

Výpočetní sémantika a základní sémantické struktury

Aleš Horák

E-mail: hales@fi.muni.cz
http://nlp.fi.muni.cz/poc_lingv/

Obsah:

- ▶ Významy slov a významové vztahy
- ▶ Slovníky a specializované lexikony
- ▶ Výpočetní sémantika

Významy slov, polysemie

Slovo:

- ▶ **slovní tvar** (*wordform*) – slovo zapsané v textu
- ▶ **lemma/základní tvar** – slovo v indexové/citační podobě (nominativ, singulár, ...)
váže se na lexikální význam
- ▶ lemma i slovní tvar může mít víc **významů** (*word sense*):
(pozor na rozdíl *význam jako meaning* a *význam jako sense*)
 - ... musel rozhodčí napomínat za vzteklé mlácení **raketou** ...
 - ... cvičně odpálila balistickou **raketu** středního doletu, která je ...
 - ... vystoupení v latinsko-amerických **tancích** na Vašich kulturních akcích ...
Při nácviku brodění totiž v **tancích** navlhly kabely a vojáci je ...

Významy slov, polysemie

Slovo, které má více významů se označuje jako:

- ▶ **polysémní** – významy slova spolu **něčím souvisí**
 - ... mnozí z nich měli v **očích** slzy ...
 - ... zase šlápnutí na kuří **oko** voličů ...
 - ... osmažená vejce na volská **oka** pokrájená ...
 - ... Technologie Jestřábí **oko** spolehlivě určí, zda byl míček dobrý...

- ▶ **homonymní** – píší se stejně, ale jejich **významy spolu nesouvisí**
(může být *homografní* nebo *homofonní* – **být/být**)
 - ... azuro na obloze, zelená **travička** pod nohami...
 - Jednou z nejslavnějších profesionálních **traviček** se stala Locusta
 - ... zajišťujeme kompletní zákaznický **servis** ...
 - ... Broušený **servis**, skutečný domácí postrach, který se dědí ...
 - ... reklamace zboží v autorizovaném **servisu** ...
 - ... Hingisová sice hned prohrála **servis**, ale z 0:1 otočila ...

Významy slov, polysemie

Některé typy polysemie jsou **systematické**:

- ▶ **budova ↔ organizace ↔ osoby**
 - ... Nemocnice byla postavena v listopadu 1873 ...
 - ... Nemocnice údajně dluží členům asociace 1,5 miliardy ...
 - ... Prachatická nemocnice ošetřila také 19 lehce zraněných ...

- ▶ viz **metonymie** – **autor ↔ dílo, strom ↔ ovoce**
 - korigovali text Hovorů proto, že tu bylo více **Čapka** a méně autentického Masaryka.
o tom hovořil ve své knize už Karel **Čapek** ...
 - ... u hrázeck byla tehdy taková silná **hruška** ...
 - ... tam, kde je na **hrušce** stopka, ...

Zeugma test na polysemii:

- ▶ **Kdo rád stráví silvestrovskou noc při dunění petard?**
- ▶ **Pak se však Mach pokusil strávit příliš velké sousto.**
- ▶ → **Kdo rád stráví silvestrovskou noc a příliš velké sousto při dunění petard?**

Word Sense Disambiguation

správné určení významu – **word sense disambiguation**

► WSD má vliv na:

- vyhledávání informací (určení indexového lemmatu)
- strojový překlad (“bat” → “netopýr” | “pálka”)
- výslovnost při řečové syntéze
(angl. “bass [beis]” – bas/basa, “bass [bæs]” – okoun
čes. “baby [babí]” – mn.č. od baba, “baby [beibi]” – dítě, z angl.)

- klasifikační úloha vztažená k nějakému **katalogu významů** (sense inventory), např. WordNet
úspěšnost záleží na vlastnostech katalogu, např. **granularita**
nejlepší systémy dosahují cca 60 % pro **jemné rozlišení významů** a
80 % pro **hrubé rozlišení** (*fine-grained* × *coarse-grained*)
- klasifikace určuje **kontexty** odpovídající jednotlivým významům
různé metody, od slovníkových po zcela automatické
- bez katalogu je odpovídající úkol **word sense induction**, určení
významů slova podle shluků jeho kontextů

Word Sense Disambiguation – porovnání kontextů

tank/tanec

| | czes2 freqs = 10,520 12,826 | | | | tank | 6.0 | 4.0 | 2.0 | 0 | -2.0 | -4.0 | -6.0 | tanec | |
|----------------|-------------------------------|-------|------|------|--------------|-----|-----|------|------|------------------|-------|-------|-------|------|
| coord | 503 | 1,538 | 1.40 | 3.10 | post_verb | 342 | 498 | 1.20 | 1.30 | a_modifier | 3,218 | 5,764 | 1.70 | 2.20 |
| dělostřelectvo | 40 | 0 | 9.2 | – | útočit | 6 | 0 | 4.2 | – | modernizovaný | 65 | 0 | 9.0 | – |
| peso | 14 | 0 | 8.6 | – | vyrábět | 5 | 0 | 1.9 | – | sovětský | 318 | 0 | 8.4 | – |
| transportér | 23 | 0 | 8.2 | – | potřebovat | 6 | 0 | 0.8 | – | vyprostovací | 29 | 0 | 8.0 | – |
| houfnice | 9 | 0 | 8.2 | – | zacít | 0 | 6 | – | 0.2 | zničený | 38 | 0 | 7.4 | – |
| péchota | 32 | 0 | 8.1 | – | pátrat | 0 | 18 | – | 1.3 | zastaralý | 24 | 0 | 6.9 | – |
| kanon | 6 | 0 | 7.1 | – | věnovat | 0 | 7 | – | 1.3 | mostní | 15 | 0 | 6.9 | – |
| buldozer | 5 | 0 | 7.1 | – | hrát | 0 | 18 | – | 1.3 | Wittmannův | 11 | 0 | 6.8 | – |
| samopal | 7 | 0 | 6.4 | – | pokračovat | 0 | 8 | – | 1.3 | lehký | 103 | 5 | 6.9 | 2.4 |
| kulomet | 6 | 0 | 6.2 | – | představovat | 0 | 8 | – | 1.6 | moderní | 40 | 238 | 4.5 | 7.0 |
| vrtulník | 22 | 0 | 6.2 | – | začínat | 0 | 12 | – | 2.0 | latinskoamerický | 8 | 90 | 5.8 | 8.7 |
| dělo | 26 | 0 | 5.8 | – | pomáhat | 0 | 6 | – | 2.1 | povinný | 7 | 91 | 3.3 | 6.9 |
| letadlo | 60 | 0 | 5.7 | – | vycházet | 0 | 9 | – | 2.1 | originální | 0 | 69 | – | 6.8 |
| muzika | 0 | 15 | – | 5.4 | bavit | 0 | 6 | – | 3.2 | společenský | 0 | 144 | – | 6.8 |
| rytmus | 0 | 17 | – | 5.5 | předvést | 0 | 7 | – | 3.3 | lidový | 0 | 157 | – | 7.0 |
| kroj | 0 | 5 | – | 5.5 | zahrát | 0 | 19 | – | 4.5 | dvořákův | 0 | 38 | – | 7.2 |
| zábava | 0 | 35 | – | 5.8 | | | | | | írský | 0 | 69 | – | 7.3 |
| aerobik | 0 | 9 | – | 6.2 | | | | | | country | 0 | 77 | – | 7.8 |
| buben | 0 | 12 | – | 6.4 | | | | | | výrazový | 0 | 50 | – | 7.8 |
| balet | 0 | 16 | – | 6.6 | | | | | | scénický | 0 | 63 | – | 8.0 |
| serm | 0 | 9 | – | 6.9 | | | | | | dobový | 0 | 104 | – | 8.1 |
| hudba | 0 | 267 | – | 7.0 | | | | | | rituální | 0 | 62 | – | 8.2 |
| pantomima | 0 | 15 | – | 7.9 | | | | | | slovanský | 0 | 104 | – | 8.2 |
| píseň | 0 | 243 | – | 8.0 | | | | | | hříšný | 0 | 92 | – | 8.7 |
| zpěv | 0 | 177 | – | 9.2 | | | | | | bříšní | 0 | 329 | – | 10.3 |
| poslech | 0 | 147 | – | 9.8 | | | | | | orientální | 0 | 404 | – | 10.6 |

Synonyma

Dvě slova jsou **synonyma**, když jsou vzájemně zaměnitelná v kontextech:

- ▶ notebook ↔ laptop
- ▶ statečný ↔ odvážný
- ▶ chlapec ↔ hoch

většina synonym ale **není zaměnitelná** ve všech kontextech:

- ▶ *Samotný prožitek doteku pak má své kouzlo.*
Samotný prožitek doteku pak má svůj půvab.
- ▶ *Učení nových útočných i obranných pohybů a kouzel.*
Učení nových útočných i obranných pohybů a půvabů.

Synonymie je tedy vazba mezi **významy slov**, ne mezi slovy

Antonyma

totéž platí pro **antonymii** – slova **opačného významu** nebo **stupně vlastnosti**:

- ▶ tmavý × světlý
- ▶ rychle × pomalu
- ▶ dovnitř × ven

kontextově jsou antonyma velice podobná synonymům!

| tmavý/světlý | | | | | | | | | |
|-----------------------------|-----|-----|------|------|----------|-------|-------|--------|------|
| czes2 freqs = 8,960 8,127 | | | | | | | | | |
| tmavý | 6.0 | 4.0 | 2.0 | 0 | -2.0 | -4.0 | -6.0 | světlý | |
| subj_byt | 141 | 106 | 8.20 | 7.40 | | | | | |
| papír | 5 | 0 | 1.5 | – | | | | | |
| obrázek | 5 | 0 | 1.4 | – | | | | | |
| obraz | 6 | 0 | 1.4 | – | | | | | |
| noc | 4 | 0 | 1.3 | – | | | | | |
| barva | 4 | 9 | 0.9 | 2.1 | | | | | |
| | | | | | modifies | 7,316 | 6,019 | 5.60 | 5.60 |
| | | | | | brýle | 205 | 0 | 8.8 | – |
| | | | | | pečivo | 51 | 0 | 7.3 | – |
| | | | | | mрак | 42 | 4 | 6.8 | 3.5 |
| | | | | | hnědák | 54 | 7 | 7.8 | 5.1 |
| | | | | | oblek | 153 | 23 | 8.6 | 6.0 |
| | | | | | chléb | 63 | 11 | 7.2 | 4.8 |
| | | | | | pleť | 504 | 123 | 10.0 | 8.1 |
| | | | | | kalhoty | 66 | 19 | 7.2 | 5.6 |
| | | | | | bunda | 39 | 11 | 6.7 | 5.1 |
| | | | | | skvrna | 129 | 38 | 8.2 | 6.6 |
| | | | | | pruh | 63 | 28 | 6.8 | 5.7 |
| | | | | | barva | 430 | 301 | 7.5 | 7.1 |
| | | | | | vlas | 325 | 226 | 8.5 | 8.0 |
| | | | | | chloupek | 27 | 28 | 6.6 | 6.9 |
| | | | | | odstín | 150 | 180 | 8.3 | 8.7 |
| | | | | | pivo | 88 | 138 | 6.4 | 7.1 |
| | | | | | dřevo | 41 | 73 | 5.8 | 6.7 |
| | | | | | ležák | 32 | 68 | 7.0 | 8.4 |
| | | | | | jiška | 17 | 58 | 6.2 | 8.2 |
| | | | | | okamžik | 0 | 118 | – | 6.7 |
| | | | | | stezka | 0 | 105 | – | 7.3 |
| | | | | | Karolina | 0 | 54 | – | 7.8 |
| | | | | | výjimka | 0 | 247 | – | 8.0 |
| | | | | | výška | 0 | 343 | – | 8.1 |
| | | | | | zítřek | 0 | 239 | – | 9.7 |

Hyperonyma a hyponyma

Význam slova w_i je **hyperonymum** (**hyponymum**) významu slova u_j , pokud w_i je **obecnější** (**specifičtější**):

- ▶ **kobra** je hyponymum slova **had**
- ▶ **stroj** je hyperonymum **bagr**

jiné označení:

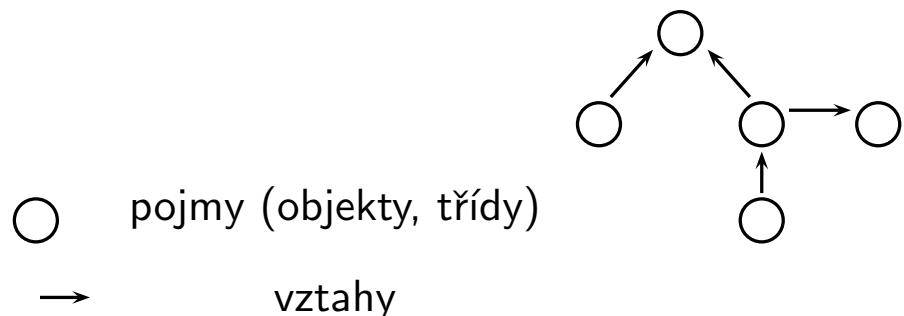
- ▶ slova **nadřazená/podřazená** (*superordinate/subordinate*)
- ▶ z logického pohledu u_j je **hyponymum** $w_i \Leftrightarrow$
 - extenzionálně – $\text{class}(u_j) \subset \text{class}(w_i)$
 - vyplývání – $\text{property}(x, u_j) \Rightarrow \text{property}(x, w_i)$
- ▶ hypero/hyponymie je obvykle **tranzitivní**
 $u_j \text{ hyponymum } w_i \wedge w_i \text{ hyponymum } v_k \Rightarrow u_j \text{ hyponymum } v_k$

u sloves podobná relace **troponymie** – **chodit/pochodovat**

Sémantické sítě

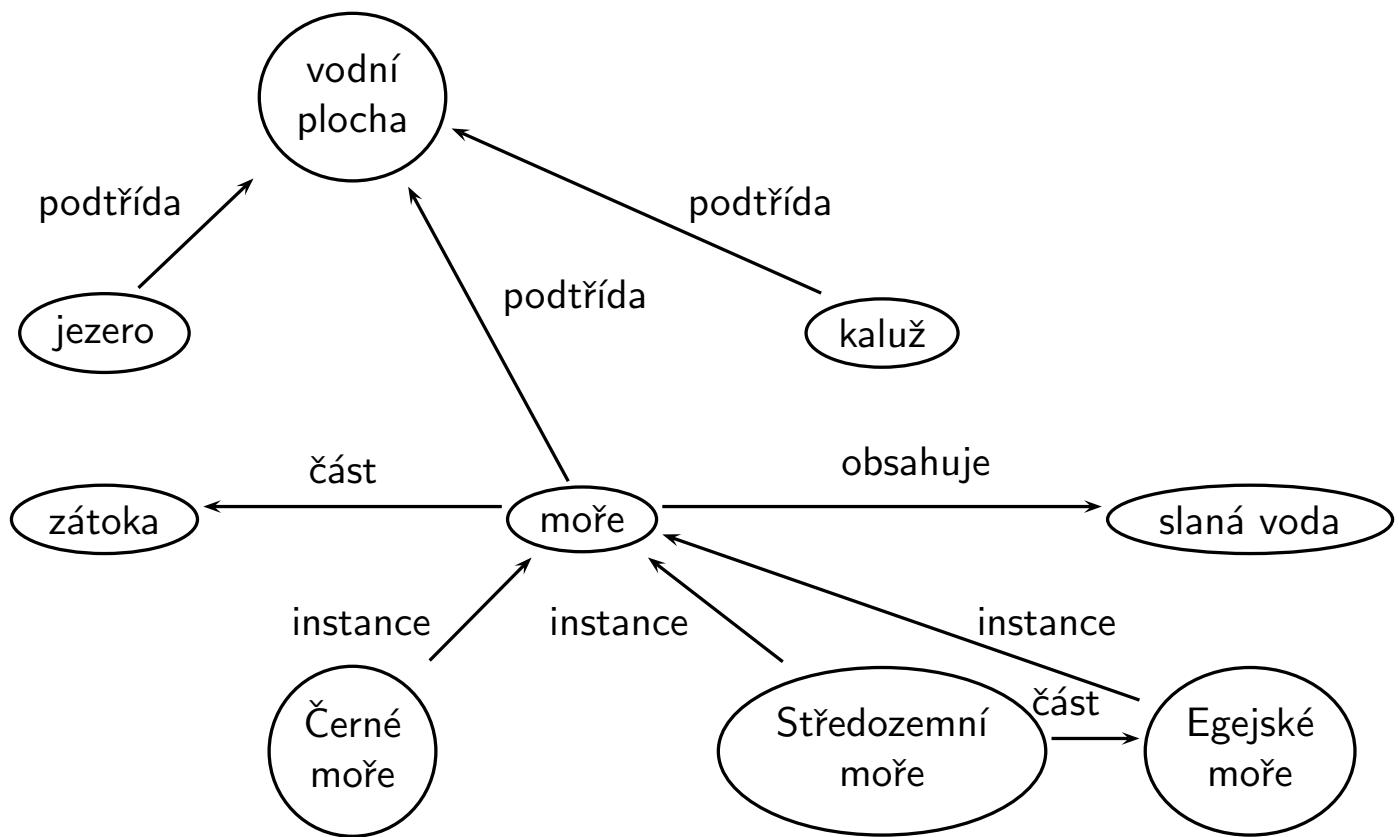
sémantické sítě – reprezentace faktových znalostí (pojmy + vztahy)

- ▶ vznikly kolem roku 1960 pro reprezentaci významu anglických slov
- ▶ znalosti jsou uloženy ve formě grafu



- ▶ nejdůležitější vztahy:
 - **podtřída** (*subclass, is-a*) – vztah mezi třídami
 - **instance** – vztah mezi konkrétním objektem a jeho rodičovskou třídou
- jiné vztahy – část (has-part), barva, ...

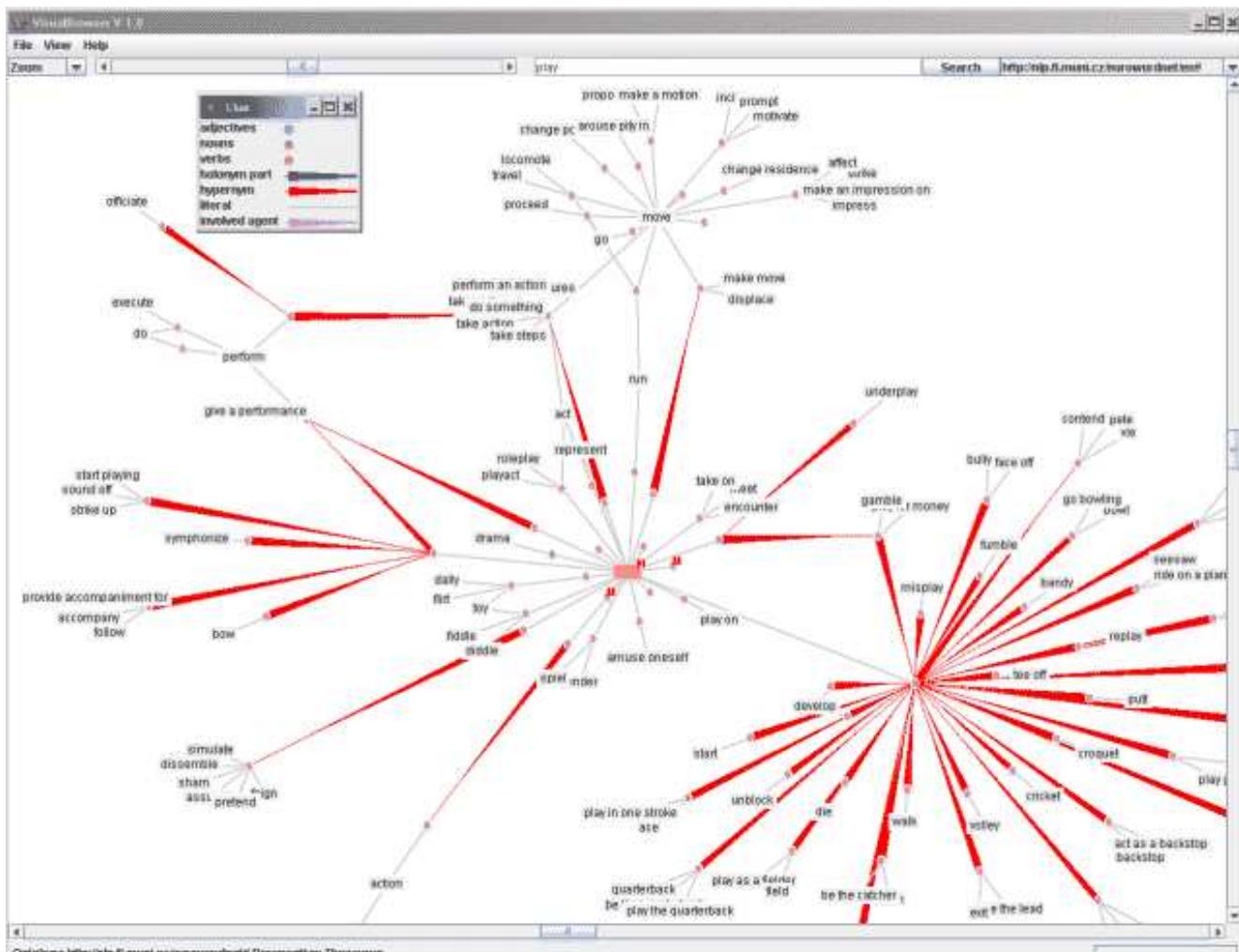
Sémantické sítě – příklad



Aplikace sémantických sítí

(Princeton) **WordNet** – <http://wordnet.princeton.edu/>

- ▶ sématická síť 140.000 (anglických) pojmu, zachycuje:
 - synonyma, antonyma
 - hyperonyma, hyponyma
 - odvozenost a další jazykové vztahy
- ▶ jednotka **synset** – synonymická řada
zachycuje **slabá synonyma** (*near-synonyms*)
- ▶ tvoří se **národní wordnety** (navázané na anglický WN)
český wordnet – cca 30.000 pojmu
- ▶ nástroj na editaci národních wordnetů – **DEBVisDic**, vyvinutý na FI MU
- ▶ VisualBrowser – <http://nlp.fi.muni.cz/projekty/visualbrowser/>
nástroj na vizualizaci (sémantických) sítí, vznikl jako DP na FI MU

Ontologie: <http://lipsi.muni.cz/kw/vorwordnet/> Perspective: Thesaurus

Úvod do počítačové lingvistiky 10/12

13 / 38

Významy slov a významové vztahy

Sémantické sítě

DEBVisDic

- User Settings **Tools** Windows Help

Dictionary - SSJČ

- dictionary - SSČ
- Morph. analyzer ajika
- Google

Greek Wordnet

τοδ ικό

παναλαμβανόμενο χερούδος:0, περιτοδ ικό

Russian Wordnet

журнал

[n] журнал:1

English Wordnet

dog:

[n] andiron:1, firedog:1, dog:7, dog-
[n] frump:1, dog:2
[n] cad:1, bounder:1, blackguard:1, dog:4, houn-
[n] dog:1, domestic dog:1, Canis familiaris:1
[n] frank:2

Czech Wordnet

pes

[n] zakopaný pes:1
[n] policejní pes:1
[n] hlídáč:4, hlídací pes:1
[n] pes:1
[n] slepecký pes:1, vodící pes:1

POS: n ID: RUS-1234560515
Synonyms: книга:1

Show in Czech Wordnet
Take key from Czech Wordnet
сброши
AutoLookUp in
Copy entry to Czech Wordnet
библио
Import IDs from file
тэатр?
--> [has_hypernym] печатное издание:1

Slovníky a specializované lexikony

Slovníky typicky obsahují:

- ▶ specifikace **formy**:
 - grafická podoba – alternativy, dělení, velká počáteční písmena
 - zvuková podoba – výslovnost a její alternativy, slabiky, přízvuk, výška
- ▶ **gramatické** (morfo-syntaktické) **informace** – slovní druh a příslušné gramatické kategorie, morfologický vzor?
- ▶ specifikace **významu** – hierarchie

slovník uvádí významy listémů, **encyklopedie** informace o jejich denotátech

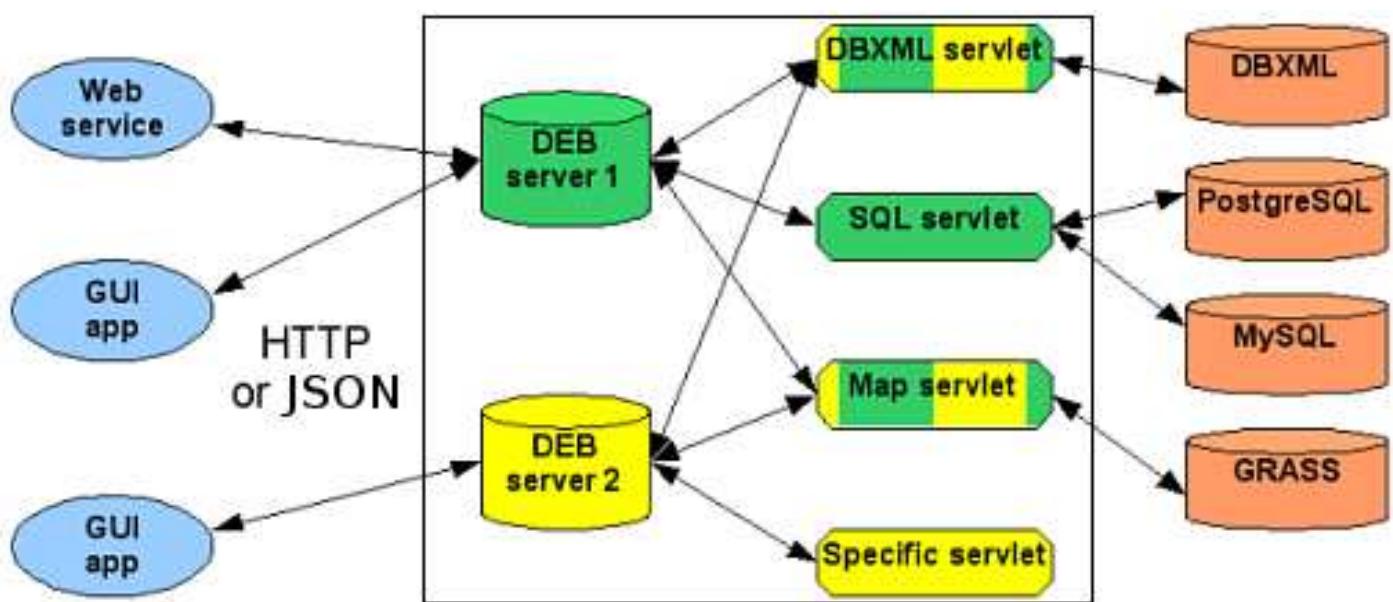
Slovník spisovné češtiny: **tetřev**, -a m velký lesní pták z příbuzenstva kura domácího [x] *tokat jako tetřev*, expr. být slepě zamilován; **tetřeví** příd. *tetřeví tokání, tetřeví slepice*.

Encyklopedie Diderot: **tetřev**, Tetrao, rod hrabavých ptáků, kteří obývají pásmo jehličnatých lesů severní polokoule. V ČR žije dnes již vzácně tetřev hlušec (Tetrao urogallus). Největší z lesních kurů, kohout dosahuje hmotnosti až 6 kg.

specializované lexikony a encyklopedie (znalost odborníků a rozdílné předpoklady a pohledy)

DEB – platforma pro vývoj slovníků

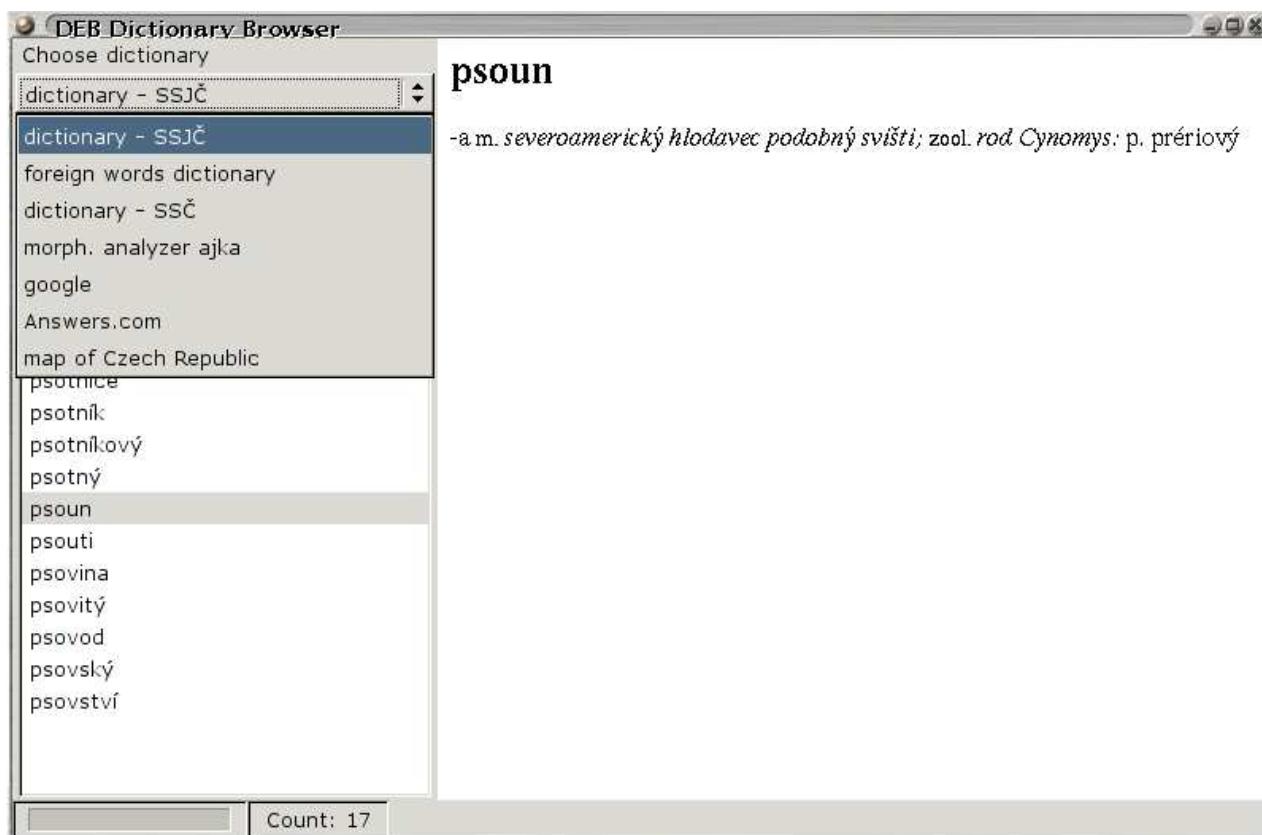
- ▶ **Dictionary Editor and Browser, DEB**
- ▶ platforma pro vývoj **systémů na psaní slovníků** (*dictionary writing systems*, DWS)
 - <http://deb.fi.muni.cz/>
 - pracuje s hesly ve formě XML struktury
- ▶ striktní **klient-server architektura**
- ▶ server
 - specializované moduly – *servlety*
 - databázové úložistě
- ▶ klient
 - jen jednoduchá funkcionalita
 - GUI i web rozhraní – postavený na *Mozilla Engine*



DEB používá komunikaci typu AJAX

DEBDict – příklad DEB klienta

- ▶ přehledné **prohledávání slovníků** s různou strukturou
- ▶ původně určený pro demo základních funkcí
- ▶ dostupný jako instalovatelné **rozšíření Firefoxu** i jako vzdálená **webová služba**
- ▶ vícejazyčné uživatelské rozhraní (angličtina, čeština, další lze snadno doplnit)
- ▶ dotazy do několika **XML slovníků s různou strukturou**, výsledky jsou zpracovány **XSLT transformací**
- ▶ **autentizace** – uživatelé mají různá práva přístupu ke slovníkům
- ▶ napojení na **externí služby**:
 - český morfologický analyzátor
 - externí webové služby (Google, Answers.com, Wikipedia)
 - geografický informační systém – zobrazení geografických odkazů přímo na mapě



DEB – platforma pro vývoj slovníků

- ▶ další aplikace:
 - [DEBVisDic](#) – editor wordnetů
 - [Cornetto](#) – editor lexikální databáze (University of Amsterdam)
 - [TeDi](#) – terminologický slovník
 - [FaNUK](#) – slovník anglických příjmení (University of West England, Oxford University Press)
 - ...
- ▶ použitá v [22 mezinárodních projektech](#)
- ▶ DEB server v Brně využívá více než [1600 registrovaných uživatelů](#)



České valenční lexikony

specializované lexikony slovesných valencí:

- ▶ syntaktické valenční rámce [Brief](#) (FI MU, od 1997) cca 15,000 sloves:
lámat <v>hPTc4,hPTc4-hTc7,hPc3-hTc4
- ▶ valenční rámce v [českém wordnetu](#) (FI MU 2000), cca 3,000 slovesných literálů (sloveso+význam):
synset: lámat:3, dobývat:1, těžit:2
valence: kdo1*AG(person:1)=co4*SUBS(substance:1)
valence: co1*AG(institution:1)=co4*SUBS(substance:1)
- ▶ pražský lexikon [Vallex 1.0](#), na začátku roku 2005 cca 1,000 sloves (ted' snad až 4,000):
~ impf: lámat
+ ACT(1;obl) PAT(4;obl)

Valeční lexikon VerbaLex

- ▶ vznikl na začátku roku 2005, využívá všech [dostupných zdrojů](#)
- ▶ edituje se ve formulářovém editoru nebo v jednoduchém textovém formátu, který se pro další zpracování převádí do [XML](#)
- ▶ vlastnosti:
 - dvouúrovňové [sémantické role](#)
 - odkazy na hypero/hyponymickou [hierarchii](#) v českém [wordnetu](#)
 - odlišení [životnosti](#) a neživotnosti větných členů
 - implicitní pozice [slovesa](#)
 - valenční rámce se odkazují na číslované [významy sloves](#)
- ▶ exporty z XML do HTML pro prohlížení a PDF pro tisk

VerbaLex v HTML

| alphabet | semantic role | sel. restriction | gram. structure | verb class | phraseme | aspect |
|--|---|--|-----------------|------------|----------|--------|
| complexity | patterns | misc. | | ↔ | ↑ | CS |
| Alphabet | Verbs starting with letter "k" | | | | | |
| <ul style="list-style-type: none"> • A (82) • B (183) • C (72) • Č (73) • D (523) • Ó (3) • E (16) • F (33) • G (9) • H (107) • CH (50) • I (19) • J (18) • K (418) • L (139) • M (220) • N (854) • Ň (2) • O (653) • P (2699) • R (690) • Ř (22) • S (556) • Š (47) • T (98) | <ul style="list-style-type: none"> • kabonit • kabonit se • kácer • kácer se • kadeřit • kálet • kalit • kamarádit • kamarádit se • kamuflovat • kanalizovat • kanout • kapat • kapitulovat • kárat • karikovat • kartáčovat • kasat • kastrovat • kašírovat • kašlat • katalogizovat • katapultovat • katapultovat se | <p>kácer^{impf} kotit^{impf} pokácer^{pf} skácer^{pf} porazit^{pf} porážet^{impf}</p> <p>1 kácer₁, kotit₁, porazit₃, porážet₃, poválit₂, povalovat₂, skácer₁, sklátit₂, složit₆, sklá -frame: ACT <knock:5 gunfire:2> ^{obl} VERB ^{obl} PAT <person:1> ^{obl} OBJ -example: rána ho <u>sklátila</u> k zemi (pf) -example: střela ho <u>srazila</u> na zem (pf)</p> <p>2 kácer₁, kotit₁, pokácer₁, skácer₁ ≈ -frame: AG <person:1> ^{obl} VERB ^{obl} OBJ <forest:1> ^{obl} -example: dřevorubci vykáceli les (pf)</p> <p>3 kácer₁, kotit₁, pokácer₁, porazit₃, porážet₃, poválit₂, povalovat₂, skácer₁, sklátit₂, s -frame: AG <person:1> ^{obl} VERB ^{obl} OBJ <tree:1> ^{obl} -example: <u>porazil</u> strom (pf)</p> | | | | |

Využití valencí v sémantické analýze

reprezentace **slovesného rámce**:

1. syntaktické rysy:

dávat něco_{neživ.NP}, 4.pád, bez předložky

někomu_{živ.NP}, 3.pád, bez předložky

2. sémantické rysy:

dávat Patiens Addressee

3. funkce významu:

dávat $x \dots (o(o\pi)(o\pi))_\omega$, slovesný objekt

dávat $/(o(o\pi)(o\pi))_{\omega\mu} \quad x \dots \iota \quad y \dots \iota : s_{wt}y, s \dots (o\iota)_{\tau\omega}$

překlad z valenčního výrazu do funkce významu:

- typ argumentu = typ $\left\{ \begin{array}{l} \text{▶ jmenné skupiny} \\ \text{▶ příslovečné fráze} \\ \text{▶ vedlejší věty} \\ \text{▶ infinitivu} \end{array} \right.$

Problémy sémantiky s jazykovými zdroji

Problémy jazykových zdrojů:

- ▶ nejsou dostupné pro každý **jazyk**
- ▶ neobsahují všechna **slova**
- ▶ neobsahují dost kombinací slov, **frází**
- ▶ neobsahují všechny **významy**
- ▶ neobsahují všechny **relace**
- ▶ naopak obsahují i (velmi) málo **frekventované** významy/relace (**jak** – spojka/zvíře, **s** – předložka/citoslovce, **tři** – číslovka/sloveso)
- ▶ relace nejsou stejně strukturované pro **různé slovní druhy** (H/H relace moc nefunguje pro přídavná jména, slovesa)

Distribuční sémantické modely

alternativa – automatické **distribuční sémantické modely**

- ▶ také **vektorové modely** (*vector-space models*)
- ▶ slova/fráze/dokumenty nahrazujeme **body v N -rozměrném vektorovém prostoru** (**vektory**)
(kde N může být velké číslo – stovky tisíc)
- ▶ modely se počítají automaticky z rozsáhlých textových sad
- ▶ dosahují **vyšší pokrytí**, ale **menší přesnost** než “ruční” jazykové zdroje
- ▶ primární počítaná **sémantická operace** – **podobnost**

Podobnost dokumentů a slov

Podobnost dokumentů:

- ▶ důležitá např. pro **vyhledávání informací**
- ▶ dokument (dotaz) = vektor frekvencí (TF-IDF frekvenčních skóre) **slov**

doc1: Hotel byl krásný, ale personál hotelu nepříjemný.

doc2: Hotel je standardní a jídlo v hotelu vynikající.

query: hotel a jídlo

| | doc1 | doc2 | query |
|--------------|------|------|-------|
| a | 0 | 1 | 1 |
| ale | 1 | 0 | 0 |
| byt/být | 1 | 2 | 0 |
| hotel | 2 | 2 | 1 |
| hotelu/hotel | 1 | 1 | 0 |
| je/být | 0 | 1 | 0 |
| jídlo | 0 | 1 | 1 |
| krásný | 1 | 0 | 0 |
| nepříjemný | 1 | 0 | 0 |
| personál | 1 | 0 | 0 |
| standardní | 0 | 1 | 0 |
| v | 0 | 1 | 0 |
| vynikající | 0 | 1 | 0 |

$$\vec{vec}_{doc1} = \langle 1, 2, 0, 1, 1, 1, 0, 0 \rangle$$

$$\vec{vec}_{doc2} = \langle 2, 2, 1, 0, 0, 0, 1, 1 \rangle$$

$$\vec{vec}_{query} = \underbrace{\langle 0, 1, 1, 0, 0, 0, 0, 0 \rangle}_8$$

snížení (prokletí) **dimensionality**:

- ▶ **výběr rysů (feature selection)** – stop slova, frekventovaná slova, ...
- ▶ **extrakce rysů (feature extraction)** – lemmatizace/stemming, latentní sémantická analýza, ...

Podobnost dokumentů

2 dokumenty jsou **podobné** \Leftrightarrow jsou **podobné** jejich **vektory**

podobnost vektorů se určuje **cosinovou podobností**:

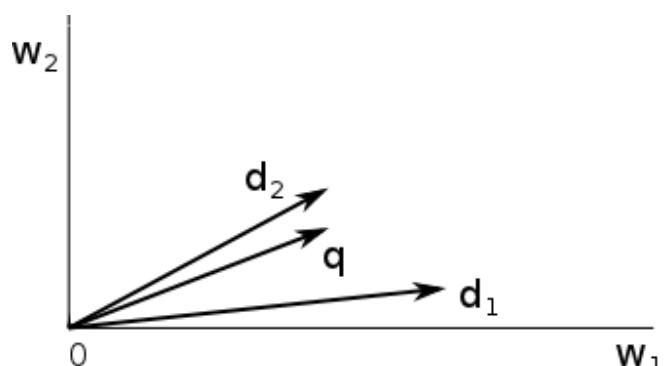
$$\frac{\vec{a} \cdot \vec{b}}{\|\vec{a}\| \cdot \|\vec{b}\|}$$

| | doc1 | doc2 | query |
|------------|------|------|-------|
| být | 1 | 2 | 0 |
| hotel | 2 | 2 | 1 |
| jídlo | 0 | 1 | 1 |
| krásný | 1 | 0 | 0 |
| nepříjemný | 1 | 0 | 0 |
| personál | 1 | 0 | 0 |
| standardní | 0 | 1 | 0 |
| vynikající | 0 | 1 | 0 |

(normalizovaný skalární součin vektorů, cosinus úhlu mezi vektory)

$$sim_{cos}(doc_1, query) = 0.5$$

$$sim_{cos}(doc_2, query) = 0.64$$



doc1: Hotel byl krásný, ale personál hotelu nepříjemný.

doc2: Hotel je standardní a jídlo v hotelu vynikající.

query: hotel a jídlo

Podobnost slov

analogicky **slovo** = vektor frekvencí slova v dokumentech

| | doc1 | doc2 | query |
|-------------------|----------|----------|----------|
| být | 1 | 2 | 0 |
| hotel | 2 | 1 | 1 |
| jídlo | 0 | 1 | 1 |
| krásný | 1 | 0 | 0 |
| nepříjemný | 1 | 0 | 0 |
| personál | 1 | 0 | 0 |
| standardní | 0 | 1 | 0 |
| vynikající | 0 | 1 | 0 |

$$\text{vec}_{\text{standardní}} = \langle 0, 1, 0 \rangle$$

$$\text{vec}_{\text{vynikající}} = \langle 0, 1, 0 \rangle$$

2 **slova** jsou **podobná** \Leftrightarrow jsou **podobné** jejich **vektory**

(to samozřejmě funguje lépe na velkých datech)

Reprezentace slov

reálně se místo dokumentů používají **kontexty**

... jsou na látky obsažené v čokoládě (kofein, **theobromin**) mimořádně citliví a nedokáží je ...
 ... kofein, který najdete v čokoládě, a **theobromin** působí stimulačně na centrální nervový ...
 ... se skrývá mimo jiné fenyletylamin a **theobromin** , přičemž mu jsou přisuzovány opojné ...
 ... podoba v čaji se nazývá theofyllin a v kakau **theobromin** – účinky jsou prakticky stejné ...
 ... celospolečensky tolerované drogy, jako kofein, **theobromin** , nebo nikotin ...

z kontextů poznáme (odhadneme, kontexty určují) **význam slova**

(**theobromin** – látka vyskytující se v čokoládě s podobným stimulačním účinkem jako kofein)

Reprezentace slov

místo frekvencí slov –
skóre vzájemné informace (*Mutual Information (MI) score*)

MI skóre pro pravděpodobnostní jevy – vyskytují se jevy X a Y spolu více, než kdyby byly nezávislé?

$$MI(X, Y) = \log_2 \frac{P(X, Y)}{P(X)P(Y)}$$

MI skóre pro slova/kontexty – vyskytuje se slovo *word* v kontextu *context* více, než kdyby byly nezávislé?

$$MI(\text{word}, \text{context}) = \log_2 \frac{P(\text{word}, \text{context})}{P(\text{word})P(\text{context})}$$

může se upravovat vážením (*weighting*) a vyhlazováním (*smoothing*)

Zapouzdření slov (Word Embedding)

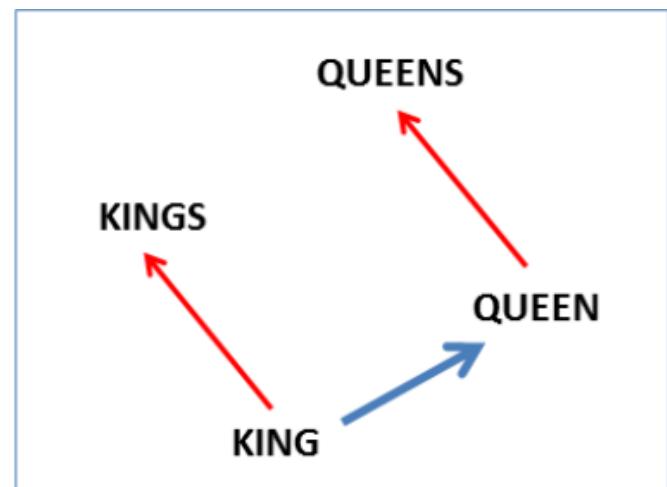
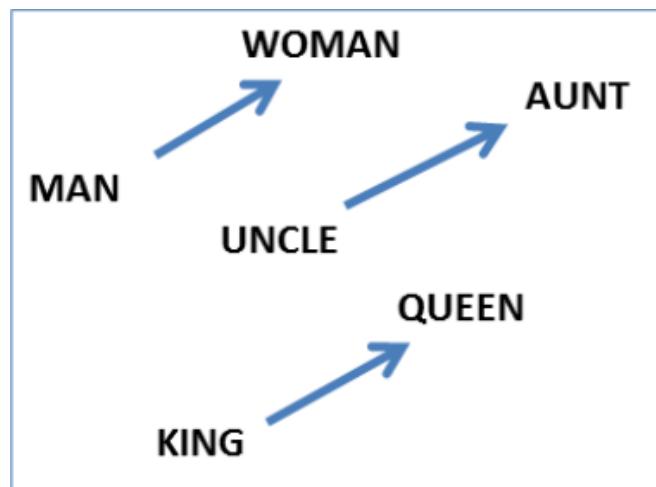
- ▶ jiný způsob reprezentace významu slov ve vektorovém prostoru
- ▶ na principu extrakce rysů – počet rysů stanovíme (třeba 1000)
- ▶ slovo inicializujeme jako náhodný vektor v prostoru rysů
- ▶ cyklicky upravujeme vektory tak, abychom maximalizovali podmíněnou pravděpodobnost mezi slovem a jeho kontexty

$$\arg \max_{\theta} \prod_{(w,c) \in D} P(c|w; \theta)$$

- ▶ algoritmy – *word2vec* (Mikolov, Google, princip učení neuronové sítě), *GloVe* (Pennington et al, Stanford Uni, faktorizace matic)
pro kvalitní výstupy je potřeba velmi velká data (miliardy slov)
existují rozšíření na fráze (*phrase2vec*) a dokumenty (*doc2vec*)

Zapouzdření slov (Word Embedding)

sémantické vlastnosti výsledných vektorů



(příklady od T. Mikolova)

Zapouzdření slov (Word Embedding)

sémantické vlastnosti výsledných vektorů

| operace s vektory | nejbližší výsledný vektor |
|---|---------------------------|
| Paris - France + Italy | Rome |
| bigger - big + cold | colder |
| sushi - Japan + Germany | bratwurst |
| Cu - copper + gold | Au |
| Windows - Microsoft + Google | Android |
| Montreal Canadiens - Montreal + Toronto | Toronto Maple Leafs |

(příklady od T. Mikolova)

Zapouzdření slov (Word Embedding)

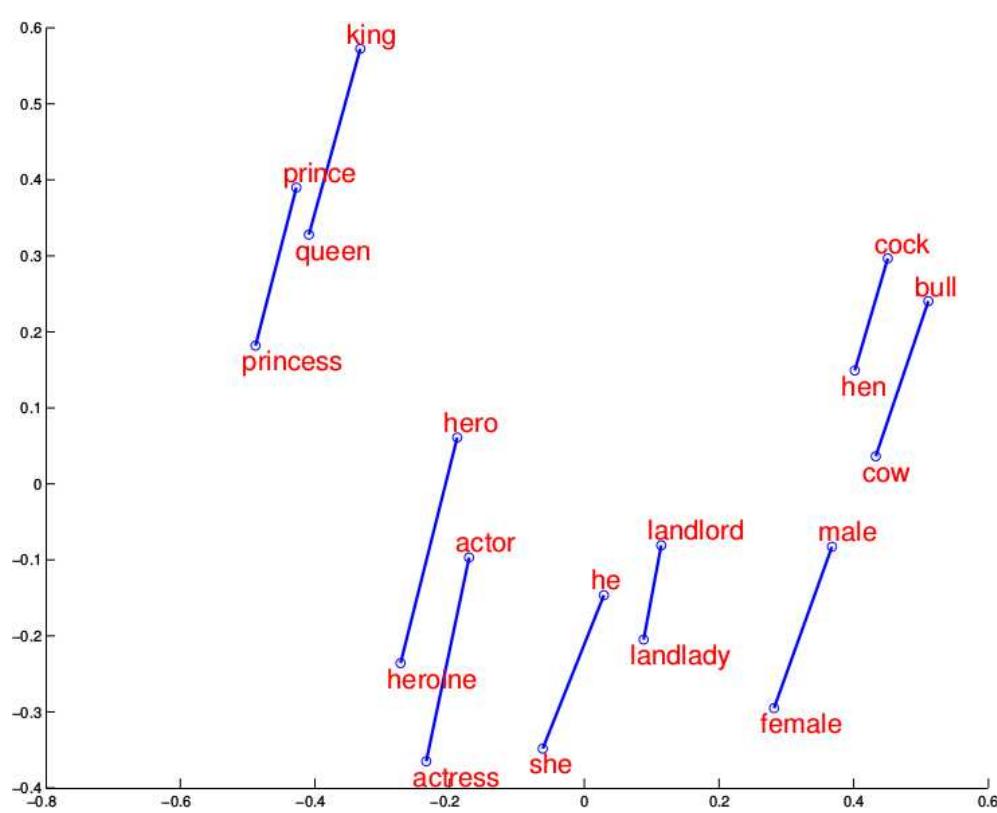
sémantické vlastnosti výsledných vektorů

| operace s vektory | nejbližší vektory |
|-------------------|---|
| Czech + currency | koruna, Czech crown, Polish zloty, CTK |
| Vietnam + capital | Hanoi, Ho Chi Minh City, Viet Nam, Vietnamese |
| German + airlines | airline Lufthansa, carrier Lufthansa |
| Russian + river | Moscow, Volga River, upriver, Russia |
| French + actress | Juliette Binoche, Vanessa Paradis |

(příklady od T. Mikolova)

Zapouzdření slov (Word Embedding)

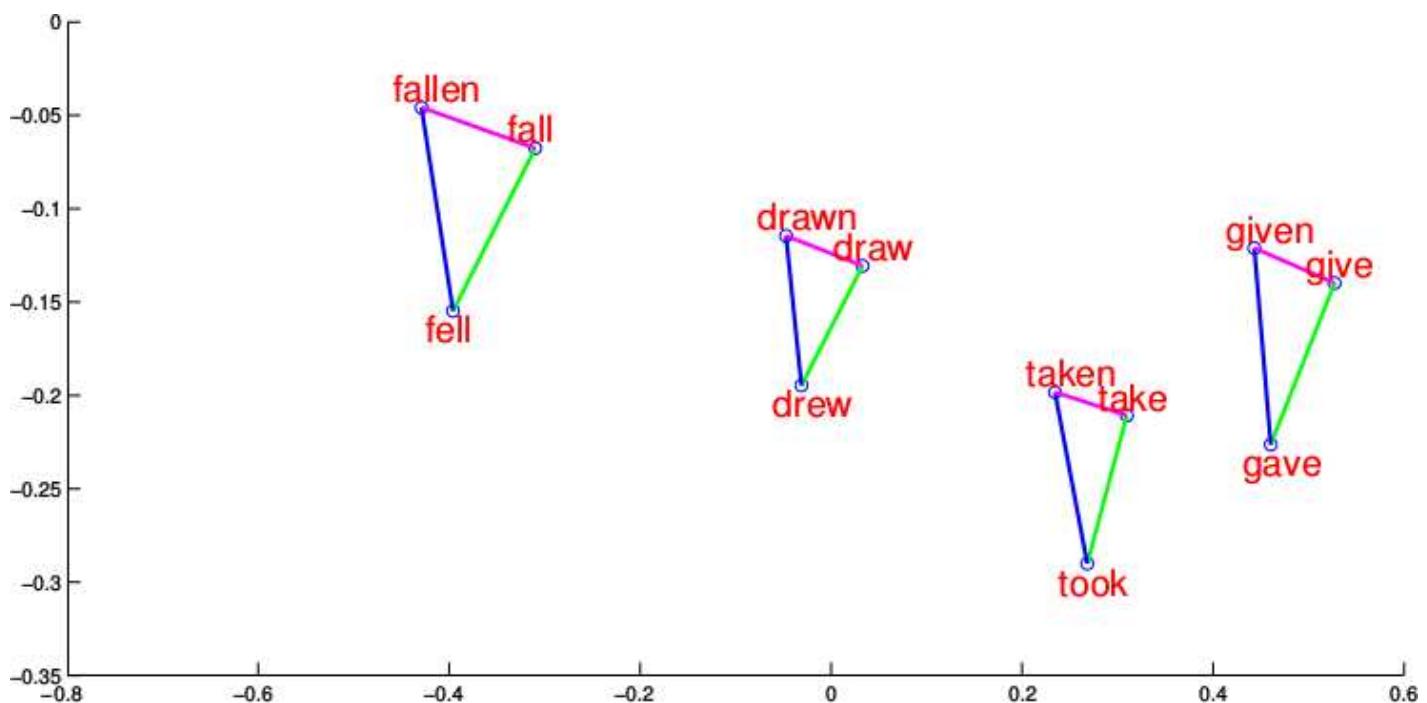
vizualizace pravidelností výsledných vektorů



(příklady od T. Mikolova)

Zapouzdření slov (Word Embedding)

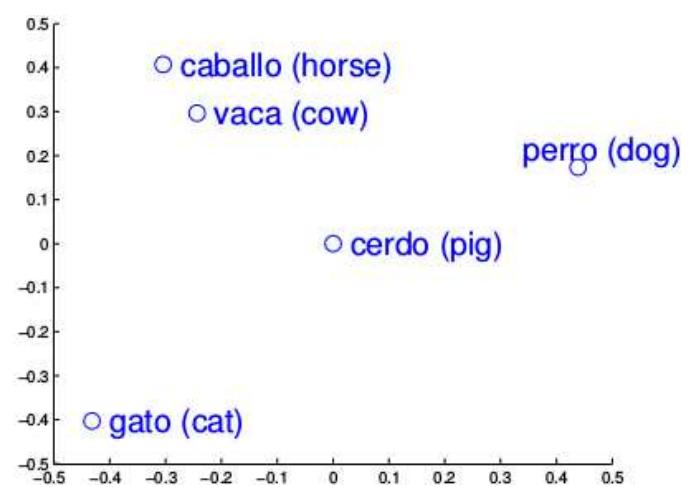
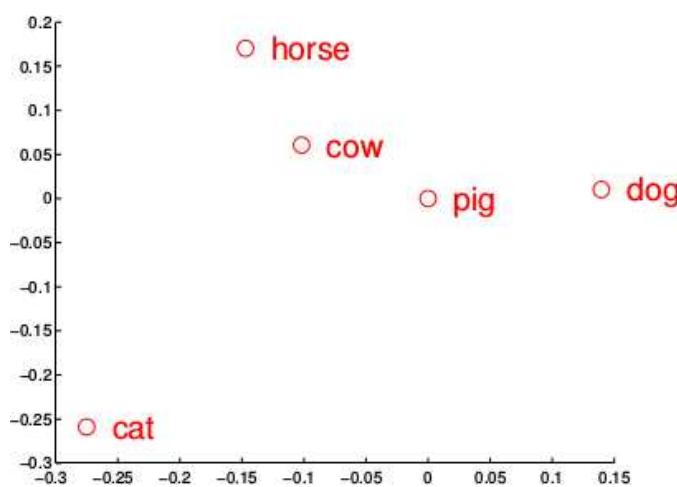
vizualizace pravidelností výsledných vektorů



(příklady od T. Mikolova)

Zapouzdření slov (Word Embedding)

využití vektorových reprezentací pro **strojový překlad**
 prostory různých jazyků je nutné **lineárně transformovat** (otočit, zmenšit)



(příklady od T. Mikolova)