

## 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  $L(\underline{Q})$ . Řekneme, že  $X_1, \dots, X_n$  je **náhodný výběr rozsahu  $n$  z rozložení  $L(\underline{Q})$** . (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  $L_2(\underline{Q})$ . Řekneme, že  $(X_1, Y_1), \dots, (X_n, Y_n)$  je **dvourozměrný náhodný výběr rozsahu  $n$  z dvourozměrného rozložení  $L_2(\underline{Q})$** . (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  $L_p(\underline{Q})$** .

### 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,  $n \geq 2$ .

Onačme  $M = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$  ... 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**  $F_n(x) = \frac{1}{n} \text{card}\{X_i \leq x\}$

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,  $S^2 = \frac{\sum_{j=1}^r c_j^2 S_j^2}{\sum_{j=1}^r c_j^2}$  ... 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,  $R_{12} = \begin{cases} \frac{S_{12}}{S_1 S_2} \text{ pokud } S_1 S_2 \neq 0 \\ 0 \text{ jinak} \end{cases}$  ... výběrový koeficient korelace.

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

**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 multiplikační konstanta  $\frac{1}{n}$ , nikoliv  $\frac{1}{n-1}$ , 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	$D(X) = \sigma^2$	$S^2$	$\frac{n}{n-1} s^2$
variabilita	$\sqrt{D(X)} = \sigma$	$S$	$\sqrt{\frac{n}{n-1}} s$
společná variabilita	$C(X_1, X_2) = \sigma_{12}$	$S_{12}$	$\frac{n}{n-1} s_{12}$
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  $\mu$ . 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  $X_1, \dots, X_{10}$ . Vypočítejte 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:**

$$m = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \frac{1}{10} (2 + 1,8 + 2,1 + 2,4 + 1,9 + 2,1 + 2 + 1,8 + 2,3 + 2,2) = 2,06$$

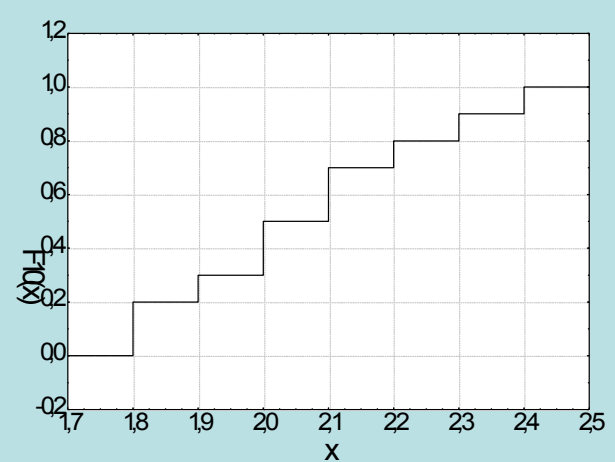
$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \frac{1}{9} (2^2 + 1,8^2 + 2,1^2 + 2,4^2 + 1,9^2 + 2,1^2 + 2^2 + 1,8^2 + 2,3^2 + 2,2^2 - 10 \cdot 2,06^2) = 0,40$$

$$s = \sqrt{0,40} = 0,20$$

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.

- $x < 1,8$ :  $F_{10}(x) = 0$
- $1,8 \leq x < 1,9$ :  $F_{10}(x) = \frac{2}{10} = 0,2$
- $1,9 \leq x < 2,0$ :  $F_{10}(x) = \frac{3}{10} = 0,3$
- $2,0 \leq x < 2,1$ :  $F_{10}(x) = \frac{5}{10} = 0,5$
- $2,1 \leq x < 2,2$ :  $F_{10}(x) = \frac{7}{10} = 0,7$
- $2,2 \leq x < 2,3$ :  $F_{10}(x) = \frac{8}{10} = 0,8$
- $2,3 \leq x < 2,4$ :  $F_{10}(x) = \frac{9}{10} = 0,9$
- $x \geq 2,4$ :  $F_{10}(x) = 1$



### 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).

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

### Řešení:

$$m_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \frac{1}{11} (5 + 4 + 6 + 5 + 5 + 5 + 6 + 6 + 2 + 7 + 7) = 5,28$$

$$m_2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i = \frac{1}{11} (85 + 103 + 70 + 82 + 89 + 98 + 66 + 95 + 169 + 70 + 48) = 97,85$$

$$s_1^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - m_1)^2 = \frac{1}{11} (5^2 + 4^2 + 6^2 + 5^2 + 5^2 + 5^2 + 6^2 + 6^2 + 2^2 + 7^2 + 7^2) = 7,02$$

$$s_2^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - m_2)^2 = \frac{1}{11} (85^2 + 103^2 + 70^2 + 82^2 + 89^2 + 98^2 + 66^2 + 95^2 + 169^2 + 70^2 + 48^2) = 7785$$

$$s_{12} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - m_1)(y_i - m_2) = \frac{1}{11} (5 \cdot 35 + 4 \cdot 6 + 6 \cdot 10 + 5 \cdot 18 + 5 \cdot 11 + 5 \cdot 18 + 6 \cdot 11 + 6 \cdot 11 + 2 \cdot 103 + 7 \cdot 10 + 7 \cdot 10) = 178$$

$$r_{12} = \frac{s_{12}}{s_1 \cdot s_2} = \frac{178}{\sqrt{7,02} \cdot \sqrt{7785}} = -0,92$$

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  $L(\theta)$ , které závisí na parametru  $\theta$ . Množinu všech přípustných hodnot tohoto parametru označíme  $\Xi$ . Tato množina se nazývá **parametrický prostor**.

Např. je-li  $X_1, \dots, X_n$  náhodný výběr z rozložení  $N(\mu, \sigma^2)$ , pak  $\theta = (\mu, \sigma^2)$  a v tomto případě parametrický prostor  $\Xi = \mathbb{R} \times \mathbb{R}_{>0}$ .

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

**Bodovým odhadem** parametrické funkce  $h(\theta)$  je statistika  $T_n = T(X_1, \dots, X_n)$ , která nabývá hodnot blízkých  $h(\theta)$ , ať je hodnota parametru  $\theta$  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  $h(\theta)$  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  $h(\theta)$ , ať je hodnota parametru  $\theta$  jakákoliv.

## Typy bodových odhadů

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

a) Řekneme, že statistika  $T$  je **nestranným odhadem** parametrické funkce  $h(\underline{Q})$ , jestliže

$$\forall \underline{Q} \quad E(T) = h(\underline{Q}).$$

(Význam nestrannosti spočívá v tom, že odhad  $T$  nesmí parametrickou funkci  $h(\underline{Q})$  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  $h(\underline{Q})$ , pak řekneme, že  $T_1$  je **lepší odhad** než  $T_2$ , jestliže

$$\forall \underline{Q} \quad D(T_1) < D(T_2).$$

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

$$\forall \epsilon > 0 \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P(T_n \in \mathcal{G}) = 1$$

(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  $h(\underline{Q})$ , jestliže

$$\forall \epsilon > 0 \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P(|T_n - h(\underline{Q})| < \epsilon) = 1$$

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

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  $\mu$ , rozptylem  $\sigma^2$  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  $X_{\sim}$  označme  $F_n(x)$  hodnotu výběrové distribuční funkce. Pak pro libovolné hodnoty parametrů  $\mu$ ,  $\sigma^2$  a libovolné, ale pevně dané reálné číslo  $x$  platí:

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

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

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

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

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

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

Znamená to, že  $M_n$  je nestranným odhadem  $\mu$ ,  $S_n^2$  je nestranným odhadem  $\sigma^2$ , pro libovolné, ale pevně dané  $X_{\sim}$  je výběrová distribuční funkce  $F_n(x)$  nestranným odhadem  $\Phi(x)$ .

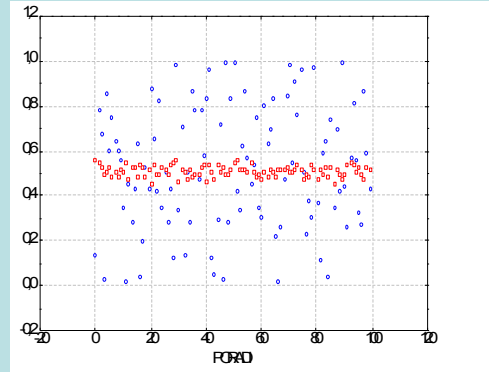
Posloupnost  $\{M_{n_1}\}$  je posloupnost konzistentních odhadů  $\mu$ ,

$\{S_{n_1}^2\}$  je posloupnost konzistentních odhadů  $\sigma^2$ ,

pro libovolné, ale pevně dané  $X_{\sim}$  je  $\{F_{n_1}(x)\}$  posloupnost konzistentních odhadů  $\Phi(x)$ .

## Ilustrace:

Vlastnosti výběrového průměru a výběrového rozptylu budeme ilustrovat na náhodném výběru rozsahu 100 z rozložení  $Rs(0,1)$ . 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.

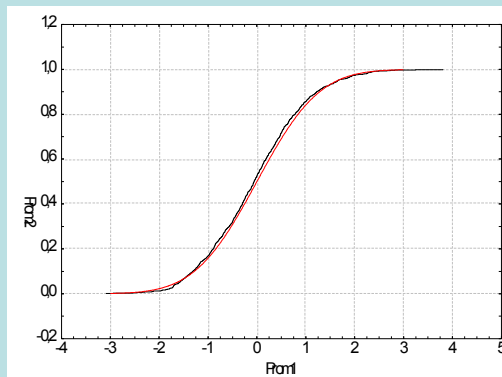
Dále vypočteme průměr a rozptyl např. proměnné  $v_1$  a proměnné PRUMER a dále vypočteme průměr proměnné ROZPTYL.

Popisné statistik		
Promě	Prům	Rozpt
Prom1	0,536	0,078
PRUM	0,503	0,000

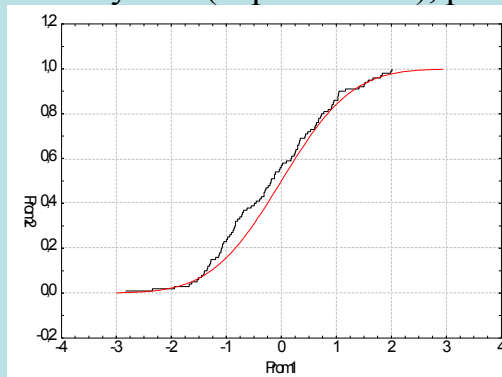
Popisné statistik	
Promě	Prům
ROZP	0,083

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'  $X_{11}, \dots, X_{n_1}, \dots, X_{r1}, \dots, X_{n_r}$  je  $r$  stochasticky nezávislých náhodných výběrů o rozsazích  $n_1 \geq 2, \dots, n_r \geq 2$  z rozložení se středními hodnotami  $\mu_1, \dots, \mu_r$  a rozptylem  $\sigma^2$ . 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  $\mu_1, \dots, \mu_r$  a  $\sigma^2$

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  $S_*^2 = \frac{\sum_{j=1}^r c_j^2 S_j^2}{\sum_{j=1}^r c_j^2}$  je nestranným odhadem rozptylu  $\sigma^2$ .

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  $\sigma_{12}$  a koeficientem korelace  $\rho$ . Pak pro libovolné hodnoty parametrů  $\sigma_{12}$  a  $\rho$  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  $\sigma_{12}$ , avšak výběrový koeficient korelace  $R_{12}$  je vychýleným odhadem koeficientu korelace  $\rho$ .

## Pojem intervalu spolehlivosti

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

$h(\theta)$  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- $\alpha$ )% (oboustranný) interval spolehlivosti** pro parametrickou funkci  $h(\theta)$ ,  
jestliže:  $\forall \theta \quad P(D < h(\theta) < H) \geq 1-\alpha$ .

b) Interval  $(D, \infty)$  se nazývá **100(1- $\alpha$ )% levostranný interval spolehlivosti** pro parametrickou funkci  $h(\theta)$ ,  
jestliže:  $\forall \theta \quad P(D < h(\theta)) \geq 1-\alpha$ .

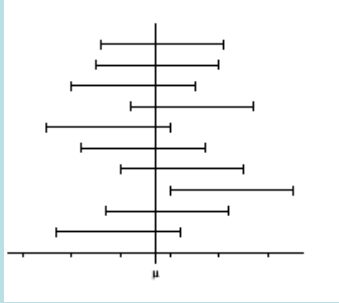
c) Interval  $(-\infty, H)$  se nazývá **100(1- $\alpha$ )% pravostranný interval spolehlivosti** pro parametrickou funkci  $h(\theta)$ ,  
jestliže:  $\forall \theta \quad P(h(\theta) < H) \geq 1-\alpha$ .

Číslo  $\alpha$  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

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

**Ilustrace:** Jestliže 100x nezávisle na sobě uskutečníme náhodný výběr z rozložení se střední hodnotou  $\mu$  a pokaždé sestojíme 95% empirický interval spolehlivosti pro  $\mu$ , pak přibližně v 95-ti případech bude ležet parametr  $\mu$  v intervalech spolehlivosti a asi v 5-ti případech interval spolehlivosti  $\mu$  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  $\mu$  nějaké součástky. Jednostranný interval spolehlivosti použije výkupčí drahých kovů, který potřebuje znát dolní mez pro skutečný obsah zlata  $\mu$  v kupovaném slitku. Jednostranný interval spolehlivosti použije chemik, který potřebuje znát horní mez pro obsah nečistot  $\mu$  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  $\sigma^2$  známe. Sestrojte  $100(1-\alpha)\%$  interval spolehlivosti pro neznámou střední hodnotu  $\mu$ .

**Řešení:** V tomto případě parametrická funkce  $h(\theta) = \mu$ . 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  $w_{\alpha/2} = u_{\alpha/2} = -u_{1-\alpha/2}$ ,  $w_{1-\alpha/2} = u_{1-\alpha/2}$ .

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

Meze  $100(1-\alpha)\%$  intervalu spolehlivosti pro střední hodnotu  $\mu$  při známém rozptyle  $\sigma^2$  tedy jsou:

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

Při konstrukci jednostranných intervalů spolehlivosti se riziko nepůlí, tedy  $100(1-\alpha)\%$  jednostranný interval spolehlivosti pro  $\mu$  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  $\mu$ . 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  $\mu$  neznáme a  $\sigma^2 = 0,04$ .

Najděte 95% empirický interval spolehlivosti pro  $\mu$ , a to

a) oboustranný,

b) levostranný,

c) pravostranný.

**Řešení:**

Vypočteme realizaci výběrového průměru:  $m = 2,06$ . Riziko  $\alpha$  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.



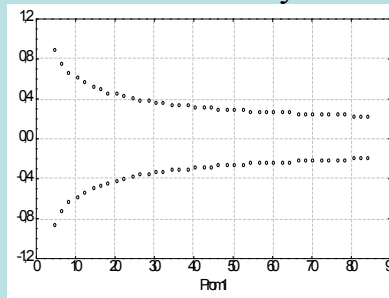
## Šířka intervalu spolehlivosti

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

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

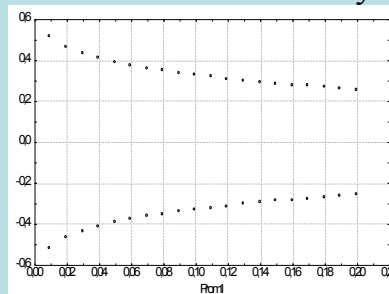
### Ilustrace

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- $\alpha$ )% 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  $\sigma^2$  známe. Jaký musí být minimální rozsah výběru  $n$ , aby šířka 100(1- $\alpha$ )% empirického intervalu spolehlivosti pro střední hodnotu  $\mu$  nepřesáhla číslo  $\Delta$ ?

**Řešení:** Požadujeme, aby  $\Delta \geq h - d = n \left( \frac{\sigma}{\sqrt{n}} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \right) = \frac{2\sigma}{\sqrt{n}}$ . Z této podmínky dostaneme, že

$n \geq \frac{4\sigma^2}{\Delta^2}$ . 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  $\mu$  nepřesáhla 0,5 m. Přitom  $\sigma$  známe. Z předešlého příkladu vyplývá, že  $n \geq \frac{4\sigma^2}{\Delta^2} = \frac{4 \cdot 1^2}{0,5^2} = 16$ . Nejmenší počet měření je tedy 16.