

Klasifikacija i autentikacija otiska prsta



Ivana Zeljković, SW 12/2014 Soft computing

Motivacija

Kako se stepen broja napada na sisteme u IT oblasti povećava iz godine u godinu, interesi za pronalaženjem boljih bezbednosnih sistema rastu, pri čemu se autentikacija najčešće okreće ka biometrijskim sistemima. Autentikacija otiska prsta je najstariji i najčešće korišćen oblik biometrijske identifikacije, s obzirom da je otisak prsta jedinstveno obeležje svakog čoveka. Stoga, razvoj sistema zasnovan na ovom vidu identifikacije korisnika predstavlja visok stepen zaštite korišćenog sistema.

Podaci

Podaci koji su korišćeni u sistemu su preuzeti sa zvaničnog sajta Nacionalnog instituta za standarde i tehnologiju (NIST). U pitanju je skup od 4000 slika, od kojih je 2000 kreirano uz pomoć elektronskog skenera, dok je drugih 2000 slika kreirano uz pomoć metode ostavljanja otiska u mastilu.

Skup obuhvata otiske 2000 osoba, pri čemu je svaki otisak predstavljen pomoću dve instance - različite u odnosu na metod kojim je otisak napravljen.

Svaka slika je grayscale, dimenzija 512x512.

Opis problema

Prvi korak u realizaciji sistema je klasifikacija otiska prsta, dok je drugi korak utvrđivanje procenta poklapanja ključnih tačaka između dva zadata otiska, čime se određuje da li su u pitanju otisci jedne ili dve individue.

Klasifikacija podrazumeva podelu otisaka prsta na osnovu strukture i oblika istog u jednu od 5 mogućih kategorija: arch, left loop, right loop, tented arch i whorl.











Slika 1. Otisak u klasi: arch, left loop, right loop, tented arch, whorl

Preprocesiranje

Preprocesiranje podrazumeva postupak pripreme ulaznih podataka (slika) za klasifikaciju otiska prsta u jednu od 5 klasa. Za ovaj postupak je korišćena biblioteka *OpenCV*.

Koraci koji su primenjeni u toku preprocesiranja su:

- 1. CLAHE (Contrast Limited Adaptive Histogram Equalization) adaptivno izjednačavanje histograma, u cilju postizanja boljeg kontrasta na slici.
- Gabor filter filtriranje ulazne slike u cilju rekonstrukcije otiska i popunjavanja određenih nepotpunih i nejasnih grebena. Filtriranje je izvršeno uz pomoć 8 jezgara veličine 21x21, gde se svaki filter razlikuje od prethodnog u orijentaciji za 22.5 stepeni. Nakon primene svakog od filterskih jezgara dobija se slika na kojoj su izraženi samo oni grebeni koji imaju istu orijentaciju kao i jezgro kojim se vrši filtriranje.



















Slika 2. Jezgra korišćenih filtera



Slika 3. Slika pre procesiranja



Slika 4. Slika nakon procesiranja

Metodologije klasifikacije

U sistemu je korišćena konvoluciona neuronska mreža, ZFNet (modifikacija arhitekture AlexNet), sa modifikacijom broja neurona u prvom i drugom potpuno povezanom sloju (sa 4096 na 784 neurona). Mreža je implementirana pomoću biblioteka Keras i TensorFlow. Korišćena je u cilju treniranja klasifikatora koji na osnovu ulazne vrednosti vrši predikciju klase.

Skup podataka koji se koristi za obučavanje klasifikatora je podeljen na trening skup i validacioni skup u odnosu 80% : 20%, pri čemu je izvršena stratifikovana podela nad svakim (broj instanci svake klase je jednak).



Slika 5. Arhitektura konvolucione mreže

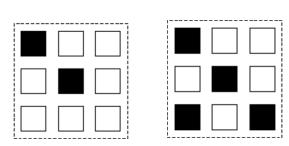
Metodologije autentikacije

U cilju pripreme ulazne slike za izdvajanje ključnih tačaka otiska, neophodno je izvršiti skeletonizaciju slike nad kojom je prethodno urađeno opisano preprocesiranje. Skeletonizacija podrazumeva maksimalno stanjivanje grebena otiska, sve do linija debljine 1 pixel.

Nakon izvršene pripreme ulazne slike, prelazi se na algoritam izdvajanja ključnih tačaka otiska prsta - Crossing number. Ovaj algoritam se zasniva na upotrebi matrice susedstva veličine 3x3 u čijem je centru crni piksel. Nakon izračunavanja vrednosti CN, određuje se da li je centralni crni piksel ključna tačka, kao i kojoj od moguće dve kategorije pripada: bifurkacijama ili završecima grebena.

$$CN=0.5\sum_{i=1}^{8}|P_i-P_{i+1}|, \quad P_9=P_1$$

Slika 6. Jednačina određivanja CN vrednosti

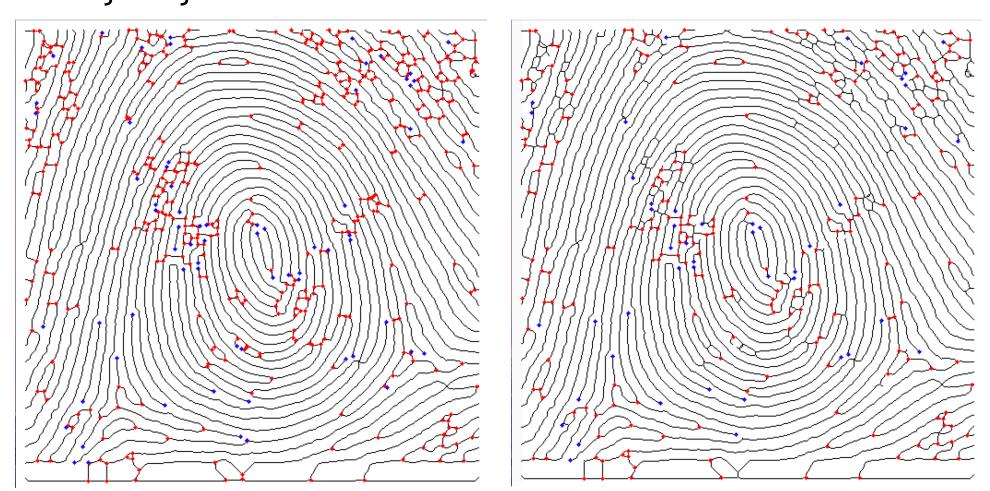


Slika 7. Matrica susedstva za završetak grebena

P ₄	P ₃	P ₂
P ₅	Р	P ₁
P ₆	P ₇	P ₈

Slika 8. Matrica susedstva

Kada su izdvojene ključne tačke opisanim algoritmom, prelazi se na uklanjanje "lažnih ključnih tačaka". Pravilo za uklanjanje je da se izbacuju sve susedne bifurkacije i završeci grebena koji se nalaze na rastojanju manjem od 6 pixela, jer je empirijski utvrđeno da je prosečna debljina grebena na otisku 6 pixela, stoga su moguće samo bifurkacije i završeci grebena na većoj udaljenosti.



Slika 9. Skeletonizacija sa svim ključnim tačkama (levo) i nakon uklanjanja lažnih ključnih tačaka (desno)

Poslednji korak je pronalaženje zajedničkih tačaka, koristeći ORB (*oriented BRIEF*) detektor i deskriptor ključnih tačaka, na osnovu zadatih nizova ključnih tačaka dva otiska koja je neophodno autentifikovati.

Rezultati

U procesu klasifikacije je postignuta tačnost od 40% nad testom od 100 slika (izvršena je stratifikovana podela testnog skupa). Procenat tačnosti će se u budućem radu poboljšati dodatnim fazama u preprocesiranju (primenom većeg broja filterskih jezgara - Gabor filter, kao i izračunavanjem orijentacije i frekvencije svakog od grebena), kao i u korišćenju konvolucione mreže VGG-19. U procesu autentikacije postignuta je tačnost od 78% nad originalom i 47% nad adekvatnim instancama otiska, kreiranih na dva različita načina. Narednim radom, upotrebom neuronske mreže ili evolutivnog algoritma, povećaće se tačnost.