

## Machine learning Course description sheet

#### **Basic information**

Field of study

**Automatics and Robotics** 

Major

Organisational unit

Faculty of Electrical Engineering, Automatics, Computer Science and Biomedical Engineering

Study level

First-cycle (engineer) programme

Form of study

Full-time studies

**Profile** 

General academic

**Didactic cycle** 

2021/2022

**Course code** 

EAiRS.Ii200.76f98a4ab46ffd16f2e0e9a2bfac8cb8.21

**Lecture languages** 

polish

**Mandatoriness** 

Elective

Block

**General Modules** 

**Course related to scientific research** 

Yes

| Course coordinator | Joanna Jaworek-Korjakowska                                   |
|--------------------|--|
| Lecturer           | Joanna Jaworek-Korjakowska, Anna Wójcicka, Dariusz Kucharski |

| <b>Period</b><br>Semester 6 | Method of verification of the learning outcomes Completing the classes | Number of ECTS credits |
|-----------------------------|--|------------------------|
|                             | Activities and hours Lectures: 28 Laboratory classes: 28               |                        |

#### Goals

| C | 1  | Zapoznanie Studenta z podstawowymi i zaawansowanymi metodami uczenia maszynowego, zasadami ich działania oraz możliwościami zastosowania.  |
|---|----|--|
| C | 2  | Przekazanie wiedzy z zakresu narzędzi i środowisk do tworzenia i rozbudowy systemów informatycznych wykorzystujących algorytmy uczenia maszynowego   |
| C | :3 | Uświadomienie słuchaczom potrzeby wykorzystania zaawansowanych metod uczenia maszynowego tak, aby w sposób samodzielny i kreatywny byli w stanie wybrać odpowiednie rozwiązanie dla określonego problemu badawczego. |

### **Course's learning outcomes**

| Code                                       | Outcomes in terms of  | Learning outcomes<br>prescribed to a field of<br>study | Methods of verification            |  |  |
|--|---|--|------------------------------------|--|--|
| Knowledge - Student knows and understands: |   |  |                                    |  |  |
| W1   | Zna podstawowe i zaawansowane metody uczenia<br>maszynowego, zasady ich działania oraz możliwości<br>zastosowania.  | AiR1A_W01  | Test, Report                       |  |  |
| W2   | Zna narzędzia i środowiska do tworzenia i rozbudowy systemów informatycznych wykorzystujących algorytmy uczenia maszynowego   | AiR1A_W04  | Test, Report                       |  |  |
| ikills - St                                | tudent can:   |  |                                    |  |  |
| U1   | Potrafi pozyskiwać informacje o zaawansowanych<br>metodach uczenia maszynowego oraz wykorzystywać<br>je podczas implementowania rozwiązań<br>algorytmicznych.                               | AiR1A_U01  | Activity during classes,<br>Report |  |  |
| U2   | Potrafi przygotować dokumentację zaimplementowanego rozwiązania ze szczegółowym omówieniem wyników, wyciągnąć wnioski oraz wyczerpująco je uzasadnić.                                       | AiR1A_U03  | Activity during classes,<br>Report |  |  |
| ocial co                                   | mpetences - Student is ready to:  |  |                                    |  |  |
| K1   | Potrafi zaproponować ulepszenie oraz optymalizację zaimplementowanego algorytmu uczenia maszynowego. Potrafi przeanalizować wyniki i na ich podstawie sformułować wnioski.                  | AiR1A_K01  | Activity during classes,<br>Report |  |  |
| K2   | Zna i rozumie potrzebę wykorzystania zaawansowanych metod uczenia maszynowego. Potrafi w sposób samodzielny i kreatywny wybrać odpowiednie rozwiązanie dla określonego problemu badawczego. | AiR1A_K01  | Activity during classes,<br>Report |  |  |

# Program content ensuring the achievement of the learning outcomes prescribed to the module

Podczas zajęć omówione zostaną zarówno podstawowe jak i zaawansowane metody uczenia maszynowego i sztucznej inteligencji w tym sieci neuronowych. Studenci zostaną przygotowani do praktycznego wykorzystania najnowszych algorytmów i rozwiązań.

### **Student workload**

| Activity form                                | Average amount of hours* needed to complete each activity form |
|--|--|
| Lectures                                     | 28   |
| Laboratory classes                           | 28   |
| Realization of independently performed tasks | 44   |
| Student workload                             | Hours<br>100   |
| Workload involving teacher                   | Hours<br>56  |

<sup>\*</sup> hour means 45 minutes

# **Program content**

| No. | Program content |  | Course's learning outcomes | Activities |  |
|-----|-----------------|--|----------------------------|------------|--|
|-----|-----------------|--|----------------------------|------------|--|

| 1. | 1. Wprowadzenie do tematyki uczenia maszynowego, podstawowe zagadnienia z algebry 2. Wykorzystywanie środowiska Python do uczenia maszynoweg. Regresja liniowa wielu zmiennych (optymalizacja danych). 3. Zagadnienie klasyfikacji: algorytm K-najbliższych sąsiadów (k-NN), okno Parzena, drzewa decyzyjne 4. Sprawdzanie poprawności danych. Kwestia brakujących danych. Dobór odpowiednich cech. Ocenianie istotności cech za pomocą algorytmu losowego lasu. Analiza wyników klasyfikacji (macierz pomyłek, krzywa ROC) 5. Regularyzacja (problem nadmiernego dopasowania, funkcja kosztu) 6. Strategia tworzenia systemów uczenia maszynowego 7. Maszyny wektorów nośnych (ang. Support Vector Machine - SVM) - teoria, funkcje jądra, wyznaczanie maksymalnego marginesu za pomocą maszyn wektorów nośnych. 8. Redukcja wymiarowości: analiza głównych składowych (PCA) – motywacja, sformułowanie problemu, algorytm 9. Detekcja anomalii w dużych zbiorach danych (ang. Large Scale Machine Learning - LSML) 10. Najlepsze metody oceny modelu i strojenie parametryczne. 11. Wprowadzenie do sztucznych sieci neuronowych. Podstawowe zagadnienia i domeny sztucznej inteligencji. Sztuczny neuron. Wielowarstwowe sieci neuronowe I 12. Sieci wielowarstwowe II. Algorytm backpropagation, i jego modyfikacje. 13. Sposoby uczenia sieci neuronowych (z nauczycielem i bez nauczyciela). Omówienie sieci neuronowych typu RBF, sieci samoorganizujące się, sieci Kohonena. 14. Omówienie sieci LVQ, rezonansowej ART, Hopfielda. Praktyczne zastosowanie metod uczenia maszynowego. | W1, W2, K2 | Lectures |
|----|---|------------|----------|

# **Extended information/Additional elements**

### Teaching methods and techniques:

Lectures, E-learning

| Activities | Methods of verification | Credit conditions                   |
|------------|-------------------------|-------------------------------------|
| Lectures   | Test                    | Wykład: – Obecność obowiązkowa: Nie |

| Activities   | Methods of verification                  | Credit conditions  |
|--------------|--|--|
| Lab. classes | Activity during classes, Test,<br>Report | Laboratorium: 1. Warunkiem uczestnictwa w zajęciach laboratoryjnych jest dokonanie zapisu na kurs e-learningowy na platformie AGH. 2.Obecność na zajęciach jest obowiązkowa, dopuszczalna jest jedna nieusprawiedliwiona nieobecność. Laboratoria zaległe należy odrobić w ciągu tygodnia od powrotu na uczelnię po nieobecności, w trakcie zajęć pozostałych grup na roku lub podczas konsultacji. Nieodrobienie zajęć (brak sprawozdania) w tym okresie skutkować będzie definitywnym brakiem zaliczenia danego ćwiczenia. Dopuszczalne jest jedno niezaliczone ćwiczenie. Kolokwium: W trakcie semestru odbędą się dwa kolokwia zaliczeniowe (odpowiednio w połowie oraz pod koniec semestru). Wymagane jest uzyskanie powyżej 50 % punktów z każdego z kolokwium. Studentom przysługuje możliwość jednokrotnej poprawy danego kolokwium. |

# Conditions and the manner of completing each form of classes, including the rules of making retakes, as well as the conditions for admission to the exam

Laboratorium: Obecność na zajęciach jest obowiązkowa, dopuszczalna jest jedna nieusprawiedliwiona nieobecność. Laboratoria zaległe należy odrobić w ciągu tygodnia od powrotu na uczelnię po nieobecności, w trakcie zajęć pozostałych grup na roku lub podczas konsultacji. Nieodrobienie zajęć (brak sprawozdania) w tym okresie skutkować będzie definitywnym brakiem zaliczenia danego ćwiczenia. Dopuszczalne jest jedno niezaliczone ćwiczenie. Kolokwium: W trakcie semestru odbędą się dwa kolokwia zaliczeniowe (odpowiednio w połowie oraz pod koniec semestru). Wymagane jest uzyskanie powyżej 50 % punktów z każdego z kolokwium. Studentom przysługuje możliwość jednokrotnej poprawy danego kolokwium.W przypadku poprawy kolokwium student może uzyskać maksymalnie ocenę 3.0 (zal.) Ocena końcowa: Podstawą do wystawienia oceny z laboratorium jest średnia arytmetyczna ocen uzyskanych za każde z kolokwium zaokrąglona w górę do najbliższej oceny zgodnej z Regulaminem Studiów AGH. Aby zaliczyć przedmiot należy uzyskać zaliczenie z laboratoriów oraz z każdego z kolokwiów. Uwaga. Dla osób zaangażowanych w działalność kół naukowych (projekty, konkursy) lub w prace badawcze istnieje możliwość realizacji zadań ustalonych z prowadzącym przedmiot oraz opiekunem naukowym zamiast wybranych ćwiczeń laboratoryjnych. Zadania te muszą być zbieżne z tematyką przedmiotu i zapewniać realizację efektów kształcenia. Sposób ich wykonania, sporządzony raport oraz dostarczony kod źródłowy będą podstawą do wystawienia oceny z laboratorium.

#### Method of determining the final grade

Ocena końcowa (OK) jest wyznaczana na podstawie ocen z kolokwiów zaliczeniowych (K1, K2) zgodnie ze wzorem: OK=0.5 \*K1+0.5\*K2

#### Manner and mode of making up for the backlog caused by a student justified absence from classes

Obecność na zajęciach jest obowiązkowa, dopuszczalna jest jedna nieusprawiedliwiona nieobecność. Laboratoria zaległe należy odrobić w ciągu tygodnia od powrotu na uczelnię po nieobecności, w trakcie zajęć pozostałych grup na roku lub podczas konsultacji. Nieodrobienie zajęć (brak sprawozdania) w tym okresie skutkować będzie definitywnym brakiem zaliczenia danego ćwiczenia. Dopuszczalne jest jedno niezaliczone ćwiczenie.

#### Prerequisites and additional requirements

Wymagania wstępne: zaliczenie z przedmiotu - Analiza i bazy danych Wymagania dodatkowe: podstawowa znajomość Pythona oraz podstawowa wiedza ze statystyki

#### Rules of participation in given classes, indicating whether student presence at the lecture is obligatory

Lectures: Studenci uczestniczą w zajęciach poznając kolejne treści nauczania zgodnie z syllabusem przedmiotu. Studenci winni na bieżąco zadawać pytania i wyjaśniać wątpliwości. Rejestracja audiowizualna wykładu wymaga zgody prowadzącego. Laboratory classes: Studenci wykonują ćwiczenia laboratoryjne zgodnie z materiałami udostępnionymi przez prowadzącego. Student jest zobowiązany do przygotowania się w przedmiocie wykonywanego ćwiczenia, co może zostać zweryfikowane kolokwium w formie ustnej lub pisemnej. Zaliczenie zajęć odbywa się na podstawie zaprezentowania rozwiązania

#### Literature

#### **Obligatory**

- 1. 1. Cichosz P., Systemy uczące się, WNT Warszawa, 2000, ISBN 83-204-2544-1
- 2. 2. Ian H. Witten, Eibe Frank, Mark A. Hall, Data Mining: Practical Machine Learning Tools and Techniques, 2011
- 3. 3. Peter Flach, Machine Learning: The Art and Science of Algorithms that Make Sense of Data, 2012
- 4. Krawiec K., Stefanowski J.: Uczenie maszynowe i sieci neuronowe, Wydawnictwo Politechniki Poznańskiej, Poznań, 2004
- 5. 5. Christopher M. Bishop: Pattern Recognition and Machine Learning, wyd. Springer, 2006
- 6. Richard O. Duda, Peter E. Hart, David G. Stork: Pattern Classification (2nd Ed.), wyd. Wiley, 2000

### Scientific research and publications

#### **Publications**

- 1. 1. J. Jaworek-Korjakowska: Computer-aided diagnosis of micro-malignant melanoma lesions applying support vector machines, BioMed Research International, 2016, s. 1–8
- 2. 2. J. Jaworek-Korjakowska, P. Kłeczek: Automatic classification of specific melanocytic lesions using artificial intelligence, BioMed Research International, 2016, s. 1–17
- 3. J.Jaworek-Korjakowska: Artificial neural networks in the diagnosis of pigmented skin lesions: a review., Bio-Algorithms and Med-Systems, 2015 vol. 11 iss. 2, s. 36
- 4. 4. Jaworek-Korjakowska J.: A deep learning approach to vascular structure segmentation in dermoscopy colour images, BioMed Research International, vol. 2018, pp. 1 8, 2018
- 5. 5. Jaworek-Korjakowska J., Kłeczek P.: Region adjacency graph approach for acral melanocytic lesion segmentation, Applied Sciences (Basel), vol. 8, pp. 1 14, 2018

# Learning outcomes prescribed to a field of study

| Code      | Content   |  |
|-----------|---|--|
| AiR1A_K01 | krytycznej oceny posiadanej wiedzy i odbieranych treści; uznawania znaczenia wiedzy w rozwiązywaniu<br>problemów poznawczych i praktycznych oraz zasięgania opinii ekspertów w przypadku trudności z<br>samodzielnym rozwiązaniem problemu  |  |
| AiR1A_U01 | wykorzystywać posiadaną wiedzę – formułować i rozwiązywać złożone i nietypowe problemy oraz wykonywać zadania w warunkach nie w pełni przewidywalnych przez: - właściwy dobór źródeł i informacji z nich pochodzących, dokonywanie oceny, krytycznej analizy i syntezy tych informacji, - dobór oraz stosowanie właściwych metod i narzędzi, w tym zaawansowanych technik informacyjno-komunikacyjnych  |  |
| AiR1A_U03 | planować i organizować pracę indywidualną oraz w zespole; współdziałać z innymi osobami w ramach prac<br>zespołowych (także o charakterze interdyscyplinarnym)  |  |
| AiR1A_W01 | zaawansowane zagadnienia w zakresie matematyki, obejmującą algebrę ze szczególnym uwzględnieniem teorii macierzy, analizę, równania różniczkowe i probabilistykę z elementami statystyki w sposób pozwalający na rozwiązanie typowych zagadnień automatyki; oraz zagadnienia w zakresie fizyki, obejmującą mechanikę, termodynamikę, optykę, elektryczność i magnetyzm, fizykę jądrową oraz fizykę ciała stałego, w tym wiedzę niezbędną do zrozumienia podstawowych zjawisk fizycznych występujących w typowych systemach dynamicznych oraz w ich otoczeniu. |  |
| AiR1A_W04 | podstawy programowania obiektowego i strukturalnego wraz z elementami inżynierii oprogramowania; metody realizacji obliczeń i optymalizacji w środowiskach informatycznych oraz wizualizacji tych wyników; sposoby realizacji projektów informatycznych; przetwarzanie informatyczne informacji, ze szczególnym uwzględnieniem danych wizyjnych; oraz metodykę tworzenia ciągłych i dyskretnych modeli matematycznych.  |  |