

# Informační entropie

Andrew Kozlík

KA MFF UK

# Informační entropie

## Definice

Nechť  $X : \Omega \rightarrow A$  je diskrétní náhodná veličina.

Potom *entropie* náhodné veličiny  $X$  je definována jako

$$H(X) := - \sum_{a \in A} \Pr(X=a) \cdot \log_2 \Pr(X=a),$$

kde předepisujeme  $0 \cdot \log_2 0 := 0$ .

Ospravedlnění předpisu pro 0:

- ▶ Limitním chováním:  $\lim_{z \rightarrow 0^+} z \log_2 z = 0$ .
- ▶ Selským rozumem: Je-li  $X=a$  nemožný jev, pak by neměl zvyšovat míru nejistoty.

# Vyloučení nemožných jevů

## Úmluva

Nechť  $X : \Omega \rightarrow A$  je diskrétní náhodná veličina.

Budeme předpokládat, že  $\Pr(X=a) \neq 0$  pro všechna  $a \in A$ .

## Ospravedlnění

Pokud  $X$  nesplňuje předpoklad, pak lze definovat novou náhodnou veličinu  $X'$ , která jej splňuje a přitom  $H(X) = H(X')$ :

- ▶ Zdefinujeme  $A' := \{ a \in A : \Pr(X=a) \neq 0 \}$ .
- ▶ Zdefinujeme zúžení  $X' := X|_{A'}$ .

# Shannonova věta o kódování zdroje

- ▶ Entropie diskrétní náhodné veličiny je dolní mez na průměrnou délku kteréhokoliv jejího prostého kódování.
  
- ▶ Vždy existuje prosté kódování, kterým se lze přiblížit k této dolní mezi libovolně blízko.  
(Je však třeba kódovat více výsledků najednou.)

# Vlastnosti entropie

$$H(X) = - \sum_{a \in A} \Pr(X=a) \cdot \log_2 \Pr(X=a)$$

## Pozorování

- ▶ Má-li  $X$  rovnoměrné rozdělení, pak

$$H(X) = - \sum_{a \in A} \frac{1}{|A|} \log_2 \frac{1}{|A|} = \log_2 |A|.$$

V případě  $|A| = 2^k$  tak dostáváme  $H(X) = k$ .

- ▶ Existuje-li  $a_0 \in A$  takové, že  $\Pr(X=a_0) = 1$ , pak  $H(X) = -1 \cdot \log_2 1 = 0$ .  
Jinými slovy, je-li výsledek jistý, pak je entropie nulová.

# Huffmanovo kódování náhodné veličiny

Máme náhodnou veličinu  $X : \Omega \rightarrow A$ .

- ▶ Prvkům z  $A$  přiřazujeme kódy z  $\{0, 1\}^*$ .
- ▶ Vlastnosti Huffmanova kódování:
  - ▶ Je prosté.
  - ▶ Průměrná délka zakódovaného prvku leží v intervalu  $[H(X), H(X) + 1)$ .

## Příklad

Mějme  $A = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$  a rozdělení pravděpodobnosti:

$a$	1	2	3	4	5	6
$\Pr(X=a)$	0,05	0,10	0,15	0,12	0,13	0,45

# Huffmanovo kódování

- ▶ Sestrojíme binární strom.
- ▶ Listy budou prvky z  $A$ .
- ▶ Váha listu  $x \in A$  bude  $\Pr(X=a)$ .
- ▶ Váha vnitřního vrcholu bude součet vah jeho podvrcholů.
- ▶ Na začátku máme množinu vrcholů  $A$  bez hran.  
(Každý z nich je kořen jednoprvkového stromu.)
- ▶ Zvolíme dva nejlehčí kořeny a připojíme je pod nový kořenový vrchol. Opakujeme dokud nezůstane jediný kořen.
- ▶ Pro každý vrchol označíme jednu vycházející hranu symbolem 0 a druhou symbolem 1.
- ▶ Huffmanův kód  $h(a)$  určíme tak, že přečteme symboly na cestě od kořene k listu  $a$ .

# Huffmanův algoritmus.

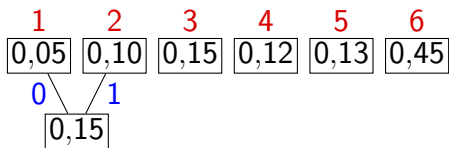
1	2	3	4	5	6
0,05	0,10	0,15	0,12	0,13	0,45



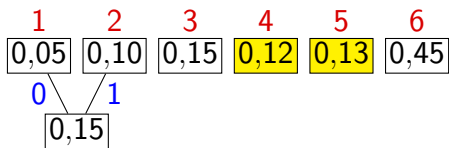
# Huffmanův algoritmus.

1	2	3	4	5	6
0,05	0,10	0,15	0,12	0,13	0,45

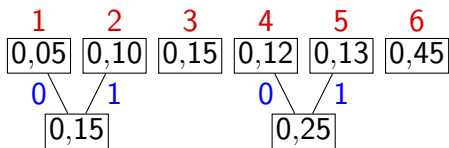
# Huffmanův algoritmus.



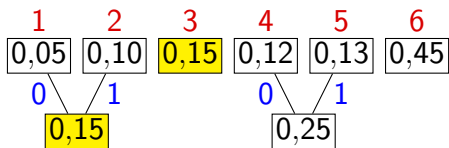
# Huffmanův algoritmus.



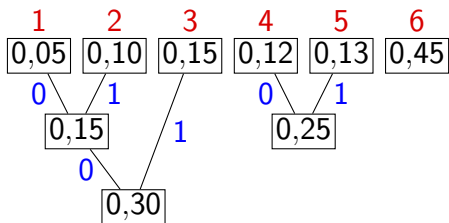
# Huffmanův algoritmus.



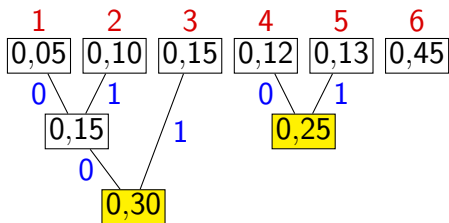
# Huffmanův algoritmus.



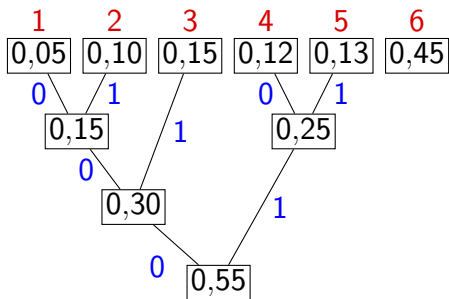
# Huffmanův algoritmus.



# Huffmanův algoritmus.

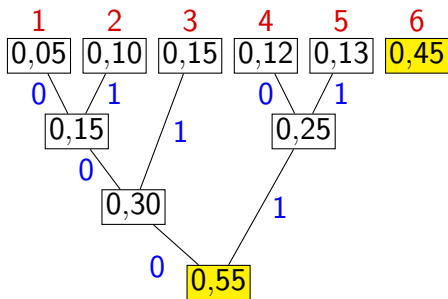


# Huffmanův algoritmus.

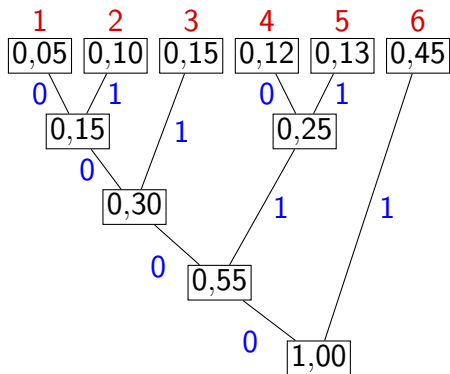




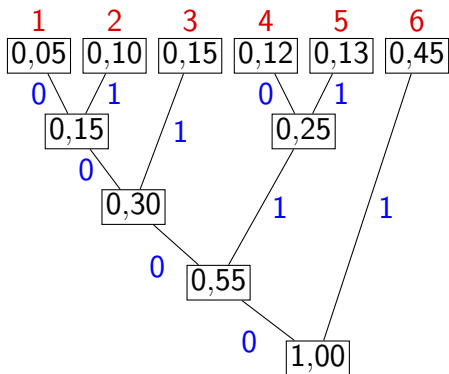
# Huffmanův algoritmus.



# Huffmanův algoritmus.



# Huffmanův algoritmus.



<i>a</i>	<i>h(a)</i>
1	0000
2	0001
3	001
4	010
5	011
6	1

## Entropie a střední délka kódu

$a$	$\Pr(X=a)$	$h(a)$	$\log_2 \Pr(X=a)$
1	0,05	0000	-4,32
2	0,10	0001	-3,32
3	0,15	001	-2,74
4	0,12	010	-3,06
5	0,13	011	-2,94
6	0,45	1	-1,15

- ▶ Délka kódu  $\ell(h(a))$  je přibližně rovna  $-\log_2 \Pr(X=a)$ .
- ▶ Srovnání entropie a střední délky kódu:

$$H(X) = - \sum_{a \in A} \Pr(X=a) \cdot \log_2 \Pr(X=a) \approx 2,23$$

$$E \ell(h(X)) = \sum_{a \in A} \Pr(X=a) \cdot \ell(h(a)) = 2,25.$$

## Věta (Jensenova nerovnost)

*Nechť*

- ▶  $f : I \rightarrow \mathbb{R}$  je ryze konkávní funkce na intervalu  $I$ ,
- ▶  $x_1, \dots, x_n \in I$ ,
- ▶  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in (0, \infty)$ ,
- ▶  $\sum_{i=1}^n \lambda_i = 1$ .

*Potom*

$$\sum_{i=1}^n \lambda_i f(x_i) \leq f\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i x_i\right),$$

*přičemž rovnost nastává právě tehdy, když  $x_1 = x_2 = \dots = x_n$ .*

**Důkaz.**

- ▶ V případě  $n = 2$  se jedná o definici ryze konkávní funkce.
- ▶ Dále postupujeme indukcí podle  $n$ .



## Věta (o maximální entropii)

Nechť  $X : \Omega \rightarrow A$  je diskrétní náhodná veličina.

Potom

$$H(X) \leq \log_2 |A|,$$

příčemž rovnost nastává, právě když  $X$  má rovnoměrné rozdělení.

### Důkaz.

Využijeme Jensenovu nerovnost s  $f = \log_2$ .

$$H(X) = \sum_{a \in A} \underbrace{\Pr(X=a)}_{\text{„}\lambda_i\text{“}} \cdot \log_2 \frac{1}{\underbrace{\Pr(X=a)}_{\text{„}x_i\text{“}}} \leq \log_2 \sum_{a \in A} 1.$$

Ověření předpokladů:

- ▶ Funkce  $\log_2$  je ryze konkávní na  $(0, \infty)$ .
- ▶ Podle úmluvy je  $\Pr(X=a) \neq 0$  pro všechna  $a \in A$ .
- ▶  $\sum_{a \in A} \Pr(X=a) = 1$ .



# Sdružená entropie

## Definice

Nechť  $X : \Omega \rightarrow A$  a  $Y : \Omega \rightarrow B$  jsou diskrétní náhodné veličiny.

- ▶ *Kartézský součin* veličin  $X$  a  $Y$  definujeme jako

$$(X, Y) : \Omega \rightarrow A \times B$$
$$\omega \mapsto (X(\omega), Y(\omega)).$$

- ▶ *Sdruženou entropii* veličin  $X$  a  $Y$  definujeme jako entropii jejich kartézského součinu a značíme ji  $H(X, Y)$ .

## Pozorování

Pro libovolná  $a \in A$  a  $b \in B$  platí

$$\begin{aligned} \Pr((X, Y) = (a, b)) &= \Pr(\{\omega \in \Omega : X(\omega) = a, Y(\omega) = b\}) \\ &= \Pr(\{\omega \in \Omega : X(\omega) = a\} \cap \{\omega \in \Omega : Y(\omega) = b\}) \\ &= \Pr(X=a, Y=b). \end{aligned}$$

# Sdružená entropie

- ▶ Sdruženou entropii lze rozepsat

$$\begin{aligned} H(X, Y) &= - \sum_{(a,b) \in A \times B} \Pr((X, Y) = (a, b)) \log_2 \Pr((X, Y) = (a, b)) \\ &= - \sum_{a \in A} \sum_{b \in B} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 \Pr(X=a, Y=b). \end{aligned}$$

- ▶ Kartézský součin a sdruženou entropii lze přirozeným způsobem rozšířit na více veličin.
- ▶ V zápisu sdružené entropie nezáleží na pořadí veličin, ani na jejich případném uzávkování, např.:

$$H(X, Y, Z) = H(X, (Y, Z)) = H((Z, X), Y).$$



## Věta (o sdružené entropii)

*Nechť  $X : \Omega \rightarrow A$  a  $Y : \Omega \rightarrow B$  jsou diskrétní náhodné veličiny.  
Potom*

$$H(X, Y) \leq H(X) + H(Y),$$

*přičemž rovnost nastává, právě když  $X$  a  $Y$  jsou nezávislé.*

## Důkaz.

Mapa důkazu:

1. Dokážeme  $H(X, Y) - H(X) - H(Y) \leq 0$ .
2. Dokážeme, že jsou-li  $X$  a  $Y$  nezávislé, pak nastává rovnost.
3. Dokážeme, že nastává-li rovnost, pak

$$\Pr(X=a) \Pr(Y=b) = \Pr(X=a, Y=b)$$

pro všechna  $a$  a  $b$  taková, že

- (a)  $\Pr(X=a, Y=b) \neq 0$ ,
- (b)  $\Pr(X=a, Y=b) = 0$ ,

# Příprava důkazu

Definici entropie rozepíšeme podle důsledku věty o úplné pravděpodobnosti:

$$\begin{aligned} H(X) &= - \sum_{a \in A} \Pr(X=a) \log_2 \Pr(X=a) \\ &= - \sum_{a \in A} \sum_{b \in B} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 \Pr(X=a). \end{aligned}$$

Stejně tak pro  $Y$ :

$$H(Y) = - \sum_{a \in A} \sum_{b \in B} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 \Pr(Y=b).$$

# Příprava důkazu

$$H(X, Y) - H(X) - H(Y)$$

$$= - \sum_{a \in A} \sum_{b \in B} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 \Pr(X=a, Y=b)$$

$$+ \sum_{a \in A} \sum_{b \in B} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 \Pr(X=a)$$

$$+ \sum_{a \in A} \sum_{b \in B} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 \Pr(Y=b)$$

$$= \sum_{\substack{a \in A, b \in B \\ \Pr(X=a, Y=b) \neq 0}} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 \frac{\Pr(X=a) \Pr(Y=b)}{\Pr(X=a, Y=b)}$$

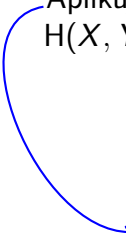
Sčítance, ve kterých  $\Pr(X=a, Y=b) = 0$ , můžeme vynechávat.

## Krok 1 důkazu

Aplikujeme Jensenovu nerovnost s  $f = \log_2$ :

$$H(X, Y) - H(X) - H(Y)$$

$$= \sum_{\substack{a \in A, b \in B \\ \Pr(X=a, Y=b) \neq 0}} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 \frac{\Pr(X=a) \Pr(Y=b)}{\Pr(X=a, Y=b)}$$


$$\leq \log_2 \sum_{\substack{a \in A, b \in B \\ \Pr(X=a, Y=b) \neq 0}} \Pr(X=a) \Pr(Y=b)$$

$$\leq \log_2 \sum_{\substack{a \in A \\ b \in B}} \Pr(X=a) \Pr(Y=b)$$

$$= \log_2 \sum_{a \in A} \left( \Pr(X=a) \sum_{b \in B} \Pr(Y=b) \right)$$

$$= \log_2 \sum_{a \in A} \Pr(X=a) = \log_2 1 = 0.$$


## Krok 2 důkazu

- ▶ Předpokládejme, že  $X$  a  $Y$  jsou nezávislé, tj.  $\Pr(X=a, Y=b) = \Pr(X=a) \Pr(Y=b)$  pro všechna  $a$  a  $b$ .
- ▶  $H(X, Y) - H(X) - H(Y)$

$$\begin{aligned} &= \sum_{\substack{a \in A, b \in B \\ \Pr(X=a, Y=b) \neq 0}} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 \frac{\Pr(X=a) \Pr(Y=b)}{\Pr(X=a, Y=b)} \\ &= \sum_{\substack{a \in A, b \in B \\ \Pr(X=a, Y=b) \neq 0}} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 1 \\ &= 0 \end{aligned}$$

## Krok 3 důkazu, část (a)

- ▶ Předpokládejme, že  $H(X, Y) - H(X) - H(Y) = 0$ .
- ▶ Potom v Jensenově nerovnosti nastává rovnost:

$$0 = \sum_{\substack{a \in A, b \in B \\ \Pr(X=a, Y=b) \neq 0}} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 \frac{\Pr(X=a) \Pr(Y=b)}{\Pr(X=a, Y=b)}$$
$$\leq \log_2 \sum_{\substack{a \in A, b \in B \\ \Pr(X=a, Y=b) \neq 0}} \Pr(X=a) \Pr(Y=b) \leq 0.$$


- ▶ Podle věty o Jensenově nerovnosti je hodnota zlomku stejná pro všechna  $a$  a  $b$ , přes která sčítáme.
- ▶ Označme tuto hodnotu  $c$ . Potom:

$$0 = \sum_{\substack{a \in A, b \in B \\ \Pr(X=a, Y=b) \neq 0}} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 c.$$

- ▶ Zřejmě musí být  $c = 1$ .

## Krok 3 důkazu

- ▶ Dokázali jsme, že

$$\frac{\Pr(X=a) \Pr(Y=b)}{\Pr(X=a, Y=b)} = 1$$

pro všechna  $a$  a  $b$  taková, že  $\Pr(X=a, Y=b) \neq 0$ .

- ▶ Zbývá dokázat rovnost i pro případy  $\Pr(X=a, Y=b) = 0$ .

- ▶ Ukážeme, že

$$\Pr(X=a) \Pr(Y=b) = 0$$

pro všechna  $a$  a  $b$  taková, že  $\Pr(X=a, Y=b) = 0$ .

## Krok 3 důkazu, část (b)

Číslo 1 rozepíšeme dvěma způsoby:

$$1 = \sum_{a \in A, b \in B} \Pr(X=a) \Pr(Y=b)$$

$$1 = \sum_{\substack{a \in A, b \in B \\ \Pr(X=a, Y=b) \neq 0}} \Pr(X=a, Y=b) = \sum_{\substack{a \in A, b \in B \\ \Pr(X=a, Y=b) \neq 0}} \Pr(X=a) \Pr(Y=b)$$

Využíváme výsledek z části (a)

Odečtením rovnic dostaneme:

$$0 = \sum_{\substack{a \in A, b \in B \\ \Pr(X=a, Y=b) = 0}} \Pr(X=a) \Pr(Y=b).$$

Čili  $\Pr(X=a) \Pr(Y=b) = 0$  pro všechna  $a$  a  $b$  taková, že  $\Pr(X=a, Y=b) = 0$ .





# Podmíněná entropie

## Definice

Nechť

- ▶  $X : \Omega \rightarrow A$  a  $Y : \Omega \rightarrow B$  jsou diskrétní náhodné veličiny a
- ▶  $E \subseteq \Omega$  je jev takový, že  $\Pr(E) \neq 0$ .

*Entropii veličiny  $X$  podmíněnou jevem  $E$  definujeme jako*

$$H(X | E) := - \sum_{a \in A} \Pr(X=a | E) \log_2 \Pr(X=a | E).$$

*Podmíněnou entropii  $H(X | Y)$  definujeme jako*

$$H(X | Y) := \sum_{b \in B} \Pr(Y=b) H(X | Y=b).$$

## Tvrzení

*Nechť  $X : \Omega \rightarrow A$  a  $Y : \Omega \rightarrow B$  jsou diskrétní náhodné veličiny.  
Potom  $H(X | Y) = H(X, Y) - H(Y)$ .*

## Důkaz.

Definici podmíněné entropie můžeme rozepsat

$$H(X | Y)$$

$$= - \sum_{b \in B} \Pr(Y=b) \sum_{a \in A} \Pr(X=a | Y=b) \log_2 \Pr(X=a | Y=b)$$

$$= - \sum_{a \in A} \sum_{b \in B} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 \Pr(X=a | Y=b).$$

## Pokračování důkazu

- ▶ Máme tedy

$$H(X | Y) = - \sum_{a \in A} \sum_{b \in B} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 \Pr(X=a | Y=b).$$

- ▶ V důkazu věty o sdružené entropii jsme měli

$$H(Y) = - \sum_{a \in A} \sum_{b \in B} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 \Pr(Y=b).$$

- ▶ Spojením rovností dostáváme

$$\begin{aligned} & H(X | Y) + H(Y) \\ &= - \sum_{a \in A} \sum_{b \in B} \Pr(X=a, Y=b) \log_2 \underbrace{\Pr(X=a | Y=b) \Pr(Y=b)}_{\Pr(X=a, Y=b)} \\ &= H(X, Y). \end{aligned}$$



## Pozorování

Podle poslední věty a posledního tvrzení platí:

$$0 \leq H(X | Y) = H(X, Y) - H(Y) \leq H(X),$$

Rovnost nastává, právě když  $X$  a  $Y$  jsou nezávislé.

## Důsledek

*Nechť  $X : \Omega \rightarrow A$  a  $Y : \Omega \rightarrow B$  jsou diskrétní náhodné veličiny.*

*Potom:*

1.  $H(X | Y) \leq H(X)$ ,  
*přičemž rovnost nastává, právě když  $X$  a  $Y$  jsou nezávislé.*
2.  $H(Y) \leq H(X, Y)$ .

## Definice

Nechť  $X : \Omega \rightarrow A$  a  $Y : \Omega \rightarrow B$  jsou diskrétní náhodné veličiny.  
*Vzájemnou informaci* definujeme jako

$$I(X; Y) = H(X) + H(Y) - H(X, Y).$$

## Tvrzení

Nechť  $X : \Omega \rightarrow A$  a  $Y : \Omega \rightarrow B$  jsou diskrétní náhodné veličiny.  
*Potom*

1.  $I(X; Y) = I(Y; X)$ ;
2.  $I(X; Y) = H(X) - H(X | Y) = H(Y) - H(Y | X)$ ;
3.  $I(X; Y) \geq 0$ ,  
*přičemž rovnost nastává, právě když  $X$  a  $Y$  jsou nezávislé.*