# Automatsko prilagođavanje klasifikatora rukom pisanog teksta pojedinačnim korisnicima

Student: Milan Čugurović 1009/2018

**Mentor: Mladen Nikolić** 

#### Uvod

- Realan problem
- Onlajn/oflajn
- Scenario upotrebe zahtevi
- Konvolutivne neurnonske mreže
- Algoritam K najbližih suseda
- Algoritam klasterovanja K sredina

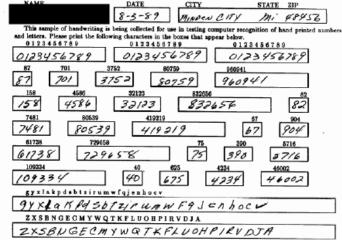
#### Osnovne ideje

- Bazni klasifikator: CNN
- 'Parsirati' stil pisanja svakog od korisnika
  - Stil pisanja karaktera? (uključena CNN)
- Specifična podela:
  - Trening skup za bazni klasifikator
  - Validacioni skup za bazni klasifikator
  - Skup za primenu:
    - Skup za prilagođavanje
    - Skup za testiranje

#### Skup podataka

- Problemi
- Nist Special Database 19 (1995)
- ETH Zurich database (2018)
- IAM Handwriting Database?

#### HANDWRITING SAMPLE FORM



Please print the following text in the box below:

We, the People of the United States, in order to form a more perfect Union, establish Justice, insure domestic Tranquillity, provide for the common Defense, promote the general Welfare, and accure the Blessings of Liberty to ourselves and our posterity, do ordain and establish this CONSTITUTION for the United States of America.

We, the people of the United States, Moderto form a more perfect Union, establish Justice, Insure domestic Tranquility, Provide for the common Defense, promote the general Welfare, and Secure the Blessings of Liberty to ourselves and our Posterity, do ordain and establish this Constitution for the United States of America.

Sentence Database

A01-122

"My. Powell finds it easier to take it out of mothers, children and sick people than to take on this war industry," Mr. Brown commenced icity. "Let us have a full inquirit into the cost of drugs and the pharmaceurical intensery." The health of children today excel mush on the welfare fixed scheme. It was maintained during the war. New in samilicious of Toys allborne it consend it could not be carried on.

" the Dowall finds It easier to take it out of mothers, childrens and cick people than to take on this year the industrie," I'm. Born commental icity, a letue have a full inquiry into the cost of drugs and the pharmaceutical industry." The health of children today owned much to the welfare final scheme. It was a main tained during the was. Now in conditions of Tory offluence it seemed it could not be carried or.

Name Alexander Debut

#### Pregled metoda

- Trening i validacioni skup
  - Stil pisanja svakog pojedinačnog karaktera
- Za svakog autora skupa za primenu:
  - Skup za prilagođavanje istorija pisanja
  - Skup za prilagođavanje alternativni klasifikatori i njihovi vektori poverenja
  - Skup za testiranje:
    - Primarno i alternativna predviđanja
    - Izbor najpouzdanijeg
    - Ažuriranje vektora poverenja

# Klasterovanje stilova pisanja pojedinačnih karaktera

- Način poboljšanja (stil pisanja)?
- Motiv:
  - Konačan skup varijacija za 'a' (svi)
  - Dva razna 'a' (jedan)
- Skupovi slika sa istim labelama
- Trening i validacioni skup za bazni klasifikator

## Klasterovanje stilova pisanja pojedinačnih karaktera

- Dobra reprezentacija karaktera?
  - Naivni pristup: slika
  - Naprediniji pristup? (novi prostor atribta, profinjen)
- Algoritam K sredina
  - k = min(30; 1 + max(n/1000; 4))(evaluacija kvaliteta klasterovanja)
  - Težišta klastera stil pisanja
  - Euklidska metrika

#### Kreiranje istorije pisanja

- Kada bazni CNN za trenutnog korisnika greši, i kako te greške ispraviti?
- Faza upotrebe modela (novi korisnici)
- Stil pisanja konkretnog karaktera od strane konkretnog korisnika
  - Imam stil pisanja karaktera
- Skup za prilagođavanje vs skup za testiranje

#### Kreiranje istorije pisanja

- Ulazna slika:
  - (ispravna labela, predviđanje CNNa)
  - Izlazi neurona pretposlednjeg sloja baznog CNN
    - Najbliži klaster koji odgovata ispravnoj labeli
    - Interpretacija
  - Prosek\* težišta klastera za svaki uređeni par

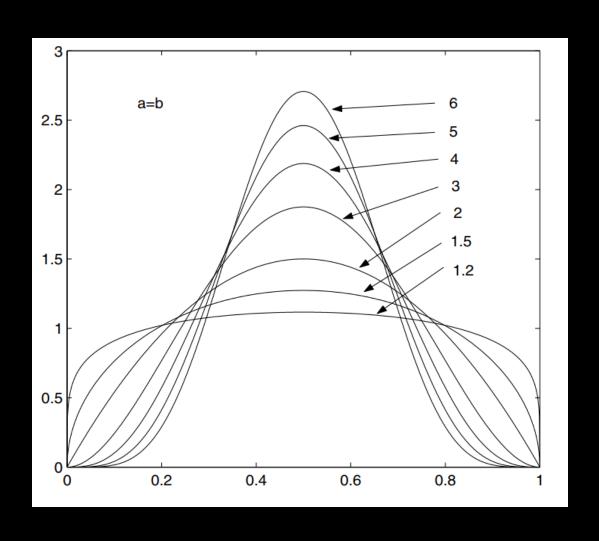
#### Upotreba istorije pisanja

- Upotreba upravo kreirane istorije pisanja
- Kada verovati baznom CNN a kada modifikovati njegova predviđanja i kako?
- Metod poboljšanja:
  - Fokus na baznu CNN
  - Alternativni klasifikatori metoda K najbližih suseda, za razno k
- Vektor poverenja baznog i alternativnih klasifikatora

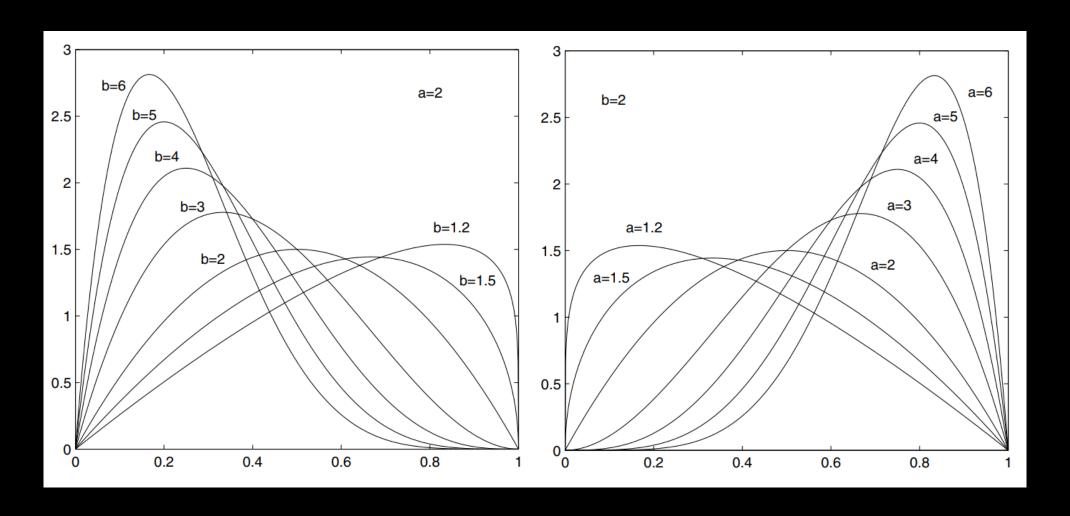
#### Vektor poverenja klasifikatora

- Niz očekivanja beta raspodela (62/70)
- Procena pouzdanosti klasifikatora prilikom predviđanja svake od labela
- Za svaku labelu kreira se po jedna beta raspodela
- Matematičko očekivanje
- Skup za prilagođavanje
  - Originalne labele, predviđanja
  - Realan scenario, ispravke

### Vektor poverenja



### Vektor poverenja



#### Upotreba istorije pisanja

- Simultana predviđanja
- Verujemo onom klasifikatoru koji za datu sliku ima najveću pouzdanost za labelu koju predviđa
- Konkretna slika CNN predvidi l
- Korisnikova istorija pisanja
  - (l, .\*)
  - (predviđena labela, ispravna labela)
  - Za svako k, nad tim vektorima pokrećemo KNN (u odnosu na ispravne labele)
- Vektor poverenja za svaki
- Ažuriranje parametara\*

#### Evaluacija rešenja

- NIST Special Database 19: 2.3%-2.5%
  - 3600 autora, 62 labele, 225 slika/korisniku, 3.6 slika/korisnik x labela
- Deepwriting Dataset ETH Cirih: 2.7%
  - 294 autora, 70 labela, 1349 slika/korisniku, 19.2 slika/korisnik x labela
- Izuzetno mali resursi (knn)
- Bez retreniranja mreže (uređaji bez grafičkih karti)
- "Superskalabilnost"

## Poređenje sa najboljim poznatim rezultatima

- Prevazilazi sve dosadašnje rezultate objavljene na NISTu (28x28)
- Neki od njih:
  - 2011. godine, ansambl CNN: 88.12%
  - 2012. godine, mreža sa više stubaca procesiranja: 88.37%
  - 2017. godine, CNN+SVM: 88.32%
  - 2018. godine, KNN+Random Forest: 75%
- 87.35% -> 89.60%

## Poređenje sa najboljim poznatim rezultatima

- Ni jedan od prethodnih radova ne bavi se poboljšanjem klasifikatora oflajn rukom pisanog teksta
- Ni jedan od radova ne koristi direktno stil pisanja korisnika
- Na skupu podataka NIST ne postoje takvi radovi
- Na ETH Cirih skupu podataka ne postoje objavljeni rezultati klasifikacije
- Postoje radovi koji se bave poboljšanjem klasifikatora oflajn rukom pisanog teksta
  - Nisu testirani na NIST/ETH
  - Ne uzimaju stil pisanja u obzir

#### Budući rad

- Transfer učenja (meta learning)
- Učenje na malim skupovima podataka (few-shot learning)
- Prilagođavanje trenutnom korisniku
- Small sample analiza:

#### Teorema o robusnosti (neprekidnosti); Elementarna varijanta

**Teorema.** Neka je M klasifikacioni model predstavljen neuronskom mrežom koji na konkretnom skupu podataka<sup>1</sup>, označimo ga sa D, ostvaruje preciznost  $p,p\in[0,1]$ . Neka je  $\overline{M}$  poboljšanje tog modela, kreirano na način opisan u radu, koje ostvaruje povećanje preciznosti  $\Delta p>0$ . Tada za svaki klasifikacioni model N, predstavljen neuronskom mrežom, na istom skupu podataka ostvaruje preciznost p a njegovo poboljšanje  $\overline{N}$  kreirano na odgovarajući, opisan način, ostvaruje povećanje preciznosti  $\Delta p$  ako je model N " $\epsilon$  blizu" modelu M.

Drugim rečima, oko svakog modela čije poboljšanje ostvaruje neko, strogo veće od nule, povećanje preciznosti postoji " $\epsilon$  okolina" tako da za sve modele te okoline njihovo odgovarajuće poboljšanje takođe ostvaruje isto povećanje preciznosti.

milan\_cugurovic@matf.bg.ac.rs