Analiza kanoniczna

Dorota Celińska-Kopczyńska, Paweł Strawiński

Uniwersytet Warszawski

29 października 2019

Plan zajęć I

Wprowadzenie

2 Metoda

3 Diagnostyka

4 Interpretacja

Wprowadzenie

- Analiza kanoniczna jest uogólnieniem liniowej regresji wielorakiej na dwa zbiory zmiennych (np. zbioru zmiennych objaśniających X_i i zbioru zmiennych objaśnianych Y_i)
- Technika polega na interpretacji zależności pomiędzy dwoma typami nowych zmiennych: zmiennymi kanonicznymi
- Pierwszy typ zmiennych kanonicznych jest liniową funkcją pierwszego zbioru zmiennych wejściowych, a drugi liniową funkcją drugiego zbioru zmiennych wejściowych
- Zmienne kanoniczne mają maksymalnie wyjaśniać zależności liniowe pomiędzy obydwoma zbiorami zmiennych

Pary zmiennych kanonicznych

- Cel to maksymalizacja kwadratu współczynnika korelacji między zmiennymi kanonicznymi
- Pierwsza para zmiennych kanonicznych wyjaśnia większość związków pomiędzy zbiorami zmiennych wejściowych, ale żeby w pełni opisać związki pomiędzy nimi potrzeba wyznaczyć kolejne pary zmiennych
- Żadna ze zmiennych należących do kolejnej pary zmiennych kanonicznych nie jest skorelowana z żadną ze zmiennych kanonicznych tego samego typu, gdyż wyjaśnia zależności między zbiorami zmiennych wejściowych w innych wymiarach
- Korelacje pomiędzy kolejnymi parami zmiennych kanonicznych są coraz słabsze

Przykłady pytań i problemów badawczych

- Jak wyniki z egzaminów maturalnych studenta wpływają na jego wyniki z przedmiotów: mikroekonomia 1; algebra liniowa; podstawy prawa; język angielski?
- Jaki jest związek pomiędzy charakterystykami respondenta a jego zadowoleniem: z pracy, z życia osobistego, z sytuacji finansowej?
- Jaki jest związek pomiędzy parametrami ciała a wynikami poszczególnych testów sprawnościowych?

Założenia

- Dysponujemy dwoma zbiorami zmiennych: $Y_i = (Y_1, ..., Y_n)$ i $X_i = (X_1, ..., X_m)$
- Naszym zadaniem jest znalezienie takiej kombinacji liniowej zmiennych ze zbioru Y_i , która możliwie najsilniej koreluje ze zmiennymi ze zbioru X_i
- Oznacza to, ze szukamy wektorów współczynników a_i i b_i takich, że korelacja $a_i'X_i$ i $b_i'Y_i$ jest możliwie największa

Tworzenie zmiennych kanonicznych

 Zmienne kanoniczne to kombinacje liniowe zbiorów zmiennych wejściowych:

$$U=A'X_i$$

$$V = B'Y_i$$

- $m{0}$ $U=[u_{li}]$ to macierz zmiennych kanonicznych pierwszego typu; u_{li} to wartość \emph{l} -tej zmiennej w \emph{i} -tym obiekcie
- ullet $V=[v_{ii}]$ to macierz zmiennych kanonicznych drugiego typu; v_{ii} to wartość I-tej zmiennej w i-tym obiekcie
- $A' = [a_{ji}]$ to transponowana macierz wag kanonicznych, a_{lj} to waga kanoniczna j-tej zmiennej w zbiorze X_i dla l-tej zmiennej kanonicznej pierwszego typu
- $B' = [b_{jl}]$ to transponowana macierz wag kanonicznych, b_{lj} to waga kanoniczna j-tej zmiennej w zbiorze Y_i dla l-tej zmiennej kanonicznej drugiego typu

Tworzenie zmiennych kanonicznych: założenia

- Wektory u_i i u_j są nieskorelowane między sobą
- ullet Wektory v_i i v_j są nieskorelowane między sobą
- Korelacje $corr(u_i; v_i)$ tworzą nierosnący ciąg odpowiadający możliwie największym cząstkowym korelacjom

- Wagi kanoniczne mają maksymalizować korelację pomiędzy kolejnymi parami zmiennych kanonicznych: korelację kanoniczną
- Wyznacza się je w oparciu o łączną macierz korelacji zmiennych:

$$R = \begin{bmatrix} R_{YY} & R_{XY} \\ R_{YX} & R_{XX} \end{bmatrix}$$

- R_{YY} to macierz korelacji zmiennych objaśnianych Y_i
- ullet R_{XX} to macierz korelacji zmiennych objaśniających X_i
- ullet R_{XY} , R_{YX} to macierze korelacji obu rodzajów zmiennych

- Na początku poszukujemy wag kanonicznych pierwszej pary zmiennych kanonicznych, ponieważ ta para w największym stopniu wyjaśnia zależności pomiędzy zbiorami X_i i Y_i; następnie wag kanonicznych kolejnych par zmiennych kanonicznych
- Wagi kanoniczne maksymalizują współczynnik korelacji kanonicznej:

$$r_{u_i,v_i} = \frac{(a_i'R_{XY}b_i)}{\sqrt{(a_i'R_{XX}a_i)(b_i'R_{YY}b_i)}}$$

 Wagi kanoniczne wyznacza się poprzez rozwiązanie układów równań jednorodnych o postaci:

$$\begin{cases} (R_{XX}^{-1}R_{XY}'R_{YY}^{-1}R_{YX} - \lambda_{i}I)a_{i} = 0 \\ (R_{YY}^{-1}R_{YX}'R_{XX}^{-1}R_{XY} - \lambda_{i}I)b_{i} = 0 \end{cases}$$

ullet λ_i to pierwiastek charakterystyczny (wartość własna) odpowiedniej macierzy

- Liczba niezerowych pierwiastków charakterystycznych równań wyznacznikowych jest równa s = min(n, m)
- Po malejącym uporządkowaniu wartości własnych znajdujemy wagi kanoniczne dla kolejnych par zmiennych kanonicznych, wstawiając do układu równań kolejne wartości własne

Rozwiązanie

- Wagi kanoniczne określają wkład poszczególnych zmiennych wejściowych w tworzenie zmiennych kanonicznych
- Zmienne kanoniczne danego typu nie są ze sobą skorelowane, dlatego suma kwadratów współczynników korelacji kanonicznej dla wszystkich par zmiennych kanonicznych stanowi miarę stopnia wyjaśnienia zmienności poprzez związki liniowe zbioru zmiennych objaśnianych przez zbiór zmiennych objaśniających

$$R^2 = \sum_{i=1}^{s} r_{u_i,v_i}^2$$



Uwagi praktyczne

- Analizowane zmienne powinny mieć rozkład wielowymiarowy normalny
- W zbiorze danych nie występują obserwacje odstające (miara Cooka, wartości dźwigni, etc.)
- Zmienne nie są również współliniowe
- Próba musi mieć dostatecznie dużą liczebność (nieformalnie: liczba obserwacji powinna być większa od co najmniej 20×liczba zmiennych)

Określanie liczby par zmiennych kanonicznych – założenia

- Zakładamy, że co najmniej k pierwszych korelacji kanonicznych jest istotnych i testujemy hipotezę o istotności ostatnich s – k korelacji kanonicznych
- ullet Wykorzystujemy statystykę testową χ^2
- Weryfikacja istotności par zmiennych kanonicznych odbywa się w sposób iteracyjny
- ullet Jeśli wartość statystyki testowej jest mniejsza od wartości krytycznej przy przyjętym poziomie istotności, to przynajmniej jeden współczynnik korelacji kanonicznej o indeksie k+1 jest istotny

Określanie liczby par zmiennych kanonicznych – cd

- Wiedząc, że kolejne korelacje kanoniczne są coraz mniejsze, przyjmujemy na początek procesu weryfikacji k=0 co najmniej pierwsza z korelacji kanonicznych jest istotna
- Po braku podstaw do odrzucenia hipotezy o istotności, zwiększamy kolejno indeks k o jeden i testujemy istotność kolejnych współczynników korelacji kanonicznej
- W ostatecznej analizie uwzględniamy wszystkie pary zmiennych kanonicznych, dla których współczynniki korelacji kanonicznej są istotne

Interpretacja wyników

 Żeby zinterpretować zmienne kanoniczne przedstawiamy zbiory zmiennych wejściowych jako kombinacje liniowe zmiennych kanonicznych:

$$Y_i = CV$$

$$X_i = DU$$

- $C = [c_{jl}]$ to macierz kanonicznych ładunków czynnikowych, c_{jl} jest kanonicznym ładunkiem czynnikowym znajdującym się przy j-tej zmiennej wejściowej i l-tej zmiennej kanonicznej pierwszego typu
- $D = [d_{il}]$ to macierz kanonicznych ładunków czynnikowych, d_{il} jest kanonicznym ładunkiem czynnikowym znajdującym się przy i-tej zmiennej wejściowej i l-tej zmiennej kanonicznej drugiego typu

Interpretacja wyników – cd

 Kanoniczne ładunki czynnikowe są współczynnikami korelacji liniowej pomiędzy zmiennymi pierwotnymi a zmiennymi kanonicznymi

$$c_{jl} = r_{y_j,v_l}; j = 1, 2, \dots, n; l = 1, 2, \dots, s;$$
 $d_{il} = r_{x_i,v_l}; i = q+1, q+2, \dots, n+m; l = 1, 2, \dots, s;$

- Im większa wartosc bezwzględna ładunku czynnikowego, tym większy nacisk należy kłaść na daną zmienną przy interpretacji zmiennej kanonicznej
- Przy interpretacji zmiennych kanonicznych bierzemy pod uwagę zmienne wejściowe silnie skorelowane



Wariancja wyodrębniona

- Dzieląc sumy kwadratów współczynników korelacji danej zmiennej kanonicznej przez liczbę zmiennych wejściowych odpowiedniego typu uzyskujemy wartość wariancji wyodrębnionej
- Wartość ta określa jaki procent wariancji zmiennych wejściowych wyjaśnia średnio dana zmienna kanoniczna

$$\bar{R}_{u_l}^2 = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n c_{jl}^2, l = 1, 2, \dots, s;$$

$$\bar{R}_{v_l}^2 = \frac{1}{m} \sum_{j=n+1}^{n+m} d_{jl}^2, l = 1, 2, \dots, s;$$

Współczynniki redundancji

 Współczynniki redundancji są miarą stopnia wyjaśnienia wariancji zmiennych pierwotnych danego typu przez zmienne kanoniczne drugiego typu:

$$R_{v_I,Y_i}^2 = \bar{R_{v_I}^2} \lambda_I, I = 1, 2, \dots, s;$$

$$R_{u_{l},X_{i}}^{2}=\bar{R_{u_{l}}^{2}}\lambda_{l}, l=1,2,\ldots,s;$$

 Czyli dowiadujemy się, na ile nadwymiarowy jest jeden zbiór danych wobec drugiego zbioru danych