

## FIȘA DISCIPLINEI

### 1. Date despre program

1.1 Instituția de învățământ superior	Universitatea Babeș-Bolyai Cluj-Napoca
1.2 Facultatea	Facultatea de Matematica și Informatică
1.3 Departamentul	Departamentul de informatică
1.4 Domeniul de studii	Informatică
1.5 Ciclul de studii	Licența
1.6 Programul de studiu / Calificarea	Informatică – limba de studiu română

### 2. Date despre disciplină

2.1 Denumirea disciplinei	Metode inteligente de rezolvare a problemelor reale						
2.2 Titularul activităților de curs	Conf. Dr. Dioșan Laura						
2.3 Titularul activităților de seminar	Conf. Dr. Dioșan Laura						
2.4 Anul de studiu	3	2.5 Semestrul	5	2.6. Tipul de evaluare	C	2.7 Regimul disciplinei	Optional

### 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	42	Din care: 3.5 curs	28	3.6 seminar/laborator	14
Distribuția fondului de timp:					ore
Studiul după manual, suport de curs, bibliografie și notițe					15
Documentare suplimentară în bibliotecă, pe platformele electronice de specialitate și pe teren					20
Pregătire seminariilor/laboratoare, teme, referate, portofolii și eseuri					15
Tutoriat					4
Examinări					4
Alte activități: .....					-
3.7 Total ore studiu individual		58			
3.8 Total ore pe semestru		100			
3.9 Numărul de credite		4			

### 4. Precondiții (acolo unde este cazul)

4.1 de curriculum	<ul style="list-style-type: none"> <li>Algoritmica, structuri de date, statistica</li> </ul>
4.2 de competențe	<ul style="list-style-type: none"> <li>Abilități medii de programare într-un limbaj de nivel înalt</li> </ul>

### 5. Condiții (acolo unde este cazul)

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

## 6. Competențele specifice acumulate

<b>Competențe profesionale</b>	<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>
<b>Competențe transversale</b>	<p><b>CT1</b> 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><b>CT2</b> 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><b>CT3</b> 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"> <li>Cursul are drept obiectiv îmbunătățirea automată a metodelor de rezolvare a problemelor</li> </ul>
7.2 Obiectivele specifice	<ul style="list-style-type: none"> <li>Cursul tratează aspecte teoretice și practice ale inteligenței artificiale. La sfârșitul cursului, studenții vor înțelege principiile de bază ale inteligenței artificiale și abordările algoritmice asociate și vor avea cunoștințe despre aplicații practice ale inteligenței artificiale.</li> </ul>

## 8. Conținuturi

8.1 Curs	Metode de predare	Observații
Instruire automată (Machine Learning - ML)	Expunerea Conversația Problematizarea	
<ul style="list-style-type: none"> <li>introducere în domeniul ML</li> <li>tipuri de probleme</li> </ul>	Expunerea Conversația Demonstrația didactică Algoritmizarea	
<ul style="list-style-type: none"> <li>metodologia rezolvării unei probleme cu ajutorul unui algoritm de ML</li> <li>aprecierea performanțelor unui algoritm de ML</li> </ul>	Expunerea Conversația Demonstrația didactică Algoritmizarea Problematizarea	
Principalele tipuri de algoritmi folosiți în ML	Expunerea Conversația Demonstrația didactică Algoritmizarea Problematizarea	
<ul style="list-style-type: none"> <li>învățare supervizată</li> <li>învățare ne-supervizată</li> </ul>	Expunerea Algoritmizarea Problematizarea	
<ul style="list-style-type: none"> <li>învățare semi-supervizată</li> <li>trăsduccție</li> <li>învățare multi-obiectiv</li> </ul>	Expunerea Algoritmizarea Problematizarea	
Tehnici și algoritmi de căutare a drumului optim	Expunerea Algoritmizarea Problematizarea	
<ul style="list-style-type: none"> <li>algoritmi clasici</li> <li>algoritmi heuristici</li> </ul>	Expunerea Conversația	
<ul style="list-style-type: none"> <li>algoritmi inspirați de natură</li> <li>alte tipuri de algoritmi</li> </ul>	Expunerea Conversația	

	Algoritmizarea Problematizarea	
Fundamentele și principiile manipulării roboților - modele computaționale pentru mișcare	Expunerea Demonstrația didactică Algoritmizarea Problematizarea	
- mecanica manipulării roboților și a brațelor robotice (kinematics) - analiza vizuală a mișcării	Expunerea Conversația Demonstrația didactică Algoritmizarea Problematizarea	
Analiza textelor - reprezentarea textelor - regăsirea informației utile în texte cu ajutorul algoritmilor (statistici sau de învățare)	Expunerea Conversația Algoritmizarea Problematizarea	
- procesarea limbajului natural (NLP) și regăsirea informației (IR)	Expunerea Conversația Demonstrația didactică Algoritmizarea Problematizarea	
Procesarea imaginilor - recunoașterea culorilor - recunoașterea imaginilor	Expunerea Conversația Demonstrația didactică Algoritmizarea Problematizarea	
- analiza imaginilor	Expunerea Conversația Demonstrația didactică Algoritmizarea Problematizarea	
Procesarea muzicii și a sistemelor muzicale	Expunerea Conversația Demonstrația didactică Algoritmizarea Problematizarea	
Procesarea informației multimedia continue (reprezentare digitală)	Expunerea Conversația Demonstrația didactică Algoritmizarea Problematizarea	
<b>Bibliografie</b> <ol style="list-style-type: none"> <li>1. S. Russell, P. Norvig, Artificial Intelligence: A Modern Approach, Prentice Hall, 1995</li> <li>2. C. Groșan, A. Abraham, Intelligent Systems: A Modern Approach, Springer, 2011</li> <li>3. M. Mitchell, An Introduction to Genetic Algorithms, MIT Press, 1998</li> <li>4. A. Hopgood, Intelligent Systems for Engineers and Scientists, CRC Press, 2001</li> <li>5. T. M. Mitchell, Machine Learning, McGraw-Hill Science, 1997</li> <li>6. James Kennedy, Russel Eberhart, Particle Swarm Optimisation, Proceedings of IEEE International Conference on Neural Networks. IV. pp. 1942–1948, 1995</li> </ol>		

7. Marco Dorigo, Christian Blum, Ant colony optimization theory: A survey, Theoretical Computer Science 344 (2005) 243 – 27
8. H.F. Pop, G. Șerban, Inteligență artificială, Cluj Napoca, 2004
9. D. J. C. MacKey, Information Theory, Inference and Learning Algorithms, Cambridge University Press, 2003
10. C. Bishop, Pattern Recognition and Machine Learning, Springer, 2006
11. T. Back. Evolutionary Algorithms in Theory and Practice. Oxford University Press, New York, 1996
12. 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
13. J. C. Burges. A tutorial on support vector machines for pattern recognition. In U. Fayyad, editor, Knowledge Discovery and Data Mining, volume 2, pages 121-167. Kluwer Academic, 1998
14. O. Chapelle. Support Vector Machines: Induction Principle, Adaptive Tuning and Prior Knowledge. PhD thesis, UPMC, 2004
15. T. Cormen, C. Leiserson, and R. Rivest. Introduction to Algorithms. MIT Press, 1990
16. D. E. Goldberg. Genetic Algorithms in Search, Optimization and Machine Learning. Addison Wesley, 1989

8.2 Laborator	Metode de predare	Observații
L 1. Strategii și metode inteligente de rezolvare a jocurilor	Conversația Algoritmizarea Descoperirea Studiul individual Exercițiul	Fiecare laborator dureaza 2 ore si se va desfasura o data la 2 saptamani
L 2. Rezolvarea unei probleme de clasificare cu ajutorul unei metode inteligente	Conversația Algoritmizarea Problematizarea Studiul de caz Cooperarea Studiul individual Exercițiul	
L 3. Rezolvarea unei probleme de clustering cu ajutorul unei metode inteligente	Conversația Algoritmizarea Problematizarea Descoperirea Simularea Studiul individual Exercițiul	
L 4. Rezolvarea unei probleme de mișcare a unui robot pe o suprafață cu ajutorul unei metode inteligente	Conversația Algoritmizarea Problematizarea Studiul de caz Brainstorming-ul Studiul individual Exercițiul	
L 5. Rezolvarea unei probleme de procesare a textelor cu ajutorul unei metode inteligente	Conversația Algoritmizarea Problematizarea Descoperirea Studiul de caz Studiul individual	

	Exercițiul	
L 6. Rezolvarea unei probleme de procesare a imaginilor cu ajutorul unei metode inteligente	Conversația Algoritmizarea Studiul de caz Simularea Studiul individual Exercițiul	
L 7. Evaluarea statistică a performanțelor unei metode inteligente în rezolvarea unei probleme cu exemplificare concretă pentru proiectul dezvoltat în timpul întregului semestru	Conversația Algoritmizarea Problematizarea Studiul de caz Brainstorming-ul Studiul individual Exercițiul	
<b>Proiect:</b> Alegerea unei probleme reale și rezolvarea ei cu ajutorul unei metode inteligente. Etapa 1 (saptamana 1 și 2) <ul style="list-style-type: none"> <li>- expunerea (de către cadrul didactic) tipurilor de probleme care ar putea fi rezolvate cu ajutorul unei metode inteligente</li> <li>- expunerea (de către cadrul didactic) instrumentelor de rezolvare existente deja</li> </ul> Etapa 2 (saptamana 3 și 4) <ul style="list-style-type: none"> <li>- alegerea (de către student) problemei și a instrumentului de rezolvare</li> <li>- discuții asupra acestei alegeri</li> </ul> Etapa 3 (saptamana 5 și 6) <ul style="list-style-type: none"> <li>- metodologia rezolvării unei probleme concrete (pași care trebuie urmați)</li> </ul> Etapa 4 (saptamana 7 și 8) <ul style="list-style-type: none"> <li>- alegerea datelor de testare</li> </ul> Etapa 5 (saptamana 9 și 10) <ul style="list-style-type: none"> <li>- rezolvarea problemei cu ajutorul instrumentului ales</li> </ul> Etapa 6 (saptamana 11 și 12) <ul style="list-style-type: none"> <li>- rezolvarea problemei cu ajutorul instrumentului ales</li> </ul> Etapa 7 (saptamana 13 și 14) <ul style="list-style-type: none"> <li>- prezentarea proiectului</li> </ul>	Conversația Algoritmizarea Problematizarea Studiul de caz Brainstorming-ul Studiul individual Exercițiul	
<b>Bibliografie</b> <ol style="list-style-type: none"> <li>1. S. Russell, P. Norvig, Artificial Intelligence: A Modern Approach, Prentice Hall, 1995</li> <li>2. C. Groșan, A. Abraham, Intelligent Systems: A Modern Approach, Springer, 2011</li> <li>3. A. Hopgood, Intelligent Systems for Engineers and Scientists, CRC Press, 2001</li> <li>4. T. Back. Evolutionary Algorithms in Theory and Practice. Oxford University Press, New York, 1996</li> <li>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</li> <li>6. J. C. Burges. A tutorial on support vector machines for pattern recognition. In U. Fayyad, editor, Knowledge Discovery and Data Mining, volume 2, pages 121-167. Kluwer Academic, 1998</li> <li>7. O. Chapelle. Support Vector Machines: Induction Principle, Adaptive Tuning and Prior Knowledge. PhD thesis, UPMC, 2004</li> <li>8. T. Cormen, C. Leiserson, and R. Rivest. Introduction to Algorithms. MIT Press, 1990</li> <li>9. D. E. Goldberg. Genetic Algorithms in Search, Optimization and Machine Learning. Addison Wesley, 1989</li> </ol>		

## 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"><li>• Cunoașterea conceptelor de bază ale domeniului</li><li>• Aplicarea principiilor inteligente din conținutul cursului pentru rezolvarea problemelor complexe și dificile</li></ul>	Sustinere proiect	50%
10.5 Laborator	<ul style="list-style-type: none"><li>• Specificarea, proiectarea, implementarea și testarea metodelor inteligente</li><li>• Rezolvarea efectivă a problemelor cu ajutorul metodelor anterior implementate</li></ul>	Observarea sistematică a studentului în timpul rezolvării temelor de laborator și realizării proiectului	50%
10.6 Standard minim de performanță			
<ul style="list-style-type: none"><li>• Fiecare student trebuie să demonstreze că a atins un nivel acceptabil de cunoaștere și înțelegere a domeniului, că este capabil să exprime cunoștințele într-o formă coerentă, că are capacitatea de a stabili anumite conexiuni și de a utiliza cunoștințele în rezolvarea unor probleme.</li><li>• Pentru a promova examenul studentul trebuie să:<ul style="list-style-type: none"><li>○ Realizeze cel puțin 70% din proiect</li></ul></li></ul>			

Data completării

10 aprilie 2016

Semnătura titularului de curs

Conf. Dr. Dioșan Laura

Semnătura titularului de seminar

Conf. Dr. Dioșan Laura

Data avizării în departament

.....

Semnătura directorului de departament

Prof. Dr. Andreica Anca