FIŞA DISCIPLINEI

COURSE SYLLABUS

1. DATE DESPRE PROGRAM

PROGRAM IDENTIFICATION DETAILS

1.1 Instituţia de învăţământ superior	UNIVERSITATEA DIN BUCUREȘTI
Higher education institution	UNIVERSITY OF BUCHAREST
1.2 Facultatea	FACULTATEA DE MATEMATICĂ ȘI INFORMATICĂ
Faculty	FACULTY OF MATHEMATICS AND COMPUTER SCIENCE
1.3 Departamentul	DEPARTAMENTUL DE INFORMATICĂ
Department	DEPARTMENT OF COMPUTER SCIENCE
1.4 Domeniul de studii	INFORMATICĂ
Field of studies	COMPUTER SCIENCE
1.5 Ciclul de studii	MASTER
Cycle of studies (degree)	MASTER
1.6 Programul de studii / calificarea	
Degree program / qualification	

2. DATE DESPRE DISCIPLINĂ

COURSE IDENTIFICATION DETAILS

2.1. Denumirea disci Course title	plinei	Anomaly Detection							
2.2. Titularul activităților de curs Course instructor				Paul Irofti, Cristian R	usu, An	drei Pătrașcu			
2.3. Titularul activităţilor de seminar / laborator / proiect Seminar instructor/Teaching assistant		iect	Paul Irofti, Cristian Rusu, Andrei Pătrașcu						
2.4. Anul de studio Year	ı	2.5. Semestrul Semester	ı		. Tipul de evaluare e of evaluation	E	2.7. Regimul disciplinei Course type	Continut 2) Content Obligativitate 3) Compulsoriness	DS DI

3. TIMPUL TOTAL ESTIMAT (ORE PE SEMESTRU) AL ACTIVITĂŢILOR DIDACTICE

ESTIMATED WORKLOAD (HOURS/SEMESTER)

3.1 Număr de ore pe săptămână Number of teaching hours/week		3	din care of which	3.2 C Cours		2	3.3 Seminar Seminar	1		
3.4 Total ore din planul de învăţământ Total number of teaching hours within the program		42	din care of which	3.5 C Cours		28	3.6 Seminar Seminar	14		
	ore studiu individual vorkload for individual study	138	3.8 Total of Total stude	•	emestru kload / seme	ester	180	3.9 N	umăr de credite	6
DISTRIB UŢIA	otadia aupa manaan suport ac tais, sisnograne gi notige				50					
UI DE	I Δdditional research (library electronic resources, no				e speci	alitate	și pe te	ren	34	
DISTRIBU TION OF	DISTRIBU Pregătire seminarii, teme, referate, portofolii și es				tical essays,	researd	ch pape	rs etc.)		50
INDIVIDU AL	DIVIDU Tutoriat (optional)									
STUDY WORKLO AD	DRKLO Evaluations / exams				4					
AD	Alte activităţi Other activities									

4. PRECONDIŢII

PRECONDITIONS

TRECORDING	
4.1 De curriculum	
Curriculum-related	
4.2 De competențe	Competențe de programare
Skills-related	Programming skills

5. CONDIŢII

CONDITIONS

5.1 De desfăşurare a cursului	Cursurile față în față se vor desfășura într-o sala cu calculator și videoproiector.	
For running the course	The face-to-face lectures will be held in a room with a computer and a video projector.	
5.2 De desfăşurare a seminarului	Seminariile față în față se vor desfășura într-o sală de laborator dotată cu calculatoare ce	
For running the seminar	au	
	instalat python și librăriile numpy și scikit-learn.	
	The seminar will be held in a laboratory room with computers, all which have python,	
	numpy and scikit-learn installed.	

6. COMPETENTE SPECIFICE ACUMULATE ACQUIRED SKILLS

6.1 Competenţe profesionale Professional skills	 Rezolvarea problemelor practice de detectare a anomaliilor folosind algoritmi de bază, metode, pachete software și biblioteci Antrenarea, testarea și utilizarea metodelor studiate pentru rezolvarea problemelor practice.
	 Solving anomaly detection practical problems using basic algorithms, methods, software packages, and libraries Training, testing and applying the studied methods to solve problems practice.
6.2 Competenţe transversale Cross-cutting skills	 Dezvoltarea gândirii critice; dezvoltarea capacității de a citi, înțelege și prelucra materialele literaturii de specialitate, atât în limba română, cât și în limba engleză. Stimularea gândirii analitice și sintetice; formarea abilităților de cercetător.
	 Development of critical thinking; development of the capacity to read, understand and process the information in the literature of the field, both in Romanian and in English. Stimulation of analytic and synthetic thinking; formation of research abilities

7. OBIECTIVELE DISCIPLINEI

COURSE GOAL & OBJECTIVES

7.1 Obiectivul general al disciplinei Course goal	 Familiarizarea studenților cu metode de detecția anomaliilor și utilizarea lor în rezolvarea problemelor practice. Introducing basic anomaly detection methods to students and solving practical applications that involve anomaly detection.
7.2 Objective specifice Course objectives	 Înțelegerea conceptelor de bază din domeniul detecției de anomalii. Înțelegerea tipurilor de probleme care pot fi rezolvate prin metode de detecție de anomalii
	 Understanding the basic anomaly detection concepts Understanding the class of problems that can be formulated and solved via anomaly detection methods

8. CONŢINUTURI CONTENT

8.1. Curs	Metode de predare	Observaţii
Course	Teaching methods	Remarks
1. Introducere în problema detecției anomaliilor: concepte	Prelegere pe baza unor slide-uri	
generale, exemple, motivare problemă	Lecture based on slides	
1. Introduction to the problem of anomaly detection: general		
concepts, examples, motivation		
2 . Algoritmi de bază		
2 . Basic algorithms		
3 . Bazat pe distanță: OC-SVM, SVDD		
3 . Distance based: OC-SVM, SVDD		
4 . Pe bază de arbori: Isolation Forest		
4 . Tree based: Isolation Forest		
5 . Algoritmi statistici: trunchiere, LODA		
5 . Statistical algorithms: truncation, LODA		
6 . Bazat pe densitate: k-NN, LOF		
6 . Density based: k-NN, LOF		
7 . Reducerea dimensionalității: PCA, PCA robust		
7 . Dimensionality reduction: PCA, robust PCA		
8. Reducerea dimensionalității: Autoencodere		
8. Dimensionality reduction: Autoencoder		

9. Adaptarea la seturi de date specifice: serii de timp		
9. Data adaptation: time series		
10. Aplicație: analiza traficului de rețea		
10. Applications: network throughput analysis		
11. Adaptarea la seturi de date specifice: grafuri		
11. Data adaptation: graphs		
12. Aplicație: date din domeniul bancar		
12. Applications: banking data		
13. Detectarea anomaliilor bazată pe LLM		
13. LLM-based anomaly detection		
Bibliografie/ Bibliography:		
AGGARWAL, Charu C. <i>An introduction to outlier analysis</i> . Springe	er International Publishing, 2017.	
7. G		
8.2. Seminar [temele dezbătute în cadrul seminariilor]	Metode de predare-învăţare	Observaţii
	Teaching and learning methods	Remarks
	reaction g and reaction g meaning	Herriania
Bibliografie/ Bibliography:		
,		
8.3. Laborator [temele de laborator, proiecte etc, conform	Metode de predare-învăţare	Observaţii
calendarului disciplinei]	Teaching and learning methods	Remarks
Laboratory [laboratory themes, projects, etc., according to the	Teme de laborator și proiecte	THE
discipline calendari	i individuale sau de grup.	•
discipline calendar] 1. Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detectia anomaliilor	individuale sau de grup. Homeworks and individual /	
1. Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor	Homeworks and individual /	
Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms	Homeworks and individual /	
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de 	Homeworks and individual /	
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității 	Homeworks and individual /	
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de 	Homeworks and individual /	
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității Lab session: dimensionality reduction anomaly detection 	Homeworks and individual /	
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității 	Homeworks and individual /	
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității Lab session: dimensionality reduction anomaly detection Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru serii 	Homeworks and individual /	
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității Lab session: dimensionality reduction anomaly detection Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru serii de timp 	Homeworks and individual /	
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității Lab session: dimensionality reduction anomaly detection Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru serii de timp 	Homeworks and individual /	
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității Lab session: dimensionality reduction anomaly detection Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru serii de timp Lab session: anomaly detection of time-series data 	Homeworks and individual /	
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității Lab session: dimensionality reduction anomaly detection Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru serii de timp Lab session: anomaly detection of time-series data Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru date 	Homeworks and individual /	
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității Lab session: dimensionality reduction anomaly detection Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru serii de timp Lab session: anomaly detection of time-series data Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru date organizate pe grafuri 	Homeworks and individual /	
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității Lab session: dimensionality reduction anomaly detection Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru serii de timp Lab session: anomaly detection of time-series data Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru date organizate pe grafuri 	Homeworks and individual /	
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității Lab session: dimensionality reduction anomaly detection Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru serii de timp Lab session: anomaly detection of time-series data Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru date organizate pe grafuri Lab session: graph-based anomaly detection algorithms 	Homeworks and individual / group project.	
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității Lab session: dimensionality reduction anomaly detection Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru serii de timp Lab session: anomaly detection of time-series data Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru date organizate pe grafuri Lab session: graph-based anomaly detection algorithms Bibliografie/ Bibliography: 	Homeworks and individual / group project.	
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității Lab session: dimensionality reduction anomaly detection Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru serii de timp Lab session: anomaly detection of time-series data Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru date organizate pe grafuri Lab session: graph-based anomaly detection algorithms Bibliografie/ Bibliography: AGGARWAL, Charu C. An introduction to outlier analysis. Springe 	Homeworks and individual / group project.	Observatii
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității Lab session: dimensionality reduction anomaly detection Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru serii de timp Lab session: anomaly detection of time-series data Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru date organizate pe grafuri Lab session: graph-based anomaly detection algorithms Bibliografie/ Bibliography: AGGARWAL, Charu C. An introduction to outlier analysis. Springe Proiect [doar pentru disciplinele la care exista proiect 	Homeworks and individual / group project. Pr International Publishing, 2017. Metode de predare-învăţare	Observaţii
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității Lab session: dimensionality reduction anomaly detection Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru serii de timp Lab session: anomaly detection of time-series data Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru date organizate pe grafuri Lab session: graph-based anomaly detection algorithms Bibliografie/ Bibliography: AGGARWAL, Charu C. An introduction to outlier analysis. Springe Proiect [doar pentru disciplinele la care exista proiect semestrial normat in planul de invatamant] 	Homeworks and individual / group project.	Observaţii Remarks
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității Lab session: dimensionality reduction anomaly detection Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru serii de timp Lab session: anomaly detection of time-series data Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru date organizate pe grafuri Lab session: graph-based anomaly detection algorithms Bibliografie/ Bibliography: AGGARWAL, Charu C. An introduction to outlier analysis. Springe Project [doar pentru disciplinele la care exista project semestrial normat in planul de invatamant] Project [only for disciplines that have a project in the 	Homeworks and individual / group project. Pr International Publishing, 2017. Metode de predare-învăţare	-
 Studiu de caz: algoritmi de bază pentru detecția anomaliilor Lab session: basic anomaly detection algorithms Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor bazați de reducerea dimensionalității Lab session: dimensionality reduction anomaly detection Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru serii de timp Lab session: anomaly detection of time-series data Studiu de caz: algoritmi de detecția anomaliilor pentru date organizate pe grafuri Lab session: graph-based anomaly detection algorithms Bibliografie/ Bibliography: AGGARWAL, Charu C. An introduction to outlier analysis. Springe Project [doar pentru disciplinele la care exista project semestrial normat in planul de invatamant] Project [only for disciplines that have a project in the 	Homeworks and individual / group project. Pr International Publishing, 2017. Metode de predare-învăţare	-

9. SCURTĂ DESCRIERE*

BRIEF DESCRIPTION*

* COROBORAREA CONȚINUTURILOR DISCIPLINEI CU AȘTEPTĂRILE REPREZENTANȚILOR COMUNITĂȚII EPISTEMICE, ASOCIAȚIILOR PROFESIONALE ȘI ANGAJATORI REPREZENTATIVI DIN DOMENIUL AFERENT PROGRAMULUI / CORRELATION BETWEEN THE CONTENT OF THE COURSE AND THE NEEDS/EXPECTATIONS OF THE EPISTEMIC COMMUNITY, PROFESSIONAL ASSOCIATION S AND/OR SIGNIFICANT EMPLOYERS RELEVANT FOR THE PROGRAM

Cursul oferă o introducere cuprinzătoare în detectarea anomaliilor, acoperind concepte, tehnici și aplicații fundamentale. Studenții vor explora diverse metode de identificare a tiparelor neobișnuite în date, inclusiv abordări statistice, algoritmi de învățare automată și tehnici de învățare profundă. Cursul va pune accent pe aplicații practice în diverse domenii, cum ar fi securitatea cibernetică, detectarea fraudelor și monitorizarea industrială. Prin proiecte practice și studii de caz, studenții vor dobândi competențe în utilizarea instrumentelor și bibliotecilor curente pentru detectarea anomaliilor, pregătindu-i pentru cercetare avansată și cariere profesionale în analiza datelor și învățarea automată.

This course provides a comprehensive introduction to anomaly detection, covering fundamental concepts, techniques, and applications. Students will explore various methods for identifying unusual patterns in data, including statistical approaches, machine learning algorithms, and deep learning techniques. The course will emphasize practical applications in diverse fields such as cybersecurity, fraud detection, and industrial monitoring. Through hands-on projects and case studies, students will gain

proficiency in using contemporary tools and frameworks for anomaly detection, preparing them for advanced research and professional roles in data analysis and machine learning.

10. EVALUARE EVALUATION

Tip activitate Actitity	10.1 Criterii de evaluare Evaluation criteria	10.2 Metode de evaluare Evaluation methods	10.3 Pondere din nota finală Per cent of final grade
10.4. Curs Course 10.5.1. Seminar	Evaluare finală Final evaluation	Lucrare scrisă (față în față) Paper test (face to face)	50%
Seminar			
10.5.2. Laborator Laboratory	Abilitatea de a pune în practică metodele de detecție de anomalii predate la curs The ability to use the studied anomaly detection methods in practice	Temelor de laborator și proiect individual sau de grup Homeworks and individual/group project.	50%
10.5.3. Proiect [doar pentru disciplinele la care exista proiect semestrial normat in planul de invatamant] Project [only for disciplines that have a project in the curriculum]			

10.6. 10.4 Standard minim de performanţă: Nota finala 5 (cinci) atât la curs cât și la laborator.

Threshold for the acquisition of the ECTS credits: Final grade 5 (five) for both course and laboratory.

STUDENTS SHOULD BE AWARE OF THE DEPARTMENT'S POLICY OF ACADEMIC INTEGRITY: cheating, falsification, forgery, multiple submission, plagiarism, complicity and computer misuse will automatically trigger a failing grade for the respective course. According to the provisions of the Charter of the University of Bucharest, students found guilty of plagiarism can be expelled from the University without the right to appeal.

	Coordonator de disciplină	
Data completării	Discipline supervisor	Tutore de disciplină
Date of completion	Conf. dr. Paul Irofti,	Discipline tutor
05.06.2024	Conf. dr. Cristian Rusu,	
	Conf. dr. Andrei Pătrașcu	

Data avizării în departament	Director de departament
Date of notice	Department director
	Prof. Dr. Alin Ştefănescu

Notă:

- Regimul disciplinei (conţinut) pentru nivelul de licenţă se alege una din variantele: **DF** (disciplină fundamentală) / **DD** (disciplină din domeniu) / **DS** (disciplină de specialitate) / **DC** (disciplină complementară).
- Regimul disciplinei (obligativitate) se alege una din variantele: **DI** (disciplină obligatorie) / **DO** (disciplină opțională) / **DFac** (disciplină facultativă).
- SI studiu individual; TC teme de control; AA activităţi asistate; SF seminar faţă în faţă; L activităţi de laborator; P proiect, lucrări practice.