

# Matematika IV – 11. přednáška

## Limitní vlastnosti, zákony velkých čísel, popisná statistika

Michal Bulant

Masarykova univerzita  
Fakulta informatiky

28. 4. 2008

# Obsah přednášky

- 1 Charakteristiky náhodných veličin
- 2 Rozdělení odvezená od normálního
- 3 Limitní věty a odhady
- 4 Popisná statistika

## Doporučené zdroje

- Martin Panák, Jan Slovák, **Drsná matematika**, e-text.
- Karel Zvára, Josef Štěpán, **Pravděpodobnost a matematická statistika**, Matfyzpress, 4. vydání, 2006, 230 stran, ISBN 80-867-3271-1.
- Marie Budíková, Štěpán Mikoláš, Pavel Osecký, **Popisná statistika**, Masarykova univerzita, 3. vydání, 2002, 48 stran, ISBN 80-210-1831-3.
- Marie Budíková, Štěpán Mikoláš, Pavel Osecký, **Teorie pravděpodobnosti a matematická statistika (sbírka příkladů)**, Masarykova univerzita, 3. vydání, 2004, 117 stran, ISBN 80-210-3313-4.

# Plán přednášky

- 1 Charakteristiky náhodných veličin
- 2 Rozdělení odvezená od normálního
- 3 Limitní věty a odhady
- 4 Popisná statistika

# Charakteristiky náhodných veličin – připomenutí

- střední hodnota  $E(X)$  ,

# Charakteristiky náhodných veličin – připomenutí

- střední hodnota  $E(X)$  ,
- rozptyl  $D(X) = E([X - E(X)]^2)$  , směrodatná odchylka  $\sqrt{D(X)}$

# Charakteristiky náhodných veličin – připomenutí

- střední hodnota  $E(X)$  ,
- rozptyl  $D(X) = E([X - E(X)]^2)$  , směrodatná odchylka  $\sqrt{D(X)}$
- kovariance  $C(X, Y) = E([X - E(X)][Y - E(Y)])$ , korelační koeficient  $R(X, Y) = C(X, Y)/(\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)})$ , Cauchyova nerovnost  $|R(X, Y)| \leq 1$ ,

# Charakteristiky náhodných veličin – připomenutí

- střední hodnota  $E(X)$  ,
- rozptyl  $D(X) = E([X - E(X)]^2)$  , směrodatná odchylka  $\sqrt{D(X)}$
- kovariance  $C(X, Y) = E([X - E(X)][Y - E(Y)])$ , korelační koeficient  $R(X, Y) = C(X, Y)/(\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)})$ , Cauchyova nerovnost  $|R(X, Y)| \leq 1$ ,
- kvantily,



# Charakteristiky náhodných veličin – připomenutí

- střední hodnota  $E(X)$ ,
- rozptyl  $D(X) = E([X - E(X)]^2)$ , směrodatná odchylka  $\sqrt{D(X)}$
- kovariance  $C(X, Y) = E([X - E(X)][Y - E(Y)])$ , korelační koeficient  $R(X, Y) = C(X, Y)/(\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)})$ , Cauchyova nerovnost  $|R(X, Y)| \leq 1$ ,
- kvantily,
- další momenty (obecné, centrální) - momentová vytvořující funkce  $M_X(t) = E(e^{tX})$

# Charakteristiky náhodných veličin – připomenutí

- střední hodnota  $E(X)$ ,
- rozptyl  $D(X) = E([X - E(X)]^2)$ , směrodatná odchylka  $\sqrt{D(X)}$
- kovariance  $C(X, Y) = E([X - E(X)][Y - E(Y)])$ , korelační koeficient  $R(X, Y) = C(X, Y)/(\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)})$ , Cauchyova nerovnost  $|R(X, Y)| \leq 1$ ,
- kvantily,
- další momenty (obecné, centrální) - momentová vytvořující funkce  $M_X(t) = E(e^{tX})$

## Věta

# Charakteristiky náhodných veličin – připomenutí

- střední hodnota  $E(X)$ ,
- rozptyl  $D(X) = E([X - E(X)]^2)$ , směrodatná odchylka  $\sqrt{D(X)}$
- kovariance  $C(X, Y) = E([X - E(X)][Y - E(Y)])$ , korelační koeficient  $R(X, Y) = C(X, Y)/(\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)})$ , Cauchyova nerovnost  $|R(X, Y)| \leq 1$ ,
- kvantily,
- další momenty (obecné, centrální) - momentová vytvořující funkce  $M_X(t) = E(e^{tX})$

## Věta

- Pro nezávislé náhodné veličiny platí  $M_{X+Y}(t) = M_X(t)M_Y(t)$ .

# Charakteristiky náhodných veličin – připomenutí

- střední hodnota  $E(X)$ ,
- rozptyl  $D(X) = E([X - E(X)]^2)$ , směrodatná odchylka  $\sqrt{D(X)}$
- kovariance  $C(X, Y) = E([X - E(X)][Y - E(Y)])$ , korelační koeficient  $R(X, Y) = C(X, Y)/(\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)})$ , Cauchyova nerovnost  $|R(X, Y)| \leq 1$ ,
- kvantily,
- další momenty (obecné, centrální) - momentová vytvořující funkce  $M_X(t) = E(e^{tX})$

## Věta

- Pro nezávislé náhodné veličiny platí  $M_{X+Y}(t) = M_X(t)M_Y(t)$ .
- $r$ -tý obecný moment  $\mu'_r$  náhodné veličiny  $X$  je koeficient u  $\frac{t^r}{r!}$  v rozvoji  $M_X$  do exponenciální mocninné řady.

# Charakteristiky náhodných veličin – připomenutí

- střední hodnota  $E(X)$ ,
- rozptyl  $D(X) = E([X - E(X)]^2)$ , směrodatná odchylka  $\sqrt{D(X)}$
- kovariance  $C(X, Y) = E([X - E(X)][Y - E(Y)])$ , korelační koeficient  $R(X, Y) = C(X, Y)/(\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)})$ , Cauchyova nerovnost  $|R(X, Y)| \leq 1$ ,
- kvantily,
- další momenty (obecné, centrální) - momentová vytvořující funkce  $M_X(t) = E(e^{tX})$

## Věta

- Pro nezávislé náhodné veličiny platí  $M_{X+Y}(t) = M_X(t)M_Y(t)$ .
- $r$ -tý obecný moment  $\mu'_r$  náhodné veličiny  $X$  je koeficient u  $\frac{t^r}{r!}$  v rozvoji  $M_X$  do exponenciální mocninné řady.
- Je-li  $Y = a + bX$ , pak  $M_Y(t) = e^{at} M_X(bt)$ .

# Plán přednášky

- 1 Charakteristiky náhodných veličin
- 2 Rozdělení odvezená od normálního
- 3 Limitní věty a odhady
- 4 Popisná statistika

## Příklad

Určete rozdělení součtu nezávislých náhodných veličin

$$X \sim N(\mu_X, \sigma_X^2), Y \sim N(\mu_Y, \sigma_Y^2).$$

## Příklad

Určete rozdělení součtu nezávislých náhodných veličin

$$X \sim N(\mu_X, \sigma_X^2), Y \sim N(\mu_Y, \sigma_Y^2).$$

## Řešení

Z vlastností momentové vytvořující funkce dostáváme

$$\begin{aligned} M_{X+Y}(t) &= \exp\left(\mu_X t + \sigma_X^2 \frac{t^2}{2}\right) \exp\left(\mu_Y t + \sigma_Y^2 \frac{t^2}{2}\right) = \\ &= \exp\left((\mu_X + \mu_Y)t + (\sigma_X^2 + \sigma_Y^2) \frac{t^2}{2}\right). \end{aligned}$$

Proto  $X + Y \sim N(\mu_X + \mu_Y, \sigma_X^2 + \sigma_Y^2)$ .



# $\Gamma$ (gamma) rozdělení

## Příklad

Určete konstantu  $c$  tak, aby funkce  $cx^{a-1}e^{-bx}$  pro  $x > 0$  a nulová jinde ( $a, b > 0$  jsou parametry) byla hustotou náhodné veličiny.

# $\Gamma$ (gamma) rozdělení

## Příklad

Určete konstantu  $c$  tak, aby funkce  $cx^{a-1}e^{-bx}$  pro  $x > 0$  a nulová jinde ( $a, b > 0$  jsou parametry) byla hustotou náhodné veličiny.

## Řešení

Hustota musí splňovat

$$\begin{aligned} 1 &= \int_0^{\infty} cx^{a-1}e^{-bx} dx = \\ &= \int_0^{\infty} c\left(\frac{t}{b}\right)^{a-1} e^{-t} \frac{1}{b} dt = \\ &= \frac{c}{b^a} \int_0^{\infty} t^{a-1} e^{-t} dt = \frac{c}{b^a} \Gamma(a). \end{aligned}$$

## Poznámka

Funkce  $\Gamma$  je zobecnění faktoriálu ( $\Gamma(n) = (n-1)!$  pro  $n \in \mathbb{N}$ ), definované předpisem  $\Gamma(a) = \int_0^{\infty} x^{a-1} e^{-x} dx$ . Často počítáme hodnoty této funkce s využitím vlastností  $\Gamma(1/2) = \sqrt{\pi}$ ,  $\Gamma(a+1) = a \cdot \Gamma(a)$ .

## Poznámka

Funkce  $\Gamma$  je zobecnění faktoriálu ( $\Gamma(n) = (n-1)!$  pro  $n \in \mathbb{N}$ ), definované předpisem  $\Gamma(a) = \int_0^{\infty} x^{a-1} e^{-x} dx$ . Často počítáme hodnoty této funkce s využitím vlastností  $\Gamma(1/2) = \sqrt{\pi}$ ,  $\Gamma(a+1) = a \cdot \Gamma(a)$ .

## Definice

Rozdělení náhodné veličiny s hustotou

$$f(x) = \frac{b^a}{\Gamma(a)} x^{a-1} e^{-bx}$$

spočítanou v předchozím příkladu nazýváme **gamma rozdělení** s parametry  $a, b$  a značíme  $\Gamma(a, b)$ .

## Poznámka

Funkce  $\Gamma$  je zobecnění faktoriálu ( $\Gamma(n) = (n-1)!$  pro  $n \in \mathbb{N}$ ), definované předpisem  $\Gamma(a) = \int_0^{\infty} x^{a-1} e^{-x} dx$ . Často počítáme hodnoty této funkce s využitím vlastností  $\Gamma(1/2) = \sqrt{\pi}$ ,  $\Gamma(a+1) = a \cdot \Gamma(a)$ .

## Definice

Rozdělení náhodné veličiny s hustotou

$$f(x) = \frac{b^a}{\Gamma(a)} x^{a-1} e^{-bx}$$

spočítanou v předchozím příkladu nazýváme **gamma rozdělení** s parametry  $a, b$  a značíme  $\Gamma(a, b)$ . Momentová vytvořující funkce je pak  $M(t) = (b/b-t)^a$ , střední hodnota  $E(X) = a/b$  a rozptyl  $D(X) = a/b^2$ .

## Příklad (rozdělení $\chi^2$ podruhé)

Nechť  $Z$  má normované normální rozdělení. Určete hustotu transformované náhodné veličiny  $X = Z^2$ .

## Příklad (rozdělení $\chi^2$ podruhé)

Nechť  $Z$  má normované normální rozdělení. Určete hustotu transformované náhodné veličiny  $X = Z^2$ .

## Řešení

Již dříve jsme vypočetli přímým výpočtem přes distribuční funkci, že hustota

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} x^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{x}{2}}$$

a řekli jsme, že jde o (Pearsonovo)  $\chi^2$  rozdělení s jedním stupněm volnosti, které značíme  $X \sim \chi^2(1)$ .

## Příklad (rozdělení $\chi^2$ podruhé)

Nechť  $Z$  má normované normální rozdělení. Určete hustotu transformované náhodné veličiny  $X = Z^2$ .

## Řešení

Již dříve jsme vypočetli přímým výpočtem přes distribuční funkci, že hustota

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} x^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{x}{2}}$$

a řekli jsme, že jde o (Pearsonovo)  $\chi^2$  rozdělení s jedním stupněm volnosti, které značíme  $X \sim \chi^2(1)$ . Nyní vidíme, že jde o speciální případ  $\Gamma$ -rozdělení, totiž  $\Gamma(1/2, 1/2)$ .

Obecně pro součet  $Y$  čtverců  $n$  nezávislých náhodných veličin s rozdělením  $N(0, 1)$  obdobně odvodíme, že má rozdělení  $\Gamma(n/2, 1/2)$  a říkáme, že  $Y$  má rozdělení  $\chi^2(n)$  (*chí kvadrát s  $n$  stupni volnosti*). Toto rozdělení se ve statistice používá velmi často.



# Další důležitá rozdělení

## F-rozdělení

Jsou-li  $X, Y$  nezávislé náhodné veličiny s rozděleními

$X \sim \chi^2(k), Y \sim \chi^2(m)$ , pak má transformovaná náhodná veličina

$$U = \frac{X/k}{Y/m}$$

takzvané Fisher-Snedecorovo F-rozdělení  $F(k, m)$  s  $k$  a  $m$  stupni volnosti.

# Další důležitá rozdělení

## F-rozdělení

Jsou-li  $X, Y$  nezávislé náhodné veličiny s rozděleními

$X \sim \chi^2(k), Y \sim \chi^2(m)$ , pak má transformovaná náhodná veličina

$$U = \frac{X/k}{Y/m}$$

takzvané Fisher-Snedecorovo F-rozdělení  $F(k, m)$  s  $k$  a  $m$  stupni volnosti.

## Studentovo t-rozdělení

Jsou-li  $Z \sim N(0, 1)$  a  $X \sim \chi^2(n)$  nezávislé náhodné veličiny, pak má veličina

$$T = \frac{Z}{\sqrt{X/n}}$$

tzv. Studentovo t-rozdělení  $t(n)$  s  $n$  stupni volnosti.

# Přehled rozdělení odvozených od normálního

$Z_1, \dots, Z_k \sim N(0, 1)$  . . . . . **nezávislé** normované normální

$X_k^2 = \sum_{i=1}^k Z_i^2 \sim \chi^2(k)$  . . . . . chí-kvadrát o  $k$  stupních volnosti

$F_{k,m} = \frac{X_k^2/k}{X_m^2/m} \sim F(k, m)$  . . . F-rozdělení s  $k$  a  $m$  stupni volnosti

$T_k = \frac{Z}{\sqrt{X_k^2/k}} \sim t(k)$  . . . . . t-rozdělení s  $k$  stupni volnosti

# Přehled rozdělení odvozených od normálního

$Z_1, \dots, Z_k \sim N(0, 1)$  . . . . . **nezávislé** normované normální

$X_k^2 = \sum_{i=1}^k Z_i^2 \sim \chi^2(k)$  . . . . . chí-kvadrát o  $k$  stupních volnosti

$F_{k,m} = \frac{X_k^2/k}{X_m^2/m} \sim F(k, m)$  . . . F-rozdělení s  $k$  a  $m$  stupni volnosti

$T_k = \frac{Z}{\sqrt{X_k^2/k}} \sim t(k)$  . . . . . t-rozdělení s  $k$  stupni volnosti

Zřejmě  $Z^2 \sim \chi^2(1)$  a  $T_k^2 \sim F(1, k)$ .

# Přehled rozdělení odvozených od normálního

$Z_1, \dots, Z_k \sim N(0, 1)$  . . . . . **nezávislé** normované normální

$X_k^2 = \sum_{i=1}^k Z_i^2 \sim \chi^2(k)$  . . . . . chí-kvadrát o  $k$  stupních volnosti

$F_{k,m} = \frac{X_k^2/k}{X_m^2/m} \sim F(k, m)$  . . . F-rozdělení s  $k$  a  $m$  stupni volnosti

$T_k = \frac{Z}{\sqrt{X_k^2/k}} \sim t(k)$  . . . . . t-rozdělení s  $k$  stupni volnosti

Zřejmě  $Z^2 \sim \chi^2(1)$  a  $T_k^2 \sim F(1, k)$ .

rozdělení	střední hodnota	rozptyl
$N(\mu, \sigma^2)$	$\mu$	$\sigma^2$
$\chi^2(k)$	$k$	$2k$
$t(k)$	$0$	$k/(k-2)$
$F(k, m)$	$m/(m-2)$	$2m^2(k+m-2)/k(m-2)^2(m-4)$

# Plán přednášky

- 1 Charakteristiky náhodných veličin
- 2 Rozdělení odvezená od normálního
- 3 Limitní věty a odhady**
- 4 Popisná statistika

# Motivace

S jedním případem limitní věty jsme se již setkali – de Moivre-Laplaceova věta říká, že binomické rozdělení  $Bi(n, p)$  lze za určitých podmínek aproximovat normovaným normálním rozdělením. Obvykle se k aproximaci přistupuje při splnění podmínky  $np(1 - p) > 9$ .

# Motivace

S jedním případem limitní věty jsme se již setkali – de Moivre-Laplaceova věta říká, že binomické rozdělení  $Bi(n, p)$  lze za určitých podmínek aproximovat normovaným normálním rozdělením. Obvykle se k aproximaci přistupuje při splnění podmínky  $np(1 - p) > 9$ .

V této kapitole zformulujeme zobecnění této věty a rovněž další tvrzení umožňující odhadovat chování náhodných veličin při velkém počtu nezávislých opakování náhodného pokusu.



# Čebyševova nerovnost

## Věta

*Pro libovolné  $\epsilon > 0$  platí*

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

# Čebyševova nerovnost

## Věta

Pro libovolné  $\epsilon > 0$  platí

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

## Důkaz.

Budeme odhadovat rozptyl  $D(X)$  ve spojitém případě (diskrétní analogicky), označme přitom pro stručnost  $\mu = E(X)$  :

$$\begin{aligned} D(X) &= \int_{-\infty}^{\infty} (X - \mu)^2 f(x) dx \geq \int_{|x-\mu| \geq \epsilon} (X - \mu)^2 f(x) dx \geq \\ &\geq \int_{|x-\mu| \geq \epsilon} \epsilon^2 f(x) dx = \epsilon^2 P(|X - \mu| \geq \epsilon). \end{aligned}$$



Pomocí Čebyševovy nerovnosti můžeme odhadovat pravděpodobnost, s jakou se náhodná veličina s neznámým rozdělením odchýlí od své střední hodnoty o více než  $k$ -násobek směrodatné odchylky (zřejmě je totiž  $P(|X - E(X)| \geq k\sigma) \leq \frac{1}{k^2}$ ).

Pomocí Čebyševovy nerovnosti můžeme odhadovat pravděpodobnost, s jakou se náhodná veličina s neznámým rozdělením odchýlí od své střední hodnoty o více než  $k$ -násobek směrodatné odchylky (zřejmě je totiž  $P(|X - E(X)| \geq k\sigma) \leq \frac{1}{k^2}$ ).

### Příklad

Nechť je  $E(X) = \mu$ ,  $D(X) = \sigma^2$ .

- 1 Odhadněte  $P(|X - \mu| \geq 3\sigma)$ .

Pomocí Čebyševovy nerovnosti můžeme odhadovat pravděpodobnost, s jakou se náhodná veličina s neznámým rozdělením odchýlí od své střední hodnoty o více než  $k$ -násobek směrodatné odchylky (zřejmě je totiž  $P(|X - E(X)| \geq k\sigma) \leq \frac{1}{k^2}$ ).

### Příklad

Nechť je  $E(X) = \mu$ ,  $D(X) = \sigma^2$ .

- 1 Odhadněte  $P(|X - \mu| \geq 3\sigma)$ .
- 2 Vypočtete  $P(|X - \mu| \geq 3\sigma)$ , jestliže navíc víte, že  $X \sim N(0, 1)$ .

Pomocí Čebyševovy nerovnosti můžeme odhadovat pravděpodobnost, s jakou se náhodná veličina s neznámým rozdělením odchýlí od své střední hodnoty o více než  $k$ -násobek směrodatné odchylky (zřejmě je totiž  $P(|X - E(X)| \geq k\sigma) \leq \frac{1}{k^2}$ ).

### Příklad

Nechť je  $E(X) = \mu$ ,  $D(X) = \sigma^2$ .

- 1 Odhadněte  $P(|X - \mu| \geq 3\sigma)$ .
- 2 Vypočtete  $P(|X - \mu| \geq 3\sigma)$ , jestliže navíc víte, že  $X \sim N(0, 1)$ .

Pomocí Čebyševovy nerovnosti můžeme odhadovat pravděpodobnost, s jakou se náhodná veličina s neznámým rozdělením odchýlí od své střední hodnoty o více než  $k$ -násobek směrodatné odchylky (zřejmě je totiž  $P(|X - E(X)| \geq k\sigma) \leq \frac{1}{k^2}$ ).

### Příklad

Nechť je  $E(X) = \mu$ ,  $D(X) = \sigma^2$ .

- 1 Odhadněte  $P(|X - \mu| \geq 3\sigma)$ .
- 2 Vypočtete  $P(|X - \mu| \geq 3\sigma)$ , jestliže navíc víte, že  $X \sim N(0, 1)$ .

### Řešení

- 1  $1/9$ ,
- 2  $0,0027$ .

# Zákon velkých čísel

## Věta (Čebyševova)

*Nechť jsou  $X_1, X_2, \dots$  po dvou nezávislé náhodné veličiny, které mají všechny stejnou střední hodnotu  $\mu$  a stejný rozptyl  $\sigma^2$ . Pak pro libovolné  $\epsilon > 0$  platí*

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left( \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu \right| < \epsilon \right) = 1.$$

*Říkáme, že posloupnost aritmetických průměrů konverguje podle pravděpodobnosti ke střední hodnotě  $\mu$ .*



# Zákon velkých čísel

## Věta (Čebyševova)

*Nechť jsou  $X_1, X_2, \dots$  po dvou nezávislé náhodné veličiny, které mají všechny stejnou střední hodnotu  $\mu$  a stejný rozptyl  $\sigma^2$ . Pak pro libovolné  $\epsilon > 0$  platí*

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left( \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu \right| < \epsilon \right) = 1.$$

*Říkáme, že posloupnost aritmetických průměrů konverguje podle pravděpodobnosti ke střední hodnotě  $\mu$ .*

Speciálním případem této věty je Bernoulliho věta, která říká, že je-li  $Y_n \sim \text{Bi}(n, p)$ , pak posloupnost relativních četností  $Y_n/n$  konverguje podle pravděpodobnosti k  $p$ .

## Věta (Bernoulliova)

Pro náhodnou veličinu s binomickým rozdělením  $Y_n \sim \text{Bi}(n, p)$  a pro libovolné  $\epsilon > 0$  platí

$$P\left(\left|\frac{Y_n}{n} - p\right| > \epsilon\right) \leq \frac{p(1-p)}{n\epsilon^2}.$$

## Věta (Bernoulliova)

Pro náhodnou veličinu s binomickým rozdělením  $Y_n \sim \text{Bi}(n, p)$  a pro libovolné  $\epsilon > 0$  platí

$$P\left(\left|\frac{Y_n}{n} - p\right| > \epsilon\right) \leq \frac{p(1-p)}{n\epsilon^2}.$$

## Důkaz.

Plyne snadno z Čebyševovy nerovnosti, neboť  $E(Y_n/n) = p$  a  $D(Y_n/n) = np(1-p)/n^2 = p(1-p)/n$ . □

## Věta (Bernoulliova)

Pro náhodnou veličinu s binomickým rozdělením  $Y_n \sim \text{Bi}(n, p)$  a pro libovolné  $\epsilon > 0$  platí

$$P\left(\left|\frac{Y_n}{n} - p\right| > \epsilon\right) \leq \frac{p(1-p)}{n\epsilon^2}.$$

## Důkaz.

Plyne snadno z Čebyševovy nerovnosti, neboť  $E(Y_n/n) = p$  a  $D(Y_n/n) = np(1-p)/n^2 = p(1-p)/n$ . □

## Příklad

Při zkoušce bylo zjištěno, že mezi 600 kontrolovanými studenty je 5 studentů, kteří neumí ani malou násobilku. Odhadněte pravděpodobnost, že relativní četnost takových studentů se od jejich pravděpodobnosti výskytu liší o více než 0,01? (Můžete předpokládat, že pravděpodobnost výskytu studenta bez znalosti násobilky je menší než 0,02).

# Centrální limitní věta

Centrální limitní věta dá odpověď na otázku, proč je normální rozdělení nejdůležitějším rozdělením. Ukazuje totiž, že rozdělení součtu dostatečně velkého počtu nezávislých a stejně rozdělených náhodných veličin lze aproximovat normálním rozdělením.

## Věta

*Nechť je  $Y_1, Y_2, \dots$  posloupnost **nezávislých stejně rozdělených náhodných veličin se střední hodnotou  $\mu$  a rozptylem  $\sigma^2$ . Pak pro normované náhodné veličiny***

$$S_n = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{i=1}^n \frac{Y_i - \mu}{\sigma}$$

*platí*

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(S_n < x) = \Phi(x),$$

*kde  $\Phi$  je distribuční funkce rozdělení  $N(0, 1)$ .*

## Příklad

Mezi matematiky v ČR je jich 10% s příjmem přesahujícím celostátní průměr. Kolik matematiků je třeba pozvat na konferenci, aby s pravděpodobností aspoň 0,95 mezi nimi bylo 8 až 12 procent s nadprůměrným příjmem?

## Příklad

Mezi matematiky v ČR je jich 10% s příjmem přesahujícím celostátní průměr. Kolik matematiků je třeba pozvat na konferenci, aby s pravděpodobností aspoň 0,95 mezi nimi bylo 8 až 12 procent s nadprůměrným příjmem?

## Řešení

$Y_n \sim \text{Bi}(n; 0,1)$ ,  $E(Y_n) = 0,1 \cdot n$ ,  $D(Y_n) = 0,1 \cdot 0,9 \cdot n$ . Pak

$$0,95 \leq P(0,08n \leq Y_n \leq 0,12n) =$$

$$= P\left(\frac{0,08 - 0,01}{\sqrt{0,09n}}n \leq \frac{Y_n - 0,1n}{\sqrt{0,09n}} \leq \frac{0,12 - 0,01}{\sqrt{0,09n}}\right) =$$

$$= P\left(\frac{-\sqrt{n}}{15} \leq \frac{Y_n - 0,1n}{\sqrt{0,09n}} \leq \frac{\sqrt{n}}{15}\right) \approx \Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{15}\right) - \Phi\left(-\frac{\sqrt{n}}{15}\right).$$

Je tedy  $\Phi\left(\frac{\sqrt{n}}{15}\right) \geq 0,975$ , což je ekvivalentní  $\sqrt{n}/15 \geq 1,96$ , tj.  
 $n \geq 865$ .

## Řešení (Pomocí Bernoulliovy nerovnosti)

Nyní využijme Bernoulliovu nerovnost – ta dává

$$P\left(\left|\frac{Y_n}{n} - 0,1\right| \leq 0,02\right) \geq 1 - \frac{0,1 \cdot 0,9}{n \cdot 0,02^2},$$

což má být alespoň 0,95. Odtud

$$n \geq \frac{0,09}{0,05 \cdot 0,02^2} = 4500.$$



## Řešení (Pomocí Bernoulliovy nerovnosti)

Nyní využijme Bernoulliovu nerovnost – ta dává

$$P\left(\left|\frac{Y_n}{n} - 0,1\right| \leq 0,02\right) \geq 1 - \frac{0,1 \cdot 0,9}{n \cdot 0,02^2},$$

což má být alespoň 0,95. Odtud

$$n \geq \frac{0,09}{0,05 \cdot 0,02^2} = 4500.$$

Vidíme, že odhad prostřednictvím Bernoulliovy nerovnosti je podstatně slabší než odhad s využitím centrální limitní věty (resp. de Moivre-Laplaceovy věty).

# Plán přednášky

- 1 Charakteristiky náhodných veličin
- 2 Rozdělení odvezená od normálního
- 3 Limitní věty a odhady
- 4 Popisná statistika**

Statistika zkoumá jevy na rozsáhlých **souborech** případů a zkoumá **statistické znaky** jednotlivých statistických **jednotek**. Obvykle nelze testovat všechny jednotky **základního souboru**, proto se omezujeme na prozkoumání některého **výběrového souboru** rozsahu  $n$ .

Statistika zkoumá jevy na rozsáhlých **souborech** případů a zkoumá **statistické znaky** jednotlivých statistických **jednotek**. Obvykle nelze testovat všechny jednotky **základního souboru**, proto se omezujeme na prozkoumání některého **výběrového souboru** rozsahu  $n$ .

Předpokládejme, že jsme na  $n$  statistických jednotkách naměřili **soubor hodnot**

$$x_1, \dots, x_n$$

daného znaku. Znaky obvykle dělíme na *kvalitativní* (nominální, ordinální) a *kvantitativní* (intervalové, poměrové). Počtu prvků souboru říkáme **rozsah**.

# Základní pojmy popisné statistiky

- absolutní (relativní) četnosti, četnostní tabulka

# Základní pojmy popisné statistiky

- absolutní (relativní) četnosti, četnostní tabulka
- histogram

# Základní pojmy popisné statistiky

- absolutní (relativní) četnosti, četnostní tabulka
- histogram
- (výběrový) průměr, geometrický, harmonický průměr

# Základní pojmy popisné statistiky

- absolutní (relativní) četnosti, četnostní tabulka
- histogram
- (výběrový) průměr, geometrický, harmonický průměr
- medián,  $p$ -tý kvantil, percentil, kvartil



# Základní pojmy popisné statistiky

- absolutní (relativní) četnosti, četnostní tabulka
- histogram
- (výběrový) průměr, geometrický, harmonický průměr
- medián,  $p$ -tý kvantil, percentil, kvartil
- modus

# Základní pojmy popisné statistiky

- absolutní (relativní) četnosti, četnostní tabulka
- histogram
- (výběrový) průměr, geometrický, harmonický průměr
- medián,  $p$ -tý kvantil, percentil, kvartil
- modus
- rozptyl  $s_x^2$ , resp.  $n/(n - 1)s_x^2$

# Základní pojmy popisné statistiky

- absolutní (relativní) četnosti, četnostní tabulka
- histogram
- (výběrový) průměr, geometrický, harmonický průměr
- medián,  $p$ -tý kvantil, percentil, kvartil
- modus
- rozptyl  $s_x^2$ , resp.  $n/(n-1)s_x^2$
- rozpětí, kvartilové rozpětí, průměrná odchylka (od mediánu)

# Základní pojmy popisné statistiky

- absolutní (relativní) četnosti, četnostní tabulka
- histogram
- (výběrový) průměr, geometrický, harmonický průměr
- medián,  $p$ -tý kvantil, percentil, kvartil
- modus
- rozptyl  $s_x^2$ , resp.  $n/(n-1)s_x^2$
- rozpětí, kvartilové rozpětí, průměrná odchylka (od mediánu)
- koeficient šikmosti, špičatosti

# Diagramy

## Krabicový diagram, box plot

