

UČNI NAČRT PREDMETA / COURSE SYLLABUS	
Predmet:	Statistično učenje in modeliranje
Course title:	Statistical learning and modeling

Študijski program in stopnja Study programme and level	Študijska smer Study field	Letnik Academic year	Semester Semester
Podatkovne znanosti, magistrski študijski program druge stopnje	-	Drugi	Tretji
The second cycle masters study programme Data Sciences	-	Second	Third

Vrsta predmeta / Course type	Obvezni / Obligatory
Univerzitetna koda predmeta / University course code:	2-PZ-MAG-SUM-2020-06-30

Predavanja Lectures	Seminar Seminar	Vaje Tutorial	Klinične vaje work	Druge oblike študija	Samost. delo Individ. work	ECTS
35	-	45	-	-	130	7

Nosilec predmeta / Lecturer:	Doc. dr. Nuša Erman
------------------------------	---------------------

Jeziki / Languages:	Predavanja / Lectures:	Slovenski, angleški / Slovene, English
	Vaje / Tutorial:	Slovenski, angleški / Slovene, English

<b>Pogoji za vključitev v delo oz. za opravljanje študijskih obveznosti:</b>	<b>Prerequisits:</b>
<p>Pogoj za vključitev v delo predstavlja pridobljeno znanje pri predmetu Izbrana poglavja iz verjetnosti in statistike.</p> <p>Pogoj za pristop k pisnemu izpitu je pravočasna oddaja in pozitivno ocenjena seminarska naloga.</p>	<p>Knowledge obtained at Selected topics in probability and statistics is required for the inclusion in the work.</p> <p>Student has to submit seminar work within the due time. If the seminar work is positively graded, he/she is allowed to write the exam.</p>

<b>Vsebina:</b>	<b>Content (Syllabus outline):</b>
<p>Statistični modeli:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• opredelitev in namen,</li> <li>• ocenjevanje statističnih modelov,</li> <li>• ocenjevanje točnosti modela: kvaliteta prileganja modela podatkom, kompromis med pristranostjo in razpršenostjo.</li> </ul>	<p>Introduction to statistical learning:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• definition and purpose,</li> <li>• estimation of statistical models,</li> <li>• assessing model accuracy: measuring the quality of fit, the bias-variance trade-off.</li> </ul>

<p>Linearne regresijske metode:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• enostavna linearna regresija,</li> <li>• multipla linearna regresija</li> <li>• ocenjevanje točnosti ocen koefficientov,</li> <li>• ocenjevanje točnosti modela,</li> <li>• kvalitativni prediktorji,</li> <li>• razširitev linearnega modela: učinek interakcije,</li> <li>• izbira in regularizacija linearnega modela: izbira podskupine, metode krčenja (Ridge in Lasso regresija),, metode redukcije dimenzionalnosti podatkov (regresija glavnih komponent, metoda parcialnih najmanjših kvadratov).</li> </ul> <p>Posplošeno linearno modeliranje:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• pospoljeni linearni modeli; ocenjevanje, sklepanje,</li> <li>• Logit in Probit modeli,</li> <li>• Poissonova regresija</li> </ul> <p>Linearne klasifikacijske metode:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• logistična regresija,</li> <li>• multipla logistična regresija,</li> <li>• linearna diskriminantna analiza,</li> <li>• kvadratna diskriminantna analiza,</li> <li>• <math>k</math>-najbližjih sosedov,</li> <li>• primerjava klasifikacijskih modelov.</li> </ul> <p>Samovzorčenje:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• križno preverjanje</li> <li>• zankanje.</li> </ul> <p>Nelinearno modeliranje:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• polinomska regresija,</li> <li>• regresija zlepakov,</li> <li>• glajenje zlepakov,</li> <li>• lokalna regresija,</li> <li>• pospoljeni aditivni modeli.</li> </ul> <p>Drevesne metode:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• regresijska in klasifikacijska drevesa,</li> <li>• bagging, slučajni gozdovi, boosting.</li> </ul> <p>Nenadzorovano učenje:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• analiza glavnih komponent,</li> <li>• razvrščanje v skupine (metoda voditeljev, hierarhično razvrščanje).</li> </ul> <p>Uporaba sodobnih računalniških programov za napredno statistično analizo (R in RStudio).</p>
--

<p>Linear regression methods:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• simple linear regression,</li> <li>• multiple linear regression,</li> <li>• assessing the accuracy of the coefficient estimates,</li> <li>• assessing the accuracy of the model,</li> <li>• qualitative predictors,</li> <li>• extensions of the linear model: interaction effect,</li> <li>• linear model selection and regularization: subset selection, shrinkage methods (Ridge and Lasso regression), dimension reduction methods (principal components regression, partial least squares method).</li> </ul> <p>Generalized linear modeling:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• generalized linear models: estimation, inference,</li> <li>• Logit in Probit models,</li> <li>• Poisson regression.</li> </ul> <p>Linear classification methods:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• logistic regression,</li> <li>• multiple logistic regression,</li> <li>• linear discriminant analysis,</li> <li>• quadratic discriminant analysis,</li> <li>• <math>k</math>-nearest neighbors,</li> <li>• comparison of classification methods.</li> </ul> <p>Resampling methods:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• cross-validation,</li> <li>• bootstrap</li> </ul> <p>Non-linear modeling:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• polynomial regression,</li> <li>• regression splines,</li> <li>• smoothing splines,</li> <li>• local regression,</li> <li>• generalized additive models.</li> </ul> <p>Tree-based methods:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• regression and classification trees,</li> <li>• bagging, random forests, boosting.</li> </ul> <p>Unsupervised learning:</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• principal component analysis,</li> <li>• clustering methods (<math>k</math>-means clustering, hierarchical clustering).</li> </ul> <p>Application of state-of-the-art software for applied statistical analysis (R and RStudio).</p>
---

**Temeljni literatura in viri / Readings:**

- Hastie, T., Tibshirani, R. in Friedman, J.H. (2016): *The elements of statistical learning: data mining, inference, and prediction*, 2nd Edition. New York, Springer.
- Gareth, J., Witten, D., Hastie, R. in Tibshirani R. (2017): *An Introduction to Statistical Learning with Applications in R*, Corr. 7th ed. New York: Springer.
- Dunn, P.K. in Smyth, G.F. (2018): *Generalized Linear Models with Examples in R*. New York, Springer.
- Erman, N.: Prosojnice iz predavanj in gradiva z vaj pri predmetu Statistično učenje in modeliranje. Moodle, FIŠ.

#### Cilji in kompetence:

Učna enota prispeva k razvoju naslednjih splošnih in predmetno specifičnih kompetenc:

##### Splošne kompetence:

- sposobnost skrbeti za kakovost strokovnega dela skozi avtonomnost, samoiniciativnost, (samo)kritičnost, (samo)refleksivnost in (samo)evalviranje
- sposobnost fleksibilne uporabe znanja v praksi
- zmožnost artikulacije raziskovalnega problema in na tej podlagi sposobnost pridobivanja, selekcije, ocenjevanja in umeščanja novih informacij;
- uporaba ustreznih metodoloških pristopov za izvajanje, koordiniranje in organiziranje raziskav

##### Predmetno-specifične kompetence:

- poznavanje osnovnih in naprednih metod analize podatkov in poizvedovanja v podatkih
- obvladanje raziskovalnih metod, postopkov in procesov
- sposobnost izvedbe kvantitativne raziskave in analize podatkov z uporabo ustreznih statističnih metod in modelov s pomočjo primerne programske opreme

#### Objectives and competences:

*The instructional unit contributes to the development of the following general and subject-specific competences:*

##### General competences:

- the ability to manage quality of professional work through autonomy, initiative, as well as (self-)criticism, (self-)reflection and (self-)evaluation
- the ability of flexible usage of knowledge in practice
- the ability to articulate the research problem and correspondingly, obtain, select, evaluate and embed the new information;
- utilization of adequate methodological approaches to conduct, coordination and organization of research

##### Subject-specific competences:

- familiarity with the basic and applied data analysis and data inquiry methods
- competence in research methods, procedures and processes
- ability to perform quantitative research and data analysis using appropriate statistical methods and models and suitable software

#### Predvideni študijski rezultati:

Znanje in razumevanje:

Sposobnost študenta/študentke bo:

- v povezavi z drugimi predmeti bo poznal in razumel relevantna poglavja iz družboslovnega raziskovanja,

#### Intended learning outcomes:

Knowledge and understanding:

The ability of the student:

- to realize and understand the relevant chapters from the research in social science, data bases and data analytics.

<p>podatkovnih baz in podatkovne analitike.</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>• sposoben zavzeti stališče do ključnih etičnih vprašanj v raziskovalnem procesu in kritično vrednotiti konkreten primer</li> <li>• poznal in bil sposoben uporabiti izbrane metode in tehnike kvantitativnega raziskovanja na višjem nivoju</li> <li>• sposoben uporabe osnovne programske opreme za kvantitativno analizo</li> <li>• sposoben pripraviti in izvesti načrt kvantitativne raziskave: raziskovalno vprašanje, hipoteze, načrt zbiranja in obdelave podatkov, zbiranje in obdelava podatkov, diskusija o rezultatih</li> <li>• sposoben refleksije in kritičnega vrednotenja primernosti določene raziskovalne metode za analizo konkretnega problema</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>• to take a position on key ethical issues in the research process and to be critical in evaluating concrete examples;</li> <li>• to apply methods and techniques of quantitative research on higher level;</li> <li>• to use of basic software for quantitative analysis;</li> <li>• to prepare and implement a quantitative research plan: research questions, hypotheses, data collection and processing plan, collection and processing of data, discussion about the results;</li> <li>• reflection and critical evaluation of the appropriateness of certain research methods for the analysis of concrete problems</li> </ul>
---	---

#### Metode poučevanja in učenja:

- predavanja z aktivno udeležbo študentov (razlaga, diskusija, vprašanja, primeri, reševanje problemov)
- vaje, kjer študentje na enostavnih primerih ponovijo temeljne koncepte in metode, predstavljene na predavanjih
- laboratorijske vaje, kjer se študenti seznanijo s programskimi orodji za zbiranje in analiziranje podatkov

#### Learning and teaching methods:

- lectures with active students participation (explanations, discussion, questions, examples, problem solving);
- tutorials (students will recall, reinforce, and shed light on the concepts and methods taught on lectures);
- lab work (students will learn state of the art software for data collection and analysis).

Delež (v %) /

Weight (in %)

#### Načini ocenjevanja:

Način:		Delež (v %) /	Assessment:
Način: <ul style="list-style-type: none"> <li>• pisni izpit</li> <li>• seminarska naloga</li> </ul>		60 % 40 %	Type: <ul style="list-style-type: none"> <li>• written exam</li> <li>• seminar</li> </ul>

#### Reference nosilca / Lecturer's references:

- ERMAN, Nuša, GOLOB, Tea, JELOVAC, Dejan, RAKOVEC, Primož. The impact of internal dialogue on aggressive driving. *The social sciences*, ISSN 1993-6125. [Online ed.], 2020, vol. 15, iss. 3, str. 119-127

- ERMAN, Nuša, TODOROVSKI, Ljupčo. The effects of measurement error in case of scientific network analysis. *Scientometrics*, aug. 2015, vol. 104, iss. 2, str. 453-473.
- ERMAN, Nuša. Izbrani vidiki proučevanja znanstvenih omrežij : teorija in praksa. 1. izd. Ljubljana: Vega, 2015. 103 str.
- ERMAN, Nuša, KOROŠEC, Aleš, SUKLAN, Jana. Performance of selected agglomerative hierarchical clustering methods. *Innovative issues and approaches in social sciences*, Jan. 2015, vol. 8, no. 1, str. 180-204.
- ERMAN, Nuša, TODOROVSKI, Ljupčo, JEREV, Berta. Late somatic sequelae after treatment of childhood cancer in Slovenia. *BMC research notes*, May 2012, vol. 5, no. 254, str. [1-19].