# Rozpoznávání vlastního písma

Anna Kapitánová & Marcel Petráň

#### Úkol:

- Natrénovat neuronovu síť, která rozpozná vlastní písmo od cizího
- Přesnost sítě ověřit na testovacích, předem neviděných datech
- Zjistit, kolik trénovacích dat je dostačující
- Analýza, jak se liší mechanismus, který síť používá, od metod obecně používaných v písmoznalectví

# Grafognózie (písmoznalectví)

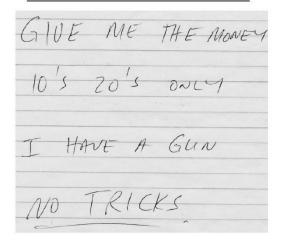
- Vědecký obor, který zkoumá a porovnává písmo
- Používá se k identifikaci pisatele
- Není to stejné jako grafologie pseudovědní obor, kde se předpokládá, že písmo zrcadlí duševní stav člověka včetně dlouhodobích charakteristik
- Anglicky: Forensic Handwriting Analysis



# Zkoumané znaky písma

- Tvary jednotlivých písmen
- Tlak na pero při psaní
- Velikost písma
- Sklon písma
- Mezery mezi znaky a jednotlivými slovy
- Mezery mezi jednotlivými řádky

#### **QUESTIONED HANDWRITING**



#### **KNOWN SAMPLES**

give me the money

tens twenty only

9 have a give

No Iricks

GIVE ME THE MONEY

10'S 20'S ONLY

I HAVE A GUN

NO TRICKS

# Postup při rozpoznávání písma

#### 1. Analýza

- Analýza známého a neznámého písma zvlášť
- Zkoumáme charakteristiky daného písma

#### 2. Porovnání

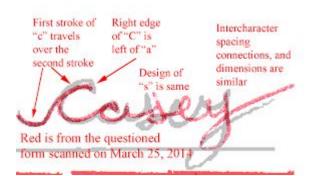
- Srovnání znaků z prvního kroku mezi písmy
- Porovnává se i gramatika, používané fráze, interpunkce, spelling

#### 3. Vyhodnocení

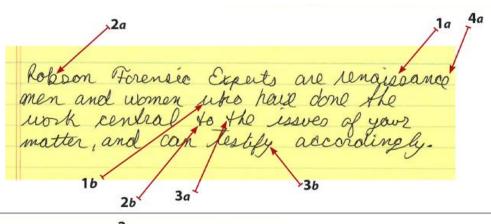
- Písmo je/není stejného pisatele
- Detailní zpráva o podobnostech a odlišnostech

#### 4. Verifikace

Stejný postup je proveden dalším nezávislým expertem



2a Robson Forensie Experts are renaissance men and women who have done the work central to the issues of your 16 3a 4a ,1a have done the work Central to the 16 3a 26



Robson Forensic experts are
renaissance men and women who
have done the work central to the
results of your metter, and can
testify accordingly

36

16

30

30

30

- 1 strukturální odlišnosti
- 2 odlišnost v navazování písmen
- 3 odlišnost ve sklonu písmen
- 4 baseline alignment odlišnost

#### **RESULT**:

Nejedná se o stejné písmo

# Náš přístup

- K úloze jsme přistupovali jako ke binárnímu klasifikátoru
  - 0 = cizí písmo
  - 1 = naše písmo
- Vyzkoušeli jsme dva přístupy:
  - 1. Rozpoznávání samostatných písmen, velkých i malých, ang. abecedy



2. Rozpoznávání úseků vět

paper and pepper vs His gaza stil held har

# Problémy při hledání datasetu

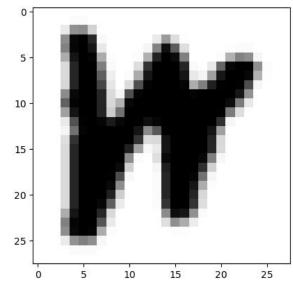
- Různá barva pozadí
- Rozdílné velikosti obrázků
- Různé rozlišení



### Dataset písmen - EMINIST

- Rozšířený MNIST dataset o písmena anglické abecedy
- Velikost obrázku 28x28
- Random jsme vybrali 4160 trénovacích obrázků a 1040 testovacích a invertovali barvu

Type	No. Classes	Training	Testing	Total
Digits	10	344,307	58,646	402,953
Uppercase	26	208,363	11,941	220,304
Lowercase	26	178,998	12,000	190,998
Total	62	731,668	82,587	814,255



https://www.nist.gov/itl/products-and-services/emnist-dataset

# Dataset písmen - náš

- 4160 trénovacích obrázků a 1040 testovacích
- Text psaný na grafickém tabletu na políčka velikosti 128x128 - resize na 28x28
- Velká i malá písmena anglické abecedy

aaaaaaaaa aaaaaaaaa aaaaaaaaa naaaaaaaaaaaaaaaaaa aaaaaaaaa aaaaaaaaa aaaaaaaaa aaaaaaaaa aaaaaaaaaa aaaaaaaaa



#### Dataset vět

- Velikost 1900x400
- Resize na 475x100
- Celkem:
  - 280 trénovacích obrázků
  - 120 testovacích obrázků

Though they may gather some

struggle, blood on the aistions and floor, and the

and positioning of

Everybody's fed up with the right

https://fki.tic.heia-fr.ch/databases/iam-on-line-handwriting-database

#### Dataset vět - náš

- Velikost 1900x400
- Resize na 475x100
- Psáno na grafickém tabletu
- Celkem:
  - 280 trénovacích obrázků
  - 120 testovacích obrázků

fellow-dreamer till you aweke me in the morning

After each show I am very scary morie, right?

origin never reveal it truthful experience say

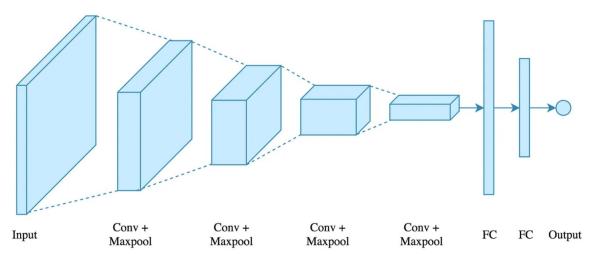
and solitude fautastic visolom wixord and

totally hideous dream barrier of silk there

fellow-dreamer till you

#### Konvoluční síť

- Jako druh NN jsme zvolili konvoluční neuronovou síť
- Binární klasifikátor
- Používají se k rozpoznávání struktur na obrázku



element of the image to its local neighbors, weighted by the kernel. In

#### Podobnosti mezi CNN a Písmoznalectvím

- Oboje se zaměřuje na vzory v písmu
  - Písmoznalectví se zaměřuje na jednotlivá písmena, sklon, velikost mezer apod.
  - CNN se učí vzory automaticky v průběhu učení
- Oboje je vlastně úkol klasifikace
  - Binárně rozpoznáváme je to moje písmo? ANO/NE
- Oboje vyžaduje proces trénování
  - Expertem v písmoznalectví se člověk stane po letech zkušeností a praxe
  - CNN čím více dat máme tím lepší máme výsledky natrénované neuronky na nových datech
- Oboje musí být komplexní
  - Nikdy nenapíšu jedno slovo úplně stejně

#### Architektura

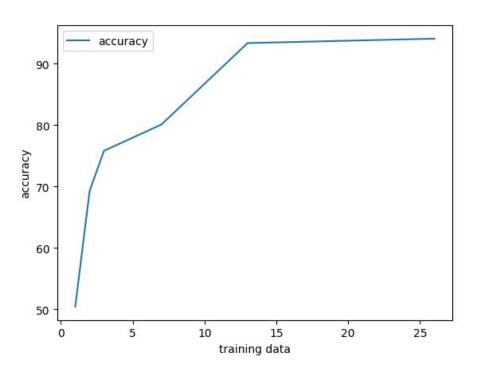
```
class CNN(nn.Module):
    def __init__(self):
        super(CNN, self).__init__()
        self.conv1 = nn.Conv2d(1, channels, kernel_size=kernel_size, stride=stride, padding=padding)
        self.pool = nn.MaxPool2d(kernel_size=2, stride=2, padding=0)
        self.fc1 = nn.Linear(pool_output_width * pool_output_height * channels, 128)
        self.fc2 = nn.Linear(128, 1)
    def forward(self, x):
        x = self.pool(F.relu(self.conv1(x)))
        x = x.view(-1, pool_output_width * pool_output_height * channels)
        x = F.relu(self.fc1(x))
       x = self.fc2(x)
        return x
```

# Výsledky na testovací sadě dat

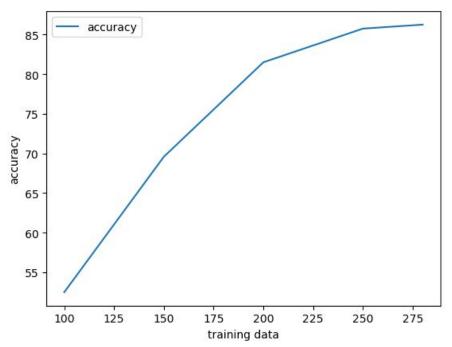
- Dosažená přesnost u písmen: 94%
- Dosažená přesnost u vět: 86%

#### Kolik minimálně dat stačí

#### Písmena:



#### Části vět:



#### Shrnutí

- Vytvořili jsme dva dostatečně velké datasety speciálně vytvořené pro tento úkol
- Zaměřili jsme se jak na rozpoznání samotných písmen, tak na rozpoznání celých částí vět
- Pomocí CNN se nám povedlo rozpoznat naše písmo od cizího s přesností
   86%

# Děkujeme za pozornost