
NMFM301 – Statistika pro finanční matematiky

Metoda maximální věrohodnosti a momentová metoda.

Podrobné riešenie príkladov zo 4. cvičenia

A Příklady na cvičení

Nechť X_1, \dots, X_n je náhodný výběr z rozdělení s hustotou $f(x|\theta_X) \in \mathcal{F} = \{f(x|\theta), \theta \in \Theta\}$.

A1. [Procvičovací] Momentovou metodou najděte odhad $\tilde{\theta}_n$ parametru θ_X v modelu \mathcal{F} , kde

$$f(x|\theta) = \frac{\theta}{x^{\theta+1}} \mathbb{I}_{(1,\infty)}(x), \quad x > 1 \quad (\text{Paretovo rozdělení}).$$

Určete asymptotické rozdělení $\tilde{\theta}_n$.

[Použijte vztahy $E X_i = \frac{\theta_X}{\theta_X - 1}$, $\text{var } X_i = \frac{\theta_X}{(\theta_X - 1)^2(\theta_X - 2)}$.]

Řešení:

Momentová metoda odhadování je založena na existenci konkrétního vztahu (vztahoch) který(é) existuje(ú) mezi neznámým parametrem (resp. neznámými parametry) a některým teoretickým momentem (případně viacerými momentami). Středná hodnota náhodné veličiny je prvním momentem a spolu s druhým centrováním momentem (t.j., rozptyl náhodné veličiny) sa jedná o dva najčastejšie využívané momenty v momentovej metóde odhadovania (samozrejme nie jediné).

Využijeme nápovedu, že středná hodnota a rozptyl náhodné veličiny s Paretovým rozdělením s parametrem $\theta_X > 1$ (parametriácia hustoty ako v zadaní), sú určené vzťahmi

$$\mu_X = E X_i = \frac{\theta_X}{\theta_X - 1} \quad \text{a} \quad \sigma_X^2 = \text{var } X_i = \frac{\theta_X}{(\theta_X - 1)^2(\theta_X - 2)}.$$

Z prvého vzťahu jednoduchými úpravami vyjadríme neznámý parameter $\theta_X > 1$ ako

$$\theta_X = \frac{\mu_X}{\mu_X - 1}$$

a preto príslušný odhad $\tilde{\theta}_n$ neznámeho parametru $\theta_X > 1$ získame nahradením teoretickej strednej hodnoty μ_X jej empirickým protejškom – výberovou strednou hodnotou, resp. priemerom \bar{X}_n . Momentový odhad neznámeho parametru $\theta_X > 1$ je

$$\tilde{\theta}_n = \frac{\bar{X}_n}{\bar{X}_n - 1}.$$

Pre určenie asymptotického rozdelenia tohto odhadu použijeme centrálnu limitnú vetu (CLV) a vhodnú transformáciu. Vieme, že z CLV platí, že

$$\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu_X) \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, \sigma_X^2), \quad \text{pre } n \rightarrow \infty.$$

Pripomeňme, že sa jedná o tzv. konvergenciu v distribúcii. Tento vzťah popisuje asymptotické rozdelenie výberového priemeru \bar{X}_n , t.j., odhadu neznámeho parametru strednej hodnoty μ_X . Nás ale zaujíma iný parameter, parameter θ_X , ktorý ale lze jedoducho vyjadriť pomocou μ_X .

Pripomeňme vťah $\theta_X = \mu_X / (\mu_X - 1)$. Príslušná transformácia, ktorá prevedie parameter μ_X na θ_X má tvar

$$h(x) = \frac{x}{x-1}, \text{ pričom pre deriváciu zároveň platí } h'(x) = -\frac{1}{(x-1)^2}.$$

Zároveň vieme, že pre transformovaný parameter (v zmysle obecnej transformácie h) môžeme vyjadriť asymptotické rozdelenie transformovaného parametru pomocou vzťahu

$$\sqrt{n}(h(\bar{X}_n) - h(\mu_X)) \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, \sigma_X^2 \cdot [h'(\mu_X)]^2), \quad \text{opäť pre } n \rightarrow \infty.$$

Jednoduchým dostadením dostaneme, že $h(\mu_X) = \theta_X$ a tiež

$$|h'(\mu_X)| = \frac{1}{(\mu_X - 1)^2} = (\theta_X - 1)^2.$$

Z nápovedy v zadaní zároveň vieme, že

$$\sigma_X^2 = \text{var } X_i = \frac{\theta_X}{(\theta_X - 1)^2(\theta_X - 2)}.$$

Dohromady dostaneme, že asymptotické rozdelenie momentového odhadu $\tilde{\theta}_n$ je

$$\sqrt{n}(\tilde{\theta}_n - \theta_X) \xrightarrow{\mathcal{D}} N\left(0, \underbrace{\frac{\theta_X(\theta_X - 1)^2}{\theta_X - 2}}_{\sigma_{MM}^2}\right), \quad \text{pre } n \rightarrow \infty.$$

- A2.** [Procvičovací] Metódou maximálnej verohodnosti najdte odhad $\hat{\theta}_n$ parametru θ_X v modeli z predchádzajúho príkladu. Určete asymptotické rozdelenie $\hat{\theta}_n$ a porovnejte asymptotický rozptyl maximálne verohodného odhadu $\hat{\theta}_n$ a momentového odhadu $\tilde{\theta}_n$.

Řešení:

Opäť nás zaujíma odhad toho istého parametru $\theta_X > 1$, ale príslušný odhad chcem skonštruovať metódou maximálnej verohodnosti. Verohodnostná funkcia pre paretovo rozdelenie a náhodný výber X_1, \dots, X_n z tohto rozdelenia, je daná predpisom

$$L(\theta_X, \mathbf{X}) = \prod_{i=1}^n \frac{\theta_X}{X_i^{\theta_X+1}} \cdot \mathbb{I}_{\{(1, \infty)\}}(X_i) = \theta_X^n \left(\prod_{i=1}^n X_i \right)^{-(\theta_X+1)},$$

pričom sa jedná o funkciu neznámeho parametru θ_X , vyčíslednú v náhodnom výbere $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$. Príslušnú logaritmickú verohodnosť získame logaritmovaním:

$$l(\theta_X, \mathbf{X}) = \log(L(\theta_X, \mathbf{X})) = n \log \theta_X - (\theta_X + 1) \sum_{i=1}^n \log X_i.$$

Skórovú funkciu získame derivovaním logaritmickú verohodnosti podľa argumentu θ_X :

$$U(\theta_X, \mathbf{X}) = \frac{\partial}{\partial \theta_X} l(\theta_X, \mathbf{X}) = \frac{n}{\theta_X} - \sum_{i=1}^n \log X_i.$$

Odhad metódou maximálnej verohodnosti získame tak, že skórovú rovnicu položíme rovnú hodnote nula a hľadáme riešenie vzhľadom k $\theta > 1$. To znamená, že riešime rovnicu

$$\frac{n}{\theta_X} - \sum_{i=1}^n \log X_i = 0,$$

ktorej explicitné riešenie (a zároveň maximálne virohodný odhad) je v tvare

$$\hat{\theta}_n = \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \log X_i \right)^{-1}.$$

K overeniu, že sa naozaj jedná o maximum (a nie napr. lokálne minimum), je potrebné overiť, že v danom bode je funkcia konkávná. Zároveň potrebujeme spočítať asymptotické rozdelenie odhadu $\hat{\theta}_n$, ktoré je dané predpisom

$$\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta_X) \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, \mathbf{I}^{-1}(\theta_X)), \quad \text{pre } n \rightarrow \infty,$$

kde $\mathbf{I}^{-1}(\theta_X)$ je Fisherova informácia o parametre θ_X obsažená v náhodnej veličine X_i . Fisherová informácia o parametre θ_X obsažená v celom náhodnom výbere X_1, \dots, X_n je definovaná výrazom

$$\mathbf{I}_n^{-1}(\theta_X) = -E \left[\frac{\partial^2}{\partial \theta_X^2} l(\theta_X, \mathbf{X}) \right] = -E \left[\frac{\partial}{\partial \theta_X} U(\theta_X, \mathbf{X}) \right] = -E \left[\frac{-n}{\theta_X^2} \right] = \frac{n}{\theta_X^2},$$

pričom zároveň vidíme, že druhá derivácia logaritmickej virohodnosti je záporná a teda naozaj sa jedná o maximum. Zároveň platí (pretože náhodné veličiny X_1, \dots, X_n sú nezávislé), že

$$\mathbf{I}_n(\theta_X) = n \cdot \mathbf{I}(\theta_X).$$

Dosadením dostaneme, že asymptotické rozdelenie maximálne virohodného odhadu $\hat{\theta}_n$, neznámeho parametre $\theta_X > 1$ je

$$\sqrt{n}(\hat{\theta}_n - \theta_X) \xrightarrow{\mathcal{D}} N(0, \underbrace{\theta_X^2}_{\sigma_{ML}^2}), \quad \text{opäť pre } n \rightarrow \infty.$$

Nakoniec chceme porovnať asymptotické rozptyly oboch odhadov. Jednoduchou úpravou dostaneme, že

$$\sigma_{MM}^2 = \frac{\theta_X(\theta_X - 1)^2}{\theta_X - 2} = \theta_X^2 \cdot \frac{\theta_X^2 - 2\theta_X + 1}{\theta_X^2 - 2\theta_X} > \theta_X = \sigma_{ML}^2.$$

A3. [Procvičovací] Metódou maximálnej virohodnosti nájdete odhad $\hat{\theta}_n$ parametre θ v modeli \mathcal{F} , kde

$$f(x|\theta) = \frac{\theta}{1-\theta} x^{(2\theta-1)/(1-\theta)} \mathbb{I}_{(0,1)}(x), \quad \theta \in (0, 1).$$

Určte asymptotické rozdelenie $\hat{\theta}_n$.

Řešení:

Virohodnostná funkcia je daná predpisom

$$L(\theta, \mathbf{X}) = \prod_{i=1}^n f(X_i|\theta) = \left(\frac{\theta}{1-\theta} \right)^n \cdot \left(\prod_{i=1}^n X_i \right)^{\frac{2\theta-1}{1-\theta}}.$$

Opäť sa jedná o funkciu argumentu $\theta \in (0, 1)$, vyhodnotenú v náhodnom výbere $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$. Prslušná logaritmickej virohodnosti má tvar

$$l(\theta, \mathbf{X}) = \log(L(\theta, \mathbf{X})) = n[\log \theta - \log(1-\theta)] + \frac{2\theta-1}{1-\theta} \sum_{i=1}^n \log X_i.$$

Skórovú funkciu získame derivovaním logaritmickej virohodnosti podľa argumentu θ v tvare

$$U(\theta, \mathbf{X}) = \frac{\partial}{\partial \theta} l(\theta, \mathbf{X}) = \frac{n}{\theta} + \frac{n}{1-\theta} + \frac{1}{(1-\theta)^2} \sum_{i=1}^n \log X_i := 0.$$

Riešním skórovej rovnice (ktorú sme položili rovnú hodnote jedna) je maximálne virohodný odhad:

$$\begin{aligned} \frac{n}{\theta(1-\theta)} + \frac{1}{(1-\theta)^2} \sum_{i=1}^n \log X_i &= 0 \\ (1-\theta) + \theta_X \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \log X_i &= 0 \\ \theta \left(1 - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \log X_i\right) &= 1 \\ \hat{\theta}_n &= \frac{1}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \log X_i}. \end{aligned}$$

Opäť je nutné overiť, že sa jedná o maximálne virohodný odhad (maximum) – resp. že virohodnostná funkcia je konkávna. Urobíme to vrámci výpočtu Fisherovej informácie nutnej k asymptotickému rozdeleniu.

Pre Fisherovu informáciu $\mathbf{I}_n(\theta)$ o parametre θ obsaženou v náhodnom výbere X_1, \dots, X_n platí, že

$$\begin{aligned} \mathbf{I}_n(\theta) &= -E \left[\frac{\partial^2}{\partial \theta^2} l(\theta, \mathbf{X}) \right] = -E \left[\frac{\partial}{\partial \theta} U(\theta, \mathbf{X}) \right] = -E \left[\frac{-n}{\theta^2} + \frac{n}{(1-\theta)^2} + \frac{2}{(1-\theta)^2 \sum_{i=1}^n \log X_i} \right] \\ &= \frac{n}{\theta^2} - \frac{n}{(1-\theta)^2} - \frac{2}{(1-\theta)^2} \sum_{i=1}^n E[\log X_i]. \end{aligned} \quad (1)$$

Zostáva spočítať strednú hodnotu $E[\log X_i]$, k čomu využijeme vhodnú transformáciu. Definujme náhodnú veličinu Z_i pomocou transformácie t , ako $Z_i = t(X_i) = -\log X_i$, pre $i = 1, \dots, n$. Inverzná transformácia t^{-1} je definovaná ako $X_i = t^{-1}(Z_i) = e^{-Z_i}$.

Keďže pre hustotu transformovanej náhodnej veličiny platí, že

$$f_Z(z) = f_X(t^{-1}(z)) \cdot |(t^{-1})'(z)|,$$

kde f_Z a f_X sú hustoty náhodných veličín Z a X , tak po dosadení získame hustotu náhodnej veličiny $Z_i = -\log X_i$ v tvare

$$f_Z(z) = \frac{\theta}{1-\theta} e^{-z \frac{2\theta-1}{1-\theta}} = \frac{\theta}{1-\theta} e^{-z \frac{\theta}{1-\theta}}, \quad \text{pre } \theta \in (0, 1),$$

čo je vlastne hustota náhodnej veličiny s exponenciálnym rozdelením s parametrom $\lambda = \frac{\theta}{1-\theta} > 0$ (to znamená, že $EZ_i = \frac{1-\theta}{\theta}$). Po dosadení do Fisherovej informácie $\mathbf{I}_n(\theta)$ v (3) dostaneme

$$\mathbf{I}_n(\theta) = \frac{1}{\theta^2(1-\theta)^2}.$$

Asymptotické rozdelenie maximálne virohodného odhadu je preto

$$\sqrt{x}(\hat{\theta}_n - \theta) \xrightarrow{\mathcal{D}} N\left(0, \underbrace{\theta^2(1-\theta)^2}_{\sigma_{ML}^2}\right), \quad \text{pre } n \rightarrow \infty.$$

A4. [Procvičovací] Momentovou metodou najděte odhad $\tilde{\theta}_n$ parametru θ_X v modelu z předchozího příkladu. Určete asymptotické rozdělení $\tilde{\theta}_n$ a porovnejte asymptotický rozptyl maximálně věrohodného odhadu $\hat{\theta}_n$ a momentového odhadu $\tilde{\theta}_n$.

Řešení:

Je dobré si uvědomit, že v předcházejícím příkladě se jedná o hustotu Beta rozdělení, které má parametry $\alpha = \frac{\theta}{1-\theta}$ a $\beta = 1$. Obecně totiž pro beta rozdělení s parametry $\alpha, \beta > 1$ platí, že hustota má tvar

$$f(x) = \frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha + \beta)} x^{\alpha-1}(1-x)^{\beta-1}, \quad \text{pre } x \in (0, 1)$$

a středná hodnota a rozptyl sú určené vzťahmi

$$EX_i = \frac{\alpha}{\alpha + \beta} \quad \text{a} \quad \text{var } X_i = \frac{\alpha\beta}{(\alpha + \beta)^2(\alpha + \beta + 1)}.$$

Po dosadení dostaneme

$$EX_i = \frac{\frac{\theta}{1-\theta}}{\frac{\theta}{1-\theta} + 1} = \theta$$

a tiež

$$\text{var } X_i = \frac{\frac{\theta}{1-\theta}}{\left(\frac{1}{1-\theta}\right)^2 \left(\frac{1}{1-\theta} + 1\right)} = \frac{\theta(1-\theta)^2}{2-\theta}.$$

Na základe vzťahu pre strednú hodnotu je zřejmé, že momentový odhad pre parameter $\theta \in (0, 1)$ je samotný výberový priemer \bar{X}_n (t.j., $\tilde{\theta}_n = \bar{X}_n$). Na základe centrálnej limitnej vety získame hneď asymptotické rozdělení, ktoré je dané vzťahom

$$\sqrt{n}(\tilde{\theta}_n - \theta) \xrightarrow{\mathcal{D}} N\left(0, \underbrace{\frac{\theta(1-\theta)^2}{2-\theta}}_{\sigma_{MM}^2}\right).$$

Na záver chceme porovnať asymptotický rozptyl maximálne vierohodného odhadu $\hat{\theta}_n$ s asymptotickým rozptylom momentového odhadu $\tilde{\theta}_n$.

$$\sigma_{MM}^2 = \frac{\theta(1-\theta)^2}{2-\theta} = \theta^2(1-\theta)^2 \cdot \frac{1}{\theta(2-\theta)} > \theta^2(1-\theta)^2 = \sigma_{ML}^2,$$

pretože funkcia $g(\theta) = \theta(2-\theta)$ je rastúca na intervale $(0, 1)$ (derivácia $g'(\theta) = 2 - 2\theta = 2(1-\theta)$ je kladná pre všetky $\theta \in (0, 1)$) a zároveň platí, že $g(0) = 0$ a $g(1) = 1$. Preto platí, že $\frac{1}{g(\theta)} > 1$ pre všetky $\theta \in (0, 1)$.

Pre malé hodnoty $\theta \in (0, 1)$ je momentový odhad dokonca hodne špatny (príliš veľká variabilita), pretože $\frac{1}{g(\theta)} \rightarrow \infty$ pre $\theta \rightarrow_+ 0$.

B Doplnující příklady (nahrazování, procvičování)

Z následujících doplňujících příkladů je potřebné samostatně spočítat samostatně aspoň tři příklady podle vlastního výběru. Řešení vybraných příkladů zaslat **najneskôr v nedelju, 01.11.2020, na email maciak@karlin.mff.cuni.cz**.

Nechť X_1, \dots, X_n je náhodný výběr z rozdělení s hustotou $f(x|\theta_X) \in \mathcal{F} = \{f(x|\theta), \theta \in \Theta\}$.

B1. Metodou maximální věrohodnosti najděte odhad $\hat{\theta}_n$ parametru θ_X v modelu

$$f(x; \theta) = \theta(\theta + 1)x^{\theta-1}(1-x)1_{(0,1)}(x), \theta > 0.$$

Určete asymptotické rozdělení $\hat{\theta}_n$.

B2. Momentovou metodou najděte odhad $\tilde{\theta}_n$ parametru θ_X v modelu \mathcal{F} , kde

$$f(x; \theta) = \theta(\theta + 1)x^{\theta-1}(1-x)1_{(0,1)}(x), \theta > 0.$$

Určete asymptotické rozdělení $\tilde{\theta}_n$.

B3. Metodou maximální věrohodnosti najděte odhad $\hat{\theta}_n$ parametru θ_X v modelu

$$f(x; \theta) = \frac{2x}{\theta^2} \exp\left\{-\left(\frac{x}{\theta}\right)^2\right\} \mathbb{I}_{(0,\infty)}(x), \quad \theta > 0.$$

Určete asymptotické rozdělení $\hat{\theta}_n$.

B4. Momentovou metodou najděte odhad $\tilde{\theta}_n$ parametru θ_X v modelu \mathcal{F} , kde

$$f(x; \theta) = \frac{2x}{\theta^2} \exp\left\{-\left(\frac{x}{\theta}\right)^2\right\} \mathbb{I}_{(0,\infty)}(x), \quad \theta > 0.$$

Určete asymptotické rozdělení $\tilde{\theta}_n$.

B5. Metodou maximální věrohodnosti najděte odhad $\hat{\theta}_n$ parametru θ_X v modelu

$$f(x|\theta) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\theta}} \exp\left\{-\frac{(x-\theta)^2}{2\theta^2}\right\}, \quad \theta > 0.$$

Určete asymptotické rozdělení $\hat{\theta}_n$.

B6. Metodou maximální věrohodnosti najděte odhad $\hat{\theta}_n$ parametru θ_X v modelu

$$f(x|\theta) = \frac{x}{\theta^2} \exp\left\{-\frac{x^2}{2\theta^2}\right\} \mathbb{I}_{(0,\infty)}(x), \quad \theta > 0 \quad (\text{Rayleighovo rozdělení}).$$

Určete asymptotické rozdělení $\hat{\theta}_n$.

[Použijte vztah $E X_i^2 = 2\theta_X^2$.]

B7. Metodou maximální věrohodnosti najděte odhad $\hat{\theta}_n$ parametru θ_X v modelu

$$f(x|\theta) = \sqrt{\frac{\theta}{2\pi x^3}} \exp\left\{-\frac{\theta(x-1)^2}{2x}\right\} \mathbb{I}_{(0,\infty)}(x), \quad \theta > 0.$$

Určete asymptotické rozdělení $\hat{\theta}_n$.

B8. Metodou maximální věrohodnosti najděte odhad $\hat{\theta}_n$ parametru θ_X v modelu

$$f(x|\theta) = \sqrt{\frac{1}{\pi x^3}} \exp\left\{-\frac{(x-\theta)^2}{\theta^2 x}\right\} \mathbb{I}_{(0,\infty)}(x), \quad \theta > 0.$$

Určete asymptotické rozdělení $\hat{\theta}_n$.

B9. Metodou maximální věrohodnosti najděte odhad $\hat{\theta}_n$ parametru θ_X v modelu

$$f(x|\theta) = \frac{\theta}{x^2} \exp\left\{-\frac{\theta}{x}\right\} \mathbb{I}_{(0,\infty)}(x), \quad \theta > 0.$$

Určete asymptotické rozdělení $\hat{\theta}_n$.