#### Prepoznavanje vrste kancera

Metoda klasifikacije

N. Bogdanović

Univerzitet u Beogradu: MATEMATIČKI FAKULTET

13. septembar 2019

## Plan izlaganja

- 1 Uputstvo za korišćenje
- 2 Upoznavanje sa podacima i alatima Podaci i alati Atributi
- 3 Priprema podataka za obradu Problem prevelikog broja klasa Problem definisanja mutiranih gena Problem korelisanih atributa
- 4 Obrada Drveta odlučivanja Najbliži susedi Neuronske mreže Gausova klasifikacija
- 5 Zaključak

#### Uputstvo za korišćenje

- Iz konzole pokrenuti main.py
- Priprema podataka za anlizu (procenjeno vreme: 2h)
- Analiziranje bez preprocesiranja:
  - Drveta odlučivanja: 5 10 min
  - Najbliži susedi: 20 30 min
  - Gausova metoda: 5 min
  - Neuronske mreže: 45 min

#### Podaci i alati

- https://portals.broadinstitute.org/ccle/data
- CCLE\_ABSOLUTE\_combined\_20181227.xlsx
- ABSOLUTE\_combined.segtab: 20 kolona i 188,653 redova
- segtab\_annotations
- ABSOLUTE\_combined.table
- data\_original.xlsx
- Python: pandas, numpy, biblioteka IP-a

#### Atributi

- Sample
- Chromosome
- Start
- End
- Num\_Probe
- Length
- Modal\_HSCN\_1
- Modal\_HSCN\_2
- Modal\_HSCN\_TOTAL
- Subclonal\_HSCN\_a1

- Subclonal HSCN a2
- Cancer cell frac a1
- Ccf ci95 low a1
- Ccf\_ci95\_high\_a1
- Cancer\_cell\_frac\_a2
- Ccf\_ci95\_low\_a2
- Ccf\_ci95\_high\_a2
- LOH
- Homozygos\_deletion
- depMapID

## Problem prevelikog broja klasa

• LUNG: 38,882

• SALIVARY GLAND: 358

• FIBROBLAST: 1,164

• PLEURA: 1,529

• THYROID: 2,824

• PANCREAS: 6,943

• BONE: 3,579

• INTESTINE: 9,369

• SOFT TISSUE: 3,475

• ENDOMETRIUM: 5,277

• AUTNOMIC\_GANGLIA: 2.115

 $\begin{array}{l} {\rm HAEMATOPOIETIC\_AND\_LYMPHOID\_TISSUE:} \\ 27{,}115 \end{array}$ 

#### Problem prevelikog broja klasa

- 5% tačnosti
- Najbrojnije klase: HAEMATOPOIETIC\_AND\_LYMPHOID\_TISSUE i LUNG

Listing 1: Prečišćavanje klasa

```
y = df["sample"]
for item in y:
    if 'LU' in item:
        df["sample"][i] = 'LUNG'
    elif 'HA' in item:
        df["sample"][i] = 'LYPMH'
    else:
        df = df \cdot drop([i])
    i = i+1
    print(i)
```

## Problem definisanja mutiranih gena

• Start: 24,908,712

• End: 249,133,375

• Num Probes: 72,607

• Rešenje:

1 SeparateChromosomes.py

2 DefineGenes.py

3 MergeChromosomes.py

#### Problem definisanja mutiranih gena

Listing 2: Eksplicitno Definisanje gena

```
range_index = int(df['Length'].mean())
df = df.sort_values("Start")
df = df.reset_index(drop=True)

# g = 0 for the first file
# for the rest of them, g is appended
g = g+1
df.iloc[0, df.columns.get_loc('depMapID')] = g
start_old = df["Start"][0]
```

#### Problem definisanja mutiranih gena

Listing 3: Eksplicitno definisanje gena

```
n = len(df.index)
for i in range(1,n):
    start_new = df["Start"][i]
    if start_new != start_old and not
    (start_new < start_old + range_index):
        g = g + 1
        start_old = start_new
    df.iloc[i, df.columns.get_loc('depMapID')]
        = g</pre>
```

#### Problem korelisanih atributa

- Chromosome i Gene
- Start i End
- Num Probes i Length
- Modal HSCN 1 i LOH
- Modal\_HSCN\_2 i Modal\_Total\_CN
- Cancer\_cell\_frac\_a1, Ccf\_ci95\_low\_a1 i Ccf\_ci95\_high\_a1
- Cancer\_cell\_frac\_a2, Ccf\_ci95\_low\_a2 i Ccf\_ci95\_high\_a2

## Drveta odlučivanja

• Mera nečistoće: entropija

• Maksimalna dubina: 5

Tabela: Analiza drveta odlučivanja

	preciznost	f1-skor
LUNG	62.00%	71.00%
LYMPH	68.00%	53.00%

#### Najbliži susedi

• Veličina trening skupa: 95%

• Broj suseda: 9

• Euklidsko rastojanje

• Podjednak uticaj svih suseda

Tabela: Analiza modela k najbližih suseda

	preciznost	f1-skor
LUNG	64.00%	65.00%
LYMPH	61.00%	59.00%

#### Neuronske mreže

- Funkcija aktivacije: tangens hiperbolički
- Veličina skrivenig sloja: (10, 3)
- Stopa učenja: prilagodljiva
- Inicijalna stopa učenja: 4
- Maksimalan broj iteracija: 45

Tabela: Analiza MLP modela

	preciznost	f1-skor
LUNG	62.00%	69.00%
LYMPH	66.00%	56.00%

# Gausova klasifikacija

Tabela: Analiza modela dobijenog Gausovom klasifikacijom

	preciznost	f1-skor	tačnost
LUNG	58.00%	60.00%	65.74%
LYMPH	72.00%	70.00%	65.74%

# Zaključak

Da li je istraživanje uspešno?

- Prosečna preciznost pogađanja: 63%
- Ne: preciznost veća od 90%
- Da: upoznavanje sa osobinama kancerogenih tkiva
- Naredni koraci:
  - Pravila pridruživanja
  - Eksperimentisati sa različitim kombinacijama klasa
  - PCA amplifikacija
  - Poboljšati funkcionalnost definisanja gena

Hvala na pažnji!