



Karta przedmiotu

Nazwa i kod przedmiotu	Obliczeniowe podstawy sztucznej inteligencji, PG_00068817						
Kierunek studiów	Inżynieria biomedyczna, Inżynieria biomedyczna, Inżynieria biomedyczna						
Data rozpoczęcia studiów	luty 2027 r.	Rok akademicki realizacji przedmiotu			2026/2027		
Poziom kształcenia	II stopnia	Grupa zajęć			Grupa zajęć fakultatywnych Grupa zajęć specjalnościowych Grupa zajęć powiązanych z prowadzonymi badaniami naukowymi w dziedzinie nauki związanej z kierunkiem - profil ogólnoakademicki		
Forma studiów	stacjonarne	Sposób realizacji			na uczelni		
Rok studiów	1	Język wykładowy			polski		
Semestr studiów	1	Liczba punktów ECTS			3.0		
Profil kształcenia	ogólnoakademicki	Forma zaliczenia			zaliczenie		
Jednostka prowadząca	Wydziały Politechniki Gdańskiej -> Wydział Elektroniki, Telekomunikacji i Informatyki -> Katedra Inżynierii Biomedycznej						
Imię i nazwisko wykładowcy (wykładowców)	Odpowiedzialny za przedmiot	dr inż. Artur Poliński					
	Prowadzący zajęcia z przedmiotu	dr inż. Artur Poliński					
Formy zajęć	Forma zajęć	Wykład	Ćwiczenia	Laboratorium	Projekt	Seminarium	RAZEM
	Liczba godzin zajęć	15.0	0.0	0.0	15.0	0.0	30
	W tym liczba godzin zajęć na odległość: 0.0						
Aktywność studenta i liczba godzin pracy	Aktywność studenta	Udział w zajęciach dydaktycznych, objętych planem studiów		Udział w konsultacjach		Praca własna studenta	RAZEM
	Liczba godzin pracy studenta	30		5.0		40.0	75
Cel przedmiotu	Celem przedmiotu jest zapoznanie studenta z obliczeniowymi podstawami sztucznej inteligencji						

Efekty uczenia się przedmiotu	Efekt kierunkowy	Efekt z przedmiotu	Sposób weryfikacji i oceny efektu
	[K7_K02] jest gotów do krytycznej oceny odbieranych treści, uznawania znaczenia wiedzy w rozwiązywaniu problemów poznawczych i praktycznych	ma podstawową wiedzę o obliczeniowych podstawach sztucznej inteligencji	[SK5] Ocena umiejętności rozwiązywania problemów występujących w praktyce
	[K7_W01] zna i rozumie w pogłębionym stopniu matematykę w zakresie niezbędnym do formułowania i rozwiązywania złożonych zagadnień związanych z kierunkiem studiów	ma podstawową wiedzę o metodach optymalizacji	[SW1] Ocena wiedzy faktograficznej
	[K7_U01] potrafi wykorzystywać posiadaną wiedzę matematyczną przy formułowaniu i rozwiązywaniu złożonych i nietypowych problemów związanych z kierunkiem studiów, poprzez: – właściwy dobór informacji źródłowych oraz dokonywanie ich krytycznej analizy, syntezy oraz twórczej interpretacji i prezentacji tych informacji, – zastosowanie właściwych metod i narzędzi	ma podstawową wiedzę o analizie danych	[SU1] Ocena realizacji zadania
[K7_W03] zna i rozumie w pogłębionym stopniu budowę i zasady działania komponentów i systemów związanych z kierunkiem studiów, w tym teorie, metody i złożone zależności między nimi oraz wybrane zagadnienia szczegółowe – właściwe dla programu kształcenia	ma podstawową wiedzę o obliczeniowych podstawach sztucznej inteligencji	[SW1] Ocena wiedzy faktograficznej	
Treści przedmiotu	<p>Treści przedmiotu - wykład</p> <p>1. Elementy algebry liniowej i geometrii analitycznej (normy, odwzorowania dwuliniowe, długość i odległość wektorów, kąt pomiędzy wektorami, baza przestrzeni liniowej, rzut prostokątny, obroty)</p> <p>2 Rozkład macierzy, wektory i wartości własne, rozkład SVD</p> <p>3 Elementy analizy matematycznej (różniczkowanie, macierz Jakobiego, macierz Hessego, wprowadzenie do metod gradientowych, metoda Newtona dla równań i układów równań nieliniowych)</p> <p>4 Wybrane elementy rachunku prawdopodobieństwa (zmienna losowa, momenty, rozkłady, twierdzenie Bayesa)</p> <p>5 Metody optymalizacji w sztucznej inteligencji (optymalizacja, optymalizacja z ograniczeniami, programowanie liniowe)</p> <p>6 Modelowanie (funkcje kosztu, estymacja parametrów)</p> <p>7 Analiza danych z wykorzystaniem regresji liniowej</p> <p>8 Metody redukcji wymiaru danych - analiza głównych składowych</p> <p>9 Metody heurystycznego poszukiwania rozwiązań (w tym symulowane wyżarzanie)</p>		
Wymagania wstępne i dodatkowe	Znajomość matematyki na poziomie studiów inżynierskich		
Sposoby i kryteria oceniania osiągniętych efektów uczenia się	Sposób oceniania (składowe)	Próg zaliczeniowy	Składowa oceny końcowej
	projekt	50.0%	50.0%
	wykład	50.0%	50.0%

Zalecana lista lektur	Podstawowa lista lektur	<p>Deisenroth, M. P., Faisal, A. A., & Ong, C. S. (2020). <i>Mathematics for machine learning</i>. Cambridge University Press.</p> <p>Arora, S. A. N. J. E. E. V. (2018, January). Mathematics of machine learning: An introduction. In <i>Proceedings of the International Congress of Mathematicians (ICM 2018)</i> (pp. 377-390).</p> <p>Burges, C. J. (2003, February). Some notes on applied mathematics for machine learning. In <i>Summer School on Machine Learning</i> (pp. 21-40). Springer, Berlin, Heidelberg.</p> <p>Jakubowski, J., & Sztencel, R. (2010). <i>Wstęp do teorii prawdopodobieństwa</i>. Script.</p> <p>Kostrykin, A. I. (2008). <i>Wstęp do algebry</i>, vol. 1-3. PWN, Warszawa.</p> <p>Seidler, J., Badach, A., & Molisz, W. (1980). <i>Metody rozwiązywania zadań optymalizacji</i>. Wydawnictwa Naukowo-Techniczne.</p> <p>Billingsley, P. (2008). <i>Probability and measure</i>. John Wiley & Sons.</p> <p>Von Zur Gathen, J., & Gerhard, J. (2013). <i>Modern computer algebra</i>. Cambridge university press.</p> <p>Rao, S. S. (2019). <i>Engineering optimization: theory and practice</i>. John Wiley & Sons.</p>
	Uzupełniająca lista lektur	<p>Peterson, J. C., & Smith, R. D. (2015). <i>Mathematics for Machine Technology</i>. Cengage Learning.</p> <p>Bender, E. A. (1996). <i>Mathematical methods in artificial intelligence</i>.</p> <p>Gnedenko, B. V. (2018). <i>Theory of probability</i>. Routledge.</p> <p>Rédei, L. (2014). <i>Algebra</i>. Elsevier.</p> <p>Sra, S., Nowozin, S., & Wright, S. J. (Eds.). (2012). <i>Optimization for machine learning</i>. Mit Press.</p>
	Adresy eZasobów	
Przykładowe zagadnienia/ przykładowe pytania/ realizowane zadania		
Zajęcia praktyczne w ramach przedmiotu	Nie dotyczy	

Dokument wygenerowany elektronicznie. Nie wymaga pieczęci ani podpisu.