

Miary oceny reguł asocjacyjnych

Marzena Kryszkiewicz
Politechnika Warszawska

Relatywne wsparcie reguły asocjacyjnej

- *Relatywne wsparcie* reguły asocjacyjnej $X \rightarrow Y$ jest definiowane jako prawdopodobieństwo współwystąpienia X i Y :

$$rSup(X \rightarrow Y) = P(XY) = \frac{sup(XY)}{|D|}.$$

- **Własność.** Relatywne wsparcie zależy od prawdopodobieństwa wystąpienia bazy reguły, ale nie zależy od prawdopodobieństwa wystąpienia jej poprzednika, ani następnika.

2

Zaufanie reguły asocjacyjnej

- *Zaufanie* reguły asocjacyjnej $X \rightarrow Y$ jest definiowane jako warunkowe prawdopodobieństwo wystąpienia Y pod warunkiem wystąpienia X :

$$conf(X \rightarrow Y) = P(XY) / P(X).$$

- **Własność.** Zaufanie zależy od prawdopodobieństw wystąpienia poprzednika i bazy reguły, ale nie zależy od prawdopodobieństwa wystąpienia jej następnika.

3

(Nie)zależność zdarzeń

- X i Y są *niezależne*, jeśli:

$$P(XY) = P(X) \times P(Y).$$

- Wpp. są zwane *zależnymi*.

- **Naturalna interpretacja:**

- Jeżeli $P(XY) > P(X) \times P(Y)$, to X i Y są *zależne pozytywnie*.
- Jeżeli $P(XY) = P(X) \times P(Y)$, to X i Y są *niezależne*.
- Jeżeli $P(XY) < P(X) \times P(Y)$, to X i Y są *zależne negatywnie*.

- **Własność.** Fakt, że $P(XY) \neq P(X) \times P(Y)$ nie określa stopnia, w jakim X i Y są zależne.

4

Zaufanie a (nie)zależność zdarzeń...

Tld	X	Y
1		x
2		x
3		x
4		x
5		x
6		x
7		x
8		x
9	x	x
10	x	

- $P(X) = \frac{2}{10}, P(Y) = \frac{9}{10} \Rightarrow P(X) \times P(Y) = 0.18.$
 - $P(XY) = \frac{1}{10} = 0.1 < 0.18 = P(X) \times P(Y)$, czyli **X i Y są zależne negatywnie.**
 - $conf(X \rightarrow Y) = P(XY) / P(X) = \frac{1}{2}.$
-
- $P(X) = \frac{2}{10}, P(\bar{Y}) = \frac{1}{10} \Rightarrow P(X) \times P(\bar{Y}) = 0.02.$
 - $P(X\bar{Y}) = \frac{1}{10} = 0.1 > 0.02 = P(X) \times P(\bar{Y})$, czyli **X i \bar{Y} są zależne pozytywnie.**
 - $conf(X \rightarrow \bar{Y}) = P(X\bar{Y}) / P(X) = \frac{1}{2}.$

5

Zaufanie a (nie)zależność zdarzeń

Tld	X	Y
1		x
2		x
3		x
4		x
5		x
6		x
7		x
8	x	x
9	x	x
10	x	

- $P(X) = \frac{3}{10}, P(Y) = \frac{9}{10} \Rightarrow P(X) \times P(Y) = 0.27.$
 - $P(XY) = \frac{2}{10} = 0.2 < 0.27 = P(X) \times P(Y)$, czyli **X i Y są zależne negatywnie.**
 - $conf(X \rightarrow Y) = P(XY) / P(X) = \frac{2}{3}.$
-
- $P(X) = \frac{3}{10}, P(\bar{Y}) = \frac{1}{10} \Rightarrow P(X) \times P(\bar{Y}) = 0.03.$
 - $P(X\bar{Y}) = \frac{1}{10} = 0.1 > 0.03 = P(X) \times P(\bar{Y})$, czyli **X i \bar{Y} są zależne pozytywnie.**
 - $conf(X \rightarrow \bar{Y}) = P(X\bar{Y}) / P(X) = \frac{1}{3}.$

6

Współczynnik podniesienia (lift)

- Współczynnik podniesienia (ang. *lift*) dla reguły asocjacyjnej $X \rightarrow Y$ jest definiowany jako stosunek prawdopodobieństwa warunkowego wystąpienia Y pod warunkiem wystąpienia X do prawdopodobieństwa wystąpienia Y :

$$\text{lift}(X \rightarrow Y) = \frac{\text{conf}(X \rightarrow Y)}{P(Y)} = \frac{P(XY)}{P(X) \times P(Y)}.$$

- Własność.

(Nie)zależność	Warunek na (nie)zależność	Równoważny warunek	Równoważny warunek
Y i X są zależne pozytywnie	$P(XY) > P(X) \times P(Y)$	$\text{lift}(X \rightarrow Y) > 1$	$\text{lift}(Y \rightarrow X) > 1$
Y i X są niezależne	$P(XY) = P(X) \times P(Y)$	$\text{lift}(X \rightarrow Y) = 1$	$\text{lift}(Y \rightarrow X) = 1$
Y i X są zależne negatywnie	$P(XY) < P(X) \times P(Y)$	$\text{lift}(X \rightarrow Y) < 1$	$\text{lift}(Y \rightarrow X) < 1$

- Własność. $\text{lift}(X \rightarrow Y) = \text{lift}(Y \rightarrow X)$.

7

Lift a (nie)zależność zdarzeń

Tld	X	Y	Z	V
1	x	x		
2	x	x		
3	x	x		
4	x	x		
5	x	x		
6	x	x		
7	x	x		
8	x	x		
9	x	x		
10			x	x

- $P(X) = \frac{9}{10}, P(Y) = \frac{9}{10} \Rightarrow P(X) \times P(Y) = 0.81$.
- $P(XY) = \frac{9}{10} = 0.9 > 0.81 = P(X) \times P(Y)$, czyli X i Y są zależne pozytywnie.
- $\text{lift}(X \rightarrow Y) = \frac{P(XY)}{P(X) \times P(Y)} = \frac{0.9}{0.9 \times 0.9} = \frac{10}{9} = 1\frac{1}{9}$.
- $P(Z) = \frac{1}{10}, P(V) = \frac{1}{10} \Rightarrow P(Z) \times P(V) = 0.01$.
- $P(ZV) = \frac{1}{10} = 0.1 > 0.01 = P(Z) \times P(V)$, czyli Z i V są zależne pozytywnie.
- $\text{lift}(Z \rightarrow V) = \frac{P(ZV)}{P(Z) \times P(V)} = \frac{0.1}{0.1 \times 0.1} = \frac{10}{1} = 10$.

8

Lift a (nie)zależność zdarzeń

Tld	X	Y	Z	V
1	x	x		
2	x	x		
3	x	x		
4	x	x		
5	x	x		
6	x	x		
7	x	x		
8	x	x		
9	x	x		
10			x	x

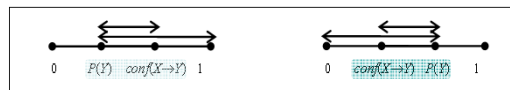
- $P(X) = \frac{9}{10}, P(Y) = \frac{9}{10} \Rightarrow P(X) \times P(Y) = 0.81$.
- $P(XY) = \frac{9}{10} = 0.9 > 0.81 = P(X) \times P(Y)$, czyli X i Y są zależne pozytywnie.
- $\text{lift}(X \rightarrow Y) = \frac{P(XY)}{P(X) \times P(Y)} = \frac{0.9}{0.9 \times 0.9} = \frac{10}{9} = 1\frac{1}{9}$.
- $P(Z) = \frac{2}{10}, P(V) = \frac{2}{10} \Rightarrow P(Z) \times P(V) = 0.04$.
- $P(ZV) = \frac{1}{10} = 0.1 > 0.04 = P(Z) \times P(V)$, czyli Z i V są zależne pozytywnie.
- $\text{lift}(Z \rightarrow V) = \frac{P(ZV)}{P(Z) \times P(V)} = \frac{0.1}{0.2 \times 0.2} = \frac{10}{4} = 2.5$.

9

Współczynnik pewności (cf)...

- Współczynnik pewności (ang. *certainty factor*, *cf*) dla reguły asocjacyjnej $X \rightarrow Y$ jest definiowany jako stopień, w jakim prawdopodobieństwo wystąpienia Y może ulec zmianie pod warunkiem wystąpienia X :

$$\text{cf}(X \rightarrow Y) = \begin{cases} \frac{\text{conf}(X \rightarrow Y) - P(Y)}{1 - P(Y)} & \text{if } \text{conf}(X \rightarrow Y) > P(Y), \\ 0 & \text{if } \text{conf}(X \rightarrow Y) = P(Y), \\ -\frac{P(Y) - \text{conf}(X \rightarrow Y)}{P(Y) - 0} & \text{if } \text{conf}(X \rightarrow Y) < P(Y). \end{cases}$$



10

Współczynnik pewności (cf)

$$\text{cf}(X \rightarrow Y) = \begin{cases} \frac{\text{conf}(X \rightarrow Y) - P(Y)}{1 - P(Y)} & \text{if } \text{conf}(X \rightarrow Y) > P(Y), \\ 0 & \text{if } \text{conf}(X \rightarrow Y) = P(Y), \\ -\frac{P(Y) - \text{conf}(X \rightarrow Y)}{P(Y) - 0} & \text{if } \text{conf}(X \rightarrow Y) < P(Y). \end{cases}$$

- Własność:

$$\text{cf}(X \rightarrow Y) = \begin{cases} \frac{P(XY) - P(X) \times P(Y)}{P(X) - P(X) \times P(Y)} & \text{if } P(XY) > P(X) \times P(Y), \\ 0 & \text{if } P(XY) = P(X) \times P(Y), \\ -\frac{P(X) \times P(Y) - P(XY)}{P(X) \times P(Y) - 0} & \text{if } P(XY) < P(X) \times P(Y). \end{cases}$$

asymetryczne dla X i Y

symetryczne dla X i Y

11

Wartości ekstremalne miar regułowych

miara	maks.	min.
$P(XY)$	1	0
$\text{conf}(X \rightarrow Y)$	1	0
$\text{lift}(X \rightarrow Y)$	∞	0
$\text{cf}(X \rightarrow Y)$	1	-1
	dla zależności pozytywnej pomiędzy X i Y	dla zależności negatywnej pomiędzy X i Y

12

Wartości ekstremalne $\sup(XY)$ dla zadanych wartości $\sup(X)$ i $\sup(Y)$

- Własność.

a) $\max_sup(XY | \sup(X), \sup(Y)) = \min\{\sup(X), \sup(Y)\}$

b) $\min_sup(XY | \sup(X), \sup(Y)) = \begin{cases} 0 & \text{gdy } \sup(X) + \sup(Y) \leq |D| \\ \sup(X) + \sup(Y) - |D| & \text{gdy } \sup(X) + \sup(Y) > |D| \end{cases}$

X	Y
x	x
x	x
x	

X	Y
x	
x	
x	
x	
	x
	x

X	Y
x	
x	
x	x
x	x
x	x
	x
	x

Uwaga: $\sup(X \vee Y) = \sup(X) + \sup(Y) - \sup(XY)$

13

Wartości ekstremalne $P(XY)$ dla zadanych wartości $P(X)$ i $P(Y)$

- Własność.

a) $\max_P(XY | P(X), P(Y)) = \min\{P(X), P(Y)\}$

b) $\min_P(XY | P(X), P(Y)) = \begin{cases} 0 & \text{if } P(X) + P(Y) \leq 1 \\ P(X) + P(Y) - 1 & \text{if } P(X) + P(Y) > 1 \end{cases}$
 $= \max\{0, P(X) + P(Y) - 1\}$

X	Y
x	x
x	x
x	

X	Y
x	
x	
x	
x	
	x
	x

X	Y
x	
x	
x	x
x	x
x	x
	x
	x

Uwaga: $P(X \vee Y) = P(X) + P(Y) - P(XY)$

14

Wartości ekstremalne miar dla zadanych wartości $P(X)$ i $P(Y)$

- Własności.

zamiast 1

zamiast 0

miara	maks. dla ustalonych wartości $P(X)$ i $P(Y)$	min. dla ustalonych wartości $P(X)$ i $P(Y)$
$P(XY)$	$\min\{P(X), P(Y)\}$	$\max\{0, P(X) + P(Y) - 1\}$
$\text{conf}(X \rightarrow Y)$	$\frac{\min\{P(X), P(Y)\}}{P(X)}$	$\frac{\max\{0, P(X) + P(Y) - 1\}}{P(X)}$
$\text{lift}(X \rightarrow Y)$	$\frac{\min\{P(X), P(Y)\}}{P(X) \times P(Y)}$	$\frac{\max\{0, P(X) + P(Y) - 1\}}{P(X) \times P(Y)}$
$\text{cf}(X \rightarrow Y)$	$\frac{\min\{P(X), P(Y)\} - P(X) \times P(Y)}{P(X) - P(X) \times P(Y)}$ dla zależności pozytywnej pomiędzy X i Y	$\frac{P(X) \times P(Y) - \max\{0, P(X) + P(Y) - 1\}}{P(X) \times P(Y) - 0}$ dla zależności negatywnej pomiędzy X i Y

15

Współczynnik zależności (df)

- Współczynnik zależności (ang. *dependence factor*, *df*) dla reguły asocjacyjnej $X \rightarrow Y$ jest definiowany jako stopień, w jakim prawdopodobieństwo wystąpienia Y może ulec zmianie pod warunkiem wystąpienia X i Y z prawdopodobieństwem odpowiednio $P(X)$ i $P(Y)$:

zamiast 1

$$df(X \rightarrow Y) = \begin{cases} \frac{\text{conf}(X \rightarrow Y) - P(Y)}{\max_conf(X \rightarrow Y | P(X), P(Y)) - P(Y)} & \text{if } \text{conf}(X \rightarrow Y) > P(Y), \\ 0 & \text{if } \text{conf}(X \rightarrow Y) = P(Y), \\ \frac{P(Y) - \text{conf}(X \rightarrow Y)}{P(Y) - \min_conf(X \rightarrow Y | P(X), P(Y))} & \text{if } \text{conf}(X \rightarrow Y) < P(Y). \end{cases}$$

zamiast 0

16

Ekstremalne wartości współczynnika zależności df

Własność. Dla dowolnych wartości $P(X)$ i $P(Y)$:

- minimalna osiągalna wartość $df(X \rightarrow Y)$ wynosi -1,
- maksymalna osiągalna wartość $df(X \rightarrow Y)$ wynosi 1.

zamiast 1

$$df(X \rightarrow Y) = \begin{cases} \frac{\text{conf}(X \rightarrow Y) - P(Y)}{\max_conf(X \rightarrow Y | P(X), P(Y)) - P(Y)} & \text{if } \text{conf}(X \rightarrow Y) > P(Y), \\ 0 & \text{if } \text{conf}(X \rightarrow Y) = P(Y), \\ \frac{P(Y) - \text{conf}(X \rightarrow Y)}{P(Y) - \min_conf(X \rightarrow Y | P(X), P(Y))} & \text{if } \text{conf}(X \rightarrow Y) < P(Y). \end{cases}$$

zamiast 0

17

Współczynnik zależności df a (nie)zależność zdarzeń

Tld	X	Y
1		x
2		x
3		x
4		x
5		x
6		x
7		x
8	x	x
9	x	x
10	x	

• $P(X) = \frac{3}{10}, P(Y) = \frac{9}{10} \Rightarrow P(X) \times P(Y) = 0.27, P(XY) = \frac{2}{10} = 0.2.$

• $\text{conf}(X \rightarrow Y) = P(XY) / P(X) = \frac{2}{3}.$

• $\text{cf}(X \rightarrow Y) = \frac{0.9 - \frac{2}{3}}{0.9 - 0} = -0.26.$

• $\text{df}(X \rightarrow Y) = \frac{0.9 - \frac{2}{3}}{0.9 - \frac{2}{3}} = -1.$

• $P(X) = \frac{3}{10}, P(\bar{Y}) = \frac{1}{10} \Rightarrow P(X) \times P(\bar{Y}) = 0.03, P(X\bar{Y}) = \frac{1}{10} = 0.1.$

• $\text{conf}(X \rightarrow \bar{Y}) = P(X\bar{Y}) / P(X) = \frac{1}{3}.$

• $\text{cf}(X \rightarrow \bar{Y}) = \frac{\frac{1}{3} - 0.1}{1 - 0.1} = 0.26.$

• $\text{df}(X \rightarrow \bar{Y}) = \frac{\frac{1}{3} - 0.1}{1 - 0.1} = 1.$

18

Współczynnik zależności df w terminach prawdopodobieństw...

$$df(X \rightarrow Y) = \begin{cases} \frac{conf(X \rightarrow Y) - P(Y)}{\max_{conf(X \rightarrow Y | P(X), P(Y))} - P(Y)} & \text{if } conf(X \rightarrow Y) > P(Y), \\ 0 & \text{if } conf(X \rightarrow Y) = P(Y), \\ -\frac{P(Y) - conf(X \rightarrow Y)}{P(Y) - \min_{conf(X \rightarrow Y | P(X), P(Y))}} & \text{if } conf(X \rightarrow Y) < P(Y). \end{cases}$$

zamiast 1

$$df(X \rightarrow Y) = \begin{cases} \frac{P(XY) - P(X) \times P(Y)}{\max_{P(XY | P(X), P(Y))} - P(X) \times P(Y)} & \text{if } P(XY) > P(X) \times P(Y), \\ 0 & \text{if } P(XY) = P(X) \times P(Y), \\ -\frac{P(X) \times P(Y) - P(XY)}{P(X) \times P(Y) - \min_{P(XY | P(X), P(Y))}} & \text{if } P(XY) < P(X) \times P(Y). \end{cases}$$

zamiast 0

Współczynnik zależności df w terminach prawdopodobieństw

zamiast 1

$$df(X \rightarrow Y) = \begin{cases} \frac{P(XY) - P(X) \times P(Y)}{\max_{P(XY | P(X), P(Y))} - P(X) \times P(Y)} & \text{if } P(XY) > P(X) \times P(Y), \\ 0 & \text{if } P(XY) = P(X) \times P(Y), \\ -\frac{P(X) \times P(Y) - P(XY)}{P(X) \times P(Y) - \min_{P(XY | P(X), P(Y))}} & \text{if } P(XY) < P(X) \times P(Y). \end{cases}$$

zamiast 0

Własności.

- $\max_{P(XY | P(X), P(Y))} = \min\{P(X), P(Y)\}$.
- $\min_{P(XY | P(X), P(Y))} = \max\{0, P(X) + P(Y) - 1\}$.
- $df(X \rightarrow Y) = df(Y \rightarrow X)$.

Współczynnik zależności df a współczynnik pewności cf

• **Własność.**

- $df(X \rightarrow Y) = cf(X \rightarrow Y) = 0$, jeśli $P(XY) = P(X) \times P(Y)$.
- $|df(X \rightarrow Y)| \geq |cf(X \rightarrow Y)|$, jeśli $P(XY) \neq P(X) \times P(Y)$.
- Jeśli $P(XY) > P(X) \times P(Y)$ (czyli, gdy X i Y są zależne pozytywnie), to:
 $df(X \rightarrow Y) = \max\{cf(X \rightarrow Y), cf(Y \rightarrow X)\}$.
- Jeśli $P(XY) < P(X) \times P(Y)$ (czyli, gdy X i Y są zależne negatywnie), to:
 $df(X \rightarrow Y) = cf(X \rightarrow Y)$, jeśli $P(X) + P(Y) \leq 1$.
 $|df(X \rightarrow Y)| > |cf(X \rightarrow Y)|$, jeśli $P(X) + P(Y) > 1$.

Współczynnik zależności (df) a miara lift

$$df(X \rightarrow Y) = \begin{cases} \frac{conf(X \rightarrow Y) - P(Y)}{\max_{conf(X \rightarrow Y | P(X), P(Y))} - P(Y)} & \text{if } conf(X \rightarrow Y) > P(Y), \\ 0 & \text{if } conf(X \rightarrow Y) = P(Y), \\ -\frac{P(Y) - conf(X \rightarrow Y)}{P(Y) - \min_{conf(X \rightarrow Y | P(X), P(Y))}} & \text{if } conf(X \rightarrow Y) < P(Y). \end{cases}$$

zamiast ∞

$$df(X \rightarrow Y) = \begin{cases} \frac{lift(X \rightarrow Y) - 1}{\max_{lift(X \rightarrow Y | P(X), P(Y))} - 1} & \text{if } lift(X \rightarrow Y) > 1, \\ 0 & \text{if } lift(X \rightarrow Y) = 1, \\ -\frac{1 - lift(X \rightarrow Y)}{1 - \min_{lift(X \rightarrow Y | P(X), P(Y))}} & \text{if } lift(X \rightarrow Y) < 1. \end{cases}$$

zamiast 0

Przykład: Współczynnik zależności (df) a miara lift

Tld	X	Y	Z	V
1	x	x		
2	x	x		
3	x	x		
4	x	x		
5	x	x		
6	x	x		
7	x	x		
8	x	x	x	
9	x	x	x	
10		x	x	

- $lift(X \rightarrow Y) = \frac{P(XY)}{P(X) \times P(Y)} = \frac{0.9}{0.9 \times 0.9} = \frac{10}{9} = 1\frac{1}{9}$.
- $df(X \rightarrow Y) = \frac{\frac{10}{9} - 1}{\frac{10}{9} - 1} = 1$.
- $lift(Z \rightarrow V) = \frac{P(ZV)}{P(Z) \times P(V)} = \frac{0.1}{0.2 \times 0.2} = \frac{10}{4} = 2\frac{1}{2}$.
- $df(Z \rightarrow V) = \frac{\frac{10}{4} - 1}{\frac{10}{4} - 1} = \frac{2\frac{1}{2} - 1}{2\frac{1}{2} - 1} = 0.375$.

Zależność pomiędzy X i Y , a zależności pomiędzy \bar{X} i Y , X i \bar{Y} , \bar{X} i \bar{Y}

• **Twierdzenie.**

$$df(X \rightarrow Y) = df(\bar{X} \rightarrow \bar{Y}) = -df(X \rightarrow \bar{Y}) = -df(\bar{X} \rightarrow Y).$$

Iloraz współczynników podniesienia (lift-ratio) i miara wzrostu (growth)

- Iloraz współczynników podniesienia dla $X \rightarrow Y$ jest definiowany jako:

$$\text{lift-ratio}(X \rightarrow Y) = \frac{\text{lift}(X \rightarrow Y)}{\text{lift}(X \rightarrow \bar{Y})}$$

- Wzrost dla $X \rightarrow Y$ jest definiowany jako:

$$\text{growth}(X \rightarrow Y) = \frac{P(XY)}{P(Y)} \cdot \frac{P(X\bar{Y})}{P(\bar{Y})} = \frac{\text{sup}(XY)}{\text{sup}(Y)} \cdot \frac{\text{sup}(X\bar{Y})}{\text{sup}(\bar{Y})}$$

- Twierdzenie.** $\text{lift-ratio}(X \rightarrow Y) = \text{growth}(X \rightarrow Y)$.

Dowód. $\text{lift-ratio}(X \rightarrow Y) = \frac{\text{lift}(X \rightarrow Y)}{\text{lift}(X \rightarrow \bar{Y})}$

$$= \frac{P(XY)}{P(X) \times P(Y)} \cdot \frac{P(X\bar{Y})}{P(X) \times P(\bar{Y})} = \text{growth}(X \rightarrow Y)$$

- Przykład.** Niech $\frac{P(XY)}{P(Y)} = \frac{4}{5}$, a $\frac{P(X\bar{Y})}{P(\bar{Y})} = \frac{2}{3}$. Wtedy, $\text{growth}(X \rightarrow Y) = 1.2$.

X	Y
x	x
x	x
x	x
x	x
x	x
x	x
x	x
x	x
x	x
x	x

Przykład: Lift-ratio a (nie)zależność zdarzeń

Tld	X	Y	Z	V
1	x	x		
2	x	x		
3	x	x		
4	x	x		
5	x	x		
6	x	x		
7	x	x		
8	x	x	x	
9	x	x	x	
10			x	x

- $\text{lift}(X \rightarrow Y) = \frac{P(XY)}{P(X) \times P(Y)} = \frac{0.9}{0.9 \times 0.9} = \frac{10}{9} = 1\frac{1}{9}$

- $\text{dl}(X \rightarrow Y) = \frac{\frac{1}{9} - 1}{0.9 \times 0.9 - 1} = 1$

- $\text{lift-ratio}(X \rightarrow Y) = \text{growth}(X \rightarrow Y) = \frac{\text{sup}(XY)}{\text{sup}(Y)} \cdot \frac{\text{sup}(X\bar{Y})}{\text{sup}(\bar{Y})} = \frac{9}{9} \cdot \frac{0}{1} = \infty$

- $\text{lift}(Z \rightarrow V) = \frac{P(ZV)}{P(Z) \times P(V)} = \frac{0.1}{0.2 \times 0.2} = \frac{10}{4} = 2\frac{1}{2}$

- $\text{dl}(Z \rightarrow V) = \frac{\frac{2}{2} - 1}{0.2 \times 0.2 - 1} = \frac{2}{5} = 0.375$

- $\text{lift-ratio}(Z \rightarrow V) = \text{growth}(Z \rightarrow V) = \frac{\text{sup}(ZV)}{\text{sup}(V)} \cdot \frac{\text{sup}(Z\bar{V})}{\text{sup}(\bar{V})} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{8} = 4$

26

Iloraz szans (odds-ratio)

- Iloraz szans dla $X \rightarrow Y$ jest definiowany następująco:

$$\text{odds-ratio}(X \rightarrow Y) = \frac{P(XY)}{P(X\bar{Y})} \cdot \frac{P(\bar{X}\bar{Y})}{P(\bar{X}Y)} = \frac{\text{sup}(XY)}{\text{sup}(X\bar{Y})} \cdot \frac{\text{sup}(\bar{X}\bar{Y})}{\text{sup}(\bar{X}Y)}$$

- Własność.**

$$\text{odds-ratio}(X \rightarrow Y) = \frac{P(XY) \times P(\bar{X}\bar{Y})}{P(X\bar{Y}) \times P(\bar{X}Y)} = \frac{\text{sup}(XY) \times \text{sup}(\bar{X}\bar{Y})}{\text{sup}(X\bar{Y}) \times \text{sup}(\bar{X}Y)}$$

- Przykład.** Niech $\frac{P(XY)}{P(X\bar{Y})} = \frac{4}{1}$, a $\frac{P(\bar{X}\bar{Y})}{P(\bar{X}Y)} = \frac{2}{1}$. Wtedy, $\text{odds-ratio}(X \rightarrow Y) = 2$.

27

X	Y
x	x
x	x
x	x
x	x
x	x
x	x
x	x
x	x
x	x
x	x

Iloraz szans a (nie)zależność zdarzeń

Tld	X	Y	Z	V
1	x	x		
2	x	x		
3	x	x		
4	x	x		
5	x	x		
6	x	x		
7	x	x		
8	x	x	x	
9	x	x	x	
10			x	x

- $\text{lift}(X \rightarrow Y) = \frac{P(XY)}{P(X) \times P(Y)} = \frac{0.9}{0.9 \times 0.9} = \frac{10}{9} = 1\frac{1}{9}$

- $\text{dl}(X \rightarrow Y) = \frac{\frac{1}{9} - 1}{0.9 \times 0.9 - 1} = 1$

- $\text{lift-ratio}(X \rightarrow Y) = \text{growth}(X \rightarrow Y) = \frac{\text{sup}(XY)}{\text{sup}(Y)} \cdot \frac{\text{sup}(X\bar{Y})}{\text{sup}(\bar{Y})} = \infty$

- $\text{odds-ratio}(X \rightarrow Y) = \frac{\text{sup}(XY) \times \text{sup}(\bar{X}\bar{Y})}{\text{sup}(X\bar{Y}) \times \text{sup}(\bar{X}Y)} = \frac{9 \times 1}{0 \times 0} = \infty$

- $\text{lift}(Z \rightarrow V) = \frac{P(ZV)}{P(Z) \times P(V)} = \frac{0.1}{0.2 \times 0.2} = \frac{10}{4} = 2\frac{1}{2}$

- $\text{dl}(Z \rightarrow V) = \frac{\frac{2}{2} - 1}{0.2 \times 0.2 - 1} = \frac{2}{5} = 0.375$

- $\text{lift-ratio}(Z \rightarrow V) = \text{growth}(Z \rightarrow V) = \frac{\text{sup}(ZV)}{\text{sup}(V)} \cdot \frac{\text{sup}(Z\bar{V})}{\text{sup}(\bar{V})} = 4$

- $\text{odds-ratio}(Z \rightarrow V) = \frac{\text{sup}(ZV) \times \text{sup}(\bar{Z}\bar{V})}{\text{sup}(ZV) \times \text{sup}(\bar{Z}V)} = \frac{1 \times 7}{1 \times 1} = 7$

28

Literatura...

- ♦ Sergey Brin, Rajeev Motwani, Craig Silverstein: Beyond Market Baskets: Generalizing Association Rules to Correlations. SIGMOD Conference 1997: 265-276
- ♦ Marzena Kryszkiewicz: Dependence Factor for Association Rules. [ACIIDS \(2\) 2015: 135-145](#)
- ♦ Marzena Kryszkiewicz: Dependence Factor as a Rule Evaluation Measure. Challenges in Computational Statistics and Data Mining 2016: 205-223
- ♦ Marzena Kryszkiewicz: Virtual Balancing of Decision Classes. ACIIDS (1) 2017: 673-684
- ♦ Marzena Kryszkiewicz: ACBC-Adequate Association and Decision Rules Versus Key Generators and Rough Sets Approximations. Fundam. Inform. 148(1-2): 65-85 (2016)

29

Literatura

- ♦ Shortliffe, E. and Buchanan, B.: A model of inexact reasoning in medicine. Mathematical Biosciences, vol. 23, 351-379 (1975)

30

Dodatek. Współczynnik zależności: $P(X) + P(Y) \leq 1$

- **Tabela.** Porównanie wartości $lift(X \rightarrow Y)$, $cf(X \rightarrow Y)$ oraz $df(X \rightarrow Y)$, gdy $P(X) + P(Y) \leq 1$

$P(X)$	$P(Y)$	$P(XY)$	$P(X) \times P(Y)$	$lift(X \rightarrow Y)$	$cf(X \rightarrow Y)$	$cf(Y \rightarrow X)$	$df(X \rightarrow Y) = df(Y \rightarrow X)$
0.60	0.30	0.30	0.18	1.67	0.29	1.00	1.00
0.60	0.30	0.25	0.18	1.39	0.17	0.58	0.58
0.60	0.30	0.20	0.18	1.11	0.05	0.17	0.17
0.60	0.30	0.18	0.18	1.00	0.00	0.00	0.00
0.60	0.30	0.15	0.18	0.83	-0.17	-0.17	-0.17
0.60	0.30	0.10	0.18	0.56	-0.44	-0.44	-0.44
0.60	0.30	0.00	0.18	0.00	-1.00	-1.00	-1.00

31

Dodatek. Współczynnik zależności: $P(X) + P(Y) > 1$

- **Tabela.** Porównanie wartości $lift(X \rightarrow Y)$, $cf(X \rightarrow Y)$ oraz $df(X \rightarrow Y)$, gdy $P(X) + P(Y) > 1$

$P(X)$	$P(Y)$	$P(XY)$	$P(X) \times P(Y)$	$lift(X \rightarrow Y)$	$cf(X \rightarrow Y)$	$cf(Y \rightarrow X)$	$df(X \rightarrow Y) = df(Y \rightarrow X)$
0.80	0.60	0.60	0.48	1.25	0.38	1.00	1.00
0.80	0.60	0.55	0.48	1.15	0.22	0.58	0.58
0.80	0.60	0.50	0.48	1.04	0.06	0.17	0.17
0.80	0.60	0.48	0.48	1.00	0.00	0.00	0.00
0.80	0.60	0.45	0.48	0.94	-0.06	-0.06	-0.37
0.80	0.60	0.40	0.48	0.83	-0.17	-0.17	-1.00

32