

# Matematika 4B

Prof. RNDr. Jan Hamhalter, CSc.

katedra matematiky FEL ČVUT

e-mail: [hamhalte@math.feld.cvut.cz](mailto:hamhalte@math.feld.cvut.cz)

tel: 224353587

web:

<http://math.feld.cvut.cz/hamhalte>

11. ledna 2007

16:56

- V.Rogalewicz: Pravděpodobnost a statistika pro inženýry, skripta, Vydavatelství ČVUT, 1998.
- K.Zvára a J.Štěpán: Pravděpodobnost a matematická statistika, matfyzpress, Praha 2002.
- J.Anděl: Matematika náhody, matfyzpress, Praha 2003.
- J.Anděl: Statistické metody, matfyzpress, Praha 2003.
- V.Dupač a M.Hušková: Pravděpodobnost a matematická statistika, Nakladatelství Karolinum, 1999.
- Z.Prášková: Základy náhodných procesů II, Nakladatelství Karolinum, 2004.
- A. Rényi: Teorie pravděpodobnosti, Academia, Praha 1972.

# 1 Historie a podstata teorie pravděpodobnosti

teorie pravděpodobnosti = matematika náhody, systémy s nedostatkem informace

svět 19. století – deterministický systém, hodinový stroj  
svět 20. století – svět náhody (evoluce není možná bez náhody, mikrosvět se řídí pravděpodobnostními zákony, teorie chaosu, apod.)

- *Úloha o rozdělení sázky*

Pochází od Arabů. Nedávno objevena v rukopise z r. 1380.

Dva hráči hrají sérii partií. Výsledky jednotlivých her jsou nezávislé. Vyhrává ten kdo poprvé zvítězí v šesti partiích. Pravděpodobnost výhry je pro každého hráče stejná, t.j.  $1/2$ . Hra je přerušena ve chvíli kdy hráč  $A$  vyhrál 5x a hráč  $B$  3x. Jak si rozdělí výhru?

Úloha byla vyřešena nezávisle Pascalem a Fermatem (1654).

Všechny možnosti pokračování (hra bude trvat nejvýše tři další partie):

AAA AAB ABA ABB  
BAA BAB BBA BBB

Pouze v jednom případě vítězí  $B$ , pravděpodobnost výhry hráče  $B$  je 1:8, výhra by se měla rozdělit v poměru 7:1.

- Huygens (1657) : On Reasoning in Games of Dice

- Laplace (1812): Analytic Theory of Probabilities

nestačí kombinatorické metody, je třeba uvažovat nekonečné soubory možností

statistická fyzika, Brownův pohyb, teorie míry a integrace

- A. Kolmogorov (1930): Axiomatické základy teorie pravděpodobnosti

- současný stav a perspektivy: nové obory založené na pravděpodobnostním přístupu – kvantová teorie informace, teorie her v ekonomii, teorie chaosu, ...

## 2 Pravděpodobnostní prostor

pravděpodobnostní model má dvě komponenty:

- struktura náhodných jevů
- pravděpodobnost jako kvantitativní funkce na jevech

### 2.1. Příklad. *Střelba na terč*

$\Omega$  = kruh o poloměru  $r$

náhodné jevy = podmnožiny  $\Omega$

$$\text{pravděpodobnost}(A) = \frac{\text{obsah}(A)}{\pi r^2} .$$

## 2.2. Příklad. Sportka

$$\Omega = \{\{1, 2, 3, 4, 5, 6\}, \{1, 3, 4, 6, 2, 17\}, \dots\} = \\ \{\text{šestiprvkové podmnožiny množiny } \{1, 2, \dots, 49\}\}$$

tyto šestice tvoří elementární jevy s pravděpodobností

$$\frac{1}{\binom{49}{6}} = \frac{1}{13983816} = 0,7151138242 \cdot 10^{-7}$$

jev = podmnožina  $\Omega$

pravděpodobnost jevu  $A \subset \Omega$ .

$$P(A) = \frac{\text{velikost}(A)}{\binom{49}{6}}.$$

konkrétní výpočet v tomto modelu – spočtete pravděpodobnost, že uhodnete (právě) tři čísla.

$$P(A) = \frac{\binom{6}{3} \cdot \binom{43}{3}}{\binom{49}{6}} = 0,1765040387$$

náhodné jevy musíme umět kombinovat  
„jev  $A$  nebo jev  $B$ “, ...

**2.3. Definice.** Necht'  $\Omega$  je neprázdná množina. Systém  $\mathcal{A}$  podmnožin množiny  $\Omega$  se nazývá  $\sigma$ -algebra náhodných jevů, jestliže platí

- (i)  $\Omega \in \mathcal{A}$ .
- (ii) Jestliže  $A_1, A_2, \dots$  jsou množiny v  $\mathcal{A}$ , pak  $\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{A}$
- (iii) Je-li  $A \in \mathcal{A}$ , pak  $A^c = \Omega \setminus A \in \mathcal{A}$

Terminologie:

$A^c$ ... opačný jev k jevu  $A$

$A, B$  jsou navzájem vylučující se (disjunktní) jevy jestliže

$$A \cap B = \emptyset$$

**2.4. Tvrzení.** *Je-li  $\mathcal{A}$   $\sigma$ -algebra podmnožin  $\Omega$  pak*

(i)  $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{A} \implies \bigcap_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{A}$ .

(ii)  $A, B \in \mathcal{A} \implies A \cap B^c \in \mathcal{A}$ .

Důkaz:

(i)  $A_1^c, A_2^c, \dots \in \mathcal{A} \implies \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i^c \in \mathcal{A} \implies$   
(de Morganova pravidla)

$$\left( \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i^c \right)^c = \bigcap_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{A}.$$

(ii)  $A, B^c \in \mathcal{A} \implies A \cap B^c \in \mathcal{A}$ .



pravděpodobnost modeluje relativní četnost, měla by respektovat stejná pravidla jako počet prvků množiny

**2.5. Definice.** Předpokládejme, že  $\mathcal{A}$  je  $\sigma$ -algebra podmnožin množiny  $\Omega$ . *Pravděpodobnost*  $P$  je zobrazení

$$P : \mathcal{A} \rightarrow [0, 1],$$

pro které platí

(i)  $P(\Omega) = 1$

(ii)  $P(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$ ,  
jestliže  $A_1, A_2, \dots$  jsou navzájem disjunktní množiny v  $\mathcal{A}$ .

Trojice  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  se nazývá pravděpodobnostní prostor.

## Základní vlastnosti pravděpodobnosti

- (i)  $A \cap B = \emptyset \implies P(A \cup B) = P(A) + P(B)$
- (ii)  $P(\emptyset) = 0$   
( $\iff P(\Omega) + P(\emptyset) = P(\Omega)$ )
- (iii)  $P(A^c) = 1 - P(A)$   
( $\iff P(A) + P(A^c) = P(\Omega) = 1.$ )
- (iv)  $A \subset B \implies P(B \cap A^c) = P(B) - P(A)$   
( $\iff P(B) = P(A) + P(B \cap A^c)$ )
- (v)  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B).$

odvození:  $X = A \cap (A \cap B)^c, \quad Y = B \cap (A \cap B)^c$

$$\begin{aligned} P(X) + P(Y) + P(A \cap B) &= P(A \cup B) \\ P(A) - P(A \cap B) + P(B) - P(A \cap B) + P(A \cap B) &= P(A \cup B) \\ P(A) + P(B) &= P(A \cup B) + P(A \cap B) \end{aligned}$$

Tato základní pravidla jsou často užitečná při konkrétních výpočtech.

**2.6. Příklad.** Určete pravděpodobnost, že při tahu Sportky bude vylosováno buďto číslo 7 nebo číslo 20.

Řešení:  $A$  ... taženo číslo 7,  $B$  ... taženo číslo 20.

$$P(A) = P(B) = \frac{\binom{48}{5}}{\binom{49}{6}}$$

$$P(A \cap B) = \frac{\binom{47}{4}}{\binom{49}{6}}$$

Tedy

$$P(A \cup B) = 2 \cdot \frac{\binom{48}{5}}{\binom{49}{6}} - \frac{\binom{47}{4}}{\binom{49}{6}} = \frac{13}{56} = 0,232148571.$$

### **Důležité typy pravděpodobnostních prostorů:**

- klasický pravděpodobnostní prostor
- konečný pravděpodobnostní prostor
- diskrétní nekonečný pravděpodobnostní prostor
- geometrický pravděpodobnostní prostor

$$\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_n\}$$

$\mathcal{A}$  = všechny podmnožiny množiny  $\Omega$

$$P(A) = \frac{|A|}{|\Omega|} = \frac{|A|}{n}.$$

V tomto modelu mají elementární jevy stejnou šanci  $= \frac{1}{n}$ .

Někdy je těžké nalézt dobrý model slovní úlohy, často se setkáme se složitou kombinatorikou.

**2.7. Příklad.** Hodíme  $n$  krát mincí, rub i líc v jednom hodu mají stejnou šanci, tj.  $\frac{1}{2}$ . Jaká je pravděpodobnost že padne právě  $k$  krát líc?

Řešení: elementární jevy – posloupnosti nul a jedniček délky  $n$  kódující výsledky hodů.

$$|\Omega| = 2^n$$

$$\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_{2^n}\}$$

$A_k$  .... posloupnost obsahuje právě  $k$  jedniček.

$$|A_k| = \binom{n}{k}$$

Tedy

$$P(A_k) = \frac{1}{2^n} \binom{n}{k}.$$

Poznámka: Hodíme  $n$  krát mincí, kde  $n$  je sudé. Jaká je pravděpodobnost, že padne stejný počet nul jako jedniček?

$$P(A_{n/2}) = \frac{1}{2^n} \binom{n}{n/2}$$

Pomocí tzv. Stirlingova vzorce lze dokázat, že

$$P(A_{n/2}) \approx \frac{1}{\sqrt{\pi n/2}} \rightarrow 0 \text{ pro } n \rightarrow \infty.$$

## 2.8. Příklad. Narozeninový problém

Jaká je pravděpodobnost, že ve třídě s  $n$  žáky se najde dvojice mající narozeniny ve stejný den? ( $n \leq 365$ ).

Řešení:

$$\Omega = \{\text{posloupnosti délky } n \\ \text{prvků množiny } \{1, 2, \dots, 365\}\}$$

Elementární jevy kódují den narozenin 1. až  $n$ -tého žáka.

$A$  ... sledovaný jev

$A^c$  ... jev opačný, všichni mají narozeniny v jiný den.

$$|\Omega| = 365^n$$

$$|A^c| = 365 \cdot 364 \cdot 363 \cdots (365 - n + 1)$$

$$P(A) = 1 - \frac{365 \cdot 364 \cdot 363 \cdots (365 - n + 1)}{365^n} = \\ = 1 - \prod_{j=1}^{n-1} \left(1 - \frac{j}{365}\right)$$

Nečekané numerické hodnoty:

již pro  $n = 23$  je  $P(A) > 1/2$ ,

pro  $n = 56$  je  $P(A) = 0,99$ .

## Konečný pravděpodobnostní prostor

$$\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_n\}$$

$\mathcal{A}$  = všechny podmnožiny  $\Omega$

$p_1, \dots, p_n > 0 \dots$  váhy

$$\sum_{i=1}^n p_i = 1$$

$$P(\{\omega_i\}) = p_i$$

- Z toho vyplývá že

$$P(A) = \sum_{\{i|\omega_i \in A\}} p_i,$$

pro všechny  $A \subset \Omega$ .

- Klasický pravděpodobnostní prostor je speciálním případem, ve kterém jsou všechny váhy stejné:

$$p_1 = p_2 = \dots = p_n = \frac{1}{n}.$$



**2.9. Příklad.**  $\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \omega_3\}$

$$p_1 = P(\{\omega_1\}) = \frac{1}{2}$$

$$p_2 = P(\{\omega_2\}) = \frac{1}{4}$$

$$p_3 = P(\{\omega_3\}) = \frac{1}{4}$$

$\omega_1$	$\omega_2$	$\omega_3$
$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{4}$

Je tedy např.

$$P(\{\omega_1, \omega_2\}) = p_1 + p_2 = \frac{1}{2} + \frac{1}{4} = \frac{3}{4}.$$

## Bernoulliovo schéma

Máme jev  $A$  (zdar) s pravděpodobností  $0 < p < 1$   
a jev  $B$  (nezdar) s pravděpodobností  $0 < 1 - p < 1$ .  
V náhodném pokusu nastane právě jeden z jevů  $A$  a  $B$  s  
příslušnou pravděpodobností. Provedeme sérii  $n$  těchto ná-  
hodných pokusů, jejichž výsledky se navzájem neovlivňují.

Možné výstupy pro  $n = 4$ :  $ABAA, BBBA, \dots$   
kódovány posloupnostmi 0 a 1:  $1011, 0001, \dots$

Elementární jevy — posloupnosti nul a jedniček délky  $n$

Nezávislost znamená, že pravděpodobnosti se násobí:

$$P(1011) = p \cdot (1 - p) \cdot p \cdot p = p^3 \cdot (1 - p)$$

$$P(0001) = (1 - p) \cdot (1 - p) \cdot (1 - p) \cdot p = p \cdot (1 - p)^3$$

To nás vede k následujícímu modelu:

$\Omega$  = všechny posloupnosti nul a jedniček délky  $n$

$$|\Omega| = 2^n.$$

$$P(\text{posloupnost}) = p^{\text{počet } 1} \cdot (1-p)^{\text{počet } 0}$$

Ověříme, že součet vah je 1:

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^{2^n} p_i &= \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = \\ &= (p + (1-p))^n = 1. \end{aligned}$$

Důležitý je jev,  $A_k$ , že v sérii  $n$  pokusů nastane jev  $A$  právě  $k$  krát.

$$|A_k| = \binom{n}{k}.$$

$$P(A_k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}.$$

Konkrétní příklady: hod mincí, hod kostkou, ankety, statistické šetření, apod.

**2.10. Příklad.** Terč zasáhneme s pravděpodobností  $1/3$ . Jaká je pravděpodobnost, že se dvakrát střelíme při čtyřech pokusech.

$$P(A_2) = \binom{4}{2} \frac{1}{3^2} \left(\frac{2}{3}\right)^2 = \frac{48}{161} = 0,2963.$$

$$\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \dots\}$$

$\mathcal{A}$  = všechny podmnožiny  $\Omega$

$(p_n)_{n=1}^{\infty}$  ... posloupnost vah

$$\sum_{n=1}^{\infty} p_n = 1, p_n \geq 0$$

$$P(\{\omega_n\}) = p_n \text{ pro } n = 1, 2, \dots$$

• Z toho vyplývá, že

$$P(A) = \sum_{\{n|\omega_n \in A\}} p_n,$$

pro všechny  $A \subset \Omega$ .

## Poissonův zákon

$$\Omega = \{\omega_0, \omega_1, \omega_2 \dots\}$$

$\lambda > 0$  parametr

$$p_n = \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda}, n = 0, 1, \dots$$

Ověříme korektnost zadání:

$$\sum_{n=0}^{\infty} \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} = e^{-\lambda} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\lambda^n}{n!} = e^{-\lambda} e^{\lambda} = 1.$$

**2.11. Příklad.** Za danou časovou jednotku volá na ústřednu průměrně  $\lambda > 0$  účastníků. Pravděpodobnost  $p_n$ , že zavolá právě  $n$  účastníků se řídí Poissonovým zákonem:

$$p_n = \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda}$$

Pravděpodobnost, že zavolá alespoň někdo je  $1 - e^{-\lambda}$ .

### Geometrický pravděpodobnostní prostor

pravděpodobnost je dána geometrickou kvantitou (délka, obsah, objem)

$$\Omega \subset \mathbb{R}, \mathbb{R}^2, \mathbb{R}^3, \dots,$$

$$0 < \text{velikost}(\Omega) < \infty,$$

$$P(A) = \frac{\text{velikost}(A)}{\text{velikost}(\Omega)}$$

pro  $A \subset \Omega$ .

**2.12. Příklad.** Terč má poloměr 30 cm. Jaká je pravděpodobnost, že se trefíme do středu o poloměru 5 cm ?

Řešení:

$$p = \frac{25\pi}{900\pi} = 0,02777\dots$$

### 2.13. Příklad. Buffonova úloha

V rovině je dán systém rovnoběžek majících vzdálenost  $d$ . Na rovinu hodíme jehlu o velikosti  $l$ ,  $l < d$ . Jaká je pravděpodobnost, že protne některou rovnoběžku?

**Řešení:** Polohu jehly vůči rovnoběžné síti popíšeme dvěma parametry:

$x$  ... vzdálenost středu jehly od nejbližší rovnoběžky

$$x \in \left\langle 0, \frac{d}{2} \right\rangle$$

$\varphi$  ... úhel, který jehla svírá s rovnoběžnou sítí

$$\varphi \in \langle 0, \pi \rangle .$$

Podmínka protnutí:

$$\frac{l}{2} \sin \varphi > x$$

$$\begin{aligned} P &= \frac{1}{\pi d/2} \int_0^{\pi} \frac{l}{2} \sin \varphi d\varphi = \frac{l}{\pi d} \left[ -\cos \varphi \right]_0^{\pi} = \\ &= \frac{2l}{\pi d} . \end{aligned}$$

Další vlastnosti pravděpodobnosti:

### Princip inkluze a exkluze

Opakování:  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$ .

Mějme nyní tři jevy  $A, B, C \in \mathcal{A}$ .

$$\begin{aligned} P(A \cup B \cup C) &= P[(A \cup B) \cup C] = \\ &P(A \cup B) + P(C) - P((A \cap C) \cup (B \cap C)) \\ &= P(A) + P(B) - P(A \cap B) + P(C) \\ &\quad - P(A \cap C) - P(B \cap C) + P(A \cap B \cap C) \\ &= P(A) + P(B) + P(C) \\ &\quad - P(A \cap C) - P(B \cap C) - P(A \cap B) \\ &\quad \quad \quad + P(A \cap B \cap C) \end{aligned}$$



Zobecnění se dá dokázat indukcí:

**2.14. Věta. Princip inkluze a exkluze**

Předpokládejme, že  $A_1, \dots, A_n \in \mathcal{A}$ , kde  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  je pravděpodobnostní prostor. Pak platí

$$P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) = \sum_{1 \leq i \leq n} P(A_i) - \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(A_i \cap A_j) + \sum_{1 \leq i < j < k \leq n} P(A_i \cap A_j \cap A_k) + \dots + (-1)^{n+1} P(\cap_{i=1}^n A_i).$$

### 2.15. Příklad. Roztržitá šatnářka

$n$  hostů restaurace si přichází odložit svůj kabát. Šatnářka vydává kabáty chaoticky. Jaká je pravděpodobnost, že alespoň jeden z hostů dostane svůj kabát?

Řešení: Elementární jevy jsou permutace  $n$  prvkové množiny.

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & n \\ k_1 & k_2 & \dots & k_n \end{pmatrix}$$

Všechny mají stejnou pravděpodobnost, tj.  $\frac{1}{n!}$ .

$$A = \{(k_1, \dots, k_n) \mid \text{existuje } 1 \leq i \leq n \text{ tak že } k_i = i\}.$$

$$A = A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n,$$

kde

$$A_i = \{(k_1, \dots, k_n) \mid k_i = i\}$$

( $i$ -tý host je v pořádku)

$$P(A_i) = \frac{(n-1)!}{n!}$$

$$P(A_i \cap A_j) = \frac{(n-2)!}{n!}, i \neq j$$

$$P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) = \frac{1}{n!}$$

$$P(A) = 1 - \binom{n}{2} \frac{(n-2)!}{n!} + \binom{n}{3} \frac{(n-3)!}{n!} - \dots + (-1)^{n+1} \frac{1}{n!}$$

$$= 1 - \frac{1}{2!} + \frac{1}{3!} - \dots + (-1)^{n+1} \frac{1}{n!}$$

numerické hodnoty:

$n$	1	2	3	4	5	6	7
$P(A)$	1	0,5	0,6667	0,625	0,6333	0,6319	0,6321

asymptoticky:

$$e^{-1} = 1 - \frac{1}{1!} + \frac{1}{2!} - \frac{1}{3!} + \dots$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(A) = 1 - e^{-1} = 0,6321\dots$$

Zacházení s nekonečnými posloupnostmi jevů, spojitost pravděpodobnosti:

**2.16. Věta.** Předpokládejme, že  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  je pravděpodobnostní prostor.

(i) Je-li  $A_1 \subset A_2 \subset \dots$  pro  $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{A}$ , pak

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \lim_{i \rightarrow \infty} P(A_i)$$

(ii) Je-li  $A_1 \supset A_2 \supset \dots$  pro  $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{A}$ , pak

$$P\left(\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \lim_{i \rightarrow \infty} P(A_i)$$

Důkaz:  $(A_n)$  splňuje (i)

$$A_n = A_1 \cup (A_2 \setminus A_1) \cup (A_3 \setminus A_2) \cup \dots \cup (A_n \setminus A_{n-1})$$

je disjunktí sjednocení. Pak

$$P(A_n) = P(A_1) + P(A_2 \setminus A_1) + P(A_3 \setminus A_2) + \dots + P(A_n \setminus A_{n-1}).$$

Dále platí

$$\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n = A_1 \cup (A_2 \setminus A_1) \cup (A_3 \setminus A_2) \cup \dots$$

$$P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \overbrace{P(A_1) + P(A_2 \setminus A_1) + \cdots + P(A_n \setminus A_{n-1})}^{P(A_n)} + \cdots = \\ = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n)$$

$$P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n)$$

(ii) obdobným způsobem, nebo z (i) přechodem k množinovému komplementu.

### 3 Nezávislé jevy a podmíněná pravděpodobnost

Pravděpodobnostní model se mění dostaneme-li částečnou informaci o systému. Víme, že nastal jev  $B$ . Pak pravděpodobnost, že nastane jev  $A$  je

$$\frac{P(A \cap B)}{P(B)}.$$

---

**3.1. Definice.** Je dán pravděpodobnostní prostor  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  a  $B \in \mathcal{A}$  s  $P(B) > 0$ . *Podmíněná pravděpodobnost náhodného jevu  $A$  za podmínky  $B$*  je definována jako

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}.$$

Tedy

$$P(A \cap B) = P(A|B)P(B) = P(B|A)P(A).$$

**3.2. Příklad.** Skříňka má tři zásuvky. V první jsou dvě zlaté mince, ve druhé zlatá a stříbrná mince a ve třetí dvě stříbrné mince.

● $z_1$	● $z_2$
---------	---------

● $z_3$	○ $s_1$
---------	---------

○ $s_2$	○ $s_3$
---------	---------

Náhodně jsme vybrali zásuvku a náhodně z ní vytáhli minci. Tažená mince je stříbrná. Jaká je pravděpodobnost, že druhá mince ve vytažené zásuvce je zlatá?

**Řešení:** naivní odpověď  $1/2$  není správná.

Dvě fáze náhodného procesu:

1. volba zásuvky 2. volba mince

$$\Omega = \{(1, z_1), (1, z_2), (2, z_3), (2, s_1), (3, s_2), (3, s_3), \}$$

Všechny tyto jevy mají stejnou šanci, tj.  $1/6$ .

$Z$  ... v otevřené zásuvce je zlatá mince

$S$  ... vyjmuli jsme stříbrnou minci (tento jev nastal).

Hledáme  $p = P(Z|S)$

$$P(S) = P\{(2, s_1), (3, s_2), (3, s_3)\} = \frac{3}{6} = \frac{1}{2}.$$

$$P(Z \cap S) = P\{(2, s_1)\} = 1/6.$$

$$p = \frac{1/6}{3/6} = \frac{1}{3}.$$

Formální vlastnosti podmíněné pravděpodobnosti:

(i)  $P(B|B) = 1$

(ii)  $P(A_1 \cup A_2|B) = P(A_1|B) + P(A_2|B)$   
jsou-li  $A_1, A_2 \in \mathcal{A}$  disjunktní.

---

**3.3. Tvrzení.** *Je-li  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  pravděpodobnostní prostor a  $B \in \mathcal{A}$  s  $P(B) > 0$ , pak  $(\Omega, \mathcal{A}, P(\cdot|B))$  je také pravděpodobnostní prostor.*

---

V pravděpodobnostním prostoru  $(\Omega, \mathcal{A}, P(\cdot|B))$  mají jevy disjunktní s  $B$  nulovou pravděpodobnost, podmnožiny v  $B$  mají pravděpodobnost normovanou pravděpodobností jevu  $B$ .



Nezávislé jevy jsou jevy jejichž podmíněné pravděpodobnosti se neovlivňují:

$$P(A), P(B) > 0$$

$$P(A) = P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

$$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B).$$

---

**3.4. Definice.** Necht  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  je pravděpodobnostní prostor. Jevy  $A$  a  $B \in \mathcal{A}$  nazýváme *nezávislé*, jestliže

$$P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B).$$

---

**3.5. Příklad.** Dvakrát hodíme mincí. Všechny výsledky jsou stejně pravděpodobné. Ukažte, že výsledky v prvním a druhém hodě jsou nezávislé.

Řešení:  $R \dots$  rub,  $L \dots$  líc

$$\Omega = \{RL, RR, LR, LL\}$$

$$P(\{RL, RR\}) = \frac{1}{2}$$

$$P(\{RL, LL\}) = \frac{1}{2}$$

$$P(\{RL\}) = \frac{1}{4} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}.$$

Obecnější definice:

**3.6. Definice.** Jevy  $A_1, \dots, A_n$  v pravděpodobnostní prostoru  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  jsou *nezávislé*, jestliže

$$P(A_{i_1} \cap A_{i_2} \cap \dots \cap A_{i_k}) = P(A_{i_1})P(A_{i_2}) \dots P(A_{i_k})$$

pro všechna  $i_1 < i_2 < \dots < i_k, k \leq n$ .

### Bernoulliovo schéma (revisited)

Výsledky pokusů v Bernoulliově schématu jsou nezávislé jevy. Bernoulliovo schéma tedy můžeme chápat jako sérii nezávislých pokusů se dvěma možnými výsledky, které mají doplňkovou pravděpodobnost.

**3.7. Příklad.** Elektrický obvod znázorněný na obrázku je náhodně přerušován pěti nezávislymi spínači. V jedné větvi jsou tři spínače a ve druhé dva. Jaká je pravděpodobnost že obvodem prochází proud? Každý spínač je přerušen s pravděpodobností  $1/2$ .

**Řešení:**  $A_i$  ...  $i$ -tý vypínač je sepnut

$$\begin{aligned} p &= P[(A_1 \cap A_2 \cap A_3) \cup (A_4 \cap A_5)] = \\ &= P(A_1 \cap A_2 \cap A_3) + P(A_4 \cap A_5) \\ &\quad - P(A_1 \cap A_2 \cap A_3 \cap A_4 \cap A_5) = \\ &= \frac{1}{2^3} + \frac{1}{2^2} - \frac{1}{2^5} = \frac{11}{2^5} = 0,34375. \end{aligned}$$

**3.8. Tvrzení.** Jsou-li jevy  $A_1, \dots, A_n$  v pravděpodobnostním prostoru nezávislé, pak jsou nezávislé i jevy  $A_1^c, A_2, \dots, A_n$ .

Důkaz:

$$\begin{aligned} P(A_1^c \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) &= P(A_2 \cap A_3 \cap \dots \cap A_n) - \\ &\quad - P(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n) = \\ &= P(A_2)P(A_3) \cdots P(A_n) - P(A_1)P(A_2) \cdots P(A_n) = \\ &= (1 - P(A_1))P(A_2) \cdots P(A_n) = \\ &= P(A_1^c)P(A_2)P(A_3) \cdots P(A_n). \end{aligned}$$

Důsledek: Nahradíme-li v nezávislém systému jevů některé jevy jejich opakem, dostaneme opět nezávislý systém.

Situace:  $A_1, \dots, A_n$  disjunktní jevy, takové že

$$P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n) = 1$$

a  $P(A_i) > 0$  pro všechna  $i$ . Pak

$$P((A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n)^c) = 0.$$

Pro každé  $B \in \mathcal{A}$  máme

$$\begin{aligned} P(B) &= P(B \cap A_1) + P(B \cap A_2) + P(B \cap A_3) + \\ &\dots + P(B \cap A_n) + 0 = \\ &= P(B|A_1)P(A_1) + P(B|A_2)P(A_2) + \dots + P(B|A_n)P(A_n). \end{aligned}$$

---

**3.9. Definice.** Posloupnost  $A_1, \dots, A_n$  disjunktních jevů v pravděpodobnostním prostoru  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  se nazývá *úplný systém jevů* jestliže  $A_1, \dots, A_n$  jsou disjunktní,  $P(A_i) > 0$  pro všechna  $i$  a

$$P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n) = 1.$$

**3.10. Věta. (Věta o úplné pravděpodobnosti)**

*Předpokládejme že  $A_1, \dots, A_n$  je úplný systém jevů v pravděpodobnostním prostoru  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  takový, že  $P(A_i) > 0$  pro všechna  $i = 1, \dots, n$ . Pro každé  $B \in \mathcal{A}$  platí*

$$P(B) = P(B|A_1)P(A_1) + P(B|A_2)P(A_2) + \dots + P(B|A_n)P(A_n)$$

„ $P(B)$  je kombinace pravděpodobností  $P(A_1), \dots, P(A_n)$  s váhami danými podmíněnými pravděpodobnostmi“

**3.11. Příklad.** V urně č.1 je 50 černých a 60 bílých kuliček. V urně č.2 je 60 černých a 50 bílých kuliček. Hodíme si hrací kostkou. Padne-li šestka vybereme urnu č. 1. V opačném případě urnu č.2. Z vybrané urny vybereme náhodně kuličku. Jaká je pravděpodobnost, že je bílá?

Řešení:

$$\boxed{50 \bullet \quad 60 \circ} \quad \boxed{60 \bullet \quad 50 \circ} \quad (1)$$

$A_1$ ...padne šestka       $A_2$ ...nepadne šestka

$$P(A_1) = 1/6 \quad P(A_2) = 5/6$$

$B$  ... vytažená kulička je bílá

$$P(B|A_1) = \frac{60}{110} \quad P(B|A_2) = \frac{50}{110}.$$

$$p = \frac{60}{110} \cdot \frac{1}{6} + \frac{50}{110} \cdot \frac{5}{6} = \frac{1}{11} + \frac{25}{66} = \frac{31}{66} = 0,4697.$$

### Bayesův vzorec

Bayes (1761) ... stejné apriorní pravděpodobnosti

Laplace (1774) ... obecný případ

věta o úplné pravděpodobnosti:

$$P(A_i), P(B|A_i) \rightarrow P(B)$$

nyň určíme  $P(A_i|B)$ :

#### 3.12. Věta. Bayesův vzorec

Je-li  $A_1, \dots, A_n$  úplný systém jevů v pravděpodobnostním prostoru  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  a  $B \in \mathcal{A}$  s  $P(B) > 0$  pak

$$P(A_j|B) = \frac{P(B|A_j)P(A_j)}{\sum_{i=1}^n P(B|A_i)P(A_i)}$$

pro všechna  $j = 1, 2, \dots, n$ .

Důkaz:

$$P(A_j|B) = \frac{P(A_j \cap B)}{P(B)} = \frac{P(B|A_j)P(A_j)}{\sum_{i=1}^n P(B|A_i)P(A_i)}$$

vstup:

$P(A_1), P(A_2), \dots, P(A_n)$  ... apriorní pravděpodobnosti

$P(B|A_1), P(B|A_2), \dots, P(B|A_n)$  ... podmíněné pravděpodobnosti

$B$  ... přináší novou informaci o stavu systému

výstup:  $P(A_1|B), P(A_2|B), \dots, P(A_n|B)$  — upřesněná informace

**3.13. Příklad.** Máme dvě krabice s bílými a černými kuličkami. V krabici č. 1 je jedna bílá a devět černých kuliček. V krabici č.2 je jedna černá a devět bílých kuliček.

1 ○ 9 ●	č.1
1 ● 9 ○	č.2

Za plentou byla vylosována jedna z krabic. Náhodně jsme z ní vytáhli jednu kuličku. Byla bílá. Jaká je pravděpodobnost, že máme před sebou krabici č.1. ?

$$\begin{aligned}
 A_1 \dots \text{první krabice} & \quad P(A_1) = \frac{1}{2} \\
 A_2 \dots \text{druhá krabice} & \quad P(A_2) = \frac{1}{2} \\
 B \dots \text{tažena bílá kulička} & \quad P(B|A_1) = \frac{1}{10} \\
 & \quad P(B|A_2) = \frac{9}{10} .
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 P(A_1|B) &= \frac{P(B|A_1)P(A_1)}{P(B|A_1)P(A_1) + P(B|A_2)P(A_2)} \\
 &= \frac{\frac{1}{10} \cdot \frac{1}{2}}{\frac{1}{10} \cdot \frac{1}{2} + \frac{9}{10} \cdot \frac{1}{2}} = \frac{\frac{1}{10} \cdot \frac{1}{2}}{\frac{1}{2}} = \frac{1}{10} .
 \end{aligned}$$

### 3.14. Příklad. Diagnóza nemoci

*Senzitivita testu:* 0,95 (tj. má-li osoba AIDS je test pozitivní v 95% případů)

*specificita testu:* 0,95 (tj. nemá-li osoba AIDS je test negativní v 95% případů)

*prevalence nemoci:* 0,005 (tj. 0,5% populace je nakaženo)

Jaká je pravděpodobnost, že osoba s pozitivním testem je nakažena virem HIV?

(Naivní odpověď 0,95 je úplně mimo.)

AIDS	NE-AIDS	+, - .... výsledky testu
0,005	0,995	

$$P(+|AIDS) = 0,95 \quad P(+|NEAIDS) = 0,05$$

$$P(-|AIDS) = 0,05 \quad P(-|NEAIDS) = 0,95$$

$$P(AIDS|+) =$$

$$= \frac{P(+|AIDS)P(AIDS)}{P(+|AIDS)P(AIDS) + P(+|NEAIDS)P(NEAIDS)}$$
$$= \frac{0,95 \cdot 0,005}{0,95 \cdot 0,005 + 0,05 \cdot 0,995} = 0,087.$$

apriorní pravděpodobnosti  $\rightarrow$  aposteriorní pravděpodobnosti  
(0,005, 0,995)  $\rightarrow$  (0,087, 0,913).



Test opakujeme znovu. Testovaná osoba je opět pozitivní.

Jaká je nyní pravděpodobnost že má AIDS ?

Opakujeme postup s

$$P(AIDS) = 0,087 \quad P(NEAIDS) = 0,913 .$$

numerické výsledky:

$i$  ... počet pozitivních testů,

$P_i$  ... pravděpodobnost, že daná osoba má AIDS.

$i$	0	1	2	3	4	5
$P_i$	0,005	0,087	0,645	0,972	0,998	0,9992

## 4 Náhodná veličina

- Zajímá nás pouze sledovaná numerická veličina, nikoliv celý pravděpodobnostní prostor: počet zákazníků, cena akcie, hodnota měření napětí, ...
- Podstatné je stanovit pravděpodobnost, že náhodná veličina má hodnoty v daném rozmezí.

---

Značení:

$I$  ... interval na reálné ose, zahrnujeme i jednobodové množiny.

$X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  ... funkce definovaná na množině  $\Omega$ .

$$[X \in I] = \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \in I\}.$$

---

**4.1. Definice.** Necht'  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  je pravděpodobnostní prostor. Funkce  $X$  definovaná na  $\Omega$  se nazývá náhodná veličina jestliže

$$[X \in I] \in \mathcal{A}$$

pro všechny intervaly  $I \subset \mathbb{R}$ .

Všechny funkce na konečném nebo diskrétním pravděpodobnostním prostoru jsou náhodné veličiny.

---

Náhodné veličiny popisujeme kvantitativně pomocí jejich distribučních funkcí:

$$P[X \leq x] = P(\{\omega \mid X(\omega) \leq x\}).$$

---

**4.2. Definice.** Předpokládejme, že  $X$  je náhodná veličina na pravděpodobnostním prostoru  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ . *Distribuční funkce*,  $F_X$ , náhodné veličiny  $X$  je funkce

$$F_X(x) = P[X \leq x], \quad x \in \mathbb{R}.$$

**4.3. Příklad.**  $X$  ... počet ok při hodu kostkou  
 $X$  nabývá šesti hodnot, 1,2,3,4,5,6; distribuční funkce je po částech spojitá funkce.

---

**4.4. Příklad.**  $X$  ... poloha ručičky hodinek při náhodném zastavení:

$$F(x) = \begin{cases} \frac{x}{2\pi} & x \in \langle 0, 2\pi \rangle \\ 0 & x \leq 0 \\ 1 & x \geq 2\pi. \end{cases}$$

---

**4.5. Příklad.** Vlák projíždí přejezdem jedenkrát za hodinu, Závory jsou staženy na dvanáct minut. Náhodná veličina  $X$  je doba čekání.

$$P[X = 0] = \frac{60 - 12}{60} = \frac{48}{60} = 0,8.$$

Pro  $x \in (0, 12 >$  máme:

$$P[X \leq x] = P[X = 0] + P[0 < X \leq x] = 0,8 + \frac{x}{60}.$$

Tedy

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ 0,8 & x = 0 \\ 0,8 + \frac{x}{60} & x \in (0, 12 > \\ 1 & x \geq 12 \end{cases}$$

**4.6. Věta.** Distribuční funkce  $F_X$  náhodné veličiny  $X$  splňuje následující podmínky:

- (i)  $0 \leq F_X \leq 1$
- (ii)  $F_X$  je neklesající
- (iii)  $F_X$  je zprava spojitá
- (iv)  $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0$ ,  $\lim_{x \rightarrow \infty} F_X(x) = 1$ .

Dukaz: (ii) Je-li  $x \leq y$ , pak  $[X \leq x] \subset [X \leq y]$ , a tedy

$$F_X(x) \leq F_X(y).$$

(iii) Volme  $(\delta_n)$  klesající posloupnost kladných čísel s nulovou limitou a  $a \in \mathbb{R}$ . Uvažujme množiny

$$A_n = [X \leq a + \delta_n].$$

Platí

$$\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n = [X \leq a].$$

Dle spojitosti pravděpodobnosti Věta 2.16 platí

$$P[X \leq a] = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n).$$

Jinými slovy

$$F_X(a) = \lim_{n \rightarrow \infty} F_X(a + \delta_n),$$

a proto

$$F_X(a) = \lim_{x \rightarrow a+} F_X(x).$$

(iv)

$$A_n = [X \leq -n], \quad n = 1, 2, \dots$$

Pak  $A_n$  je klesající posloupnost množin s prázdným průnikem. Dle Věty 2.16 máme

$$\lim_{n \rightarrow \infty} F_X(-n) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = P(\emptyset) = 0.$$

$F_X$  je neklesající, a proto musí mít v  $-\infty$  limitu nula. (Druhá limita podobně.)

---

V distribuční funkci  $F_X$  jsou všechny relevantní informace o náhodné veličině  $X$ :

•

$$P[X > a] = 1 - P[X \leq a] = 1 - F_X(a).$$

•

$$\begin{aligned} P[X \in (a, b >]) &= P[(X \leq b) \wedge (X \leq a)^c] = \\ &= P[X \leq b] - P[X \leq a] = F_X(b) - F_X(a). \end{aligned}$$

•

$$P[X < a] = \lim_{n \rightarrow \infty} P\left[X \leq a - \frac{1}{n}\right] = \lim_{n \rightarrow \infty} F_X\left(a - \frac{1}{n}\right) = \lim_{x \rightarrow a-} F_X(x).$$

•

$$P[X = a] + P[X < a] = P[X \leq a].$$

Odtud

$$P[X = a] = F_X(a) - \lim_{x \rightarrow a-} F_X(x).$$

(Velikost případného skoku.)

**4.7. Věta.** Ke každé zprava spojitě, neklesající funkci  $F(x)$  na  $\mathbb{R}$ , s limitami  $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$ ,  $\lim_{x \rightarrow \infty} F(x) = 1$ , existuje náhodná veličina  $X$  tak, že

$$F_X = F.$$

Důkaz je mimo naše možnosti – teorie míry.

distribuční funkce (náhodná rozdělení) = náhodné veličiny.

---

Typy náhodných veličin:

- diskrétní rozdělení
- spojitě rozdělení
- smíšené rozdělení

**4.8. Definice.** Náhodná veličina  $X$  se nazývá diskrétní, jestliže existuje konečná nebo nekonečná posloupnost  $(x_n)$  taková, že

$$\sum_n P[X = x_n] = 1.$$

Daná tabulkou resp. pravděpodobnostní funkcí:

$x_1$	$x_2$	$x_3$	$\dots$
$p_1$	$p_2$	$p_3$	$\dots$

$$P[X = x_i] = p_i, \quad (x_n)_n \dots \text{ uzly}$$


---

**4.9. Příklad.**  $X$  ... počet ok při hodu hrací kostkou

1	2	3	4	5	6
$1/6$	$1/6$	$1/6$	$1/6$	$1/6$	$1/6$

---

**4.10. Příklad.**  $X$  ... doba kdy poprvé padne líc při sérii hodů symetrickou mincí.

1	2	3	$\dots$
$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{8}$	$\dots$

$$P[X = n] = \frac{1}{2^n}.$$

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{2^n} = 1.$$



**4.11. Tvrzení.** Má-li náhodná veličina  $X$  diskrétní rozdělení s pravděpodobnostní funkcí  $(x_n, p_n)_n$ , pak pro  $M \subset \mathbb{R}$  platí

$$P[X \in M] = \sum_{\{n \mid x_n \in M\}} p_n.$$

---

**4.12. Příklad.** Jaká je pravděpodobnost, že při házení symetrickou mincí padne líc poprvé po sudém počtu hodů?

$X$  z Příkladu 4.10.

$$P[X = \text{sudé}] = \frac{1}{4} + \frac{1}{16} + \frac{1}{64} + \cdots = \frac{1}{4} \frac{1}{1 - \frac{1}{4}} = \frac{1}{3}.$$

**4.13. Definice.** Náhodná veličina  $X$  se nazývá *spojitá*, jestliže existuje nezáporná funkce  $f$  taková, že

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt.$$

Funkce  $f$  se přitom nazývá hustotou náhodné veličiny  $X$ .

---

- Funkce  $f$  je hustotou náhodné veličiny právě tehdy když je nezáporná a  $\int_{-\infty}^{\infty} f(t) dt = 1$ .
  - Je-li  $x$  bod spojitosti hustoty  $f$ , pak  $f(x) = F_X(x)'$ .
- 

Je-li  $f$  hustota náhodné veličiny  $X$ , pak

$$P[a \leq X \leq b] = \int_a^b f(x) dx.$$

Hustota dává preference hodnotám.

**4.14. Příklad.**  $f(x) = \begin{cases} 1 & x \in \langle 0, 1 \rangle \\ 0 & \text{jinak} \end{cases}$

(Rovnoměrné rozdělení)

Pro  $x \in \langle 0, 1 \rangle$

$$F_X(x) = \int_0^x dt = x.$$

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & x \leq 0 \\ x & x \in \langle 0, 1 \rangle \\ 1 & x \geq 1 \end{cases}$$


---

**4.15. Příklad.**  $f(x) = \begin{cases} \frac{x+1}{2} & x \in \langle -1, 1 \rangle \\ 0 & \text{jinak} \end{cases}$

Pro distribuční funkci  $F(x)$  na intervalu  $\langle -1, 1 \rangle$  platí

$$\begin{aligned} F_X(x) &= \int_{-1}^x \frac{t+1}{2} dt = \left[ \frac{t^2}{4} + \frac{t}{2} \right]_{-1}^x = \\ &= \frac{x^2}{4} + \frac{x}{2} + \frac{1}{4} = \frac{(x+1)^2}{4}. \end{aligned}$$

Pravděpodobnost roste s kvadratickou rychlostí. Pro distribuční funkci máme

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & x < -1 \\ \frac{(x+1)^2}{4} & x \in \langle -1, 1 \rangle \\ 1 & x \geq 1 \end{cases}$$

**4.16. Příklad.** 
$$f(x) = \begin{cases} x+1 & x \in \langle -1, 0 \rangle \\ 1-x & x \in \langle 0, 1 \rangle \\ 0 & \text{jinak} \end{cases}$$

Pro  $x \in \langle -1, 0 \rangle$

$$F_X(x) = \int_{-1}^x (t+1) dt = \left[ \frac{t^2}{2} + t \right]_{-1}^x = \frac{x^2}{2} + x + \frac{1}{2}.$$

Pro  $x \in \langle 0, 1 \rangle$

$$F_X(x) = \frac{1}{2} + \int_0^x (1-t) dt = \frac{1}{2} + \left[ t - \frac{t^2}{2} \right]_0^x = -\frac{x^2}{2} + x + \frac{1}{2}.$$


---

**4.17. Příklad. (Semicircular law)**

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2\pi} \sqrt{4-x^2} & x \in \langle -2, 2 \rangle \\ 0 & \text{jinak} \end{cases}$$

$$\int \sqrt{4-x^2} dx = \frac{1}{2} \left( x\sqrt{4-x^2} + 4 \arcsin \frac{x}{2} \right) + c.$$

Pro  $x \in \langle -2, 2 \rangle$  tedy máme:

$$F_X(x) = \frac{1}{4\pi} x\sqrt{4-x^2} + \frac{1}{\pi} \arcsin \frac{x}{2} + \frac{1}{2}.$$

**4.18. Příklad.**  $f(x) = \frac{1}{2}e^{-|x|}$ .

Pro  $x < 0$

$$F_X(x) = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^x e^t dt = \frac{e^x}{2}.$$

Pro  $x \geq 0$

$$F_X(x) = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \int_0^x e^{-t} dt = \frac{1}{2} - \frac{1}{2}e^{-x} + \frac{1}{2} = 1 - \frac{1}{2}e^{-x}.$$

**4.19. Příklad.** Střílíme na terč o poloměru  $r$ . Výhra je dána vzdáleností zásahu  $d$  od středu terče vzorcem

$$X = 10(r - d).$$

Nalezněte hustotu veličiny  $X$ .

**Řešení:**

Pro  $0 \leq x \leq 10r$

$$\begin{aligned} P[X \leq x] &= P[10r - 10d \leq x] = P\left[d \geq r - \frac{x}{10}\right] = \\ &= 1 - P\left[d \leq r - \frac{x}{10}\right] = 1 - \frac{\pi\left(r - \frac{x}{10}\right)^2}{\pi r^2} = 1 - \frac{\left(r - \frac{x}{10}\right)^2}{r^2}. \end{aligned}$$

Hustota pro  $x \in (0, 10r >$ :

$$f(x) = F'_X(x) = \frac{-2\left(r - \frac{x}{10}\right)}{r^2} \cdot \frac{-1}{10} = \frac{1}{5r^2} \left(r - \frac{x}{10}\right).$$

Hustota je nulová mimo interval  $< 0, 10r >$ .

Důležité je reprezentovat náhodnou veličinu číselnými charakteristikami. Jednou z nich je střední hodnota.

Motivace: Ve škole je  $N$  žáků z toho

$n_1$  má prospěch  $x_1 = 1$

$n_2$  má prospěch  $x_2 = 2$

$n_3$  má prospěch  $x_3 = 3$

$n_4$  má prospěch  $x_4 = 4$

$n_5$  má prospěch  $x_5 = 5$

$p_i = \frac{n_i}{N}$  ... relativní četnost.

Průměrný prospěch =

$$\begin{aligned} &= \frac{n_1x_1 + n_2x_2 + n_3x_3 + n_4x_4 + n_5x_5}{N} = \\ &= \frac{n_1}{N}x_1 + \frac{n_2}{N}x_2 + \frac{n_3}{N}x_3 + \frac{n_4}{N}x_4 + \frac{n_5}{N}x_5 = \\ &= x_1p_1 + x_2p_2 + x_3p_3 + x_4p_4 + x_5p_5. \end{aligned}$$

**4.20. Definice.** Necht  $X$  je diskrétní náhodná veličina, která nabývá hodnot  $x_1, x_2, \dots$  s pravděpodobnostmi

$$P[X = x_i] = p_i, \quad \sum_i p_i = 1.$$

Předpokládejme, že

$$\sum_i |x_i| p_i < \infty.$$

*Střední hodnota*,  $EX$ , veličiny  $X$  je definovaná vztahem

$$EX = \sum_i x_i p_i.$$

---

**4.21. Definice.** Necht  $X$  je náhodná veličina s hustotou  $f(x)$  taková, že

$$\int_{-\infty}^{\infty} |x| f(x) dx < \infty.$$

*Střední hodnota*,  $EX$ , veličiny  $X$  je definována vztahem:

$$EX = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx.$$



**4.22. Příklad.** Konstantní náhodná veličina

$$P[X = c] = 1$$

$$EX = c \cdot 1 = c.$$

---

**4.23. Příklad.** Počet ok při hodu hrací kostkou

$$EX = \frac{1}{6}(1 + 2 + 3 + 4 + 5 + 6) = 3,5.$$

---

**4.24. Příklad.** Alternativní rozdělení  $\frac{0}{1-p} \mid \frac{1}{p}$

$$EX = 0 \cdot (1 - p) + 1 \cdot p = p.$$

V tomto případě splývá střední hodnota s pravděpodobností  $p$ .

**4.25. Příklad.** Házíme symetrickou mincí.  $X$  je počet hodů než padne první líc.

$$P[X = n] = \frac{1}{2^n}, \quad n = 1, 2, \dots$$

$$EX = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{n}{2^n}.$$

Při výpočtu si pomůžeme teorií mocninných řad.

$$\sum_{n=0}^{\infty} x^n = \frac{1}{1-x}, \quad \text{pro } |x| < 1.$$

Derivace člen po členu:

$$\sum_{n=1}^{\infty} n x^{n-1} = \left( \frac{1}{1-x} \right)' = \frac{1}{(1-x)^2}.$$

Pronásobení  $x$

$$\sum_{n=1}^{\infty} n x^n = \frac{x}{(1-x)^2}$$

Dosazením  $x = \frac{1}{2}$

$$EX = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{n}{2^n} = \frac{2}{1} = 2.$$

Na každá náhodná veličina má definovanu střední hodnotu.  
Např. diskrétní veličina s pravděpodobnostní funkcí

$$P[X = 2^n] = \frac{1}{2^n}, \quad n = 1, 2, \dots$$

nemá střední hodnotu neboť

$$\sum_{n=1}^{\infty} \frac{2^n}{2^n} = \sum_{n=1}^{\infty} 1 = \infty.$$

---

#### 4.26. Příklad. Hustota

$$f(x) = \begin{cases} \frac{x+1}{2} & x \in \langle -1, 1 \rangle \\ 0 & \text{jinak} \end{cases}$$

$$EX = \int_{-1}^1 x \frac{x+1}{2} dx = \left[ \frac{x^3}{6} + \frac{x^2}{4} \right]_{-1}^1 = \frac{1}{3}.$$

**4.27. Příklad.** Semicircular law

$$EX = \frac{1}{2\pi} \int_{-2}^2 x \sqrt{1-x^2} dx = 0.$$

**4.28. Věta.** Jsou-li  $X_1$  a  $X_2$  náhodné veličiny na pravděpodobnostním prostoru  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ , pak

- (i)  $E(X_1 + X_2) = EX_1 + EX_2$ ,
- (ii)  $E(\alpha X_1) = \alpha E(X_1)$ ,  $\alpha \in \mathbb{R}$ .
- (iii)  $E(X_1) \geq 0$  je-li  $X_1 \geq 0$ .

Podrobnější popis rozložení hodnot kolem střední hodnoty poskytuje rozptyl

**4.29. Definice. Rozptyl (variance)** náhodné veličiny  $X$ , pro kterou existuje  $EX$  a  $EX^2$  je definován

$$\text{var} X = E[(X - EX)^2].$$

Značení:  $\text{var}(X)$ ,  $D(X)$ ,

**Směrodatná odchylka:**  $\sqrt{\text{var}(X)}$ .

---

$$\begin{aligned} E[(X - EX)^2] &= E[X^2 - 2X \cdot (EX) + (EX)^2] = \\ &= E(X^2) - (EX)^2. \end{aligned}$$

---

Způsob výpočtu:

$$EX^2 = \sum_i x_i^2 p_i \dots \text{diskrétní veličina}$$

$$EX^2 = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f(x) dx \dots \text{spojitá veličina}$$

**4.30. Příklad.** Alternativní rozdělení  $X$

$$\frac{0}{1-p} \mid \frac{1}{p}$$

$X^2$  :

$$\frac{0}{1-p} \mid \frac{1}{p}$$

$$\text{var}(X) = EX^2 - (EX)^2 = p - p^2 = p(1-p).$$

$$\text{var}(X) \leq \frac{1}{4}$$

Nejvyšší možná hodnota rozptylu je pro  $p = \frac{1}{2}$  a to  $\frac{1}{4}$ .

**4.31. Definice.** Necht  $F_X(x)$  je distribuční funkce náhodné veličiny  $X$ . Předpokládejme, že pro každé  $\alpha \in (0, 1)$  existuje právě jedno  $\beta$  tak, že  $F(\beta) = \alpha$ .

$\alpha$ -kvantil náhodné veličiny  $X$  je číslo, pro které platí

$$F_X(x_\alpha) = \alpha.$$

---

$$\alpha = P[X \leq x_\alpha].$$

Je-li  $F_X$  prostá, pak  $x_\alpha = F_X^{-1}(\alpha)$ .

$F_X^{-1}$  se v tomto případě nazývá *kvantilová funkce*.

---

Významné kvantily:

$x_{0,5} \dots$	medián
$x_{0,75} \dots$	horní kvartil
$x_{0,25} \dots$	dolní kvartil
$x_{0,9} \dots$	horní decil
$x_{0,1} \dots$	dolní decil
$x_{0,99} \dots$	horní percentil

Statistické tabulky: Průměrný čistý plat v ČR na osobu v domácnosti v roce 2003 byl 8175 Kč.

Dolní decil  $x_{0,1}=4524$  Kč.

**4.32. Příklad.**  $X$  je spojité rozdělení s hustotou

$$f(x) = \frac{x+1}{2}, \quad x \in \langle -1, 1 \rangle \text{ a nula jinak.}$$

Viz Příklad 4.15.

$$F(x) = \frac{1}{4}(x+1)^2, \quad x \in \langle -1, 1 \rangle .$$

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

$$F(x) = \frac{1}{4}(x+1)^2 = \alpha$$

$$|x+1| = \sqrt{4\alpha}$$

$$x_\alpha = 2\sqrt{\alpha} - 1$$

Např. medián

$$x_{0,5} = 2\sqrt{1/2} - 1 .$$



**4.33. Příklad.** Doba rozpadu radioaktivního atomu je náhodná veličina s hustotou

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

kde  $\lambda > 0$ . Určete poločas rozpadu.

**Řešení:**

Poločas rozpadu je medián. Pro distribuční funkci máme

$$F(x) = \int_0^x \lambda e^{-\lambda t} dt = [-e^{-\lambda t}]_0^x = 1 - e^{-\lambda x}.$$

$$1 - e^{-\lambda x} = 0,5$$

$$e^{-\lambda x} = 0,5$$

$$-\lambda x = -\ln 2$$

$$x = \frac{\ln 2}{\lambda}$$

Poločas rozpadu je medián

$$x_{0,5} = \frac{\ln 2}{\lambda}.$$

**4.34. Tvzení.** Platí-li pro náhodné veličiny  $X$  a  $Y$  vztah

$$Y = aX + b, \quad a, b \in \mathbb{R}, a > 0,$$

pak

$$y_\alpha = ax_\alpha + b$$

pro všechna  $\alpha \in (0, 1)$ .

Důkaz:

$$\alpha = P[X \leq x_\alpha] = P[aX + b \leq ax_\alpha + b] = P[Y \leq \underbrace{ax_\alpha + b}_{y_\alpha}].$$

## 5 Důležitá rozdělení

### Diskrétní rozdělení

---

Alternativní rozdělení  $A(p)$ ,  $0 < p < 1$ .

0	1
$1 - p$	$p$

$$EX = p$$

$$\text{var}X = p(1 - p).$$

---

Binomické rozdělení  $Bi(n, p)$ ,  $n \in \mathbb{N}$ ,  $0 < p < 1$ .

0	1	2	...	n
$p_0$	$p_1$	$p_2$	...	$p_n$

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

$X$  = počet zdarů v sérii  $n$  pokusů  
Bernoulliova schématu.

- počet líců v sérii  $n$  hodů
- počet osob volící daný politický subjekt z  $n$  dotázaných
- počet osob sledujících daný TV pořad z  $n$  sledovaných
- počet částic v náhodně zvolené přihrádce z  $n$  přihrádek
- počet vadných součástek z  $n$  náhodně vybraných součástek

$$X_i = \begin{cases} 1 & \text{nastal-li zdar v } i \text{ – tém pokusu} \\ 0 & \text{jinak} \end{cases}$$

$X_i$  má rozdělení  $A(p)$ .

$$X = X_1 + X_2 + \cdots + X_n.$$

**5.1. Příklad.** S.Pepys (1693), náruživý hráč v kostky. Co je pravděpodobnější, že šesti kostkami hodíme alespoň jednu šestku (jev  $A$ ), nebo že dvanácti kostkami hodíme alespoň dvě šestky (jev  $B$ )? Vyřešil Newton.

počet šestek při hodu šesti kostkami ...  $Bi(6, 1/6)$ .  
( $p = \frac{1}{6}$ )

$$P(A) = \sum_{k=1}^6 \binom{6}{k} p^k (1-p)^{6-k} =$$
$$1 - \binom{6}{0} p^0 (1-p)^6 = 0,6651.$$

počet šestek při hodu dvanácti kostkami ...  $Bi(12, 1/6)$ .  
( $p = \frac{1}{6}$ )

$$P(B) = \sum_{k=2}^{12} \binom{12}{k} p^k (1-p)^{12-k} =$$
$$1 - \binom{12}{0} p^0 (1-p)^{12} - \binom{12}{1} p (1-p)^{11} = 0,6189.$$

Domácí cvičení: Pravděpodobnost, že 18 kostkami hodíme alespoň 3 šestky je 0,5973.

---

### 5.2. Příklad. Náhodná procházka

Částice se pohybuje po ose  $x$ . Začíná v bodě 0. V daném stádiu se rozhodne s pravděpodobností  $1/2$  jít doprava a s pravděpodobností  $1/2$  doleva.  $S_n$  je poloha částice v čase  $n$ . Jaké je rozdělení  $S_n$ ?

Bernoulliovo schéma,  $n$  pokusů;  $p = \frac{1}{2}$ .

1.. jdeme doprava, -1... jdeme doleva.

Je-li  $k$  jedniček a  $n - k$  -jedniček, pak je poloha

$$k - (n - k) = 2k - n \quad k = 0, \dots, n.$$

$$P[S_n = 2k - n] = \binom{n}{k} 2^{-n}.$$

(Dá se ukázat, že částice s pravděpodobností jedna navštíví každý bod. Totéž pro dvě dimenze, ne však pro tři.)

### 5.3. Příklad.

#### Maxwellovo-Boltzmanovo schéma

Máme  $n$  částic a  $r$  přihrádek. Každá částice si vybírá nějakou přihrádku. Všechny možnosti mají stejnou šanci. Jaké je rozložení počtu částic v pevně zvolené přihrádce?

Bernoulliovo schéma: vybraná částice si zvolí danou přihrádku, celkem  $n$  pokusů (máme  $n$  částic). Šance zdaru je  $\frac{1}{r}$ .

Náhodná veličina má rozdělení  $Bi(n, \frac{1}{r})$ .

Konkrétní situace:

**5.4. Příklad.** Máme  $n = 500$  osob a  $r = 365$  přihrádek (narozeniny). Počet osob mající narozeniny dne 18.7. (jako přednášející) se řídí  $Bi(500, \frac{1}{365})$ .

Tabulka numerických hodnot:

počet	0	1	2	3	4	5	6
pravděpodobnost	0,2537	0,3484	0,2388	0,1089	0,0372	0,0101	0,0023

Pravděpodobnost, že tři osoby mají narozeniny 18.7.  
je 0,1089 .

další modely: osoby obsazující vagóny, výsledky  
hodu kostkou padající do 6 možností, . . .



Charakteristiky  $Bi(n, k)$ .

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$$

$$X_i \dots A(p), EX_i = p.$$

$$EX = EX_1 + EX_2 + \dots + EX_n = np.$$

$$E(X^2) = E(X_1 + X_2 + \dots + X_n)^2 = EX_1^2 + EX_2^2 + \dots + EX_n^2 + \\ + 2E(X_1X_2) + 2E(X_1X_3) + \dots .$$

Je-li  $i \neq j$  máme pro  $X_i X_j$  rozdělení

$$\begin{array}{c|c} 0 & 1 \\ \hline 1-p^2 & p^2 \end{array}$$

Tedy  $E(X_i X_j) = p^2$ , což znamená, že

$$EX^2 = np + 2 \cdot \binom{n}{2} p^2.$$

Konečně,

$$\text{var}(X) = EX^2 - (EX)^2 = np + 2 \cdot \binom{n}{2} p^2 - n^2 p^2 = \\ np + 2 \frac{n(n-1)}{2} p^2 - n^2 p^2 = np - np^2 = np(1-p).$$

Má-li  $X$  rozdělení  $Bi(n, p)$ , pak

$$EX = np \quad \text{var}X = np(1 - p)$$

Průměrný počet šestek při sérii  $n$  hodů hrací kostkou je  $\frac{n}{6}$ .

Průměrný počet částic v jedné přihrádce u 500 částic náhodně rozptýlených v 365 přihrádkách je  $\frac{500}{365} = 1,369863014$ .

...

Co se děje s binomickým rozdělením, jestliže se nemění střední hodnota, ale počet pokusů jde do nekonečna?

### 5.5. Věta. Poissonova věta

Předpokládejme, že  $(X_n)_{n=1}^{\infty}$  je posloupnost náhodných veličin majících rozdělení  $Bi(n, \frac{\lambda}{n})$ , kde  $\lambda > 0$ . (Tj.  $EX_n = \lambda$  pro všechna  $n$ .) Pak

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P[X_n = k] = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}.$$

Důkaz:

$$p_n = \frac{\lambda}{n}.$$

$$\begin{aligned} P[X_n = k] &= \binom{n}{k} p_n^k (1 - p_n)^{n-k} = \\ &= \frac{1}{k!} \frac{np_n \cdot (n-1)p_n \cdots (n-k+1)p_n}{(1-p_n)^k} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n. \end{aligned}$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{np_n}{1-p_n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\lambda}{1 - \frac{\lambda}{n}} = \lambda.$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{(n-1)p_n}{1-p_n} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\lambda - \frac{\lambda}{n}}{1 - \frac{\lambda}{n}} = \lambda.$$

Tedy

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P[X_n = k] = \frac{\lambda^k}{k!} \lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}.$$

---

Aproximujeme pro  $n$  velké a  $p_n$  malé

$$P[X = k] \sim \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}.$$

---

**5.6. Příklad.** Stroj produkuje 1% zmetků. Jaká je pravděpodobnost, že z 200 náhodně vybraných výrobků není žádný zmetek?

$$X \sim Bi\left(200, \frac{1}{100}\right)$$

$$P[X = 0] = 0,99^{200} = 0,1340.$$

Aproximace pomocí Poissonovy věty:

$$\lambda = 200 \cdot \frac{1}{100} = 2$$

$$P[X = 0] \doteq e^{-2} = 0,1353.$$

$n$  částic se náhodně rozděluje do  $r$  příhrádek, přičemž  $n, r \rightarrow \infty$  při konstantním poměru  $\lambda = \frac{n}{r}$ . Počet částic v pevně zvolené příhradce se asymptoticky řídí Poissonovým zákonem s parametrem  $\lambda$ .

**5.7. Příklad.**  $X \sim Bi(500, 365)$  ... viz Příklad 5.4.

počet	0	1	2	3	4	5	6
binomický zákon	0,2537	0,3484	0,2388	0,1089	0,0372	0,0101	0,0023
Poissonův zákon	0,2541	0,3481	0,2385	0,1089	0,0372	0,0102	0,0023

## Poissonovo rozdělení

Náhodná veličina  $X$ , která nabývá hodnot  $0, 1, \dots$  s pravděpodobnostmi

$$P[X_n = n] = \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda}, n = 0, 1, \dots$$

$Po(\lambda)$

$$P[X = 0] = e^{-\lambda} \quad P[X > 0] = 1 - e^{-\lambda}.$$

---

**5.8. Příklad.** Lahve se vyrábějí ze skloviny obsahující kazy, které jsou rozděly nepravidelně tak, že v každém metrickém centu skloviny je průměrně  $x$  kazů. Láhev váží 1 kg a je vadná obsahuje-li jeden či více kazů. Stanovte procento vadných lahví.

**Řešení** Z  $M$  metrických centů se vyrobí  $100M$  lahví, které budou obsahovat přibližně  $xM$  kazů. Pro počet kazů v jedné lahvi tedy máme rozdělení

$$Bi(xM, \frac{1}{100M}).$$

$$EX = \lambda = xM \frac{1}{100M} = \frac{x}{100}.$$

Pro  $M \rightarrow \infty$  máme rozdělení

$$Po\left(\frac{x}{100}\right)$$

Pravděpodobnost, že láhev bude bez kazu je

$$1 - e^{-\frac{x}{100}}.$$

Je-li například  $x = 30$ , pak procento vadných lahví bude  $1 - e^{-0,3} = 0,2592$ .

Při velkém počtu kazů je výhodnější vyrábět menší lahve. Je-li např. váha lahve  $0,25kg$  je procento zmetků  $7,22\%$ .

Charakteristiky  $P(\lambda)$ :

$$EX = \sum_{n=0}^{\infty} n \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} = \lambda \left( \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\lambda^{n-1}}{(n-1)!} \right) e^{-\lambda} = \\ = \lambda e^{\lambda} e^{-\lambda} = \lambda.$$

$$EX^2 = \sum_{n=0}^{\infty} n^2 \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} = \sum_{n=2}^{\infty} n(n-1) \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} + \overbrace{\sum_{n=0}^{\infty} n \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda}}^{=\lambda} = \\ = e^{-\lambda} \sum_{n=2}^{\infty} \frac{\lambda^n}{(n-2)!} + \lambda = e^{-\lambda} \lambda^2 \sum_{n=2}^{\infty} \frac{\lambda^{n-2}}{(n-2)!} + \lambda = \\ = e^{-\lambda} \lambda^2 e^{\lambda} + \lambda = \lambda^2 + \lambda.$$

Tedy

$$\text{var}(X) = EX^2 - (EX)^2 = \lambda^2 + \lambda - \lambda^2 = \lambda.$$

$E(X) = \lambda$ $\text{var}(X) = \lambda$
--



Příklady Poissonova rozdělení: (homogenní chaos v prostoru nebo čase)

- počet volání na telefonní ústřednu za jednotku času
- počet atomů radioaktivní látky rozpadlých za jednotku času
- počet hvězd v daném objemu galaxie
- počet létavic meteorického roje za jednotku času
- počet střel zasahující danou oblast
- počet defektů kola (bad luck) za jednotku času
- počet zákazníků za jednotku času

**Geometrické rozdělení**  $Ge(p)$ ,  $0 < p < 1$ .

$X$  je počet zdarů v Bernoulliově schématu před prvním nezdarem.

$$P[X = 0] = 1 - p.$$

$$P[X = 1] = (1 - p)p.$$

$$P[X = 2] = (1 - p)p^2.$$

.....

$$P[X = k] = (1 - p)p^k \quad k = 0, 1, \dots$$

**5.9. Příklad.** Dva hráči se střídají a házejí hrací kostkou. Vyhrává ten komu padne šestka. Jaká je pravděpodobnost výhry u jednotlivých hráčů?

$X$  ... geometrické rozdělení s  $p = \frac{5}{6}$ .

$A$  ... vyhrává hráč, který začíná

$$\begin{aligned} P(A) &= P[X = \text{sudé}] = \sum_{k=0}^{\infty} (1-p)p^{2k} = (1-p) \sum_{k=0}^{\infty} p^{2k} = \\ &= (1-p) \frac{1}{1-p^2} = \frac{1}{1+p} = \\ &= \frac{1}{1+\frac{5}{6}} = \frac{6}{11} = 0,54545455. \end{aligned}$$

Střední hodnota geometrického rozdělení:

$$\begin{aligned} EX &= \sum_{n=0}^{\infty} n(1-p)p^n = (1-p) \sum_{n=0}^{\infty} np^n = \\ &= (1-p)p \frac{d}{dp} \left( \sum_{n=0}^{\infty} p^n \right) = (1-p)p \frac{d}{dp} \left( \frac{1}{1-p} \right) = \\ &= (1-p)p \frac{1}{(1-p)^2} = \frac{p}{1-p}. \end{aligned}$$

---

**5.10. Příklad.** Žák umí 90% látky. Kolik přežije průměrně otázek?

$Ge(p), p = 0,9$

$$EX = \frac{0,9}{1-0,9} = 9.$$

---

## Rozptyl

$$\frac{d^2}{dp^2} \sum_{n=0}^{\infty} p^n = \sum_{n=0}^{\infty} n(n-1)p^{n-2}.$$

$$\begin{aligned} E(X^2) - EX &= \sum_{n=0}^{\infty} n(n-1)(1-p)p^n = \\ &= (1-p)p^2 \frac{d^2}{dp^2} \sum_{n=0}^{\infty} p^n = (1-p)p^2 \left( \frac{1}{1-p} \right)'' = \\ &= (1-p)p^2 \frac{2}{(1-p)^3} = \frac{2p^2}{(1-p)^2}. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} E(X^2) - (EX)^2 &= \frac{2p^2}{(1-p)^2} + \frac{p}{1-p} - \frac{p^2}{(1-p)^2} = \\ &= \frac{p^2}{(1-p)^2} + \frac{p}{1-p} = \frac{p^2 + p(1-p)}{(1-p)^2} = \\ &= \frac{p}{(1-p)^2}. \end{aligned}$$

$$EX = \frac{p}{1-p}$$
$$\text{var}X = \frac{p}{(1-p)^2}.$$

**Rovnoměrné rozdělení na  $\langle a, b \rangle$**

$R \langle a, b \rangle$ .

Hustota:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & x \in \langle a, b \rangle \\ 0 & \text{jinak} \end{cases}$$

Distribuční funkce:

$$F(x) = \begin{cases} \frac{x-a}{b-a} & x \in \langle a, b \rangle \\ 0 & x < a \\ 1 & x > b \end{cases}$$

$$\begin{aligned} EX &= \int_a^b x \frac{1}{b-a} dx = \frac{1}{b-a} \left[ \frac{x^2}{2} \right]_a^b = \\ &= \frac{b^2 - a^2}{2(b-a)} = \frac{a+b}{2}. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} EX^2 &= \frac{1}{b-a} \int_a^b x^2 dx = \frac{1}{b-a} \frac{b^3 - a^3}{3} = \\ &= \frac{a^2 + ab + b^2}{3}. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{var}(X) &= E(X^2) - (EX)^2 = \frac{a^2 + ab + b^2}{3} - \frac{a^2 + 2ab + b^2}{4} = \\ &= \frac{a^2 - 2ab + b^2}{12} = \frac{1}{12}(b-a)^2. \end{aligned}$$

$\begin{aligned} EX &= \frac{a+b}{2} \\ \text{var}X &= \frac{1}{12}(b-a)^2. \end{aligned}$
--

## Normální rozdělení (Gaussovo rozdělení)

$$N(\mu, \sigma^2). \\ \mu \in \mathbb{R}, \sigma^2 > 0.$$

hustota:

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

Vychází z Laplaceova integrálu:

$$\int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} dx = \sqrt{\pi}.$$

standardní, normované normální rozdělení:  $N(0, 1)$ .

značení:

$$\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt$$

počítá se numericky, tabelována.



Souvislost mezi normálními rozděleními různých parametrů.

- Má-li  $Y$  rozdělení  $N(0, 1) \implies X = \mu + \sigma Y$  má rozdělení  $N(\mu, \sigma^2)$ .

Odvození:

$$\begin{aligned} F_X(x) &= P[X \leq x] = P[\mu + \sigma Y \leq x] = \\ &= P\left[Y \leq \frac{x - \mu}{\sigma}\right] = \Phi\left(\frac{x - \mu}{\sigma}\right) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \frac{d}{dx} F_X(x) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}} \cdot \frac{1}{\sigma} = \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}. \end{aligned}$$

- Má-li  $X$  rozdělení  $N(\mu, \sigma)$ , pak  $Y = \frac{X-\mu}{\sigma}$  má rozdělení  $N(0, 1)$ .

**5.11. Příklad.** S jakou pravěpodobností má veličina  $X$  s rozdělením  $N(1, 4)$  hodnotu v intervalu  $\langle 3, 5 \rangle$  ?

$$\begin{aligned} P[3 \leq X \leq 5] &= \Phi\left(\frac{5-1}{2}\right) - \Phi\left(\frac{3-1}{2}\right) = \\ &= \Phi(2) - \Phi(1) = 0,97250 - 0,841345 = 0,131155. \end{aligned}$$

---

**5.12. Tvrzení.** *Vzhledem k tomu, že hustota standardního normálního rozdělení je sudá funkce, platí*

$$\Phi(x) = 1 - \Phi(-x) \quad x \in \mathbb{R}.$$

**5.13. Příklad.** Spočítejte pravděpodobnost, že veličina  $X$  s rozdělením  $N(0, \sigma^2)$  má hodnotu v intervalu  $\langle -a, a \rangle$ , kde  $a > 0$ .

**Řešení:**

$$\begin{aligned} P[-a \leq X \leq a] &= P\left[-\frac{a}{\sigma} \leq \frac{X}{\sigma} \leq \frac{a}{\sigma}\right] = \\ &= \Phi\left(\frac{a}{\sigma}\right) - \Phi\left(-\frac{a}{\sigma}\right) = \Phi\left(\frac{a}{\sigma}\right) - \left(1 - \Phi\left(\frac{a}{\sigma}\right)\right) = \\ &= 2\Phi\left(\frac{a}{\sigma}\right) - 1. \end{aligned}$$

---

Střední hodnota a rozptyl normálního rozdělení:

Pro  $Y$  s rozdělením  $N(0, 1)$  platí

$$EY = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} x e^{-\frac{x^2}{2}} dx = 0.$$

$$1 = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-\frac{x^2}{2}} dx .$$

Použijeme metodu per partes pro

$$\begin{aligned} u' &= 1 & v &= e^{-\frac{x^2}{2}} \\ u &= x & v' &= -xe^{-\frac{x^2}{2}} \end{aligned}$$

a dostaneme

$$1 = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \underbrace{\left[ xe^{-\frac{x^2}{2}} \right]_{-\infty}^{\infty}}_{=0} + \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} x^2 e^{-\frac{x^2}{2}} dx .$$

Odtud plyne, že

$$\text{var}(Y) = E(Y^2) = 1 .$$

---

Obecně:  $X$  má rozdělení  $N(\mu, \sigma^2)$

$$X = \sigma Y + \mu ,$$

a proto

$$EX = \sigma EY + \mu = \mu .$$

$$X^2 = \sigma^2 Y^2 + 2\mu\sigma Y + \mu^2$$

$$EX^2 = \sigma^2 + 0 + \mu^2.$$

$$\text{var}X = E(X^2) - (EX)^2 = \sigma^2 + \mu^2 - \mu^2 = \sigma^2.$$

Závěr:

$$\begin{aligned} EX &= \mu \\ \text{var}(X) &= \sigma^2. \end{aligned}$$

## kvantilová funkce a kvantily

$u_\alpha$  ...  $\alpha$ -kvantil  $N(0, 1)$ .

kvantilová funkce je inverzní funkce  $\Phi^{-1}$ .

Některé numerické hodnoty:

$$u_{0,5} = 0,$$

$$u_{0,95} = 1,644,$$

$$u_{0,975} = 1,95996$$

$$u_{0,999} = 3,09023$$

Pro  $\alpha \rightarrow 1$  jde  $u_\alpha \rightarrow \infty$ .

---

### 5.14. Tvrzení.

(i)  $u_{1-\alpha} = -u_\alpha$  pro všechna  $\alpha \in (0, 1)$ .

(ii) Pro  $\alpha$ -kvantil  $x_\alpha$  rozdělení  $N(\mu, \sigma^2)$  platí

$$x_\alpha = \mu + \sigma u_\alpha.$$

**5.15. Příklad.** Určete interval  $\langle -a, a \rangle$  tak, aby náhodná veličina  $Y$  s rozdělením  $N(0, 1)$  měla v tomto intervalu hodnotu s pravděpodobností 0,95.

$$a = u_{0,975} \doteq 1,96.$$

---

**Pravidlo  $3\sigma$**

Máme rozdělení  $X$  typu  $N(\mu, \sigma^2)$ . Určeme

$$P[|X - \mu| \leq 3\sigma].$$

**Řešení:**

$$\begin{aligned} P\left[\frac{|X - \mu|}{\sigma} \leq 3\right] &= \Phi(3) - \Phi(-3) = \\ &= 2\Phi(3) - 1 = 2 \cdot 0,99865 - 1 = 0,99730. \end{aligned}$$

Po třech  $\sigma$  zbývají asi tři promile případů.

**5.16. Příklad.** Pro oděvní továrnu je neziskové vyrábět šaty pro velmi malé a velmi velké muže. Záměr je nevyrábět pro 7,5% největších a 7,5% nejmenších mužů. Ví se, že výška mužů (v palcích) má rozdělení  $N(69, 2, 8^2)$ . Nalezněte největší a nejmenší výšku pro kterou vyrábět.

**Řešení**

$$u_{0,925} = 1,43953.$$

$$x_{0,925} = 69 + 2,8 \cdot 1,43953 = 73,03068$$

$$x_{0,075} = 69 - 2,8 \cdot 1,43953 = 64,96932$$



**5.17. Příklad.** Výsledky přijímacích zkoušek se řídí normálním rozdělením s rozptylem 100. Je přijato 30% uchazečů. Hranice pro přijetí je 85 bodů. Jaký je průměrný výsledek u zkoušky?

**Řešení:**

$$N(\mu, \sigma^2)$$

$$x_{0,7} = \mu + 10 \cdot u_{0,7}$$

$$\mu = 85 - 10 \cdot u_{0,7} = 85 - 10 \cdot 0,52440 \doteq 79,8.$$

---

**5.18. Příklad.** Máme rozdělení  $N(\mu, 0,5)$ . Jak zvolit střední hodnotu, aby

$$P[X \geq 2] = 0,01.$$

**Řešení:**

$$P\left[\frac{X - \mu}{\sqrt{0,5}} \geq \frac{2 - \mu}{\sqrt{0,5}}\right] = 0,01$$

$$\frac{2 - \mu}{\sqrt{0,5}} = u_{0,99}$$

$$\mu = 2 - \sqrt{0,5} \cdot u_{0,99} \doteq 0,355023643$$

## Exponenciální rozdělení

$$\text{Exp}(\lambda) \quad \lambda > 0$$

hustota:

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & x \geq 0 \\ 0 & x < 0. \end{cases}$$

distribuční funkce:

$$x \geq 0$$

$$F(x) = \int_0^x \lambda e^{-\lambda x} dx = 1 - e^{-\lambda x}.$$

funkce přežití:

$$P[X \geq x] = e^{-\lambda x}$$

Exponenciální rozdělení popisuje čas do první "poruchy" u systému "bez paměti"

Odvození:

Hledáme funkci přežití

$$R(t) = P[X \geq t]$$

tak, aby byly splněny následující předpoklady:

- (i)  $R(0) = 1$
  - (ii)  $P[X \geq t + h | X \geq t] = P[X \geq h]$  pro všechna  $x, h \geq 0$ .
  - (iii)  $R$  je diferencovatelná klesající funkce
- 

Z toho plyne:

$$P[X \geq t + h] = P[X \geq t] \cdot P[X \geq h].$$

$$R(t + h) = R(t)R(h)$$

$$\begin{aligned} \frac{R(t + h) - R(t)}{h} &= \frac{R(t)R(h) - R(t)}{h} = \\ &= R(t) \frac{R(h) - 1}{h} \end{aligned}$$

Limitním přechodem  $h \rightarrow 0+$  dostaneme

$$R'(t) = R(t) \cdot R'(0)$$

$$R(0) = 1$$

Diferenciální rovnice s počáteční podmínkou.

Označme

$$R'(0) = -\lambda \ (\lambda > 0).$$

Řešení (jediné):

$$\boxed{R(t) = e^{-\lambda t} .}$$

$R(t)$  tedy vede na exponenciální rozdělení.

Střední hodnotu a rozptyl získáme integrací (per partes)

$$E(X) = \frac{1}{\lambda}$$
$$var(X) = \frac{1}{\lambda^2}$$

$\lambda$  ... "intenzita poruch"

Příklady exponenciálního rozdělení:

- doba rozpadu atomu
- doba do registrace zákazníka
- doba do přiletu létavice v meteorickém roji

**5.19. Příklad.** Na přilet meteoritu se průměrně čeká deset minut. Jaká je pravděpodobnost, že budeme na "padající hvězdu" čekat dvě minuty?

**Řešení:**

$$\frac{1}{\lambda} = 10 \quad \lambda = 0,1$$

$$F(2) = 1 - e^{-2 \cdot 0,1} = 1 - e^{-0,2} \doteq 0,18127.$$

## 6 Transformace náhodných veličin

Nutnost přepočítat distribuční funkci. Například máme měření rychlosti a chceme ho přepočítat na energii.

Obecná úloha:  $X$  je náhodná veličina,  $h : \mathbb{R} \mapsto \mathbb{R}$

$$Y = h(X)$$

- Diskrétní náhodná veličina se vždy zobrazí na diskrétní

**6.1. Příklad.** Diskrétní rozdělení  $X$  s pravděpo-

dobnostní funkcí

-1	0	1
0,3	0,2	0,5

$Y = X^2 \dots$

1	0	1
0,3	0,2	0,5

$Y \dots$

0	1
0,2	0,8

Obecně stanovíme transformaci pomocí distribuční funkce:

$$Y = h(X)$$

$$F_Y(y) = P[h(X) \leq y]$$

---

**6.2. Příklad.** Rychlost molekul plynu má rozdělení  $N(0, 1)$ . Molekula má hmotnost  $m$ . Nalezněte distribuční funkci a hustotu energie částice.

$$X \sim N(0, 1)$$

$$Y = \frac{1}{2}mX^2$$

Nerovnice  $\frac{1}{2}mX^2 \leq y$  má řešení pouze pro  $y \geq 0$ .

$$y \geq 0$$

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P\left[\frac{1}{2}mX^2 \leq y\right] = P\left[X \in \left\langle -\sqrt{\frac{2}{m}y}, \sqrt{\frac{2}{m}y} \right\rangle\right] = \\ &= \Phi\left(\sqrt{\frac{2}{m}y}\right) - \Phi\left(-\sqrt{\frac{2}{m}y}\right) = 2\Phi\left(\sqrt{\frac{2}{m}y}\right) - 1. \end{aligned}$$



Hustota je pro  $y > 0$  derivací distribuční funkce:

$$g(y) = 2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{2}{m}y} \cdot \sqrt{\frac{2}{m}} \cdot \frac{1}{2\sqrt{y}} = \frac{1}{\sqrt{m\pi y}} e^{-\frac{y}{m}}$$

Pro  $y \leq 0$  je  $g(y) = 0$ .

---

Důležitý je případ lineární transformace.

$$Y = aX + b, a \neq 0$$

$a > 0$

$$F_Y(y) = P[aX + b \leq y] = P\left[X \leq \frac{y-b}{a}\right] = F_X\left(\frac{y-b}{a}\right).$$

$a < 0$

$$F_Y(y) = P[aX + b \leq y] = P\left[X \geq \frac{y-b}{a}\right] = 1 - F_X\left(\frac{y-b}{a}\right).$$

Užitečné je aplikovat toto pravidlo na spojité rozdělení

**6.3. Tvrzení.** *Je-li  $X$  spojitá náhodná veličina s hustotou  $f(x)$ , pak náhodná veličina*

$$Y = aX + b, \quad a \neq 0$$

*je spojitá a má hustotu*

$$g(y) = \frac{1}{|a|} f\left(\frac{y-b}{a}\right).$$

Důkaz:

$$a > 0$$

$$F_Y(y) = F\left(\frac{y-b}{a}\right)$$

Derivací podle  $y$ :

$$g(y) = \frac{1}{a} f\left(\frac{y-b}{a}\right).$$

$$a < 0$$

$$F_Y(y) = 1 - F\left(\frac{y-b}{a}\right)$$

Derivací podle  $y$ :

$$g(y) = -\frac{1}{a}f\left(\frac{y-b}{a}\right).$$

---

**6.4. Příklad.**  $X$  má rovnoměrné rozdělení na intervalu  $\langle 0, 3 \rangle$ . Určete hustotu

$$Y = 2X + 1$$

$$g(y) = \frac{1}{2}f\left(\frac{y-1}{2}\right).$$

$$\frac{y-1}{2} \in \langle 0, 3 \rangle \iff y \in \langle 1, 7 \rangle .$$

$$g(y) = \begin{cases} 1/6 & y \in \langle 1, 7 \rangle \\ 0 & \text{jinak} \end{cases}$$

$Y$  má rovnoměrné rozdělení na intervalu  $\langle 1, 7 \rangle$ .

**6.5. Příklad.**  $Y = -X$ , kde  $X$  má rozdělení  $N(0, 1)$ .

$$g(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(-y)^2}{2}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}}$$

$Y$  má také rozdělení  $N(0, 1)$ .

---

**6.6. Příklad.**  $X$  má rozdělení  $Exp(1)$ . Určete rozdělení  $-X$ .

$$g(y) = f(-y)$$

$$g(y) = \begin{cases} e^y & y \leq 0 \\ 0 & y > 0. \end{cases}$$

---

## Nelineární transformace náhodné veličiny

Předpoklady:  $X$  má hustotu  $f(x)$  soustředěnou na intervalu  $I$  a  $h$  je rostoucí diferencovatelná funkce definovaná na  $I$ , jejíž obor hodnot je interval  $J$ .

$$Y = h(X)$$

Pro  $y \notin J$  bude hustota nulová.

Pro  $y \in J$

$$F_Y(y) = \int_{-\infty}^{h^{-1}(y)} f(x) dx$$

Substituce:  $t = h(x)$ ,  $x = h^{-1}(t)$ ,  $dt = h'(x) dx$ .

$$F_Y(y) = \int_{-\infty}^y f(h^{-1}(t)) \frac{dt}{h'(h^{-1}(t))}$$

Podobně lze postupovat v případě, kdy  $h$  je klesající, nebo je možno použít  $-(-h)$ .

Závěr:

$$g(y) = \frac{f(h^{-1}(y))}{|h'(h^{-1}(y))|}.$$

pro  $y \in J$  a nula jinak.

---

### 6.7. Příklad. Logaritmicko-normální rozdělení

$$Y = e^X,$$

kde  $X$  má rozdělení  $N(\mu, \sigma^2)$ .

$$h(x) = e^x, \quad h^{-1}(x) = \ln x, \quad J = h(\mathbb{R}) = (0, \infty).$$

$$g(y) = \frac{f(\ln y)}{e^{\ln y}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(\ln y - \mu)^2}{2\sigma^2}} \frac{1}{y},$$

pro  $y > 0$ ; a nula jinak.

K výpočtu střední hodnoty transformované veličiny nepotřebujeme znát rozdělení transformace:

**6.8. Věta.** *Předpokládejme, že  $X$  je náhodná veličina a  $Y = h(X)$ . Pak*

$$(i) \quad E(Y) = \sum_{i \in I} h(x_i) p_i,$$

*je-li  $X$  diskrétní náhodná veličina s pravděpodobnostní funkcí  $(x_i, p_i)_{i \in I}$ .*

$$(ii) \quad E(Y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) h(x) dx$$

*je-li  $X$  spojitá náhodná veličina s hustotou  $f(x)$ .*

Důkaz:

(i)  $h(Y)$  má (včetně násobnosti) pravděpodobnostní funkci  $(h(x_i), p_i)_{i \in I}$ , a proto

$$E(Y) = \sum_{i \in I} h(x_i) p_i.$$

(ii) je spojitou verzí.

---

**6.9. Příklad.** Určete střední hodnotu třetí mocniny rozdělení  $Exp(1)$ .

$$E(Y) = \int_0^{\infty} x^3 e^{-x} dx = 6.$$



## 7 Náhodné vektory

Značení:  $\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{C}^n$

**7.1. Definice.** Necht'  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  je pravděpodobnostní prostor. Zobrazení  $\mathbf{X} : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$

$$\mathbf{X}(\omega) = (X_1(\omega), X_2(\omega), \dots, X_n(\omega)),$$

kde  $X_1, \dots, X_n$  jsou náhodné veličiny na  $\Omega$ , se nazývá *náhodný vektor*. Veličiny  $X_1, \dots, X_n$  se nazývají *marginální rozdělení vektoru  $X$* .

---

Nestačí znát marginální distribuční funkce, ale distribuční funkci sdruženou.

Značení:

$$[\mathbf{X} \leq \mathbf{x}] = [X_1 \leq x_1 \wedge X_2 \leq x_2 \wedge \dots \wedge X_n \leq x_n].$$

**7.2. Definice.** Je-li  $\mathbf{X} : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$  náhodný vektor, pak distribuční funkci  $F_{\mathbf{X}} : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  definujeme jako

$$F_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}) = P[\mathbf{X} \leq \mathbf{x}].$$

**7.3. Příklad.**  $X$  má distribuční funkci  $F$ . Určete distribuční funkci náhodného vektoru

$$\mathbf{X} = (X, X)$$

$$\begin{aligned} F_{\mathbf{X}}(x, y) &= P[X \leq x \wedge X \leq y] = \\ &= P[X \leq \min(x, y)] = F(\min(x, y)) \end{aligned}$$

---

Pomocí distribuční funkce spočítáme všechny relevantní pravděpodobnosti:

např.

$$\mathbf{X} = (X, Y)$$

$$\begin{aligned} P[(a < X \leq b) \wedge (c < Y \leq d)] &= \\ &= F_{\mathbf{X}}(b, d) - F_{\mathbf{X}}(a, d) - F_{\mathbf{X}}(b, c) + F_{\mathbf{X}}(a, c). \end{aligned}$$

---

Základní vlastnosti vícerozměrné distribuční funkce:

**7.4. Věta.** *Je-li  $F(x_1, \dots, x_n)$  sdružená distribuční funkce náhodných veličin  $X_1, \dots, X_n$ , pak*

- (i)  $\lim_{x_1 \rightarrow \infty, x_2 \rightarrow \infty, \dots, x_n \rightarrow \infty} F(x_1, \dots, x_n) = 1$
- (ii)  $\lim_{x_1 \rightarrow -\infty, x_2 \rightarrow -\infty, \dots, x_n \rightarrow -\infty} F(x_1, \dots, x_n) = 0$
- (iii)  $F$  je zprava spojitá a neklesající v každé proměnné.

---

Tyto vlastnosti nestačí k tomu, aby  $F$  byla distribuční funkcí. Musí splňovat složitější podmínku pro hodnoty ve vrcholech vícerozměrných intervalů.

---

Jak spočítat marginální rozdělení vektoru

$$\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)?$$

$$F_{X_1}(x) = \lim_{x_2 \rightarrow \infty, x_3 \rightarrow \infty, \dots, x_n \rightarrow \infty} F_{\mathbf{X}}(x, x_2, x_3, \dots, x_n).$$

**7.5. Příklad.**  $\mathbf{X}$  má rovnoměrné rozdělení na jednotkovém kruhu se středem v počátku. Nalezněte marginální rozdělení.

$$\mathbf{X} = (X, Y)$$

Pro  $-1 < x < 1$ .

$$\begin{aligned} F_X(x) &= \frac{2}{\pi} \int_{-1}^x \sqrt{1-t^2} dt = \frac{2}{\pi} \left[ \frac{1}{2} t \sqrt{1-t^2} + \frac{1}{2} \arcsin t \right]_{-1}^x = \\ &= \frac{x\sqrt{1-x^2}}{\pi} + \frac{\arcsin x}{\pi} + \frac{1}{2}. \end{aligned}$$

---

**7.6. Definice.** Náhodný vektor se nazývá diskrétní, jestliže všechny jeho složky mají diskrétní rozdělení.

Diskrétní vektor je dán pravděpodobnostní funkcí:

$$(\mathbf{x}_1, p_1); (\mathbf{x}_2, p_2); (\mathbf{x}_3, p_3), \dots$$

$$p_i > 0, \quad \sum_{i=1}^n p_i = 1.$$

---

**7.7. Příklad.** Pravděpodobnost soustředěná ve vrcholech čtverce:

$$\begin{aligned}P[\mathbf{X} = (0, 0)] &= 1/8, & P[\mathbf{X} = (0, 1)] &= 1/4, \\P[\mathbf{X} = (1, 0)] &= 1/8, & P[\mathbf{X} = (1, 1)] &= 1/2\end{aligned}$$

tabulka:

$Y/X$	0	1
0	1/8	1/4
1	1/8	1/2

Diskrétní rozdělení pro  $X$

$$P[X = 0] = 1/8 + 1/4 = 3/8$$

$$P[X = 1] = 1/8 + 1/2 = 5/8$$

$X \sim A(5/8)$ .

Podobně  $Y \sim A(3/4)$ .

- Distribuční funkce diskrétního vektoru je po částech konstantní.

- Má-li  $\mathbf{X}$  diskrétní rozdělení je

$$P[\mathbf{X} \in A] = \sum_{\{i \mid \mathbf{x}_i \in A\}} p_i.$$

- Marginální rozdělení diskrétního rozdělení má pravděpodobnostní funkci

$$P[X_1 = a] = \sum_{\{i \mid \mathbf{x}_i \in A\}} p_i,$$

kde  $A = \{\mathbf{x}_i \mid (\mathbf{x}_i)_1 = a\}$ .

**7.8. Definice.** Necht  $f(x_1, \dots, x_n) \geq 0$  je funkce definovaná na  $\mathbb{R}^n$  s

$$\int_{\mathbb{R}^n} f(\mathbf{x}) d\mathbf{x} = 1.$$

Náhodný vektor  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$  má *spojité rozdělení s hustotou*  $f$ , jestliže

$$F_{\mathbf{X}}(x_1, \dots, x_n) = \int_{-\infty}^{x_1} \int_{-\infty}^{x_2} \cdots \int_{-\infty}^{x_n} f(t_1, \dots, t_n) dt_1 \cdots dt_n.$$

•

$$f(x_1, \dots, x_n) = \frac{\partial^n F_{\mathbf{X}}(x_1, \dots, x_n)}{\partial x_1 \partial x_2 \cdots \partial x_n}$$

v bodech spojitosti funkce  $f$

•

$$P[\mathbf{X} \in A] = \int_A f(\mathbf{x}) d\mathbf{x}.$$

Například:  $\mathbf{X} = (X, Y)$

$$P[X \in (a, b > \wedge Y \in (c, d >] = \int_a^b \int_c^d f(x, y) dx dy.$$

**7.9. Příklad.** Rovnoměrné rozdělení na jednotkové kouli se středem v počátku má hustotu

$$f(x, y, z) = \begin{cases} \frac{1}{4/3\pi} & \text{pro } x^2 + y^2 + z^2 \leq 1 \\ 0 & \text{jinak} \end{cases}$$

---

**7.10. Příklad.** Dvourozměrná distribuční funkce

$$F(x, y) = \begin{cases} (1 - e^{-x})(1 - e^{-y}) & \text{je-li } x, y > 0 \\ 0 & \text{jinak} \end{cases}$$

Pro  $x, y > 0$

$$\begin{aligned} f(x, y) &= \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} (1 - e^{-x})(1 - e^{-y}) = \\ &= e^{-x} e^{-y}. \end{aligned}$$

(Jinak je  $f(x, y)$  nulová.) Je správně neboť

$$f(x, y) = \int_0^{\infty} \int_0^{\infty} e^{-x} e^{-y} = 1.$$

---



Marginální rozdělení:

$\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$  má hustotu  $f(x_1, \dots, x_n)$ .

Pak  $X_1$  má distribuční funkci:

$$\begin{aligned} F_{X_1}(x) &= \int_{-\infty}^x \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty}}_{(n-1) \times} f(t_1, \dots, t_n) dt_1 \cdots dt_n = \\ &= \int_{-\infty}^x \left( \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty}}_{(n-1) \times} f(t_1, \dots, t_n) dt_2 \cdots dt_n \right) dt_1 \end{aligned}$$

Hustota tedy bude

$$f_{X_1}(x) = \underbrace{\int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty}}_{(n-1) \times} f(x, t_2, \dots, t_n) dt_2 \cdots dt_n.$$

---

### 7.11. Příklad. Dvourozměrné Gaussovo rozdělení

hustota:

$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}}.$$

$$X, Y \sim N(0, 1)$$

$$F_{\mathbf{X}}(x, y) = \Phi(x)\Phi(y).$$

Např.

$$P[X \leq 3 \wedge Y \leq 5] = \Phi(3)\Phi(5) = 0,9986498158.$$

Jaká je pravděpodobnost, že  $(X, Y) \in A$ , kde  $A$  je mezikruží

$$A = \{(x, y) \mid 4 \leq x^2 + y^2 \leq 9\}?$$

$$P = \frac{1}{2\pi} \int \int_A e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx dy$$

Substituce:

$$x = \varrho \sin \varphi, y = \varrho \cos \varphi,$$

$$\text{Jakobián: } dx dy = \varrho d\varrho d\varphi.$$

$$P = \frac{1}{2\pi} \int_0^{2\pi} \int_2^3 e^{-\varrho^2/2} \varrho d\varrho d\varphi = \\ = \frac{1}{2\pi} 2\pi [-e^{-\varrho^2/2}]_2^3 = e^{-2} - e^{-9/2} = 0,12422.$$

---

## Nezávislost náhodných veličin

**7.12. Definice.** Náhodné veličiny  $X_1, \dots, X_n$  na pravděpodobnostním prostoru  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$  jsou *nezávislé*, jestliže sdružená distribuční funkce vektoru

$$\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$$

je součinem marginálních distribučních funkcí.

---

**7.13. Tvrzení.** *Náhodné veličiny  $X_1, \dots, X_n$  jsou nezávislé právě tehdy když*

$$\begin{aligned} P[(X_1 \in I_1) \wedge (X_2 \in I_2) \wedge \dots \wedge (X_n \in I_n)] &= \\ &= P[X_1 \in I_1] \cdot P[X_2 \in I_2] \cdot \dots \cdot P[X_n \in I_n] \end{aligned}$$

*pro všechny možné výběry intervalů  $I_1, \dots, I_n \subset \mathbb{R}$ .*

---

Zdůvodnění pro  $\mathbf{X} = (X, Y)$ , kde  $X, Y$  jsou nezávislé :

$$\begin{aligned} P[X \in (a, b] \wedge Y \in (c, d]] &= \\ &= F_{\mathbf{X}}(b, d) - F_{\mathbf{X}}(a, d) - F_{\mathbf{X}}(b, c) + F_{\mathbf{X}}(a, c) = \\ &= F_X(b)F_Y(d) - F_X(a)F_Y(d) - F_X(b)F_Y(c) + F_X(a)F_Y(c) = \\ &= (F_X(b) - F_X(a))(F_Y(d) - F_Y(c)). \end{aligned}$$

---

**7.14. Příklad.**  $\mathbf{X} = (X, Y)$  je rovnoměrné rozdělení na čtverci  $\langle 0, 1 \rangle \times \langle 0, 1 \rangle$ . Pak  $X$  a  $Y$  jsou nezávislé:

$$0 \leq x, y \leq 1$$

$$F_{\mathbf{X}}(x, y) = xy = F_X(x) \cdot F_Y(y)$$

**7.15. Tvrzení.** Diskrétní náhodné veličiny

$X_1, \dots, X_n$  jsou nezávislé právě tehdy když všechny jevy

$$[X_1 = x_1], [X_2 = x_2], \dots, [X_n = x_n],$$

kde  $x_1, \dots, x_n \in \mathbb{R}$ , jsou nezávislé.

---

**7.16. Příklad.** Pravděpodobnost soustředěná ve vrcholech čtverce:

$$P[\mathbf{X} = (0, 0)] = 1/8, \quad P[\mathbf{X} = (0, 1)] = 1/4,$$
$$P[\mathbf{X} = (1, 0)] = 1/8, \quad P[\mathbf{X} = (1, 1)] = 1/2$$

tabulka:

$Y/X$	0	1
0	1/8	1/4
1	1/8	1/2

$X$  a  $Y$  nejsou nezávislé, protože

$$P[X = 0 \wedge Y = 0] = 1/8 \neq P[X = 0]P[Y = 0] = 3/8 \cdot 1/4.$$

$$\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$$

náhodné veličiny v Bernoulliově schématu. Tyto veličiny jsou nezávislé.

Binomické rozdělení  $Bi(n, p)$  je součtem  $n$  nezávislých alternativních rozdělení  $A(p)$ .

**7.17. Tvrzení.** *Spojité vícerozměrné rozdělení je rozdělení nezávislých veličin právě tehdy když sdružená hustota je součinem hustot marginálních.*

Důvod: hustota je derivací distribuční funkce.

---

**7.18. Příklad.** Je-li  $(X, Y)$  rovnoměrné rozdělení na jednotkovém kruhu, pak  $X$  a  $Y$  nejsou nezávislé, protože součin marginálních hustot je nenulový v každém bodě čtverce  $\langle 0, 1 \rangle \times \langle 0, 1 \rangle$ .

---

**7.19. Příklad.**  $X$  a  $Y$  jsou nezávislé náhodné veličiny s rozděleními  $N(0, \sigma_1^2)$ ,  $N(0, \sigma_2^2)$ . Jaká je hustota součinu?

$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2} e^{-\frac{x^2}{2\sigma_1^2} - \frac{y^2}{2\sigma_2^2}}$$

Gaussovská plocha.

---

charakteristiky nezávislých veličin:

**7.20. Věta.** Jsou-li  $X_1, \dots, X_n$  nezávislé náhodné veličiny na pravděpodobnostním prostoru  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ , pak

$$E(X_1 X_2 \cdots X_n) = E(X_1) E(X_2) \cdots E(X_n).$$

---

Důkaz: pro diskrétní rozdělení

$X$  má pravděpodobnostní funkci  $(x_i, p_i)_{i \in I}$

$Y$  má pravděpodobnostní funkci  $(y_j, p_j)_{j \in J}$

$$\begin{aligned} E(XY) &= \sum_{i \in I, j \in J} x_i y_j P[X = x_i \wedge Y = y_j] = \\ &= \sum_{i \in I, j \in J} x_i y_j P[X = x_i] P[Y = y_j] = \\ &= \left( \sum_{i \in I} x_i P[Y = x_i] \right) \cdot \left( \sum_{j \in J} y_j P[Y = y_j] \right) = \\ &= E(X) E(Y) \end{aligned}$$



**7.21. Věta.** Jsou-li  $X_1, \dots, X_n$  nezávislé náhodné veličiny na pravděpodobnostním prostoru  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ , pak

$$\boxed{\text{var}(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = \text{var}(X_1) + \text{var}(X_2) + \dots + \text{var}(X_n).}$$

---

Důkaz pro  $n = 2$

Víme, že  $E(X_1 X_2) = E(X_1)E(X_2)$ .

$$\begin{aligned} \text{var}(X_1 + X_2) &= E[(X_1 + X_2)^2] - (E(X_1) + E(X_2))^2 = \\ &= E(X_1^2) + E(X_2^2) + 2E(X_1 X_2) - \\ &\quad - (E(X_1))^2 - (E(X_2))^2 - 2E(X_1)E(X_2) = \\ &= E(X_1^2) - (E(X_1))^2 + E(X_2^2) - (E(X_2))^2 = \\ &= \text{var}(X_1) + \text{var}(X_2). \end{aligned}$$

**7.22. Příklad.** Pro  $X$  s rozdělením  $Bi(n, p)$  a  $Y$  s rozdělením  $A(p)$  platí

$$\text{var}(X) = n \text{var}(Y) = np(1 - p).$$

---

### Funkce nezávislých náhodných veličin

**7.23. Příklad.** Doba kdy lano vydrží zátěž se řídí exponenciálním rozdělením  $Exp(1)$ . Dvě lana zapojíme a) paralelně b) sériově. Určete rozdělení doby po kterou systém lan vydrží v obou případech a stanovte střední hodnotu těchto náhodných veličin.

$X$  a  $Y$  jsou nezávislé náhodné veličiny s rozdělením  $Exp(1)$ .

a)  $Z_{par} = \max(X, Y)$

b)  $Z_{serie} = \min(X, Y)$ .

a) paralelně

Distribuční funkce je nulová pro  $t < 0$ . Pro  $t > 0$  je

$$F_{Z_{par}} = (1 - e^{-t})(1 - e^{-t}) = (1 - e^{-t})^2$$

Hustota pro  $t > 0$ :

$$f(t) = 2(1 - e^{-t})e^{-t}$$

Střední hodnota

$$EZ_{par} = 2 \int_0^{\infty} te^{-t} dt - 2 \int_0^{\infty} te^{-2t} dt = 1,5.$$

a) sériově

Distribuční funkce je nulová pro  $t < 0$ . Pro  $t > 0$  je

$$F_{Z_{par}} = 1 - e^{-t}e^{-t} = 1 - e^{-2t}$$

Hustota pro  $t > 0$ :

$$g(t) = 2e^{-2t}$$

Střední hodnota

$$EZ_{serie} = 2 \int_0^{\infty} e^{-2t} dt = 0,5.$$

## Rozdělení součtu spojitých nezávislých náhodných veličin

$$Z = X + Y,$$

kde  $X$  a  $Y$  jsou nezávislé,  $X$  má hustotu  $f(x)$  a  $Y$  má hustotu  $g(y)$ .

Úlohou je stanovit hustotu náhodné veličiny  $Z$ .

Sdružená hustota vektoru  $(X, Y)$  je funkce

$$h(x, y) = f(x)g(y).$$

$$\begin{aligned} P[Z \leq z] &= P[X+Y \leq z] = \iint_{\{(x,y) \mid x+y \leq z\}} f(x)g(y) \, dx dy = \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \left( \int_{-\infty}^{z-x} f(x)g(y) \, dy \right) dx. \end{aligned}$$

Substituce ve vnitřním integrálu

$$y = v - x, \, dv = dy$$

$$\begin{aligned}
&= \int_{-\infty}^{\infty} \left( \int_{-\infty}^z f(x) g(v-x) dv \right) dx = \\
&= \int_{-\infty}^z \underbrace{\left( \int_{-\infty}^{\infty} f(x) g(v-x) dx \right)}_{\text{hustota } h(v)} dv
\end{aligned}$$

Závěr: Hustota součtu  $X + Y$  je funkce

$$h(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x) g(y-x) dx.$$

Terminologie : funkce  $h$  je konvolutivní součin funkcí  $f$  a  $g$ .

**7.24. Příklad.** Čas do první poruchy daného zařízení se řídí exponenciálním zákonem  $Exp(\lambda)$ . Náhodná veličina  $Z$  je čas do druhé poruchy. Určete její hustotu.

$$Z = X + Y,$$

kde  $X$  a  $Y$  jsou nezávislé s rozdělením  $Exp(\lambda)$ .  
Hustota  $h(y)$  je

$$\begin{aligned} h(y) &= \int_{-\infty}^{\infty} f(x)g(y-x) dx = \int_0^y \lambda e^{-\lambda x} \lambda e^{-\lambda(y-x)} dx = \\ &= \lambda^2 e^{-\lambda y} \int_0^y dx = \lambda^2 y e^{-\lambda y} \end{aligned}$$

pro  $y \geq 0$  a nula jinak.

**7.25. Příklad.** Souprava metra přijíždí kdykoliv během jedné minuty. Dvakrát přestupujeme. Jaká je hustota čekací doby? Která hodnota je nejvíc preferována?

$$Z = X + Y,$$

kde  $X$  a  $Y$  jsou nezávislé náhodné veličiny s rozdělením  $R < 0, 1 >$ .

$$h(y) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x)g(y-x) dx,$$

kde  $f$  a  $g$  jsou charakteristické funkce intervalu  $< 0, 1 >$ .

Tento integrál je délkou průniku intervalu  $< 0, 1 >$  s intervalem  $< y - 1, y >$ . Tedy

$$h(y) = \begin{cases} 0 & y \leq 0 \\ y & 0 \leq y \leq 1 \\ 2 - y & 1 \leq y \leq 2 \\ 0 & y \geq 2 \end{cases}$$

Trojúhelníkové rozdělení, preferována je čekací doba 1.



## 8 Kovariance a korelace náhodných vektorů

Je-li  $\mathbf{X}$  náhodný vektor, je vektor středních hodnot vektor

$$E\mathbf{X} = (EX_1, EX_2, \dots, EX_n).$$

Nepopisuje interakci mezi náhodnými veličinami.

**8.1. Definice.** Nechtě  $X$  a  $Y$  jsou náhodné veličiny na pravděpodobnostním prostoru  $(\Omega, \mathcal{A}, P)$ , které mají rozptyl. *Kovariance* náhodných veličin  $X$  a  $Y$  je definována

$$\text{cov}(X, Y) = E[(X - EX)(Y - EY)].$$

- $cov(X, X) = var(X)$
- $cov(X, Y) = cov(Y, X)$
- $cov(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y) :$

$$E[(X - EX)(Y - EY)] = E(XY) - 2EX \cdot EY + EX \cdot EY = \\ = E(XY) - E(X)E(Y)$$

---

Pro výpočet potřebujeme:

1. Diskrétní vektor  $(X, Y)$  s pravděpodobnostní funkcí  $((x_i, y_i); p_i)_{i \in I}$ .

$$EX = \sum_{i \in I} x_i p_i$$

$$EY = \sum_{i \in I} y_i p_i$$

$$E(XY) = \sum_{i \in I} x_i y_i p_i$$


---

1. Spojitý vektor  $(X, Y)$  se sdruženou hustotou  $f(x, y)$ .

$$EX = \int_{\mathbb{R}^2} xf(x, y) dx dy$$

$$EY = \int_{\mathbb{R}^2} yf(x, y) dx dy$$

$$E(XY) = \int_{\mathbb{R}^2} xyf(x, y) dx dy$$

---

**8.2. Příklad.**  $X$  má rovnoměrné rozdělení na intervalu  $\langle 0, 1 \rangle$ . Určete  $cov(X, X^2)$ .

$$cov(X, X^2) = EX^3 - EX \cdot EX^2$$

$$EX^3 = \int_0^1 x^3 dx = \frac{1}{4}$$

$$EX^2 = \int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{3} \quad EX = \frac{1}{2}.$$

$$cov(X, X^2) = \frac{1}{4} - \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{12}.$$

**8.3. Příklad.**  $\mathbf{X} = (X, Y)$  má rovnoměrné rozdělení na jednotkovém kruhu. Stanovte  $cov(X, Y)$ .

$$EX = \iint_K x \, dx dy = 0$$

$$E(XY) = \iint_K xy \, dx dy = 0.$$

$$cov(X, Y) = 0.$$

**8.4. Věta.** Jsou-li  $X$  a  $Y$  nezávislé náhodné veličiny je  $cov(X, Y) = 0$ .

Důkaz:

Jsou-li  $X$  a  $Y$  nezávislé, pak  $E(XY) = EX \cdot EY$ .

---

Veličiny  $X, Y$  souřadnice rovnoměrného rozdělení na jednotkovém kruhu mají nulovou kovarianci, a přesto nejsou nezávislé.

---

Normování náhodné veličiny  $X : \frac{X-EX}{\sqrt{varX}}$  má nulovou střední hodnotu a jednotkový rozptyl.

$$cov\left(\frac{X-EX}{\sqrt{varX}}, \frac{Y-EY}{\sqrt{varY}}\right) = \frac{cov(X, Y)}{\sqrt{varX}\sqrt{varY}}.$$

---

**8.5. Definice.** Předpokládejme, že  $X$  a  $Y$  jsou náhodné veličiny s nenulovým rozptylem. *Korelace*  $\varrho(X, Y)$  je definována vztahem

$$\varrho(X, Y) = \frac{cov(X, Y)}{\sqrt{varX}\sqrt{varY}}.$$

**8.6. Příklad.**  $(X, Y)$  má diskrétní rozdělení s pravděpodobnostní funkcí

$$((x_1, y_1), 1/3); ((x_2, y_2), 1/3); ((x_3, y_3), 1/3);$$

Předpokládejme dále, že

$$x_1 + x_2 + x_3 = 0 \quad y_1 + y_2 + y_3 = 0.$$

$$\begin{aligned} \operatorname{cov}(X, Y) &= \frac{\frac{1}{3}x_1y_1 + \frac{1}{3}x_2y_2 + \frac{1}{3}x_3y_3}{\sqrt{\frac{1}{3}(x_1^2 + x_2^2 + x_3^2)}\sqrt{\frac{1}{3}(y_1^2 + y_2^2 + y_3^2)}} = \\ &= \frac{x_1y_1 + x_2y_2 + x_3y_3}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2}\sqrt{y_1^2 + y_2^2 + y_3^2}} = \cos \varphi, \end{aligned}$$

kde  $\varphi$  je úhel mezi vektory

$\mathbf{x} = (x_1, x_2, x_3)$  a  $\mathbf{y} = (y_1, y_2, y_3)$ .

Pokud je tedy  $\operatorname{cov}(X, Y) = 1$  je  $\mathbf{y}$  kladným násobkem  $\mathbf{x}$ , pokud je  $\operatorname{cov}(X, Y) = -1$  je  $\mathbf{y}$  záporným násobkem  $\mathbf{x}$

**8.7. Věta.** Pro korelaci  $\rho(X, Y)$  náhodných veličin  $X$  a  $Y$  platí

$$|\rho(X, Y)| \leq 1.$$

Přitom  $\rho(X, Y) = 1$  právě tehdy když hodnoty  $X$  a  $Y$  leží s pravděpodobností 1 na jedné přímce s kladnou směrnici.

$\rho(X, Y) = -1$  právě tehdy když hodnoty  $X$  a  $Y$  leží s pravděpodobností 1 na jedné přímce se zápornou směrnici.

Důkaz:

Pro všechna  $t \in \mathbb{R}$  máme

$$\begin{aligned} 0 \leq \text{var} \left( \frac{X - EX}{\sqrt{\text{var}X}} + t \frac{Y - EY}{\sqrt{\text{var}Y}} \right) &= \\ &= 1 + 2t\rho(X, Y) + t^2. \quad (2) \end{aligned}$$

Diskuse kvadratického výrazu:

$$4\rho^2(X, Y) - 4 \leq 0$$

a tedy

$$|\rho(X, Y)| \leq 1.$$

Předpokládejme, že  $cov(X, Y) = 1$ . Pak v nerovnosti (2) nastane rovnost a to může nastat právě když  $t = -1$ . Dosazením  $t = -1$  pak vede k

$$\frac{X - EX}{\sqrt{varX}} - \frac{Y - EY}{\sqrt{varY}} = konst.$$

Tedy

$$Y = \frac{\sqrt{varY}}{\sqrt{varX}} \cdot X + konst.$$

---

$\rho(X, Y)$  je míra lineární závislosti  $X$  a  $Y$ .



## 9 Asymptotické vlastnosti náhodných veličin

Větou asymptotického typu byla již věta Poissonova: binomické rozdělení s počtem pokusů jdoucím k nekonečnu a střední hodnotou jdoucí k  $\lambda$  se blíží Poissonově rozdělení  $Po(\lambda)$ .

Základní otázka: Co se děje s  $Bi(n, p)$ , jestliže  $n \rightarrow \infty$  a  $p$  se nemění?

Orientační odhady poskytuje Čebyševova nerovnost.

### 9.1. Věta. Čebyševova nerovnost

*Nehť  $X$  je náhodná veličina s  $E(X^2) < \infty$ . Potom platí*

$$P[|X| \geq \varepsilon] \leq \frac{E(X^2)}{\varepsilon^2}.$$

*Speciálně, má-li  $X$  rozptyl, pak*

$$P[|X - EX| \geq \varepsilon] \leq \frac{\text{var}(X)}{\varepsilon^2}.$$

Důkaz pro spojité rozdělení s hustotou  $f(x)$ .

$$P[|X| \geq \varepsilon] = \int_{\{x \mid |x| \geq \varepsilon\}} f(x) dx$$

$$\begin{aligned} E(X^2) &= \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f(x) dx = \int_{\{x \mid |x| \geq \varepsilon\}} x^2 f(x) dx + \int_{-\varepsilon}^{\varepsilon} x^2 f(x) dx \geq \\ &\geq \int_{\{x \mid |x| \geq \varepsilon\}} \varepsilon^2 f(x) dx = \varepsilon^2 P[|X| \geq \varepsilon]. \end{aligned}$$

---

**9.2. Důsledek.** Je-li  $X_n$  náhodná veličina s rozdělením  $Bi(n, p)$ , pak pro každé  $\varepsilon > 0$  platí

$$P\left[\left|\frac{X_n}{n} - p\right| \geq \varepsilon\right] \rightarrow 0 \quad \text{pro } n \rightarrow \infty.$$

Důkaz:

$$E\left(\frac{X_n}{n}\right) = \frac{np}{n} = p$$

$$\text{var}\left(\frac{X_n}{n}\right) = \frac{1}{n^2}np(1-p) \leq \frac{1}{4n}$$

Dle Čebyševovy nerovnosti

$$P\left[\left|\frac{X_n}{n} - p\right| \geq \varepsilon\right] \leq \frac{\text{var}\left(\frac{X_n}{n}\right)}{\varepsilon^2} \leq \frac{1}{4n\varepsilon^2}.$$

**9.3. Příklad.** Kolika respondentů je třeba se zeptat, abychom odhadli volební preference  $p$  s tolerancí 1% s pravděpodobností alespoň 90% ?

$n$  ... počet osob

$X_n$  ...  $Bi(n, p)$  (počet osob volících danou stranu)

$p \approx \frac{X_n}{n}$  (aproximace)

Chceme:

$$P\left[\left|\frac{X_n}{n} - p\right| < 0,01\right] \geq 0,9.$$

Nebo-li

$$P\left[\underbrace{\left|\frac{X_n}{n} - p\right| \geq 0,01}_{\leq \frac{1}{4n(0,01)^2}}\right] \leq 0,1$$

$$\frac{1}{4n(0,01)^2} \leq 0,1$$

$$n \geq \frac{10^5}{4} = 25000.$$

Je pesimistický, nicméně jistý horní odhad.

#### 9.4. Věta. Centrální limitní věta

*Nehť  $X_1, X_2, X_3, \dots$  je posloupnost nezávislých náhodných veličin, pro které platí*

$$EX_i = \mu, \quad \text{var}X_i = \sigma^2, \quad E|X_i|^3 < \infty.$$

*pro všechna  $i \in \mathbb{N}$ . Pro veličinu  $S_n$  (normovaný součet),*

$$S_n = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n - n\mu}{\sqrt{n}\sigma},$$

*platí*

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

*pro všechna  $x \in \mathbb{R}$ .*

Tedy  $X_1 + X_2 + \dots + X_n$  má přibližně rozdělení  $N(n\mu, n\sigma^2)$ .

### 9.5. Věta. Moaivrova-Laplaceova věta

Pro náhodnou veličinu  $X_n$  s rozdělením  $Bi(n, p)$  platí

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left[ \frac{X_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq x \right] = \Phi(x)$$

pro každé  $x \in \mathbb{R}$ .

Důkaz:

Binomické rozdělení je součtem nezávislých alternativních rozdělení.

---

$$Bi(n, p) \approx N(np, np(1-p))$$

Empirické pravidlo pro velikost  $n$  :

$$np \geq 5, n(1-p) \geq 5.$$

---

**9.6. Příklad.** 250 krát hodíme symetrickou mincí. Určete pravděpodobnost, že rub padne 100 až 150 krát.

$$\frac{X_{250} - 125}{\sqrt{250 \cdot 0,25}} \approx N(0, 1)$$

$$\begin{aligned} P[100 \leq X_{250} \leq 150] &= \\ &= P\left[\frac{-25}{\sqrt{250 \cdot 0,25}} \leq \frac{X_{250} - 125}{\sqrt{250 \cdot 0,25}} \leq \frac{25}{\sqrt{250 \cdot 0,25}}\right] = \\ &= 2\Phi\left(\frac{25 \cdot 2}{\sqrt{250}}\right) - 1 = 2\Phi(\sqrt{10}) - 1 \doteq 2\Phi(3,16) - 1 \doteq \\ &= 0,99842. \end{aligned}$$

Přesně:  $\sum_{k=100}^{150} \binom{250}{k} \frac{1}{2^{250}}$

---

**9.7. Příklad.** Kolika respondentů je třeba se zeptat, abychom odhadli volební preference  $p$  s tolerancí 1% a to s pravděpodobností alespoň 90%.

$$P\left[\left|\frac{X_n}{n} - p\right| \leq 0,01\right] \geq 0,9$$

$$\begin{aligned}
P[|X_n - np| \leq 0,01n] &= P\left[\frac{|X_n - np|}{\sqrt{np(1-p)}} \leq \frac{0,01n}{\sqrt{np(1-p)}}\right] \doteq \\
&\doteq 2\Phi\left(\frac{0,01 \cdot \sqrt{n}}{\sqrt{p(1-p)}}\right) - 1 \geq 2\Phi\left(\frac{0,01 \cdot \sqrt{n}}{1/2}\right) - 1 = \\
&= 2\Phi(0,02\sqrt{n}) - 1.
\end{aligned}$$

Volíme  $n$  tak aby

$$2\Phi(0,02\sqrt{n}) - 1 \geq 0,9$$

$$\Phi(0,02\sqrt{n}) \geq 0,95$$

$$0,02\sqrt{n} \geq u_{0,95}$$

$$\sqrt{n} \geq \frac{u_{0,95}}{0,02}$$

$$n \geq \left(\frac{u_{0,95}}{0,02}\right)^2 = \left(\frac{1,644}{0,02}\right)^2 \doteq 6763,8586$$

Pro srovnání při 5% toleranci potřebujeme 270 respondentů.

## 10 Statistika

### Základní výběrové statistiky

**10.1. Definice.** Náhodný výběr z rozdělení s distribuční funkcí  $F(x)$  je vektor

$$\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n),$$

kde  $X_1, \dots, X_n$  jsou nezávislé náhodné veličiny mající stejnou distribuční funkci  $F(x)$ .

Základní výběrové statistiky:

*Výběrový průměr*

$$\overline{X}_n = \frac{1}{n}(X_1 + X_2 + \dots + X_n)$$

*Výběrový rozptyl*

$$S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \overline{X}_n)^2$$

*Výběrová směrodatná odchylka*

$$S_n$$



### Výběrové maximum

$$\max(X_1, \dots, X_n)$$

### Výběrové minimum

$$\min(X_1, \dots, X_n)$$

### Výběrové rozpětí

$$\max(X_1, \dots, X_n) - \min(X_1, \dots, X_n)$$

---

### Výběrový průměr

$$EX = \mu, \text{var}(X) = \sigma^2$$

$$E = E\left(\frac{1}{n}(X_1 + \dots + X_n)\right) = \frac{n\mu}{n} = \mu.$$

$$\text{var}(\bar{X}_n) = \text{var}\left(\frac{X_1 + \dots + X_n}{n}\right) = \frac{1}{n^2}n\sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n}.$$

$\begin{aligned} E(\bar{X}_n) &= \mu \\ \text{var}(\bar{X}_n) &= \frac{\sigma^2}{n} \end{aligned}$
--

Důležité je, že  $\text{var}(X_n) \rightarrow 0$  pro  $n \rightarrow \infty$ .

Čebyševova nerovnost:

$$P[|\bar{X}_n - \mu| \geq \varepsilon] \leq \frac{\sigma^2}{n\varepsilon^2}.$$

---

Výběrový rozptyl

$$S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2.$$

pomocný výpočet:

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 &= \sum_{i=1}^n (X_i^2 - 2X_i\bar{X}_n + \bar{X}_n^2) = \\ &= \sum_{i=1}^n X_i^2 - 2\bar{X}_n \sum_{i=1}^n X_i + \sum_{i=1}^n \bar{X}_n^2 = \\ &= \sum_{i=1}^n X_i^2 - 2n\bar{X}_n^2 + n\bar{X}_n^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}_n^2. \end{aligned}$$

Výpočet střední hodnoty:

$$\begin{aligned}(n-1)E(S_n^2) &= E\left[\sum_{i=1}^n X_i^2 - n\bar{X}_n^2\right] = \sum_{i=1}^n E(X_i^2) - nE(\bar{X}_n^2) = \\ &= \sum_{i=1}^n (\text{var}(X_i) + E^2(X_i)) - n(\text{var}(\bar{X}_n) + E^2(\bar{X}_n)) = \\ &= n\sigma^2 + n\mu^2 - n\frac{\sigma^2}{n} - n\mu^2 = (n-1)\sigma^2\end{aligned}$$

$$\boxed{E(S_n^2) = \sigma^2.}$$

---

## Výběrové statistiky odvozené od normálního rozdělení.

**10.2. Tvrzení.** *Výběrový průměr z rozdělení  $N(\mu, \sigma^2)$  má rozdělení  $N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$ .*

Důkaz je založen na tom, že součet nezávislých normálních rozdělení je normální rozdělení, což se dá dokázat pomocí konvoluce gaussovských funkcí.

Pro popis  $S_n^2$  potřebujeme zavést nové rozdělení

**10.3. Definice.** Necht  $X_1, \dots, X_n$  jsou nezávislé veličiny s normovaným normálním rozdělením. Rozdělení  $\chi^2$  o  $n$  stupních volnosti je rozdělení náhodné veličiny

$$Y = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2$$

Značení :  $\chi_n^2$

kvantily:  $\chi_{n,\alpha}^2$   $\chi_n^2(\alpha)$

Má-li  $X$  rozdělení  $\chi_n^2$ , pak

$EX = n$ $var(X) = 2n.$
-------------------------

---

**10.4. Příklad.**  $X, Y, Z$  jsou nezávislé náhodné veličiny s rozdělením  $N(0, 1)$ . Stanovte  $r$  tak, aby

$$P[\sqrt{X^2 + Y^2 + Z^2} \leq r] = 0,995$$

(Legenda: složky rychlosti molekul plynu)

$$r = \sqrt{\chi_3^2(0,995)} = \sqrt{12,838} = 3,58$$

**10.5. Věta.** *Nechť  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$  je náhodný výběr z rozdělení  $N(\mu, \sigma^2)$ . Pak*

(i)  $\bar{X}_n$  a  $S_n^2$  jsou nezávislé náhodné veličiny

(ii)  $\frac{(n-1)S_n^2}{\sigma^2}$  má rozdělení  $\chi_{n-1}^2$ .

Statistická varianta normování veličiny:

$$\frac{\bar{X}_n - \mu}{S_n/\sqrt{n}}$$

**10.6. Definice.** *Nechť  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$  je náhodný výběr z rozdělení  $N(\mu, \sigma^2)$ . Studentovo rozdělení s  $n - 1$  stupni volnosti je rozdělení náhodné veličiny*

$$\frac{\bar{X}_n - \mu}{S_n/\sqrt{n}}$$

---

Značení:  $t_{n-1}$ , kvantily  $t_{n-1, \alpha}$ ;  $t_{n-1}(\alpha)$ .

W. Gosset – pseudonym Student, Studentovo rozdělení  $t_n$  má sudou hustotu,  $f_n(x)$ , která pro  $n \rightarrow \infty$  konverguje bodově k  $\Phi(x)$ . (Aproximuje se obvykle pro  $n \geq 31$ )

## Intervalové odhady

Lokalizace neznámého parametru pomocí dat

**10.7. Definice.** Nechť  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$  je náhodný výběr z rozdělení s neznámým parametrem  $\theta$  a  $\alpha \in (0, 1)$ .

- (i) Interval  $\langle T_D(\mathbf{X}), T_H(\mathbf{X}) \rangle$  se nazývá  $100(1 - \alpha)\%$  oboustranným intervalem spolehlivosti parametru  $\theta$  jestliže

$$P[T_D(\mathbf{X}) \leq \theta \leq T_H(\mathbf{X})] = 1 - \alpha$$

- (ii) Interval  $\langle T_D(\mathbf{X}), \infty \rangle$  se nazývá dolním  $100(1 - \alpha)\%$  intervalem spolehlivosti parametru  $\theta$ , jestliže

$$P[\theta \geq T_D(\mathbf{X})] = 1 - \alpha$$

- (iii) Interval  $\langle -\infty, T_H(\mathbf{X}) \rangle$  se nazývá horním  $100(1 - \alpha)\%$  intervalem spolehlivosti parametru  $\theta$ , jestliže

$$P[\theta \leq T_H(\mathbf{X})] = 1 - \alpha$$

Pro odvození intervalových odhadů pro parametry  $\mu$  a  $\sigma^2$  používáme statistiky

$$Z = \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

$$T = \frac{\bar{X}_n - \mu}{S_n/\sqrt{n}} \sim t_{n-1}$$

$$\frac{(n-1)S_n^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$$

**10.8. Věta.** *Necht'  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$  je náhodný výběr z rozdělení  $N(\mu, \sigma^2)$ . Pak*

$$(i) \quad P\left[\bar{X}_n - u_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{X}_n + u_{1-\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right] = 1 - \alpha$$

$$(ii) \quad P\left[\bar{X}_n - t_{n-1, 1-\alpha/2} \frac{S_n}{\sqrt{n}} \leq \mu \leq \bar{X}_n + t_{n-1, 1-\alpha/2} \frac{S_n}{\sqrt{n}}\right] = 1 - \alpha$$

**Důkaz:** (i)  $Z = \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$

$$P[u_{\alpha/2} \leq Z \leq u_{1-\alpha/2}] = 1 - \alpha.$$

$$\frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{\alpha/2} \leq \bar{X}_n - \mu \leq \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{1-\alpha/2}$$



(ii) Totéž s využitím statistiky  $T = \frac{\bar{X}_n - \mu}{S_n / \sqrt{n}} \sim t_{n-1}$ .

**10.9. Příklad.** Je měřena výška 16 rostlin. Průměr naměřených hodnot je 72,5 cm, výběrová směrodatná odchylka je 4,5 cm. Nalezněte 90% interval spolehlivosti pro střední výšku.

$$1 - \alpha = 0,9; \alpha = 0,1; 1 - \alpha/2 = 0,95$$

$$t_{15}(0,95) = 1,75$$

$$r = 1,75 \frac{4,5}{\sqrt{16}} = 1,97$$

$$(70,53; 74,47)$$

---

**10.10. Příklad.**  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ . Při padesáti měření byla získána směrodatná odchylka

$$S_{50} = \sqrt{2,192}$$

Určete horní 95% interval spolehlivosti pro  $\sigma^2$ .

$$\frac{(n-1)\sigma^2}{\sigma^2} \sim \chi_{n-1}^2$$

$$P \left[ \frac{(n-1)S_n^2}{\sigma^2} \geq \chi_{n-1, \alpha}^2 \right] = 1 - \alpha$$

$$P \left[ \sigma^2 \leq \frac{(n-1)S_n^2}{\chi_{n-1, \alpha}^2} \right] = 1 - \alpha$$

$$\chi_{49}^2(0,05) = 33,930$$

$$\frac{49 \cdot 2,192}{33,930} = 3,166.$$

Interval: (0, 3,166).

---

Přibližné intervalové odhady:  $\bar{X}_n$  má podle Centrální limitní věty pro velké  $n$  přibližně normální rozdělení:

$$\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} = \frac{\bar{X}_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$$

má přibližně rozdělení  $N(0, 1)$ . Dá se použít intervalový odhad pro normální rozdělení:

$$\boxed{\bar{X}_n - u_{1-\alpha/2} \frac{S_n}{\sqrt{n}} \leq E(X) \leq \bar{X}_n + u_{1-\alpha/2} \frac{S_n}{\sqrt{n}}}$$

s pravděpodobností  $1 - \alpha$ .

U alternativního rozdělení  $A(p)$  se navíc aproximuje  $\sigma^2$  hodnotou

$$\overline{X}_n(1 - \overline{X}_n)$$

$$\boxed{\overline{X}_n - u_{1-\alpha/2} \frac{\sqrt{\overline{X}_n(1 - \overline{X}_n)}}{\sqrt{n}} \leq p \leq \overline{X}_n + u_{1-\alpha/2} \frac{\sqrt{\overline{X}_n(1 - \overline{X}_n)}}{\sqrt{n}}}$$

s pravděpodobností  $1 - \alpha$ .

**10.11. Příklad.** Při průzkumu se zjistilo, že z 1500 oslovených osob poslouchá rádiovou stanici kvůli hudbě 63%. Určete 98% interval spolehlivosti pro skutečné procento takovýchto posluchačů.

$$\overline{X}_{1500} = 0,63$$

$$r = u_{0,99} \cdot \sqrt{\frac{0,63 \cdot 0,37}{1500}} = 0,029$$

interval

$$(60,1\%; 65,9\%)$$

## 11 Testování statistických hypotéz

statistické rozhodování při neúplné informaci, vždy s jistým rizikem.

$H_0$  ... nulová hypotéza:

$k$ -tice parametrů  $(\theta_1, \dots, \theta_k) \in A \subset \mathbb{R}^n$

$H_1$  ... alternativní hypotéza:

$k$ -tice parametrů  $(\theta_1, \dots, \theta_k) \in B \subset \mathbb{R}^n$

$$A \cap B = \emptyset$$

kritický obor:

$$W \subset \mathbb{R}^n$$

naměřená data:  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$ .

$H_0$  zamítneme ve prospěch  $H_1$  pokud  $\mathbf{X} \in W$ , volí se tak, aby

$$P[\mathbf{X} \in W | H_0] \leq \alpha$$

$\alpha$  ... hladina významnosti

standardy:  $\alpha = 0,5; 0,01$

Chyba prvního druhu:  $H_0$  platí a test ji zamítá

Chyba druhého druhu:  $H_0$  neplatí a test ji nezamítá

**11.1. Příklad.** V roce 1951 byla naměřena průměrná výška 10 letých chlapců v ČSSR 136,1 cm. V roce 1961 se u 15 náhodně vybraných 10 letých chlapců zjistila průměrná výška

$$\overline{X}_{15} = 139,133cm$$

V obou případech je  $\sigma = 6,4cm$

Vzrostla výška?

Výška v r. 1961,  $N(\mu, 6,4^2)$

$$H_0 : \mu = 136,1 = \mu_0$$

$$H_1 : \mu > 136,1$$

Hypotézu  $H_0$  zamítneme pokud  $\overline{X}_{15}$  bude příliš velký, tj. pokud  $\overline{X}_{15} > c$ , kde  $c$  je vhodně zvolená konstanta.

Platí-li  $H_0$ , pak  $\overline{X}_{15}$  má rozdělení  $N(\mu_0, \frac{6,4^2}{15})$ . Tedy

$$Z = \frac{\overline{X}_{15} - \mu_0}{\sigma/\sqrt{15}} \sim N(0, 1).$$

Zamítáme na hladině  $\alpha$  jestliže  $Z > u_{1-\alpha}$

Volme  $\alpha = 0,05$ .  $u_{0,95} \doteq 1,64$

$$Z = \frac{139,133 - 136,1}{6,4/\sqrt{15}} \doteq 1,835$$

Protože  $Z > u_{0,95}$  zamítáme hypotézu  $H_0$  na hladině významnosti 5%.

Kritický obor:  $\{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^{15} \mid \frac{1}{15}(x_1 + \dots + x_{15}) \geq c\}$

$$c = 136,1 + u_{0,95} \cdot 6,4\sqrt{15} = 136,1 + 1,838 = 137,938$$

Lze volit mnoho kritických oborů. Existuje matematický výsledek (Neymannovo-Pearsonovo lemma) říkající, že tento test má největší sílu.

Síla testu: pravděpodobnost s jakou zamítneme nulovou hypotézu když platí hypotéza alternativní.

Vztah mezi chybou prvního a druhého druhu  $\alpha$  a  $\beta$ . Pokud  $H_0$  neplatí, pak  $\alpha \rightarrow 0$  implikuje  $\beta \rightarrow 1$ .

### Testy o střední hodnotě normálního rozdělení

$$\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$$

... náhodný výběr z rozdělení  $N(\mu, \sigma^2)$ .

$$H_0 : \mu = \mu_0$$

$$H_1 : \mu \neq \mu_0 \dots \text{oboustranný test}$$

$$H_2 : \mu > \mu_0 \dots \text{jednostranný test}$$

$$H_3 : \mu < \mu_0 \dots \text{jednostranný test}$$

## Z-test

známe  $\sigma$

$$Z = \frac{\bar{X}_n - \mu_0}{\sigma/\sqrt{n}}$$

má za podmínky  $H_0$  rozdělení  $N(0, 1)$ .

$H_0$  zamítneme na hladině významnosti  $\alpha$

a) proti  $H_1$ : pokud  $|Z| > u_{1-\alpha/2}$

b) proti  $H_2$ : pokud  $Z > u_{1-\alpha}$

a) proti  $H_3$ : pokud  $Z < u_\alpha = -u_{1-\alpha}$

---



## t-test

neznáme  $\sigma$

$$T = \frac{\overline{X}_n - \mu_0}{S_n / \sqrt{n}}$$

má za podmínky  $H_0$  rozdělení  $t_{n-1}$ .

$H_0$  zamítneme na hladině významnosti  $\alpha$

a) proti  $H_1$ : pokud  $|T| > t_{n-1}(1 - \alpha/2)$

b) proti  $H_2$ : pokud  $T > t_{n-1}(1 - \alpha)$

a) proti  $H_3$ : pokud  $T < t_{n-1}(\alpha) = -t_{n-1}(1 - \alpha)$

Pro velké  $n$  aproximujeme  $t_{n-1}$  rozdělením  $N(0, 1)$ .

---

**11.2. Příklad.** Automat plní krabice práškem. Norma je 2kg. Náhodně bylo vybráno 6 krabic. Zjistily se následující odchylky od normy v dkg.

$$-5, 1, -1, -8, 7, -6$$

Testujeme správnost funkce automatu.

$$H_0 : \mu = 0$$

$$H_1 : \mu \neq 0.$$

$$n = 6, \bar{X}_6 = -2, S_6^2 = 30,4$$

$$T = \frac{-2 - 0}{\sqrt{30,4}/\sqrt{6}} \doteq -0,889.$$

$$t_5(0,975) = 2,5706$$

$$|T| < 2,5706$$

Závěr:  $H_0$  nezamítáme.

Párový  $t$ -test: Sledujeme související veličiny, předpokládáme, že rozdíl má normální rozdělení.

### 11.3. Příklad.

váha osob před dietou	82	70	91
váha osob po dietě	81	69,5	89

Má dieta efekt ?

Rozdíly před a po:

1— 0,5— 2

$$H_0 : \mu = 0$$

$$H_1 : \mu > 0$$

$$\bar{X}_3 = 1,167$$

$$S_3^2 = 0,583$$

$$T = \frac{1,167}{S_3/\sqrt{3}} = 2,647.$$

$$t_2(0,95) = 2,92$$

Závěr: nezamítáme nulovou hypotézu, pokles váhy není průkazný. (I když se zdá být ztráta váhy velká, máme málo pokusných osob).

---

## Asymtotický test proporce

$A(p)$  ... alternativní rozdělení

Centrální limitní věta:  $\overline{X}_n$  se aproximuje rozdělením  $N(p, \frac{p(1-p)}{n})$ .

$$H_0 : p \leq p_0$$

$$H_1 : p > p_0$$

$H_0$  zamítáme, jestliže  $\overline{X}_n > c$ . Volíme vhodně  $c$  tak, aby

$$P[\overline{X}_n > c | H_0] \leq \alpha$$

$$\begin{aligned} P\left[\overline{X}_n > c | H_0\right] &\doteq 1 - \Phi\left(\frac{c - p}{\frac{\sqrt{p(1-p)}}{\sqrt{n}}}\right) = \\ &= 1 - \Phi\left(\frac{\sqrt{n}(c - p)}{\sqrt{p(1-p)}}\right) \end{aligned}$$

$$\sqrt{p(1-p)} \leq 1/2 \quad c - p \geq c - p_0$$

implikuje

$$\frac{\sqrt{n}(c - p)}{\sqrt{p(1-p)}} \geq 2\sqrt{n}(c - p_0)$$

Tedy

$$1 - \Phi\left(\frac{\sqrt{n}(c-p)}{\sqrt{p(1-p)}}\right) \leq 1 - \Phi(2\sqrt{n}(c-p_0))$$

Podmínice vyhovíme, jestliže

$$1 - \Phi(2\sqrt{n}(c-p_0)) \leq \alpha$$

$$\Phi(2\sqrt{n}(c-p_0)) \geq 1 - \alpha$$

$$2\sqrt{n}(c-p_0) \geq u_{1-\alpha}$$

$$c \geq p_0 + \frac{u_{1-\alpha}}{2\sqrt{n}}$$

Závěr:  $H_0$  zamítáme ve prospěch  $H_1$  jestliže

$$\boxed{\bar{X}_n \geq p_0 + \frac{u_{1-\alpha}}{2\sqrt{n}}}$$

**11.4. Příklad.** Průzkum zahrnuje 1600 osob. Kolik procent z tohoto vzorku má daná koalice získat hlasů, abychom na hladině významnosti 1% potvrdili hypotézu, že koalice vyhraje volby.

$$\overline{X}_{1600} \geq 0,5 + \frac{u_{0,99}}{80} \doteq 0,5 + \frac{2,326}{80} = 0,529.$$

Musíme tedy získat  $0,529 \cdot 1600 \doteq 847$  hlasů.

Musíme vždy získat o asi 2,9% více než je daná mez.

## Test rozptylu normálního rozdělení

$\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_n)$  ... náhodný výběr z rozdělení  $N(\mu, \sigma^2)$

$$H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2$$

$$H_1 : \sigma^2 > \sigma_0^2$$

Využíváme statistiku

$$S = \frac{(n-1)S_n^2}{\sigma_0^2}$$

která má za předpokladu  $H_0$  rozdělení  $\chi_{n-1}^2$ .

Hypotézu  $H_0$  zamítáme ve prospěch  $H_1$  při hladině významnosti  $\alpha$  jestliže

$$\frac{(n-1)S_n^2}{\sigma_0^2} > \chi_{n-1}^2(1-\alpha).$$



## Testy dobré shody

$(\Omega, \mathcal{A}, P)$  ... pravděpodobnostní prostor  
 $A_1, \dots, A_k$  ... úplný systém jevů

$$P(A_i) = p_i \quad \sum_{i=1}^k p_i = 1.$$

$A_1$	$A_2$	$\dots$	$A_k$
$p_1$	$p_2$	$\dots$	$p_k$

Odpovídá rozdělení dat do disjunktních tříd.  $p_i$  jsou apriorní pravděpodobnosti. Testujeme jejich shodu s empirickými daty.

$$H_0 : P(A_i) = p_i$$

( $k = 2$ ) máme v podstatě alternativní rozdělení.

Učiníme sérii  $n$  pokusů, v každém indikujeme jeden z jevů  $A_1, \dots, A_k$ . Počítáme kolikrát který jev nastane. Při  $k = 2$  tak máme binomické rozdělení.

Značení:

$n$  ... počet nezávislých pokusů

$O_i$  ... počet výskytů jevu  $A_i$  v sérii  $n$  pokusů.

Náhodná veličina – empirická četnost.

$np_i$  ... teoretická četnost

( $k = 2$  pak  $O_i \sim Bi(n, p_i)$ )

Testujeme shodu  $np_i \approx O_i$

**11.5. Věta. Náhodná veličina**

$$\sum_{i=1}^k \frac{(O_i - np_i)^2}{np_i}$$

má při  $n \rightarrow \infty$  přibližně rozdělení  $\chi_{k-1}^2$ .

Důkaz je založen na centrální limitní větě

Hypotézu  $H_0$  o apriorních pravděpodobnostech zamítáme na hladině významnosti  $\alpha$ , pokud

$$\sum_{i=1}^k \frac{(O_i - np_i)^2}{np_i} > \chi_{k-1}^2(1 - \alpha)$$

Tento test se nazývá  $\chi^2$  test, nebo též Pearsonův test. Tento test je asymptotický, doporučuje se ho použít pro  $n$  tak velké, že

$$np_i > 5 \text{ pro všechna } i = 1, \dots, k.$$

---

**11.6. Příklad.** Testujeme zda hrací kostka není falešná. Provedeno 120 hodů. Výsledky jsou

hodnota	1	2	3	4	5	6
četnost	15	16	25	31	15	18

$$n = 120, p_i = 1/6, np_i = 120 \cdot \frac{1}{6} = 20.$$

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^6 \frac{(O_i - np_i)^2}{np_i} &= \\ &= \frac{5^2}{20} + \frac{4^2}{20} + \frac{5^2}{20} + \frac{11^2}{20} + \frac{5^2}{20} + \frac{2^2}{20} = 10,8. \end{aligned}$$

$$\chi_5^2(0,95) = 11,07.$$

Závěr: nelze zamítnout hypotézu, že kostka je falešná.

Často se používá na test typu rozdělení:

**11.7. Příklad.** Testujeme hypotézu, že data pocházejí z rozdělení  $N(0, 1)$ . Provedeno je 1000 měření, data jsou rozdělena do tří skupin

$$u_{0,8} = 0,84162$$

250 hodnot v  $(-\infty, -u_{0,8})$

550 hodnot v  $(-u_{0,8}, u_{0,8})$

200 hodnot v  $(u_{0,8}, \infty)$

$$H_0 : p_1 = 0,2; \quad p_2 = 0,6; \quad p_3 = 0,2$$

$$np_1 = 200$$

$$np_2 = 600$$

$$np_3 = 200$$

$$\sum_{i=1}^3 \frac{(O_i - np_i)^2}{np_i} = \frac{50^2}{200} + \frac{50^2}{600} + \frac{0}{200} = 16,667.$$

$$\chi_2^2(0,95) = 5,9915$$

Závěr: Hypotézu o rozdělení  $N(0, 1)$  zamítáme.

## Testy shody při neznámých parametrech

Testujeme zda data pocházejí z rozdělení s neznámými parametry.

Je-li  $l$  počet odhadnutých parametrů, pak

$$\sum_{i=1}^k \frac{(O_i - np_i)^2}{np_i}$$

má asymptoticky rozdělení  $\chi_{k-1-l}^2$ .

Postup:

1. Neznámé parametry odhadneme z dat.
2. Pomocí nich spočítáme apriorní pravděpodobnosti
3. Hypotézu o daném rozdělení zamítneme, jestliže

$$\sum_{i=1}^k \frac{(O_i - np_i)^2}{np_i} > \chi_{k-1-l}^2(1 - \alpha)$$

**11.8. Příklad.** Za války byl Londýn bombardován střelami V1 a V2. Hypotéza je, že střely dopadaly náhodně (bez zaměřování) do jednotlivých lokalit.

Čelkem na Londýn dopadlo 537 raket.

Území města bylo rozděleno na  $24^2 = 576$  čtverců stejné velikosti.

Empirická data:

počet zásahů:	0	1	2	3	4 a více
počet oblastí:	229	211	93	35	8

$X$ : počet zásahů v náhodně vybrané oblasti:

$$Bi\left(\text{počet střel}, \frac{1}{\text{počet oblastí}}\right) \approx Po\left(\text{počet střel} \cdot \frac{1}{\text{počet oblastí}}\right).$$

1. Odhadneme:

$$\lambda \doteq \frac{537}{576} \left( = \frac{\text{počet střel}}{\text{počet oblastí}} \right).$$

2. Platí-li  $H_0$  je

$$P[X = i] = \frac{\lambda^i e^{-\lambda}}{i!}.$$

počet pokusů = počet oblastí

$$n = 576$$

$$nP[X = 0] = 576 e^{-\frac{537}{576}} \doteq 226,7.$$

$$nP[X = 1] = 576 \cdot \frac{537}{576} e^{-\frac{537}{576}} \doteq 211,4.$$

$$nP[X = 2] \doteq 98,5.$$

$$nP[X = 3] \doteq 30,6.$$

$$nP[X \geq 4] \doteq 8,7.$$

počet zásahů:	0	1	2	3	4 a více
skutečnost:	229	211	93	35	8
teorie:	226,7	211,4	98,5	30,6	8,7

Numerický výpočet:

$$\sum_{i=1}^5 \frac{(O_i - np_i)^2}{np_i} = 1,569$$

$$\chi_{5-1-1}^2(0,95) = 7,81.$$

Závěr: Na hladině významnosti 5% potvrzujeme hypotézu  $H_0$ .