

FIȘA DISCIPLINEI

1. Date despre program

1.1 Instituția de învățământ superior	Universitatea Babeș-Bolyai Cluj-Napoca
1.2 Facultatea	Facultatea de Matematică și Informatică
1.3 Departamentul	Școala Doctorală de Matematică și Informatică
1.4 Domeniul de studii	Informatică
1.5 Ciclul de studii	Doctorat
1.6 Programul de studiu / Calificarea	PROGRAMUL DE PREGĂTIRE BAZAT PE STUDII UNIVERSITARE AVANSATE

2. Date despre disciplină

2.1 Denumirea disciplinei (ro)	Metode computaționale inteligente pentru bunăstarea socială						
(en)	Computational Intelligent Methods for Social Good						
2.2 Titularul activităților de curs	Prof. Dr. Dioșan Laura						
2.3 Titularul activităților de seminar	Prof. Dr. Dioșan Laura						
2.4 Anul de studiu	1	2.5 Semestrul	1	2.6. Tipul de evaluare	E	2.7 Regimul disciplinei	DS/ opțională
2.8 Codul disciplinei	MDR8167						

3. Timpul total estimat (ore pe semestru al activităților didactice)

3.1 Număr de ore pe săptămână	3	Din care: 3.2 curs	2	3.3 seminar/laborator	1
3.4 Total ore din planul de învățământ	36	Din care: 3.5 curs	24	3.6 seminar/laborator	12
Distribuția fondului de timp:					ore
Studiul după manual, suport de curs, bibliografie și notițe					62
Documentare suplimentară în bibliotecă, pe platformele electronice de specialitate și pe teren					82
Pregătire seminarii/laboratoare, teme, referate, portofolii și eseuri					50
Tutoriat					14
Examinări					6
Alte activități:					-
3.7 Total ore studiu individual	214				
3.8 Total ore pe semestru	250				
3.9 Numărul de credite	10				

4. Precondiții (acolo unde este cazul)

4.1 de curriculum	<ul style="list-style-type: none"> Algoritmica, structuri de date, statistica, Inteligență artificială
4.2 de competențe	<ul style="list-style-type: none"> Abilitati medii de programare intr-un limbaj de nivel inalt

5. Condiții (acolo unde este cazul)

5.1 De desfășurare a cursului	<ul style="list-style-type: none"> Proiector
-------------------------------	---

5.2 De desfășurare a seminarului/laboratorului	<ul style="list-style-type: none"> • Pentru activitatea de laborator este nevoie de calculatoare cu o viteză de procesare cât mai mare.
--	--

6. Competențele specifice acumulate

Competențele profesionale	<p>CE1.3 Folosirea metodelor, tehnicilor și algoritmilor din inteligența artificială pentru modelarea soluțiilor unor clase de probleme</p> <p>CE1.4 Identificarea și explicarea tehnicilor și algoritmilor proprii inteligenței artificiale și folosirea acestora la rezolvarea unor probleme specifice</p> <p>CE1.5 Încorporarea modelelor și soluțiilor specifice inteligenței artificiale în aplicații dedicate</p>
Competențele transversale	<p>CT1 Aplicarea regulilor de muncă organizată și eficientă, a unor atitudini responsabile față de domeniul didactic-științific, pentru valorificarea creativă a propriului potențial, cu respectarea principiilor și a normelor de etică profesională</p> <p>CT2 Desfășurarea eficientă a activităților organizate într-un grup inter-disciplinar și dezvoltarea capacităților empatică de comunicare inter-personală, de relaționare și colaborare cu grupuri diverse</p> <p>CT3 Utilizarea unor metode și tehnici eficiente de învățare, informare, cercetare și dezvoltare a capacităților de valorificare a cunoștințelor, de adaptare la cerințele unei societăți dinamice și de comunicare în limba română și într-o limbă de circulație internațională</p>

7. Obiectivele disciplinei (reieșind din grila competențelor acumulate)

7.1 Obiectivul general al disciplinei	<ul style="list-style-type: none"> • Cursul are drept obiectiv evidențierea celor mai potrivite tehnici inteligente de rezolvare (precum algoritmi de optimizare, teoria jocurilor, învățare automată, sisteme de decizie) a problemelor sociale actuale din domeniul sănătății, bunăstării sociale, securitate și intimitate, durabilitate și sustenabilitate ecologică, etc.
7.2 Obiectivele specifice	<ul style="list-style-type: none"> • Cursul tratează aspecte teoretice și practice ale inteligenței artificiale. La sfârșitul cursului, studenții vor putea să <ul style="list-style-type: none"> o identifice provocările sociale care pot fi abordate cu algoritmi inteligenți și să aleagă cei mai potriviți algoritmi inteligenți o descrie metodele inteligente prezentate în cadrul cursului (incuzând concepte de bază, proiectarea și implementarea algoritmilor inteligenți) o modeleze provocările sociale ca probleme matematice rezolvabile cu algoritmi inteligenți și să adapteze acești algoritmi la probleme concrete o descrie criteriile de evaluare și metodologia de aplicare a metodelor inteligente pentru îmbunătățirea binelui social o conceapă prezentări scrise și orale ale proiectelor realizate

8. Conținuturi

8.1 Curs	Metode de predare	Observații
<ul style="list-style-type: none"> - Optimizare (Curs 1 - 3) <ul style="list-style-type: none"> o Formalizarea problemelor de optimizare o Tehnici de optimizare <ul style="list-style-type: none"> □ trecere în revistă tehnici cunoscute 	<p>Expunerea</p> <p>Conversația</p> <p>Problematizarea</p>	

- tehnici euristice și meta- euristice (scalabile, cooperative, paralele)
 - o Clase de problem de optimizare
 - optimizare combinatorială versus optimizare continuă
 - optimizare cu constrângeri
 - optimizare multi-criterială și multi-modală
 - o Probleme de optimizare
 - probleme de planificare (alocare de resurse, routing , scheduling)
 - exemple de probleme:
 - planificarea conservării mediului/habitatului
 - previzionarea resurselor în cloud
 - vehicle routing problem
 - nurse rostering
 - timetabling
 - traffic lights optimisation
 - inferența expresiilor regulate pentru prelucrarea textelor
 - detectarea comunităților în rețele sociale
 - sisteme de detecție a intrușilor
 - testare automată de programe
 - alinierea imaginilor
 - maximizarea influenței în rețelele sociale
- Teoria jocurilor (Curs 4-6)
 - o elemente de bază din teoria jocurilor (Joc, Jucător, Acțiune, Strategie, Câștig, Utilitate, Strategie dominantă, Strategie maximală, Strategie minimală, Echilibru Nash, Echilibru Stackelberg)
 - o modelarea jocurilor ca probleme de optimizare
 - o exemple de probleme:
 - securitatea și siguranța modelată cu ajutorul teoriei jocurilor
 - sisteme de supraveghere, inspectare, screening
 - modelarea comportamentului uman
 - alocarea resurselor prin cartografiere prin satelit și analiza datelor privind sărăcia
 - reducerea poluării, braconajului, defrișărilor
- Invatare automata (Curs 7 - 8)
 - o trecere în revistă tehnici cunoscute
 - o clasificare, clusterizare, modele probabilistice, regresie
 - o exemple de probleme:
 - predicția activităților ilegale
 - urban computing (rețele de transport, îmbunătățirea mobilității și siguranței)
 - sănătate (sisteme de decizie/diagnoză, sisteme de control, sisteme de monitorizare)
 - bunăstare publică (educație, dezvoltare economică, justiție, siguranță publică)
- Procese de decizie secvențiale (Curs 9 - 10)
 - o procese de decizie de tip Markov

<ul style="list-style-type: none"> o rețele neuronale recurente o exemple de probleme: <ul style="list-style-type: none"> □ managementul eco-sistemului □ siguranță prin conectivitate □ Smart vehicle connectivity for safety applications □ ML for 5G □ analiza și procesarea sentimentelor (în texte și gesturi) - Sisteme computaționale bazate pe automate celulare (Curs 11-12) <ul style="list-style-type: none"> o concepte de bază și proprietăți ale automatelor celulare o automatele celulare și filozofia modelelor computaționale o exemple de probleme: <ul style="list-style-type: none"> □ modelarea sistemelor chimice □ modelarea proceselor de creștere urbană □ modelarea fluxurilor în trafic □ modelarea strategiilor militare 		
<p>Bibliografie</p> <ol style="list-style-type: none"> 1. A. Hopgood, Intelligent Systems for Engineers and Scientists, CRC Press, 2001 2. T. M. Mitchell, Machine Learning, McGraw-Hill Science, 1997 3. D. J. C. MacKey, Information Theory, Inference and Learning Algorithms, Cambridge University Press, 2003 4. C. Bishop, Pattern Recognition and Machine Learning, Springer, 2006 5. P. F. Brown, S. Della Pietra, V. J. Della Pietra, and R. L. Mercer. The mathematic of statistical machine translation: Parameter estimation. Computational Linguistics, 19(2):263-311, 1994 6. Ilachinski, Andrew, 2001, Cellular Automata, Singapore: World Scientific Publishing. 7. Miller, John H. and Scott E. Page, 2007, Complex Adaptive System, Princeton, NJ: Princeton University Press. <p>Bradley, Stephen, Arnoldo Hax, and Thomas Magnanti. "Applied mathematical programming." (1977) link</p> <p>Nisan, Noam, et al., eds. Algorithmic game theory. Vol. 1. Cambridge: Cambridge University Press, 2007. link</p> <ol style="list-style-type: none"> 10. Christopher, M. Bishop. PATTERN RECOGNITION AND MACHINE LEARNING. Springer-Verlag New York, 2016. <p>Sutton, Richard S., and Andrew G. Barto. Reinforcement learning: An introduction. Vol. 1. No. 1. Cambridge: MIT press, 1998. link</p> <ol style="list-style-type: none"> 12. Papadimitriou, Christos H., and Kenneth Steiglitz. Combinatorial optimization: algorithms and complexity. Courier Corporation, 1998. 		
8.2 Laborator	Metode de predare	Observații
<p>Dezvoltarea unor proiecte</p> <ul style="list-style-type: none"> ● orientate spre aplicație <ul style="list-style-type: none"> o de exemplu: <i>Metode inteligente pentru limitarea defrișărilor</i> ● orientate spre metodele inteligente <ul style="list-style-type: none"> o de exemplu: <i>Rețele neuronale artificiale de profunzime pentru reducerea poluării</i> <p>Etapa 1 (saptamana 1 și 2)</p> <ul style="list-style-type: none"> - expunerea (de către cadrul didactic) tipurilor de probleme care ar putea fi rezolvate cu ajutorul unei metode inteligente 	<p>Conversația</p> <p>Algoritmizarea</p> <p>Descoperirea</p> <p>Studiul individual</p> <p>Exercițiul</p>	<p>Fiecare laborator dureaza 2 ore și se va desfășura o dată la 2 săptămâni</p>

<ul style="list-style-type: none"> - expunerea (de către cadrul didactic) a unor instrumentelor de rezolvare existente deja <p>Etapa 2 (saptamana 3 și 4)</p> <ul style="list-style-type: none"> - alegerea (de către student) a problemei și a instrumentului de rezolvare - discuții asupra acestei alegeri <p>Etapa 3 (saptamana 5 și 6)</p> <ul style="list-style-type: none"> - metodologia rezolvării unei probleme concrete (pași care trebuie urmați) <p>Etapa 4 (saptamana 7 și 8)</p> <ul style="list-style-type: none"> - alegerea datelor de testare <p>Etapa 5 (saptamana 9 și 10)</p> <ul style="list-style-type: none"> - rezolvarea problemei cu ajutorul instrumentului ales <p>Etapa 6 (saptamana 11 și 12)</p> <ul style="list-style-type: none"> - prezentarea proiectului 		
---	--	--

Bibliografie

13. A. Hopgood, Intelligent Systems for Engineers and Scientists, CRC Press, 2001
14. T. M. Mitchell, Machine Learning, McGraw-Hill Science, 1997
15. D. J. C. MacKey, Information Theory, Inference and Learning Algorithms, Cambridge University Press, 2003
16. C. Bishop, Pattern Recognition and Machine Learning, Springer, 2006
17. P. F. Brown, S. Della Pietra, V. J. Della Pietra, and R. L. Mercer. The mathematic of statistical machine translation: Parameter estimation. Computational Linguistics, 19(2):263-311, 1994
18. Ilachinski, Andrew, 2001, Cellular Automata, Singapore: World Scientific Publishing.
19. Miller, John H. and Scott E. Page, 2007, Complex Adaptive System, Princeton, NJ: Princeton University Press.
- Bradley, Stephen, Arnoldo Hax, and Thomas Magnanti. "Applied mathematical programming." (1977) link
- Nisan, Noam, et al., eds. Algorithmic game theory. Vol. 1. Cambridge: Cambridge University Press, 2007. link
22. Christopher, M. Bishop. PATTERN RECOGNITION AND MACHINE LEARNING. Springer-Verlag New York, 2016.
- Sutton, Richard S., and Andrew G. Barto. Reinforcement learning: An introduction. Vol. 1. No. 1. Cambridge: MIT press, 1998. link
1. Papadimitriou, Christos H., and Kenneth Steiglitz. Combinatorial optimization: algorithms and complexity. Courier Corporation, 1998.

9. Coroborarea conținuturilor disciplinei cu așteptările reprezentanților comunității epistemice, asociațiilor profesionale și angajatori reprezentativi din domeniul aferent programului

- Cursul respecta recomandările curriculare IEEE și ACM pentru studiile în informatică
- Cursul există în programa de studiu a numeroase facultăților de profil din întreaga lume
- Companiile de software consideră conținutul cursului ca fiind util în dezvoltarea abilităților de modelare și programare ale studenților

10. Evaluare

Tip activitate	10.1 Criterii de evaluare	10.2 metode de evaluare	10.3 Pondere din nota finală
10.4 Curs	<ul style="list-style-type: none"> • Cunoașterea conceptelor de baza ale domeniului 	Sustinere proiect	50%

	<ul style="list-style-type: none"> • Aplicarea principiilor inteligente din continutul cursului pentru rezolvarea problemelor complexe si dificile 		
10.5 Laborator	<ul style="list-style-type: none"> • Specificarea, proiectarea, implementarea si testarea metodelor inteligente • Rezolvarea efectiva a problemelor cu ajutorul metodelor anterior implementate 	Observarea sistematică a studentului în timpul rezolvării temelor de laborator si realizarii proiectului	50%
10.6 Standard minim de performanță			
<ul style="list-style-type: none"> • Fiecare student trebuie sa demonstreze ca a atins un nivel acceptabil de cunoastere si intelegere a domeniului, ca este capabil sa exprime cunostintele intr-o forma coerenta, ca are capacitatea de a stabili anumite conexiuni si de a utiliza cunostintele in rezolvarea unor probleme. • Pentru a promova examenul studentul trebuie să: <ul style="list-style-type: none"> o Realizeze cel puțin 70% din proiect 			

Data completării

30.06.2021

Semnătura titularului de curs

Prof. Dr. Dioșan Laura

Semnătura titularului de seminar

Prof. Dr. Dioșan Laura

Data avizării în Consiliul Școlii doctorale

07.07.2021

Semnătura directorului de Școală doctorală

Prof. dr. Gabriela Czibula

