#### Predikcija VTVF stanja

Istraživanje podataka u bioinformatici

Profesor: Gordana Pavlović - Lažetić

Student: Jelena Jeremić, 1099/2021

Matematički fakultet

## Sadržaj

- Zadatak
- Podaci
- 3 Priprema podataka
- 4 Modeli klasifikacije
- Rezultati
- 6 Zaključak

## Kratak pregled

- Zadatak
- 2 Podaci
- 3 Priprema podataka
- 4 Modeli klasifikacije
- 6 Rezultati
- 6 Zaključak



## Cilj i opis rada

- Naprasna srčana (SCD) smrt jedan je od najčešćih uzroka smrti i dešava se u roku kraćem od sat vremena od pojave prvih simptoma. Prevencija se ugradnjom defibrilatora (ICD) koji u odgovarajućim trenucima šalje električne impulse kako bi reaktivirao srčani rad
- Ventrikularna fibrilacija (VF) se dešava kada srce radi brzim, izuzetno nepravilnim ritmom, zbog potpunog poremećaja sprovodjenja srčanih impulsa. Često se ventrikularna fibrilacija javlja nakon pojave ventrikularne tahikardije (VT) (veoma brz rad srca), a često i sama ventrikularna tahikardija ukazuje na ozbiljnije poremećaje, poput lošeg snabdevanja srca krvlju, ili na stanje posle infarkta

## Cilj i opis rada

- Većina ljudi gubi svest za nekoliko sekundi i zahtevaju hitnu medicinsku pomoć. Bez reanimacije i vraćanja normalnog srčanog ritma, smrt nastupa za nekoliko minuta
- Cilj rada je pronaći parametre date kroz kliničku sliku pacijenta kako bi što sigurnije mogli predvideti VTVF stanje koje prethodi SCD-u

## Kratak pregled

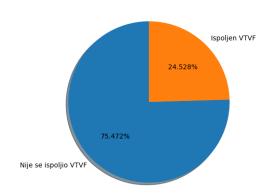
- 1 Zadatak
- 2 Podaci
- 3 Priprema podataka
- 4 Modeli klasifikacije
- 6 Rezultati
- 6 Zaključak



#### Podaci

- Dati su podaci 106 pacijenata. Od toga, kod 80 njih nije detektovano VTVF stanje
- Atributi: vreme\_do\_prve\_VT, vreme\_do\_prve ICD\_terapije i uzrok\_smrti su imali preko 70% nedostajućih vrednosti

#### Podaci



Slika1: Udeo pojave VTVF stanja

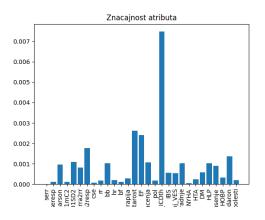
## Kratak pregled

- Zadatak
- 2 Podaci
- 3 Priprema podataka
- 4 Modeli klasifikacije
- 6 Rezultati
- 6 Zaključak

Radi lakšeg rada sa podacima prilikom klasifikacije, nominalni atributi su prebačeni u diskretne. Podaci za klasifikaciju su podeljeni na dva skupa.

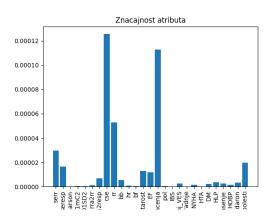
Prvi skup - podaci iz kojih su uklonjeni atributi koji su meusobno visoko korelisani i oni koji nisu od značaja za predikciju.

Drugi skup - dodatno pročišćen prvi skup, uklonjeni su atributi sa niskom varijansom.



Slika2: Značajnost atributa

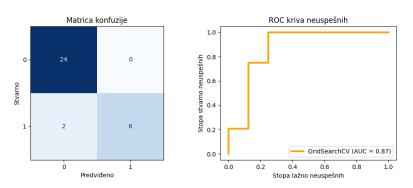
Dodatno, izdvojena su jos dva skupa podataka: - bez atributa dužina\_praćenja - bez atributa ICDterapija i vreme\_do\_prve\_ICDth



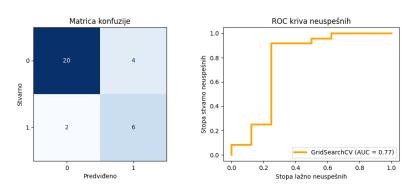
Slika3: Značajnost atributa nakon izbacivanja atributa koji sadrže podatke o ICD terapiji

## Kratak pregled

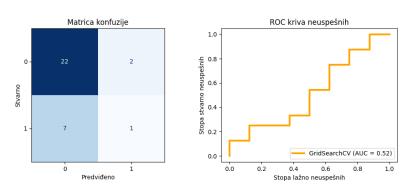
- Zadatak
- 2 Podaci
- 3 Priprema podataka
- 4 Modeli klasifikacije
- 6 Rezultati
- 6 Zaključak



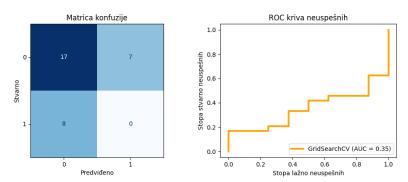
Slik4: Model sa zadržanim atributom dužina praćenja



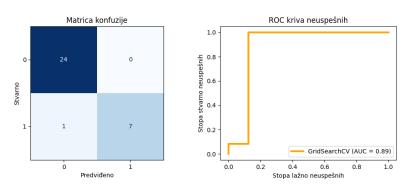
Slika5: Model bez atributa dužina praćenja



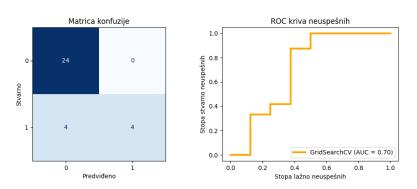
Slika6: Model bez atributa koji sadrže informacije o ICD terapiji



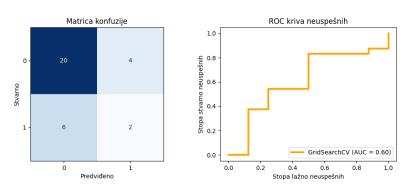
Slika7: Model bez atributa koji sadrže informacije o ICD terapiji i bez dužine praćenja



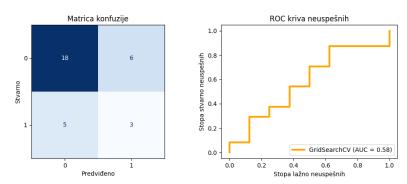
Slika8: Model sa zadržanim atributom dužina praćenja



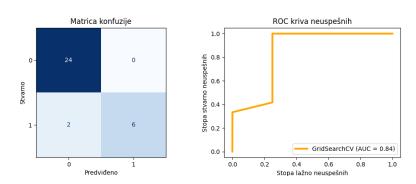
Slika9: Model bez atributa dužina praćenja



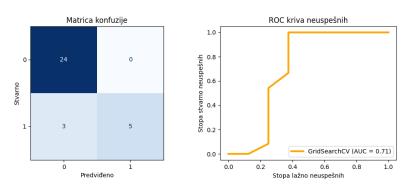
Slika10: Model bez atributa koji sadrže informacije o ICD terapiji



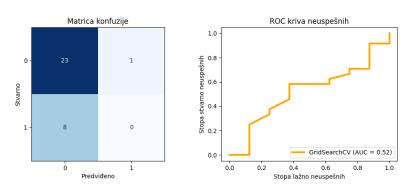
Slika11: Model bez atributa koji sadrže informacije o ICD terapiji i bez dužine praćenja



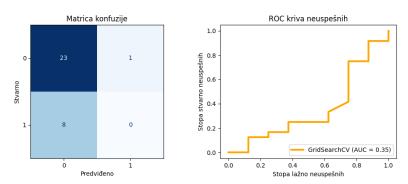
Slika12: Model bez atributa dužina praćenja



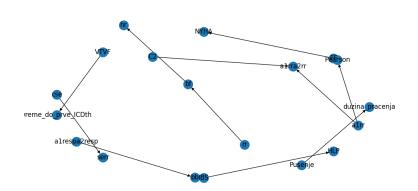
Slika13: Model bez atributa dužina praćenja



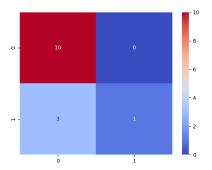
Slika14: Model bez atributa koji sadrže informacije o ICD terapiji



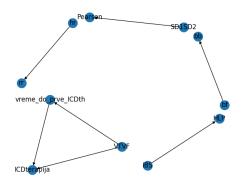
Slika15: Model bez atributa koji sadrže informacije o ICD terapiji i bez dužine praćenja



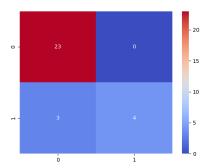
Slika16: PC estimator, korelacija zasnovana na Pearson-u



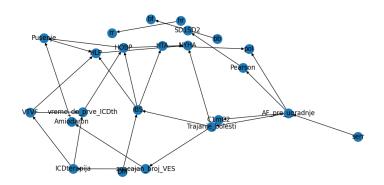
Slika17: PC estimator, matrica konfuzije



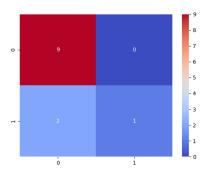
Slika18: PC estimator, funkcija pogotka K2



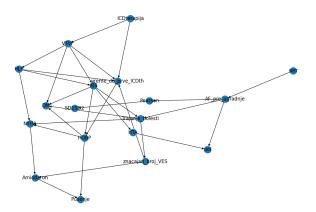
Slika19: PC estimator, funkcija pogotka K2



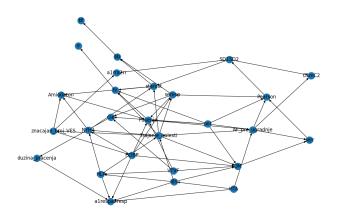
Slika20: HillClimber estimator



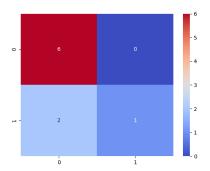
Slika21: HillClimber estimator



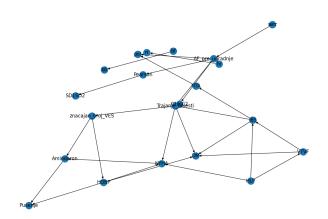
Slika22: HillClimber estimator, funkcija pogotka BDeuScore



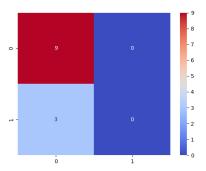
Slika23: HillClimber estimator, bez atributa koji sadrže informacije o ICD terapiji



Slika24: HillClimber estimator, bez atributa koji sadrže informacije o ICD terapiji



Slika25: HillClimber estimator, bez atributa koji sadrže informacije o ICD terapiji i bez dužine praćenja



Slika26: HillClimber estimator, bez atributa koji sadrže informacije o ICD terapiji i bez dužine praćenja

## Kratak pregled

- 1 Zadatak
- 2 Podaci
- Priprema podataka
- 4 Modeli klasifikacije
- 6 Rezultati
- 6 Zaključak



## Rezultati i zaključak

Atributi vreme\_do\_prve\_ICDth, ICDTerapija i dužina\_praćenja su visoko korelisani sa sa ciljnim atributom. Uklanjanjem ovih atributa, preciznost modela je u svakom algoritmu klasifikacije bila u nekoj meri narušena.

Kod Bajesa, uklanjanjem ova tri atributa, modeli su uspeli da pronau vezu izmeu ciljnog atributa i atributa HLP, cse, IBS, EM i DM.

## Kratak pregled

- 1 Zadatak
- 2 Podaci
- 3 Priprema podataka
- 4 Modeli klasifikacije
- 6 Rezultati
- 6 Zaključak



## Rezultati i zaključak

Kao najbolji modeli pokazali su se metod potpornih vektora i neuronske mreže. Kao najgori pokazao se Bajesov model. Korišćenje većeg skupa podataka bi verovatno doprinelo pronalaženju boljeg modela, zbog postojanja varijansi u rezultatima.