

# Intenzionální sémantika, reprezentace znalostí

Aleš Horák

E-mail: [hales@fi.muni.cz](mailto:hales@fi.muni.cz)  
[http://nlp.fi.muni.cz/poc\\_lingv/](http://nlp.fi.muni.cz/poc_lingv/)

Obsah:

- Intenzionální sémantika
- Reprezentace znalostí

# Obsah

## 1 Intenzionální sémantika

- Logická analýza přirozeného jazyka
- Nedostatečná expresivita PL1
- Extenzionalismus PL1
- Extenze a intenze
- Transparentní intenzionální logika

## 2 Reprezentace znalostí

- Reprezentace znalostí
- Logika a sémantické sítě
- Rámce
- Pravidlové systémy
- Nejistota a pravděpodobnost

# Logická analýza přirozeného jazyka

logická analýza PJ – analýza významu výrazů (vět) PJ

přirozený jazyk = nástroj pojmového uchopení reality

pojem – kritéria/procedury umožňující identifikovat různé konkrétní a abstraktní objekty

např. „planeta“ – třída nebeských těles s určitými charakteristikami – obíhá po oběžné dráze kolem stálice, není zdrojem světla, ...

- pojem  $\neq$  výraz – např. výrazy v různých jazycích často reprezentují stejný pojem ( $\text{pojem}(\text{"prvočíslo"}) = \text{pojem}(\text{"prime number"})$ )
- pojem  $\neq$  představa – představa je subjektivní, pojem je objektivní
- pojmy mohou identifikovat různé objekty:
  - jedno individuum – individuální pojmy (např. Petr, Pegas, prezident ČR)
  - třídu objektů – vlastnost (např. červený, řešma, hora)
  - $n$ -člennou relaci – vztah (např. otec (někoho), křivdit (někdo někomu))
  - pravdivostní hodnotu – propozice (např. v Brně prší)
  - funkcionální přiřazení – empirické funkce (např. rychlosť)
  - číslo – (fyzikální) veličiny (např. rychlosť světla)

# Logická analýza přirozeného jazyka

logická analýza PJ – analýza významu výrazů (vět) PJ

přirozený jazyk = nástroj pojmového uchopení reality

pojem – kritéria/procedury umožňující identifikovat různé konkrétní a abstraktní objekty

např. „planeta“ – třída nebeských těles s určitými charakteristikami – obíhá po oběžné dráze kolem stálice, není zdrojem světla, ...

- pojem  $\neq$  výraz – např. výrazy v různých jazycích často reprezentují stejný pojem ( $\text{pojem}(\text{"prvočíslo"}) = \text{pojem}(\text{"prime number"})$ )
- pojem  $\neq$  představa – představa je subjektivní, pojem je objektivní
- pojmy mohou identifikovat různé objekty:
  - jedno individuum – individuální pojmy (např. Petr, Pegas, prezident ČR)
  - třídu objektů – vlastnost (např. červený, řešma, hora)
  - $n$ -člennou relaci – vztah (např. otec (někoho), křivdit (někdo někomu))
  - pravdivostní hodnotu – propozice (např. v Brně prší)
  - funkcionální přiřazení – empirické funkce (např. rychlosť)
  - číslo – (fyzikální) veličiny (např. rychlosť světla)

# Logická analýza přirozeného jazyka

logická analýza PJ – analýza významu výrazů (vět) PJ

přirozený jazyk = nástroj pojmového uchopení reality

pojem – kritéria/procedury umožňující identifikovat různé konkrétní a abstraktní objekty

např. „planeta“ – třída nebeských těles s určitými charakteristikami – obíhá po oběžné dráze kolem stálice, není zdrojem světla, ...

- **pojem ≠ výraz** – např. výrazy v různých jazycích často reprezentují stejný pojem ( $\text{pojem}(\text{"prvočíslo"}) \equiv \text{pojem}(\text{"prime number"})$ )
- **pojem ≠ představa** – představa je subjektivní, pojem je objektivní
- pojmy mohou identifikovat různé objekty:
  - jedno individuum – individuální pojmy (např. Petr, Pegas, prezident ČR)
  - třídu objektů – vlastnost (např. červený, šelma, hora)
  - $n$ -člennou relaci – vztah (např. otec (někoho), křivdit (někdo někomu))
  - pravdivostní hodnotu – propozice (např. v Brně prší)
  - funkcionální přiřazení – empirické funkce (např. rychlosť)
  - číslo – (fyzikální) veličiny (např. rychlosť světla)

# Logická analýza přirozeného jazyka

logická analýza PJ – analýza významu výrazů (vět) PJ

přirozený jazyk = nástroj pojmového uchopení reality

pojem – kritéria/procedury umožňující identifikovat různé konkrétní a abstraktní objekty

např. „planeta“ – třída nebeských těles s určitými charakteristikami – obíhá po oběžné dráze kolem stálice, není zdrojem světla, ...

- **pojem  $\neq$  výraz** – např. výrazy v různých jazycích často reprezentují stejný pojem (pojem(“prvočíslo”)  $\equiv$  pojem(“prime number”))
- **pojem  $\neq$  představa** – představa je *subjektivní*, pojem je *objektivní*
- pojmy mohou identifikovat různé objekty:
  - jedno individuum – *individuální pojmy* (např. Petr, Pegas, prezident ČR)
  - třídu objektů – *vlastnost* (např. červený, šelma, hora)
  - $n$ -člennou relaci – *vztah* (např. otec (někoho), křivdit (někdo někomu))
  - pravdivostní hodnotu – *propozice* (např. v Brně prší)
  - funkcionální přiřazení – *empirické funkce* (např. rychlosť)
  - číslo – (fyzikální) *veličiny* (např. rychlosť světla)

# Logická analýza přirozeného jazyka

logická analýza PJ – analýza významu výrazů (vět) PJ

přirozený jazyk = nástroj pojmového uchopení reality

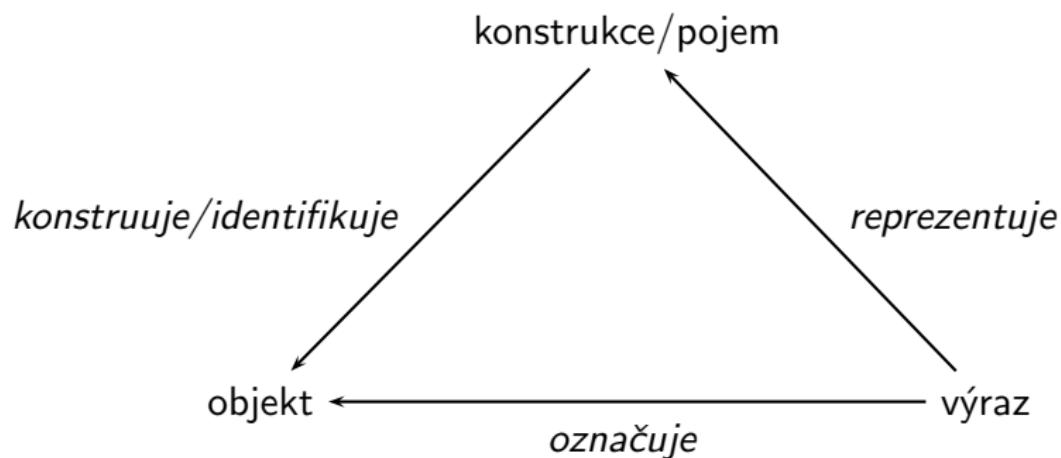
pojem – kritéria/procedury umožňující identifikovat různé konkrétní a abstraktní objekty

např. „planeta“ – třída nebeských těles s určitými charakteristikami – obíhá po oběžné dráze kolem stálice, není zdrojem světla, ...

- **pojem  $\neq$  výraz** – např. výrazy v různých jazycích často reprezentují stejný pojem (pojem(“prvočíslo”)  $\equiv$  pojem(“prime number”))
- **pojem  $\neq$  představa** – představa je *subjektivní*, pojem je *objektivní*
- pojmy mohou identifikovat různé objekty:
  - jedno individuum – **individuální pojmy** (např. Petr, Pegas, prezident ČR)
  - třídu objektů – **vlastnost** (např. červený, šelma, hora)
  - $n$ -člennou relaci – **vztah** (např. otec (někoho), křivdit (někdo někomu))
  - pravdivostní hodnotu – **propozice** (např. v Brně prší)
  - funkcionální přiřazení – **empirické funkce** (např. rychlosť)
  - číslo – (fyzikální) **veličiny** (např. rychlosť světla)

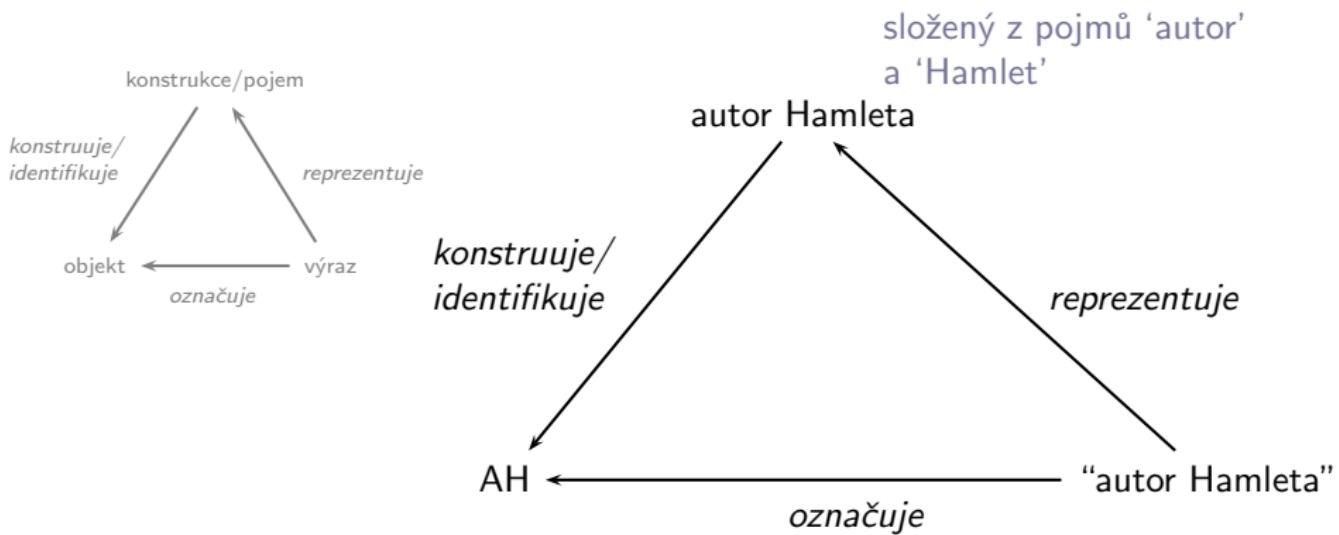
# Vztah pojmu a výrazu

ve zjednodušené podobě: pojem odpovídá **logické konstrukci**



# Vztah pojmu a výrazu

ve zjednodušené podobě: pojem odpovídá **logické konstrukci**



funkce ukazující v našem světě  
na Williama Shakespeara

# Omezenost predikátové logiky 1. řádu

dva omezující rysy:

- nedostatečná expresivita
- extenzionalismus

**Expresivita:** vyjadřovací síla jazyka

*"Je-li barva stropu pokoj č. 3 uklidňující, je pokoj č. 3 vhodný pro pacienta X a není vhodný pro pacienta Y."*

analýza ve výrokové logice:

$P \Rightarrow (Q \wedge \neg R)$	$P$	"Barva stropu pokoj č. 3 je uklidňující."
	$Q$	"Pokoj č. 3 je vhodný pro pacienta X."
	$R$	"Pokoj č. 3 není vhodný pro pacienta Y."

analýza v PL1:

$U(B) \Rightarrow (V(P, X) \wedge \neg V(P, Y))$	$U$	třída uklidňujících objektů
	$B$	individuum 'barva stropu pokoj č. 3'
	$V$	relace mezi individuji 'být vhodný pro'
	$P$	individuum 'pokoj č. 3'
	$X, Y$	individua 'pacient X' a 'pacient Y'

# Omezenost predikátové logiky 1. řádu

dva omezující rysy:

- nedostatečná expresivita
- extenzionalismus

**Expresivita:** vyjadřovací síla jazyka

*“Je-li barva stropu pokoj č. 3 uklidňující, je pokoj č. 3 vhodný pro pacienta X a není vhodný pro pacienta Y.”*

analýza ve výrokové logice:

$P \Rightarrow (Q \wedge \neg R)$	$P$	“Barva stropu pokoj č. 3 je uklidňující.”
	$Q$	“Pokoj č. 3 je vhodný pro pacienta X.”
	$R$	“Pokoj č. 3 není vhodný pro pacienta Y.”

analýza v PL1:

$U(B) \Rightarrow (V(P, X) \wedge \neg V(P, Y))$	$U$	třída uklidňujících objektů
	$B$	individuum ‘barva stropu pokoj č. 3’
	$V$	relace mezi individuji ‘být vhodný pro’
	$P$	individuum ‘pokoj č. 3’
	$X, Y$	individua ‘pacient X’ a ‘pacient Y’

# Omezenost predikátové logiky 1. řádu

dva omezující rysy:

- nedostatečná expresivita
- extenzionalismus

**Expresivita:** vyjadřovací síla jazyka

*“Je-li barva stropu pokoj č. 3 uklidňující, je pokoj č. 3 vhodný pro pacienta X a není vhodný pro pacienta Y.”*

analýza ve výrokové logice:

$P \Rightarrow (Q \wedge \neg R)$	$P$	“Barva stropu pokoj č. 3 je uklidňující.”
	$Q$	“Pokoj č. 3 je vhodný pro pacienta X.”
	$R$	“Pokoj č. 3 není vhodný pro pacienta Y.”

analýza v PL1:

$U(B) \Rightarrow (V(P, X) \wedge \neg V(P, Y))$	$U$	třída uklidňujících objektů
	$B$	individuum ‘barva stropu pokoj č. 3’
	$V$	relace mezi individuji ‘být vhodný pro’
	$P$	individuum ‘pokoj č. 3’
	$X, Y$	individua ‘pacient X’ a ‘pacient Y’

# Omezenost predikátové logiky 1. řádu

dva omezující rysy:

- nedostatečná expresivita
- extenzionalismus

**Expresivita:** vyjadřovací síla jazyka

*"Je-li barva stropu pokoj č. 3 uklidňující, je pokoj č. 3 vhodný pro pacienta X a není vhodný pro pacienta Y."*

analýza ve výrokové logice:

$P \Rightarrow (Q \wedge \neg R)$	$P$	"Barva stropu pokoj č. 3 je uklidňující."
	$Q$	"Pokoj č. 3 je vhodný pro pacienta X."
	$R$	"Pokoj č. 3 není vhodný pro pacienta Y."

analýza v PL1:

$U(B) \Rightarrow (V(P, X) \wedge \neg V(P, Y))$	$U$	třída uklidňujících objektů
	$B$	individuum 'barva stropu pokoj č. 3'
	$V$	relace mezi individuji 'být vhodný pro'
	$P$	individuum 'pokoj č. 3'
	$X, Y$	individua 'pacient X' a 'pacient Y'

# Nedostatečná expresivita PL1 – pokrač.

*Červená barva je krásnější než hnědá barva.*      *Kostka je červená.*

analýza v PL1:

$Kr(\check{C}_1, H)$

$\check{C}_2(Ko)$

$\check{C}_1$  individuum 'červená barva'

$\check{C}_2$  vlastnost individuů 'být červený' (třída červených objektů)

nelze vyjádřit       $\check{C}_1 \equiv \check{C}_2$

# Nedostatečná expresivita PL1 – pokrač.

*Červená barva je krásnější než hnědá barva.*      *Kostka je červená.*

analýza v PL1:

$$Kr(\check{C}_1, H) \qquad \check{C}_2(Ko)$$

$\check{C}_1$  individuum ‘červená barva’

$\check{C}_2$  vlastnost individuů ‘být červený’ (třída červených objektů)

nelze vyjádřit       $\check{C}_1 \equiv \check{C}_2$

# Extenzionalismus PL1

*Varšava*

*hlavní město Polska*

Varšava

- jméno individua, jasně identifikovatelné a odlišitelné

hlavní město Polska

- individuová role, momentálně identifikuje Varšavu, ale dříve to byl i Krakov

*'hlavní město Polska':*

- závisí na světě a čase
- pochopení významu, ale není vázané na znalost obsahu – tj. význam na světě a čase **nezávisí**

*číslo X je větší než číslo Y*

*budova X je větší než budova Y*

matematické větší než

- relace dvojic čísel, pevně daná

empirické větší než

- vztah dvou individuí, který se může měnit v čase (otec a syn)

# Extenzionalismus PL1

*Varšava*

*hlavní město Polska*

- |                            |  |
|----------------------------|--|
| <i>Varšava</i>             | <ul style="list-style-type: none"> <li>– jméno individua, jasně identifikovatelné a odlišitelné</li> </ul>                       |
| <i>hlavní město Polska</i> | <ul style="list-style-type: none"> <li>– individuová role, momentálně identifikuje Varšavu, ale dříve to byl i Krakov</li> </ul> |

*'hlavní město Polska':*

- závisí na světě a čase
- pochopení významu, ale není vázané na znalost obsahu – tj. význam na světě a čase nezávisí

*číslo X je větší než číslo Y*

*budova X je větší než budova Y*

- |                              |   |
|------------------------------|---|
| <i>matematické větší než</i> | <ul style="list-style-type: none"> <li>– relace dvojic čísel, pevně daná</li> </ul>                               |
| <i>empirické větší než</i>   | <ul style="list-style-type: none"> <li>– vztah dvou individuí, který se může měnit v čase (otec a syn)</li> </ul> |

# Extenzionalismus PL1

Varšava

*hlavní město Polska*

Varšava

- jméno individua, jasně identifikovatelné a odlišitelné

hlavní město Polska

- individuová role, momentálně identifikuje Varšavu, ale dříve to byl i Krakov

**'hlavní město Polska':**

- závisí na světě a čase
- pochopení významu, ale není vázané na znalost obsahu – tj. význam na světě a čase **nezávisí**

*číslo X je větší než číslo Y*

*budova X je větší než budova Y*

matematické větší než

- relace dvojic čísel, pevně daná

empirické větší než

- vztah dvou individuí, který se může měnit v čase (otec a syn)

# Extenzionalismus PL1

Varšava

*hlavní město Polska*

Varšava

- jméno individua, jasně identifikovatelné a odlišitelné

hlavní město Polska

- individuová role, momentálně identifikuje Varšavu, ale dříve to byl i Krakov

**'hlavní město Polska':**

- závisí na světě a čase
- pochopení významu, ale není vázané na znalost obsahu – tj. význam na světě a čase **nezávisí**

*číslo X je větší než číslo Y*

*budova X je větší než budova Y*

matematické větší než

- **relace** dvojic čísel, pevně daná

empirické větší než

- **vztah** dvou individuí, který se může měnit v čase (otec a syn)

# Extenzionalismus PL1 – pokrač.

*ano*

*V Brně prší*

*ano* – pravdivostní hodnota *true*

*V Brně prší* – *propozice* – označuje pravdivostní hodnotu,  
která se mění (alespoň) v čase

i když hodnota někdy závisí na světě a čase, samotný význam na nich  
nezávisí

# Extenze a intenze

Definujeme:

- **intenze** – objekty typu funkcí, jejichž hodnoty závisí na světě a čase
- **extenze** – ostatní objekty (na světě a čase nezávislé)

Časté extenze a intenze:

extenze	intenze
individua	individuové role
třídy	vlastnosti
relace	vztahy
pravdivostní hodnoty	propozice
funkce	empirické funkce
čísla	veličiny

# Extenze a intenze

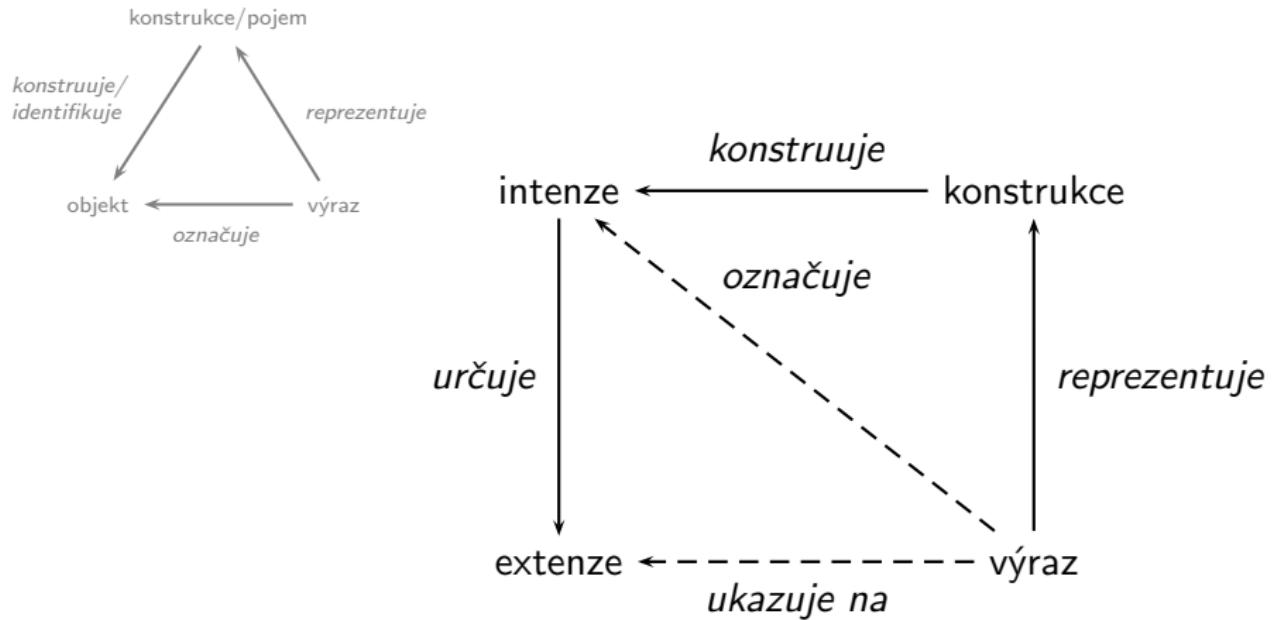
Definujeme:

- **intenze** – objekty typu funkcí, jejichž hodnoty závisí na světě a čase
- **extenze** – ostatní objekty (na světě a čase nezávislé)

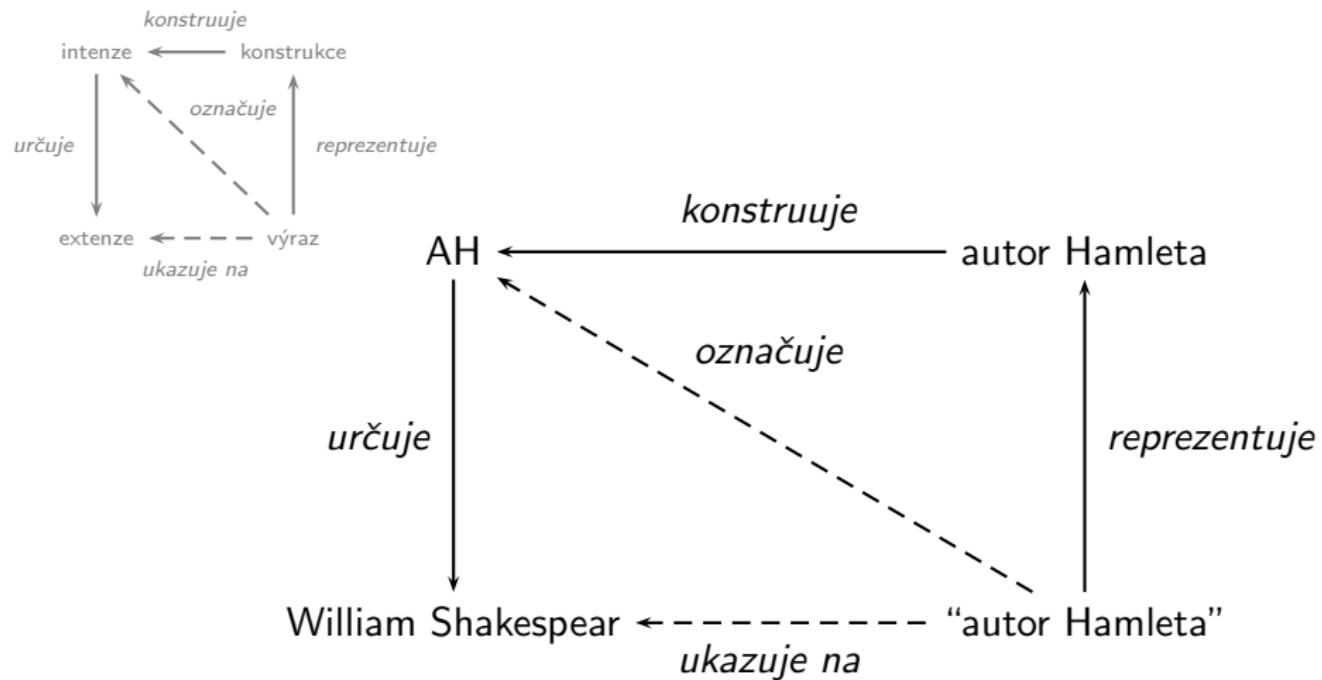
časté extenze a intenze:

<i>extenze</i>	<i>intenze</i>
individua	individuové role
třídy	vlastnosti
relace	vztahy
pravdivostní hodnoty	propozice
funkce	empirické funkce
čísla	veličiny

# Rozšířený vztah výrazu a významu u intenzí



# Rozšířený vztah výrazu a významu u intenzí



# Transparentní intenzionální logika

- *Transparent Intensional Logic, TIL*
- **logický systém** speciálně navržený pro zachycení **významu výrazů PJ**
- autor **Pavel Tichý**: *The Foundations of Frege's Logic*, de Gruyter, Berlin, New York, 1988.
- obdobná teorie – *Montagueho intenzionální logika* – Tichý ukazuje její nedostatky
- Tichý vychází z myšlenek – *Gottlob Frege* (1848 – 1925, logik) a *Alonzo Church* (1903 – 1995, teorie typů)
- vlastnosti:
  - rozvětvená **typová hierarchie** (s typy **vyšších řadů**)
  - **temporální**
  - **intenzionální** (**intenze** × **extenze**)
- **transparentost**:
  1. nositel významu (**konstrukce**) není prvek formálního aparátu, tento aparát pouze *studuje* konstrukce
  2. zachycení intenzionality je přesně popsáno z matematického hlediska

# Obsah

## 1 Intenzionální sémantika

- Logická analýza přirozeného jazyka
- Nedostatečná expresivita PL1
- Extenzionalismus PL1
- Extenze a intenze
- Transparentní intenzionální logika

## 2 Reprezentace znalostí

- Reprezentace znalostí
- Logika a sémantické sítě
- Rámce
- Pravidlové systémy
- Nejistota a pravděpodobnost

otázka:

*Jak zapíšeme znalosti o problému/doméně?*

*Když je zapíšeme, můžeme z nich mechanicky odvodit nová fakta?*

- **reprezentace znalostí** (*knowledge representation*) – hledá způsob vyjádření znalostí počítačově zpracovatelnou formou (za účelem odvozování)
- **vyvozování znalostí** (*reasoning*) – zpracovává znalosti uložené v **bázi znalostí** (*knowledge base, KB*) a provádí **odvození** (*inference*) nových závěrů:
  - odpovědi na dotazy
  - zjištění faktů, které vyplývají z faktů a pravidel v KB
  - odvodit akci, která vyplývá z dodaných znalostí, ...

otázka:

*Jak zapíšeme znalosti o problému/doméně?*

*Když je zapíšeme, můžeme z nich mechanicky odvodit nová fakta?*

- **reprezentace znalostí** (*knowledge representation*) – hledá způsob vyjádření znalostí počítačově zpracovatelnou formou (za účelem odvozování)
- **vyvozování znalostí** (*reasoning*) – zpracovává znalosti uložené v **bázi znalostí** (*knowledge base, KB*) a provádí **odvození** (*inference*) nových závěrů:
  - odpovědi na dotazy
  - zjištění faktů, které vyplývají z faktů a pravidel v KB
  - odvodit akci, která vyplývá z dodaných znalostí, ...

otázka:

*Jak zapíšeme znalosti o problému/doméně?*

*Když je zapíšeme, můžeme z nich mechanicky odvodit nová fakta?*

- **reprezentace znalostí** (*knowledge representation*) – hledá způsob vyjádření znalostí počítačově zpracovatelnou formou (za účelem odvozování)
- **vyvozování znalostí** (*reasoning*) – zpracovává znalosti uložené v **bázi znalostí** (*knowledge base, KB*) a provádí **odvození** (*inference*) nových závěrů:
  - odpovědi na dotazy
  - zjištění faktů, které vyplývají z faktů a pravidel v KB
  - odvodit akci, která vyplývá z dodaných znalostí, ...

# Reprezentace znalostí

proč je potřeba speciální **reprezentace znalostí?**

*vnímání lidí × vnímání počítačů*

## ● člověk

- když dostane novou věc (třeba pomeranč) – prozkoumá a zapamatuje si ho (a třeba sní)
- během tohoto procesu člověk zjistí a uloží všechny základní vlastnosti
- později, když se zmíní daná věc, vyhledají se a připomenou uložené informace

## ● počítač

- musí se spolehnout na informace od lidí
- jednodušší informace – přímé *programování*
- složité informace – zadané v *symbolickém jazyce*

# Reprezentace znalostí

proč je potřeba speciální **reprezentace znalostí?**

*vnímání lidí × vnímání počítačů*

## • člověk

- když dostane novou věc (třeba pomeranč) – **prozkoumá** a **zapamatuje** si ho (a třeba sní)
- během tohoto procesu člověk zjistí a uloží všechny základní vlastnosti
- později, když se **zmíní** daná věc, vyhledají se a připomenou uložené informace

## • počítač

- musí se spolehnout na informace od lidí
- jednodušší informace – přímé **programování**
- složité informace – zadané v **symbolickém jazyce**

# Reprezentace znalostí

proč je potřeba speciální **reprezentace znalostí?**

*vnímání lidí × vnímání počítačů*

## • člověk

- když dostane novou věc (třeba pomeranč) – **prozkoumá** a **zapamatuje** si ho (a třeba sní)
- během tohoto procesu člověk zjistí a uloží všechny základní vlastnosti
- později, když se **zmíní** daná věc, vyhledají se a připomenou uložené informace

## • počítač

- musí se spolehnout na informace od lidí
- jednodušší informace – přímé **programování**
- složité informace – zadané v **symbolickém jazyce**

# Volba reprezentace znalostí

která reprezentace znalostí je nejlepší?

*Pro řešení skutečně obtížných problémů musíme použít několik různých reprezentací. Důvodem pro to je to, že každý typ datových struktur má své přínosy i nedostatky a žádná z nich není adekvátní pro všechny různé funkce používané v tom, čemu říkáme "zdravý rozum" (common sense).*

– Marvin Minsky

# Volba reprezentace znalostí

která reprezentace znalostí je nejlepší?

*Pro řešení skutečně obtížných problémů musíme použít několik různých reprezentací. Důvodem pro to je to, že každý typ datových struktur má své přínosy i nedostatky a žádná z nich není adekvátní pro všechny různé funkce používané v tom, čemu říkáme "zdravý rozum" (common sense).*

– Marvin Minsky

# Reprezentace znalostí pomocí logiky nebo sém. sítí

## Logika:

- znalosti uloženy ve formě **logických formulí**
- vyvozování nových znalostí = hledání **důkazu**

## Sémantické sítě:

- reprezentace faktových znalostí (pojmy + vztahy)
- znalosti jsou uloženy ve formě grafu
- nejdůležitější vztahy:
  - **podtřída (subclass)** – vztah mezi třídami
  - **instance** – vztah mezi konkrétním objektem a jeho rodičovskou třídou
- jiné vztahy – část (has-part), barva, ...

# Reprezentace znalostí pomocí logiky nebo sém. sítí

## Logika:

- znalosti uloženy ve formě **logických formulí**
- vyvozování nových znalostí = hledání **důkazu**

## Sémantické sítě:

- reprezentace faktových znalostí (pojmy + vztahy)
- znalosti jsou uloženy ve formě grafu
- nejdůležitější vztahy:
  - **podtřída (subclass)** – vztah mezi třídami
  - **instance** – vztah mezi konkrétním objektem a jeho rodičovskou třídou
- jiné vztahy – část (has-part), barva, ...

# Rámce

Rámce (*frames*):

- varianta sémantických sítí
- velice populární pro reprezentaci znalostí v expertních systémech
- všechny informace relevantní pro daný pojem se ukládají do univerzálních struktur – **rámců**
- stejně jako sémantické sítě, rámce podporují dědičnost
- OO programovací jazyky vycházejí z teorie rámců

# Rámce – příklad

rámeček obsahuje objekty, sloty a hodnoty slotů  
příklady rámců:

savec:

<i>podtřída:</i>	zvíře
<i>část:</i>	hlava
<i>*má_kožich:</i>	ano

slon:

<i>podtřída:</i>	savec
<i>*barva:</i>	šedá
<i>*velikost:</i>	velký

Nellie:

<i>instance:</i>	slon
<i>mít_rád:</i>	jablka

'\*' označuje vzorové hodnoty, které mohou měnit hodnoty u podtříd a instancí

# Sémantické sítě × rámce

sémantické sítě	rámce
uzly	objekty
spoje	sloty
uzel na druhém konci spoje	hodnota slotu

deskripcní logika – logický systém, který manipuluje přímo s rámcí

# Pravidlové systémy

- snaha zachytit produkčními pravidly znalosti, které má expert
- obecná forma pravidel

*IF            podmínka  
THEN      akce*

- podmínky – booleovské výrazy, dotazy na hodnoty proměnných
  - akce – nastavení hodnot proměnných, příznaků, ...
- důležité vlastnosti:
    - znalosti mohou být strukturovány do modulů
    - systém může být snadno rozšířen přidáním nových pravidel beze změny zbytku systému

# Pravidlové systémy

- snaha zachytit produkčními pravidly znalosti, které má expert
- obecná forma pravidel

*IF            podmínka  
THEN      akce*

- podmínky – booleovské výrazy, dotazy na hodnoty proměnných
- akce – nastavení hodnot proměnných, příznaků, ...
- důležité vlastnosti:
  - znalosti mohou být strukturovány do modulů
  - systém může být snadno rozšířen přidáním nových pravidel beze změny zbytku systému

# Pravidlová báze znalostí – příklad

pravidla pro **oblékání**:

- pravidlo 1 IF X je seriózní  
AND X bydlí ve městě  
THEN X by měl nosit sako
- pravidlo 2 IF X je akademik  
AND X je společensky aktivní  
AND X je seriózní  
THEN X by měl nosit sako a kravatu
- pravidlo 3 IF X bydlí ve městě  
AND X je akademik  
THEN X by měl nosit kravatu
- pravidlo 4 IF X je podnikatel  
AND X je společensky aktivní  
AND X je seriózní  
THEN X by měl nosit sako, ale ne kravatu

**společenská** pravidla:

- pravidlo 5 IF X je podnikatel  
AND X je ženatý  
THEN X je společensky aktivní
- pravidlo 6 IF X je akademik  
AND X je ženatý  
THEN X je seriózní

**profesní** pravidla:

- pravidlo 7 IF X učí na univerzitě  
OR X učí na vysoké škole  
THEN X je akademik
- pravidlo 8 IF X vlastní firmu  
OR X je OSVČ  
THEN X je podnikatel

# Expertní systémy

- aplikace pravidlových systémů
- zaměřeny na specifické oblasti – medicínská diagnóza, návrh konfigurace počítače, expertíza pro těžbu nafty, ...
- snaha zachytit **znanosti experta** pomocí pravidel ale znanosti experta zahrnují – postupy, strategie, odhady, ...
- expertní systém musí pracovat s procedurami, nejistými znanostmi, různými formami vstupu
- vhodné oblasti pro nasazení expertního systému:
  - **diagnóza** – hledání řešení podle symptomů
  - **návrh konfigurace** – složení prvků splňujících podmínky
  - **plánování** – posloupnost akcí splňujících podmínky
  - **monitorování** – porovnání chování s očekávaným chováním, reakce na změny
  - **řízení** – ovládání složitého komplexu
  - **předpovědi** – projekce pravěpodobných závěrů z daných skutečností
  - **instruktáž** – inteligentní vyučování a zkoušení studentů

# Nejistota a pravděpodobnost

definujme akci  $A_t$  jako “**Vyrazit na letiště  $t$  hodin před odletem letadla.**” jak najít odpověď na otázku “*Dostanu se akcí  $A_t$  na letiště včas?*”

problémy:

1. částečná pozorovatelnost (stav vozovky, záměry ostatních řidičů, ...)
2. šum v senzorech (hlášení o dopravní situaci)
3. nejistota výsledků akcí (píchnutí kola, ...)
4. obrovská složitost modelování a předpovědi dopravní situace

čistě logický přístup tedy:

- riskuje chybu – “ $A_5$  mě tam dostane včas.”
- vede k závěrům, které jsou příliš slabé pro rozhodování: “ $A_5$  mě tam dostane včas, pokud nebude na dálnici nehoda a pokud nebude pršet a jestli nepíchnu kolo ...”

# Nejistota a pravděpodobnost

definujme akci  $A_t$  jako “**Vyrazit na letiště  $t$  hodin před odletem letadla.**” jak najít odpověď na otázku “*Dostanu se akcí  $A_t$  na letiště včas?*”

problémy:

1. částečná pozorovatelnost (stav vozovky, záměry ostatních řidičů, ...)
2. šum v senzorech (hlášení o dopravní situaci)
3. nejistota výsledků akcí (píchnutí kola, ...)
4. obrovská složitost modelování a předpovědi dopravní situace

čistě logický přístup tedy:

- riskuje chybu – “ $A_5$  mě tam dostane včas.”
- vede k závěrům, které jsou příliš slabé pro rozhodování: “ $A_5$  mě tam dostane včas, pokud nebude na dálnici nehoda a pokud nebude pršet a jestli nepíchnu kolo ...”

# Nejistota a pravděpodobnost

definujme akci  $A_t$  jako “**Vyrazit na letiště  $t$  hodin před odletem letadla.**” jak najít odpověď na otázku “*Dostanu se akcí  $A_t$  na letiště včas?*”

problémy:

1. částečná pozorovatelnost (stav vozovky, záměry ostatních řidičů, ...)
2. šum v senzorech (hlášení o dopravní situaci)
3. nejistota výsledků akcí (píchnutí kola, ...)
4. obrovská složitost modelování a předpovědi dopravní situace

čistě logický přístup tedy:

- riskuje chybu – “ $A_5$  mě tam dostane včas.”
- vede k závěrům, které jsou příliš slabé pro rozhodování: “ $A_5$  mě tam dostane včas, pokud nebude na dálnici nehoda a pokud nebude pršet a jestli nepíchnu kolo ...”

# Metody pro práci s nejistotou

## ● defaultní/nemonotónní logika

Předpokládejme, že nepíchnu cestou kolo.

Předpokládejme, že  $A_5$  bude OK, pokud se nenajde protipříklad.

## ● pravidla s faktory nejistoty

$A_5 \mapsto_{0.3}$  dostat se na letiště včas.

zalévání  $\mapsto_{0.99}$  mokrý trávník

mokrý trávník  $\mapsto_{0.7}$  déšť

## ● pravděpodobnost

Vzhledem k dostupným informacím,  $A_3$  mě tam dostane včas s pravděpodobností 0.05.

# Metody pro práci s nejistotou

## • defaultní/nemonotónní logika

Předpokládejme, že nepíchnu cestou kolo.

Předpokládejme, že  $A_5$  bude OK, pokud se nenajde protipříklad.

## • pravidla s faktory nejistoty

$A_5 \mapsto_{0.3}$  dostat se na letiště včas.

zalévání  $\mapsto_{0.99}$  mokrý trávník

mokrý trávník  $\mapsto_{0.7}$  déšť

## • pravděpodobnost

Vzhledem k dostupným informacím,  $A_3$  mě tam dostane včas s pravděpodobností 0.05.

# Metody pro práci s nejistotou

- defaultní/nemonotónní logika

Předpokládejme, že nepíchnu cestou kolo.

Předpokládejme, že  $A_5$  bude OK, pokud se nenajde protipříklad.

- pravidla s faktory nejistoty

$A_5 \mapsto_{0.3}$  dostat se na letiště včas.

zalévání  $\mapsto_{0.99}$  mokrý trávník

mokrý trávník  $\mapsto_{0.7}$  déšť

- pravděpodobnost

Vzhledem k dostupným informacím,  $A_3$  mě tam dostane včas s pravděpodobností 0.05.

# Pravděpodobnost

běžná lidská tvrzení o pravděpodobnosti **shrnují** následky

- **lenosti** – nepodařilo se vypočítat všechny výjimky, podmínky, ...
- **neinformovanosti** – nedostatek relevantních údajů, počátečních podmínek, ...

subjektivní  $\times$  Bayesovská pravděpodobnost:

- pravděpodobnostní vztah mezi tvrzením a jeho pravdivostí vzhledem k podmínkám:

$$P(A_5 | \text{žádné hlášené nehody}) = 0.5$$

nejedná se o vyjádření **pravděpodobnostní tendence** (ale může se získat ze znalostí podobných případů v minulosti)

- pravděpodobnost tvrzení se může měnit s novými (vstupními) podmínkami:

$$P(A_5 | \text{žádné hlášené nehody, je 4:00 ráno}) = 0.63$$

# Pravděpodobnost

běžná lidská tvrzení o pravděpodobnosti **shrnují** následky

- **lenosti** – nepodařilo se vypočítat všechny výjimky, podmínky, ...
- **neinformovanosti** – nedostatek relevantních údajů, počátečních podmínek, ...

subjektivní × **Bayesovská** pravděpodobnost:

- pravděpodobnostní vztah mezi tvrzením a jeho pravdivosti vzhledem k podmínkám:

$$P(A_5 | \text{žádné hlášené nehody}) = 0.5$$

nejedná se o vyjádření **pravděpodobnostní tendence** (ale může se získat ze znalostí podobných případů v minulosti)

- pravděpodobnost tvrzení se může měnit s novými (vstupními) podmínkami:

$$P(A_5 | \text{žádné hlášené nehody, je 4:00 ráno}) = 0.63$$

# Vyvozování z nejistých znalostí

- použití **náhodných proměnných** (*random variables*) – funkce, která vzorkům přirazuje hodnoty
- **distribuce pravděpodobnosti** náhodné proměnné = (vektor) pravděpodobnost(i), že daná náhodná proměnná bude mít určitou konkrétní hodnotu

náh. prom. *Odd* – výsledek hodu kostkou bude lichý

náh. prom. *Weather* – jaké bude počasí (slunce, dešť, mraky, sníh)

$$\text{Odd}(1) = \text{true} \quad \text{Weather}(21.11.2005) = \text{dešť}$$

distribuce pravděpodobnosti proměnných *Odd* a *Weather*

$$P(\text{Odd} = \text{true}) = 1/6 + 1/6 + 1/6 = 1/2$$

$$P(\text{Odd}) = < 1/2, 1/2 >$$

$$P(\text{Weather}) = < 0.72, 0.1, 0.08, 0.1 >$$

- pravidla pro výpočet pravděpodobnosti logicky souvisejících událostí

$$P(a \vee b) = P(a) + P(b) - P(a \wedge b)$$

# Bayesovské pravidlo pro vyvozování

pravidlo pro podmíněnou pravděpodobnost –  $P(a|b) = \frac{P(a \wedge b)}{P(b)}$  if  $P(b) \neq 0$   
 Bayesovské pravidlo pro určení diagnostické pravděpodobnosti ze znalosti příčinné pravděpodobnosti:

$$P(\text{Příčina}|\text{Následek}) = \frac{P(\text{Následek}|\text{Příčina})P(\text{Příčina})}{P(\text{Následek})}$$

např. ZMB zánět mozkových blan, ZK ztuhlý krk:

$$P(zmb|zk) = \frac{P(zk|zmb)P(zmb)}{P(zk)} = \frac{0.8 \times 0.0001}{0.1} = 0.0008$$

vyvozování =

1. rozdelení akce na atomické události
2. zjištění pravděpodobností atomických událostí
3. výpočet/odvození pravděpodobností pomocí složených distribucí pravděpodobností (*joint probability distribution*)