

МІНІСТЕРСТВО ОСВІТИ І НАУКИ УКРАЇНИ
ЗАХІДНОУКРАЇНСЬКИЙ НАЦІОНАЛЬНИЙ УНІВЕРСИТЕТ
ФАКУЛЬТЕТ КОМП'ЮТЕРНИХ ІНФОРМАЦІЙНИХ ТЕХНОЛОГІЙ

ЗАТВЕРДЖУЮ:

Декан факультету комп'ютерних
інформаційних технологій
Ігор ЯКИМЕНКО

“ 29 ” 2025 р.

ЗАТВЕРДЖУЮ:

Проректор з
науково-педагогічної роботи
Віктор ОСТРОВЕРХОВ

“ 29 ” 2025 р.

РОБОЧА ПРОГРАМА

з дисципліни «Машинне навчання»

ступінь вищої освіти – бакалавр

галузь знань – 12 “Інформаційні технології”

спеціальність – 122 „Комп'ютерні науки”

освітньо-професійна програма – „Штучний інтелект”

Кафедра інформаційно-обчислювальних систем і управління

Форма навчання	Курс	Семест р	Лекції (год.)	Лабораторні і заняття (год.)	ІРС (год.)	Тренінг (год.)	Самост. робота студ. (год.)	Разом (год.)	Екз. (сем.)
Денна	3	6	30	60	5	12	73	180	6

29.08.2025
[Підпис]

Тернопіль – ЗУНУ
2025

Робоча програма складена на основі освітньо-професійної програми «Штучний інтелект» підготовки бакалавра галузі знань 12 «Інформаційні технології» спеціальності 122 «Комп'ютерні науки», затвердженої Вченою радою ЗУНУ (протокол № 10 від 23 червня 2023 р., зі змінами протокол №11 від 26 червня 2024 р.).

Робочу програму склала доцент кафедри ІОСУ, д.т.н. Христина ЛІП'ЯНИНА-ГОНЧАРЕНКО

Робоча програма затверджена на засіданні кафедри інформаційно-обчислювальних систем і управління, протокол № 1 від 26 серпня 2025 р.

В.о. завідувача кафедри
к.т.н.



Надія ВАСИЛЬКІВ

Гарант освітньо-професійної
програми "Штучний інтелект",
к.т.н., доцент



Василь КОВАЛЬ

СТРУКТУРА РОБОЧОЇ ПРОГРАМИ НАВЧАЛЬНОЇ ДИСЦИПЛІНИ " МАШИННЕ НАВЧАННЯ "

1. Опис дисципліни " Машинне навчання "

Дисципліна «Машинне навчання»	Галузь знань, спеціальність, СВО	Характеристика навчальної дисципліни
Кількість кредитів – 6	Галузь знань – 12 “Інформаційні технології”	Статус дисципліни: обов’язкова Мова навчання: Українська
Кількість залікових модулів – 5	Спеціальність – 122 «Комп’ютерні науки»	Рік підготовки: 3 Семестр: Денна – 6
Кількість змістових модулів – 2	Освітньо-професійна а програма «Штучний інтелект»	Лекції: Денна – 30 год. Лабораторні заняття: Денна – 60 год.
Загальна кількість годин – 180	Ступінь вищої освіти – бакалавр	Самостійна робота: 73 год., Тренінг: 12 год. Індивідуальна робота: 5 год.
Тижневих годин – 15, з них аудиторних – 6 год.		Вид підсумкового контролю – екзамен

2. Мета і завдання дисципліни " Машинне навчання "

2.1. Мета вивчення дисципліни

Мета дисципліни – є навчання майбутніх спеціалістів сучасним методам побудови та аналізу різноманітних моделей машинного навчання, а також практичному застосуванню для вирішення прикладних задач.

2.2. Завдання вивчення дисципліни

Завдання навчальної дисципліни «Машинне навчання»: ознайомити студентів із технологією машинного навчання; поглибити знання у сучасних методах та засобах, що використовуються при навчанні систем із штучним інтелектом; здобути практичні навички побудови моделей.

2.3. Найменування та опис компетентностей, формування яких забезпечує вивчення дисципліни:

СК17. Здатність застосовувати методи та інструментальні засоби з основ теорії і практики машинного навчання.

СК18. Здатність вирішувати складні задачі обробки даних з використанням методів машинного навчання в різних галузях професійної діяльності.

2.4. Передумови для вивчення дисципліни

Курс базується на знаннях, одержаних при вивченні дисциплін «Вища математика», «Дискретна математика», «Чисельні методи та програмування», «Теорія ймовірності і математична статистика», «Основи комп'ютерних наук», «Алгоритми і структури даних», «Бази і сховища даних», «Сучасні парадигми програмування», «Методи та системи штучного інтелекту» та «Інтелектуальний аналіз даних».

2.5. Результати навчання:

ПР17. Застосовувати методи, інструментальні засоби та алгоритми машинного навчання для розв'язку задач класифікації, розпізнавання, прогнозування, кластерного і регресійного аналізу.

ПР18. Розробляти програмні модулі в предметних областях, що використовують парадигми машинного навчання та штучного інтелекту у стратегіях рішення задач.

3. Програма навчальної дисципліни «Машинне навчання»

Змістовий модуль 1 – Основи та методи машинного навчання

Тема 1. Основи машинного навчання.

Основні поняття та історія машинного навчання. Способи нормалізації даних перед навчанням. Підготовка даних для машинного навчання. Види підходів до навчання: Supervised та Unsupervised. Переваги та недоліки кожного підходу

Тема 2. Методи машинного навчання для задач кластеризації.

Визначення задачі кластеризації. Методи кластеризації: DBSCAN, Hierarchical, ін. Оцінка якості кластеризації. Приклади використання кластеризації в реальних задачах.

Тема 3. Регуляризаційні лінійні регресійні моделі навчання.

Лінійна регресія та її обмеження. Гребнева регресія (Ridge Regression).

Лассо-регресія (Lasso Regression). Еластична регресія (Elastic Net). Важливість регуляризації в уникненні перенавчання

Тема 4. Методи опорних векторів (SVM).

Опорні вектори та геометрія SVM. Лінійна класифікація за допомогою SVM. Функція ядра та нелінійна класифікація. Оцінка та налаштування параметрів SVM.

Тема 5. Деревя рішень і правил.

Логічний підхід до класифікації. Алгоритм C4.5 для побудови дерев рішень. Обробка відсутніх значень у C4.5. Алгоритм CART та індекс Джині. Обмеження представлення дерев рішень і правил прийняття рішень.

Тема 6. Ансамблеве навчання.

Ансамблі моделей та їх переваги. Бустінг (Boosting), беггінг (Begging) та стекінг (Stacking) як методи комбінування моделей. Важливість випадкового лісу (Random Forest) у класифікації. Налаштування та використання ансамблів в практиці.

Змістовий модуль 2 – Застосування штучних нейронних мереж

Тема 7. Реалізації нейронних мереж як методів реалізації логічних обчислень.

Введення в нейронні мережі та їх структура. Використання TensorFlow і Keras для розробки нейронних. Тренування та оцінка нейронних мереж. Приклади застосування нейронних мереж у різних областях.

Тема 8. Глибокі нейромережеві архітектури в задачах машинного навчання.

Знайомство з глибоким навчанням та нейромережами. Архітектури глибоких нейромереж: LeNet, AlexNet, GoogLeNet, VGGNet, ResNet, SENet. Приклади застосування глибоких нейромереж в комп'ютерному зорі та обробці зображень. Перспективи розвитку глибокого навчання.

Тема 9. Машинне навчання для обробки природньої мови.

Основи обробки природньої мови (NLP). Бібліотеки для NLP: NLTK та Spacy. Токенізація, лематизація та векторизація тексту. Застосування NLP в аналізі тексту та машинному перекладі.

Тема 10. Навчання з підкріпленням.

Введення в навчання з підкріпленням. Агенти, стани та дії в RL. Алгоритми навчання з підкріпленням: Q-Learning, DDPG, A3C. Застосування RL в гральних середовищах та реальних завданнях.

Тема 11. Масштабування процесу машинного навчання для MLOps.

Основи MLOps та їх значення. Автоматизація процесу навчання та впровадження моделей. Моніторинг та управління моделями в реальному часі.. Забезпечення безпеки та якості моделей у MLOps.

4. Структура залікового кредиту з дисципліни «Машинне навчання»

Тема	Кількість годин					
	Лекції	Лабора-т орні заняття	Індивідуа-л ьна робота	Тренінг	Самостійна робота	Контрольні заходи
Змістовий модуль 1 – Основи та методи машинного навчання						
Тема 1. Основи машинного навчання	2	-	2	6	6	Опитування під час заняття
Тема 2. Методи машинного навчання для задач кластеризації	2	6			6	
Тема 3. Регуляризаційні лінійні регресійні моделі навчання	2	6			6	
Тема 4. Методи опорних векторів (SVM)	2	6			6	
Тема 5. Дерева рішень і правил	2	6			6	
Тема 6. Ансамблеве навчання	4	10			6	
Змістовий модуль 2 – Застосування штучних нейронних мереж						
Тема 7. Реалізації нейронних мереж як методів реалізації логічних обчислень	4	10	3	6	6	Опитування під час заняття
Тема 8. Глибокі нейромережеві архітектури в задачах машинного навчання	4				9	
Тема 9. Машинне навчання для обробки природньої мови	2	10			6	
Тема 10. Навчання з підкріпленням	2	-			6	
Тема 11. Масштабування процесу машинного навчання для MLOps	4	6			10	
Разом	30	60			5	

5. Тематика лабораторних занять

Лабораторна робота №1. Кластерний аналіз

Мета: Навчитися розробляти модель кластеризації даних та інтерпретувати результати моделювання.

Питання для обговорення:

1. Поняття кластеризації і класифікації даних.
2. Основні етапи процесу кластеризації даних.
3. Кластеризація даних методами: DBSCAN, Hierarchical, ін.

Лабораторна робота №2. Регуляризаційні лінійні регресійні моделі

Мета: Навчитися використовувати регуляризацію в лінійній регресії для покращення моделі та запобігання перенавчанню.

Питання для обговорення:

1. Лінійна регресія та її основні принципи.
2. Проблема перенавчання та її наслідки.
3. Гребнева регресія (Ridge Regression) як метод регуляризації.

4. Лассо-регресія (Lasso Regression) та її особливості.
5. Еластична регресія (Elastic Net) як поєднання гребневої та лассо-регресії.

Лабораторна робота №3. Методи опорних векторів (SVM)

Мета: Навчитися використовувати метод опорних векторів для класифікації даних та розуміти основні концепції цього методу.

Питання для обговорення:

1. Опорні вектори та їх роль у класифікації.
2. Лінійна класифікація за допомогою SVM та її принципи.
3. Функція ядра та нелінійна класифікація з використанням SVM.
4. Важливість налаштування параметрів SVM для досягнення найкращих результатів.
5. Практичні приклади використання SVM у задачах класифікації даних.

Лабораторна робота №4. Дерева рішень

Мета: Навчитися будувати дерево рішень, використовуючи навчальний набір даних та інтерпретувати візуальне представлення елементів дерева.

Питання для обговорення:

1. Поняття дерева рішень.
2. Побудова дерева рішень.

Лабораторна робота №5. Ансамблеве навчання

Мета: Навчитися використовувати Boosting, Bagging і Stacking моделі та інтерпретувати результати моделювання.

Питання для обговорення:

1. Boosting.
2. Bagging.
3. Stacking.

Лабораторна робота №6. Добування ознак із зображень

Мета: Навчитися моделювати удосконаленням проектуванням ознак на основі добування ознак із зображень.

Питання для обговорення:

1. Поняття удосконаленого проектування ознак на основі добування ознак із зображень.
2. Прості ознаки
3. Видобування об'єктів і форм

Лабораторна робота №7. Обробка природної мови

Мета: Навчитися передбачення тональності рецензій до фільмів на базі реальних даних.

Питання для обговорення:

1. Вивчення даних і сценарії їх застосування.
2. Побудова вихідної моделі з застосуванням базових NLP ознак і оптимізація параметрів.
3. Витяг більш складних NLP-ознак для збільшення точності моделювання.

Лабораторна робота №8. Масштабування процесу машинного навчання

Мета: Навчитися визначити, коли масштабування моделі допомагає збільшити точність і швидкість генерації прогнозувань.

Питання для обговорення:

1. Способи масштабування лінійних ML-алгоритмів для роботи з великими навчальними вибірками;
2. Підходи до масштабування нелінійних ML-алгоритмів - зазвичай це набагато складніше завдання;
3. Зменшення затримки і збільшення швидкості генерації прогнозів.

6. Самостійна робота

Самостійна робота студентів в рамках курсу "Машинне навчання" повністю зосереджена на виконанні командного проекту. Кожна команда складається мінімум з 5 осіб. Проект є основним елементом самостійної роботи та передбачає вирішення реальної задачі з використанням методів машинного навчання, які студенти опанували протягом курсу.

Мета проекту: Застосувати знання і навички, отримані під час курсу, для розробки, реалізації та впровадження моделі або системи, що вирішує конкретну задачу з використання алгоритмів машинного навчання.

Етапи виконання проекту та критерії оцінювання:

Етапи виконання проекту	Опис	Критерії оцінювання командного проекту
Вибір теми проекту	Команди можуть обрати одну з запропонованих тем або запропонувати власну, яка має бути узгоджена з викладачем. Тема повинна бути актуальною, мати практичне застосування та відповідати рівню знань студентів.	Актуальність та складність задачі
Розробка рішення	Студенти займаються збором, обробкою даних, розробкою та впровадженням моделей машинного навчання. Кожен учасник команди відповідає за певний етап проекту, забезпечуючи якісне виконання свого завдання.	Якість технічного виконання (реалізація алгоритмів, вибір архітектури, ефективність рішення)
Аналіз та оптимізація	Команда проводить аналіз результатів роботи моделей, здійснює їх оптимізацію та тестування на нових даних. Важливо не тільки досягти високих показників, але й пояснити, чому саме це рішення є оптимальним.	Аналіз та оптимізація результатів
Підготовка звіту та презентація	Наприкінці проекту команда готує детальний звіт, де описується процес виконання, отримані результати, а також висновки та рекомендації. Проект презентується перед викладачами та одногрупниками.	Оформлення звіту та представлення проекту

Перелік тем:

1. Система прогнозування врожайності сільськогосподарських культур за допомогою машинного навчання. Розробка моделі, яка прогнозує врожайність

- основних сільськогосподарських культур на основі даних про погоду, типи ґрунтів та історичні показники.
2. Аналіз якості повітря у великих містах України. Використання машинного навчання для аналізу та прогнозування рівня забруднення повітря в мегаполісах України з метою покращення екологічної ситуації.
 3. Прогнозування енергоспоживання в житлових будинках. Створення моделі, що прогнозує споживання енергії в житлових будинках з метою оптимізації використання ресурсів та зниження витрат.
 4. Аналіз та прогнозування транспортних потоків у великих містах. Використання машинного навчання для аналізу транспортних потоків та розробки моделей прогнозування заторів у містах.
 5. Розпізнавання та класифікація аномалій у промисловому обладнанні. Розробка системи, яка аналізує дані з датчиків промислового обладнання та виявляє аномалії, що можуть призвести до аварій або збоїв.
 6. Персоналізовані рекомендації щодо харчування та здорового способу життя. Використання машинного навчання для розробки індивідуальних рекомендацій з харчування та фізичної активності на основі аналізу медичних даних.
 7. Автоматизоване сортування відходів. Розробка системи машинного навчання для автоматичного сортування відходів на сміттєпереробних заводах, що сприятиме підвищенню ефективності переробки та екологічної ситуації в Україні.
 8. Прогнозування руху товарів у логістичних ланцюгах. Модель для оптимізації логістичних процесів, включаючи прогнозування попиту, складування та транспортні маршрути, що важливо для українських виробників і торгових мереж.
 9. Аналіз соціальних медіа для виявлення фейкових новин. Розробка алгоритму для виявлення фейкових новин та дезінформації в українських соціальних медіа, що може допомогти у боротьбі з інформаційними загрозами.
 10. Система прогнозування ризиків природних катастроф. Використання машинного навчання для прогнозування природних катастроф (повені, зсуви, землетруси) на основі аналізу геологічних і метеорологічних даних в Україні.
 11. Автоматизація контролю якості продуктів харчування. Розробка моделі для автоматичного аналізу якості продуктів харчування за допомогою зображень або інших параметрів, що важливо для української харчової промисловості.
 12. Персоналізовані системи охорони здоров'я. Створення моделі для прогнозування індивідуальних ризиків захворювань на основі медичних даних пацієнтів, що може бути використано для профілактики та персоналізованого лікування в Україні.
 13. Моделі оптимізації водокористування у сільському господарстві. Розробка алгоритму для оптимізації використання водних ресурсів у сільському господарстві на основі кліматичних даних та інформації про ґрунт, що важливо для зрошення полів в Україні.
 14. Аналіз і прогнозування тенденцій на ринку праці. Модель для аналізу та прогнозування змін на українському ринку праці на основі даних про вакансії, рівень освіти та демографічні показники, що допоможе в управлінні

людськими ресурсами.

15. Прогнозування споживчих тенденцій у ритейлі. Використання машинного навчання для аналізу споживчих поведінкових даних та прогнозування майбутніх тенденцій у роздрібній торгівлі, що може бути корисно для українських торговельних компаній.

7. Тренінг з дисципліни

Завданням тренінгу є розробка програмного забезпечення із застосуванням методів машинного навчання. Тематика проектів буде базуватися на індивідуальних завданнях самостійної роботи, з особливим акцентом на практичне використання алгоритмів машинного навчання для вирішення реальних задач. Основна мета тренінгу — розробка програмних рішень, що демонструють вміння студентів аналізувати, проєктувати та впроваджувати ефективні інструменти машинного навчання у різних прикладних сферах. Нижче наведено основні етапи тренінгу та відповідні завдання:

Етап тренінгу	Завдання
Інструментарій розробки ПЗ для машинного навчання	- Налаштувати середовище розробки та встановити необхідні бібліотеки та інструменти для машинного навчання.
	- Створити базовий проєкт з підключеними бібліотеками для роботи з даними та реалізації моделей.
Реалізація моделей машинного навчання в програмному рішенні	- Реалізувати програмне рішення з використанням обраного алгоритму машинного навчання (класифікація, регресія, кластеризація тощо).
	- Провести тестування моделі на відповідних наборах даних та оцінити її ефективність.
Презентація та обговорення результатів	- Підготувати презентацію результатів роботи, включаючи аналіз даних, вибір моделі та її оцінку.
	- Захистити проєкт перед аудиторією, обґрунтувавши вибір методів та отримані результати.

8. Критерії, форми поточного та підсумкового контролю

Підсумковий бал (за 100-бальною шкалою) з дисципліни «Машинне навчання» визначається як середньозважена величина, залежно від питомої ваги кожної складової залікового кредиту:

Модуль 1		Модуль 2		Модуль 3	Модуль 4	Модуль 5
10 %	10 %	10 %	10 %	5%	15%	40%
Поточне оцінювання	Модульний контроль 1	Поточне оцінювання	Модульний контроль 2	Тренінг.	Самостійна робота.	Екзамен.
Оцінка визначається як середнє арифметичне з оцінок, отриманих за виконання і захист лабораторн	25 тестових питань.	Оцінка визначається як середнє арифметичне з оцінок, отриманих за виконання і захист лабораторн	-Одне теоретичне питання. -Одна задача	Оцінювання тренінгового завдання	Оцінювання командного наскрізного проєкту	-10 тестових питань. -Одне теоретичне питання. -Одна задача.

их робіт (4 роботи)		их робіт (4 роботи)				
---------------------	--	---------------------	--	--	--	--

Поточне оцінювання:

Форми: виконання та захист лабораторних робіт, опитування під час занять, короткі міні-тести за темами. Оцінка в кожному модулі поточного контролю — середнє арифметичне індивідуальних оцінок (кожного здобувача оцінюють не рідше, ніж раз на два заняття). Пропущені лабораторні підлягають обов'язковому відпрацюванню; невідпрацьовані зараховуються як 0 балів і враховуються в середньому. Для індивідуального графіка — оцінювання на консультаціях та/або через завдання в Moodle.

Шкала ECTS / критерії (кожна лаба та середнє):

А (90–100). Коректна підготовка даних (валідація, нормалізація, train/test split), виважений вибір моделі під задачу (класифікація/регресія/кластеризація), коректні метрики (наприклад, Accuracy/F1/ROC-AUC або RMSE/MAE), реалізований і відтестований код, відтворюваність (seed, фіксація версій), інтерпретація/помилкоаналіз, акуратний звіт (графіки, таблиці, висновки).

В (85–89). Усі основні вимоги виконані, дрібні недоліки у тюнінгу/описі; метрики досягнуто, звіт повний із незначними огріхами.

С (75–84). Завдання виконане, але з обмеженнями: мінімальний препроцесинг/валідація, слабший тюнінг гіперпараметрів, спрощений аналіз результатів.

Д (65–74). Часткове виконання: пропуски в обробці даних або неправильний вибір метрик/моделі, фрагментарні висновки.

Е (60–64). Базовий мінімум за допомоги викладача; обмежена працездатність рішення; звіт із істотними недоліками.

FX (35–59). Більшість завдань не виконано; код відсутній/непрацездатний; відсутнє розуміння підходів; звіт непридатний.

Модульний контроль 1:

Форма: 25 тестових питань з тем змістового модуля 1 у Moodle.

Оцінювання: за 100-бальною шкалою, де бал за одне запитання:

$$K = \frac{100}{N},$$

де: K - кількість балів за 1 питання; N - кількість питань у тесті.

Загальна кількість балів за весь тест оцінюється наступною формулою:

$$Z = K * P,$$

де: Z - загальна кількість балів; K - кількість балів за 1 запитання; P - кількість правильних відповідей на тестові завдання.

Модульний контроль 2

Форма: 1 теоретичне питання — 60 балів, 1 практична задача — 40 балів.

За теорію найбільше балів дає зрозуміле й точне пояснення теми своїми словами (що це за метод і навіщо), коректні визначення/формули без плутанини, логічна побудова відповіді, коротке порівняння з близькими методами (коли що краще) та простий приклад і чіткі висновки; бали знімаються за неточності, нелогічність, пропуск ключових моментів або помилки в термінах. За задачу

нараховуються бали за правильну постановку (яка ціль і метрики), базову підготовку даних (train/valid/test або k-fold), доречний вибір і налаштування моделі, коректні обчислення метрик (для класифікації — напр. Ассигасу/F1, для регресії — RMSE/MAE), короткий аналіз помилок і зрозумілі висновки; бали знімаються за неаргументовані рішення, помилки у розрахунках, «сирий» або невідтворюваний код, а за критичні огріхи (data leakage, плутанина train/test, невідповідні метрики) — зниження балів.

Тренінг:

Форма: мікропроект/прототип ПЗ з МН за п.7 програми (налаштування середовища, реалізація обраного алгоритму, оцінка, коротка презентація/демо). Оцінка — середнє за виконані етапи тренінгу.

Шкала ECTS / критерії:

A (90–100). Працездатний прототип із чітким пайплайном (ETL→модель→оцінка→інференс), обґрунтований вибір/тюнінг, коректні метрики/візуалізації, впевнена демонстрація та відповіді.

B (85–89). Повний функціонал з дрібними недоліками в деталях/оформленні.

C (75–84). Обмежений функціонал або спрощена оцінка/презентація.

D (65–74). Часткова реалізація основної ідеї з істотними прогалинами.

E (60–64). Лише базовий мінімум; слабка інтеграція/демо.

FX (35–59). Ключові етапи відсутні; демонстрація неможлива/непереконлива.

Самостійна робота (командний наскрізний проект):

Форма: командний проект (≈5 осіб): вибір теми, розв'язок (дані, моделі, експерименти), аналіз/оптимізація, звіт і захист. Оцінювання — середнє двох оцінок:

Якість змісту та аналізу (актуальність і складність задачі; якість технічної реалізації — вибір/архітектура/ефективність; коректність метрик; аналіз і оптимізація; обґрунтовані висновки);

Представлення (структура і повнота звіту, ілюстрації та таблиці, логіка і чіткість захисту). Тематика та етапи — відповідно до розділів 6–7 програми.

Шкала ECTS / критерії (з урахуванням індивідуального внеску):

A (90–100). Завершений продукт/дослідження з відтворюваними експериментами (код/ноутбук), переконливі метрики проти базових моделей, якісний звіт (вступ–метод–результати–висновки), аргументований захист; прозора роль кожного учасника.

B (85–89). Повний проект із незначними прогалинами (наприклад, обмежений тюнінг чи стислий помилкоаналіз).

C (75–84). Основні етапи виконані, але аналіз/оптимізація поверхові; звіт цілісний, однак з помітними недоліками.

D (65–74). Часткове виконання або слабка аргументація; звіт фрагментарний.

E (60–64). Мінімальний рівень відповідності вимогам; формальні висновки.

FX (35–59). Завдання виконано частково; результати/звіт не відповідають вимогам.

Екзамен:

Форма: комбінований — тестова частина (Moodle) + теоретичне питання

(ключові поняття, методи, архітектури) + практична задача (вибір/налаштування моделі, обчислення метрик, інтерпретація результатів або фрагмент коду/псевдокоду). Оцінювання — за 100-бальною шкалою з подальшим перерахунком у 40 % підсумкового бала.

Шкала ECTS (загальні орієнтири):

A (90–100). Системні, глибокі знання теорії та вміння застосувати їх у задачах; коректні обчислення/код; зрозумілі інтерпретації.

B (85–89). Добре володіння матеріалом, поодинокі несуттєві неточності.

C (75–84). Достатній рівень; коректні базові рішення; обмежені інтерпретації.

D (65–74). Базове відтворення теорії; частково правильні рішення; слабкі пояснення.

E (60–64). Мінімально достатній рівень; фрагментарні відповіді.

FX (35–59). Істотні прогалини; некоректні розв'язання; відсутня аргументація.

9. Інструменти, обладнання та програмне забезпечення, використання яких передбачає навчальна дисципліна

№	Найменування	Номер теми
1.	Мультимедійне обладнання	1-11
2.	Python	2-11

РЕКОМЕНДОВАНІ ДЖЕРЕЛА ІНФОРМАЦІЇ

Основна література:

1. Електронний курс з дисципліни «Машинне навчання» для студентів галузі знань 12 «Інформаційні технології» спеціальності 122 «Комп'ютерні науки» на платформі Moodle ЗУНУ /Ліп'яніна-Гончаренко Х.В., Дорош В.І. Тернопіль, 2023.

2. Методичні вказівки до виконання лабораторних робіт з дисципліни «Машинне навчання» для студентів освітньо-професійної програми «Штучний інтелект» спеціальності 122 «Комп'ютерні науки» першого (бакалаврського) рівня вищої освіти / Укладачі: Ліп'яніна-Гончаренко Х.В., Комар М.П. Тернопіль, ЗУНУ. 2025. 80 с.

3. Методичні вказівки та завдання для самостійної роботи з дисципліни «Машинне навчання» для студентів освітньо-професійної програми «Штучний інтелект» спеціальності 122 «Комп'ютерні науки» першого (бакалаврського) рівня вищої освіти / Укладачі: Ліп'яніна-Гончаренко Х.В., Комар М.П. Тернопіль, ЗУНУ. 2025. 22 с.

4. Lipianina-Honcharenko K., Komar M., Melnyk N., Komarnytsky R. Sustainable Information System for Enhancing Virtual Company Resilience Through Machine Learning in Smart City Socio-Economic Scenarios. Economics - Innovative

And Economics Research Journal, 2025, 12(2), pp. 69–96.
<https://doi.org/10.2478/eoik-2025-0022>.

5. Машинне навчання: навчальний посібник призначений для студентів, що навчаються за першим (бакалаврським) рівнем вищої освіти за спеціальностями галузі знань 12 „Інформаційні технології”. 3-тє видання, стереотипне / за науковою редакцією д.т.н., проф., В.В. Пасічника. Львів: Видавництво «Новий Світ–2000», 2025. 330 с.

6. Харченко В. О. Основи машинного навчання : навч. посіб. / В. О. Харченко. Суми : Сумський державний університет, 2023. 264 с.

7. Кононова К. Ю. Машинне навчання: методи та моделі: підручник для бакалаврів, магістрів та докторів філософії / К. Ю. Кононова. Харків: ХНУ імені В. Н. Каразіна, 2020. 301 с.

8. Bernd Klein. Machine Learning with Python Tutorial / Bodenceo, 2021. 453 p.

9. Chip Huyen. Designing Machine Learning Systems, O'Reilly Media, Inc., 2022.

10. Himansu Das, Jitendra Kumar Rout, Suresh Chandra Moharana, Nilanjan Dey. Applied Intelligent Decision Making in Machine Learning. CRC Press, 2020. 262 p.

11. Hassanien A.E . Advanced machine learning technologies and applications. AMLTA 2020. Springer, 2021. ISBN: 9789811533822.

12. Liu G. R. Machine Learning with Python. World Scientific, 2022. 692 p. URL: <https://doi.org/10.1142/12774>.

13. Bilokon P. A. Python, Data Science and Machine Learning. World Scientific, 2021. 300 p. URL: <https://doi.org/10.1142/11701>.

Додаткова

14. Koval V. S., Komar. «Deep Learning For IoT» – Internet of Things for Industry and Human Application M. P. In Volumes 1-3. Volume 1. Fundamentals and Technologies: / V. S. Kharchenko (ed.) - Ministry of Education and Science of Ukraine, National Aerospace University KhAI, 2019. P.268-302. https://aliot.eu.org/wp-content/uploads/2020/07/ALIOT_Multi-Book_Volume1_web.pdf.

15. Комар М.П., Головка В.А., Саченко А.О., Безобразов С.В., Кочан В.В. Штучні нейронні мережі та штучні імунні системи для виявлення вторгнень : монографія / Тернопіль: Економічна думка-ТНЕУ, 2018. 192 с.

16. Kit, I., Lipyanina-Goncharenko, H., Lendyuk, T., Sachenko, A., Komar, M. Neural Network Method of Items Catalog Forming for Online Store. Lecture Notes on Data Engineering and Communications Technologies, 2022, 135, pp. 157–169.
17. Anfilets, S., Bezobrazov, S., Golovko, V., Sachenko, A., Komar, M., Dolny, R., Kasyanik, V., Bykovyy, P., Mikhno, E., Osolinskyi, O. Deep multilayer neural network for predicting the winner of football matches. International Journal of Computing, 2020, 19(1), pp. 70–77.
<https://computingonline.net/computing/article/view/1695>.
18. Golovko V., Kroshchanka A., Komar M., Sachenko A. Neural Network Approach for Semantic Coding of Words. Advances in Intelligent Systems and Computing. 2020. Vol. 1020. Pp. 647-658.
19. Олещенко, Л. М. Машинне навчання. Комп'ютерний практикум [Електронний ресурс] : навчальний посібник для студентів, які навчаються за спеціальністю 121 «Інженерія програмного забезпечення», освітня програма «Інженерія програмного забезпечення мультимедійних та інформаційно-пошукових систем» / Л. М. Олещенко ; КПІ ім. Ігоря Сікорського. Електронні текстові дані (1 файл: 2,54 Мбайт). Київ: КПІ ім. Ігоря Сікорського, 2022. 92 с.
20. Chris Fregly, Antje Barth. Data Science on AWS. April 2021 O'Reilly Media, Inc. ISBN: 9781492079392.
21. Jun Chen; Edward P K Tsang. Detecting Regime Change in Computational Finance, Data Science, Machine Learning and Algorithmic Trading. Chapman & Hall. 2021. ISBN: 9780367540951.
22. Saini S., Lata K., Sinha G. R. VLSI and Hardware Implementations Using Modern Machine Learning Methods. Boca Raton : CRC Press, 2021. 328 p. URL: <https://doi.org/10.1201/9781003201038>.
23. Aboul Ella Hassanien, Ashraf Darwish. Machine Learning and Big Data Analytics Paradigms: Analysis, Applications and Challenges. Springer, Cham. 2021, ISBN: 3030593371.
24. Pattanayak S. Quantum Machine Learning with Python. Berkeley, CA : Apress, 2021. URL: <https://doi.org/10.1007/978-1-4842-6522-2>.

**Посилання на інформаційні ресурси в Інтернеті, відео-лекції, інше
методичне забезпечення**

25. Платформа для змагань з аналітики та передбачувального моделювання: <https://www.kaggle.com/>
26. Відео-лекції з машинного навчання: Coursera - Machine Learning by Andrew Ng <https://www.coursera.org/learn/machine-learning>
27. Інтерактивні курси з програмування та машинного навчання: Codecademy - Machine Learning
28. Статті, туторіали та блоги про машинне навчання: Medium - Towards Data Science <https://towardsdatascience.com/>
29. Електронна бібліотека з книгами з машинного навчання та штучного інтелекту: Springer - Machine Learning and AI <https://link.springer.com/>
30. Платформа для спільної роботи над проектами з кодування: GitHub <https://github.com/>
31. Бази даних для практичних завдань з машинного навчання: UCI Machine Learning Repository <https://archive.ics.uci.edu/ml/index.php>
32. Портал відкритих даних України: <https://data.gov.ua/>
33. Європейський портал відкритих даних: <https://data.europa.eu>
34. Світовий банк - Портал відкритих даних: <https://data.worldbank.org>
35. ОпенДатаБот - відкриті дані про Україну: <https://opendatabot.ua>
36. Google Public Data Explorer: <https://publicdata.google.com>
37. Ресурси з відкритими даними для наукових досліджень: Knoema <https://knoema.com/>
38. OECD Data - Портал відкритих даних Організації економічного співробітництва та розвитку: <https://data.oecd.org>
39. UNdata - База даних ООН: <https://data.un.org>
40. DataHub - Спільнота відкритих даних: <https://datahub.io>
41. Portal for Public Health Data: Our World in Data <https://ourworldindata.org/>