$	(10)	Xu, 2008



ekil 2. Split-Window algoritması ile elde edilen yer yüzeyi sıcaklık görüntüsü.

Hesaplanan SAVI, MNDWI ve NDBI indeks görüntüleri kullanılarak IBI indeks görüntüsü elde edilmi tir (ekil 3). Bu indekslerle IBI indeksini hesaplarken yerle im alanları yine pozitif de erlerle tanımlanması gerekir dolayısıyla IBI indeksi hesaplanmadan önce SAVI, MNDWI ve NDBI görüntüleri normalize edilerek negatif de erler 0 ile 1 aralı ında pozitif de erlere dönü türülmü tür.



ekil 3. IBI indeks görüntüsü

Görüntü üzerinden rastgele seçilen 1200 piksel için tüm indekslerden bu piksellere kar ılık gelen de erler çıkartılarak yer yüzey sıcaklı ı görüntüsü ile regresyon grafi i olu turulmu tur (ekil 4).



ekil 4. Yer yüzey sıcaklı 1 ile IBI ili kisi

4. SONUÇLAR

Çalı ma bölgesi olarak seçilen stanbul'da yapay yüzeyler ile kaplı alanların yüzey sıcaklı 1 de erlerinin ye il alanlar ve orman alanlarına göre daha yüksek oldu u belirlenmi tir. Bu çalı mada yüzey sıcaklık de erleri ile yapay yüzeylere ait de erler arasında farklı regresyon modelleri (lineer, eksponansiyel, üstel) kullanılarak analizler gerçekle tirilmi tir. ki de i ken arasında ki istatistiksel ili kinin lineer de il eksponansiyel oldu u gösterilmi tir. Bu çalı ma ile elde edilen en önemli sonuclardan biri özellikle IBI ile yüzey sıcaklı 1 arasında eksponansiyel bir ili ki oldu unun ortaya konması olmu tur. statistiksel sonuçlar yer yüzey sıcaklık artı ının en önemli sebeplerinden birinin yerle im alanlarında ki artı oldu unu kanıtlamı tır. Bitki ve su ile kaplı alanların azalması ehir 1s1 alanlarının olu masında onemli rol oynamaktadır. Gelecek için ye il alanların sürdürülebilir planlanması ve yönetiminin ehir alanları için önemi bu çalı ma ile birkez daha ortaya konmu tur.

KAYNAKLAR

Bekta Balçık, F., 2014. Determining the impact of urban companents on land surface temperature in Istanbul by using remote sensing indices. *Environmental monitoring Assessment*, 186, pp. 859-872.

Bekta Balçık, F., 2014. Evaluation of Land Surface Temperature Effect in Istanbul Using Thermal Remote Sensing, *Fresenius Environmental Bulletin*, 23, 12a, pp. 3117-3122

Bekta Balçık, F., Ergene E. M., 2016. Determining the Impacts of Land Cover/Use Categories on Land Surface Temperature Using Landsat 8 OLI, ISPRS, Prag, 2016.

Dube, T., Mutanga, O., 2015. 'Evaluating the utility of the medium-spatial resolution Landsat 8 multispectral sensor in quantifying aboveground biomass in uMgeni catchment, South Africa' *ISPRS Journal of Photogrammetry and Remote Sensing*, 101, pp. 36–46

Ergene, E. M., 2016. LANDSAT 8 Uydu Görüntüsü Kullanilarak Yeryüzü Sicakliklarinin Uzaktan Algilama Tekni i le Belirlenmesi : stanbul Örne i, TÜ FBE Yüksek Lisans Tezi

Gillespie, A. R., Rokugawa, S., Matsunaga, T., Cothern, J. S., Hook, S. J., & Kahle, A. B. A., 1998. Temperature and emissivity separation algorithm for advanced spaceborne thermal emission and reflection radiometer (ASTER) images. *IEEE Transactions on Geoscience and Remote Sensing*, 36, pp. 1113–1126.

Huete, A. R., 1988. A Soil-Adjusted Vegetation Index (SAVI). *Remote Sensing of Environment*, 25(3), pp. 295-309.

Jimenez-Munoz, J. C., & Sobrino, J. A., 2003. A generalized single-channel method for retrieving land surface temperature from remote sensing data. *Journal of Geophysical Research*, 108, pp. 4688–4694.

Liu, L., &Zhang, Y., 2011. Urban heat island analysis using the Landsat TM data and ASTER data: A case study in Hong Kong. *Remote Sensing*, 3, pp. 1535–1552.

Qin, Z., Zhang, M., Amon, K., & Pedro, B., 2001. Monowindow algorithm for retrieving land surface temperature from Landsat TM 6 data. *Acta Geographica Sinica*, 56, pp. 456 – 466.

Skokovi , D., Sobrino1, J.A., Jiménez-Muñoz, J.C., Sòria1, G., Julien, Y., Mattar, C., Cristóbal J., (2014). Calibration and Validation of land surface temperature for Landsat8-TIRS sensors. LPVE (Land Product Validation and Evolution, ESA/ESRIN Frascati (Italy). 28-30.

Sobrino, J. A., Li, Z. L., Stoll, M. P., & Becker, F., 1996. Multichannel and multi-angle algorithms for estimating sea and land surface temperature with ATSR data. *International Journal of Remote Sensing*, 17, pp. 2089–2114.

Sun, Q., Tan, J., & Xu, Y., 2010. An ERDAS image processing method for retrieving LST and describing urban heat evolution: A case study in the Pearl River Delta Region in South China. *Environmental Earth Science*, 59, pp. 1047–1055.

ekertekin. A. ., Kuto lu, . H., Kaya, ., 2013. Uzaktan Algılama Verileri Yardımıyla Yer Yüzey Sıcaklı ının Belirlenmesi. TMMOB Harita ve Kadastro Mühendisleri Odası, 14. Türkiye Harita Bilimsel ve Teknik Kurultayı, Ankara. Tian, Q., & Xiangjun, M., 1998. Advances in study on vegetation indices. *Advances in Earth Sciences*, 13(4), pp. 327–333.

URL 1 < http://landsat.usgs.gov/landsat8.php> eri im tarihi : 02.12.2015.

Xu, H., 2006. Modification of normalised difference water index (NDWI) to enhance open water features in remotely sensed imagery. *International Journal of Remote Sensing*, 27(14), pp.3025–3033.

Xu, H., 2007. Extraction of urban built-up land features from Landsat imagery using a thematic-oriented index combination technique. *Photogrammetric Engineering & Remote Sensing*, 73, pp.1381–1391.

Xu, H., 2008. A new index for delineating built-up land features in satellite imagery. *International Journal of Remote Sensing*, 29, pp.4269–4276.

Xu, H., Ding, F., & Wen, X., 2010. Urban expansion and heat island dynamics in the Quanzhou Region, China. *IEEE Journal of Selected Topics in Applied Earth Observations and Remote Sensing*, 2(2), pp.74–79.

Yuan, F., & Bauer, M. E., 2007. Comparison of impervious surface area and normalized difference vegetation index as indicators of surface urban heat island effects in Landsat imagery. *Remote Sensing of Environment*, 106, pp.375–386.

Zha, Y., Gao, J., & Ni, S., 2003. Use of normalized difference built-up index in automatically mapping urban areas from TM imagery. *International Journal of Remote Sensing*, 24, pp. 583–594.