

Міністерство освіти і науки України
Національний аерокосмічний університет ім. М. Є. Жуковського
«Харківський авіаційний інститут»

Кафедра інформаційно-комунікаційних технологій ім. О.О. Зеленського
(№ 504)

ЗАТВЕРДЖУЮ

Гарант освітньої програми



(підпис)

Віктор МАКАРЧЕВ

(ім'я та прізвище)

«26» серпня 2024 р.

РОБОЧА ПРОГРАМА *ОБОВ'ЯЗКОВОЇ*
НАВЧАЛЬНОЇ ДИСЦИПЛІНИ

Основи машинного навчання в інфокомунікаціях

(назва навчальної дисципліни)

Галузь знань: 17 Електроніка, автоматизація та електронні комунікації

(шифр і найменування галузі знань)

Спеціальність: 172 Електронні комунікації та радіотехніка

(код і найменування спеціальності)

Освітня програма: Інформаційні мережі зв'язку

(найменування освітньої програми)

Форма навчання: денна

Рівень вищої освіти: другий (магістерський)

Харків 2024 рік

Розробник: старший викладач, доктор філософії, Андрій РУБЕЛЬ
(посада, науковий ступінь і вчене звання, ім'я та прізвище)


(підпис)

Робочу програму навчальної дисципліни розглянуто на засіданні кафедри
(№ 504) інформаційно-комунікаційних технологій ім. О.О. Зеленського
(назва кафедри)

Протокол № 1 від « 26 » серпня 2024 р.

Завідувач кафедри д.т.н., професор
(науковий ступінь і вчене звання)



(підпис)

Володимир ЛУКІН
(ім'я та прізвище)

1. Опис навчальної дисципліни

Найменування показника	Галузь знань, спеціальність, освітня програма, рівень вищої освіти	Характеристика навчальної дисципліни (денна форма навчання)
Кількість кредитів – 4	<p>Галузь знань <u>17 Електроніка, автоматизація та електронні комунікації</u> (шифр і найменування)</p> <p>Спеціальність <u>172 Електронні комунікації та радіотехніка</u> (код і найменування)</p> <p>Освітньо-наукова програма <u>Інформаційні мережі зв'язку</u> (найменування)</p> <p>Рівень вищої освіти: <u>другий (магістерський)</u></p>	<i>Обов'язкова</i>
Кількість модулів – 1		Навчальний рік
Кількість змістовних модулів – 2		2024/2025
Індивідуальне завдання – <u>не передбачене навчальним планом</u>		Семестр
Загальна кількість годин – 48*/120		1-й
Кількість тижневих годин для денної форми навчання: аудиторних – 3 самостійної роботи здобувача 4,5		Лекції*
		32 годин
		Практичні, семінарські*
		16 годин
		Лабораторні*
	-	
	Самостійна робота	
	72 годин	
	Вид контролю	
	модульний контроль, іспит	

Співвідношення кількості годин аудиторних занять до самостійної роботи становить: **48/72**.

*Аудиторне навантаження може бути зменшене або збільшене на одну годину залежно від розкладу занять.

2. Мета та завдання навчальної дисципліни

Мета вивчення: набуття студентами знань, основних принципів і практичних навичок в області аналізу даних і машинного навчання для вирішення прикладних задач в інфокомунікаційній галузі в умовах широкого використання сучасних інформаційних технологій.

Завдання: вивчення основних алгоритмів машинного навчання і оволодіння практичними навичками побудови моделей машинного навчання з використанням мови програмування Python.

Компетентності, які набуваються:

загальні:

- здатність досліджувати проблеми з використанням системного аналізу, синтезу, комп'ютерного моделювання та методів оптимізації;
- здатність аналізувати, верифікувати, оцінювати повноту інформації в ході професійної діяльності, за необхідності доповнювати й синтезувати відсутню інформацію й працювати в умовах невизначеності;

фахові:

- здатність застосовувати відповідні математичні, наукові і технічні методи, а також комп'ютерне програмне забезпечення для вирішення завдань в сфері розподілу і обробки інформації;
- здатність організувати і проводити експериментальні дослідження;
- здатність продемонструвати знання і розуміння математичних принципів і методів, необхідних для підтримки спеціалізацій з телекомунікацій;
- здатність застосовувати математичну теорію організації і планування експерименту, розробляти плани проведення досліджень, вибирати алгоритми опрацювання інформації, а також застосовувати необхідне програмне забезпечення для автоматизації обчислень;
- здатність використовувати знання з математичних і логічних побудов, які є підґрунтям оптимізації інформаційних систем та мереж, їх окремих пристроїв, що проектуються, експлуатуються чи досліджуються.

Очікувані результати навчання:

- знання і розуміння сучасних методів ведення науково-дослідних робіт, фізико-математичних методів, що застосовуються в інженерній і дослідницькій практиці, на рівні, необхідному для досягнення інших результатів освітньої програми;
- знання сучасних методів і програмного забезпечення побудови адекватних теоретичних моделей і способів їх обґрунтування;
- знання з математичних і логічних побудов, які є основою оптимізації інформаційних систем та мереж, їх окремих пристроїв, що проектуються, експлуатуються чи досліджуються;
- здатність ефективно застосовувати роботу з комп'ютером, його технічним та програмним забезпеченнями (носіями інформації, базами даних тощо).

Пререквізити: Основи програмування на Python

Кореквізити: “Сучасні методи обробки сигналів”.

Постреквізити: “Машинне навчання і аналіз даних”, “Інтелектуальна обробка даних дистанційного зондування”.

3. Зміст навчальної дисципліни

Модуль 1.

Змістовний модуль 1. Основи теорії машинного навчання

Тема 1. Вступ до машинного навчання. Предмет вивчення і задачі дисципліни. Місце дисципліни в учбовому плані. Штучний інтелект і машинне навчання як його складова частина. Основні поняття машинного навчання: дані, ознаки, алгоритми. Основні позначення. Постановка завдання машинного навчання. Класифікація методів машинного навчання. Приклади прикладних завдань машинного навчання. Методологія машинного навчання CRISP-DM. Основні інструменти і бібліотеки.

Тема 2. Лінійна алгебра і бібліотеки Python. Лінійна алгебра у машинному навчанні. Вектори, векторний простір, матриці і операції над ними. Розв'язання систем лінійних рівнянь. Власні вектори і власні значення. Бібліотеки Python (NumPy, SciPy) і лінійна алгебра.

Тема 3. Обробка і аналіз даних за допомогою бібліотеки Pandas. Дані. Основи роботи з даними у бібліотеці Pandas. Основні структури даних бібліотеки Pandas. Основи попередньої обробки і аналізу даних. Завантаження, запис, очищення, фільтрація, обробка і групування даних у pandas.

Тема 4. Регресія. Лінійна регресія. Лінійні моделі машинного навчання. Регресія. Формулювання завдання лінійної регресії. Метод найменших квадратів (МНК). Зведення до задачі оптимізації. Функція втрат. Аналітичний розв'язок МНК. Наближений чисельний метод розв'язання МНК. Алгоритм градієнтного спуску. Стохастичний градієнтний спуск. Теорема Гаусса-Маркова. Проблеми аналітичного методу МНК. Проблема мультиколінеарності. Розкладання помилки прогнозу лінійної регресії на зміщення (bias) і розкид (variance). Проблема недонавчання і перенавчання моделі. Регуляризація лінійної регресії. Регресія LASSO. Гребенева (Ridge) регресія. ElasticNet. Критерії якості моделі. Метрики регресії: середньоквадратична похибка (MSE, RMSE), коефіцієнт детермінації, середня абсолютна похибка (MAE), середня абсолютна відсоткова помилка (MAPE). Вибір метрики.

Тема 5. Поліноміальна регресія. Модель поліноміальної регресії. Вибір ступеню полінома. Проблема перенавчання моделі.

Тема 6. Масштабування ознак і валідація моделей. Масштабування ознак. Стандартизація ознак. Нормалізація ознак. Крос-валідація моделі. Розбиття вибірки на навчальну і тестову вибірки. Підбір гіперпараметрів моделей. Grid search.

Модульний контроль

Змістовний модуль 2. Класичні методи машинного навчання

Тема 1. Класифікація. Логістична регресія. Лінійна класифікація. Постановка задачі лінійної класифікації. Бінарна класифікація. Логістична регресія як лінійний класифікатор. Логістична функція. Оцінка максимальної правдоподібності і логістична регресія. Регуляризація логістичної регресії. Багатокласова класифікація. Багатокласова логістична регресія. Метрики класифікації: метрика Accuracy, матриця помилок (confusionmatrix), точність (precision), повнота (recall), міра F1, TPR (true positive rate), FPR (false positive rate), AUC, крива ROC.

Тема 2. Метричні методи навчання. Метричні методи навчання. Постановка задачі класифікації у випадку використання метода найближчих сусідів. Метод k найближчих сусідів (k-nearest neighbors (KNN)). Метрики відстані. Пошук найближчих сусідів. Постановка задачі регресії у випадку використання метода найближчих сусідів. Ядерна регресія. Формула Надарая-Ватсона.

Тема 3. Дерева рішень. Визначення вирішального дерева. Критерії розгалуження. Критерій інформативності у задачі регресії. Критерій інформативності у задачі класифікації.

Критерій Джині (Gini index). Методи регуляризації дерев рішень.

Тема 4. Випадковий ліс. Композиція моделей (ансамблі). Bagging. Bagging для дерев рішень. Випадковий ліс для побудови моделі класифікації. Побудова моделі випадкового лісу для задачі регресії.

Тема 5. Навчання без учителя. Кластеризація. Постановка задачі навчання без учителя. Задача кластеризації. Кластеризація методом k-середніх. Вибір початкового наближення і метрики відстані. Ієрархічна кластеризація. Алгоритм DBSCAN. Метрики якості кластеризації.

Модульний контроль

4. Структура навчальної дисципліни

Назва змістовного модуля і тем	Кількість годин				
	Усього	У тому числі			
		л	п	лаб.	с. р.
1	2	3	4	5	6
Модуль 1					
Змістовний модуль 1. Основи теорії машинного навчання					
Тема 1. Вступ до машинного навчання	4	2	-	-	2
Тема 2. Лінійна алгебра і бібліотеки Python	10	2	2	-	6
Тема 3. Обробка і аналіз даних за допомогою бібліотеки Pandas	10	2	2	-	6
Тема 4. Регресія. Лінійна регресія	14	6	2	-	6
Тема 5. Поліноміальна регресія	10	2	2	-	6
Тема 6. Масштабування ознак і валідація моделей	6	1	-	-	5
Модульний контроль	4	1	-	-	3
Разом за змістовним модулем 1	58	16	8	-	34
Змістовний модуль 2. Класичні методи машинного навчання					
Тема 1. Класифікація. Логістична регресія	12	4	2	-	6
Тема 2. Метричні методи навчання	10	2	-	-	8
Тема 3. Дерева рішень	12	4	2	-	6
Тема 4. Випадковий ліс	12	2	2	-	8
Тема 5. Навчання без учителя. Кластеризація	12	3	2	-	7
Модульний контроль	4	1	-	-	3
Разом за змістовним модулем 2	62	16	8		38
Усього годин	120	32	16	-	72
Модуль 2					
Індивідуальне завдання	-	-	-	-	-
Усього годин	120	32	16	-	72

5. Теми семінарських занять

№ п/п	Назва теми	Кількість годин
1	Не передбачено навчальним планом	
	Разом	

6. Теми практичних занять

№ п/п	Назва теми	Кількість годин
1	Бібліотеки Python і лінійна алгебра	2
2	Обробка даних за допомогою бібліотеки Pандас	2
3	Лінійна регресія	2
4	Поліноміальна регресія	2
5	Логістична регресія	2
6	Дерева рішень	2
7	Випадковий ліс	2
8	Кластеризація	2
	Разом	16

7. Теми лабораторних занять

№ п/п	Назва теми	Кількість годин
1	Не передбачено навчальним планом	
	Разом	

8. Самостійна робота

№ п/п	Назва теми	Кількість годин
1	Опрацювання матеріалу лекцій	40
2	Підготовка до практичних занять	20
3	Опрацювання матеріалів та результатів отриманих на практичних заняттях	12
	Разом	72

9. Індивідуальні завдання

Не передбачене навчальним планом.

10. Методи навчання

При викладанні курсу використовуються наступні навчальні методи:

- демонстрація;
- ілюстрація;
- розповідь;
- спостереження;
- дослідження;
- практичне заняття;
- виконання завдань.

11. Методи контролю

- 1) поточний контроль (оцінювання роботи студентів на практичних заняттях);
- 2) модульний контроль за змістовними модулями;
- 3) семестровий контроль у вигляді іспиту.

12. Критерії оцінювання та розподіл балів, які отримують здобувачі

Складові навчальної роботи	Бали за одне заняття (завдання)	Кількість занять (завдань)	Сумарна кількість балів
Змістовний модуль 1			
Виконання і захист практичних робіт	0...5	4	0...20
Модульний контроль	0...30	1	0...30
Змістовний модуль 2			
Виконання і захист практичних робіт	0...5	4	0...20
Модульний контроль	0...30	1	0...30
Усього за семестр			0...100

Семестровий контроль (іспит) проводиться у разі відмови студента від балів поточного контролю і за наявності допуску до іспиту.

Білет для іспиту складається з тридцяти тестових теоретичних і практичних питань. Максимальна сума балів - 100 балів.

Критерії оцінювання роботи здобувача протягом семестру

Задовільно (60-74). Показати мінімум знань та умінь. Захистити всі практичні завдання і здати тестування. Знати і вміти побудувати просту лінійну модель регресії і класифікації за допомогою бібліотеки scikit-learn.

Добре (75-89). Твердо знати мінімум, захистити всі практичні завдання, здати тестування та поза аудиторну самостійну роботу. Вміти все, що вказано у попередньому пункті і вміти обирати метод машинного навчання відповідно до поставлених вимог та особливостей задачі, що вирішується. Вміти самостійно реалізовувати лінійні алгоритми машинного навчання.

Відмінно (90-100). Здати всі контрольні точки з оцінкою «відмінно». Досконально знати всі теми та вміти застосовувати їх на практиці.

Шкала оцінювання: бальна і традиційна

Сума балів	Оцінка за традиційною шкалою	
	Іспит, диференційований залік	Залік
90 – 100	Відмінно	Зараховано
75 – 89	Добре	
60 – 74	Задовільно	
0 – 59	Незадовільно	Не зараховано

13. Методичне забезпечення

1. Сторінка дисципліни у системі дистанційного навчання *Ментор* знаходиться за посиланням: <https://mentor.khai.edu/course/view.php?id=7504>
2. Навчально-методичне забезпечення дисципліни "Прикладний аналіз даних на Python" для бакалаврів / М-во освіти і науки України, Нац. аерокосм. ун-т ім. М. Є. Жуковського "Харків. авіац. ін-т", Каф. вищ. математики та систем. аналізу (№ 405) ; розроб. В. О. Макарічев. - Харків. - Нац. аерокосм. ун-т ім. М. Є. Жуковського "Харків. авіац. ін-т", 2020. - 177 с. - <http://library.khai.edu/library/fulltexts/2021/complex/>
3. Маттес Е. Пришвидшений курс Python: практичний, проектно-орієнтований вступ до програмування / Е. Маттес. - Львів. - Вид-во Старого Лева, 2021. - 600 с.
4. Навчально-методичне забезпечення дисципліни "Програмування на PYTHON" для бакалаврів / М-во освіти і науки України, Нац. аерокосм. ун-т ім. М. Є. Жуковського "Харків. авіац. ін-т", Каф. вищ. математики та систем. аналізу (№ 405) ; розроб. В. О. Макарічев. - Харків. - Нац. аерокосм. ун-т ім. М. Є. Жуковського "Харків. авіац. ін-т", 2020. - 133 с. - <http://library.khai.edu/library/fulltexts/2021/complex/>

14. Рекомендована література

Базова

1. Басюк, Т. М. Машинне навчання : навчальний посібник призначений для студентів, що навчаються за першим (бакалаврським) рівнем вищої освіти за спеціальностями галузі знань 12 "Інформаційні технології" /Т.М. Басюк, В.В. Литвин, Л.М. Захарія, Н.Е. Кунанець; Національний університет "Львівська політехніка", Інститут комп'ютерних наук та інформаційних технологій, Кафедра інформаційних систем та мереж. – Львів :Видавництво "Новий світ-2000", 2021. – 329 с.

Допоміжна

1. Harrington P. Machine Learning in Action / Peter Harrington. – Shelter Island, NY: Manning, 2012. – 384 с.

15. Інформаційні ресурси

1. <https://www.python.org/doc/>
2. <https://jupyter.org/>
3. Google Colab, <https://colab.research.google.com/notebooks/welcome.ipynb?hl=uk>
4. <https://numpy.org/doc/stable/>
5. <https://matplotlib.org/stable/users/index.html>
6. Matplotlib tutorials, <https://matplotlib.org/stable/tutorials/index.html>
7. Pandas documentation, <https://pandas.pydata.org/docs/>
8. Seaborn user guide and tutorial, <https://seaborn.pydata.org/tutorial.html>
9. Бібліотека scikit-learn, <https://scikit-learn.org/stable/>