Vysoká škola ekonomická v Praze Fakulta informatiky a statistiky



Odhad relativní četnosti binomického rozdělení pomocí klasického a bayesovského přístupu v jazyce R

BAKALÁŘSKÁ PRÁCE

Studijní program: [Data Analytics]

Autor: [Bc. Michal Lauer]

Vedoucí práce: [Ing. Ondřej Vilikus, Ph.D.]

Praha, Prosinec 2024

Poděkování				
Děkuji svému vedoucímu za odborné neocenitelnou podporu.	vedení práce a p	orůběžné konzulta	ace a své přítelk	zyni za

Klíčová slova	
Bayesovská statistika, odhad relativní četnosti, jazyk R	
Abstract	
Abstract.	
Keywords	
Bayesian statistics, relative frequency estimation, R language	

Abstrakt

Abstrakt.

Table of contents

Ú	vod		9
1	Stat	istické metody	10
	1.1	Inference	 10
		1.1.1 Problematika výběrových šetření	 10
	1.2	Frekventistická inference	 10
		1.2.1 Testování hypotéz	 10
		1.2.2 Metriky při testování hypotéz	 10
		1.2.3 Jednovýběrový odhad poměru s velkým vzorkem	 10
		1.2.4 Jednovýběrový odhad poměru s malým vzorkem	 10
	1.3	Bayesovská inference	 11
2	Mo	te Carlo generování	12
	2.1	Vyhodnocení generovaného rozdělení	 12
		2.1.1 Vyhodocení hypotéz	 12
		2.1.2 Odhad poměru	 12
3	Pra	ctické odhady	13
	3.1	Balíčky pro frekventistickou inferenci	 13
		3.1.1 Klasické test poměru	 13
	3.2	Software pro bayesovskou statistiku	 15
		3.2.1 Balíček R2WinBUGS	 15
		3.2.2 Balíček jags	 18
		3.2.3 stan	 18
	3.3	Simulace	 18
		3.3.1 Malý vzorek	 19
		3.3.2 Velký vzorek	 19
		3.3.3 Porovnání výsledků	 19
Za	ávěr		20
	3.4	Jak citovat v textu	 20
P	oužit	literatura	21
A	Bay	esovské modely	23

List of Figures

List of Tables

Seznam zdrojových kódů

3.1	Moje caption	13
3.2	NENÍ CAPTION	13
3.3	NENÍ CAPTION	14
3.4	NENÍ CAPTION	15
3.5	NENÍ CAPTION	16
3.6	NENÍ CAPTION	16
3.7	NENÍ CAPTION	17
3.8	NENÍ CAPTION	17
A.1	NENÍ CAPTION	25

Seznam použitých zkratek

 ${f BCC}$ Blind Carbon Copy

CC Carbon Copy

 \mathbf{CERT} Computer Emergency Response

Team

CSS Cascading Styleheets

DOI Digital Object Identifier

HTML Hypertext Markup Language

REST Representational State Transfer

SOAP Simple Object Access Protocol

URI Uniform Resource Identifier

URL Uniform Resource Locator

XML eXtended Markup Language

Úvod

Tohle je **úvodní** text.

1. Statistické metody

Krátký úvod do historie, bayes, inferenční bayes (rozdělení) vs. inference (bod) citace Karla

1.1 Inference

proč to používáme, výběr vs. populace, reprezentativnost

1.1.1 Problematika výběrových šetření

reprezentativnost, definice populace, čas sběru, organizace sběru...

1.2 Frekventistická inference

Jak to funguje, jak to spoléhá na sampling distributions

1.2.1 Testování hypotéz

hladina významnosti, úroveň spolehlivosti, Testovací statistika, kritický obor, 1/2 stranný test p-hodnota, interval spolehlivosti

1.2.2 Metriky při testování hypotéz

Chyba I. a II. druhu, síla testu, velikost efektu

1.2.3 Jednovýběrový odhad poměru s velkým vzorkem

použití, předpoklady, poměrový Z test, binomický test, síla testu, velikost efektu

1.2.4 Jednovýběrový odhad poměru s malým vzorkem

Proč jsou důležité speciální metody, nějaké typy (wiki)

1.3 Bayesovská inference

Odvození bayesova vzorce, popis likelihood/aprior/data, druhy aprior/posterior

2. Monte Carlo generování

Halsing, Gibs, HMC

2.1 Vyhodnocení generovaného rozdělení

korelace, ESS, monte carlo error...

2.1.1 Vyhodocení hypotéz

Interval kredibility, ROPE, Bayesův faktor

2.1.2 Odhad poměru

3. Praktické odhady

3.1 Balíčky pro frekventistickou inferenci

3.1.1 Klasické test poměru

Výpis 3.1: Moje caption

```
One Sample t-test

data: x
t = 8.8438, df = 99, p-value = 3.621e-14
alternative hypothesis: true mean is not equal to 0
95 percent confidence interval:
    0.7158758 1.1300282
sample estimates:
mean of x
    0.922952

3.1
Simulace alfa = chyba 1. druhu

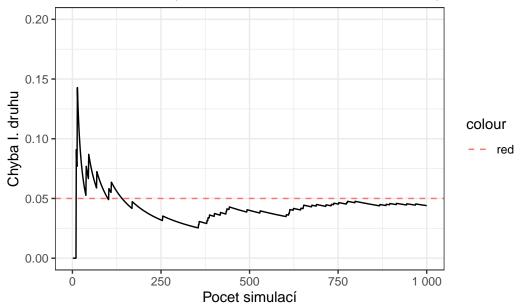
library(dplyr)
```

Výpis 3.2: NENÍ CAPTION

```
library(ggplot2)
2 # Nastavení
    <- 1000 # Pocet simulaci
4 n <- 200
                 # Velikost vzorku
5 mu0 <- 0
                 # Skutecny prumer
6 sd0 <- 2
                 # čPopulaní ěsmrodatná odchylka
7 alpha <- 0.05 # Hladina významnosti</pre>
8 set.seed(639)
9 vzorky <- tibble()</pre>
10
11 # Simulace
for (i in seq_len(K)) {
      x \leftarrow rnorm(n = n, mean = mu0, sd = sd0)
      test <- t.test(x = x, mu = mu0, conf.level = 1 - alpha)</pre>
      vzorky <<- bind_rows(vzorky, tibble(n = i, vysledek = test$p.value <= alpha))</pre>
15
16 }
17 vzorky$cvysledky <- cummean(vzorky$vysledek)</pre>
18 ggplot(vzorky, aes(x = n, y = cvysledky)) +
      geom_line() +
19
      geom_hline(aes(yintercept = .05, color = "red"), linetype = "dashed") +
20
      scale_y_continuous(limits = c(0, .2)) +
21
      scale_x_continuous(labels = scales::label_number()) +
      theme_bw() +
      labs(
24
          title = "Procento šfalených zamítnutí hO se žblíí ěhladin významnosti",
25
          y = "Chyba I. druhu",
26
          x = "čPoet simulací"
27
      )
```

Výpis 3.3: NENÍ CAPTION

Procento falešných zamítnutí h0 se blíží hladine významnosti



3.2 Software pro bayesovskou statistiku

3.2.1 Balíček R2WinBUGS

podporuje WinBUGS, OpenBUGS

```
set.seed(123)
  x \leftarrow rbinom(10, 1, .6)
  bugs <- R2WinBUGS::bugs(</pre>
      data = list(
                 = length(x), # čPoet pozorování
                              # Vstupní data
                 = x,
          alpha = 0.01,
                             # Hodnota parametru alpha
          beta = 0.01
                              # Hodnota parametru beta
      ),
10
      # ččPoátení hodnoty
11
      inits = list(
12
          list(p = 0.5),
          list(p = 0.5)
14
15
      n.chains = 2, n.iter = 5000, n.burnin = 1000, n.thin = 1,
16
      # Parametry, které žuloit
      parameters.to.save = c("p"),
      # Cesta k modelu
19
```

```
working.directory = "kapitoly/prakticka",
model.file = "r2winbugs.txt",

# Cesta k programu WinBUGS

bugs.directory = r"(C:\Users\Mike\Downloads\WinBUGS14\WinBUGS14)",

# ňOdstra pracovní soubory
clearWD = T,
# Replikovatelnost
bugs.seed = 123

)
```

Výpis 3.4: NENÍ CAPTION

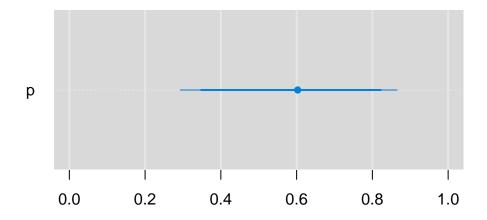
Výsledek

```
print(bugs)
```

Výpis 3.5: NENÍ CAPTION

Odhad parametru p.

Výpis 3.6: NENÍ CAPTION



Posteriorní rozdělení jednotlivých chainů.

```
mcmcplots::denplot(mcmcout = bugs, # Výstup modelu

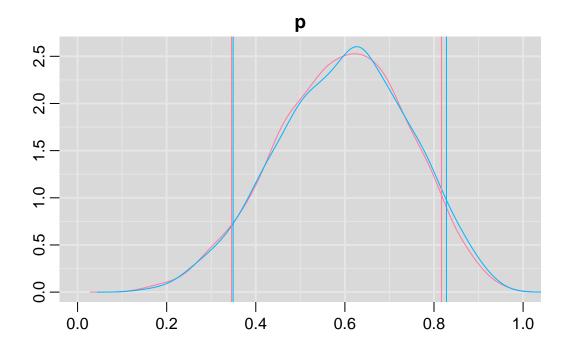
parms = "p", # Vybraný parametr

xlim = c(0, 1), # Limity na ose X

ci = 0.89 # 89% Interval kredibility

)
```

Výpis 3.7: NENÍ CAPTION



Vývoj jednotlivých chainů.

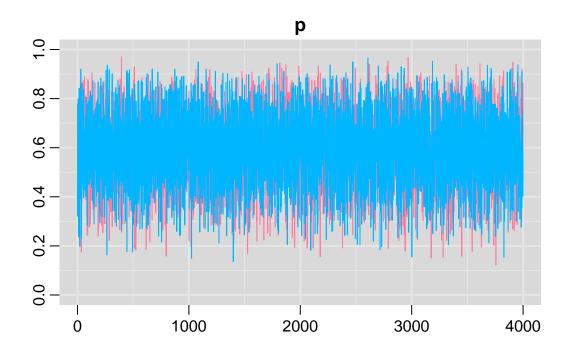
```
mcmcplots::traplot(mcmcout = bugs, # Výstup modelu

parms = "p", # Vybraný parametr

ylim = c(0, 1) # Limity na ose Y

1
1
2
2
3
4
1)
```

Výpis 3.8: NENÍ CAPTION



3.2.2 Balíček jags

aplikace, R implementace, výhody/nevýhody, používá gibse

3.2.3 stan

aplikace, R implementace, výhody/nevýhody, používá hmc

3.3 Simulace

jak budou simulace provedné, jak budou vyhodnocené, nastavení ROPE/alternativ. pro odhad chyb

3.3.1 Malý vzorek

Bayes vs. vybraný vzorec vs. binomic

3.3.2 Velký vzorek

Bayes vs. vybraný vzorec vs. binomic

3.3.3 Porovnání výsledků

Jak testy dopadly

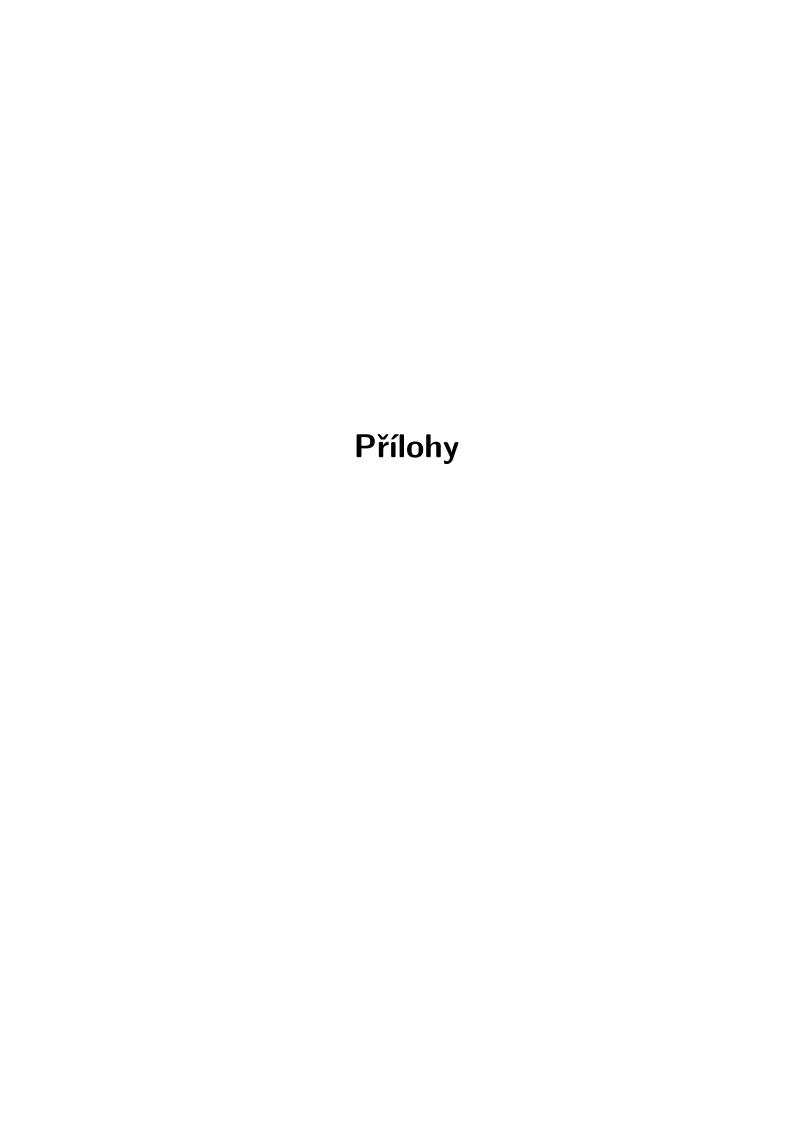
Závěr

Konec práce, závěr.

3.4 Jak citovat v textu

Použitá literatura

- Čermák, R., & Smutný, Z. (2018). A Framework for Cultural Localization of Websites and for Improving Their Commercial Utilization. In *Global Observations of the Influence of Culture on Consumer Buying Behavior* (s. 206–232). IGI Global. https://doi.org/10.4018/978-1-5225-2727-5.ch013
- Hladík, M., & Černý, M. (2018). The Shape of the Optimal Value of a Fuzzy Linear Programming Problem. Fuzzy Logic in Intelligent System Design, 281–286. https://doi.org/10.1007/978-3-319-67137-6_31
- Jašek, P., Vraná, L., Šperková, L., Smutný, Z., & Kobulský, M. (2018). Modeling and Application of Customer Lifetime Value in Online Retail. *Informatics*, 5(1). http://www.mdpi.com/2227-9709/5/1/2/pdf
- Pecáková, I. (2018). Statistika v terénních průzkumech. Professional Publishing.



A. Bayesovské modely

print(1 + 1)

Výpis A.1: NENÍ CAPTION

[1] 2