



Politechnika  
Wrocławska

# Analiza Danych Empirycznych

## Ocena Wydajności Modeli Klasyfikacji

Wiktor Wołkowski (290298)

Politechnika Wrocławska

15.12.2025



# Zaliczenie zadania

- ▶ Repozytorium:  
[https://github.com/Wilk1717/Zadanie3\\_beamer.git](https://github.com/Wilk1717/Zadanie3_beamer.git)



# Plan prezentacji

- ① Charakterystyka porównywanych algorytmów
- ② Implikacje praktyczne wdrożenia
- ③ Dane i Metodologia
- ④ Wyniki
- ⑤ Podsumowanie



# Charakterystyka porównywanych algorytmów

## Regresja Logistyczna

- ▶ Reprezentant prostych modeli liniowych[cite: 61].
- ▶ **Zaleta:** Łatwa interpretowalność zależności[cite: 62].
- ▶ **Ograniczenie:** Zakłada liniową relację między cechami a wynikiem, co może być niewystarczające[cite: 62].

## Las Losowy (Random Forest)

- ▶ Algorytm zespołowy oparty na wielu drzewach decyzyjnych[cite: 65].
- ▶ Modeluje złożone, nieliniowe granice decyzyjne[cite: 66].
- ▶ Lepiej radzi sobie ze specyfiką danych finansowych[cite: 66].



# Implikacje praktyczne wdrożenia

*Wdrożenie modelu Lasu Losowego niesie za sobą konkretne korzyści biznesowe:*

- ▶ **Automatyzacja procesów:** Zastąpienie manualnej weryfikacji automatyczną walidacją transakcji[cite: 95].
- ▶ **Redukcja błędów:** Wysoka precyzaja modelu minimalizuje ryzyko błędnych decyzji (np. odrzucenia poprawnej transakcji)[cite: 95].
- ▶ **Efektywność kosztowa:** Ograniczenie strat finansowych wynikających z fraudów oraz zmniejszenie nakładu pracy ludzkiej[cite: 95].



# Charakterystyka zbioru danych

- ▶ **Zbiór:** Syntetyczne dane finansowe (1000 rekordów).
- ▶ **Cel:** Wykrywanie oszustw (klasyfikacja binarna).
- ▶ **Kluczowe atrybuty:**
  - ▶ Czas i kwota transakcji.
  - ▶ Typ klienta (detaliczny/korporacyjny).
  - ▶ Zmienna docelowa (0 - fraud, 1 - legalna).



# Przetwarzanie danych

1. **Czyszczenie:** Imputacja braków średnią arytmetyczną.
2. **Normalizacja:** Skalowanie Min-Max do przedziału [0, 1].
3. **Inżynieria cech:** Kodowanie One-Hot dla zmiennych kategorycznych.
4. **Podział zbioru:**
  - ▶ Treningowy: 70%
  - ▶ Walidacyjny: 15%
  - ▶ Testowy: 15%



# Porównanie modeli

Algorytm	Dokładność	F1-Score
Regresja Logistyczna	89.5%	0.88
<b>Las Losowy</b>	<b>94.2%</b>	<b>0.95</b>

Tabela: Wyniki na zbiorze testowym



## Wnioski końcowe

- ▶ **Las Losowy** okazał się skuteczniejszy niż Regresja Logistyczna.
- ▶ Modele liniowe nie radzą sobie w pełni ze złożonymi relacjami w danych finansowych.
- ▶ Wysoki F1-Score (0.95) potwierdza stabilność wybranego rozwiązania.
- ▶ Implementacja modelu może zredukować potrzebę manualnej weryfikacji transakcji.



## Wykorzystane materiały

-  John Doe, *Sztuczna Inteligencja: Podstawy i Zastosowania*, Tech Press, 2023.
-  Alice Smith, *Znaczenie liniowej regresji w uczeniu maszynowym*, Journal of Computational Science, 2022.



Dziękuję za uwagę.