#### Studenckie Koło Naukowe Math4You Wydział Informatyki Politechniki Białostockiej

# Zbiory przybliżone Polska szkoła sztucznej inteligencji

Jan Gromko

22 kwietnia 2017 r.



#### Plan referatu



#### Wprowadzenie

Czym są zbiory przybliżone – historia i idea Podstawowe pojęcia

#### Problem redukcji

Istota problemu redukcji Prosty algorytm redukcji Problem złożoności wyznaczania reduktów Przybliżone metody wyznaczania reduktu

#### Znaczenie zbiorów przybliżonych

Możliwości i zalety Zastosowania

### Historia i idea



- ► Teoria zaproponowana w 1982 r. przez prof. Zdzisława Pawlaka.
- Wprowadzona jako nowe matematyczne podejście do pojęć nieostrych i metoda analizy danych.

### Podstawy



- ► Zbiory przybliżone oparte są o logikę trójwartościową;
- zbiór przybliżony jest zbiorem niedefiniowalnym nie można go jednoznacznie scharakteryzować na podstawie własności jego elementów.

### Przykład



Pacjent	Ból głowy	Ból mięśni	Ból mięśni Temperatura	
1	nie	tak	podwyższona	tak
2	tak	nie	podwyższona	tak
3	tak	tak	wysoka	tak
4	nie	tak	tak normalna	
5	tak	nie	podwyższona	nie
6	nie	nie	nie wysoka	

Tabela 1. Tablica decyzyjna przykładowego zbioru.



$$S = (U, A, V, f)$$
 – system informacyjny

U – zbiór obiektów (uniwersum)

A – zbiór atrybutów

 $V = \bigcup_{a \in A} V_a$  – zbiór wszystkich możliwych wartości atrybutów

 $V_a$  – dziedzina atrybutu  $a \in A$ 

 $f: U \times A \rightarrow V$  – funkcja informacyjna



$$DT = (U, C, D, V, f)$$
 – tablica decyzyjna

C – zbiór atrybutów warunkowych

D – zbiór atrybutów decyzyjnych

 $A = C \cup D$  – zbiór atrybutów



U - pacjenci

 $C = \{b\'ol\ g\'lowy,\ b\'ol\ mię\'sni,\ temperatura\}$ 

D – grypa

### Reguly decyzyjne



#### Problem:

Znaleźć zależność między występowaniem/niewystępowaniem grypy a symptomami występującymi u pacjentów, czyli znaleźć zależność między atrybutem decyzyjnym a wartościami atrybutów warunkowych, opisujących poszczególne obiekty.

### Sprzeczności w zbiorze



Pacjent	Ból głowy	Ból mięśni	Temperatura	Grypa
2	tak	nie	podwyższona	tak
5	tak	nie	podwyższona	nie

**Tabela 2.** Sprzeczne informacje w zbiorze – przypadki, których nie można jednoznacznie sklasyfikować.



### Relacja nierozróżnialności

Relację nierozróżnialności zdefiniowana jest jako

$$I(B) = \{(x, y) \in U \times U : \forall a \in B \ f(a, x) = f(a, y)\},\$$

gdzie  $B \subseteq A$ .

Jeśli  $(x, y) \in I(B)$ , wówczas obiekty x i y są nierozróżnialne ze względu na podzbiór atrybutów B.

### Przykład – analiza danych



#### W oparciu o posiadane dane, można stwierdzić, że:

- ► {1,3,6} to zbiór przypadków, które (na podstawie atrybutów warunkowych) możemy *jednoznacznie* zaklasyfikować do grupy pacjentów chorych na grypę;
- ► {1,2,3,5,6} to zbiór przypadków, które *mogą* być zakwalifikowanie jako pacjenci chorzy na grypę;
- ► {2,5} to zbiór przypadków, które nie mogą być jednoznacznie zaklasyfikowane jako pacjenci, którzy są lub nie są chorzy na grypę.



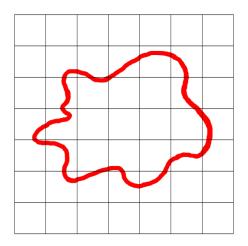
### Dolne przybliżenie

Wszystkie te elementy, które można jednoznacznie zaklasyfikować do danego zbioru, według posiadanej wiedzy na ich temat.

### Górne przybliżenie

Wszystkie te elementy, których przynależności do danego zbioru nie można wykluczyć.

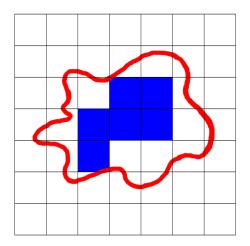




Rysunek 1. Przykładowy zbiór.

## Dolne przybliżenie

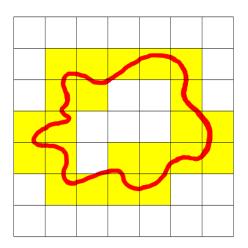




Rysunek 2. Dolne przybliżenie zbioru.

### Obszar brzegowy

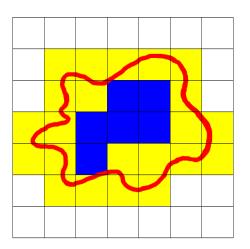




Rysunek 3. Obszar brzegowy zbioru.

# Górne przybliżenie





Rysunek 4. Górne przybliżenie zbioru.

### Redukcja



Czy można zredukować zbiór pod względem atrybutów w ten sposób, by zachowana była rozróżnialność elementów z oryginalnego zbioru?

### Macierz rozróżnialności



	1	2	3	4	5	6
1	Ø	_	_	_	_	_
2	Ø	Ø	_	_	_	_
3	Ø	Ø	Ø	_	_	_
4	t	g, m, t	g, t	Ø	_	_
5	g, m	Ø	m, t	Ø	Ø	_
6	Ø	Ø	Ø	m, t	g, t	Ø

Tabela 3. Macierz rozróżnialności.

g – ból głowy; m – ból mięśni; t – temperatura

### Tworzenie macierzy rozróżnialności



Pacjent	Ból głowy	Ból mięśni	Temperatura	Grypa
1	nie	tak	podwyższona	tak
4	nie	tak	normalna	nie

Tabela 4. Fragment tablicy decyzyjnej.

	1	2	3	4	5	6
4	t	?	?	Ø	_	_

Tabela 5. Fragment macierzy rozróżnialności.

## Tworzenie macierzy rozróżnialności



Pacjent	Ból głowy	Ból mięśni	Temperatura	Grypa
2	tak	nie	podwyższona	tak
4	nie	tak	normalna	nie

Tabela 6. Fragment tablicy decyzyjnej.

	1	2	3	4	5	6
4	t	g, m, t	?	Ø	_	_

Tabela 7. Fragment macierzy rozróżnialności.

### Tworzenie macierzy rozróżnialności



Pacjent	Ból głowy	Ból mięśni	Temperatura	Grypa
3	tak	tak	wysoka	tak
4	nie	tak	normalna	nie

Tabela 8. Fragment tablicy decyzyjnej.

	1	2	3	4	5	6
4	t	g, m, t	g, t	Ø	_	_

Tabela 9. Fragment macierzy rozróżnialności.

# Macierz rozróżnialności – oryginalny zbiór



	1	2	3	4	5	6
1	Ø	_	_	_	_	_
2	Ø	Ø	_	_	_	_
3	Ø	Ø	Ø	_	_	_
4	t	g, m, t	g, t	Ø	_	_
5	g, m	Ø	m, t	Ø	Ø	_
6	Ø	Ø	Ø	m, t	g, t	Ø

Tabela 10. Macierz rozróżnialności.

### Macierz rozróżnialności – redukcja



	1	2	3	4	5	6
1	Ø	_	_	_	_	_
2	Ø	Ø	_	_	_	_
3	Ø	Ø	Ø	_	_	_
4	t	g, t	g, t	Ø	_	_
5	g	Ø	t	Ø	Ø	_
6	Ø	Ø	Ø	t	g, t	Ø

Tabela 11. Macierz rozróżnialności po redukcji.

### Możliwości



- ► Szukanie zależności między danymi,
- ► redukcja zbiorów danych,
- ▶ określenie wagi danych,
- ► generowanie reguł decyzyjnych.

### Zalety



- Teoria ZP nie wymaga założeń na temat danych, takich jak prawdopodobieństwo czy rozmytość,
- ► szybkie algorytmy analizy danych,
- ► łatwa interpretacja wyników,
- matematyczna prostota.

### Zastosowania



- ▶ Medycyna,
- ► farmakologia,
- ▶ bankowość,
- ► lingwistyka,
- ▶ rozpoznawanie mowy,
- ▶ ochrona środowiska,
- bazy danych.

### Zastosowania – przykład



Ograniczenie liczby badań medycznych do jedynie tych, które są naprawdę konieczne do rozpoznania choroby.

- ► Zmniejszenie ryzyka powikłań u pacjenta,
- zmniejszenie kosztów badań.

### Bibliografia



- [1] Zdzisław Pawlak
  Zbiory przybliżone nowa matematyczna metoda analizy danych
- [2] Leszek Rutkowski

  Metody i techniki sztucznej inteligencji

# Pytania

