

# TEORIE PRAVDĚPODOBNOSTI

**Dana Černá**

<http://www.fp.tul.cz/kmd/>

Katedra matematiky a didaktiky matematiky

Technická univerzita v Liberci

## Náhodná veličina se spojitým rozdělením pravděpodobnosti

Řekneme, že náhodná veličina  $X$  má **spojité rozdělení pravděpodobnosti**, jestliže existuje nezáporná funkce  $f$  taková, že platí

$$P(a < X < b) = \int_a^b f(x) dx.$$

Funkce  $f$ , která splňuje uvedený vztah, se nazývá **hustota pravděpodobnosti** náhodné veličiny  $X$ .

**VĚTA:** Je-li funkce  $f$  hustota nějaké spojitě náhodné veličiny, potom platí  $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$ .

**VĚTA:** Jestliže  $f$  je nezáporná spojitá funkce a splňuje podmínku  $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$ , potom existuje spojitá náhodná veličina  $X$  taková, že  $f$  je její hustota.

## Charakteristiky spojité náhodné veličiny

$EX := \int_{-\infty}^{\infty} xf(x)dx$  se nazývá **střední hodnota** náhodné veličiny  $X$ .

$$Eg(X) := \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f(x) dx$$

$varX := E(X - EX)^2 = EX^2 - (EX)^2$  se nazývá **rozptyl** náhodné veličiny  $X$ .

$\sigma_X := \sqrt{varX}$  se nazývá **směrodatná odchylka** náhodné veličiny  $X$ .

Funkce  $F$  definovaná předpisem  $F(x) = P(X < x)$ ,  $x \in \mathbb{R}$ , se nazývá **distribuční funkce** náhodné veličiny  $X$ .

## Vybraná spojitá rozdělení

### 1. Rovnoměrné rozdělení $R(I)$

Řekneme, že náhodná veličina  $X$  má rovnoměrné rozdělení pravděpodobnosti na omezeném intervalu  $I$ , jestliže je její hustota  $f$  definována předpisem

$$f(x) = \frac{1}{|I|}, \quad x \in I, \quad f(x) = 0, \quad x \notin I.$$

### 2. Normální rozdělení $N(\mu, \sigma^2)$

Řekneme, že náhodná veličina  $X$  má normální rozdělení pravděpodobnosti se střední hodnotou  $\mu$  a rozptylem  $\sigma^2$ , jestliže je její hustota  $f$  definována předpisem

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

Distribuční funkce náhodné veličiny  $X \sim N(0, 1)$  se značí  $\Phi$  a je tabelována.

VĚTA:  $X \sim N(\mu, \sigma^2) \Leftrightarrow \frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$ .

### 3. Logaritmicko-normální rozdělení $\text{LogN}(\mu, \sigma^2)$

Řekneme, že náhodná veličina  $X$  má logaritmicko-normální rozdělení pravděpodobnosti s parametry  $\mu$  a  $\sigma^2$ , jestliže  $\ln X \sim N(\mu, \sigma^2)$ .

#### 4. Exponenciální rozdělení $\text{Exp}(\lambda)$

Řekneme, že náhodná veličina  $X$  má exponenciální rozdělení pravděpodobnosti s parametrem  $\lambda$ , jestliže je její hustota  $f$  definována

$$f(x) = \frac{1}{\lambda} e^{-x/\lambda}, \quad x > 0, \quad f(x) = 0, \quad x \leq 0.$$

Náhodná veličina  $X$  často reprezentuje dobu do nějaké události (do první poruchy). Parametr  $\lambda$  se nazývá **intenzita** a vyjadřuje průměrnou dobu do dané události.

VĚTA: Jestliže náhodná veličina  $X$  má exponenciální rozdělení pravděpodobnosti s parametrem  $\lambda$ , potom  $EX = \lambda$  a  $\text{var}X = \lambda^2$ .

VĚTA: Jestliže náhodná veličina  $X$  má exponenciální rozdělení pravděpodobnosti, potom platí

$$P(X > t + s | X > s) = P(X > t).$$

Proto říkáme, že exponenciální rozdělení je rozdělení bez paměti.

## 5. $\chi^2$ -rozdělení $\chi^2(n)$

Řekneme, že náhodná veličina  $X$  má  $\chi^2$ -rozdělení o  $n$  stupních volnosti, jestliže  $X = \sum_{i=1}^n X_i^2$ , kde  $X_i \sim N(0, 1)$  jsou nezávislé náhodné veličiny.

Řekneme, že náhodné veličiny  $X_1, \dots, X_n$  jsou **nezávislé**, jestliže platí

$$P(X_1 < x_1, X_2 < x_2, \dots, X_n < x_n) = P(X_1 < x_1) \dots P(X_n < x_n)$$

pro všechna  $(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ .

## 6. Studentovo $t$ -rozdělení $t(n)$

Řekneme, že náhodná veličina  $X$  má Studentovo rozdělení o  $n$  stupních volnosti, jestliže  $X = \frac{U}{\sqrt{\frac{V}{n}}}$ , kde  $U$  a  $V$  jsou nezávislé náhodné veličiny a platí  $U \sim N(0, 1)$ ,  $V \sim \chi^2(n)$ .

## Náhodný vektor

Jestliže  $X_1, \dots, X_n$  jsou náhodné veličiny, potom vektor

$$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_n \end{pmatrix} \text{ se nazývá náhodný vektor.}$$

## Charakteristiky náhodného vektoru

$$E\mathbf{X} = \begin{pmatrix} EX_1 \\ EX_2 \\ \vdots \\ EX_n \end{pmatrix} \text{ se nazývá střední hodnota náhodného vektoru.}$$

$\text{var}\mathbf{X} = (\text{cov}(X_i, X_j))_{i,j=1}^n$  se nazývá varianční matice náhodného vektoru,

$\text{cov}(X_i, X_j) := E(X_i - EX_i)(X_j - EX_j) = EX_i X_j - EX_i EX_j$  se nazývá kovariance náhodných veličin  $X_i$  a  $X_j$ .



$\rho(\mathbf{X}) = (\rho(X_i, X_j))_{i,j=1}^n$  se nazývá **korelační matice** náhodného vektoru,  $\rho(X_i, X_j) := \frac{\text{cov}(X_i, X_j)}{\text{var}X_i \text{var}X_j}$  se nazývá **korelační koeficient** náhodných veličin  $X_i$  a  $X_j$ .

VĚTA: a)  $-1 \leq \rho(X, Y) \leq 1$ .

b) Jsou-li náhodné veličiny  $X$  a  $Y$  nezávislé, potom  $\text{cov}(X, Y) = 0$  a  $\rho(X, Y) = 0$ .

c) Jestliže  $\rho(X, Y) = 1$ , potom existují konstanty  $a > 0$  a  $b \in \mathbb{R}$  takové, že  $Y = aX + b$ .

d) Jestliže  $\rho(X, Y) = -1$ , potom existují konstanty  $a < 0$  a  $b \in \mathbb{R}$  takové, že  $Y = aX + b$ .