

МІНІСТЕРСТВО ОСВІТИ І НАУКИ УКРАЇНИ
Львівський національний університет імені Івана Франка
Факультет електроніки та комп'ютерних технологій
Кафедра радіофізики та комп'ютерних технологій

Затверджено

На засіданні кафедри радіофізики та
комп'ютерних технологій
факультету електроніки та комп'ютерних
технологій
Львівського національного університету
імені Івана Франка
(протокол № 15/22 від 29.08 2023 р.)

Завідувач кафедри:



Іван КАРБОВНИК

Силабус з навчальної дисципліни
“Інтелектуальний аналіз даних”,
що викладається в межах ОПП “Комп'ютерні науки”
першого (бакалаврського) рівня вищої освіти для здобувачів з
спеціальності 122 – Комп'ютерні науки

Львів 2023 р.

Назва дисципліни	Інтелектуальний аналіз даних
Адреса викладання дисципліни	Корпус факультету електроніки та комп'ютерних технологій, Львівський національний університет імені Івана Франка, вул. Ген.Тарнавського 107, м. Львів,79011
Факультет та кафедра, за якою закріплена дисципліна	Факультет електроніки та комп'ютерних технологій, кафедра радіофізики та комп'ютерних технологій
Галузь знань, шифр та назва спеціальності	12 Інформаційні технології, 122 Комп'ютерні науки
Викладачі дисципліни	Любунь Зіновій Михайлович, канд. тех. наук, доцент, доцент
Контактна інформація викладачів	zinoviy.lyubun@lnu.edu.ua
Консультації з питань навчання по дисципліні відбуваються	Консультації в день проведення лекційних занять (за попередньою домовленістю): ауд.312, корпус факультету електроніки та комп'ютерних технологій, вул. Ген.Тарнавського, 107 Також можливі он-лайн консультації через MS Teams. Для погодження часу он-лайн консультацій слід писати на електронну пошту викладача
Сторінка дисципліни	https://teams.microsoft.com/l/channel/19%3aCLurKkv8YQ7R1fEm_ZcaT8otzteUu77Zbqoo4oQ4ANk1%40thread.tacv2/%25D0%2597%25D0%25B0%25D0%25B3%25D0%25B0%25D0%25BB%25D1%258C%25D0%25BD%25D0%25B5?groupId=bfec62c9-c7b5-402c-80cf-efb7faceaf01&tenantId=70a28522-969b-451f-bdb2-abfea3aaa5bf
Інформація про дисципліну	Дисципліна «Інтелектуальний аналіз даних» є вибірковою дисципліною, яка викладається в межах ОПП «Комп'ютерні науки» першого (бакалаврського) рівня вищої освіти для здобувачів з спеціальності 122 «Комп'ютерні науки» в 6-му семестрі, в обсязі 5.5 кредитів (за Європейською Кредитно-Трансферною Системою ECTS).
Коротка анотація дисципліни	Навчальну дисципліну розроблено таким чином, щоб надати учасникам необхідні знання, для реалізації основних алгоритмів аналізу даних, в тому числі, з використанням нейронних мереж.
Мета та цілі дисципліни	Мета викладання навчальної дисципліни “ Інтелектуальний аналіз даних” полягає у одержанні студентами знань для реалізації базових алгоритмів аналізу даних.
Література для вивчення дисципліни	Основна література: <ol style="list-style-type: none"> 1. "Data Science for Business" - Foster Provost, Tom Fawcett. "Interpretable Machine Learning" - Christoph Molnar. Publications Sage UK: London, England 18(1),2020. 2. І. А. Терейковський, Д. А. Бушуєв, Л. О. Терейковська. Штучні нейронні мережі: базові положення: навчальний посібник – Київ : КПІ ім. Ігоря Сікорського, 2022. – 123 с. Додаткова література. 3. Любунь З. М., Рабик В. Г,Карбовник І. Д. Інтелектуальний аналіз даних. Методичні вказівки до виконання лабораторних робіт для студентів за напрямом підготовки 6.050101

	<p>“Комп’ютерні науки”.– Львів: Видавничий центр ЛНУ імені Івана Франка, 2015. –70 с.</p> <p>4. Олійник А. О. Інтелектуальний аналіз даних : навчальний посібник. Запоріжжя : ЗНТУ, 2012. 278 с .</p> <p>5. Data Science for Business" - Foster Provost, Tom Fawcett."Interpretable Machine Learning" - Christoph Molnar. Publications Sage UK: London, England 18(1),2020.</p> <p>6. Liubun Z. Processing Sensor Signal Under Low Values of Signal to Noise Ratio Liubun, Z., Bryk, B., Mandziy, V., .Kalivoshka, B., Velhosh, S. 2023 IEEE 13th International Conference on Electronics and Information Technologies, ELIT 2023 - Proceedings, 2023, pp. 73–76.</p> <p>7. Цемко А.,Любунь З. Створення та реалізація нейронних мереж для прогнозування ціни віртуальних активів. / А. Цемко, З. Любунь // Збірник наукових праць „Електроніка та інформаційні технології”. – 2022. – Вип.20. – С. 42-50. Додаткова література.</p> <p>8. . Bihday V. Recognition of Handwritten Images Using Multilayer Neural Networks / V. Bihday, V. Brygilevych, Yu. Hychka, Z. Liubun, N. Pelypets, V. Rabyk // Proceedings of the XIth International Scientific and Practical Conference “Electronics and Information Technologies” (ELIT – 2019), September 16 – 18, 2019, Lviv, Ukraine. – Lviv: 2019. P. 59 – 62. Doi: 10.1109/ELIT.2019.8893381</p> <p>9. Karpin O. Method of Neural Network Training with Integer Weights / O. Karpin, Mandziy, Z. Liubun, V. Rabyk // Proceedings of the XIth International Scientific and Practical Conference “Electronics and Information Technologies” (ELIT – 2019), September 16 – 18, 2019, Lviv, Ukraine. P. 168 – 172. doi: 10.1109/ELIT.2019.8893349.</p> <p>10. З. Любунь, Р.Лісовський, І. Поплавський, Б. Рачій. Прогнозування властивостей вуглецевих матеріалів з використанням нейронних мереж. // Електроніка та інформаційні технології. – 2019. – Випуск 12. – С. 64–72.</p> <p>11. Liubun Z. Hover Signal-Profile Detection / Liubun, V. Mandziy, H. Klein, O. Karpin, V. Rabyk // Proceedings of the XV International Scientific and Technical Conference “Computer Science and Information Technologies” – 2020. P. 7 – 10. (Scopus)</p>
Обсяг курсу	Загальний обсяг:165 годин. 64 години аудиторних занять. З них 32 години лекцій, 32 годин лабораторних занять та 101 годин самостійної роботи
Очікувані результати навчання	На основі отриманих знань студент повинен вміти провести аналіз отриманих даних в результаті моделювання чи реальних вимірювань згідно поставленої задачі використовуючи відповідні базові алгоритми аналізу Також повинен вміти провести візуалізацію отриманих результатів та зробити висновки.
Ключові слова	Статистичний аналіз даних. Кореляційний аналіз, Data Mining, нейромереві методи аналізу даних.
Формат курсу	Очний
Теми	Див. СХЕМА КУРСУ
Підсумковий контроль, форма	Залік в кінці семестру
Пререквізити	Для вивчення курсу студенти потребують базових знань з

	дисциплін «Вища математика», "Об'єктно – орієнтоване програмування", "Алгоритмізація і програмування", «Мікропроцесорні системи».
Навчальні методи та техніки, які будуть використовуватися під час викладання курсу	Презентація, лекції, лабораторні заняття, обговорення, дискусія.
Необхідне обладнання	Для проведення лекційних занять: комп'ютер (мінімальні характеристики: процесор Intel Core i3(4 ядра/8 потоків), 8ГБ оперативної пам'яті, 50ГБ вільного місця на диску, відеокарта Nvidia GEFORCE GT1030 2048MB), засоби мультимедіа (в т.ч. проектор). Для проведення лабораторних занять: Комп'ютер (мінімальні характеристики: процесор Intel Core i3(4 ядра/8 потоків), 8ГБ оперативної пам'яті, 50ГБ вільного місця на диску, відеокарта Nvidia GEFORCE GT1030 2048MB). Мова програмування Python або аналогічні безкоштовні мови програмування. Мультимедіа, платформа MS Teams, комп'ютерний клас з встановленим ліцензійним програмним забезпеченням.
Критерії оцінювання (окремо для кожного виду навчальної діяльності)	Оцінювання проводиться упродовж семестру за 100-бальною шкалою. Бали нараховуються за такими видами робіт з наступним співвідношенням: • лабораторні заняття: 72% семестрової оцінки; максимальна кількість балів 72. • контрольна робота: 28% семестрової оцінки; максимальна кількість балів 28 Загалом упродовж семестру 100 балів. Оцінювання лабораторних робіт (12 лабораторних робіт, максимальна кількість балів: 72) відбувається шляхом оцінки роботи студента під час проведення лабораторної роботи в аудиторії (4 бали за одну роботу) та захисту звіту по виконаній лабораторній роботі (2 бали за одну роботу) Бали оцінювання лабораторних робіт нараховуються за наступним співвідношенням: 6 – студент в повному обсязі володіє навчальним матеріалом, має повне розуміння розглянутої теми, надає правильні відповіді на запитання по темі, код програми функціонує відповідно до завдання; 4 – студент не досить добре розуміє розглянутий матеріал та написаний ним код програми, вагається та надає неточні/не конкретні відповіді на запитання по темі, код програми функціонує неточно, або з помірними недоліками; 1 – студент погано розуміє розглянутий матеріал та написаний ним код програми, студент в більшості надає помилкові відповіді на питання по темі, код програми функціонує з суттєвими недоліками; 0 - студент зовсім не засвоїв розглянутий матеріал, написаний ним код програми не відповідає темі/не функціонує взагалі. Оцінювання підсумкової контрольної роботи : 25-28 - розглянута тема відтворюється в повному обсязі, правильно, обґрунтовано, логічно, містить аналіз і систематизацію, аргументовані висновки. Засвідчено глибоке володіння матеріалом. 20-25 - відтворюється значна частина розглянутої теми. Виявлено

	<p>знання і розуміння основних положень навчальної дисципліни, проте присутні неточності та/або невідповідності основній темі. 10-20 - відстежується загальне розуміння розглянутої теми. 10-5 – студент погано розуміє розглянуту тему. Виявлені суттєві неточності та невідповідності.</p> <p>0 – 5 – студент взагалі не розуміє розглянуту тему. Тему не розкрито, кількість викладеного матеріалу не відповідає загальним нормам обраного виду роботи.</p> <p>Критерії оцінювання результатів неформальної освіти: Нарахування балів відбувається за написання студентом тез доповідей на конференціях, наукових статей, участь у діяльності наукових гуртків, участь у наукових семінарах та круглих столах, конкурсах, участь у заходах неформальної освіти за отримання сертифікатів про проходження навчання на різних освітніх платформах (Coursera, Prometheus тощо), курсах на провідних ІТ компаніях за тематикою навчальної дисципліни. Кількість балів визначається відсотком покриття результатів відповідної активності до вимог результатів навчання з навчальної дисципліни.</p> <p>Контрольні заміри проводяться у формі опитування та захисту лабораторних завдань та написання контрольної роботи.</p> <p>Академічна доброчесність: Очікується, що лабораторні та контрольні 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 можливої академічної недоброчесності. Виявлення ознак академічної недоброчесності в роботі студента є підставою для її незарахування викладачем, незалежно від масштабів плагіату чи обману.</p> <p>Відвідання занять є важливою складовою навчання. Очікується, що всі студенти відвідають усі лекції і лабораторні заняття курсу. Студенти мають інформувати викладача про неможливість відвідати заняття. Студенти зобов'язані дотримуватися усіх термінів визначених для виконання усіх видів робіт, передбачених курсом.</p> <p>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.</p> <p>Політика виставлення балів. Враховуються бали набрані при виконанні лабораторних робіт та виконання контрольних робіт. При цьому обов'язково враховуються присутність на заняттях та активність студента під час лабораторного заняття; недопустимість пропусків та запізнь 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.</p> <p>Жодні форми порушення академічної доброчесності не толеруються.</p>
<p>Питання до контрольних робіт</p>	<p>Перелік питань та завдань для проведення підсумкової оцінки знань певних тем до контрольних робіт:</p> <ul style="list-style-type: none"> • Методи первісної обробки даних • Методи згладжування та фільтрації даних.

	<ul style="list-style-type: none"> • Визначення числових характеристик статистичного розподілу одновимірної послідовності випадкових величин • Методи кластеризації даних • Прогнозування часових послідовностей (наївні моделі прогнозу) • Прогнозування часових послідовностей (Метод Хольта-Брауна) • Прогнозування часових послідовностей (лінійний та параболічний тренди) • Вирішення задачі ІАД за допомогою нейронних мереж • Генетичні алгоритми. • Дерева рішень. • Алгоритми пошуку асоціативних правил
Опитування	Анкету-оцінку з метою оцінювання якості курсу буде надано по завершенню курсу.

СХЕМА КУРСУ

Тиж.	Тема, план, короткі тези	Форма діяльності і (заняття)	Література. Ресурси в Інтернеті	Лабораторні заняття, год.	Термін виконання
1	<p>Означення ІАД. Задачі ІАД. Етапи вирішення задач ІАД. Методи ІАД.</p> <p>Data Mining.</p> <p>Представлення нової технології інтелектуального аналізу даних. Визначення Data Mining. Можливості інтелектуального аналізу. Недоліки технології інтелектуального аналізу даних. Data Mining і OLAP. Сфера застосування технологій інтелектуальних обчислень. Бізнес-застосування Data Mining</p> <p>Лекція 1. 2 год.</p>	Лекція	1, 3, 4,5	Лабораторна робота № 1. Реалізація елементарних алгоритмів аналізу даних. 2год.	1-й тиж. семестру
2	<p>Методи первісної обробки даних. Згладження та фільтрація даних.</p> <p>Нормування даних.</p> <p>Візуалізація автоматичне групування даних</p> <p>Лекція 2. 4 год.</p>	Лекція	1, 3, 4,5,10	Лабораторна робота № 2. Методи первісної обробки даних. 4год.	2-й тиж. семестру
3	<p>Статистичні методи аналізу даних. Визначення математичних очікувань та дисперсій для одновимірних послідовностей випадкових величин. Кореляційний і</p>	Лекція	1, 3,5	Лабораторна робота № 3. Використання методу найменших квадратів для згладжування даних. 2год.	3-й тиж. семестру

	регресійний аналіз даних. Лекція 3. 2 год.				
4	Кластерний аналіз. Ітераційні методи кластеризації Ієрархічна кластеризація. Лекція 4. 4 год.	Лекція	1, 3, 4,5	Лабораторна робота № 4. Візуалізація даних. Автоматичне групування даних. 2год.	5й тиж. семестр у
5	Прогнозування часових послідовностей (наївні моделі прогнозу). Прогнозування часових послідовностей (Метод Хольта-Брауна) Прогнозування часових послідовностей (лінійний та параболічний тренди) Лекція 5. 2 год.	Лекція	2, 3, 7	Лабораторна робота № 5. Визначення числових характеристик статистичного розподілу одновимірної послідовності випадкових величин. 2год.	6-й тиж. семестр у
6	Асоціаційні правила. Послідовне відображення шаблонів даних. Метод Аргіогі, побудова FP-дерев пошуку шаблонів даних. Min-max асоціації у базах даних. Лекція 6. 2 год.	Лекція	2, 3, 4, 5	Лабораторна робота № 6. Кластеризація даних. 4год.	7-й тиж. семестр у
7	Аналітичні обчислення на основі відомих закономірностей. Методи апроксимації та екстраполяції залежностей заданих аналітично. Метод найменших квадратів з точки зору виявлення закономірностей. Загальні поняття про методи дослідження операцій. Гradientні методи знаходження екстремумів функцій заданих аналітично. Лекція 7. 2 год.	Лекція	2, 3, 6	Лабораторна робота № 7. Прогнозування часових послідовностей (наївні моделі прогнозу). 4год.	8-й тиж. семестр у
8	Технологія використання дерев прийняття рішень. Типи задач прийняття рішень, формальні означення дерева рішень і системи прийняття рішень. Приклади дерев рішень та їх використання для вирішення прикладних задач ІАД. Алгоритм ID3 побудови дерева рішень та його застосування. Методика проектування бази знань на		3,7	Лабораторна робота № 8. Прогнозування часових послідовностей (Метод Хольта- Брауна). 2год.	9-й тиж. семестр у

	основі використання дерев рішень із застосуванням алгоритму ID3. Лекція 8. 2 год.				
9	Використання нейромереж для вирішення задач аналізу даних. Приклади використання нейромереж для вирішення прикладних задач ІАД. Лекція 9. 4 год.	Лекція	1,2,8,9,10,11, 12	Лабораторна робота № 9. Прогнозування часових послідовностей (лінійний та параболічний тренди). 2год.	11 тиж. семестр у
10	Виявлення закономірностей у багатомірному потоку даних за допомогою нейромереж. Навчання без вчителя. Пониження розмірності даних. Карти Кохонена. Кластеризація даних. Приклади використання нейромереж для вирішення прикладних задач ІАД. Лекція 11. 2 год.	Лекція	1,2,8,9,10,11,	Лабораторна робота № 10. Методи одно та багатовимірної оптимізації . 2год.	12 тиж. семестр у
11	Історія появи еволюційних алгоритмів. Генетичні алгоритми і традиційні методи оптимізації Основні поняття генетичних алгоритмів. Класичний генетичний алгоритм. Модифікації класичного ГА. Приклади використання генетичних алгоритмів. Лекція 11. 4год.	Лекція	1, 2 5,6	Лабораторна робота № 10. Вирішення задачі класифікації за допомогою однеї нейронної мережі. 2год.	14-й тиж. семестр у
12	Нейромережеві методи аналізу даних в системах реального часу. Спайкові нейронні мережі. Лекція 12. 2 год	Лекція	10,11	Лабораторна робота № 12. Вирішення задачі кластеризації за допомогою нейронної мережі. 2год.	15-й тиж. семестр у
13	Методи ІАД			Підсумкова контрольна робота. 2год.	16-й тиж. семестр у