Analiza korespondencji

Dorota Celińska-Kopczyńska, Paweł Strawiński

Uniwersytet Warszawski

4 listopada 2019

Plan zajęć I

- Wprowadzenie
- Analiza niezależności
- 3 Analiza korespondencji metoda
 - Profile
 - Odległość χ²
 - Rozkład względem wartości osobliwych
 - Bezwładność (Inercja)
- 4 Interpretacja
 - Ocena reprezentatywności danych w przestrzeni dwuwymiarowej
 - Interpretacja

Wprowadzenie

- Analiza korespondencji należy do technik analizy wielowymiarowej zmiennych jakościowych.
- Polega na przeprowadzeniu operacji na tabeli wielodzielczej, czyli tabeli przedstawiającej rozkład obserwacji ze względu na kilka zmiennych mających różne kategorie jednocześnie.
- Analiza ta dostarcza informacji na temat struktury powiązań pomiędzy zmiennymi, a jej graficzna prezentacja wyników umożliwia intuicyjne wnioskowanie odnośnie powiązań zachodzących pomiędzy kategoriami badanych zmiennych.

Obszar zastosowań

- Prezentacja graficzna zależności między zmiennymi jakościowymi.
- Metoda wspomagania i uzupełniania nie jest zamiennikiem dla bardziej formalnych narzędzi statystycznych.
- Metoda raczej "eksploracyjna", ułatwiająca stawianie hipotez dla dalszych etapów badania, niż "konfirmacyjna".

Pojęcie niezależności

- Przed przeprowadzeniem analizy korespondencji należy upewnić się, że ta technika analizy jest właściwa
- Między badanymi zmiennymi musi zachodzić zależność: dążymy do odrzucenia hipotezy zerowej o niezależności badanych zmiennych
- Dwa zdarzenia są niezależne, jeśli prawdopodobieństwo wystąpienia ich iloczynu jest równe iloczynowi ich prawdopodobieństw brzegowych:

$$P(A \cap B) = P(A)P(B)$$



Test niezależności χ^2

- Porównuje się częstości zaobserwowane z częstościami oczekiwanymi, przy założeniu prawdziwości hipotezy zerowej
- H₀ zmienne są niezależne; H₁ istnieje związek pomiędzy zmiennymi
- Częstości oczekiwane:

$$E_{ij} = \frac{\sum_{j=1}^{k} n_j \sum_{i=1}^{w} n_i}{\sum_{i=1}^{w} \sum_{j=1}^{k} n_{ij}} = \frac{suma \ wiersza * suma \ kolumny}{suma \ calkowita}$$

k – liczba kolumn; w – liczba wierszy

Statystyka testowa:

$$\chi^{2} = \sum \frac{(O_{ij} - E_{ij})^{2}}{E_{ij}} = \sum_{i=1}^{w} \sum_{j=1}^{k} \frac{(n_{ij} - E_{ij})^{2}}{E_{ij}}$$

Ocena siły związku

- Test χ^2 służy do sprawdzenia, czy pomiędzy zmiennymi występuje zależność. Nie odpowiada natomiast na pytanie, jak silne jest to powiązanie.
- Wartości statystyki χ² nie można stosować do pomiaru siły związku, gdyż jest ona zależna od liczebności próby i rośnie wraz z jej wzrostem.
- Najpopularniejszymi miarami siły związku opartymi na statystyce χ^2 są:
 - **1** Współczynnik korelacji ϕ ;
 - Współczynnik zbieżności V-Cramera;
 - Współczynnik kontyngencji Pearsona.

Współczynnik korelacji ϕ

$$\phi = \frac{n_{11}n_{22} - n_{12}n_{21}}{\sqrt{n_{11}n_{22}n_{12}n_{21}}} \text{ dla tabel } 2x2$$

$$\phi = \sqrt{\frac{\chi^2}{n}} \text{ w p. p.}$$

- W przypadku tablicy 2x2 równy jest współczynnikowi V-Cramera; przyjmuje wartości z przedziału (-1;1).
- W przypadku większych tablic przyjmuje wartości z przedziału (0;1).
- Wpływ wielkości próby jest eliminowany dzięki podzieleniu statystyki χ^2 przez liczeność próby.

Współczynnik zbieżności V-Cramera

$$V = \sqrt{\frac{\chi^2}{n * min(k-1; w-1)}}$$

- V = 0 zmienne są niezależne (brak korelacji).
- V = 1 pomiędzy zmiennymi występuje silna funkcyjna zależność.
- ullet 0 < V < 1 przedział możliwych wartości współczynnika V-Cramera dla tablic większych niż 2x2
- -1 < V < 1 przedział możliwych wartości współczynnika V-Cramera dla tablic 2x2.

Współczynnik kontyngencji Pearsona

$$P = \sqrt{\frac{\chi^2}{\chi^2 + n}}$$

- P = 0 zmienne są niezależne (brak korelacji).
- 0 < P < 1 przedział możliwych wartości współczynnnika kontyngencji Pearsona.
- Im wartość współczynnika bliższa 1, tym silniejszy związek pomiędzy zmiennymi.

Etapy analizy korespondencji

- Wyznaczenie profili wierszowych i kolumnowych
- Wyznaczenie masy wiersza i kolumny
- Wyznaczenie przeciętnych profili wierszowych i kolumnowych
- Redukcja wymiaru przestrzeni
- Utworzenie i interpretacja wspólnego wykresu profili wierszowych i kolumnowych

Przykład tabeli wielodzielczej

Płeć	Liczba prze	Suma		
Fiec	< 10	10-20	> 20	Suma
Kobieta	15	20	5	40
Mężczyzna	10	30	20	60
Suma	25	50	25	100

- Najpierw obliczamy macierz korespondencji. Dzielimy liczebności w poszczególnych komórkach tabeli wielodzielczej przez liczebność całkowitą badanej próby.
- Masa wiersza suma elementów danego wiersza macierzy korespondencji.
- Masa kolumny suma elementów danej kolumny macierzy korespondencji.
- Przeciętny profil kolumnowy kolumna o elementach będących masami wierszy.
- Przeciętny profil wierszowy wiersz o elementach będących masami kolumn.



Tabela wielodzielcza

Płeć	Liczba przeczytanych książek w roku			Suma
Fiec	< 10	10-20	> 20	Sullia
Kobieta	15	20	5	40
Mężczyzna	10	30	20	60
Suma	25	50	25	100

Tabela wielodzielcza

Płeć	Liczba przeczytanych książek w roku			Suma
1 160	< 10	10-20	> 20	Juilla
Kobieta	15	20	5	40
Mężczyzna	10	30	20	60
Suma	25	50	25	100

Macierz korespondencji

Płeć	Liczba przeczytanych książek w roku			Suma
Fiec	< 10	10-20	> 20	Suma
Kobieta	0,15	0,20	0,05	0,40
Mężczyzna	0,10	0,30	0,20	0,60
Suma	0,25	0,50	0,25	1

Tabela wielodzielcza

Płeć	Liczba	Liczba przeczytanych książek w roku			
1 160	< 10	10-20	> 20	Suma	
Kobieta	15	20	5	40	
Mężczyzna	a 10	30	20	60	
Suma	25	50	25	100	

Macierz korespondencji

Płeć		Liczba przeczytanych książek w roku			Suma
	1 160	< 10	10-20	> 20	Julila
	Kobieta	0,15	0,20	0,05	0,40
	Mężczyzna	0,10	0,30	0,20	0,60
ĺ	Suma	0,25	0,50	0,25	1

Macierz korespondencji

Płeć	Liczba prz	Suma		
Fiec	< 10	10-20	Suma	
Kobieta	0,15	0,20	0,05	0,40
Mężczyzna	0,10	0,30	0,20	0,60
Suma	0,25	0,50	0,25	1.00

przeciętny profil kolumnowy

przeciętny profil wierszowy , masa wiersza, masa kolumny

Macierze profili wierszowych i kolumnowych

- Następnie wyznaczamy macierze profili wierszowych i kolumnowych.
- Macierz profili wierszowych otrzymujemy, dzieląc poszczególne elementy wierszy macierzy korespondencji przez sumę wszystkich elementów tego wiersza (masę wiersza).
- Macierz profili kolumnowych otrzymujemy, dzieląc poszczególne elementy kolumn macierzy korespondencji przez sumę wszystkich elementów tej kolumny (masę kolumny).

Płeć	Liczba przeczytanych książek w roku			C
Piec	< 10	10-20	> 20	Suma
Kobieta	0,15	0,20	0,05	0,40
Mężczyzna	0,10	0,30	0,20	0,60
Suma	0,25	0,50	0,25	1

Płeć	Liczba przeczytanych książek w roku			Suma
Prec	< 10	10-20	> 20	Suma
Kobieta	0,15	0,20	0,05	0,40
Mężczyzna	0,10	0,30	0,20	0,60
Suma	0,25	0,50	0,25	1

Macierz profili wierszowych

Płeć	Liczba przeczytanych książek w roku			Suma
Piec	< 10	10-20	> 20	Suma
Kobieta	0,37	0,50	0,13	0,40
Mężczyzna	0,17	0,50	0,33	0,60
Suma	0,25	0,50	0,25	1

Płeć	Liczba przeczytanych książek w roku			Suma
Piec	< 10	10-20	> 20	Suma
Kobieta	0,15	0,20	0,05	0,40
Mężczyzna	0,10	0,30	0,20	0,60
Suma	0,25	0,50	0,25	1

Macierz profili wierszowych

Płeć	Liczba przeczytanych książek w roku			Suma
Fiec	< 10	10-20	> 20	Suma
Kobieta	0,37	0,50	0,13	0,40
Mężczyzna	0,17	0,50	0,33	0,60
Suma	0,25	0,50	0,25	1

Macierz profili kolumnowych

	Płeć	Liczba przeczytanych książek w roku			Suma
		< 10	10-20	> 20	Juilla
	Kobieta	0,60	0,40	0,20	0,40
	Mężczyzna	0,40	0,60	0,80	0,60
ĺ	Suma	0,25	0,50	0,25	1

Definicja odległości χ^2

$$\chi^2 = d^2(p, p') = \sum_{j=1}^{w(k)} \frac{(p_j - p'_j)^2}{\bar{p}_j}$$

- d(p, p') odległość między profilami p i p'
- p_j , p'_j elementy profilu p i p' (częstości względne)
- ullet $ar{p_j}$ elementy przeciętnego profilu
- Odległości te obliczane są zarówno dla profili wierszowych, jak i kolumnowych.
- Kategorie z relatywnie większą liczbą elementów wywierają mniejszy wpływ na odległość niż kategorie z mniejszą liczbą obserwacji.

Przykład – obliczenia dla profili wierszowych

Macierz profili wierszowych

Płeć	Liczba przeczytanych książek ()			P. prof. kol.
	< 10	10-20	> 20	r. prof. kof.
Kobieta	0,37	0,50	0,13	0,40
Mężczyzna	0,17	0,50	0,33	0,60
P. prof.	0,25	0,50	0,25	1
wiersz.				

$$\chi^2 = \frac{(0,37-0,17)^2}{0,25} + \frac{(0,5-0,5)^2}{0,5} + \frac{(0,13-0,33)^2}{0,25} = 0,32$$

Rozkład względem wartości osobliwych

- Każdy wiersz macierzy profili o wymiarach wxk może zostać przedstawiony jako punkt w przestrzeni k-wymiarowej, generowanej przez kolumny macierzy.
- Każda kolumna macierzy profili może zostać przedstawiona jako punkt w przestrzeni w-wymiarowej, generowanej przez wiersze tej macierzy.
- Korzystając z analizy korespondencji dążymy do przedstawienia analizowanego zbioru punktów w przestrzeni maksymalnie trójwymiarowej, przy zachowaniu jak największej informacji o zróżnicowaniu wierszy i kolumm.
- W tym celu korzysta się z rozkładu względem wartości osobliwych (Singular Value Decomposition – SVD).



Rozkład względem wartości osobliwych – cd

 Metoda SVD polega na przedstawieniu macierzy A rzędu r (o wymiarze w x k) w postaci iloczynu trzech macierzy:

$$A_{wxk} = U_{wxr} D_{rxr} V_{rxk}$$

- U, V macierze ortonormalne ($U'U = I_{rxr}$ i $V'V = I_{kxk}$);
- D macierz diagonalna utworzona z niezerowych wartości własnych macierzy A'A, uporządkowanych nierosnąco $\lambda_1\geqslant \lambda_2\geqslant \cdots\geqslant \lambda_r>0$
- Kolumny macierzy U to wektory własne macierzy AA'
- Kolumny macierzy V to wektory własne macierzy A'A
- W praktyce z otrzymanego na podstawie tej metody układu współrzędnych do rzutowania interesują nas 2-3 wektory własne.

Pojęcie bewzładności (inercji)

- Bezwładność (Inercja) w analizie korespondencji odpowiada pojęciu wariancji.
- Całkowita bezwładność to miara roproszenia profili wokół odpowiednich przeciętnych profili. Całkowita bezwładność wierszy pokazuje, jak bardzo poszczególne profile wierszowe różnią się od przeciętnego profilu wierszowego.

$$\Lambda^2 = \sum m * d^2$$

gdzie m – masa wiersza (kolumny); d^2 – kwadrat odległości między profilem wiersza (kolumny) a odpowiednim przeciętnym profilem.

Inercja całkowita

- Bewzładność dla wierszy jest równa bezwładności dla kolumn.
 Dlatego najczęściej podaje się tylko jedną wartość nazywaną bezwładnością (inercją) całkowitą.
- $\chi^2=\Lambda^2 n$ z powiązania inercji z wartością testu χ^2 wynika, że im mniejsza inercja, tym mniejsza szansa wystąpienia istotnego związku między wierszami i kolumnami tabeli wielodzielczej.
- Jeśli $\Lambda^2=0$ wtedy różnica między profilami a profilem przeciętnym jest niewielka, co oznacza niewielkie roproszczenie wokół profilu przeciętnego. Analogicznie wysoka wartość Λ^2 oznacza duże rozproszenie wokół profilu przeciętnego.
- Maksymalna wartość bezwładności to min(k, w) 1.

Związek pomiędzy bezwładnością a wartościami własnymi

$$\Lambda^2 = \sum_{i=1}^{\min(w,k)-1} \lambda_i^2$$

- Dzięki tej zależności możemy wybrać liczbę wymiarów odtwarzających jak najpełniejszą informację zawartą w wyjściowej tablicy kontyngencji
- Jeżeli $\frac{\lambda_1^2 + \lambda_2^2}{\Lambda^2}$ przyjmuje wartość przekraczającą 0,75 przestrzeń dwuwymiarową można uznać za dobrą reprezentację początkowych danych.
- Najlepsza konfiguracja: dwie pierwsze kolumny macierzy V do reprezentacji kolumn i dwie pierwsze kolumny macierzy U do reprezentacji wierszy macierzy kontyngencji.

Interpretacja wyników

- Analizujemy położenie punktów obrazujących kategorie z wierszy i kolumn tablicy kontyngencji.
- Jeśli okazuje się, że dwuwymiarowe rozwiązanie zapewnia zadowalające dopasowanie, to kategorie wierszowe, które są bliskie sobie mają zbliżony rozkład (profil) w poszczególnych kolumnach. Analogicznie interpretujemy katogorie kolumnowe.
- Badamy rozmieszczenie punktów względem centrum rzutowania oraz punktów odpowiadających kategoriom różnych zmiennych względem siebie.
- Kategorie zmiennych położone na wykresie w niedalekiej odległości od siebie wskazują kombinacje pojawiające się częściej niż jest to oczekiwane przy założeniu niezależności między wierszami i kolumnami.