

Razlaga klasifikatorjev na podlagi podkonceptov

Nejc Mušič

Fakulteta za računalništvo in informatiko
Univerza v Ljubljani

Mentor: prof. dr. Marko Robnik Šikonja

10. september 2023

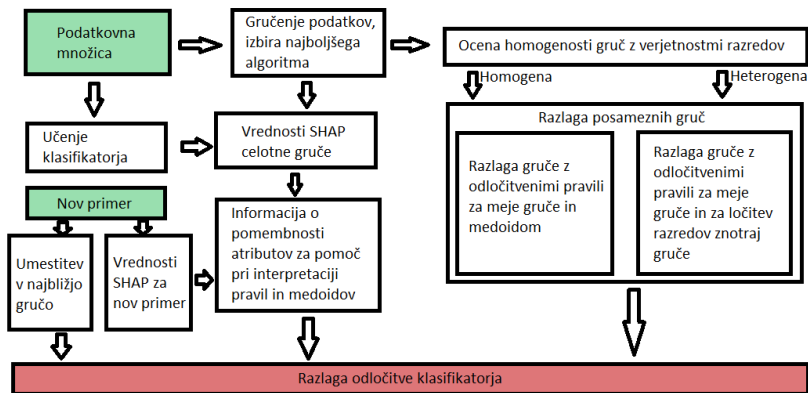
Pregled predstavitve

- 1 Motivacija
- 2 Postopek razlage
- 3 Uporabljene tehnologije
- 4 Podatkovne množice in gručenje
- 5 Razlaga klasifikatorja na podatkovni množici KDD99
- 6 Zaključki

Motivacija za interpretacijo klasifikatorjev

- Klasifikatorji imajo dobro točnost pri napovedovanju
- Zaradi kompleksnosti in narave modelov ne razumemo vzrokov za sprejeto odločitev
- Kritične odločitve potrebujejo razlago
- Ljudem razlaga modelov omogoči zaupati v odločitve

Postopek razlage



Primerjali smo:

- MDEC (Multidiversified Ensemble Clustering) se uporablja za gručenje visoko dimenzionalnih prostorov
- K-MEANS dobro gruči podatke sferičnih oblik
- DBSCAN (Density-Based Spatial Clustering of Applications with Noise) temelji na osnovi gostote podatkovnih točk v prostoru
- HDBSCAN (Hierarchical Density-Based Spatial Clustering of Applications with Noise) izvaja algoritem DBSCAN pri različnih vrednostih epsilon in najde gručenje, ki zagotavlja najboljšo stabilnost

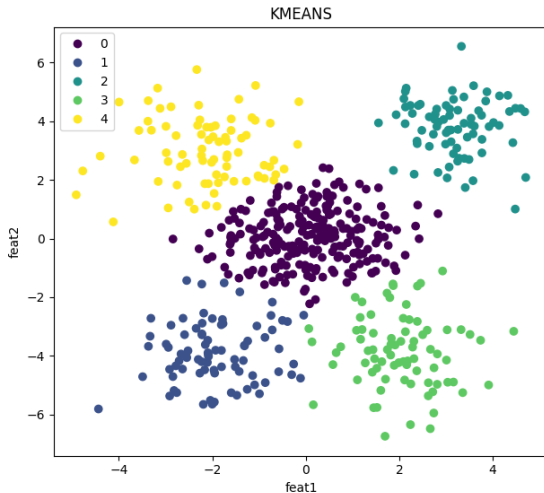
- Uporabimo za oceno gručenja in avtomatski izbor parametrov pri algoritmih gručenja
- Koeficient silhuete oceni, kako dobro so točke znotraj iste gruče povezane in kako dobro so razmejene od drugih gruč
- Indeks DBCV (Density-Based Clustering Validation) temelji na gostoti gruč in je primeren tudi za nepravilne oblike

- XGBoost (Extreme Gradient Boosting) kombinira moč odločitvenih dreves in tehnike gradientnega spusta
- Logistična regresija napoveduje verjetnosti, da bo določen vhodni primer spadal v enega izmed razredov

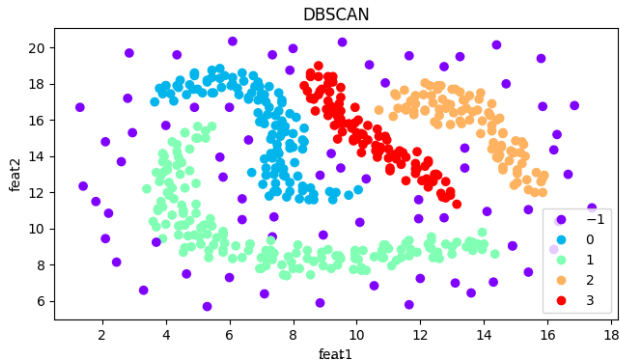
- Odločitvena pravila uporabimo, saj so lahko razložljiva z obliko "IF conditions THEN response"
- Medoide uporabimo za opis homogenih gruč, saj gre za tipičen primer in ponuja enostaven opis
- Vrednosti SHAP uporabimo pri interpretaciji medoidov in odločitvenih pravil v visokih dimenzijah, saj razložijo pomembnost atributov

- Tehniko t-SNE uporabimo za vizualizacijo visoko dimenzionalnih podatkov v nižjih dimenzijah
- Nesistematično preizkusimo tudi tehniko UMAP (Uniform Manifold Approximation and Projection) in PCA (Principal Component Analysis), a t-SNE vrne bolj ločene gruče
- Tehniko t-SNE uporabimo tudi za predprocesiranje visoko dimenzionalnih podatkov pri gručenju z algoritmi K-MEANS, DBSCAN in HDBSCAN

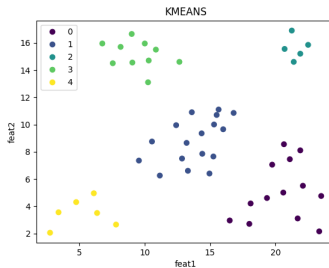
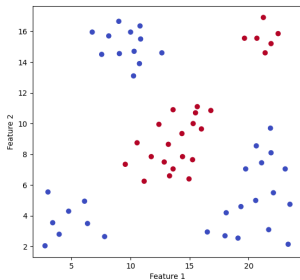
Podatkovna množica Krožne gruče



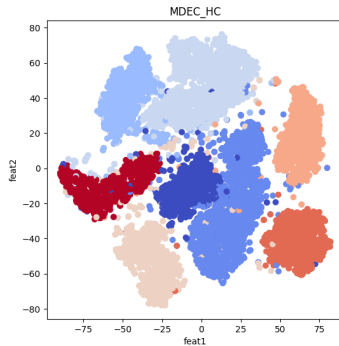
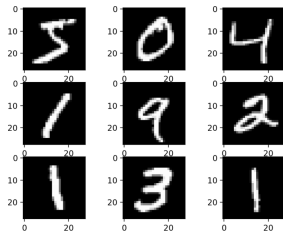
Podatkovna množica Trakovi 4-3



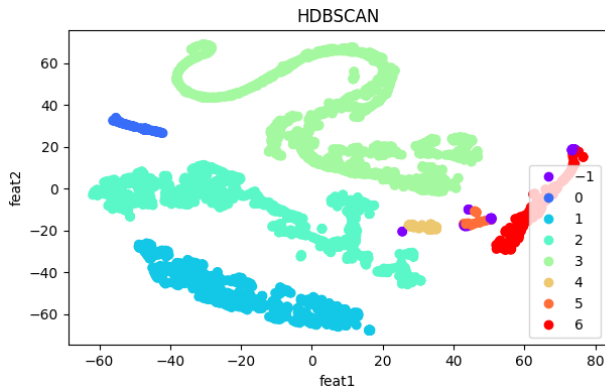
Podatkovna množica Homogene gruče



Podatkovna množica MNIST



Podatkovna množica KDD99



Pregled rezultatov algoritmov gručenja

Podatkovna množica	Najboljši algoritem	Smiselni rezultati
Krožne gručice	K-MEANS	HDBSCAN
Trakovi 4-3	DBSCAN	HDBSCAN
MNIST	MDEC	HDBSCAN

Razlaga klasifikatorja na podatkovni množici KDD99

- Podatkovna množica KDD99 je široko uporabljena pri razvoju sistemom za detekcijo vdorov in računalniško varnost
- Algoritem HDBSCAN je v kombinaciji s tehniko t-SNE našel sedem skupin (5 homogenih in 2 nehomogeni)
- Dve gruči imata večinske normalne mrežne povezave, ostale imajo večinske škodljive mrežne povezave
- Po izračunu vseh metod razlage odločitev klasifikatorja interpretiramo na podlagi novega primera (normalna povezava)
- Opišemo, kako se medoida normalnih mrežnih povezav razlikujeta od medoidov škodljivih mrežnih povezav
- Ogledamo si vrednosti SHAP, ki pomagajo pri interpretaciji odločitvenih pravil in medoidov
- Podamo dodatno primerjavo med medoidoma, ki pripadata normalnim mrežnim povezavam

Zaključki

- Pomembnost števila gruč pri nekaterih algoritmihi za gručenje in razlagi (preveč gruč: slabo razložljivi medoidi in pravila; premalo gruč: pretirana posplošitev)
- Medoidi so smiselni pri homogenih gručah, v visokih dimenzijah nepregledni in neintuitivni (pomagamo si z vrednostmi SHAP)
- V visokih dimenzijah imamo več podmnožic odločitvenih pravil, ki dobro ločijo gruče. Nekaterne značilke v pogojih niso pomembne.
- Postopek razlage težek za interpretacijo, saj veliko komponent razlage potrebuje človeško interpretacijo (oteženo v visokih dimenzijah)
- Struktura podatkov, ki jo pričakuje naša razlaga, je redka pri realnih podatkovnih bazah
- Postopek ni v celoti avtomatiziran (izbor algoritma gručenja, človeška interpretacija posameznih komponent razlage)
- Nepreglednost v visokih dimenzijah, težaven prikaz
- Izboljšave: dodatna razlaga gruč poleg (vizualizacija več primerov), dodatna predstavitev nečistih gruč, analiza atributov, avtomatsko preverjanje ali je razlaga aplikativna na podatkovno množico