

## 7. Přehled rozdělení

### I. Diskrétní rozdělení

#### 1. Rovnoměrné rozdělení.

Náhodná veličina  $X$  má diskrétní rovnoměrné rozdělení, jestliže nabývá hodnot z množiny  $\{0, 1, \dots, M-1\}$  s pravděpodobnostmi  $P(X = k) = p(k) = \frac{1}{M}$ .

Je pak  $E(X) = \frac{1}{2}(M-1)$  a  $D(X) = \frac{1}{12}(M^2-1)$ .

#### 2. Alternativní rozdělení.

Náhodná veličina  $X$  má alternativní rozdělení, jestliže nabývá hodnot  $\{0, 1\}$  s pravděpodobnostmi  $P(X = 0) = 1-p$ ,  $P(X = 1) = p$ ,  $0 < p < 1$ .

Je pak  $E(X) = p$  a  $D(X) = p(1-p)$ .

#### 3. Binomické rozdělení $Bi(n, p)$ .

Náhodná veličina  $X$  má binomické rozdělení, jestliže nabývá hodnot z množiny  $\{0, 1, 2, \dots, n\}$  s pravděpodobnostmi

$$P(X = k) = p(k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}, \quad 0 \leq k \leq n.$$

Je pak  $E(X) = np$  a  $D(X) = np(1-p)$ .

#### 4. Geometrické rozdělení.

Náhodná veličina  $X$  má geometrické rozdělení, jestliže nabývá hodnot z množiny  $\{1, 2, 3, \dots\}$  s pravděpodobnostmi  $P(X = k) = p(k) = p(1-p)^{k-1}$ ,  $k \in \mathbf{N}$ ,  $0 < p < 1$ .

Je pak  $E(X) = \frac{1}{p}$  a  $D(X) = \frac{1}{p}(\frac{1}{p} - 1)$ .

### 5. Poissonovo rozdělení $Po(\lambda)$ , $\lambda > 0$ .

Náhodná veličina  $X$  má Poissonovo rozdělení, jestliže nabývá hodnot z množiny

$\{0, 1, 2, \dots\}$  s pravděpodobnostmi  $P(X = k) = p(k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$ ,  $k \geq 0$ .

Je pak  $E(X) = D(X) = \lambda$ . Pro  $n \geq 30$  a  $p \leq 0,1$  lze nahradit binomické rozdělení  $Bi(n, p)$  rozdělením Poissonovým  $Po(np)$ .

### 5. Hypergeometrické rozdělení s parametry $(N, M, n)$ .

Náhodná veličina  $X$  má hypergeometrické rozdělení, jestliže se řídí tímto schematem. Máme  $N$  prvků a z nich má  $M$ ,  $0 \leq M \leq N$  sledovanou vlastnost. Náhodně z nich vybereme  $n$ ,  $0 \leq n \leq N$  prvků. Náhodná veličina  $X$  je rovna počtu prvků sledované vlastnosti ve výběru.  $X$  nabývá hodnot z množiny  $\{0, 1, 2, \dots, \min\{n, M\}\}$  s pravděpodobnostmi

$$P(X = k) = p(k) = \frac{\binom{M}{k} \binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{n}}, \quad 0 \leq k \leq n.$$

Je pak  $E(X) = n \frac{M}{N}$  a  $D(X) = n \frac{M}{N} \left(1 - \frac{M}{N}\right) \frac{N-n}{N-1}$ . ■

## II. Spojitá rozdělení

### 6. Rovnoměrné rozdělení v intervalu $(a, b)$ .

Náhodná veličina  $X$  má rovnoměrné rozdělení, jestliže nabývá hodnot z intervalu  $(a, b)$ , tak, že každá hodnota je stejně pravděpodobná. Rovnoměrné rozdělení se velice často zadává pomocí střední hodnoty, t.j. středu  $\mu = \frac{1}{2}(a + b)$  intervalu  $(a, b)$  a polovinou jeho délky  $h = \frac{1}{2}(b - a)$ . Rozdělení je pak rovnoměrné v intervalu  $(\mu - h, \mu + h)$ ,  $\mu \in \mathbf{R}$  a  $h > 0$ . Hustota náhodné veličiny je tudíž konstantní v intervalu  $(a, b) = (\mu - h, \mu + h)$ , tedy

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a < x < b, \\ 0, & x \notin (a, b). \end{cases} \quad f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2h}, & \mu - h < x < \mu + h, \\ 0, & x \notin (\mu - h, \mu + h). \end{cases}$$

Je pak  $E(X) = \frac{1}{2}(a + b) = \mu$  a  $D(X) = \frac{(b-a)^2}{12} = \frac{h^2}{3}$ .

Distribuční funkce  $F$  je lineární funkcí v intervalu  $(a, b)$  a je

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x \leq a, \\ \frac{x-a}{b-a}, & a < x < b, \\ 1, & x \geq b. \end{cases} \quad F(x) = \begin{cases} 0, & x \leq \mu - h, \\ \frac{x-\mu+h}{2h}, & \mu - h < x < \mu + h, \\ 1, & x \geq \mu + h. \end{cases}$$

**7. Normální rozdělení**  $N(\mu; \sigma^2)$ . Náhodná veličina  $X$  má rozdělení, jestliže má hustotu

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \quad x \in \mathbf{R}.$$

Hustota je symetrická kolem hodnoty  $\mu$  a tedy je pak  $E(X) = \mu$  a  $D(X) = \sigma^2$ .

Distribuční funkce  $F$  je dána vztahem

$$F(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{(t-\mu)^2}{2\sigma^2}} dt, \quad x \in \mathbf{R}$$

a nedá se vyjádřit pomocí elementárních funkcí. ■

### 8. Normované normální rozdělení $N(0; 1)$ .

Náhodná veličina  $U$  má normální rozdělení s parametry  $\mu = 0$  a  $\sigma^2 = 1$ , má hustotu

$$\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}, \quad x \in \mathbf{R}$$

a distribuční funkci  $\Phi$  určenou vztahem

$$\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt, \quad x \in \mathbf{R}.$$

Pro hustotu a distribuční funkci platí:

$$\varphi(x) = \varphi(-x), \quad \Phi(-x) = 1 - \Phi(x).$$

Jestliže má náhodná veličina  $X$  normální rozdělení  $N(\mu; \sigma^2)$ , má pak náhodná veličina  $U$ ,

$$U = \frac{X - \mu}{\sigma} \Leftrightarrow X = \sigma U + \mu,$$

normované normální rozdělení  $N(0; 1)$ . Jestliže si označíme  $F$  distribuční funkci náhodné veličiny  $X$ , pak platí:

$$F(x) = \Phi\left(\frac{x - \mu}{\sigma}\right) \Leftrightarrow F(\sigma t + \mu) = \Phi(t).$$

Je tedy

$$P(a \leq X \leq b) = F(b) - F(a) = \Phi\left(\frac{b - \mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right).$$

### 9. Exponenciální rozdělení $Exp(A; \delta)$ , $\delta > 0$ .

Náhodná veličina  $X$  má hustotu

$$f(x) = \begin{cases} 0, & x < A, \\ \frac{1}{\delta} e^{-\frac{x-A}{\delta}}, & x \geq A \end{cases}$$

a distribuční funkci

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < A, \\ 1 - e^{-\frac{x-A}{\delta}}, & x \geq A. \end{cases}$$

Tato náhodná veličina nabývá hodnot z intervalu  $\langle A, \infty \rangle$  a je  $E(X) = A + \delta$  a  $D(X) = \delta^2$ .

Náhodná veličina  $V = \frac{X-A}{\delta}$  má pak rozdělení  $Exp(0;1)$  a tedy obecné exponenciální rozdělení snadno převedeme na rozdělení s parametry  $A = 0$  a  $\delta = 1$ . Toto rozdělení můžeme považovat za *normované exponenciální rozdělení*. Jsou-li  $f$ , resp  $g$ , hustoty a  $F$ , resp.  $G$ , distribuční funkce náhodné veličiny  $X$ , resp.  $V$  je

$$f(x) = \frac{1}{\delta} g\left(\frac{x-A}{\delta}\right) \Leftrightarrow \delta f(\delta t + A) = g(t)$$

a

$$F(x) = G\left(\frac{x-A}{\delta}\right) \Leftrightarrow F(\delta t + A) = G(t).$$

## 10. Cauchyovo rozdělení

Náhodná veličina  $X$  má hustotu  $f$  a distribuční funkci  $F$ , kde

$$f(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)} \quad \text{a} \quad F(x) = \frac{1}{\pi} \left( \frac{\pi}{2} + \arctg x \right), \quad x \in \mathbf{R}.$$

Rozdělení je symetrické kolem nuly, je  $f(x) = f(-x)$  a  $F(x) + F(-x) = 1$ . Náhodná veličina s tímto rozdělením nemá konečnou střední hodnotu a rozptyl.

## 11. Laplaceovo rozdělení

Náhodná veličina  $X$  má hustotu  $f$  a distribuční funkci  $F$ , kde

$$f(x) = \frac{1}{2} e^{-|x|} \quad \text{a} \quad F(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} e^x, & x \leq 0, \\ 1 - \frac{1}{2} e^{-x}, & x \geq 0, \end{cases} \quad x \in \mathbf{R}.$$

Rozdělení je symetrické kolem nuly, je  $f(x) = f(-x)$  a  $F(x) + F(-x) = 1$ . Je dále  $E(X) = 0$  a  $D(X) = 2$ .

## Jiné číselné charakteristiky

**7.1. Definice: Momenty náhodné veličiny** Pro náhodnou veličinu  $X$  definujeme pro  $k \in \mathbf{N}$   $k$ -tý obecný moment vztahem

$$\mu'_k(X) = \mu'_k = E(X^k)$$

a  $k$ -tý centrální moment vztahem

$$\mu_k(X) = \mu_k = E([X - E(X)]^k),$$

pokud konečné hodnoty existují.

**Poznámka:** Je  $\mu'_1(X) = E(X)$ ,  $\mu_1(X) = 0$  a  $\mu_2(X) = D(X)$ .

Jestliže definujeme  $\mu_0 = \mu'_0 = 1$ , je podle binomické věty

$$\mu_k = \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} (-1)^{k-i} \mu'_i (\mu'_1)^{k-i}.$$

**7.2. Definice: Koeficienty šikmosti a špičatosti.** Pro náhodnou veličinu  $X$  definujeme

*koeficient šikmosti* vztahem

$$\alpha(X) = \frac{\mu_3(X)}{\sigma^3(X)}$$

a *koeficient špičatosti* vztahem

$$\varepsilon(X) = \frac{\mu_4(X)}{\sigma^4(X)} - 3.$$

**Poznámka:** Pro symetrické rozdělení je koeficient šikmosti  $\alpha(X) = 0$ .

Je-li  $\alpha(X) > 0$ , pak je rozdělení vychýlené vpravo, pro  $\alpha(X) < 0$  je vychýlené vlevo. Pro normální rozdělení je koeficient špičatosti  $\varepsilon(X) = 0$ . Rozdělení, pro které je  $\varepsilon(X) > 0$  je hustota více koncentrována ke střední hodnotě než normální rozdělení a pro  $\varepsilon(X) < 0$  je průběh hustoty plošší než je průběh hustoty normálního rozdělení.

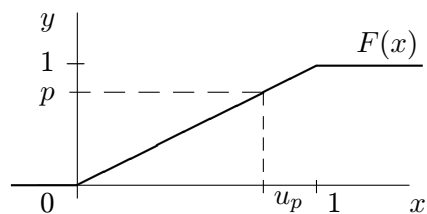
**Poznámka:** Jako další se velice často, zejména ve statistice používají kvantily. Budeme je nejdříve definovat pro speciální případ distribuční funkce, který je v aplikacích nejčastější.

**7.3. Definice: Kvantily.** Nechť má náhodná veličina spojitě rozdělení takové, že je jeho distribuční funkce  $F$  spojitá a rostoucí v intervalu  $(a, b)$  a  $F(a+) = 0$ ,  $F(b-) = 1$ , tedy náhodná veličina nabývá hodnot poze z intervalu  $(a, b)$ . Potom pro číslo  $p$ ,  $0 < p < 1$ , definujeme  $p$  – kvantil, či  $100p\%$  – kvantil, jako hodnotu  $x_p$ , pro kterou platí:

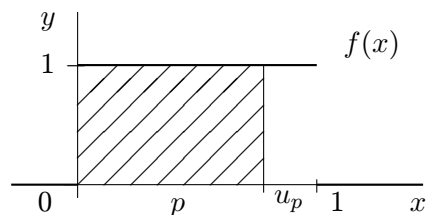
$$P(X \leq x_p) = p \Leftrightarrow F(x_p) = p \Leftrightarrow x_p = F^{-1}(p).$$

**7.4. Definice: Kvantilová funkce** je definována předpisem  $Q : (0, 1) \rightarrow \mathbf{R}$ ,  $Q(p) = x_p = F^{-1}(p)$ .

Její hodnoty určují mez, při které dosáhne pravděpodobnost výskytu náhodné veličiny požadované hodnoty  $p$ .



Obr. 6.1a



Obr 6.1b

**7.5. Definice: Kvantil náhodné veličiny.** Je-li  $F$  distribuční funkce náhodné veličiny  $X$ , pak pro číslo  $0 < p < 1$  definujeme  $p$ -kvantil, resp.  $100p\%$ -kvantil jako hodnotu  $x_p$ , pro kterou je

$$F(x_p-) \leq p, \quad F(x_p+) \geq p.$$

Některé kvantily mají speciální názvy:

$x_{0,5} = \tilde{x}$  - medián;

$x_{0,25}$  - dolní kvartil;

$x_{0,75}$  - horní kvartil;

kvantily pro  $p = 0,1, 0,2, \dots, 0,9$  - decily;

kvantily pro  $p = 0,01, 0,02, \dots, 0,99$  - percentily.

**7.6. Poznámka: Kvantily rovnoměrného rozdělení.** Pro distribuční funkci  $F$  rovnoměrného rozdělení v intervalu  $(a, b)$  platí podle 5.9 vyjádření:

$$F(x) = P(X \leq x) = \frac{x - a}{b - a}, \quad a \leq x \leq b.$$

Pro kvantily  $x_p$  odtud dostaneme

$$F(x_p) = p \Leftrightarrow \frac{x_p - a}{b - a} = p \Rightarrow x_p = a + p(b - a).$$

Všimneme si, že pro medián dostaneme  $x_{0,5} = \frac{1}{2}(b + a) = E(X)$ , což je střed intervalu.

Pokud je interval pro náhodnou veličinou zadán svým středem  $\mu = \frac{1}{2}(a + b)$  a rozpětím  $h = \frac{1}{2}(b - a)$ , tedy  $a = \mu - h$  a  $b = \mu + h$ , je pak  $x_p = \mu + h(2p - 1)$ .

**7.7. Definice: Modus.** Hodnota  $\hat{x}$ , ve které má hustota či pravděpodobnostní funkce maximum se nazývá *modus*.

**7.8. Věta: Čebyševova nerovnost** Jestliže má náhodná veličina  $X$  konečnou střední hodnotu a rozptyl, pak platí odhady:

$$P_1 = P(|X - E(X)| < \varepsilon) \geq 1 - \frac{D(X)}{\varepsilon^2},$$

$$P_2 = P(|X - E(X)| \geq \varepsilon) \leq \frac{D(X)}{\varepsilon^2}.$$