

Základní pojmy matematické statistiky I

Motivace:

Matematická statistika je věda, která analyzuje a interpretuje data především za účelem získání předpovědi a zlepšení rozhodování v různých oborech lidské činnosti. Přitom se řídí principem statistické indukce, tj. na základě znalostí o náhodném výběru z určitého rozložení pravděpodobností se snaží učinit závěry o vlastnostech tohoto rozložení.

Ústředním pojmem matematické statistiky je tedy pojem náhodného výběru.

Osnova:

- náhodný výběr z jednorozměrného a vícerozměrného rozložení
- statistika jako funkce náhodného výběru
- bodové a intervalové odhady parametrů a parametrických funkcí

Definice náhodného výběru:

- a) Necht' X_1, \dots, X_n jsou stochasticky nezávislé náhodné veličiny, které mají všechny stejné rozložení $L(\vartheta)$. Řekneme, že X_1, \dots, X_n je **náhodný výběr rozsahu n z rozložení $L(\vartheta)$** . (Číselné realizace x_1, \dots, x_n náhodného výběru X_1, \dots, X_n uspořádané do sloupcového vektoru odpovídají datovému souboru zavedenému v popisné statistice.)
- b) Necht' $(X_1, Y_1), \dots, (X_n, Y_n)$ jsou stochasticky nezávislé dvourozměrné náhodné vektory, které mají všechny stejné dvourozměrné rozložení $L_2(\vartheta)$. Řekneme, že $(X_1, Y_1), \dots, (X_n, Y_n)$ je **dvourozměrný náhodný výběr rozsahu n z dvourozměrného rozložení $L_2(\vartheta)$** . (Číselné realizace $(x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$ náhodného výběru $(X_1, Y_1), \dots, (X_n, Y_n)$ uspořádané do matice typu $2 \times n$ odpovídají dvourozměrnému datovému souboru zavedenému v popisné statistice.)
- c) Analogicky lze definovat p -rozměrný **náhodný výběr rozsahu n z p -rozměrného rozložení $L_p(\vartheta)$** .

Definice statistiky:

Libovolná funkce $T = T(X_1, \dots, X_n)$ náhodného výběru X_1, \dots, X_n (resp. $T = T(X_1, Y_1, \dots, X_n, Y_n)$ náhodného výběru $(X_1, Y_1), \dots, (X_n, Y_n)$) se nazývá (výběrová) **statistika**.

Definice důležitých statistik:

a) Necht' X_1, \dots, X_n je náhodný výběr, $n \geq 2$.

Označme $M = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$... **výběrový průměr**, $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - M)^2$... **výběrový rozptyl**, $S = \sqrt{S^2}$... **výběrová směrodatná odchylka**

Pro libovolné, ale pevně dané reálné číslo x je statistikou též hodnota **výběrové distribuční funkce** $F_n(x) = \frac{1}{n} \text{card}\{i; X_i \leq x\}$

b) Necht' je dáno $r \geq 2$ stochasticky nezávislých náhodných výběrů o rozsazích $n_1 \geq 2, \dots, n_r \geq 2$.

Celkový rozsah je $n = \sum_{j=1}^r n_j$.

Označme M_1, \dots, M_r výběrové průměry a S_1^2, \dots, S_r^2 výběrové rozptyly jednotlivých výběrů. Necht' c_1, \dots, c_r jsou reálné konstanty, aspoň jedna nenulová.

$\sum_{j=1}^r c_j M_j$... **lineární kombinace výběrových průměrů**, $S_*^2 = \frac{\sum_{j=1}^r (n_j - 1) S_j^2}{n - r}$... **vážený průměr výběrových rozptylů**.

c) Necht' $(X_1, Y_1), \dots, (X_n, Y_n)$ je náhodný výběr z dvourozměrného rozložení o rozsahu n .

Označme $M_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$, $M_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i$ výběrové průměry, $S_1^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - M_1)^2$, $S_2^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (Y_i - M_2)^2$ výběrové rozptyly.

$S_{12} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - M_1)(Y_i - M_2)$... **výběrová kovariance**, $R_{12} = \begin{cases} \frac{S_{12}}{S_1 S_2} & \text{pro } S_1 S_2 \neq 0 \\ 0 & \text{jinak} \end{cases}$... **výběrový koeficient korelace**.

Pro libovolnou, ale pevně zvolenou dvojici reálných čísel x, y je statistikou též hodnota **výběrové simultánní distribuční funkce** $F_n(x, y) = \frac{1}{n} \text{card}\{i; X_i \leq x \wedge Y_i \leq y\}$.

Upozornění: Číselné realizace statistik $M, S^2, S, S_{12}, R_{12}$ odpovídají číselným charakteristikám $m, s^2, s, s_{12}, r_{12}$ zavedeným v popisné statistice, ale u rozptylu, směrodatné odchylky, kovariance a koeficientu korelace je multiplikatívni konstanta $\frac{1}{n-1}$, nikoliv $\frac{1}{n}$, jak tomu bylo v popisné statistice. Jak uvidíme později, uvedené číselné realizace mohou být považovány za **odhady** číselných realizací náhodných veličin zavedených v počtu pravděpodobnosti.

Charakteristika vlastnosti	Počet pravděpodobnosti	Matematická statistika	Popisná statistika
poloha	$E(X) = \mu$	M	m
variabilita	$D(X) = \sigma^2$	S^2	$\frac{n-1}{n} s^2$
variabilita	$\sqrt{D(X)} = \sigma$	S	$\sqrt{\frac{n-1}{n}} s$
společná variabilita	$C(X_1, X_2) = \sigma_{12}$	S_{12}	$\frac{n-1}{n} s_{12}$
těsnost vztahu	$R(X_1, X_2) = \rho$	R_{12}	r_{12}
rozložení	$\Phi(x)$	$F_n(x)$	$F(x)$

Příklad (výpočet realizací výběrového průměru, výběrového rozptylu a hodnot výběrové distribuční funkce):

Desetkrát nezávisle na sobě byla změřena jistá konstanta μ . Výsledky měření byly: 2 1,8 2,1 2,4 1,9 2,1 2 1,8 2,3 2,2. Tyto výsledky považujeme za číselné realizace náhodného výběru X_1, \dots, X_{10} . Vypočtete realizaci m výběrového průměru M , realizaci s^2 výběrového rozptylu S^2 , realizaci s výběrové směrodatné odchylky S a hodnoty výběrové distribuční funkce $F_{10}(x)$.

Řešení:

$$m = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \frac{1}{10} (2 + 1,8 + \dots + 2,2) = 2,06, s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - m)^2 = \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 - nm^2 \right) = \frac{1}{9} (2^2 + 1,8^2 + \dots + 2,2^2 - 10 \cdot 2,06^2) = 0,0404$$

$$s = \sqrt{s^2} = \sqrt{0,0404} = 0,2011$$

Pro usnadnění výpočtu hodnot výběrové distribuční funkce $F_{10}(x)$ uspořádáme měření podle velikosti:

1,8 1,8 1,9 2 2 2,1 2,1 2,2 2,3 2,4.

$$x < 1,8 : F_{10}(x) = 0$$

$$1,8 \leq x < 1,9 : F_{10}(x) = \frac{2}{10} = 0,2$$

$$1,9 \leq x < 2 : F_{10}(x) = \frac{3}{10} = 0,3$$

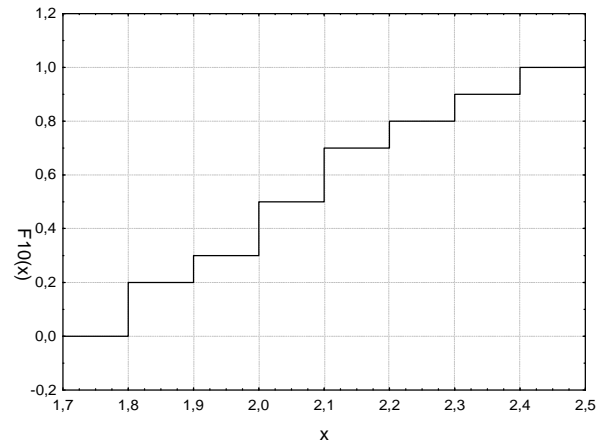
$$2 \leq x < 2,1 : F_{10}(x) = \frac{5}{10} = 0,5$$

$$2,1 \leq x < 2,2 : F_{10}(x) = \frac{7}{10} = 0,7$$

$$2,2 \leq x < 2,3 : F_{10}(x) = \frac{8}{10} = 0,8$$

$$2,3 \leq x < 2,4 : F_{10}(x) = \frac{9}{10} = 0,9$$

$$x \geq 2,4 : F_{10}(x) = 1$$



Příklad (výpočet realizace výběrového koeficientu korelace):

U 11 náhodně vybraných aut jisté značky bylo zjišťováno jejich stáří (náhodná veličina X – v letech) a cena (náhodná veličina Y – v tisících Kč). Výsledky:

(5, 85), (4, 103), (6, 70), (5, 82), (5, 89), (5, 98), (6, 66), (6, 95), (2, 169), (7, 70), (7, 48).

Vypočítejte a interpretujte číselnou realizaci r_{12} výběrového koeficientu korelace R_{12} .

Řešení:

$$m_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \frac{1}{11} (5 + 4 + \dots + 7) = 5,28$$

$$m_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i = \frac{1}{11} (85 + 103 + \dots + 48) = 88,63$$

$$s_1^2 = \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 - nm_1^2 \right) = \frac{1}{10} (5^2 + 4^2 + \dots + 7^2 - 11 \cdot 5,28^2) = 2,02$$

$$s_2^2 = \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n y_i^2 - nm_2^2 \right) = \frac{1}{10} (85^2 + 103^2 + \dots + 48^2 - 11 \cdot 88,63^2) = 970,85$$

$$s_{12} = \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n x_i y_i - nm_1 m_2 \right) = \frac{1}{10} (5 \cdot 85 + 4 \cdot 103 + \dots + 7 \cdot 48 - 11 \cdot 5,28 \cdot 88,63) = -40,89$$

$$r_{12} = \frac{s_{12}}{s_1 \cdot s_2} = \frac{-40,82}{\sqrt{2,02} \cdot \sqrt{970,85}} = -0,92$$

Mezi náhodnými veličinami X a Y existuje silná nepřímá lineární závislost. Čím starší auto, tím nižší cena.

Bodové a intervalové odhady parametrů a parametrických funkcí

Vycházíme z náhodného výběru X_1, \dots, X_n z rozložení $L(\vartheta)$, které závisí na parametru ϑ . Množinu všech přípustných hodnot tohoto parametru označíme Ξ . Tato množina se nazývá **parametrický prostor**.

Např. je-li X_1, \dots, X_n náhodný výběr z rozložení $N(\mu, \sigma^2)$, pak $\vartheta = (\mu, \sigma^2)$ a v tomto případě parametrický prostor $\Xi = (-\infty, \infty) \times (0, \infty)$.

Parametr ϑ neznáme a chceme ho odhadnout pomocí daného náhodného výběru (případně chceme odhadnout nějakou **parametrickou funkci** $h(\vartheta)$).

Bodovým odhadem parametrické funkce $h(\vartheta)$ je statistika $T_n = T(X_1, \dots, X_n)$, která nabývá hodnot blízkých $h(\vartheta)$, ať je hodnota parametru ϑ jakákoliv. Existují různé metody, jak konstruovat bodové odhady (např. metoda momentů či metoda maximální věrohodnosti, ale těmi se zde zabývat nebudeme) a také různé typy bodových odhadů. Omezíme se na odhady nestranné, asymptoticky nestranné a konzistentní.

Intervalovým odhadem parametrické funkce $h(\vartheta)$ rozumíme interval (D, H) , jehož meze jsou statistiky $D = D(X_1, \dots, X_n)$, $H = H(X_1, \dots, X_n)$ a který s dostatečně velkou pravděpodobností pokrývá $h(\vartheta)$, ať je hodnota parametru ϑ jakákoliv.

Typy bodových odhadů

Nechť X_1, \dots, X_n je náhodný výběr z rozložení $L(\vartheta)$, $h(\vartheta)$ je parametrická funkce, T, T_1, T_2, \dots jsou statistiky.

a) Řekneme, že statistika T je **nestranným odhadem** parametrické funkce $h(\vartheta)$, jestliže

$$\forall \vartheta \in \Xi : E(T) = h(\vartheta).$$

(Význam nestrannosti spočívá v tom, že odhad T nesmí parametrickou funkci $h(\vartheta)$ systematicky nadhodnocovat ani podhodnocovat. Není-li tato podmínka splněna, jde o vychýlený odhad.)

b) Jsou-li T_1, T_2 nestranné odhady téže parametrické funkce $h(\vartheta)$, pak řekneme, že T_1 je **lepší odhad** než T_2 , jestliže

$$\forall \vartheta \in \Xi : D(T_1) < D(T_2).$$

c) Posloupnost $\{T_n\}_{n=1}^{\infty}$ se nazývá **posloupnost asymptoticky nestranných odhadů** parametrické funkce $h(\vartheta)$, jestliže

$$\forall \vartheta \in \Xi : \lim_{n \rightarrow \infty} E(T_n) = h(\vartheta).$$

(Význam asymptotické nestrannosti spočívá v tom, že s rostoucím rozsahem výběru klesá vychýlení odhadu.)

d) Posloupnost $\{T_n\}_{n=1}^{\infty}$ se nazývá **posloupnost konzistentních odhadů** parametrické funkce $h(\vartheta)$, jestliže

$$\forall \vartheta \in \Xi \forall \varepsilon > 0 : \lim_{n \rightarrow \infty} P(|T_n - h(\vartheta)| > \varepsilon) = 0.$$

(Význam konzistence spočívá v tom, že s rostoucím rozsahem výběru klesá pravděpodobnost, že odhad se bude realizovat „daleko“ od parametrické funkce $h(\vartheta)$.)

Lze dokázat, že z nestrannosti odhadu vyplývá jeho asymptotická nestrannost a z asymptotické nestrannosti vyplývá konzistence, pokud posloupnost rozptylů odhadu konverguje k nule.

Vlastnosti důležitých statistik

a) **Případ jednoho náhodného výběru:** Necht' X_1, \dots, X_n je náhodný výběr z rozložení se střední hodnotou μ , rozptylem σ^2 a distribuční funkcí $\Phi(x)$. Necht' $n \geq 2$. Označme M_n výběrový průměr, S_n^2 výběrový rozptyl a pro libovolné, ale pevně dané $x \in \mathbf{R}$ označme $F_n(x)$ hodnotu výběrové distribuční funkce. Pak pro libovolné hodnoty parametrů μ , σ^2 a libovolné, ale pevně dané reálné číslo x platí:

$$E(M_n) = \mu,$$

$$D(M_n) = \frac{\sigma^2}{n},$$

$$E(S_n^2) = \sigma^2,$$

$$D(S_n^2) = \frac{\gamma_4}{n} - \frac{\sigma^4(n-3)}{n(n-1)}, \text{ kde } \gamma_4 \text{ je 4. centrální moment,}$$

$$E(F_n(x)) = \Phi(x),$$

$$D(F_n(x)) = \frac{\Phi(x)[1 - \Phi(x)]}{n}$$

Znamená to, že M_n je nestranným odhadem μ , S_n^2 je nestranným odhadem σ^2 , pro libovolné, ale pevně dané $x \in \mathbf{R}$ je výběrová distribuční funkce $F_n(x)$ nestranným odhadem $\Phi(x)$.

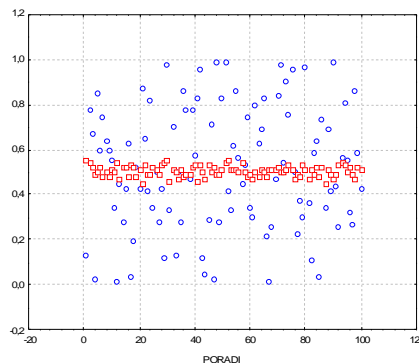
Posloupnost $\{M_n\}_{n=1}^{\infty}$ je posloupnost konzistentních odhadů μ ,

$\{S_n^2\}_{n=1}^{\infty}$ je posloupnost konzistentních odhadů σ^2 ,

pro libovolné, ale pevně dané $x \in \mathbf{R}$ je $\{F_n(x)\}_{n=1}^{\infty}$ posloupnost konzistentních odhadů $\Phi(x)$.

Ilustrace:

Vlastnosti výběrového průměru a výběrového rozptylu budeme ilustrovat na náhodném výběru rozsahu 100 z rozložení $R_s(0,1)$. V tomto případě $E(X_i) = 1/2$, $D(X_i) = 1/12$, $i = 1, \dots, 100$. Pomocí systému STATISTICA vygenerujeme pro každou z náhodných veličin X_1, \dots, X_{100} 100 realizací a uložíme je do proměnných v_1, \dots, v_{100} . Dále vypočítáme průměr a rozptyl těchto realizací, uložíme je do proměnných PRUMER a ROZPTYL. Graficky znázorníme hodnoty některé z proměnných v_1, \dots, v_{100} (např. v_1) a hodnoty proměnné PRUMER:



Vidíme, že hodnoty proměnné v_1 kolísají od 0 do 1, zatímco hodnoty proměnné PRUMER se nacházejí v úzkém pásu kolem $1/2$.

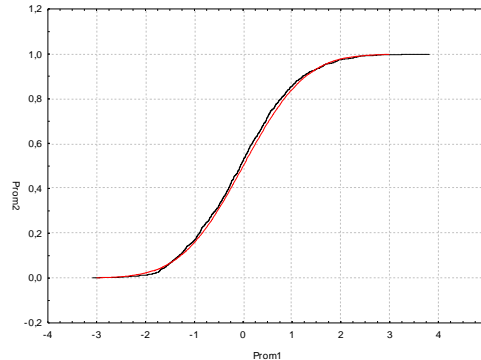
Dále vypočteme průměr a rozptyl např. proměnné v_1 a proměnné PRUMER a dále vypočteme průměr proměnné ROZPTYL.

Proměnná	Popisné statistiky (uniform)	
	Průměr	Rozptyl
Prom1	0,536605	0,078676
PRUMER	0,503984	0,000783

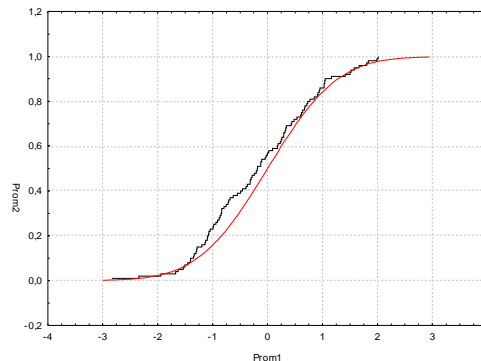
Proměnná	Popisné statistiky (uniform)
	Průměr
ROZPTYL	0,083143

Průměr proměnné v_1 by měl být blízký $0,5$, rozptyl $1/12 = 0,083$. Průměr proměnné PRUMER by se měl blížit $0,5$, zatímco rozptyl by měl být $n = 100$ x menší než $1/12$, tj. $0,00083$. Dále průměr proměnné ROZPTYL by se měl blížit $1/12 = 0,083$.

Nestrannost výběrové distribuční funkce budeme ilustrovat na náhodném výběru rozsahu 1000 z rozložení $N(0,1)$. Získáme výběrovou distribuční funkci tohoto výběru a její graf porovnáme s grafem distribuční funkce náhodné veličiny se standardizovaným normálním rozložením. Graf výběrové distribuční funkce má černou barvu, graf distribuční funkce standardizovaného normálního rozložení má červenou barvu.



Průběh výběrové distribuční funkce $F_{1000}(x)$ je velmi podobný průběhu distribuční funkce $\Phi(x)$. Pokud bychom postup zopakovali s podstatně menším rozsahem náhodného výběru (např. $n = 100$), průběh obou funkcí by se lišil výrazněji:



b) **Případ $r \geq 2$ stochasticky nezávislých náhodných výběrů:** Necht' $X_{11}, \dots, X_{1n_1}, \dots, X_{r1}, \dots, X_{rn_r}$ je r stochasticky nezávislých náhodných výběrů o rozsazích $n_1 \geq 2, \dots, n_r \geq 2$ z rozložení se středními hodnotami μ_1, \dots, μ_r a rozptylem σ^2 . Celkový rozsah je $n = \sum_{j=1}^r n_j$. Necht' c_1, \dots, c_r jsou reálné konstanty, aspoň jedna nenulová. Pak pro libovolné hodnoty parametrů μ_1, \dots, μ_r a σ^2 platí:

$$E\left(\sum_{j=1}^r c_j M_j\right) = \sum_{j=1}^r c_j \mu_j,$$

$$E(S_*^2) = \sigma^2.$$

Znamená to, že lineární kombinace výběrových průměrů $\sum_{j=1}^r c_j M_j$ je nestranným odhadem lineární kombinace středních hod-

not $\sum_{j=1}^r c_j \mu_j$ a vážený průměr výběrových rozptylů $S_*^2 = \frac{\sum_{j=1}^r (n_j - 1) S_j^2}{n - r}$ je nestranným odhadem rozptylu σ^2 .

c) **Případ jednoho náhodného výběru z dvourozměrného rozložení:** Necht' $(X_1, Y_1), \dots, (X_n, Y_n)$ je náhodný výběr z dvourozměrného rozložení s kovariancí σ_{12} a koeficientem korelace ρ . Pak pro libovolné hodnoty parametrů σ_{12} a ρ platí:

$$E(S_{12}) = \sigma_{12},$$

$$E(R_{12}) \approx \rho \quad (\text{shoda je vyhovující pro } n \geq 30).$$

Znamená to, že výběrová kovariance S_{12} je nestranným odhadem kovariance σ_{12} , avšak výběrový koeficient korelace R_{12} je vychýleným odhadem koeficientu korelace ρ .

Pojem intervalu spolehlivosti

Nechť X_1, \dots, X_n je náhodný výběr z rozložení $L(\vartheta)$,

$h(\vartheta)$ je parametrická funkce,

$\alpha \in (0,1)$,

$D = D(X_1, \dots, X_n)$, $H = H(X_1, \dots, X_n)$ jsou statistiky.

a) Interval (D, H) se nazývá **100(1- α)% (oboustranný) interval spolehlivosti** pro parametrickou funkci $h(\vartheta)$,

jestliže: $\forall \vartheta \in \Xi : P(D < h(\vartheta) < H) \geq 1-\alpha$.

b) Interval (D, ∞) se nazývá **100(1- α)% levostranný interval spolehlivosti** pro parametrickou funkci $h(\vartheta)$,

jestliže: $\forall \vartheta \in \Xi : P(D < h(\vartheta)) \geq 1-\alpha$.

c) Interval $(-\infty, H)$ se nazývá **100(1- α)% pravostranný interval spolehlivosti** pro parametrickou funkci $h(\vartheta)$,

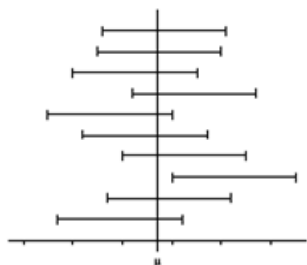
jestliže: $\forall \vartheta \in \Xi : P(h(\vartheta) < H) \geq 1-\alpha$.

Číslo α se nazývá **riziko** (zpravidla $\alpha = 0,05$, méně často 0,1 či 0,01), číslo $1 - \alpha$ se nazývá **spolehlivost**.

Postup při konstrukci intervalu spolehlivosti

- a) Vyjdeme ze statistiky V , která je nestranným bodovým odhadem parametrické funkce $h(\vartheta)$.
- b) Najdeme tzv. pivotovou statistiku W , která vznikne transformací statistiky V , je monotónní funkcí $h(\vartheta)$ a přitom její rozložení je známé a na $h(\vartheta)$ nezávisí. Pomocí známého rozložení pivotové statistiky W najdeme kvantily $w_{\alpha/2}$, $w_{1-\alpha/2}$, takže platí: $\forall \vartheta \in \Xi: P(w_{\alpha/2} < W < w_{1-\alpha/2}) \geq 1 - \alpha$.
- c) Nerovnost $w_{\alpha/2} < W < w_{1-\alpha/2}$ převedeme ekvivalentními úpravami na nerovnost $D < h(\vartheta) < H$.
- d) Statistiky D , H nahradíme jejich číselnými realizacemi d , h a získáme tak $100(1-\alpha)\%$ empirický interval spolehlivosti, o němž prohlásíme, že pokrývá $h(\vartheta)$ s pravděpodobností aspoň $1 - \alpha$. (Tvrzení, že (d, h) pokrývá $h(\vartheta)$ s pravděpodobností aspoň $1 - \alpha$ je třeba chápat takto: jestliže mnohonásobně nezávisle získáme realizace x_1, \dots, x_n náhodného výběru X_1, \dots, X_n z rozložení $L(\vartheta)$ a pomocí každé této realizace sestrojíme $100(1-\alpha)\%$ empirický interval spolehlivosti pro $h(\vartheta)$, pak podíl počtu těch intervalů, které pokrývají $h(\vartheta)$ k počtu všech sestrojených intervalů bude přibližně $1 - \alpha$.)

Ilustrace: Jestliže 100x nezávisle na sobě uskutečníme náhodný výběr z rozložení se střední hodnotou μ a pokaždé sestrojíme 95% empirický interval spolehlivosti pro μ , pak přibližně v 95-ti případech bude ležet parametr μ v intervalech spolehlivosti a asi v 5-ti případech interval spolehlivosti μ nepokryje.



Volba oboustranného, jednostranného, nebo jednostranného intervalu: závisí na konkrétní situaci.

Např. **oboustranný** interval spolehlivosti použije konstruktér, kterého zajímá dolní i horní hranice pro skutečnou délku μ nějaké součástky.

Jednostranný interval spolehlivosti použije výkupčí drahých kovů, který potřebuje znát dolní mez pro skutečný obsah zlata μ v kupovaném slitku.

Jednostranný interval spolehlivosti použije chemik, který potřebuje znát horní mez pro obsah nečistot μ v analyzovaném vzorku.

Příklad: Necht' X_1, \dots, X_n je náhodný výběr z rozložení $N(\mu, \sigma^2)$, kde $n \geq 2$ a rozptyl σ^2 známe. Sestrojte $100(1-\alpha)\%$ interval spolehlivosti pro neznámou střední hodnotu μ .

Řešení: V tomto případě parametrická funkce $h(\vartheta) = \mu$. Nestranným odhadem střední hodnoty je výběrový průměr $M = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$. Protože M je lineární kombinací normálně rozložených náhodných veličin, bude mít také normální rozložení se střední hodnotou $E(M) = \mu$ a rozptylem $D(M) = \frac{\sigma^2}{n}$. Pivotovou statistikou W bude standardizovaná náhodná veličina

$$U = \frac{M - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0,1).$$

Kvantil $w_{\alpha/2} = u_{\alpha/2} = -u_{1-\alpha/2}$, $w_{1-\alpha/2} = u_{1-\alpha/2}$.

$$\forall \vartheta \in \Xi: 1 - \alpha \leq P(-u_{1-\alpha/2} < U < u_{1-\alpha/2}) = P\left(-u_{1-\alpha/2} < \frac{M - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} < u_{1-\alpha/2}\right) = P\left(M - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha/2} < \mu < M + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha/2}\right).$$

Meze $100(1-\alpha)\%$ intervalu spolehlivosti pro střední hodnotu μ při známém rozptylu σ^2 tedy jsou:

$$D = M - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha/2}, \quad H = M + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha/2}.$$

Při konstrukci jednostranných intervalů spolehlivosti se riziko nepůlí, tedy $100(1-\alpha)\%$ jednostranný interval spolehlivosti pro μ je $\left(M - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha}, \infty\right)$ a pravostranný je $\left(-\infty, M + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha}\right)$.

Dosadíme-li do vzorců pro dolní a horní mez číselnou realizaci m výběrového průměru M , dostaneme $100(1-\alpha)\%$ empirický interval spolehlivosti. Postup si ukážeme na následujícím numerickém příkladu.

Příklad: 10 krát nezávisle na sobě byla změřena jistá konstanta μ . Výsledky měření byly:

2 1,8 2,1 2,4 1,9 2,1 2 1,8 2,3 2,2.

Výsledky považujeme za číselné realizace náhodného výběru X_1, \dots, X_{10} z rozložení $N(\mu, \sigma^2)$, kde μ neznáme a $\sigma^2 = 0,04$.

Najděte 95% empirický interval spolehlivosti pro μ , a to

- a) oboustranný,
- b) levostranný,
- c) pravostranný.

Řešení:

Vypočteme realizaci výběrového průměru: $m = 2,06$. Riziko α je 0,05. V tabulkách najdeme kvantil $u_{0,975} = 1,96$ pro oboustranný interval spolehlivosti a kvantil $u_{0,95} = 1,64$ pro jednostranné intervaly spolehlivosti.

$$\text{ad a) } d = m - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha/2} = 2,06 - \frac{0,2}{\sqrt{10}} 1,96 = 1,94$$

$$h = m + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha/2} = 2,06 + \frac{0,2}{\sqrt{10}} 1,96 = 2,18$$

$1,94 < \mu < 2,18$ s pravděpodobností aspoň 0,95.

$$\text{ad b) } d = m - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha} = 2,06 - \frac{0,2}{\sqrt{10}} 1,64 = 1,96$$

$1,96 < \mu$ s pravděpodobností aspoň 0,95.

$$\text{ad c) } h = m + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha} = 2,06 + \frac{0,2}{\sqrt{10}} 1,64 = 2,16$$

$\mu < 2,16$ s pravděpodobností aspoň 0,95.

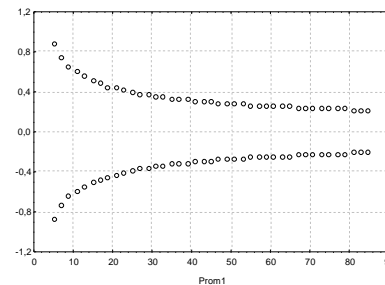
Šířka intervalu spolehlivosti

Necht' (d, h) je $100(1-\alpha)\%$ empirický interval spolehlivosti pro $h(\vartheta)$ zkonstruovaný pomocí číselných realizací x_1, \dots, x_n náhodného výběru X_1, \dots, X_n z rozložení $L(\vartheta)$.

- Při konstantním riziku klesá šířka $h-d$ s rostoucím rozsahem náhodného výběru.
- Při konstantním rozsahu náhodného výběru klesá šířka $h-d$ s rostoucím rizikem.

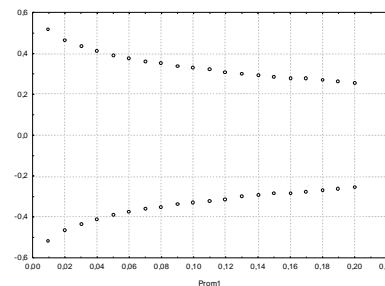
Ilustrace

ad a) Grafické znázornění závislosti dolních a horních meze 95% empirických intervalů spolehlivosti pro střední hodnotu normálního rozložení při známém rozptylu na rozsahu náhodného výběru:



Šířka intervalu spolehlivosti klesá se zvětšujícím se rozsahem náhodného výběru, zprvu rychle a pak stále pomaleji.

ad b) Grafické znázornění závislosti dolních a horních mezí 100(1- α)% empirických intervalů spolehlivosti pro střední hodnotu normálního rozložení při známém rozptylu a konstantním rozsahu výběru na riziku:



Vidíme, že šířka intervalu spolehlivosti s rostoucím rizikem klesá.

Příklad: (stanovení minimálního rozsahu výběru z normálního rozložení)

Nechť X_1, \dots, X_n je náhodný výběr z $N(\mu, \sigma^2)$, kde σ^2 známe. Jaký musí být minimální rozsah výběru n , aby šířka $100(1-\alpha)\%$ empirického intervalu spolehlivosti pro střední hodnotu μ nepřesáhla číslo Δ ?

Řešení: Požadujeme, aby $\Delta \geq h - d = m + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha/2} - (m - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha/2}) = \frac{2\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha/2}$. Z této podmínky dostaneme, že

$n \geq \frac{4\sigma^2 u_{1-\alpha/2}^2}{\Delta^2}$. Za rozsah výběru zvolíme nejmenší přirozené číslo vyhovující této podmínce.

Příklad: Hloubka moře se měří přístrojem, jehož systematická chyba je nulová a náhodné chyby měření mají normální rozložení se směrodatnou odchylkou $\sigma = 1$ m. Kolik měření je nutno provést, aby se hloubka stanovila s chybou nejvýše $\pm 0,25$ m při spolehlivosti 0,95?

Řešení: Hledáme rozsah výběru tak, aby šířka 95% intervalu spolehlivosti pro střední hodnotu μ nepřesáhla 0,5 m. Přitom σ

známe. Z předešlého příkladu vyplývá, že $n \geq \frac{4\sigma^2 u_{1-\alpha/2}^2}{\Delta^2} = \frac{4 \cdot 1,96^2}{0,5^2} = 61,4656$. Nejmenší počet měření je tedy 62.