## МІНІСТЕРСТВО ОСВІТИ І НАУКИ УКРАЇНИ

Аьвівський національний університет імені Івана Франка Факультет прикладної математики та інформатики Кафедра інформаційних систем

## Затверджено

На засіданні
кафедри інформаційних систем
факультету прикладної математики та
інформатики
Львівського національного університету
імені Івана Франка
(протокол № від <u>2020</u> р.)
Завідувач кафедри Шинкаренко Г.А.

Силабус з навчальної дисципліни "Розподілені інформаційно-аналітичні системи", що викладається в межах ОПП Комп'ютерні науки першого (бакалаврського) рівня вищої освіти для здобувачів з спеціальності 122 — комп'ютерні науки

Назва	Розподілені інформаційно-аналітичні системи
пазва дисципліни	гозподілені інформаціино-аналітичні системи
	Lavanyyy yanyya IIIV iy I dhayya
Адреса	Головний корпус ЛНУ ім. І. Франка м. Львів, вул. Університетська 1
викладання дисципліни	м. львів, вул. університетська і
	Days we want where we'r come come was in the management
Факультет та	Факультет прикладної математики та інформатики
кафедра, за	Кафедра інформаційних систем
якою	
закріплена дисципліна	
	12 – інформаційні технології,
Галузь знань, шифр та назва	12 – інформаціині технології, 122 – комп'ютерні науки,
спеціальності	122 – комп ютерні науки,
Викладачі	Козій Ірина Ярославівна, доцент кафедри інформаційних систем
дисципліни	Козій трина прославівна, доцент кафедри інформаційних систем
Контактна	iryna.koziy@lnu.edu.ua; https://ami.lnu.edu.ua/employee/kozij-i-ya
інформація	Головний корпус ЛНУ ім. І. Франка, каб. 260.
викладачів	м. Львів, вул. Університетська, 1
Консультації з	Консультації в день проведення лекцій/практичних занять (за поперед-
питань	ньою домовленістю).
навчання по	The Action Marie 110).
дисципліні	
відбуваються	
Сторінка курсу	https://ami.lnu.edu.ua/course/distributed-information-analytical-systems-
	informatics
Інформація про	В курсі розглядаються основні напрямки в області розробки
дисципліну	корпоративних систем: організація сховища даних, розподілений,
	оперативний (OLAP), інтелектуальний (Data Mining) аналіз даних.
	Розглянуто опис методів і алгоритмів вирішення основних завдань
	аналізу: класифікація, регресія, пошук асоціативних правил, кластеризація
	тощо.
Коротка	Дисципліна "Розподілені інформаційно-аналітичні системи" є вибірковою
анотація	навчальною дисципліною з спеціальності 122 – комп'ютерні науки для
дисципліни	освітньої програми Комп'ютерні науки, яка викладається в 8-му семестрі в
	обсязі 4-ох кредитів (за Європейською Кредитно-Трансферною Системою
	ECTS).
Мета та цілі	Метою вивчення дисципліни "Розподілені інформаційно-аналітичні
дисципліни	системи" $\epsilon$ освоєння технологій оперативного та інтелектуального аналізу
	даних з візуалізацією результатів аналізу в процесі розв'язування
	прикладних задач у галузі комп'ютерних наук, пошуку у необроблених
	масивах даних раніше невідомих, практично корисних знань та
	закономірностей, необхідних для прийняття рішень.
Література для	1. Барсегян А.А., Куприянов М.С., Степаненко В.В., Холод И.И. Методы
вивчення	и модели анализа данных: OLAP и Mining. – СПб.: БХВ-Петербург,
дисципліни	2004. – 336c.
	2. Барсегян А.А., Куприянов М.С., Степаненко В.В., Холод И.И.
	Технологии анализа данных: Data Mining, Visual Mining, Text Mining,
	ОLAР. – СПб.: БХВ-Петербург, 2010. – 384с. 3. Белов В.С. Информационно-аналитические системы. – М., 2005. –
	5. Белов Б.С. Информационно-аналитические системы. — IVI., 2005. — 111 с.
	4. Дюк В., Самойленко А. Data Mining: учебньй курс. – СПб: Питер, 2001.
	4. Дюк В., Самойленко А. Data Mining: учебньй курс. – СПб: Питер, 2001.

	6. Ситник В.Ф. Системи підтримки прийняття рішень: Навч.посібник. – К.:КНЕУ, 2009. – 614 с.
	7. Ситник В. Ф., Краснюк М.Т. Інтелектуальний аналіз даних
	(дейтамайнінг): Навч. посібник. – К: КНЕУ, 2007. – 376 с.
	8. Татарчук М.І. Корпоративні інформаційні системи: Навч. посібник. –
	К.: КНЕУ, 2007. – 291 с. 9. Чубукова И.А. Data Mining. – М.: Бином. Лаборатория знаний, 2008. –
	382 с.
	10. Inmon W.H. Building the Data Warehouse, 4th Edition Hoboken,
	NJ:Wiley, 2005. – 576 p.
	11. M. van Steen, A.S. Tanenbaum Distributed Systems: Principles and
	Paradigms. – Pearson Education, 2016. – 698 p.
	12. https://www.coursera.org/learn/machine-learning
	13. <a href="https://www.coursera.org/learn/machine-learning-with-python">https://www.coursera.org/learn/machine-learning-with-python</a>
	14. https://www.coursera.org/learn/data-analysis-with-python
Обсяг курсу	Загальний обсяг: 120 годин. Аудиторних занять: 64 год., з них 32 год. лек-
0-:	цій та 32 год. лабораторних робіт. Самостійної роботи: 56 год.
Очікувані	Після завершення цього курсу студент повинен:
результати	Знати: базові визначення, багатовимірні моделі даних, основні етапи
навчання	аналізу і інтерпретації даних; змістову і математичну постановку основних задач аналізу даних та способи їх розв'язку; сутність і властивості
	основних алгоритмів інтелектуального аналізу даних;
	Вміти: обґрунтовувати вибір засобів і методів для розв'язку конкретних
	задач аналізу даних; створювати і застосовувати типові математичні
	моделі для дослідження явищ і процесів за результатами спостережень
	при розв'язку задач: класифікації, регресії, кластеризації, пошуку
	асоціативних правил; представляти результати аналізу в зручному для
	сприйняття вигляді, інтерпретувати їх у відповідності з поставленою
	задачею.
Ключові слова	Багатовимірна модель даних
	Сховище даних, вітрина даних
	Видобування даних
Формат курсу	Очний, дистанційний
	Проведення лекцій, лабораторних робіт і консультацій.
	Ознайомлення з Internet курсами за даною тематикою
	eDX courses:
	https://www.edx.org/course/analyzing-data-with-python
	https://www.edx.org/course/introduction-to-predictive-analytics-using-python
	https://www.edx.org/course/python-basics-for-data-science
	https://www.edx.org/course/python-for-data-science-2 або COURSERA courses:
	https://www.coursera.org/learn/machine-learning
	https://www.coursera.org/learn/machine-learning-with-python
	https://www.coursera.org/learn/data-analysis-with-python
	The state of the s

Теми	Вступ у розподілені інформаційно-аналітичні системи. Системи підтримки прийняття рішень (Decision Support System). Інтеграція даних. Методи інтеграції даних.
	Інтеграція даних. Методи інтеграції даних.
	Сховище даних.
	Застосовування розподілених та багатовимірних баз даних в
	інформаційно-аналітичних (OLAP) системах.
	Архітектура OLAP-системи (MOLAP, ROLAP, HOLAP, DOLAP, JOLAP).
	Інтелектуальний аналіз даних.
	Практичне застосування Data Mining.
	Моделі та методи Data Mining.
	Задачі регресії та класифікації.
	Побудова дерев рішень.
	Задача пошуку асоціативних правил.
	Задача кластеризації даних.
п:	2
Підсумковий	Залік у кінці семестру.
контроль,	
форма	п
Пререквізити	Для вивчення курсу студенти потребують базових знань з
	- Алгебри та геометрії;
	- Дискретної математики;
	- Математичного аналізу;
	- Теорії ймовірності та математичної статистики;
	- Програмування;
	- Баз даних та інформаційних систем.
Навчальні ме-	Презентації, лекції.
тоди та тех-	Індивідуальні завдання та проекти.
ніки, які	
будуть ви-	
користовува-	
тися під час	
викладання	
курсу	
Необхідне об-	Комп'ютер із програмним забезпеченням Visual Studio 2017/2019, Internet
ладнання	доступ до обчислювального кластера.
Критерії оці-	Оцінювання проводиться за 100-бальною шкалою. Бали нараховуються за
нювання (ок-	наступним співвідношенням:
ремо для кож-	• індивідуальні завдання : 50% семестрової оцінки; максимальна кількість
ного виду нав-	балів 50
чальної діяль-	• ознайомлення з безкоштовними курсами за даною тематикою в Interneti
ності)	з виконанням індивідуальних завдань: 30% семестрової оцінки;
	максимальна кількість балів 30
	• підсумковий тест: 20% семестрової оцінки; максимальна кількість балів
	20
	Підсумкова максимальна кількість балів 100.
	Письмові роботи: Очікується, що студенти виконають одну письмову
	роботу (тест з теоретичних завдань) і звіт про виконання проекту.
	Академічна доброчесність: Очікується, що роботи студентів будуть їх
	оригінальними дослідженнями чи міркуваннями. Відсутність посилань на
	використані джерела, фабрикування джерел, списування, втручання в
	роботу інших студентів становлять, але не обмежують, приклади можли-
	Poi organimoi nanofrancazza Dugravita cavar arana invai
	вої академічної недоброчесності. Виявлення ознак академічної недоброчесності в письмовій роботі студента є підставою для її незарахуванння
• •	з виконанням індивідуальних завдань: 30% семестрової оцінки; максимальна кількість балів 30 • підсумковий тест: 20% семестрової оцінки; максимальна кількість балів 20 Підсумкова максимальна кількість балів 100. Письмові роботи: Очікується, що студенти виконають одну письмову

викладачем, незалежно від масштабів плагіату чи обману. Вілвілання занять є важливою складовою навчання. Очікується, що всі студенти відвідають усі лекції та практичні зайняття курсу. Студенти повинні інформувати викладача про неможливість відвідати заняття. У будь-якому випадку студенти зобов'язані дотримуватися термінів визначених для виконання всіх видів письмових робіт та індивідуальних завдань, передбачених курсом. Література. Уся література, яку студенти не зможуть знайти самостійно, буде надана викладачем виключно в освітніх цілях без права її передачі третім особам. Студенти заохочуються до використання також й іншої літератури та джерел, яких немає серед рекомендованих. Політика виставлення балів. Враховуються бали набрані при поточному тестуванні, самостійній роботі та бали підсумкового тестування. При цьому обов'язково враховуються присутність на заняттях та активність студента під час практичного заняття; недопустимість пропусків та запізнень на заняття; користування мобільним телефоном, планшетом чи іншими мобільними пристроями під час заняття в цілях не пов'язаних з навчанням; списування та плагіат; несвоєчасне виконання поставленого завдання і т. ін. Жодні форми порушення академічної доброчесності не толеруються. Питання до 1R-метод. Представлення результатів. Алгоритм Naive Bayes. заліку чи екзамену. Модифікований деревовидний алгоритм Баєса для вирішення завдань класифікації. Алгоритми ID3, C4.5, CHAID, SIPINA, CN2, CART для побудови дерев Алгоритм покриття для побудови дерев рішень. Метод найменших квадратів. Метод опорних векторів. Одношаровий персептрон Розенблатта.

Методи прогнозування часових рядів.

Алгоритм Apriori.

Карта Кохонена.

Алгоритми k-means, fuzzy c-means.

Ієрархічні алгоритми кластеризації.

Неієрархічні алгоритми кластеризації.

Опитування

Анкету-оцінку з метою оцінювання якості курсу буде надано по завершенню курсу.