UNIVERZITA KOMENSKÉHO V BRATISLAVE FAKULTA MATEMATIKY, FYZIKY A INFORMATIKY

Riadkovo-stĺpcové návrhy štatistických experimentov

BAKALÁRSKA PRÁCA

2020 Róbert Druska

UNIVERZITA KOMENSKÉHO V BRATISLAVE FAKULTA MATEMATIKY, FYZIKY A INFORMATIKY

Riadkovo-stĺpcové návrhy štatistických experimentov

BAKALÁRSKA PRÁCA

Študijný program: Matematika

Študijný odbor: 1114 Matematika

Školiace pracovisko: Katedra aplikovanej matematiky a štatistiky

Vedúci práce: doc. Mgr. Radoslav Harman, PhD.

Bratislava 2020 Róbert Druska





Univerzita Komenského v Bratislave Fakulta matematiky, fyziky a informatiky

ZADANIE ZÁVEREČNEJ PRÁCE

Meno a priezvisko študenta:	Róbert Druska
-----------------------------	---------------

Študijný program: matematika (Jednoodborové štúdium, bakalársky I. st., denná

forma)

Študijný odbor:matematikaTyp záverečnej práce:bakalárskaJazyk záverečnej práce:slovenskýSekundárny jazyk:anglický

Názov: Riadkovo-stĺpcové návrhy štatistických experimentov

Row-column designs of statistical experiments

Anotácia: Prvým cieľom je analyzovať vlastnosti odhadov parameterov regresného

modelu pre takzvaný riadkovo-stĺpcový experimentálny návrh. Druhým cieľom je navrhnúť algoritmus na výpočet optimálneho návrhov tohto typu, v závislosti

na požiadavkách experimentátora.

Vedúci: doc. Mgr. Radoslav Harman, PhD.

Katedra: FMFI.KAMŠ - Katedra aplikovanej matematiky a štatistiky

Vedúci katedry: prof. RNDr. Marek Fila, DrSc.

Dátum zadania: 15.10.2019

Dátum schválenia: 18.10.2019 prof. RNDr. Ján Filo, CSc.

garant študijného programu

študent	vedúci práce

Abstrakt

TODO

Kľúčové slová: lineárny regresný model

Abstract

TODO

Keywords: linear regression

Obsah

Ú	$ m \acute{U}vod$		8	
1	Line	eárny regresný model	9	
	1.1	Metóda najmenších štvorcov	9	
	1.2	Metodika skúmania	11	
2	Môj	model	12	
Zá	Záver			
Zc	Zoznam použitej literatúry			
Ρı	Príloha A			

$\mathbf{\acute{U}vod}$

TODO

1 Lineárny regresný model

Majme n nameraných štatistických jednotiek tvaru $\{y, x_1, \ldots, x_p\}$, ktoré sme dostali ako výsledok experimentu. Lineárny regresný model predpokladá, že medzi jednotlivými prvkami $y, x_1, \ldots x_p$ je lineárny vzťah. Motiváciou za lineárnym regresným modelom je spravidla aproximovať tento lineárny vzťah.

Aproximácia lineárneho vzťahu nám v praxi ponúkne mechanizmus, ktorým možno predikovať neznámu hodnotu y na základe známych hodnôt $y, x_1, ...x_p$, čo v reálnom živote predstavuje často sa vyskytujúci problém.

Označme teda daný lineárny vzťah medzi zložkami nameranej štatistickej jednotky:

$$y_i = b_0 + b_1 x_{i_1} + \dots + b_p x_{i_p} + e_i = b^T x_i + e_i$$

kde $\{y_i, x_i\}$ je i-ta nameraná jednotka, b je vektor lineárneho vzťahu a e_i je chyba merania.

Keď lineárne vzťahy pre každú z n nameraných jednotiek zapíšeme maticovo, dostaneme vzťah

$$y = Xb + e \tag{1}$$

kde $y = (y_1, y_2, \dots, y_n)^T$, $e = (e_1, e_2, \dots, e_3)^T$ a

$$X = \begin{bmatrix} x_{11} & \dots & x_{1p} \\ \vdots & \ddots & \\ x_{n1} & \dots & x_{np} \end{bmatrix}$$

je matica tvaru $n \times p$. V praxi je b neznámy vektor, ktorý sa snažíme odhadnúť.

Na spočítanie odhadu b sa používajú rôzne metódy, najčastejšie napr. metóda najmenších štvorcov alebo metóda maximálnej vierohodnosti.

1.1 Metóda najmenších štvorcov

Metódou najmenších štvorcov vypočítame odhad \hat{b} parametra b nasledovne:

$$\hat{b} = \underset{b \in \mathbb{R}^p}{\operatorname{argmin}} (y - Xb)^T C (y - Xb) = \underset{b \in \mathbb{R}^p}{\operatorname{argmin}} ||y - Xb||_{C^{-1}}^2$$

kde C je nejaká kladne definitná matica. Ak C = I, potom minimalizujeme výraz $||y-Xb||_I^2 = ||y-Xb||^2 = \sum_{i=1}^n (y_i-X_i.b)^2$, kde X_i . značí i-ty riadok matice X. V našej práci budeme predpokladať homogenitu chýb, čo v praxi znamená, že skutočne budeme môcť dosadiť C = I. Preto maticu C v ďalšom opise teórie spomínať nebudeme.

Geometricky metódu najmenších štvorcov možno interpretovať ako projekciu vektora y na stĺpcový priestor matice X. Hľadáme teda taký vektor \hat{b} , pre ktorý platí $X\hat{b}=Py$, kde P je matica ortogonálnej projekcie na stĺpcový priestor X. Z teórie lineárnej algebry vieme, že $P=X(X^TX)^-X^T$, kde znamienko – označuje g-inverziu. (g-inverziou matice A je taká matica A^- , pre ktorú platí $AA^-A=A$).

Odhad \hat{b} parametra b je teda riešením rovnice

$$Xb = X(X^T X)^- X^T y (2)$$

Toto riešenie spočítame ako:

$$\hat{b} = (X^T X)^- X^T y$$

kde použitá q-inverzia je ľubovoľná.

Z uvedeného vyplýva, že v prípade regulárnosti X je odhad \hat{b} jednoznačný. V našej práci budeme skúmať matice (modely) X, ktoré nie sú regulárne, takže jednoznačný odhad \hat{b} nebudeme schopní nájsť (čo v konečnom dôsledku ani nie je naším záujmom). Budeme odhadovať lineárnu funkciu zložiek vektora b, konkrétne $h^Tb = h_1b_1 + \ldots + h_pb_p$, ktorá býva odhadnuteľná aj v prípade singularity X, ak vektor h spĺňa určité podmienky. Je niekoľko ekvivalentných podmienok, ktoré stačia na to, aby h^Tb bolo odhadnuteľné. Z nich spomenieme jednu v nasledovnej vete, ktorú použijeme neskôr v našej práci.

Veta 1.1. h^Tb je odhadnuteľné, ak plati nasledovné ekvivaltentné podmienky:

1. pre l'ubovol'né riešenia b^* a b^{**} rovnice (2) platí $h^Tb^* = h^Tb^{**}$

2.
$$h \in \mathcal{M}(X^T)$$

3.
$$h \in \mathcal{M}(X^TX)$$
,

 $kde\ \mathcal{M}\ označuje\ stlpcový\ priestor\ matice.$

Ak h patrí do riadkového priestoru matice X, potom existuje také u, že $h=F^Tu$. Potom pre jednoznačný odhad $h^T\hat{b}$ vektora h^Tb platí:

$$h^T \hat{b} = u^T X \hat{b} = u^T P y = u^T X (X^T X)^{-} X^T y$$

Výsledok predchádzajúcej vety je dôležitý pre našu prácu, pretože nebudeme skúmať odhady b, ale odhady niektorých lineárnych kombinácií zložiek vektora b, konkrétne napr. rozdiely medzi parametrami.

Odhad \hat{b} parametra b, ako aj odhad $h^T\hat{b}$ parametra h^Tb , sú lineárne nevychýlené odhady, ktorým prislúcha disperzia (TODO: popremýšľaj, či treba bližšie opísať lineárny nevychýlený odhad). Neskôr v našej práci budeme hľadať také modely X, pri ktorých je disperzia odhadov b či h^Tb najmenšia možná, čo nám dá najlepší lineárny nevychýlený odhad. Ak nami navrhované modely X budú opisovať ten istý experiment, ten model X, pre ktorý disperzia odhadu h^Tb bude najmenšia, bude svojím spôsobom optimálny.

K nájdeniu optimálneho modelu X nám poslúži Gaussova-Markovova veta, ktorá určuje minimálnu možnú disperziu odhadu h^Tb .

Veta 1.2. (Gaussova-Markovova) Nech h je z riadkového priestoru X. Potom minimálna možná disperzia lineárneho nevychýleného odhadu h^Tb je

$$m = \operatorname{Var}[h^T b] = h^T M^- h$$

 $kde\ M=X^TX\ je\ informačná\ matica\ parametra\ b\ a\ M^-\ je\ jej\ ľubovoľná\ g-inverzia.$

1.2 Metodika skúmania

Cieľom nášho skúmania bude nájsť ideálnu maticu vstupu do experimentu (konkrétny problém popíšeme v nasledujúcej kapitole). Pokúsime sa vysloviť závery pre všeobecný prípad matice $m \times n$, avšak pre istý prvotný náhľad do problematiky problém popíšeme a preskúmame na menších rozmeroch, konkrétne do rozmeru, do ktorého nám to umožní výpočtová technika. Pracovať budeme s programovacím jazykom python.

Od "preskúmania situácie" do istého rozmeru si sľubujeme dôležité náhľady, ktoré nám umožnia vysloviť závery a hypotézy pre všeobecný prípad $m \times n$. Tie sa následne pokúsime dokázať matematickými metódami.

2 Môj model

Cieľom tejto práce je skúmať experiment reprezentovaný binárnou maticou. Možná reprezentácia nášho modelu pri matici rozmeru $m \times n$ je takáto:

Uvažujeme model s dvomi kvalitatívnymi faktormi A a B, pričom faktor A má m úrovní a faktor B n úrovní. Pre každú kombináciu faktorov experimentátor zvolí jedno z dvojice ošetrení (angl. treatment). Budeme uvažovať len aditívny model bez interakcií.

(Harmanov text == TODO: prepísať) Napríklad faktor A môže označovať dobrovoľníka (t.j. máme m dobrovoľníkov) a faktor B účinnú látku, ktorú nazveme liečivo (t.j. máme n liečiv). Ošetrenie 0 reprezentuje podanie liečiva orálnym spôsobom a ošetrenie 1 vnútrožilne). Účinok, ktorý po čase nameriame na dobrovoľníkovi, závisí aditívne od efektu samotného dobrovoľníka (jeho predispozícií), efektu liečiva a efektu ošetrenia. Všetky tieto efekty uvažujeme ako neznáme parametere modelu.

Návrh teda možno reprezentovať binárnou maticou (alebo bipartitným grafom, čo opíšeme neskoršie vnašej práci).

Cieľom experimentu je odhadnúť rozdiel medzi dvoma efektmi (treamentami). Cieľom hľadania optimálneho modelu je nájsť taký návrh, pri ktorom rozptyl Gauss-Markovovho odhadu rozdielu medzi efektmi dvojice ošetrení (t.j. odhadu kontrastu ošetrení) bude čo najmenší. (Použijeme pri tom Gaussovu-Markovovu vetu z predošlej kapitoly.)

Pre maticu typu $m \times n$ dostaneme teda mn vzťahov tvaru:

$$y_{ij} = a_i + b_j + t + e_{ij}$$

 $i=1,\ldots,m;\ j=1,\ldots,n;\ t$ je t_0 alebo t_1 podľa hodnoty na ij-tej pozícii matice a e_{ij} je chyba. Budeme odhadovať rozdiel medzi t_0 a t_1 .

Z návrhu modelu v podobe binárnej matice tvaru $m \times n$ vytvoríme lineárny regresný model s maticou tvaru $mn \times (m+n+2)$, pretože máme mn meraní závislých od m+n+2 premenných.

Príklad:

Maticu návrhu experimentu

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \tag{3}$$

prepíšeme ako (TODO: popíš tými strapatými zátvorkami čo znamená čo):

$$\begin{bmatrix}
1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\
1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\
1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \\
0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\
0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\
0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\
0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\
0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0
\end{bmatrix} \tag{4}$$

Označme vo všeobecnosti maticu modelu (3) B a maticu lineárneho zobrazenia (4) X. Predpokladáme lineárne vzťahy, preto dostávame lineárnu regresiu

$$y = Xb + e$$

kde y je vektor dát nameraných v experimente, b je vektor neznámych koeficientov a $e = (e_{11}, e_{12}, e_{13}, \dots, e_{m1}, \dots, e_{mn})^T$ je vektor chýb merania. Uvedomme si, že v našej práci nebudeme pracovať s konkrétnym vektorom y; snažíme sa totiž navrhnúť maticu modelu B (a z nej vyplývajúcu maticu X) ešte pred tým, než experiment vykonáme.

Naším cieľom teraz bude odhadnúť rozdiel medzi efektmi t_0 a t_1 , resp. zistiť, aká môže byť disperzia tohto odhadu pri danej matici návrhu B. Modely, pre ktoré bude možná disperzia najmenšia, budeme považovať za optimálne.

V danej lineárnej regresii y = Xb + e teda nebudeme odhadovať celý vektor b, ale len jeho lineárnu kombináciu h^Tb , kde h je vektor rozmeru m + n + 2, ktorý má na m + n miestach 0 a na zvyšných dvoch miestach +1 a -1, ktoré zodpovedajú efektom t_0 a t_1 . Z algoritmu, ktorým sme z matice návrhu B vytvorili maticu lineárnej regresie X, vyplýva, že vektor h má tvar $(0,0,0,\ldots,+1,-1)^T$.

Na zistenie, či h^Tb je odhadnuteľné, použijeme vetu (1.1), a na následné nájdenie minimálnej možnej disperzie použijeme Gaussovu-Markovovu vetu (1.2).

Záver

TODO

Zoznam použitej literatúry

[1] Pázman, A., Lacko, V.: *Prednášky z regresných modelov*, Vydavateľstvo UK, Bratislava, 2012, 2015

Príloha A