



ANALIZA VELIKIH PODATAKA

školska 2025/2026 godina

Vežba 1: Uvod u predmet i instalacija neophodnog softvera

Tema 1: Rad sa numeričkim podacima pomoću NumPy biblioteke

Uvod u NumPy – kreiranje nizova (arrays), matematičke operacije, indeksiranje i reshaping. Prikaz razlike između običnih Python lista i NumPy nizova. Uvešćemo i rad sa manjim datasetovima kako bismo pripremili teren za rad sa realnim podacima sa Kaggle platforme u narednim vežbama.

Tema 2: Rad sa tabelarnim podacima pomoću Pandas biblioteke

Učitavanje i analiza podataka pomoću pandas – DataFrame i Series strukture. Uvoz CSV fajlova, prikaz prvih redova, filtriranje i sortiranje podataka. Studenti će početi da rade sa realnim podacima koji se preuzimaju sa Kaggle, uz praktične primere iz e-trgovine, recenzija, filmova itd.

Tema 3: Čišćenje i priprema podataka za analizu

Identifikovanje i uklanjanje nedostajućih vrednosti, duplikata, kao i konverzija tipova podataka. Rad sa vremenskim kolonama i transformacija tekstualnih podataka u brojeve. Objasnićemo važnost kvalitetne pripreme podataka za dalje analize i modeliranje.

Tema 4: Vizualizacija podataka pomoću Matplotlib i Seaborn

Pravljenje osnovnih grafika – linijski dijagrami, stubičasti grafikoni, histogrami i scatter plot-ovi. Kombinovanje Matplotlib i Seaborn biblioteka za efikasno prikazivanje veza između varijabli. Studenti će vizualno analizirati stvarne podatke i otkrivati obrasce ponašanja.

Tema 5: Grupisanje i agregacija podataka u Pandas-u

Rad sa `groupby()` metodom i pivot tabelama za kategorizaciju i agregaciju. Analiza vremenskih trendova i sezonskih obrazaca u podacima. Studentima će biti pokazano kako da efikasno analiziraju velike skupove podataka po grupama (po zemlji, kategoriji ili vremenu).

Tema 6: Klaster analiza i uvod u ne-nadzirano učenje

Uvod u ne-nadzirano učenje kroz algoritam K-Means. Normalizacija podataka i vizualizacija klastera pomoću scatter plot-ova. Objasnićemo kako algoritmi prepoznaju sličnosti između podataka bez prethodnog označavanja. Takođe, studenti će naučiti kako da interpretiraju rezultate klaster analize i kako da koriste ovu tehniku za otkrivanje skrivenih obrazaca u podacima.

Tema 7: Linearna regresija i analiza zavisnosti između varijabli

Objašnjenje koncepta linearne regresije i predikcija numeričkih vrednosti. Analiza metrika uspešnosti modela (MAE, MSE, R^2). Studenti će primeniti model na dataset iz stvarnog sveta i naučiti kako se gradi prediktivni model korak po korak. Takođe, biće prikazane tehnike za interpretaciju koeficijenata modela i kako da donesu zaključke na osnovu rezultata regresije.

Tema 8: Logistička regresija i binarna klasifikacija

Uvod u logističku regresiju kao osnovni klasifikacioni model. Studenti će raditi na binarnim klasifikacionim zadacima – npr. predikcija da li će korisnik otkazati uslugu, da li je komentar pozitivan/negativan i slično. Pokazujemo kako model funkcioniše i kako se ocenjuje (accuracy, confusion matrix, ROC AUC).

Tema 9: Višestruka regresija i značaj osobina (feature importance)

Primena više ulaznih karakteristika za poboljšanje preciznosti predikcije. Vizuelizacija uticaja pojedinačnih osobina na izlaznu promenljivu. Uvešćemo i koncept one-hot enkodiranja i skaliranja ulaznih podataka.

Tema 10: Analiza teksta i sentiment analiza

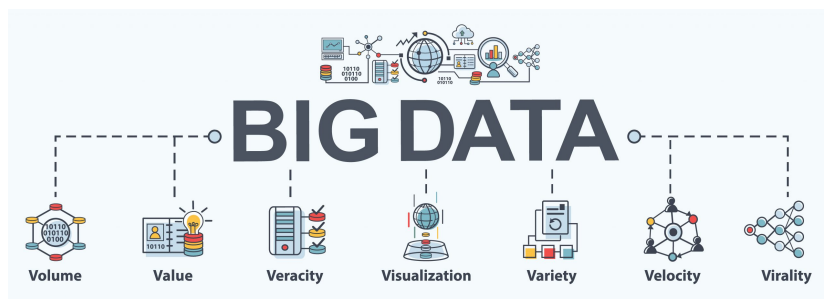
Uvod u obradu teksta (NLP) – čišćenje, tokenizacija, uklanjanje stop-reči i osnovni rad sa tekstualnim kolonama. Primena VADER alata za analizu sentimenta recenzija. Rad sa tekstualnim datasetovima preuzetim sa Kaggle-a ili otvorenih izvora.

Tema 11: Random Forest

Upoznavanje sa konceptom Random Forest modela i njegovom primenom u klasifikaciji. Objašnjenje rada algoritma kroz drveće odlučivanja i slučajni izbor osobina. Studenti treniraju model na binarnim klasifikacionim problemima i analiziraju metrike uspešnosti (confusion matrix, precision, recall, F1-score). Poseban akcenat se stavlja na feature importance i tumačenje modela.

Tema 12: XGBoost

Uvod u XGBoost – efikasni gradijentni boosting model. Prikaz razlike u odnosu na Random Forest. Studenti će optimizovati hiperparametre i upoređivati performanse modela na istom datasetu. Posebno ćemo obraditi praktične izazove poput overfitting-a i vremena treniranja na velikim skupovima podataka.



Sajt za skupove podataka: <https://www.kaggle.com/datasets>

Okrúženje gde ćemo raditi: <https://colab.research.google.com/>

Za offline rad, Visual Studio Code sa Python dodatkom ili PyCharm

<https://www.python.org/downloads/> i <https://www.jetbrains.com/pycharm/>

Načini polaganja:

- 2 kolokvijuma po 40 poena + lab vežbe i prisustvo 20 poena
- Pismeni ispit 80 poena + lab vežbe i prisustvo 20 poena
- Projekat 80 poena + lab vežbe i prisustvo 20 poena

Korisni linkovi:

https://www.w3schools.com/datascience/ds_python.asp

<https://www.youtube.com/watch?v=wUSDVGivd-8>

<https://www.coursera.org/learn/python-for-applied-data-science-ai>