**T.C.**

**SAKARYA ÜNİVERSİTESİ**

**BİLGİSAYAR VE BİLİŞİM BİLİMLERİ FAKÜLTESİ**

BSM 498 BİTİRME ÇALIŞMASI

2B FOTOĞRAF ÜZERİNDE İNSAN YÜZÜNÜN TESPİTİ

B1412.10301 – İsmet SANDIKÇI

B1412.10305 – Barış KAYA

B1412.10307 – M. Olcay TERZİOĞLU

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| Fakülte Anabilim Dalı  Tez Danışmanı | :  : | BİLGİSAYAR MÜHENDİSLİĞİ  Arş. Gör. Dr. Gülizar ÇİT |

2015-2016 Bahar Dönemi

T.C.

SAKARYA ÜNİVERSİTESİ

**BİLGİSAYAR VE BİLİŞİM BİLİMLERİ FAKÜLTESİ**

2B FOTOĞRAF ÜZERİNDE İNSAN YÜZÜNÜN TESPİTİ

BSM 498 - BİTİRME ÇALIŞMASI

Adı SOYADI

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| Fakülte Anabilim Dalı | : | BİLGİSAYAR MÜHENDİSLİĞİ |

Bu tez .. / .. / … tarihinde aşağıdaki jüri tarafından oybirliği / oyçokluğu ile kabul edilmiştir.

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  |  |  |
| ………………. | ………………. | ………………. |
| Jüri Başkanı | Üye | Üye |

**ÖNSÖZ**

**Büyük Başlıklar** 14 punto, Times New Roman, Kalın.  
Önsöz 1.5 satır aralığında yazılmalıdır. Önsöz’ün altına isim, soy isim, tarih atılmaz. **Burayı çıktı almadan önce siliniz.**

Eğitim hayatımızda her zaman destek olan ailemize, yakın arkadaşlarımıza, bitirme çalışmamızda desteğini esirgemeyen danışman hocamız Arş. Gör. Dr. Gülizar ÇİT ‘e teşekkürlerimizi borç biliriz.

**İÇİNDEKİLER**

|  |  |
| --- | --- |
| ÖNSÖZ……...................................................................................................... | iii |
| İÇİNDEKİLER.................................................................................................. | iv |
| SİMGELER VE KISALTMALAR LİSTESİ.................................................... | vi |
| ŞEKİLLER LİSTESİ......................................................................................... | vii |
| TABLOLAR LİSTESİ....................................................................................... | viii |
| ÖZET................................................................................................................. | ix |
|  |  |
|  |  |
| BÖLÜM 1. |  |
| GİRİŞ................................................................................................................ | 1 |
|  |  |
| BÖLÜM 2. |  |
| ÖN İŞLEME...................................................................................................... | 5 |
|  |  |
| BÖLÜM 3. |  |
| KARINCA KOLONİ ALGORİTMASI............................................................ | 7 |
| 3.1. Karınca Koloni Algoritması Nedir?.................................................. | 7 |
| 3.2. Feromon............................................................................................ | 8 |
| 3.3. Karınca Koloni Algoritması Adımları.............................................. | 8 |
| 3.4. Karıncaların Sezgisel ve Feromon Davranışları............................... |  |
| 3.5. Karıncaların Sezgisel ve Feromon Davranışlarının Algoritmadaki Yeri.......................................................................................................... |  |
| 3.6. Karınca Tur Kuralları....................................................................... |  |
| 3.7. Feromon Güncellemesi..................................................................... |  |
| 3.7.1. Local feromon güncellemesi................................................... |  |
| 3.7.2. Global feromon güncellemesi................................................. |  |
|  |  |
| BÖLÜM 4. |  |
| KENAR BELİRLEME.................................................... | 10 |
| 4.1. Kenar Belirleme Nedir? ..................... | 10 |
| 4.2. Kenar Belirleme Yöntemlerinde En Çok Kullanılan Algoritmalara Ait Filtreler.............................................................................................. | 10 |
| 4.2.1. Sobel filtresi............................................................................ | 10 |
| 4.2.2. Prewitt filtresi......................................................................... | 11 |
| 4.2.3. Canny filtresi.......................................................................... | 11 |
| 4.3. Karınca Koloni Algoritması İle Kenar Belirleme Örnekleri............ | 11 |
|  |  |
| BÖLÜM 5. |  |
| UYGULAMA.................................................................................................... | 12 |
|  |  |
| BÖLÜM 6. |  |
| SONUÇLAR VE ÖNERİLER………….…………………………………...... |  |
|  |  |
| KAYNAKLAR……………………………………………………………….. | 13 |
| EK A………………………………………………………………………….. | 14 |
| ÖZGEÇMİŞ……………………………………………….………………….. | 16 |
|  |  |
|  |  |
| BSM 498 BİTİRME ÇALIŞMASI DEĞERLENDİRME VE SÖZLÜ SINAV TUTANAĞI………………………………………………………………… | 17 |
|  |  |

SİMGELER VE KISALTMALAR LİSTESİ

|  |  |
| --- | --- |
| A | : Numune kesit alanı |
| Av | : Sıkışma katsayısı |
| ASTM | : Amerikan standart |
| Cc | : Sıkışma indisi |
| Cj | : Değiştirilmiş sıkışma indisi |
| Cr | : Yeniden yükleme indisi |
| Cp | : Değiştirilmiş yeniden yükleme indisi |
| Cv | : Konsolidasyon katsayısı |
| Cl | : İkincil konsolidasyon (sıkışma) katsayısı |
| E | : Boşluk oranı |
| e0 | : Başlangıç boşluk oranı |
| Ep | : Birincil konsolidasyon sonundaki boşluk oranı |
| H0 | : Sıkışabilir tabakanın kalınlığı |
| Hd | : Numune kesit yüksekliği |
| Ip | : Plastisite indisi |
| K | : Permeabilite (geçirgenlik) katsayısı |
| Mv | : Hacimsel sıkışma katsayısı |
| R0 | : Başlangıç okuma değeri |
| R50 | : %50 oturmaya karşı gelen okuma değeri |
| R90 | : %90 oturmaya karşı gelen okuma değeri |
| R100 | : %100 oturmaya karşı gelen okuma değeri |

**ŞEKİLLER LİSTESİ**

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| Şekil 1.1. | Sakarya Üniversitesi logosu……………………………... | 18 |
| Şekil 3.2. | Yatay şekil kullanım örneği. Yazının ikinci satıra geçmesi durumunda yazı şekil numarasından sonra başlatılmalıdır.. | 19 |
| Şekil 4.1. | Mobil veriler……………………………………………… | 27 |
| Şekil 6.1. | Şekil xxxxx………………….……………………………. | 28 |
| Şekil 6.2. | Şekil yyyyy………………….……………………………. | 28 |
|  |  |  |

**TABLOLAR LİSTESİ**

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| Tablo 1.1. | Tablo örneği………………………………...…………… | 4 |
| Tablo 3.1. | Tek sayfada bulunmayan tablo örneği, düzgün görünmesine dikkat ediniz………………………………… | 19 |
| Tablo 3.2. | Tek sayfada bulunmayan tablo örneği, düzgün görünmesine dikkat ediniz (devam)……………………… | 20 |
| Tablo 3.3. | Tek sayfada bulunan tablo örneği………………………... | 26 |
| Tablo 6.1. | Tablo xxxxx……………………………………………… | 27 |
|  |  |  |

**ÖZET**

Anahtar kelimeler: Karınca Kolonisi, Kenar Belirleme, Resim Eşikleme

Görüntü işleme, ölçülmüş veya kaydedilmiş olan elektronik görüntü verilerini, elektronik ortamda (bilgisayar ve yazılımlar yardımı ile) amaca uygun şekilde değiştirmeye yönelik yapılan bilgisayar çalışmasıdır. Görüntü işleme, kaydedilmiş olan mevcut görüntüleri işlemek yani mevcut resim ve grafikleri değiştirmek, yabancılaştırmak ya da iyileştirmek için kullanılır.

**Türkçe Özet Sayfası Hakkında**“ÖZET” başlığından sonra Anahtar Kelimeler yazılmalı, yazımda bir satır aralığı kullanılmalıdır. Özet bir sayfayı aşmamalıdır. Özet’te tez çalışmasının amacı, kapsamı, kullanılan yöntem(ler) ve varılan sonuç(lar) açık ve öz olarak belirtilmelidir. En az 3 anahtar kelime kullanınız.  
**Burayı çıktı almadan önce siliniz.**

Bu çalışmada görüntü işlemenin kullanım alanlarından birisi olan insan yüzü ele alınmıştır. Arka planları beyaz olarak çekilmiş olan 200x300 piksel boyutlarındaki siyah-beyaz fotoğraflar kullanılarak insan yüzünde kenar belirleme uygulanmıştır.

# GİRİŞ

Görüntü işleme, ölçülmüş veya kaydedilmiş olan elektronik görüntü verilerini, elektronik ortamda (bilgisayar ve yazılımlar yardımı ile) amaca uygun şekilde değiştirmeye yönelik yapılan bilgisayar çalışmasıdır. Görüntü işleme, kaydedilmiş olan mevcut görüntüleri işlemek yani mevcut resim ve grafikleri değiştirmek, yabancılaştırmak ya da iyileştirmek için kullanılır.

Bu çalışmada görüntü işlemenin kullanım alanlarından birisi olan insan yüzü ele alınmıştır. Arka planları beyaz olarak çekilmiş olan 200x300 piksel boyutlarındaki siyah-beyaz fotoğraflar kullanılarak insan yüzünde kenar belirleme uygulanmıştır.

# ÖN İŞLEME

Lorem ipsum dolor sit amet, consetetur sadipscing elitr, sed diam nonumy eirmod tempor invidunt ut labore et dolore magna aliquyam erat, sed diam voluptua. At vero eos et accusam et justo duo dolores et ea rebum. Stet clita kasd gub rgren, no sea takimata sanctus est Lorem ipsum dolor sit amet, consetetur sadipscing elitr, sed diam nonumy eirmod tempor invidunt ut lab ore sit et dolore magna.

# KARINCA KOLONİ ALGORİTMASI

* 1. Karınca Koloni Algoritması Nedir?

Karınca Kolonisi Algoritması (Ant Colony Algorithm - ACA), 1991 yılında Marco Dorigo tarafından tasarlanmış bir algoritmadır.

Algoritmanın genel bakış açısı; gercek karınca kolonilerinde yasamlarını sürdüren karıncaların kendi sistemlerini sürdürebilmeleri için yiyeceklerini araştırıp bulmaları gerekmektedir. Bunun için yiyecekleri ile yuvaları arasındaki mesafeyi her zaman için en kısa sürede katetmeleri gerekmektedir. Bunun içinde yiyecekleri ve yuvalari arasındaki en kısa yolu seçmek zorundadırlar ve zamanla bu sezgisel davranışlarını bir kabiliyet haline getirmişlerdir. Bu kabiliyet sayesinde zaman içerisinde sürekli kullandıklari en kısa yolun çevresinde fiziksel, kimyasal veya çevresel herhangi bir değisim olduğunda, en kısa yol artık onlar için iyi bir tercih olmayabilir. Bunun içinde yeni en kısa yollar bulmaya başlarlar.

Tüm bu sezgisel davranışlarının yanı sıra, karıncaların önemli olan diğer bir özellikleri ise çok iyi bir görme kabiliyetine sahip olmamalarıdır. Bu en kısa yolu seçmek için tabikide etrafı tam olarak görebilecekleri anlamına gelmiyor. Tam olarak kör de değillerdir. Bu sebepten, karıncalar birbirleri ile haberleşebilmeleri için kendileri tarafından ürettikleri bir kimyasal maddeyi kullanmaktadırlar.

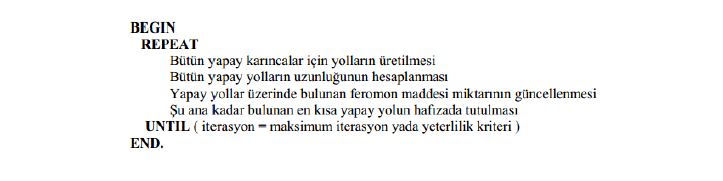
* 1. Feromon

Karıncalar kendi aralarındaki iletişimi sağlayabilmeleri için Feromon isimli bir kimyasal madde kullanmaktadırlar. Karıncalar yiyecek buldukları hedeflerine yada yuvalarına ulaşabilecekleri yolları katederken, yolları üzerine kendilerinin salgılamış olduğu bir miktar Feromon kimyasal sıvısını veya kokusunu bırakırlar. Karıncalar yönlerini tespit ederken feromon sıvısının miktarina önem vermektedirler. Eğer ki ulaşılacak hedefe ait tüm yönlerin feromon sıvı miktarları birbirine eşit ise, tüm karıncaların bu yönleri seçebilme ihtimalleri yani olasılıkları aynı olacaktır.

Karıncaların hepsinin aynı hızlara veya bırakmış oldukları sıvı miktarlarının aynı olması, daha kısa yollar birim zamanda daha çok feromon maddesi alacağını belirler. Bu sebepten, karıncalar hızlı bir şekilde en kısa yolu bulurlar. Karıncaların tüm bu uğrasları tamamen doğal bir optimizasyon işlemine örnek olabilecek seviyede bir davranıştır. Tüm bu optimizasyon işlemleri içinde bir karınca algoritması oluşturulmuştur.

Karınca algoritmaları genetik algoritma gibi bir popülasyon sistemini yaklaşım olarak benimsemiştir. Karınca popülasyonu içerisinde bulunan tüm karıncalar bir çözüm yolunu temsil etmektedir. Tüm bu çözüm yolları sayesinde popülasyon içerisindeki tüm karıncaların hareketlerini belirlemelerinde referans olabilmektedirler.

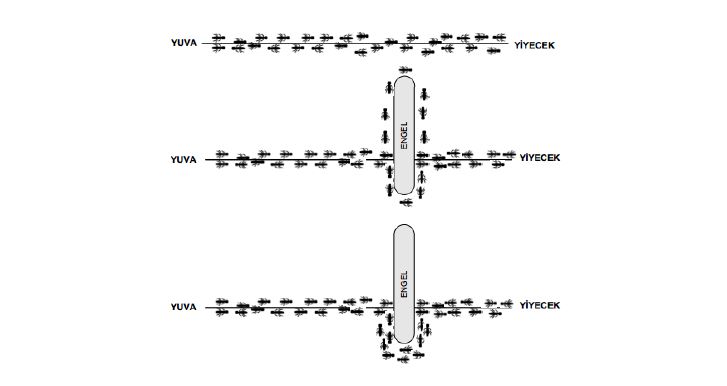
Algoritma, karınca kolonilerinden esinlenerek tasarlandiğindan oluşan sisteme; karınca sistemi (KS), algoritmaya ise karınca kolonileri algoritması (KKA) ismi verilmektedir.



Şekil 3.. Karınca koloni algoritması sözde kodu

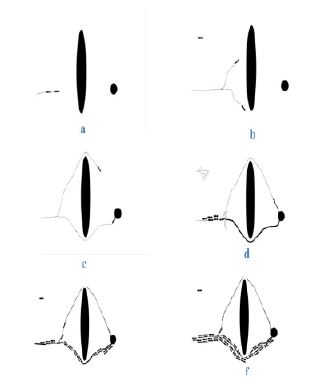
* 1. Karınca Koloni Algoritması Adımları

1. Karıncaların yönlerini bulabilmesi için kullandıkları feromon sıvılarına ait başlangıç feromon sıvı değerleri belirlenir.
2. Karıncalar her farklı noktaya rastgele yerleştirilir.
3. Karıncalar, sonraki hedeflerine olasılık denklemlerine bağlı olacak şekilde turlarını tamamlarlar.
4. Karıncaların katettikleri yollar ve buna ait olan feromon sıvı miktarları hesaplanır, sonrasında yeni lokal feromon sıvı miktarları oluşturularak ilgili bilgi güncellenir.
5. En iyi çözüme ait yol hesaplanır ve global feromon güncellenmesinde kullanılır.
6. İterasyon sayıları tamamlandıktan sonra II. Adım'a gidilir.



Şekil 3.. Karıncaların feromon sıvı miktarı ile en kısa yol üzerinden yiyeceklere ulaşabilmesi

* 1. Karıncaların Sezgisel ve Feromon Davranışları



Şekil .3. Karıncaların en kısa yol ile hedefe ulaşmaları

Karıncalar yaşamlarını sürdürebilmeleri için yiyeceklerini çevreden araştırmaları gerekir. Bunun için öncelikle, karınca kolonisinden öncü karıncalar araştırma yapmak için yuvalarından çıkarlar.

Öncü karıncalar çevrede sezgisel olarak bulmuş oldukları herhangi bir yiyecek kaynağının konumunu tespit edip hafızalarında bunu hedef olarak belirlerler. Sonrasında öncü karıncalar hafızalarındaki bu bilgi ile yuvalarına geri dönerler.

Geri dönüş esnasında vücutlarından salgıladıkları kimyasal sıvı olan feromon yardımıyla, geçtikleri yollara koku veya sıvı olacak şekilde izler bırakırlar. Öncü karıncalar yuvalarına vardıklarında karınca kolonisindeki diğer karıncalara hedef hakkında hafızasındaki bilgiyi aktarır ve popülasyondaki belirli sayıdaki karıncalar bilgiyi alarak hedefe varmak için yola çıkarlar. Karıncalar hedefe ulaşana kadar öncü karıncaların yollara önceden bırakmış oldukları izleri referans alarak rastsal bir şekilde ilerlerler. Böylelikle iz bulunan tüm yollarda farklı sayılarda karıncalar bulunmaktadır. Bu yollardan kısa yolları tercih eden karıncalar hedefle yuva arasında daha sık bir şekilde gidip gelecekleri için artık o yoldaki feromon kokusu yada sıvısının miktari daha fazla olacaktır. Az kullanılmaya başlanan yollardaki feromon sıvı yada kokusu zamanla buharlaşmaya başlayacaktır.

Daha önceden kısa yolu seçmeyen ve diğer yollara rastsal bir şekilde dağılan karıncalar yuvalarından ayrılırken yol üzerindeki daha yoğun olan feromon kokusuna yada sıvısına yönelme olasılıkları çok daha fazla artacaktır. Zaman içerisinde bu kısa yolu tercih eden diğer tüm karıncaların sayıları artacaktır. Böylelikle karıncalar yuvaları ve hedefleri arasında düzenli bir köprü kurmuş olacaklardır.

* 1. Karıncaların Sezgisel ve Feromon Davranışlarının Algoritmadaki Yeri

Karıncaların bir problem üzerindeki çözümlerinin yaklaşımında kullanacakları yöntemleri öncesinde sezgisel sonrasında ise feromon kimyasal maddesi olarak sınıflandırabiliriz. Bunun içinde algoritma içerisinde adım adım ilerleyebilmemiz için belirlenen karıncaların sayıları ile birlikte matrisler oluşturuyoruz. Bu matrisleri sezgisel yaklaşımları ifade edebilmesi sezgisel matris, feromon kimyasalini ifade edebilmesi içinde feromon matrisi olarak isimlendiriyoruz. Bu matrisler olasılık formüllerinde kullanılarak iyi sonuçlara ulaşmamızı sağlayacaktır.

Feromon matrislerinin olasılık formüllerindeki önemi; karıncaların hedefle yuva arasındaki seçmiş oldukları yollarda bulunan feromon sıvı miktarlarının düzeyi yer almaktadır.

Sezgisel matrislerinin olasılık formüllerindeki önemi; karıncaların vardıklari bir düğümden varacakları başka bir düğüme kadar olan mesafenin uzaklığıyla ters orantılı bir başlangıç degeridir.

Algoritma çözümünde kullanılacak karınca sayısının arttırılması çözüm için iyi sonuçlar vereceği gibi bu matrislere değerlerin atanması ve olasılığın çok fazla artması ile çözüme ulaşmak için tahmin edilen sürenin çok fazla artmasına sebebiyet vereceğinden zaman gittikçe artacaktır. Karıncaların sayısı, çözülecek problemlerin büyüklügüne ve algoritmanın kullanılacağı alana bakılarak veriler değiştirilebilir.

* 1. Karınca Tur Kuralları

Karınca Koloni Algoritmasında bir tur esnasında, i noktasında yer alan k karıncası, j noktasına yönelirken iki alternatif yol seçmek zorundadır. Bu seçimde Feromon değerinin en yüksek olmasına dikkat edecektir. Genellikle bu seçim ilk alternatifte olasılık degeri seviyesinde belirlenmektedir. İkinci alternatifte ise, olasılık dağılımına bağlı olarak yollar seçilecektir. Bu tur esnasında i noktasındaki k karıncasının u adet alternatif yoluna ait çözüm yapılacak formül şöyledir;

(Denklem 3.1)

**(3.1)**

Burada ilk parantez içerisindeki değerler feromon izleridir. İkinci parantez arasındaki

değerler ise i noktasından u noktasına ait uzaklığın tersi bulunmaktadir. ise, i noktasında bulunan k karıncasının henuz gitmediği noktaları temsil eder. feromon güncellemesinde, uzaklığın göreli önemliliğini belirleyen bir degerdir. çözüm uzayını belirleyen bir değerdir.

durumu gerçekleştiğinde, gidilmesi gereken diğer hedef seçim değerlerine bağlı olarak rastsal bir şekilde seçilmektedir. Böylelikle, feromon miktarı yoğun olan yolların seçilme olasılığı daha fazla olacaktır.

Gidilecek olan yolların seçilme olasılığına ait formül ise şöyledir; (Denklem 3.2)

**(3.2)**

: k karıncasının i noktasından j noktasına geçme olasılığı

: i ve j noktaları arasındaki feromon matris degeri

: i ve j noktaları arasındaki sezgisel matris degeri

: feromon katsayısı

: sezgisel katsayısı

: yollara ait noktaların tamamdır.

* 1. Feromon Güncellemesi

Popülasyondaki karıncaların tamamı yuva - hedef arasındaki turlarını tamamladıktan sonra feromon sıvı miktarları zaman içerisinde yenilenmekte yani güncellenmektedir. İlk işlem, noktaların etrafındaki tüm yollarda feromonlar belirli oranlarda sırasıyla buharlaşmaktadır. Buharlaştırma işlemi az tercih edilen tüm yollardaki feromonlara uygulanmaktadır. Buharlaştırma için 0 ve 1 arasında sabit bir değere sahiptir. Karıncaların turlamış oldukları yollardaki feromon miktarları, o yolu önceden kullanan karıncanın toplam yol uzunluğuyla ters orantılı olarak artış miktarında değişim gösterecektir. Böylelikle, kısa yollardan geçmiş olan karıncaların feromon miktarları daha fazla artışa sebep olacaktır.

Feromon güncellemeleri iki şekilde yapılmaktadır. Bunlar; Local ve Global feromon

Güncellemeleridir.

* + 1. Local feromon güncellemesi

Feromon değerleri bir matris olarak düşünülecek olursa; matris değeri t iterasyonuna

kadar ilerleyen feromon değerlerine ait bir vektörü oluşacaktır. t iterasyonundaki feromon düzeyi ve aralığındaki buharlaştırma sabiti üzerine ilgili local feromon güncelleme formülü şöyle olacaktır; (Denklem 3.3 – 3.4)

**(3.3)**

**(3.4)**

k karıncasının t+1 iterasyonundaki toplam tur miktarıdır. Karıncalar değişen feromon miktarları ile birlikte her iterasyonda turlarınıda değiştirmektedirler. Amaç kısa yola ait turları tespit edebilmektir.

* + 1. Global feromon güncellemesi

Karınca koloni algoritmasında geçerli yollara ait en iyi sonuca sahip olan k karıncasının izlediği yolun feromon düzeyinin arttırılması sağlanır. Bununla birlikte iterasyonlarda bulunan en iyi sonuçların belli bir oranda ileriki iterasyonlara aktarılması gerçekleştirilir.geçerli iterasyonda bulunan en iyi yola ait olan turun uzunluk miktarıdır.

Local feromon güncellemesine benzeyen bu olayın formülu şöyle olacaktır; (Denklem 3.5 – 3.6)

**(3.5)**

**(3.6)**

# KENAR BELİRLEME

* 1. Kenar Belirleme Nedir?

Kenar belirleme (Edge Detection) olarak bilinen en önemli görüntü işleme tekniğine ait bir çok algoritma bulunmaktadır. Bu algoritmaların aracılığıyla var olan görüntümüze ait kenarları tespit edebiliriz.

Kenar olarak bildiğimiz tüm tanımlar image'lar yani görüntüler üzerinde farklı bir boyut almaktadır. Image'larda kenarın tek bir anlamı vardir o da, görüntüler arasındaki renk degisimleridir. Fakat her renk degisimide kenar olarak tespit edilemez.

Kenar tespit algoritmalarında çalışırken öncelikle üzerinde çalıştığımız görüntünün siyah - beyaza dönüştürülmesi gerekiyor. Kenar tespit edilmeden önce belli bir thershold yani eşik değer belirlenilmelidir. Eşik değerinden sonra görüntü üzerindeki satır ve sütunlarda bulunan tüm pixel'ler arasındaki renk tonlarının değişimi bu eşik değerini referans alarak kenarlar tespit edilebilir. Eğer görüntü üzerindeki renk değişimi eşik değerin altında bir sonuç ise, kenar olarak isimlendirilemez.

* 1. Kenar Belirleme Yöntemlerinde En Çok Kullanılan Algoritmalara Ait Filtreler
     1. Sobel filtresi

Sobel filtresine ait algoritmada iki tane konvulasyon kerneli bulunmaktadır. Birisi yatay kenarları tespit etmek için kullanılırken diğeri ise dikey kenarları tespit etmek için kullanır. Eksenler üzerindeki piksellere daha cok agırlık verir.

* + 1. Prewitt filtresi

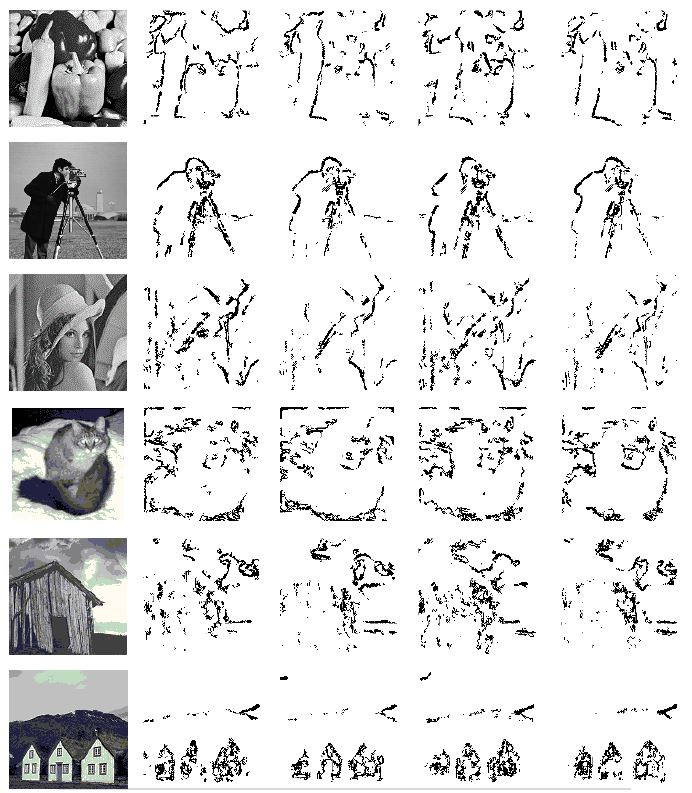
Görüntüler üzerinde yatay ve dikey yönlere ait olan kernellerle birlikte eğimlere odaklanarak sonuçlar vermektedir.

* + 1. Canny filtresi

Kenar tespit yöntemlerinde en başarılı sonucu veren bir kernel yapısına sahiptir. Görüntü türevi alınmadan önce yumuşatma filtresi uygulanmaktadır. Tek piksel kalınlığında kenarlar üretir ve kırık çizgilerle birlikte pikselleri birleştirir.

Kenar bulma işlemlerinde genel amaç; görüntüdeki gürültülere karşı düşük duyarlılığı bulabilmektedir. Sınırların iyi belirlenebilmesi ve geri kalan tüm kenarlardaki karışıklıkları elemektir. Bu sebepten, kerneller sayesinde görüntü içerisindeki ışık yoğunluklarına ait değişikliklerin ani olduğu yerleri yakalayabiliriz.

* 1. Karınca Koloni Algoritması İle Kenar Belirleme Örnekleri



Şekil .1. Karınca koloni algoritması ile elde edilmiş resim kenarları

# UYGULAMA

Projede geliştirilecek uygulama ile insan yüzünün analizi çıkartılacak ve kimlik tespiti yapılacaktır. Bu sayede güvenlik gerektiren alanlara girişlerde parola yerine yüzlerinin tespiti yapılarak yüksek güvenlik seviyesi oluşturulacaktır.

# SONUÇLAR VE ÖNERİLER

Projede geliştirilecek uygulama ile insan yüzünün analizi çıkartılacak ve kimlik tespiti yapılacaktır. Bu sayede güvenlik gerektiren alanlara girişlerde parola yerine yüzlerinin tespiti yapılarak yüksek güvenlik seviyesi oluşturulacaktır.

**KAYNAKLAR**

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| [1] |  | http://cadsay.com/matlab-nedir-nerelerde-kullanilir |
| [2] |  | https://emrealic.wordpress.com/tag/matlab-kullanim-alanlari/ |
| [3] |  | http://ammaraslan.blogspot.com.tr/2014/05/matlab-ve-goruntu-isleme.html |
| [4] |  | http://www.birkangocerler.com/index.php/matlab/41-matlab-resim-kesme-2 |
| [5] |  | https://www.eneskamis.com/c-programlama-dilini-ogrenmeliyim/ |
| [6] |  | http://www.bilgisayarteknolojisi.net/matlab-mex-dosyasi-olusturulmasi-ve-derlenmesi/ |
| [7] |  | Ojala, T., Pietikäinen, M., Harwood, D.: A comparative study of texture measures with classiﬁcation based on feature distributions. Pattern Recognit. 29(1), 51–59 (1996) |
| [8] |  | Wang, L., He, D.C.: Texture classiﬁcation using texture spectrum. Pattern Recognit. 23, 905– 910 (1990) |
| [9] |  | Mäenpää, T.: The local binary pattern approach to texture analysis—extensions and applications. PhD thesis, Acta Universitatis Ouluensis C 187, University of Oulu (2003) |
| [10] |  | Mäenpää, T., Pietikäinen, M.: Texture analysis with local binary patterns. In: Chen, C.H., Wang, P.S.P. (eds.) Handbook of Pattern Recognition and Computer Vision, 3rd edn., pp. 197–216. World Scientiﬁc, Singapore (2005) |
| [11] |  | Ojala, T., Pietikäinen, M., Mäenpää, T.: Multiresolution gray-scale and rotation invariant texture classiﬁcation with local binary patterns. IEEE Trans. Pattern Anal. Mach. Intell. 24(7), 971–987 (2002) |
| [12] |  | S. Marcel, Y. Rodriguez, G.Heusch, “On the Recent use of Local Binary Patterns for Face Authentication,” International Journal of Image and Video Processing, pp. 1-9, 2007. |
| [13] |  | B. Fröba and A. Ernst, “Face detection with the modified census transform”, IEEE Conference on Automatic Face and Gesture Recognition, pp. 91-96, 2004. |
| [14] |  | Y. Raja, and S. Gong, "Sparse multiscale local binary patterns," Proceeding of 17th British Machine Vision Conference, 2006. |
| [15] |  | S. Liao, X. Zhu, Z. Lei, L. Zhang, and S. Z. Li, "Learning multi-scale block local binary patterns for face recognition," International Conference on Biometrics, pp. 828-837, 2007. |
| [16] |  | Zhang, W., Shan, S., Gao, W., Chen, X., Zhang, H.: Local Gabor binary pattern histogram sequence (LGBPHS): A novel non-statistical model for face representation and recognition. In: Proc. International Conference on Computer Vision, vol. 1, pp. 786–791 (2005) |
| [17] |  | Haﬁane, A., Seetharaman, G., Zavidovique, B.: Median binary pattern for texture classiﬁcation. In: Proc. International Conference on Image Analysis and Recognition, pp. 387–398 (2007) |
| [19] |  | Jin, H., Liu, Q., Lu, H., Tong, X.: Face detection using improved LBP under Bayesian framework. In: Proc. International Conference on Image and Graphics, pp. 306–309 (2004) |
| [19] |  | Mäenpää, T., Pietikäinen, M.: Multi-scale binary patterns for texture analysis. In: Scandinavian Conference on Image Analysis. Lecture Notes in Computer Science, vol. 2749, pp. 885–892. Springer, Berlin (2003) |
| [20] |  | Pietikäinen, M., Ojala, T., Xu, Z.: Rotation-invariant texture classiﬁcation using feature distributions. Pattern Recognit. 33, 43–52 (2000) |
| [21] |  | Guo, Z.H., Zhang, L., Zhang, D., Zhang, S.: Rotation invariant texture classiﬁcation using adaptive LBP with directional statistical features. In: Proc. International Conference on Image Processing, pp. 285–288 (2010) |
| [22] |  | Guo, Z.H., Zhang, L., Zhang, D.: Rotation invariant texture classiﬁcation using LBP variance (LBPV) with global matching. Pattern Recognit. 43(3), 706–719 (2010) |
| [23] |  | Yalova Üniversitesi, Bilgisayar Muhendisliği - Bilgisayarlı Görme Dersi |

**ÖZGEÇMİŞ**

**İsmet SANDIKÇI**

8 Aralık 1994 tarihinde Bağcılar/İstanbul’da doğdu. İlk ve orta eğitimini Bahçelievler’de, lise eğitimini Bakırköy’de, ön lisans eğitimini ise Avcılar’da tamamladı. 2012 Yılında Bakırköy Anadolu Ticaret Meslek Lisesi, Web Programlama bölümünden, 2014 yılında İstanbul Gelişim Üniversitesi Meslek Yüksek Okulu, Bilgisayar Programcılığı bölümünden mezun oldu. 2015 yılında Sakarya Üniversitesi Bilgisayar Mühendisliği Bölümü’nü kazandı. 2016 yılında Gantek Teknoloji de donanım stajını yaptı. Yazılım stajını da 2017 yılında Mobus Bilişim Çözümleri ve Danışmanlık San. Tic. Ltd. Şti. de yaptı.

**Mustafa Olcay TERZİOĞLU**

26 Temmuz 1993 tarihinde Fatih/İstanbul’da doğdu. İlk, orta, lise ve ön lisans eğitimini İstanbul’da tamamladı. 2011 Yılında Atatürk Anadolu Teknik Lisesi, Bilişim Teknolojileri bölümünden, 2015 yılında Yıldız Teknik Üniversitesi Meslek Yüksek Okulu, Bilgisayar Programcılığı bölümünden mezun oldu. 2015 yılında Sakarya Üniversitesi Bilgisayar Mühendisliği Bölümü’nü kazandı. 2017 yılında MBIS Bilgi Teknolojisi ve Hizmetleri’nde yazılım stajını yaptı.

**Barış KAYA**

19 Mayıs 1995 tarihinde Eldivan/Çankırı’da doğdu. İlk ve orta eğitimini Sultangazi/İstanbul’da, lise eğitimini Bayrampaşa/İstanbul’da, ön lisans eğitimini ise Avcılar/İstanbul’da tamamladı. 2013 yılında İnönü Mesleki ve Teknik Anadolu Lisesi, Web Programcılığı bölümünden, 2015 yılında İstanbul Üniversitesi Meslek Yüksek Okulu, Bilgisayar Programcılığı bölümünden mezun oldu. 2015 yılında Sakarya Üniversitesi Bilgisayar Mühendisliği Bölümü’nü kazandı. 2017 yılında Erkay Teknoloji Geliştirme Hizmetleri San. Tic. LTD. ŞTİ. de yazılım stajını yaptı ve Ağustos 2017 tarihinden itibaren yarı zamanlı yazılım geliştiriciliği yapmaktadır.

**BSM 498 BİTİRME ÇALIŞMASI**

**Değerlendİrme ve Sözlü Sınav Tutanağı**

KONU :

**Değerlendirme ve Sözlü Sınav Tutanağı:**Bitirme Çalışması konu başlığı ve ilgili öğrencilerin bilgileri girildikten sonra alt kısma da jüri adına danışman hocanın ismi yazılmalıdır. Bu form BSM498 Bitirme Çalışması Kitapçığınızın son sayfasıdır. Danışman hocanız jüri adına bu formu doldurup imzalayacaktır.

**Burayı çıktı almadan önce siliniz.**

ÖĞRENCİLER (Öğrenci No/AD/SOYAD):

|  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- |
| Değerlendirme Konusu | İstenenler | Not Aralığı | Not |
| **Yazılı Çalışma** |  |  |  |
| **Çalışma klavuza uygun olarak hazırlanmış mı?** | x | 0-5 |  |
| **Teknik Yönden** |  |  |  |
| **Problemin tanımı yapılmış mı?** | x | 0-5 |  |
| Geliştirilecek yazılımın/donanımın mimarisini içeren blok şeması (yazılımlar için veri akış şeması (dfd) da olabilir) çizilerek açıklanmış mı? |  |  |  |
| Blok şemadaki birimler arasındaki bilgi akışına ait model/gösterim var mı? |  |  |  |
| Yazılımın gereksinim listesi oluşturulmuş mu? |  |  |  |
| Kullanılan/kullanılması düşünülen araçlar/teknolojiler anlatılmış mı? |  |  |  |
| Donanımların programlanması/konfigürasyonu için yazılım gereksinimleri belirtilmiş mi? |  |  |  |
| UML ile modelleme yapılmış mı? |  |  |  |
| Veritabanları kullanılmış ise kavramsal model çıkarılmış mı? (Varlık ilişki modeli, noSQL kavramsal modelleri v.b.) |  |  |  |
| Projeye yönelik iş-zaman çizelgesi çıkarılarak maliyet analizi yapılmış mı? |  |  |  |
| Donanım bileşenlerinin maliyet analizi (prototip-adetli seri üretim vb.) çıkarılmış mı? |  |  |  |
| Donanım için gerekli enerji analizi (minimum-uyku-aktif-maksimum) yapılmış mı? |  |  |  |
| Grup çalışmalarında grup üyelerinin görev tanımları verilmiş mi (iş-zaman çizelgesinde belirtilebilir)? |  |  |  |
| Sürüm denetim sistemi (Version Control System; Git, Subversion v.s.) kullanılmış mı? |  |  |  |
| Sistemin genel testi için uygulanan metotlar ve iyileştirme süreçlerinin dökümü verilmiş mi? |  |  |  |
| Yazılımın sızma testi yapılmış mı? |  |  |  |
| Performans testi yapılmış mı? |  |  |  |
| Tasarımın uygulamasında ortaya çıkan uyumsuzluklar ve aksaklıklar belirtilerek çözüm yöntemleri tartışılmış mı? |  |  |  |
| **Yapılan işlerin zorluk derecesi?** | x | 0-25 |  |
| **Sözlü Sınav** |  |  |  |
| **Yapılan sunum başarılı mı?** | x | 0-5 |  |
| **Soruları yanıtlama yetkinliği?** | x | 0-20 |  |
| **Devam Durumu** |  |  |  |
| **Öğrenci dönem içerisindeki raporlarını düzenli olarak hazırladı mı?** | x | 0-5 |  |
| **Diğer Maddeler** |  |  |  |
|  |  |  |  |
|  |  |  |  |
|  |  |  |  |
| **Toplam** |  |  |  |

Danışman (Jüri adına):

danışman imzası: