Zadání příkladů – Statistická inference II – 2017

Příklad 1. Směs dvou normálních rozdělení Nechť náhodná veličina X pochází ze směsi dvou normálních rozdělení $X \sim [pN(\mu_1, \sigma_1^2) + (1-p)N(\mu_2, \sigma_2^2)]$. Potom marginální hustota náhodné veličina X má tvar

$$f(x_i, \boldsymbol{\theta}) = \sum_{b_i \in \{0,1\}} f(x_i, b_i, \boldsymbol{\theta}) = f(x_i, 1, \boldsymbol{\theta}_1) + f(x_i, 0, \boldsymbol{\theta}_2),$$

kde

$$f(x_i, 1, \boldsymbol{\theta}_1) = \frac{p}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} \exp\left(-\frac{(x_i - \mu_1)^2}{2\sigma_1^2}\right)$$

je sdružená hustota za podmínky, že data pochází z první skupiny a

$$f(x_i, 0, \boldsymbol{\theta}_2) = \frac{1-p}{\sqrt{2\pi}\sigma_2} \exp\left(-\frac{(x_i - \mu_2)^2}{2\sigma_2^2}\right)$$

je sdružená hustota za podmínky, že data pochází z druhé skupiny.

Logaritmická věrohodnostní funkce náhodné veličiny X má tvar

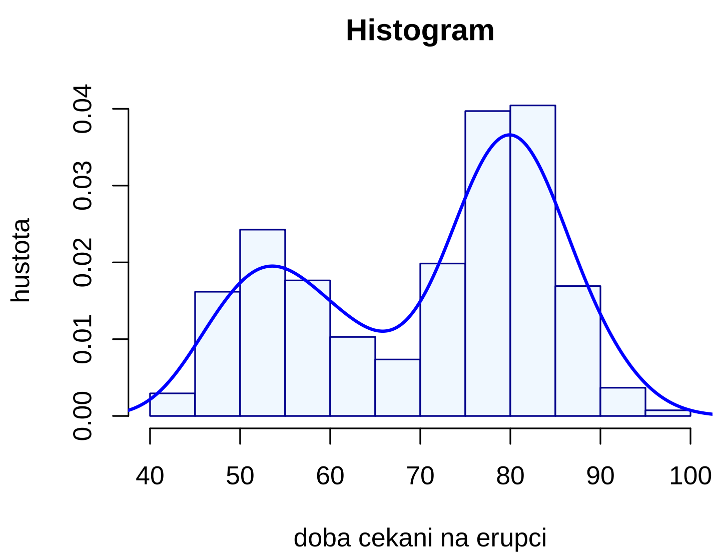
$$L(\boldsymbol{\theta}|\mathbf{x}) = \prod_{i=1}^{n} f(x_i, \boldsymbol{\theta}).$$

Příklad 2. Odhad parametrů směsi dvou normálních rozdělení

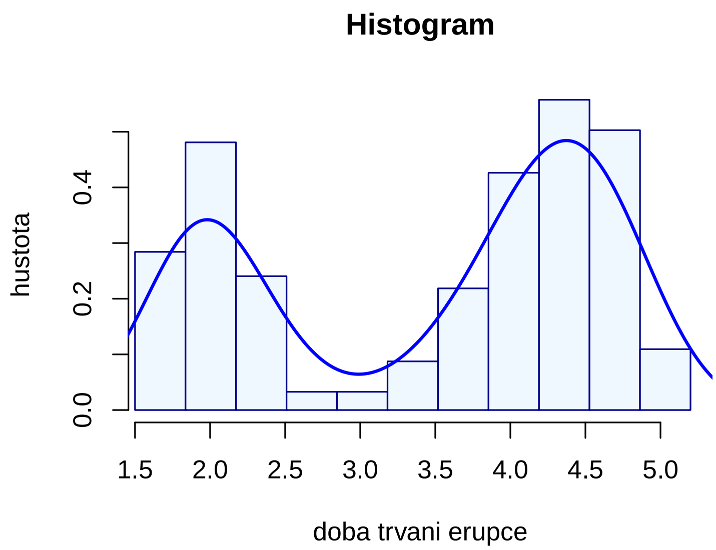
1. Načtěte datový soubor `faithful` obsahující údaje o době čekání na erupci (`waiting`) a o době trvání erupce (`eruption`), přičemž se zaměřte na proměnnou `waiting`.
2. Nakreslete histogram doby čekání na erupci a superponujte jej křivkou jádrového odhadu.
3. Pomocí funkce `optim()` odhadněte parametry p, μ_1, μ_2, σ_1^2, σ_2^2 smíšeného rozdělení $[pN(\mu_1, \sigma_1^2) + (1-p)N(\mu_2, \sigma_2^2)]$ náhodné proměnné `waiting`.
4. Pomocí funkce `optim()` nalezněte rozptyly odhadů parametrů $\widehat{p}$, $\widehat{\mu_1}$, $\widehat{\mu_2}$, $\widehat{\sigma_1^2}$, $\widehat{\sigma_2^2}$.

Body 1.–3. aplikujte také na proměnnou `eruption`.

a)
```
##           p     mu1 sigma1     mu2 sigma2
## MLE 0.3609 54.6145 5.8698 80.0908 5.8682
## Var 0.0010  0.4893 0.2884  0.2547 0.1608
```



b)
```
##          p    mu1 sigma1    mu2 sigma2
## MLE 0.3482 2.0183 0.2356 4.2733 0.4370
## Var 0.0009 0.0007 0.0005 0.0012 0.0007
```



Příklad 3. Dvourozměrná Newton-Raphsonova metoda Nechť náhodná veličina X pochází z normálního rozdělení se střední hodnotou μ a rozptylem σ^2, tj. $X \sim N(\mu, \sigma^2)$. Hustota náhodné veličiny X má tvar

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2} \right).$$

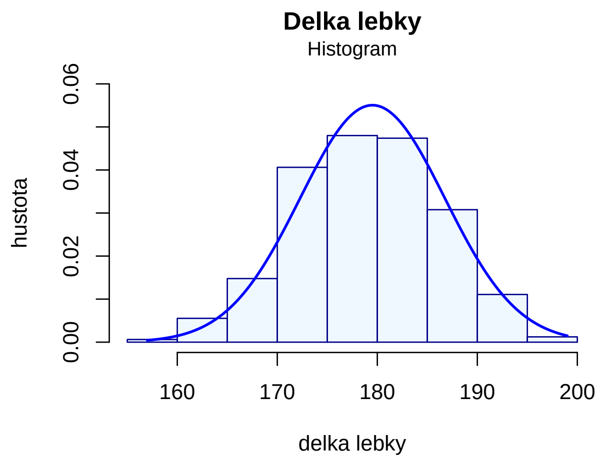
1. Odvoďte tvar věrohodnostní a logaritmické věrohodnostní funkce pro $N(\mu, \sigma^2)$.
2. Odvoďte tvar skóre funkce pro parametr μ a pro parametr σ (ne σ^2!!!).
3. Odvoďte tvary druhých parciálních derivací logaritmické věrohodnostní funkce podle parametrů μ a σ (celkem 4).
4. Naprogramujte v R dvourozměrnou Newton-Raphsonovu metodu pro normální rozdělení $N(\mu, \sigma^2)$. Funkci pojmenujte NMnorm.

Naprogramovanou funkci nyní vyzkoušíme na reálných datech.

5. Načtěte datový soubor *one-sample-mean-skull-mf.txt*.
6. Vykreslete histogram proměnné délka lebky (skull.L).
7. Pomocí naprogramované funkce NMnorm odhadněte parametr μ a σ proměnné skull.L.
8. Odhady získané pomocí funkce NMnorm porovnejte s bodovými odhady parametrů μ a σ.
9. Body 6–8 aplikujte také na proměnnou šířka lebky (skull.B).

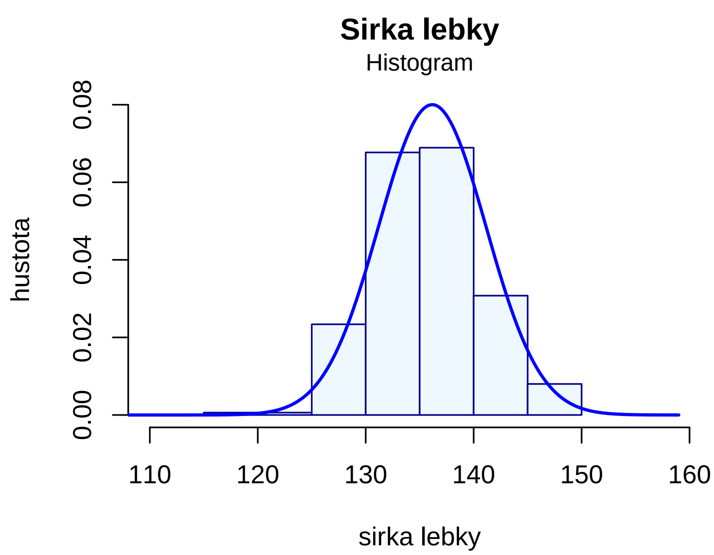
a) Délka lebky

```
##                          mu  sigma
## Newtonova metoda 179.5169 7.1390
## exaktni vypocet  179.5169 7.2249
```



b) Šířka lebky

```
##                          mu  sigma
## Newtonova metoda 136.1662 4.9247
## exaktni vypocet  136.1662 4.9708
```



Příklad 4. Broydenova metoda

1. Naprogramujte v R Broydenovu metodu (dvourozměrnou metodu sečen) pro normální rozdělení $N(\mu, \sigma^2)$. Funkci pojmenujte BrMnorm().
2. Načtěte datový soubor *one-sample-mean-skull-mf.txt*.
3. Pomocí funkce BrMnorm() získejte odhady parametrů μ a σ délky lebky skull.L.
4. Pomocí funkce BrMnorm() získejte odhady parametrů μ a σ šířky lebky skull.B.

3. Broydenova metoda aplikovaná na proměnnou skull.L

```
##                          mu  sigma
## Broydenova metoda 179.5174 7.2333
## exaktni vypocet   179.5169 7.2249
```

4. Broydenova metoda aplikovaná na proměnnou skull.B

```
##                          mu  sigma
## Broydenova metoda 136.1481 5.0360
## exaktni vypocet   136.1662 4.9708
```

Příklad 5. MC experiment pro Waldovy empirické intervaly spolehlivosti Nechť

(a) $X \sim N(0,1)$;

(b) $X \sim pN(0,1) + (1-p)N(0,4)$, kde $p = 0.9$, tedy jde o směs dvou normálních rozdělení $X \sim N(0,1)$ a $X \sim N(0,4)$ v poměru $9:1$.

Pro obě části (a) i (b) Vygenerujte $M = 100$ náhodných výběrů s rozsahem $n = 500$ a vypočítejte:

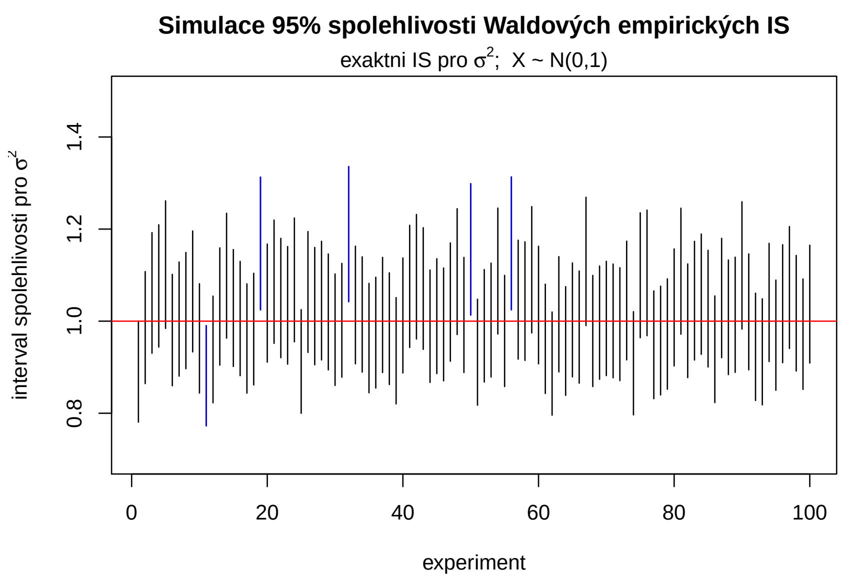
1. Waldovy exaktní empirické $100(1-\alpha)\,\%$ IS pro rozptyl σ^2, když μ neznáme.
2. Waldovy asymptotické empirické $100(1-\alpha)\,\%$ IS pro rozptyl σ^2, když μ neznáme.
3. Waldovy asymptotické empirické $100(1-\alpha)\,\%$ IS pro směrodatnou odchylkul σ, když μ neznáme.

Vždy spočítejte, kolik IS obsahuje rozptyl $\sigma^2 = 1$ (resp. směrodatnou odchylku $\sigma = 1$). Toto číslo podělené hodnotou M představuje simulovanou hladinu významnosti α.

a) $X \sim N(0,1)$

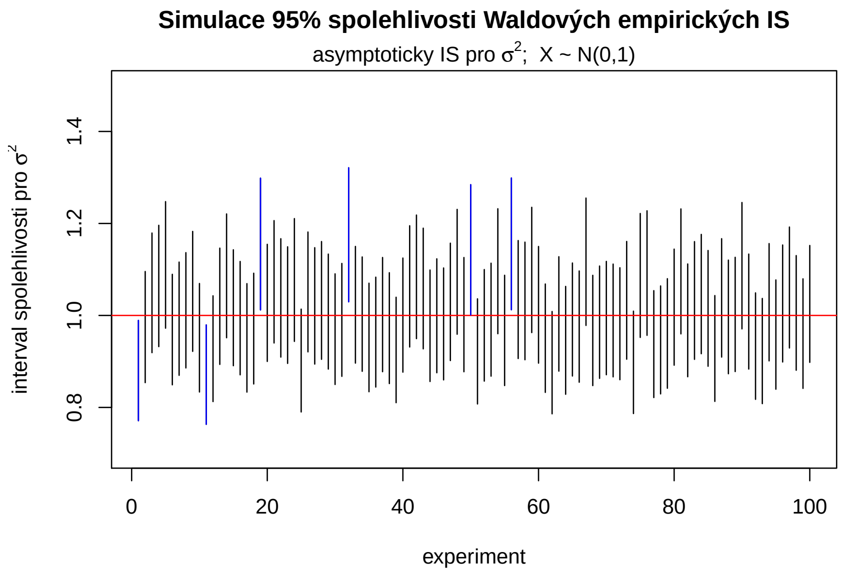
1. Waldovy exaktní empirické $100(1-\alpha)\,\%$ IS pro rozptyl σ^2, když μ neznáme.

```
##                    n
## simulovany pocet 95
## presny pocet     95
```



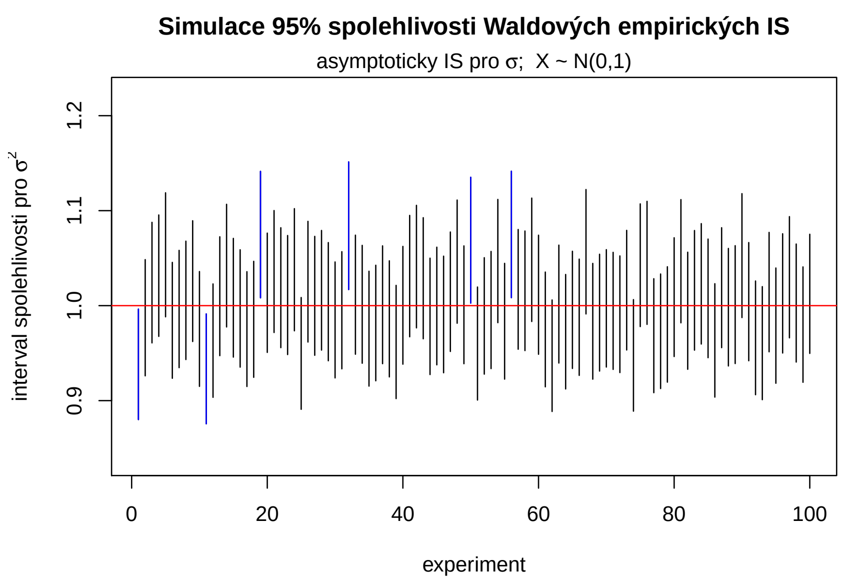
2. Waldovy asymptotické empirické $100(1-\alpha)\,\%$ IS pro rozptyl σ^2, když μ neznáme.

```
##                    n
## simulovany pocet 94
## presny pocet     95
```



3. Waldovy asymptotické empirické $100(1-\alpha)\,\%$ IS pro směrodatnou odchylkul σ, když μ neznáme.

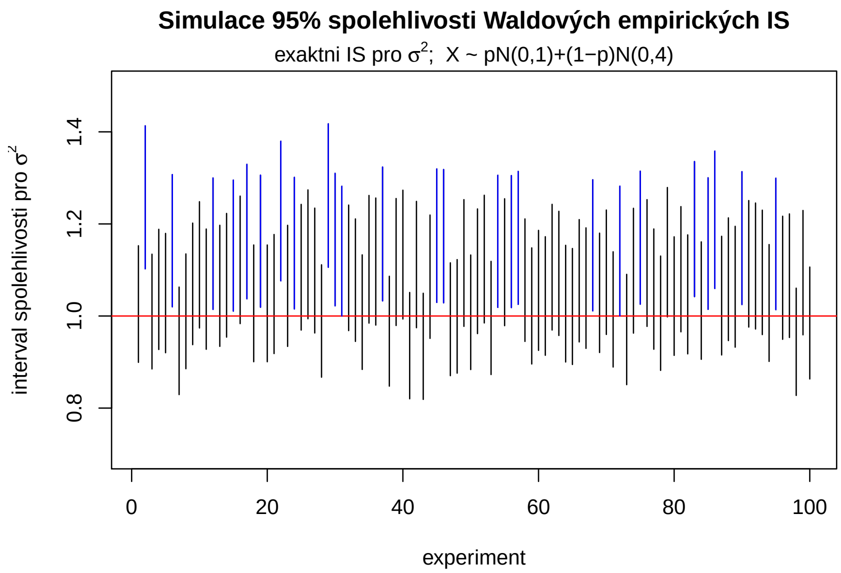
```
##                    n
## simulovany pocet 94
## presny pocet     95
```



b) $X \sim pN(0,1) + (1-p)N(0,4)$

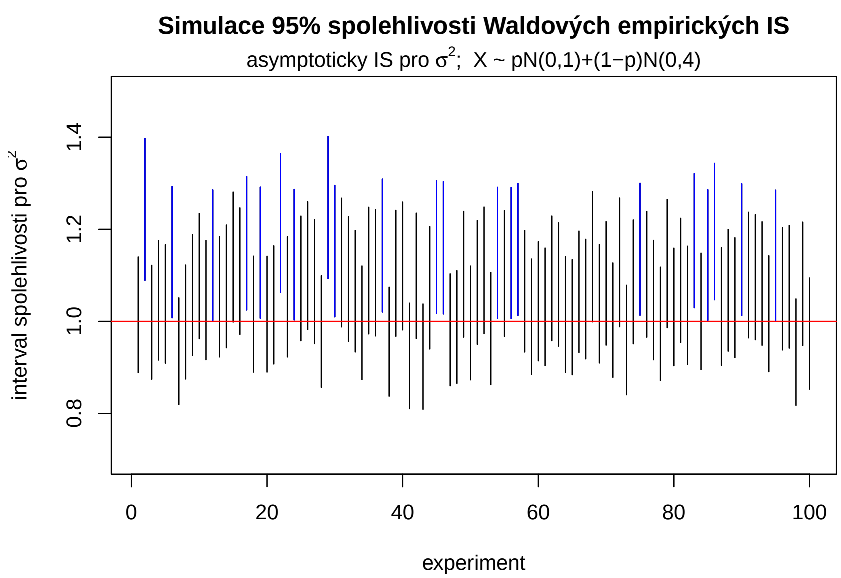
1. Waldovy exaktní empirické $100(1-\alpha)\,\%$ IS pro rozptyl σ^2, když μ neznáme.

```
##                    n
## simulovany pocet 75
## presny pocet     95
```



2. Waldovy asymptotické empirické $100(1-\alpha)\,\%$ IS pro rozptyl σ^2, když μ neznáme.

```
##                    n
## simulovany pocet 79
## presny pocet     95
```



3. Waldovy asymptotické empirické $100(1-\alpha)\,\%$ IS pro směrodatnou odchylkul σ, když μ neznáme.

```
##                    n
## simulovany pocet 77
## presny pocet     95
```