

Analiza i modelowanie dynamiki chorób zakaźnych w Europie

Bartosz Wolny, Kacper Kortas, Paweł Kamiński, Sebastian Kaca



Cel i zakres projektu

- Cel: Zrozumienie dynamiki czterech chorób (odra, salmonelloza, gruźlica, krztusiec) oraz próba przewidzenia przyszłych zachorowań.
- Dlaczego to ważne: Wsparcie decyzji w zdrowiu publicznym, alokacja zasobów, ocena skuteczności szczepień.
- Zakres:
 - 31 krajów UE/EOG.
 - Lata:
 - Odra: 1999 - 2025.
 - Krztusiec: 1998 - 2023.
 - Salmonelloza: 2007 - 2024.
 - Gruźlica: 1995 - 2022.
 - Dane roczne dla wszystkich chorób.

Źródła danych

- ECDC:
 - Liczba przypadków,
 - Współczynnik zapadalności,
 - Dane roczne i miesięczne dla krajów UE/EOG.
- Eurostat:
 - Populacja całkowita oraz struktura wiekowa,
 - PKB per capita,
 - Wydatki na służbę zdrowia,
 - Poziom wyszczepialności.
- Wyzwania:
 - Liczba przypadków - potwierdzone przypadki, a zgłoszone przypadki,
 - Niejednolite systemy raportowania w poszczególnych krajach,
 - Braki danych w wybranych latach np. COVID-19,
 - Ograniczona dostępność danych o przypadkach importowanych.

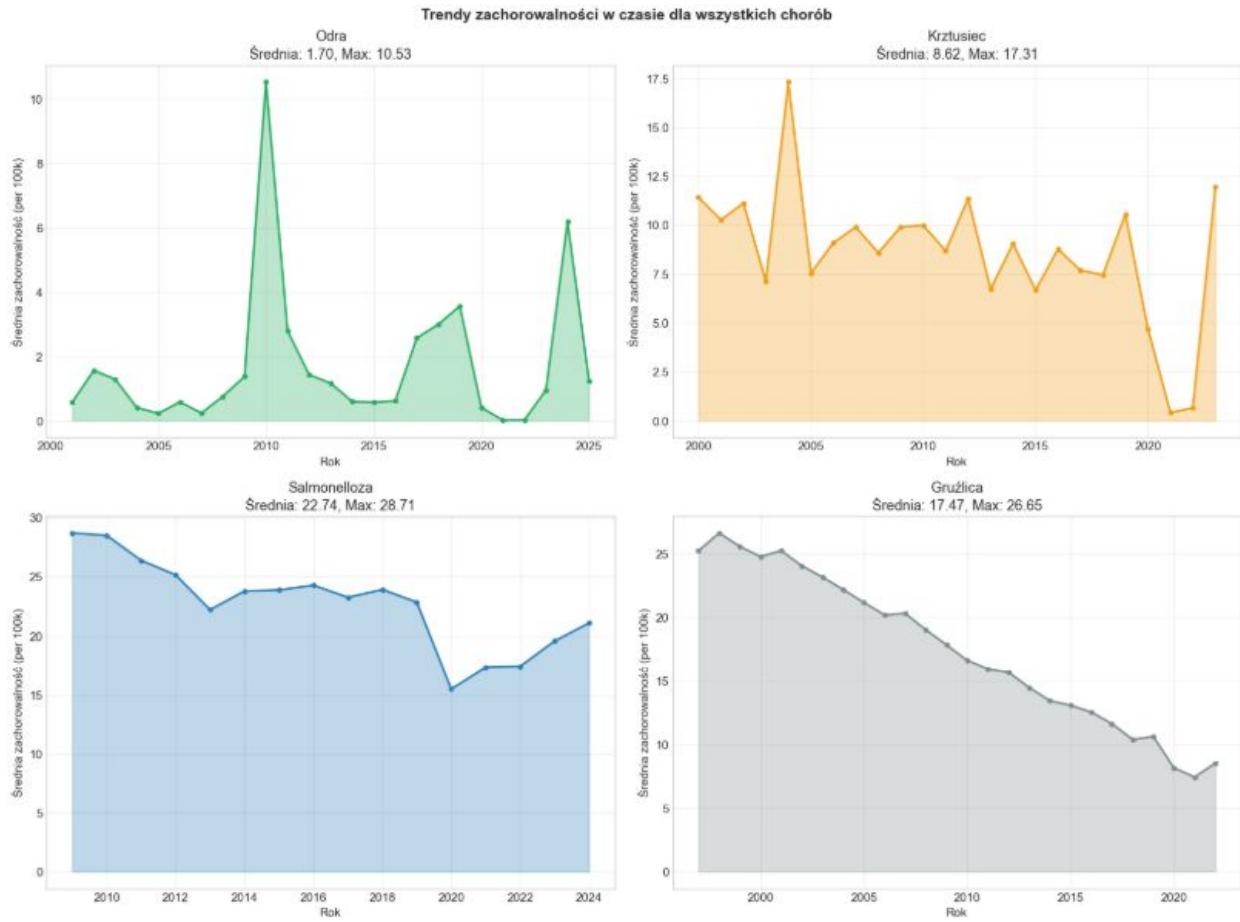
Przygotowanie danych

- Obsługa braków danych
 - Zidentyfikowano braki danych wynikające z różnic w raportowaniu między krajami.
 - Dla pojedynczych braków zastosowano interpolację liniową lub przeniesienie ostatniej dostępnej obserwacji.
 - Kraje z dużą liczbą braków w kluczowych zmiennych wykluczono z dalszego modelowania.
- Standaryzacja
 - Ujednolicono jednostki zapadalności do liczby przypadków na 100'000 mieszkańców.
 - Przeliczono współczynnik zapadalności dla odry z N/1'000'000 na N/100'000, aby była spójna jednostka dla wszystkich chorób.
 - Ujednolicono format daty oraz nazwy krajów (ISO).
- Integracja
 - Dane epidemiologiczne z ECDC połączono z danymi kontekstowymi z Eurostatu.
 - Integracja została wykonana na poziomie kraj-rok (oraz miesiąc dla odry).
 - Ostatecznie uzyskano jeden spójny zbiór danych wejściowych do analizy i modelowania.

Trendy czasowe

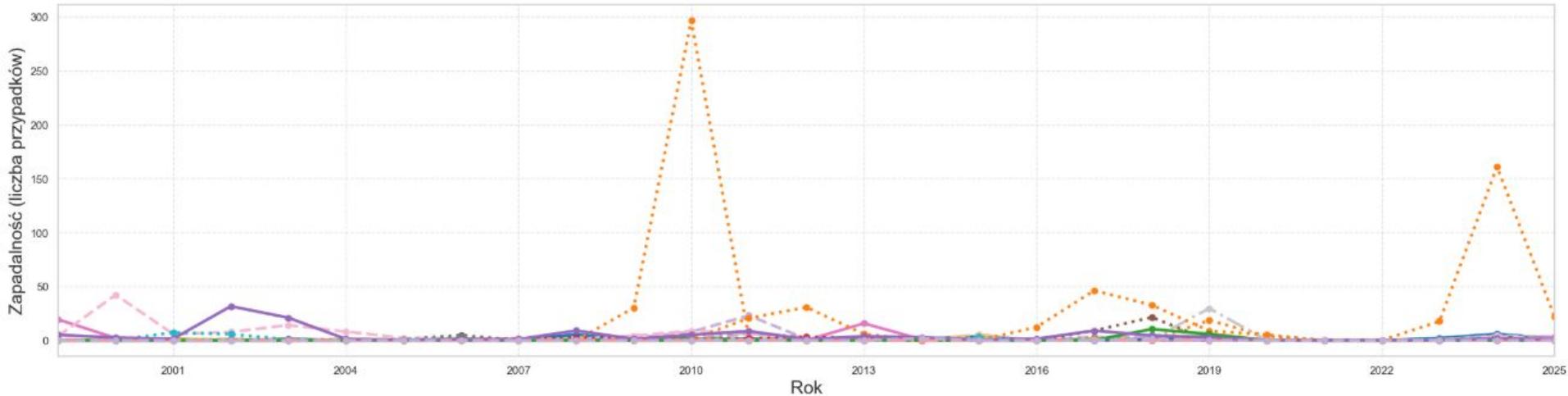
Wnioski:

- Wyraźny trend spadkowy dla gruźlicy.
- Odra ma charakterystyczne piki epidemiczne.
- Widać sztuczny spadek w okresie COVID-19, wynikający z ograniczeń oraz braku raportów w tym okresie.



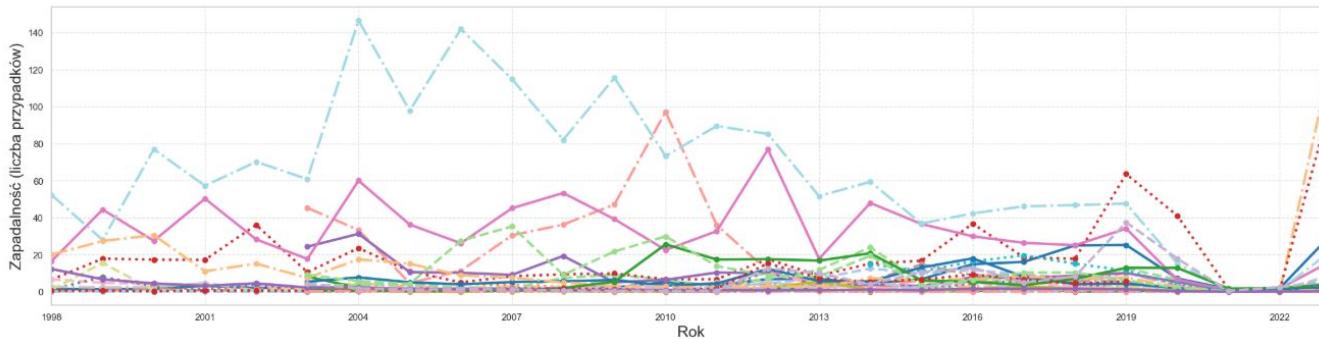
Sezonowość i Geografia

Trend zachorowań w czasie – Odra

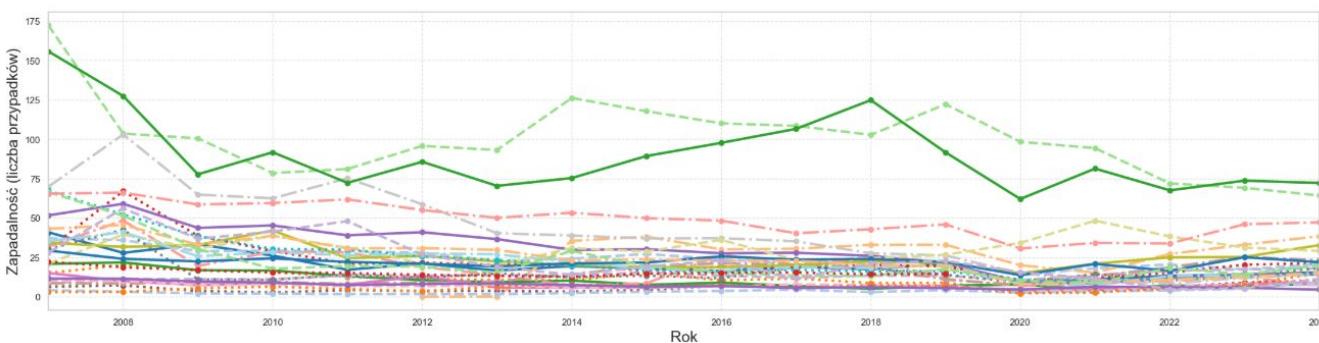


Kraj			
Austria	Czechy	Grecja	Polska
Bielia	Dania	Hiszpania	Portugalia
Bulgaria	Estonia	Holandia	Rumunia
Chorwacja	Finlandia	Irlandia	Szwecja
Cypr	Francja	Islandia	Slowenia
			Wielka Brytania
			Węgry
			Mołdawia
			Łotwa

Trend zucharowań w czasie – Krztusiec



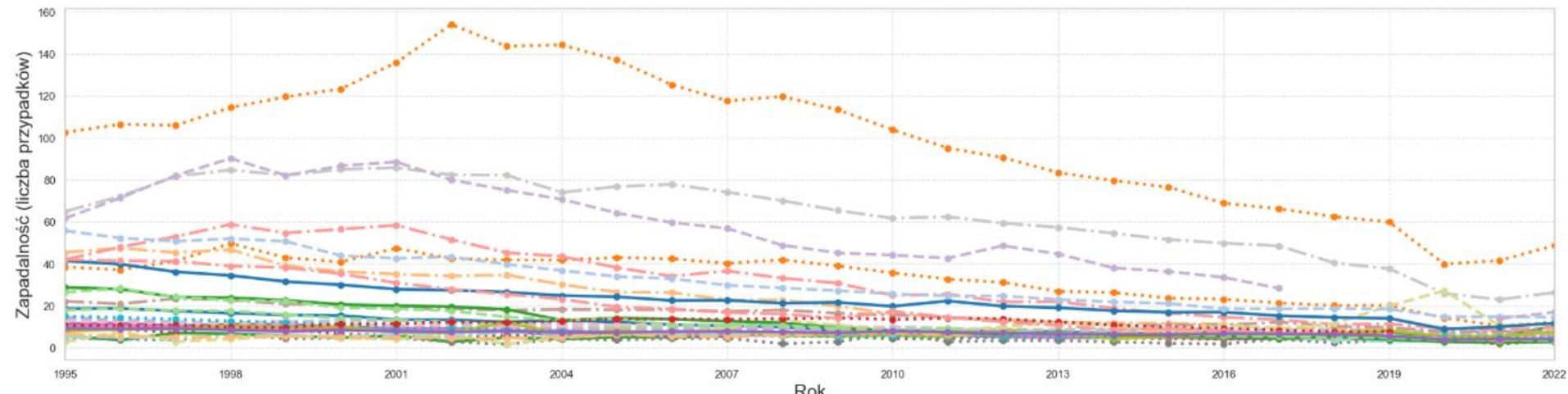
Trend zucharowań w czasie – Salmonelloza



Kraj

- Austria
- Belgia
- Bulgaria
- Chorwacja
- Cypr
- Czechy
- Dania
- Estonia
- Franja
- Grecja
- Hiszpania
- Holandia
- Ilandia
- Irlandia
- Italia
- Luksemburg
- Malta
- Niemcy
- Norwegia
- Polska
- Portugalia
- Rumunia
- Szwecja
- Węgry
- Włochy
- Slowenia
- Wielka Brytania
- Węgry
- Slowacja
- Lotwa

Trend zachorowań w czasie – Gruźlica



Kra

Wnioski:

- **Odra** - choroba dobrze kontrolowana, ale bardzo wrażliwa na spadek szczepialności. Nawet krótkie luki prowadzą do epidemii
- **Krztusiec** - choroba endemiczna, z cyklicznymi falami zachorowań. Jeśli odporność słabnie, to konieczne jest przypomnienie dawki
- **Salmonelloza** - stabilne lub lekko malejące trendy. Brak gwałtownych skoków spowodowany skuteczną kontrolą bezpieczeństwa żywności
- **Gruźlica** - długoterminowy trend spadkowy. Jest to przykład sukcesu zdrowia publicznego, choć choroba nie została wyeliminowana

Wniosek ogólny:

Skuteczność kontroli chorób zależy od szczepień (odra, krztusiec), systemów sanitarnych (salmonelloza) oraz długofalowych programów zdrowotnych (gruźlica).

Korelacje

1. Silne korelacje między odrą a wyszczepialnością, krztusieć - czas od szczepienia, gruźlica - polityka zdrowotna
2. Korelacje międzynarodowe sugerują wspólne czynniki środowiskowe i systemowe
3. COVID-19 działał jak globalny “zakłócacz danych”
4. Brak korelacji między salmonellą a wyszczepialnością

Koncepcja modelu i inżynieria cech

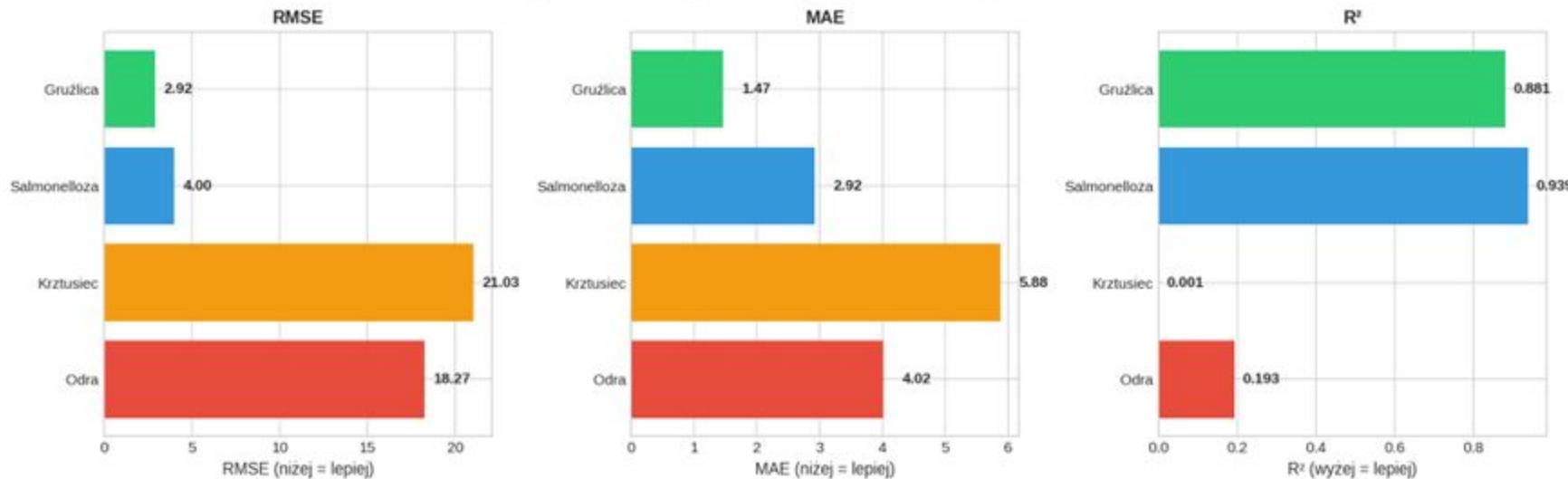
- Zmienna celu: Zapadalność w roku t.
- Zmienne objaśniające:
 - Incidence_Lag1, Lag2 - zachorowalność z poprzednich lat (autokorelacja).
 - Incidence_MA3 - średnia krocząca 3-letnia (wygładzenie trendu).
 - Vaccination_Coverage_Pct - procent wyszczepialności populacji.
 - Pop_Structure_0_14_Pct - udział dzieci (0-14 lat) w populacji.
 - Year_Norm - znormalizowany trend czasowy.
- Podział zbioru:
 - Zbiór treningowy: lata wcześniejsze.
 - Zbiór testowy: ostatnie 2-3 lata.
 - Takie podejście zapobiega wyciekowi informacji z przyszłości i realistycznie ocenia zdolności predykcyjne modeli.

Wybór algorytmu

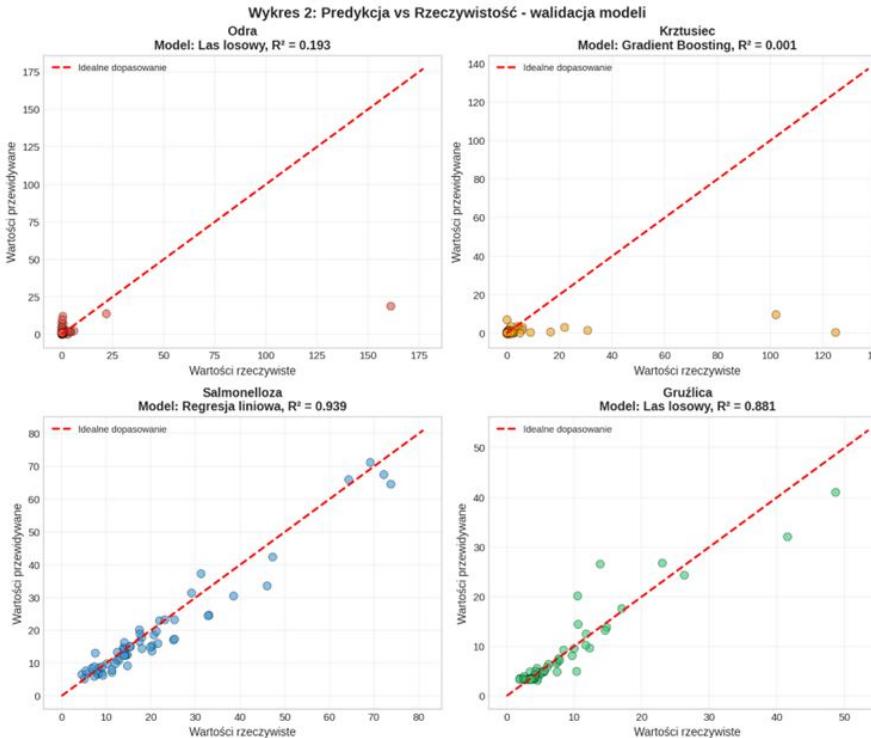
- **Odra: Las losowy**
 - Łapie nagłe skoki epidemii lepiej niż modele liniowe
- **Krztusiec: Gradient Boosting**
 - Model napotkał trudności ze względu na anomalię lat pandemii. Cykliczność choroby została zaburzona przez lockdowny, co sprawiło, że model słabiej przewidziały gwałtowny powrót zachorowań w 2023 roku.
- **Salmonelloza: Regresja liniowa**
 - Zastosowana jako model bazowy dla trendu spadkowego, który w ostatnich latach ulega stabilizacji (wypłaszczeniu).
- **Gruźlica: Las losowy**
 - Duże różnice między krajami + systematyczny spadek wymagają modelu łapiącego złożone zależności

Wyniki i ewaluacja - walidacja modeli

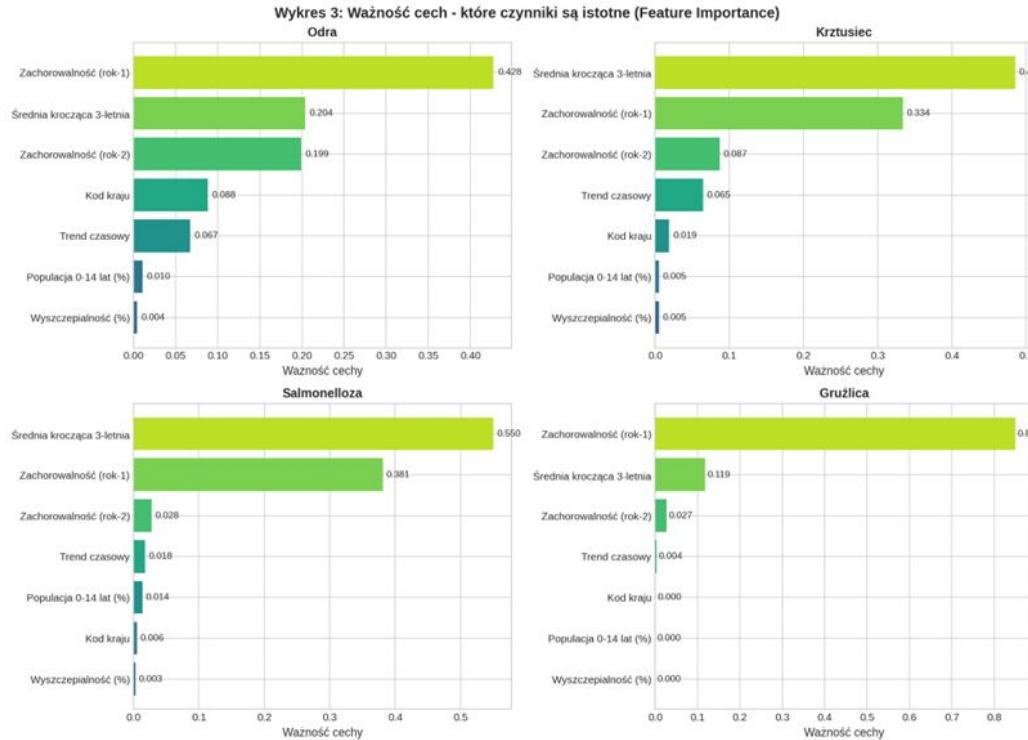
Wykres 1: Walidacja modeli - porównanie RMSE, MAE, R²



Wyniki i ewaluacja - predykcja vs rzeczywistość

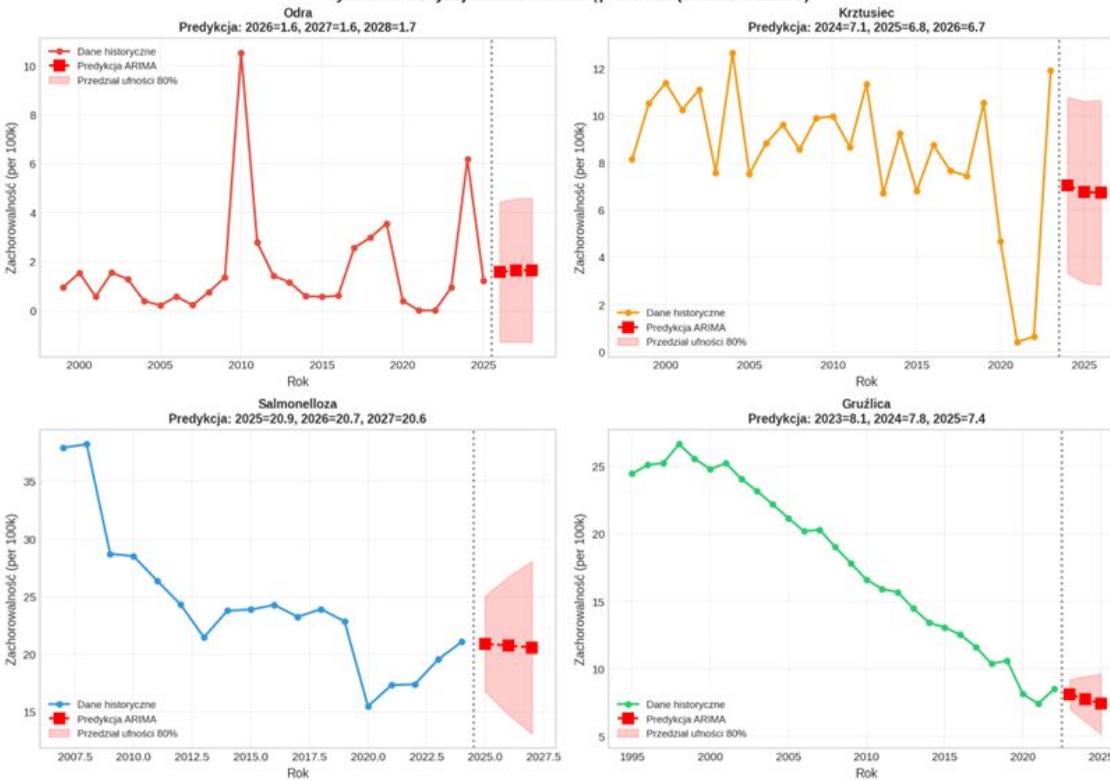


Wyniki i ewaluacja - ważność cech



Preidykcja na następne lata

Wykres 4: Preidykcja ARIMA na następne 3 lata (średnia UE/EOG)



Wnioski merytoryczne

- Ograniczenia projektu
 - Dane roczne: Nie pozwalają na modelowanie sezonowości. Dane miesięczne byłyby lepsze.
 - Brak danych o przypadkach importowanych: Nie można odróżnić transmisji lokalnej od importowanej.
 - Różnice w raportowaniu: Kraje stosują różne definicje przypadków i systemy nadzoru.
 - Brak uwzględniania kontekstu społeczno-ekonomicznego

KONIEC