



МАШИННЕ НАВЧАННЯ З МАЛИМИ ДАНИМИ: ПРАКТИЧНИЙ ПІДХІД

Робоча програма навчальної дисципліни (Силабус)

Реквізити навчальної дисципліни

Рівень вищої освіти	<i>Другий (магістерський)</i>
Галузь знань	<i>F Інформаційні технології</i>
Спеціальність	<i>F3 Комп'ютерні науки</i>
Освітня програма	<i>Технології візуальних обчислень</i>
Статус дисципліни	<i>Вибірковий</i>
Форма навчання	<i>Очна (денна)</i>
Рік підготовки, семестр	<i>1 курс, 2 семестр</i>
Обсяг дисципліни	<i>4 кредита (120 годин) 30 лек. 14 лаб. 76 СРС</i>
Семестровий контроль/ контрольні заходи	<i>Залік, МКР</i>
Розклад занять	https://schedule.kpi.ua/
Мова викладання	<i>Українська</i>
Інформація про керівника курсу / викладачів	Лектор: к.т.н., доц. Полягушко Любов Григорівна, liubovpoliagushko@gmail.com Лабораторні: ас. Рудик Володимир Іванович, rudyk.volodymyr@iit.kpi.ua
Розміщення курсу	<i>Засоби Classroom та e-mail.</i>

Програма навчальної дисципліни

1. Опис навчальної дисципліни, її мета, предмет вивчення та результати навчання

Програму навчальної дисципліни «Машинне навчання з малими даними: практичний підхід» складено відповідно до освітньої програми освітньо-професійної програми «Технології візуальних обчислень» другого рівня вищої освіти спеціальності F3 «Комп'ютерні науки».

Метою навчальної дисципліни є підготовка фахівців, які володіють сучасними методами розробки систем машинного навчання в умовах обмежених навчальних даних, що є типової ситуації в реальних прикладних задачах енергетики, медицини, екології та промислової діагностики, включаючи методи обробки, аугментації, генерації синтетичних даних та передавального навчання.

У результаті вивчення дисципліни студенти мають продемонструвати:

- Аналізувати структуру та якість малих наборів даних, виявляти пропущені й аномальні значення, оцінювати збалансованість класів та відбирати інформативні ознаки для побудови ефективних моделей в умовах дефіциту даних.
- Застосовувати методи регуляризації, ансамблювання та підбору гіперпараметрів для запобігання перенавчанню класичних алгоритмів і нейронних мереж на обмежених вибірках.

- Генерувати синтетичні дані за допомогою статистичних методів, генеративно-змагальних мереж та варіаційних автоенкодерів для розширення малих навчальних наборів.
- Застосовувати методи передавального навчання та багатозадачного навчання для підвищення ефективності моделей у задачах з обмеженою кількістю навчальних прикладів.
- Оцінювати якість моделей на малих даних із використанням крос-валідації та відповідних метрик
- Порівнювати класичні архітектури нейронних мереж з мережами Колмогорова-Арнольда для специфічних задач з браком даних.

2. Пререквізити та постреквізити дисципліни

У структурно-логічній схемі навчальна дисципліна «Машинне навчання з малими даними: практичний підхід» розміщена тоді, коли студенти вже прослухали навчальні дисципліни Методи та системи штучного інтелекту, Вступ до інтелектуального аналізу даних, що достатньо для виконання лабораторних робіт з даної дисципліни.

Отримані знання можна використовувати при виконанні магістерської дисертації.

3. Зміст навчальної дисципліни

- Тема 1. Обробка та аналіз даних
- Тема 2. Основи машинного навчання
- Тема 3. Навчання та оцінка моделей
- Тема 4. Нейронні мережі
- Тема 5. Генерація синтетичних даних
- Тема 6. Передавальне навчання
- Тема 7. Нейронні мережі Колмогорова-Арнольда

4. Навчальні матеріали та ресурси

Базова:

1. Géron A. Hands-On Machine Learning with Scikit-Learn, Keras, and TensorFlow: Concepts, Tools, and Techniques to Build Intelligent Systems. 3rd ed. O'Reilly Media, 2022. 861 p. URL: <https://www.oreilly.com/library/view/hands-on-machine-learning/9781098125967/>
2. Chollet F. Deep Learning with Python. 2nd ed. Manning Publications, 2021. 504 p. URL: <https://www.manning.com/books/deep-learning-with-python-second-edition>
3. Nikolenko S. I. Synthetic Data for Deep Learning. Springer Optimization and Its Applications, Vol. 174. Springer, 2021. 348 p. DOI: <https://doi.org/10.1007/978-3-030-75178-4>

Додаткова:

4. Safonova A., Hamdi Z. M., Montzka C., Demarez V., Koetz B., Vereecken H. Ten deep learning techniques to address small data problems with remote sensing. International Journal of Applied Earth Observation and Geoinformation. 2023. Vol. 125. P. 103569. DOI: <https://doi.org/10.1016/j.jag.2023.103569>
5. Piffer S., Barzegar Khalilsarai M., Stølen-Bjerglund J., Eklund A., Gómez P. Tackling the small data problem in medical image classification with artificial intelligence: a systematic review. Progress in Biomedical Engineering. 2024. DOI: <https://doi.org/10.1088/2516-1091/ad525b>
6. Khan A. A., Chaudhari O., Chandra R. A review of ensemble learning and data augmentation models for class imbalanced problems: Combination, implementation and evaluation. Expert Systems with Applications. 2023. P. 122778. DOI: <https://doi.org/10.1016/j.eswa.2023.122778>
7. Slipchenko V., Poliahushko L., Rudyk V. The problem of small data in research based on machine learning methods. Collection of Scientific Papers with the Proceedings of the 1st International Scientific and Practical Conference «From Ideas to Solutions: Innovations in Science and Technology». London, United Kingdom, 17–19 February 2025. 2025. P. 40–42. DOI: <https://doi.org/10.70286/eoss-17.02.2025>
8. TensorFlow Documentation. TensorFlow Tutorials. URL: <https://www.tensorflow.org/tutorials>
9. Scikit-learn Documentation. Scikit-learn User Guide. URL: https://scikit-learn.org/stable/user_guide.html
10. Keras Documentation. Early Stopping Callback URL: https://keras.io/api/callbacks/early_stopping/

Навчальний контент

5. Методика опанування навчальної дисципліни (освітнього компонента)

Лекційні заняття

Тема 1. Обробка та аналіз даних

Лекція 1. Завантаження та первинний аналіз даних

Основи роботи з табличними даними у Python. Використання бібліотек pandas та numpy для завантаження, огляду структури даних, створення нових ознак та базових операцій з DataFrame.

Лекція 2. Попередня обробка та підготовка даних

Виявлення та обробка пропущених значень, аномалій у даних. Аналіз збалансованості класів, обчислення кореляцій між ознаками. Методи масштабування, нормалізації та аугментації даних.

Тема 2. Основи машинного навчання

Лекція 3. Класичні методи регресії та класифікації

Лінійна та логістична регресія як базові алгоритми. Наївний байєсівський класифікатор та його застосування. Метод k-найближчих сусідів для задач класифікації та регресії.

Лекція 4. Деревя рішень та метод опорних векторів

Принципи побудови дерев рішень, критерії розбиття вузлів. Метод опорних векторів з жорсткою та м'якою межею, використання ядерних функцій для нелінійних задач.

Лекція 5. Методи регуляризації

Ridge, Lasso та Elastic Net регресія для боротьби з перенавчанням. Особливості застосування L1 та L2 регуляризації при роботі з малими наборами даних.

Лекція 6. Методи ансамблювання - частина 1

Voting як базовий метод поєднання моделей. Bagging та принципи Bootstrap Aggregating. Random Forest як найпопулярніший представник методів bagging.

Лекція 7. Методи ансамблювання - частина 2

Boosting алгоритми для послідовного покращення моделей. Stacking та blending для складних ансамблів. Каскадні моделі та їх особливості.

Тема 3. Навчання та оцінка моделей

Лекція 8. Організація процесу навчання

Правильне розбиття даних на тренувальну, валідаційну та тестову вибірки. Автоматизований підбір гіперпараметрів за допомогою GridSearchCV та RandomizedSearchCV.

Лекція 9. Оцінка якості моделей

Метрики для регресії та класифікації. Візуальні методи оцінки якості моделей. Крос-валідація як інструмент надійної оцінки на малих даних.

Тема 4. Нейронні мережі

Лекція 10. Основи нейронних мереж

Архітектура багатoshарового перцептрону. Алгоритми прямого та зворотного поширення. Основні типи шарів та функції втрат для різних задач.

Лекція 11. Спеціалізовані шари та регуляризація

Згорткові та рекурентні шари для специфічних типів даних. Методи регуляризації в нейронних мережах через Dropout та нормалізацію.

Лекція 12. Оптимізація та функції активації

Сучасні оптимізатори для навчання нейронних мереж. Функції активації та їх вплив на якість навчання. Практичне створення моделей у TensorFlow.

Тема 5. Генерація синтетичних даних

Лекція 13. Методи генерації синтетичних даних

Статистичні підходи до створення штучних даних. Агентно-орієнтовані системи, генеративно-змагальні мережі та варіаційні автоенкодері для збільшення обсягу навчальних даних.

Тема 6. Передавальне навчання

Лекція 14. Методи передавального навчання

Використання попередньо навчених моделей як екстракторів ознак. Тонке налаштування параметрів для адаптації до нових задач. Багатозадачне навчання для покращення узагальнення.

Тема 7. Нейронні мережі Колмогорова-Арнольда

Лекція 15. Нейронні мережі Колмогорова-Арнольда

Теоретичні основи KAN як альтернативи класичним нейронним мережам. Практична реалізація за допомогою бібліотеки PyKAN та переваги для малих наборів даних.

Лабораторні заняття

Лабораторна робота № 1. Аналіз та попередня обробка малих наборів даних	2 год.
Лабораторна робота № 2. Застосування класичних алгоритмів машинного навчання та методів ансамблювання для малих даних	2 год.
Лабораторна робота № 3. Проектування та навчання нейронних мереж з регуляризацією для обмежених наборів даних	2 год.
Лабораторна робота № 4. Генерація синтетичних даних за допомогою статистичних методів та генеративних моделей	2 год.
Лабораторна робота № 5. Реалізація методів передавального навчання для підвищення ефективності моделей на малих даних	2 год.
Лабораторна робота № 6. Порівняльний аналіз нейронних мереж Колмогорова-Арнольда та класичних архітектур	2 год.
Модульна контрольна робота	2 год.

6. Самостійна робота студента

Самостійна робота студента складає 76 години та передбачає:

підготовку до аудиторних занять – 66 год.,

підготовку до МКР – 4 год.,

підготовку до заліку – 6 год.

Теми для самостійного опрацювання:

Тема 1. Обробка та аналіз даних

Порівняйте ефективність різних методів заповнення пропущених значень у малих наборах даних та обґрунтуйте вибір оптимального методу.

Тема 2. Основи машинного навчання

Поясніть концепцію bias-variance trade-off та її особливості при роботі з обмеженими наборами даних.

Тема 3. Навчання та оцінка моделей

Проаналізуйте обмеження крос-валідації на малих даних та альтернативні методи оцінки моделей.

Тема 4. Нейронні мережі

Обґрунтуйте роль регуляризації в нейронних мережах з байєсівської точки зору та її важливість для малих даних.

Тема 5. Генерація синтетичних даних

Вивчіть проблему mode collapse в GAN та її зв'язок з обмеженою різноманітністю малих навчальних наборів.

Тема 6. Передавальне навчання

Дослідіть теоретичні умови успішного передавального навчання та концепцію domain adaptation.

Тема 7. Нейронні мережі Колмогорова-Арнольда

Порівняйте теорему Колмогорова-Арнольда з теоремою універсальної апроксимації та поясніть переваги KAN для малих даних.

Політика та контроль

7. Політика навчальної дисципліни (освітнього компонента)

- Відвідування лекцій та лабораторних занять, а також відсутність на них, не оцінюється.
- При захисті лабораторних робіт студент має продемонструвати розроблений програмний код та результати його виконання на тестах, як заздалегідь підготованих, так і запропонованих викладачем. У випадку дистанційної форми навчання захист відбувається на відповідній конференції шляхом демонстрації екрана.
- Політика та принципи академічної доброчесності визначені у розділі 3 Кодексу честі Національного технічного університету України «Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського». Детальніше: <https://kpi.ua/code>.
- Норми етичної поведінки Норми етичної поведінки студентів і працівників визначені у розділі 2 Кодексу честі Національного технічного університету України «Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського». Детальніше: <https://kpi.ua/code>.

8. Види контролю та рейтингова система оцінювання результатів навчання (PCO)

1. Поточний контроль. Семестровий рейтинг (виконання робіт в семестрі) оцінюється у 100 балів. Розподіл балів наведено в таблиці:

Види робіт	Бали
Лабораторна робота № 1. Аналіз та попередня обробка малих наборів даних	15
Лабораторна робота № 2. Застосування класичних алгоритмів машинного навчання та методів ансамблювання для малих даних	15
Лабораторна робота № 3. Проектування та навчання нейронних мереж з регуляризациєю для обмежених наборів даних	15
Лабораторна робота № 4. Генерація синтетичних даних за допомогою статистичних методів та генеративних моделей	15
Лабораторна робота № 5. Реалізація методів передавального навчання для підвищення ефективності моделей на малих даних	15
Лабораторна робота № 6. Порівняльний аналіз нейронних мереж Колмогорова-Арнольда та класичних архітектур	15
Модульна контрольна робота	10
Всього	100

Критерії оцінювання заходів поточного контролю:

- 90–100% від максимуму – повне виконання, коректний код, вичерпні відповіді
- 70–89% – виконано з незначними недоліками
- 50–69% – виконано з помилками та неточностями
- 10–49% – часткове виконання, суттєві помилки
- 0% – не виконано або не захищено

За несвоєчасне подання лабораторної роботи (після встановленого терміну) нараховується штраф у розмірі 20% від отриманої оцінки.

Модульна контрольна робота оцінюється у 10 балів і проводиться у формі тесту з 20 питань по 0,5 бала кожне. Відповідь на кожне питання оцінюється як правильна (0,5 бала) або неправильна (0 балів). За несвоєчасне виконання МКР нараховується штраф у розмірі 20% від отриманої оцінки.

2. Календарний контроль проводиться двічі на семестр як моніторинг поточного стану виконання вимог syllabusу:

Критерій	Перший календарний контроль	Другий календарний контроль
Термін календарного контролю	Тиждень 6-7	Тиждень 12-13
Умови отримання позитивної оцінки	≥ 24 бали	≥ 45 балів

3. Умови допуску до заліку: відсутність заборгованостей з лабораторних робіт 1 - 6.

Студенти, які виконали умови допуску до заліку та мають рейтингову оцінку 60 і більше балів, отримують відповідну до набраного рейтингу оцінку без додаткових випробувань.

Зі студентами, які виконали умови допуску до заліку та мають рейтингову оцінку менше 60 балів, а також з тими студентами, хто бажає підвищити свою рейтингову оцінку, під час заліково-екзаменаційної сесії проводиться семестровий контроль у вигляді заліку. При цьому попередній рейтинг скасовується і студенти отримують рейтингову оцінку за результатами заліку («жорсткий» підхід).

4. Семестровий контроль – залік.

Відповідь на заліку оцінюється у 100 балів. Залікова робота складається з одного теоретичного питання та одного практичного завдання. Ваговий бал теоретичного питання – 50 балів, завдання – 50 балів.

Теоретична частина оцінюється таким чином:

- правильна чітко викладена, повна відповідь – (не менше 90% потрібної інформації) – 45-50 балів;
- достатньо повна відповідь (не менше 75% потрібної інформації) – 38-44 бали;
- неповна відповідь (не менше 60% потрібної інформації) – 30-37 балів;
- незадовільна відповідь – 0 балів.

Практичне завдання оцінюється таким чином:

- повне, безпомилкове розв'язування завдання – 45-50 балів;
- повне, розв'язування завдання із несуттєвими невідповідностями – 38-44 бали;
- завдання виконане з певними недоліками – 30-37 балів;
- завдання не виконано – 0 балів.

5. Рейтингова оцінка за освітній компонент за бажанням студента визначається одним з таких способів:

- 1) кількість балів, отриманих за поточний контроль, або
- 2) результат виконання залікової контрольної роботи (тоді не враховуються бали, отримані в семестрі).

Таблиця переведення рейтингових балів у оцінку за університетською шкалою:

Кількість балів	Оцінка
100-95	Відмінно
94-85	Дуже добре
84-75	Добре
74-65	Задовільно
64-60	Достатньо
Менше 60	Незадовільно
Не виконані умови допуску	Не допущено

Робочу програму навчальної дисципліни (силабус):

Складено доцентом каф. ЦТЕ, к.т.н., доц. Полягушко Любов'ю Григорівною, асистентом каф. ЦТЕ Рудиком Володимиром Івановичем

Ухвалено кафедрою ЦТЕ (протокол № 22 від 17.06.2026)

Погоджено Методичною комісією НН ІАТЕ КПІ ім. Ігоря Сікорського (протокол № 9 від 26.06.26)