

FIȘA DISCIPLINEI¹⁾

1. Date despre program

1.1. Instituția de învățământ superior	Universitatea Petrol-Gaze din Ploiești
1.2. Facultatea	Litere si Stiințe
1.3. Departamentul	Informatică, Tehnologia Informației, Matematică, Fizică
1.4. Domeniul de studii universitare	Informatică
1.5. Ciclul de studii universitare	Master
1.6. Programul de studii universitare	Tehnologii avansate pentru prelucrarea informației

2. Date despre disciplină

2.1. Denumirea disciplinei	Tehnici avansate de data mining(2) – curs optional 4
2.2. Titularul activităților de curs	Conf.dr. mat. Marinoiu Cristian
2.3. Titularul activităților aplicative	Lector dr. Irina Ioniță
2.4. Anul de studiu	II
2.5. Semestrul*	4
2.6. Tipul de evaluare	C
2.7. Categoria formativă** / regimul*** disciplinei	S2/A

*numărul semestrului este conform planului de învățământ;

** fundamentală = F0; de domeniu = D1; de specialitate = S2; complementară = C3

***obligatorie = O; opțională = A; facultativă = L

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

3.1. Număr de ore pe săptămână	4	din care: 3.2. curs	2	3.3. Seminar/laborator	2
3.4. Total ore din planul de învățământ	48	din care: 3.5. curs	24	3.6. Seminar/laborator	24
3.7. Distribuția fondului de timp					ore
Studiu după manual, suport de curs, bibliografie și notițe					48
Documentare suplimentară în bibliotecă, pe platformele electronice de specialitate și pe teren					38
Pregătire seminarii/laboratoare, teme, referate, portofolii și eseuri					24
Tutoriat					14
Examinări					3
Alte activități					-
3.7. Total ore studiu individual	127				
3.8. Total ore pe semestru	175				
3.9. Numărul de credite	7				

4. Precondiții (acolo unde este cazul)

4.1. de curriculum	Analiza datelor, Tehnici Avansate de Data Mining
4.2. de competențe	Abilități matematice de nivel mediu (în special de analiză matematică, calculul probabilităților și de calcul statistic) Abilități de învățare și de utilizare a unui pachet de programe

¹⁾ Adaptare după Ordinul Ministrului educației, cercetării, tineretului și sportului nr. 5 703/2011 privind implementarea Codului național al calificărilor din învățământul superior, publicat în Monitorul Oficial al României, partea I, nr.880 bis / 13.XII.2011

5. Condiții (acolo unde este cazul)

5.1. de desfășurare a cursului	Sală cu dotare clasică
5.2. de desfășurare a seminarului/laboratorului	Sală cu calculatoare dotate cu software adecvat

6. Competențe specifice acumulate

Competențe profesionale	<ul style="list-style-type: none"> ➤ Dobândirea cunoștințelor, abilităților și atitudinilor necesare înțelegerii diverselor paradigme de modelare și dezvoltare a sistemelor socio-tehnice complexe din lumea reală și aplicării adecvate a acestora pentru a rezolva probleme din lumea reală; ➤ Dobândirea cunoștințelor fundamentale, teoretice și practice, necesare abordării problemelor complexe din lumea reală cu elemente avansate de inteligență artificială (data mining, inteligență computațională, pattern recognition etc.), precum și descoperirea interdisciplinarității inerente acestora și a gamei lor de aplicabilitate în analiza și procesarea avansată a datelor, în proiectarea produselor de orice tip etc. ➤ Dobândirea cunoștințelor fundamentale și abilităților aplicative privind analiza și procesarea datelor;
Competențe transversale	<ul style="list-style-type: none"> ➤ Folosirea eficientă a vocabularului profesional și a limbajului specific în domeniul informatic, în limba română și într-o limbă de circulație internațională, pentru comunicarea concisă și precisă cu reprezentanți ai unor medii profesionale diferite, dar și pentru prezentarea convingătoare a cunoștințelor, abilităților și valorilor proprii; ➤ Utilizarea de metode și tehnici eficiente de învățare, informare, cercetare, dezvoltare, inovare, dar și de autoevaluare, care să faciliteze valorificarea cunoașterii dobândite și creșterea potențialului propriu de evoluție personală și profesională. Adaptarea continuă și eficientă la schimbările conceptuale, tehnice și de paradigmă din domeniul informaticii, prin învățare pe tot parcursul vieții, în sisteme formale de educație, dar și în alte contexte;

7. Obiectivele disciplinei (reieșind din grila competențelor specifice acumulate)

7.1. Obiectivul general al disciplinei	Obiectivul principal al disciplinei constă în aprofundarea de către studenți a principalelor tehnici de data mining
7.2. Obiectivele specifice	<p>După parcurgerea disciplinei studenții vor putea să:</p> <ul style="list-style-type: none"> • descrie tehnicile de data mining predate • utilizeze un software care permite aplicarea tehnicilor de data mining • utilizeze tehnici de data mining și să interpreteze rezultatele obținute

8. Conținuturi

8.1. Curs	Nr.ore	Metode de predare	Observații
1.Elemente de Text Mining: pregătirea textelor pentru reprezentarea standard și procedee de reprezentare a documentelor	4	Expunere, studii de caz, conversație, dezbateri	

2.Algoritmul SVM (Support Vector Machine)	2	Expunere, studii de caz, conversație, dezbateri	
4. Rețele neuronale Fundamentul matematic al rețelelor neuronale (metoda gradientului descendent, perceptronul linear) Tipuri de rețele, rețele feedforward, algoritmul backpropagation	4	Expunere, studii de caz, conversație, dezbateri	
5.Serii de timp-metode de analiză și predicție	6		
4. Clusteri ierarhici și prin partiționare	4	Expunere, studii de caz, conversație, dezbateri	
5. Metode de agregare a modelelor: Bagging. Boosting. Stacking	4	Expunere, studii de caz, conversație, dezbateri	
Bibliografie			
1. Trevor Hastie, Robert Tibshirani, Jerome Friedman, <i>The elements of Statistical Learning</i> , Springer-Verlag, New York, 2001			
2. SergiosTheodoridis, Konstantinos Koutroumbas, <i>Pattern recognition</i> , Elsevier Inc., 2009			
3. Max Bramer, <i>Principles of Data Mining</i> , Springer Verlag, London Limited 2007			
4.Christopher Bishop, <i>Pattern recognition and Machine Learning</i> , Springer Science+Business Media, 2006			
5.Denis Enachescu, <i>Tehnicistatistice de data mining</i> , EdituraUniversitatii din Bucuresti, Bucuresti, 2003			
6. Eric Biernat, Michel Lutz, <i>Data Science: fondamentaux et etudes des cas- Machine learning avec Python et R</i> , Eyrolles Paris, 2016			
8.2. Seminar / laborator/proiect	Nr. ore	Metode de predare	Observații
1.Aplicații text mining	4	Expunere, studii de caz, conversație, dezbateri:aplicații pe calculator	
2. Aplicațicareutilizeazăalgoritmul SVM	2	Expunere, studii de caz, conversație, dezbateri:aplicații pe calculator	
3. Aplicațicare utilizeazărețele neuronale	4	Expunere, studii de caz, conversație, dezbateri:aplicații pe calculator	
4. Serii de timp:aplicațiide analizășipredicție	6		
5. Aplicațicareutilizeazăclusteri	4	Expunere, studii de caz, conversație, dezbateri:aplicații pe calculator	
6.Aplicații careutilizeazămetode de agregare a modelelor	4	Expunere, studii de caz, conversație, dezbateri:aplicații pe calculator	
Bibliografie			
1.Trevor Hastie, Robert Tibshirani, Jerome Friedman, <i>The elements of Statistical Learning</i> , Springer-Verlag, New York, 2001			
2. SergiosTheodoridis, Konstantinos Koutroumbas, <i>Pattern recognition</i> , Elsevier Inc., 2009			
3. Max Bramer, <i>Principles of Data Mining</i> , Springer Verlag, London Limited 2007			
4.Christopher Bishop, <i>Pattern recognition and Machine Learning</i> , Springer Science+Business Media, 2006			
5.Denis Enachescu, <i>Tehnicistatistice de data mining</i> , EdituraUniversitatii din Bucuresti, Bucuresti, 2003			
6. Eric Biernat, Michel Lutz, <i>Data Science: fondamentaux et etudes des cas- Machine learning avec Python et R</i> , Eyrolles Paris, 2016			

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

Tehniciile de data mining reprezintă o direcție relativ nouă în Informatică. Sprijinite puternic pe rezultatele mai vechi sau mai noi din domeniile statisticii matematice și ale inteligenței artificiale aceste tehnici sunt utilizate din ce în ce mai mult în lucrări de cercetare interdisciplinară datorită potențialului inovativ pe care-l oferă: extragerea cunoștințelor din uriașul volum de date acumulat de-a lungul timpului nu poate fi imaginată astăzi în afara utilizării acestor instrumente.

La ora actuală meseria de „miner în date” este practică de diverși specialiști (matematicieni, informaticieni, ingineri, economiști, medici, psihologi, geneticieni etc.) care au un minim de cunoștințe în domeniu și care sunt preocupați în valorificarea informațiilor acumulate în domeniul lor de activitate. Un statut bine conturat al specialistului în data mining este pe cale de a se definitiva (vezi, de exemplu <http://www.socdm.org/index.php/about-us/5-launch-announcement> sau http://www.allanalytics.com/author.asp?section_id=2587&doc_id=271335)

10. Evaluare

Tip activitate	10.1. Criterii de evaluare	10.2. Metode de evaluare	10.3. Pondere din nota finală
10.4. Curs	Calitatea prezentării subiectului și a răspunsurilor la examinarea finală	Examinare orală cu bilete	25%
10.5. Seminar/laborator/proiect	Calitatea activității desfășurate în cadrul laboratorului	Intrebari privitoare la modul de rezolvare a problemelor propuse in cadrul laboratorului	20%
	Calitatea răspunsurilor la testele de control	Teste de control pe parcursul semestrului	25%
	Calitatea proiectului elaborat în cadrul laboratorului	Prezentarea proiectului l pe calculator	20%
		Din oficiu	10%
10.6. Standard minim de performanță			
Studentul trebuie să:			
<ul style="list-style-type: none"> • descrie corect metodele de clasificare prezentate la curs • știe să utilizeze pachetul de programe prezentat la laborator pentru rezolvarea problemelor care pot fi soluționate utilizând metodele predate 			

Data completării

Semnătura titularului de curs

Semnătura titularului de seminar/laborator

15.09.2018

Conf. dr. Marinouiu Cristian

Lector dr. Ioniță Irina

Data avizării în departament

Semnătura directorului de departament

Conf. dr. Gabriela Moise