Tópicos Especias em Sistemas Inteligentes II Aula 2: PLN - Introdução João C. P. da Silva

August 26, 2016

Introdução

Forma Linguística

 Generative Syntax - Noam Chomsky (1957): regras que geram estruturas sintáticas.

Significado e Conteúdo

- como colocar "conteúdo" em forma linguística?
- como extrair "conteúdo" da forma linguística?
- Language Input: Reconhecimento de Fala, Compreensão de Linguagem
- Language Output: Síntese de Fala, Geração de Linguagem Natural

Introdução

Conhecimento Envolvido

- Fonética e Fonologia: como as palavras são pronunciadas em termos de sequência de sons e como cada um destes sons são percebidos acusticamente.
- Morfologia: como as palavras se dividem em partes que carregam significados (singular / plural).
- Sintaxe
- Semântica: significado das palavras.
- Composição Semântica: Western Europe, Eastern Europe,...
- Coreferência

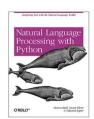
Aplicações

- Tradução de Máquina
- Web-based Question Answering
- Extração de Informação
- Word Sense Disambiguation



NLTK

- Conjunto de bibliotecas e programas para processamento de linguagem simbólica e análise estatística.
- Bem documentada e de fácil utilização. Considerada uma das melhores ferramentas livres para PLN.
- Site: http://www.nltk.org/



NLTK

Como Instalar

- Necessário ter Python 2.6 ou 2.7 instalado e a biblioteca PyYAML.
- Para geração de gráficos e processamento estatístico é importante ter as bibliotecas NUMPY e MATPLOTLIB instaladas.
- No site da biblioteca tem todos os links dos instaladores.
- Abra o Idle e digite: import nlkt
- Depois digite nltk.download() para aparecer a tela de instalação de adicionais.

NLTK



The Stanford NLP Group

http://nlp.stanford.edu/

Processamento Linguagem Natural

Quais as tarefas envolvidas no Processamento de Linguagem Natural?

Barack Hussein Obama II is the 44th and current President of the United States. He is the first African American to hold the office.

Born in Honolulu, Hawaii, Obama is a graduate of Columbia University and Harvard Law School, where he was president of the Harvard Law Review. He was a community organizer in Chicago before earning his law degree. He worked as a civil rights attorney in Chicago and taught constitutional law at the University of Chicago Law School from 1992 to 2004. He served three terms representing the 13th District in the Illinois Senate from 1997 to 2004, running unsuccessfully for the United States House of Representatives in 2000.

Usando NLTK

- Tipos de Arquivos: html, pdf, doc, · · ·
- Vamos trabalhar com arquivos do tipo txt.

```
>>> import nltk
>>> arquivo = open('obama') # abrindo arquivo
>>> raw = arquivo.read() # lendo arquivo
>>> print raw
Barack Hussein Obama II (born August 4, 1961) is the 44th and
current President of the United States. He is the first
African American to hold the office.
Born in Honolulu, Hawaii, Obama is a graduate of Columbia
University and Harvard Law School, where he was president of
the Harvard Law Review. He was a community organizer in
Chicago before earning his law degree. He worked as a civil
rights attorney in Chicago and taught constitutional law at
the University of Chicago Law School from 1992 to 2004. He
served three terms representing the 13th District in the
Illinois Senate from 1997 to 2004, running unsuccessfully
for the United States House of Representatives in 2000.
```

Pré-Processamento

- Tokenization
- Normalization
- Stemming / Lemmatization
- Part-of-Speech (POS) tagging
- Coreference Resolution

Tokenization - NLTK

Tem como objetivo detectar os limites de palavras e sentenças.

```
>>> raw = arquivo.read() # lendo arquivo
>>> tokens = nltk.word_tokenize(raw) #tokenizando o texto
['Barack', 'Hussein', 'Obama', 'II', '(', 'born', 'August', '4',
',','1961', ')', 'is', 'the', '44th', 'and', 'current',
'President', 'of', 'the', 'United', 'States', '.', 'He', 'is',
'the', 'first', 'African', 'American', 'to', 'hold', 'the',
'office', '.', 'Born', 'in', 'Honolulu', ',', 'Hawaii', ',',
'Obama', 'is', 'a', 'graduate', 'of', 'Columbia', 'University',
'and', 'Harvard', 'Law', 'School', ',', 'where', 'he', 'was',
'president', 'of', 'the', 'Harvard', 'Law', 'Review', '.', 'He',
'was', 'a', 'community', 'organizer', 'in', 'Chicago', 'before',
'earning', 'his', 'law', 'degree', '.', 'He', 'worked', 'as', 'a',
'civil', 'rights', 'attorney', 'in', 'Chicago', 'and', 'taught',
'constitutional', 'law', 'at', 'the', 'University', 'of', ...
```

Tokenization - NLTK

Como definir o que é um token?

- nltk.word_tokenize("Barack Hussein Obama II"): ['Barack', 'Hussein', 'Obama', 'II']
- nltk.word_tokenize("Hewlett-Packard") : ['Hewlett-Packard']
- nltk.word_tokenize("c.p.f. 910.921.872-23") : ['c.p.f', '.', '910.921.872-23']
- nltk.word_tokenize("c. p. f. 910.921.872-23") : ['c.', 'p.', 'f.', '910.921.872-23']
- nltk.word_tokenize("I wouldn't be here if, time and again, the torch had not been passed to a new generation."):

```
['I', 'would', "n't", 'be', 'here', 'if', ',', 'time', 'and', 'again', ',', 'the', 'torch', 'had', 'not', 'been', 'passed', 'to', 'a', 'new', 'generation', '.'].
```

Normalização

- Permite a definição de classes de equivalência dos termos.
 - UFRJ x U.F.R.J.
 - UFRJ x ufrj
 - US x us
 - 12/05/14 x 12 de maio de 2014
 - from 1997 to 2002 x (??/??/1997 ??/??/2002)

Stemming / Lemmatization

Aplicados como um passo de normalização, mapeia variantes morfológicas a seu correspondente básico.

- foxes \Rightarrow fox
- going ⇒ go
- car, cars, car's, cars' ⇒ car
- am, are, is \Rightarrow be
- the boy's cars are different colors ⇒ the boy car be differ color

Stemming / Lemmatization

Afixos : morfemas responsáveis por transformar uma palavra primitiva em uma outra, derivada desta.

 Stemming: processo heurístico que normalmente corta o final da palavra (remoção dos afixos de derivação).

```
foxes \Rightarrow fox ; going \Rightarrow go ; car, cars, car's, cars' \Rightarrow car ; saw \Rightarrow s
```

 Lemmatization: utiliza análise morforlógica para identificar a forma básica da palavra que está no dicionário (lemma).

```
am, are, is \Rightarrow be; saw \Rightarrow see (verb) ou saw (noun)
```

Observação: stemming tem a ver com derivação (uma palavra de outra) e lemmatization tem a ver com flexão (verbal por exemplo)

Stemming - NLTK

- raw = "DENNIS: Listen, strange women lying in ponds distributing swords is no basis for a system of government. Supreme executive power derives from a mandate from the masses, not from some farcical aquatic ceremony."
- tokens = nltk.word_tokenize(raw)

```
tokens = ['DENNIS', ':', 'Listen', ',', 'strange', 'women', 'lying', 'in', 'ponds', 'distributing', 'swords', 'is', 'no', 'basis', 'for', 'a', 'system', 'of', 'government.', 'Supreme', 'executive', 'power', 'derives', 'from', 'a', 'mandate', 'from', 'the', 'masses', ',', 'not', 'from', 'some', 'farcical', 'aquatic', 'ceremony', '.']
```

- Porter Stemmer:
 - porter = nltk.PorterStemmer()
 - [porter.stem(t) for t in tokens]
 - ['DENNI', ':', 'Listen', ',', 'strang', 'women', 'lie', 'in', 'pond', 'distribut', 'sword', 'is', 'no', 'basi', 'for', 'a', 'system', 'of', 'government.', 'Suprem', 'execut', 'power', 'deriv', 'from', 'a', 'mandat', 'from', 'the', 'mass', ',', 'not', 'from', 'some', 'farcic', 'aquat', 'ceremoni', '.']

Stemming - Algoritmo de Porter

- Mais usado em inglês
- Consiste de reduções dos seguintes tipos:

Passo 1

Regra	Exemplo
$SSES \to SS$	caresses o caress
$IES \to I$	ponies o poni
$SS \to SS$	caress o caress
$S \to$	cats o cat
$(m > 0) EED \rightarrow EE$	$feed \to fee \; ; \; agreed \to agree$
(*v*) ED →	$plastered \to plaster$
(*v*) ING \rightarrow	$motoring \to motor \; ; \; sing \to sing$

Stemming - Algoritmo de Porter

- Mais usado em inglês
- Consiste de reduções dos seguintes tipos:

Passo 1

Regra	Exemplo
$AT \to ATE$	conflat(ed) o conflate
BL o BLE	troubl(ed) o trouble
$IZ \to IZE$	siz(ed) o size
	• • •
$(*v*) Y \rightarrow I$	happy o happi ; $sky o ski$

Stemming - Algoritmo de Porter

- Mais usado em inglês
- Consiste de reduções dos seguintes tipos:

Passos 2, 3, 4 e 5

Regra	Exemplo
(m>0) ATIONAL $ o$ ATE	$relational \to relate$
• • •	• • •
$(m>0)\;ALIZE\toAL$	formalize $ o$ formal
• • •	• • •
(m $>$ 1) ISM $ ightarrow$	$communism \to commun$
$(m>1)\;E\to$	$probate \to probat$

Stemming - NLTK

Lancaster Stemmer:

tokens = ['DENNIS', ':', 'Listen', ',', 'strange', 'women', 'lying', 'in', 'ponds', 'distributing', 'swords', 'is', 'no', 'basis', 'for', 'a', 'system', 'of', 'government.', 'Supreme', 'executive', 'power', 'derives', 'from', 'a', 'mandate', 'from', 'the', 'masses', ',', 'not', 'from', 'some', 'farcical', 'aquatic', 'ceremony', '.']

```
lancaster = nltk.LancasterStemmer()
```

[lancaster.stem(t) for t in tokens]

```
['den', ':', 'list', ',', 'strange', 'wom', 'lying', 'in', 'pond', 'distribut', 'sword', 'is', 'no', 'bas', 'for', 'a', 'system', 'of', 'government.', 'suprem', 'execut', 'pow', 'der', 'from', 'a', 'mand', 'from', 'the', 'mass', ',', 'not', 'from', 'som', 'farc', 'aqu', 'ceremony', '.']
```

Lemmatization - NLTK

tokens = ['DENNIS', ':', 'Listen', ',', 'strange', 'women', 'lying', 'in', 'ponds', 'distributing', 'swords', 'is', 'no', 'basis', 'for', 'a', 'system', 'of', 'government.', 'Supreme', 'executive', 'power', 'derives', 'from', 'a', 'mandate', 'from', 'the', 'masses', ',', 'not', 'from', 'some', 'farcical', 'aquatic', 'ceremony', '.']

```
wnl = nltk.WordNetLemmatizer()
```

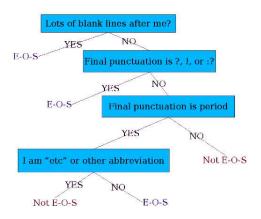
[wnl.lemmatize(t) for t in tokens]

```
['DENNIS', ':', 'Listen', ',', 'strange', 'woman', 'lying', 'in', 'pond', 'distributing', 'sword', 'is', 'no', 'basis', 'for', 'a', 'system', 'of', 'government.', 'Supreme', 'executive', 'power', 'derives', 'from', 'a', 'mandate', 'from', 'the', 'mass', ',', 'not', 'from', 'some', 'farcical', 'aquatic', 'ceremony', '.']
```

Segmentação de Sentença

- Determinar os limites de uma sentença . , ! , ?
 - This is a sentence.
 - Prof. , Sr. , · · ·
 - 3.14159, 3!
- Utilizar um classificador para definir se temos ou n\u00e3o uma senten\u00f3a.

Segmentação de Sentença - Árvore de Decisão



Segmentação de Sentença - NLTK

- Punkt sentence segmenter: tokenizador pre-treinado para inglês sent_tokenizer=nltk.data.load('tokenizers/punkt/english.pickle')
- raw = "In most countries of the world, the information revolution has altered many aspects of life significantly: commerce, employment, medicine, security, transportation, entertainment, and on and on. Consequently, information and communication technology (ICT) has affected, in both good ways and bad ways, community life, family life, human relationships, education, careers, freedom, and democracy (to name just a few examples). Computer and information ethics, in the present essay, is understood as that branch of applied ethics which studies and analyzes such social and ethical impacts of ICT."
- sentences = sent_tokenizer.tokenize(raw)
- print(sentences)
- ["In most countries of the world, the information revolution has altered many aspects of life significantly: commerce, employment, medicine, security, transportation, entertainment, and on and on.", "Consequently, information and communication technology (ICT) has affected, in both good ways and bad ways, community life, family life, human relationships, education, careers, freedom, and democracy (to name just a few examples).", "Computer and information ethics, in the present essay, is understood as that branch of applied ethics which studies and analyzes such social and ethical impacts of ICT."]

Permite identificar padrões em textos.

- Modelo simples que é bastante utilizado no processamento de textos
- Recuperação de informação
- Processador de texto
- Usado como features na construção de classificadores (aprendizado de máquina)
- Úteis para capturar generalizações

Expressão Regular - Aplicação

ELIZA (Weizenbaum - 1966)

USER: Men are all alike.

ELISA: In What way.

USER: They' re always bugging us about something or other.

ELISA: Can you think of a specific example.

USER: Well, my boyfriend made me come here.

ELISA: Your boyfriend made you come here.

USER: He says <u>I'm</u> depressed much of the time.

ELISA:I am sorry to hear you are depressed.

USER: You are afraid of me.

ELISA: Does it please you to believe <u>I am</u> afraid of you.



- Importando módulo de expressões regulares: import re
- Busca de padrões re.search(r'p', s) verifica se o padrão 'p' ocorre na string s.
 - tokens = ['In', 'most', 'countries', 'of', 'the', 'world', ',', 'the', 'information', 'revolution', 'has', 'altered', 'many', 'aspects', 'of', 'life', 'significantly', ':', 'commerce', ',', 'employment', ',', 'medicine', ',', 'security', ',', 'transportation', ',', 'entertainment', ',', 'and', 'on', 'and', 'on', '.', 'Consequently', ',', 'information', 'and', 'communication', 'technology', '(', 'ICT', ')', 'hass', 'affected', ',', 'in', 'both', 'good', 'ways', 'and', 'bad', 'ways', ',', 'community', 'life', ',', 'family', 'life', ',', 'human', 'relationships', ',', 'education', ',', 'careers', ',', 'freedom', ',', 'and', 'democracy', '(', 'to', 'name', 'just', 'a', 'few', 'examples', ')', '.', 'Computer', 'and', 'information', 'ethics', 'in', 'the', 'present', 'essay', ',', 'is', 'understood', 'as', 'that', 'branch', 'of', 'applied', 'ethics', 'which', 'studies', 'and', 'analyzes', 'such', 'social', 'and', 'ethical', 'impacts', 'of', 'ICT', '.']
 - [w for w in tokens if re.search(r'.e.', w)]

- Importando módulo de expressões regulares: import re
- Busca de padrões re.search(r'p', s) verifica se o padrão 'p' ocorre na string s.
 - tokens = ['In', 'most', 'countries', 'of', 'the', 'world', ',', 'the', 'information', 'revolution', 'has', 'altered', 'many', 'aspects', 'of', 'life', 'significantly', ':', 'commerce', ',', 'employment', ',', 'medicine', ',', 'security', ',', 'transportation', ',', 'entertainment', ',', 'and', 'on', 'and', 'on', '.', 'Consequently', ',', 'information', 'and', 'communication', 'technology', '(, 'ICT', ')', 'has', 'affected', ',', 'in', 'both', 'good', 'ways', 'and', 'bad', 'ways', ',', 'community', 'life', ',', 'family', 'life', ',', 'human', 'relationships', ',', 'education', ',', 'careers', ',', 'freedom', ',', 'and', 'democracy', '(', 'to', 'name', 'just', 'a', 'few', 'examples', ')', '.', 'Computer', 'and', 'information', 'ethics', ',', 'in', 'the', 'present', 'essay', ',', 'is', 'understood', 'as', 'that', 'branch', 'of', 'applied', 'ethics', 'which', 'studies', 'and', 'analyzes', 'such', 'social', 'and', 'ethical', 'impacts', 'of', 'ICT', '.']
 - [w for w in tokens if re.search(r'.e.', w)]
 - ['countries', 'revolution', 'altered', 'aspects', 'commerce', 'employment', 'medicine', 'security', 'entertainment', 'Consequently', 'technology', 'affected', 'relationships', 'careers', 'freedom', 'democracy', 'few', 'examples', 'Computer', 'present', 'understood', 'applied', 'studies', 'analyzes']
 - [w for w in tokens if re.search(r'^.e.\$', w)]

- Importando módulo de expressões regulares: import re
- Busca de padrões re.search(r'p', s) verifica se o padrão 'p' ocorre na string s.
 - tokens = ['In', 'most', 'countries', 'of', 'the', 'world', ',', 'the', 'information', 'revolution', 'has', 'altered', 'many', 'aspects', 'of', 'life', 'significantly', ':', 'commerce', ',', 'employment', ',', 'medicine', ',', 'security', ',', 'transportation', ',', 'entertainment', ',', 'and', 'on', 'and', 'on', '.', 'Consequently', '.', 'information', 'and', 'communication', 'technology', '(', 'ICT', ')', 'has', 'affected'. '.'. 'in'. 'both'. 'good'. 'ways'. 'and'. 'bad'. 'ways'. '.'. 'community'. 'life'. '.'. 'family'. 'life', ',', 'human', 'relationships', ',', 'education', ',', 'careers', ',', 'freedom', ',', 'and', 'democracy', '(', 'to', 'name', 'just', 'a', 'few', 'examples', ')', '.', 'Computer', 'and', 'information', 'ethics', ',', 'in', 'the', 'present', 'essay', ',', 'is', 'understood', 'as', 'that', 'branch', 'of', 'applied', 'ethics', 'which', 'studies', 'and', 'analyzes', 'such', 'social', 'and', 'ethical', 'impacts', 'of', 'ICT', '.']
 - [w for w in tokens if re.search(r'.e.', w)]
 - l'countries', 'revolution', 'altered', 'aspects', 'commerce', 'employment', 'medicine', 'security', 'entertainment', 'Consequently', 'technology', 'affected', 'relationships', 'careers', 'freedom', 'democracy', 'few', 'examples', 'Computer', 'present', 'understood', 'applied', 'studies', 'analyzes']
 - [w for w in tokens if re.search(r'^.e.\$', w)]
 - ['few']
 - Qualquer símbolo (.), início de palavra (^) e fim de palavra (\$)



- Busca de padrões re.search(r'p', s) verifica se o padrão 'p' ocorre na string s.
 - tokens = ['In', 'most', 'countries', 'of', 'the', 'world', ',', 'the', 'information', 'revolution', 'has', 'altered', 'many', 'aspects', 'of', 'life', 'significantly', ':', 'commerce', ',', 'employment', ',', 'medicine', ',', 'security', ',', 'transportation', ',', 'entertainment', ',', 'and', 'on', 'and', 'on', '.', 'Consequently', ',', 'information', 'and', 'communication', 'technology', '(', 'ICT', ')', 'hass', 'affected', ',', 'in', 'both', 'good', 'ways', 'and', 'bad', 'ways', ',', 'community', 'life', ',', 'family', 'life', ',', 'human', 'relationships', ',', 'education', ',', 'careers', ',', 'freedom', ',', 'and', 'democracy', '(', 'to', 'name', 'just', 'a', 'few', 'examples', ')', '.', 'Computer', 'and', 'information', 'ethics', 'in', 'the', 'present', 'essay', ',', 'is', 'understood', 'as', 'that', 'branch', 'of', 'applied', 'ethics', 'which', 'studies', 'and', 'analyzes', 'such', 'social', 'and', 'ethical', 'impacts', 'of', 'ICT', '.']
 - [w for w in tokens if re.search(r'.ion', w)]

- Busca de padrões re.search(r'p', s) verifica se o padrão 'p' ocorre na string s.
 - tokens = ['In', 'most', 'countries', 'of', 'the', 'world', ',', 'the', 'information', 'revolution', 'has', 'altered', 'many', 'aspects', 'of', 'life', 'significantly', ':', 'commerce', ',', 'employment', ',', 'medicine', ',', 'security', ',', 'transportation', ',', 'entertainment', ',', 'and', 'on', 'and', 'on', '.', 'Consequently', ',', 'information', 'and', 'communication', 'technology', '(', 'ICT', ')', 'hass', 'affected', ',', 'in', 'both', 'good', 'ways', 'and', 'bad', 'ways', ',', 'community', 'life', ',', 'family', 'life', ',', 'human', 'relationships', ',', 'education', ',', 'careers', ',', 'freedom', ',', 'and', 'democracy', '(', 'to', 'name', 'just', 'a', 'few', 'examples', ')', '.', 'Computer', 'and', 'information', 'ethics', 'in', 'the', 'present', 'essay', ',', 'is', 'understood', 'as', 'that', 'branch', 'of', 'applied', 'ethics', 'which', 'studies', 'and', 'analyzes', 'such', 'social', 'and', 'ethical', 'impacts', 'of', 'ICT', '.']
 - [w for w in tokens if re.search(r'.ion', w)]
 ['information', 'revolution', 'transportation', 'information', 'communication', 'relationships', 'education', 'information']
 - [w for w in tokens if re.search(r'.ion\$', w)]

- Busca de padrões re.search(r'p', s) verifica se o padrão 'p' ocorre na string s.
 - tokens = ['In', 'most', 'countries', 'of', 'the', 'world', '.', 'the', 'information', 'revolution', 'has'. 'altered', 'many', 'aspects', 'of', 'life', 'significantly', ':', 'commerce', '.', 'employment', '.', 'medicine', ',', 'security', ',', 'transportation', ',', 'entertainment', ',', 'and', 'on', 'and', 'on', '.', 'Consequently'. '.'. 'information', 'and', 'communication', 'technology', '(', 'ICT', ')', 'has', 'affected', ',', 'in', 'both', 'good', 'ways', 'and', 'bad', 'ways', ',', 'community', 'life', ',', 'family', 'life', ',', 'human', 'relationships', ',', 'education', ',', 'careers', ',', 'freedom', ',', 'and', 'democracy', '(', 'to', 'name', 'just', 'a', 'few', 'examples', ')', '.', 'Computer', 'and', 'information', 'ethics', '.', 'in', 'the', 'present', 'essay', ',', 'is', 'understood', 'as', 'that', 'branch', 'of'. 'applied'. 'ethics'. 'which', 'studies', 'and', 'analyzes', 'such', 'social', 'and', 'ethical', 'impacts', 'of', 'ICT', '.'l
 - [w for w in tokens if re.search(r'.ion', w)]
 - l'information', 'revolution', 'transportation', 'information', 'communication', 'relationships', education'. 'information'l
 - [w for w in tokens if re.search(r'.ion\$', w)]
 - l'information', 'revolution', 'transportation', 'information', 'communication', 'education', 'information'l

- Busca de padrões re.search(r'p', s) verifica se o padrão 'p' ocorre na string s.
 - tokens = ['email', 'e-mail']
 - [w for w in tokens if re.search(r'^e-?mail\$', w)][['email', 'e-mail']]
 - [w for w in tokens if re.search(r'^e-mail\$', w)]['e-mail']
 - O símbolo anterior a ocorrência de ? é opcional.

- Busca de padrões re.search(r'p', s) verifica se o padrão 'p' ocorre na string s.
 - tokens = ['In', 'most', 'countries', 'of', 'the', 'world', ',', 'the', 'information', 'revolution', 'has', 'altered', 'many', 'aspects', 'of', 'life', 'significantly', ':', 'commerce', ',', 'employment', ',', 'medicine', ',', 'security', ',', 'transportation', ',', 'entertainment', ',', 'and', 'on', 'and', 'on', '.', 'Consequently', ',', 'information', 'and', 'communication', 'technology', '(', 'ICT', ')', 'has', 'affected', ',', 'in', 'both', 'good', 'ways', 'and', 'bad', 'ways', ',' community', 'life', ',' family', 'life', ',', 'human', 'relationships', ',', 'education', ',', 'careers', ',' 'freedom', ',', 'and', 'democracy', '(', 'to', 'name', 'just', 'a', 'few', 'examples', ')', '.', 'Computer', 'and', 'information', 'ethics', 'in', 'the', 'present', 'essay', ',', 'is', 'understood', 'as', 'that', 'branch', 'of', 'applied', 'ethics', 'which', 'studies', 'and', 'analyzes', 'such', 'social', 'and', 'ethical', 'impacts', 'of', 'ICT', '.']
 - [w for w in tokens if re.search(r'^[wr]', w)]

- Busca de padrões re.search(r'p', s) verifica se o padrão 'p' ocorre na string s.
 - tokens = ['In', 'most', 'countries', 'of', 'the', 'world', ',', 'the', 'information', 'revolution', 'has', 'altered', 'many', 'aspects', 'of', 'life', 'significantly', ':', 'commerce', ',', 'employment', ',', 'medicine', ',', 'security', ',', 'transportation', ',', 'entertainment', ',', 'and', 'on', 'and', 'on', '.', 'Consequently', ',', 'information', 'and', 'communication', 'technology', '(', 'ICT', ')', 'has', 'affected', ',', 'in', 'both', 'good', 'ways', 'and', 'bad', 'ways', ',', 'community', 'life', ',', 'family', 'life', ',', 'human', 'relationships', ',', 'education', ',', 'careers', ',', 'freedom', ',', 'and', 'democracy', '(', 'to', 'name', 'just', 'a', 'few', 'examples', ')', '.', 'Computer', 'and', 'information', 'ethics', 'in', 'the', 'present', 'essay', ',', 'is', 'understood', 'as', 'that', 'branch', 'of', 'applied', 'ethics', 'which', 'studies', 'and', 'analyzes', 'such', 'social', 'and', 'ethical', 'impacts', 'of', 'ICT', '.']
 - [w for w in tokens if re.search(r'^[wr]', w)]
 ['world', 'revolution', 'ways', 'ways', 'relationships', 'which']
 - [w for w in tokens if re.search(r'^[wr].*[dh]\$', w)]

- Busca de padrões re.search(r'p', s) verifica se o padrão 'p' ocorre na string s.
 - tokens = ['In', 'most', 'countries', 'of', 'the', 'world', ',', 'the', 'information', 'revolution', 'has', 'altered', 'many', 'aspects', 'of', 'life', 'significantly', ':', 'commerce', ',', 'employment', ',', 'medicine', ',', 'security', ',', 'transportation', ',', 'entertainment', ',', 'and', 'on', 'and', 'on', '.', 'Consequently', '.', 'information', 'and', 'communication', 'technology', '(', 'ICT', ')', 'has', 'affected', ',', 'in', 'both', 'good', 'ways', 'and', 'bad', 'ways', ',', 'community', 'life', ',', 'family', 'life', ',', 'human', 'relationships', ',', 'education', ',', 'careers', ',', 'freedom', ',', 'and', 'democracy', '(', 'to', 'name', 'just', 'a', 'few', 'examples', ')', '.', 'Computer', 'and', 'information', 'ethics', ',', 'in', 'the', 'present', 'essay', ',', 'is', 'understood', 'as', 'that', 'branch', 'of', 'applied', 'ethics', 'which', 'studies', 'and', 'analyzes', 'such', 'social', 'and', 'ethical', 'impacts', 'of', 'ICT', '.']
 - [w for w in tokens if re.search(r'^[wr]', w)] ['world', 'revolution', 'ways', 'ways', 'relationships', 'which']
 - [w for w in tokens if re.search(r'^[wr].*[dh]\$', w)] ['world', 'which']
 - [w for w in tokens if re.search(r'^[A-Z][A-Z][A-Z]\$'. w)]

- Busca de padrões re.search(r'p', s) verifica se o padrão 'p' ocorre na string s.
 - tokens = ['In', 'most', 'countries', 'of', 'the', 'world', ',', 'the', 'information', 'revolution', 'has', 'altered', 'many', 'aspects', 'of', 'life', 'significantly', ':', 'commerce', ',', 'employment', ',', 'medicine', ',', 'security', ',', 'transportation', ',', 'entertainment', ',', 'and', 'on', 'and', 'on', '.', 'Consequently', '.', 'information', 'and', 'communication', 'technology', '(', 'ICT', ')', 'has', 'affected', ',', 'in', 'both', 'good', 'ways', 'and', 'bad', 'ways', ',', 'community', 'life', ',', 'family', 'life', ',', 'human', 'relationships', ',', 'education', ',', 'careers', ',', 'freedom', ',', 'and', 'democracy', '(', 'to', 'name', 'just', 'a', 'few', 'examples', ')', '.', 'Computer', 'and', 'information', 'ethics', ',', 'in'. 'the'. 'present'. 'essay'. '.'. 'is'. 'understood', 'as', 'that', 'branch', 'of', 'applied', 'ethics', 'which', 'studies', 'and', 'analyzes', 'such', 'social', 'and', 'ethical', 'impacts', 'of', 'ICT', '.']
 - [w for w in tokens if re.search(r'^[wr]', w)] ['world', 'revolution', 'ways', 'ways', 'relationships', 'which']
 - [w for w in tokens if re.search(r'^[wr].*[dh]\$', w)] ['world', 'which']
 - [w for w in tokens if re.search(r'^[A-Z][A-Z][A-Z]\$', w)] ['ICT','ICT']
- Fecho de Kleene: + e *



Table 3-3. Basic regular expression metacharacters, including wildcards, ranges, and closures

Operator	Behavior
	Wildcard, matches any character
^abc	Matches some pattern abc at the start of a string
abc\$	Matches some pattern abc at the end of a string
[abc]	Matches one of a set of characters
[A-Z0-9]	Matches one of a range of characters
ed ing s	Matches one of the specified strings (disjunction)
*	Zero or more of previous item, e.g., a^* , $[a-z]^*$ (also known as <i>Kleene Closure</i>)
+	One or more of previous item, e.g., a+, [a-z]+
?	Zero or one of the previous item (i.e., optional), e.g., a?, [a-z]?
{n}	Exactly n repeats where n is a non-negative integer
{n,}	At least n repeats
{,n}	No more than <i>n</i> repeats
{m,n}	At least m and no more than n repeats
a(b c)+	Parentheses that indicate the scope of the operators

Operadores	Descrição
\ D	qualquer não dígitos
\w	qualquer caracter de palavra
\ W	qualquer não-caracter de palavra
[∧aeiou]	qualquer símbolo que não seja vogal minúscula
[^0-9]	qualquer símbolo que não seja dígito

- re.findall(): encontra todas as ocorrências (sem overlapping) que casam com a expressão regular dada.
 - >>> word = 'supercalifragilisticexpialidocious'
 - >>> re.findall(r'[aeiou]', word)
 - ['u', 'e', 'a', 'i', 'a', 'i', 'i', 'e', 'i', 'a', 'i', 'o', 'i', 'o', 'u']
 - >>> len(re.findall(r'[aeiou]', word))
 - 16

- Objetivo: atribuir a cada token sua categoria sintática.
 - nouns: people, animals, concepts, things.
 - verbs : events, states, actions, beliefs, attitudes, etc.
 - adjectives : describe properties of nouns.
 - proper nouns : individuals.
 - adverbs : description of manner.
 - prepositional phrases : spatio-temporal conditions.
 - pronouns: act like variables in that they refer to a person or thing that is somehow salient in the discourse context.
 - **determiners** : describe the particular reference of a noun.

As categorias de palavras são sistematicamente relacionadas por *processos morfológicos* como, por exemplo, a forma plural *dogs* formada da forma singular *dog*.

Este tipo de processo permite inferir propriedades sintáticas e semânticas de palavras novas (ainda não conhecidas).

Importância da Morfologia

- Inglês
 - Verbos regulares: 4 formas distintas
 - Verbos irregulares: no máximo 8 formas
- Finlandês
 - Os verbos possuem mais de 10.000 formas.

Tipo de Processos Morfológicos

 Inflexão: modificações de uma raíz através de prefixos e sufixos que indicam diferenças gramaticais (singular-plural).

Não altera significativamente a classe da palavra ou seu significado.

Todas as formas inflexionais de uma palavra são frequentemente agrupadas como manifestações de um único lexema.

Type of inflection	Instances
number	singular, plural
gender	feminine, masculine, neuter
case	nominative (I,you,he,she,it,we,they),
	accusative (me, you, him, her, it, us, you, them),
	genitive (my, 's),
	dative (Ich schickte dem Mann das Buch.)

Tipo de Processos Morfológicos

- Derivação: corresponde a uma mudança da categoria sintática e frequentemente envolve uma mudança de significado. Exemplos:
 - sufixo -ly transforma adjetivo em advérbio : wide-ly.
 - sufixo -en transforma adjetivos em verbos: weak-en, soft-en.
 - sufixo -able transforma verbos em adjetivos : *understand-able*, *accept-able*.
 - sufixo -er transforma verbos em substantivos : teach-er, lead-er.

Tipo de Processos Morfológicos

• Composição: compõem duas ou mais palavras em uma nova palavra.

Exemplos

- tea kettle
- disk drive
- · college degree
- mad cow disease

Palavras que acompanham substantivos (nouns)

- **Determiners**: descreve a referência particular a um substantivo.
- Articles: subtipo de determiners. Indica que estamos falando sobre alguém ou sobre alguma coisa que já conhecemos ou podemos determinar.
 - Exemplos: a, an, the, this, that.
- Adjectives: usados para descrever propriedades de substantivos.
- Attributive ou Adnominal: quando modificam um substantivo.
 Exemplo: many intelligent children, a red rose.
- Predicative: adjetivo usado como complemento do verbo be. Exemplo: The rose is red, The journey will be long.



Modificações morfológicas de adjetivo

- -ly
- Comparative: rich-er, trend-ier
- Superlative: rich-est, trend-iest
- Periphrastic forms: formada com palavras auxiliares (more, most)

Quantificadores

- all, many, ...
- some e any s\(\tilde{a}\) o determiners que podem funcionar como quantificadores.
- wh-determiner: what, which
- possessive wh-pronoun: whose
- objective wh-pronoun: whom, which, that
- nominative wh-pronoun: who, which, that



Verbos - Usados para descrever:

- ações: She threw the stone
- atividades: She walked along the river
- estados: I have \$50

Formas morfológicas (verbos regulares)

- the root or base form: walk
- the third singular present tense: walks
- the gerund and present participle: walking
- the past tense form and past/passive participle: walked



Verbos Irregulares: possuem diferentes formas para o past tense e past participle. Exemplos: drive - drove - driven e take - took - taken

Feature	Category	Instances
subject	number	singular, plural
subject	person	first (I walk), second (you walk), third (she walks)
tense		present tense, past tense, future tense
aspect		progressive, perfect
mood/modality		possibility, subjunctive, irrealis
participles		present participle (walking), past participle (walked)
voice		active, passive, middle

Table: Features commonly marked on verbs

Adverbs, Prepositions, and Particles

- Adverbs: modificam um verbo da mesma forma que adjetivos modificam substantivos. Especificam lugar, tempo, forma ou grau.
 - Alguns advérbios não possuem sufixo -ly, como often.
 - Alguns advérbios podem também modificar adjetivos
 (a very unlikely event a shockingly frank exchange)
 e outros advérbios
 (She started her career off very impressively).

Adverbs, Prepositions, and Particles

- Degree Adverbs ou Qualifiers: advérbios especializados na função de modificar adjetivos e advérbios e não modificar verbos. Exemplo: very.
- Preposição : expressam relacionamento espacial.
- Partículas: subclasse das preposições que podem ter ligação forte com verbos na formação dos prepositional verbs.
- Prepositional Verb: combinações de um verbo e uma partícula (em geral uma preposição) que funciona sintática e semanticamente como uma única unidade. Exemplos:
 - The plane took off at Sam.
 - Don't give in to him.
 - It is time to take on new responsibilities.
 - He was put off by so much rudeness.



Coordinating and Subordinating Conjunctions

- Coordinating Conjunctions: Coordena duas palavras ou frases de mesma categoria:
 - husband and wife [nouns]
 - She bought or leased the car. [verbs]
 - the green triangle and the blue square [noun phrases]
 - She bought her car, but she also considered leasing it. [sentences]

Coordinating and Subordinating Conjunctions

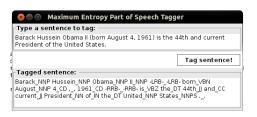
- Subordinating Conjunctions: Liga duas sentenças (ou clauses):
 - She said *that* he would be late. [proposition]
 - She complained *because* he was late. [reason]
 - I won't wait if he is late. [condition]
 - She thanked him *although* he was late. [concession]
 - She left *before* he arrived. [temporal]

Stanford POS-Tagger

"Barack Hussein Obama II (born August 4, 1961) is the 44th and current President of the United States."

Barack_NNP Hussein_NNP Obama_NNP II_NNP -LRB-_-LRB- born_VBN August_NNP 4_CD ,_, 1961_CD -RRB-_-RRB- is_VBZ the_DT 44th_JJ and_CC current_JJ President_NN of_IN the_DT United_NNP States_NNPS ._.

java -jar stanford-postagger.jar



Penn Treebank POS tagset

Corpus formado por mais de 4.5 mihões de palavras

Barack_NNP Hussein_NNP Obama_NNP II_NNP -LRB-_-LRB- born_VBN August_NNP 4_CD ,_, 1961_CD -RRB-_-RRB- is_VBZ the_DT 44th_JJ and_CC current_JJ President_NN of_IN the_DT United_NNP States_NNPS ._.

Sigla	Significado
CC	Coordinating conjunction
CD	Cardinal number
DT	Determiner
IN	Preposition/subordinating conjunction
JJ	Adjective
NN	Noun, singular or mass
NNP	Proper noun, singular
NNPS	Proper noun, plural
VBN	Verb, past participle
VBZ	Verb, 3rd ps. sing. present

Part of Speech - (POS) tagging - NLTK

- text = nltk.word_tokenize("And now for something completely different")
- nltk.pos_tag(text)
- [('And',' CC'), ('now',' RB'), ('for',' IN'), ('something',' NN'), ('completely',' RB'), ('different',' JJ')]
- Para saber o significado das tags: nltk.help.upenn_tagset()

Problema: Determinar qual o POS-tag de uma dada palavra.

- The back door. : The_DT back_JJ door_NN.
- On my back. : On_IN my_PRP\$ back_NN.
- Win the voters back. : Win_VB the_DT voters_NNS back_RB.
- Promised to back the bill. : Promised_VBN to_TO back_VB the_DT bill_NN.

Acurácia: 95% a 97%

- muitas palavras não possuem ambiguidade
- baseline : 90%
 - "Taggear" toda palavras com a tag mais frequente
 - "Taggear" palavras desconhecidas como "nouns"



Análise Sintática

- Chunking
- Phrase Structure
- Dependency Structure

Chunking

- Chunking / Shallow or Partial Parsing: técnica de processamento superficial (expressões regulares) para agrupar palavras em constituintes sintáticos maiores e com um significado.
- Exemplo: the exciting modern art museum, tem museum como constituinte principal e as demais palavras tem a função de restringir seu significado.
- Não identificam relações gramaticais (sujeito, objeto, etc).
- Ambiguidade Sintática: I saw the man on the hill with the telescope.
- Tarefa: Aprendizado de ontologias

- The children slept.
 The_DT children_NNS slept_VBD.
- The children ate the cake.
 The_DT children_NNS ate_VBD the_DT cake_NN.
- The students ate the cake of the children in the mountains.
 The_DT students_NNS ate_VBD the_DT cake_NN of_IN the_DT children_NNS in_IN the_DT mountains_NNS.

- The_DT children_NNS slept_VBD.
- The_DT children_NNS ate_VBD the_DT cake_NN.
- The_DT students_NNS ate_VBD the_DT cake_NN of_IN the_DT children_NNS in_IN the_DT mountains_NNS.

- [The_DT children_NNS] slept_VBD.
- [The_DT children_NNS] ate_VBD [the_DT cake_NN].
- [The_DT students_NNS] ate_VBD [the_DT cake_NN] of_IN [the_DT children_NNS] in_IN [the_DT mountains_NNS].

```
[DT NN] e [DT NNS] : Agrupar como [NP]
```

NP é um constituinte (se comporta como uma unidade).

The students are the cake of the children in the mountains. The students in the mountains are the cake of the children. The students in the are the cake of the children mountains.

- [NP] slept_VBD.
- [NP] ate_VBD [NP].
- [NP] ate_VBD [NP] of_IN [NP] in_IN [NP].

```
[DT NN] e [DT NNS] : Agrupar como [NP]
```

- [NP] slept_VBD.
- [NP] ate_VBD [NP].
- [NP] ate_VBD [NP] of_IN [NP] in_IN [NP].

- [NP] slept_VBD.
- [NP] ate_VBD [NP].
- [NP] ate_VBD [NP] [of_IN [NP]] [in_IN [NP]].

- [NP] slept_VBD.
- [NP] ate_VBD [NP].
- [NP] ate_VBD [NP] [of_IN [NP]] [in_IN [NP]].

```
[IN [NP]] : Agrupar como [PP]
```

- [NP] slept_VBD.
- [NP] ate_VBD [NP].
- [NP] ate_VBD [NP] [PP] [PP].

- [NP] [slept_VBD].
- [NP] [ate_VBD [NP]].
- [NP] [[[ate_VBD [NP]][PP]] [PP]].

```
[[VBD]] e [[VBD] [NP]] : Agrupar como [VP] [[VP] [PP]] : Agrupar como [VP]
```

- [NP] [VP].
- [NP] [VP].
- [NP] [VP].

[[NP] [VP]] : Agrupar como [S]

- Noun Phrase NP: parte da sentença na qual a informação sobre o substantivo (constituinte central) é agrupada.
- Verb Phrase VP : iniciada por um verbo, organiza os elementos da sentença que dependem sintaticamente do verbo.
- Prepositional Phrase PP: iniciado por uma preposição e contém um Noun Phrase.

$$G = (T, N, S, L, R)$$

- T : conjunto de símbolos terminais
- N : conjunto de símbolos não-terminais
- S: símbolo inicial ($S \in N$)
- L : conjunto de produções da forma X → x com X ∈ N e x ∈ T (lexicon)
- R : conjunto de produções da forma $X \to \gamma$ com $X \in N$ e $\gamma \in N^*$ (gramática)

Phrase Structure Grammars - Chomsky

$$S o NP \ VP$$
 $NP o DT \ NNS|DT \ NN \ | \ NP \ PP$
 $VP o VP \ PP \ | \ VBD \ | \ VBD \ NP$
 $PP o IN \ NP$
 $DT o the$
 $NNS o children \ | \ students \ | \ mountains$
 $VBD o slept \ | \ ate \ | \ saw$
 $IN o in \ | \ of \ | \ with$
 $NN o cake \ | \ spoon$

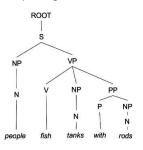
Phrase Structure Grammars - Chomsky

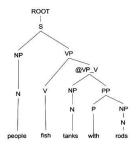
Derivações

- $S \rightarrow NP VP$
 - → DT NNS VBD
 - \rightarrow the children slept
- $S \rightarrow NP VP$
 - → DT NNS VBD NP
 - → DT NNS VBD DT NN
 - \rightarrow the children ate the cake

Phrase Structure Grammars - Chomsky

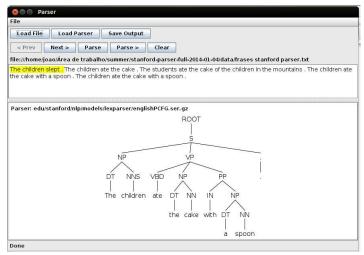
 Forma Normal de Chomsky: derivações de árvores binárias. Melhora a eficiência do parsing.

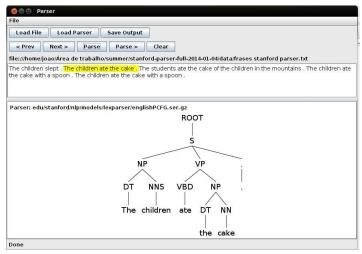




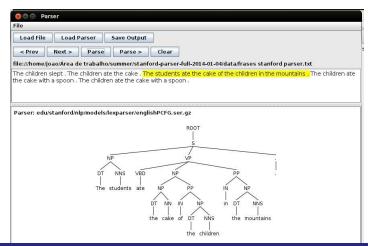
- java -jar stanford-parser.jar
- Selecionar o arquivo com o texto: load file
- Escolher o parser: *load parser* (stanford-parser-3.3.1-models.jar)







Ambiguidade



Parsing

Como resolver o problema de ambiguidade?

- Associado ao número de regras que a gramática possui
- Gramática mais restritivas ⇒ sentenças que não possuem derivação nenhuma
- Gramática menos restritivas ⇒ sentenças que possuem muitas derivações
- Sistema que seja flexível e que permita obter as derivações mais prováveis de uma sentença ⇒ Statistical Parsing

Gramática Livre de Contexto Probabilística (PCFG)

$$G = (T, N, S, L, R.P)$$

- T : conjunto de símbolos terminais
- N : conjunto de símbolos não-terminais
- S: símbolo inicial ($S \in N$)
- L : conjunto de produções da forma X → x com X ∈ N e x ∈ T (lexicon)
- R : conjunto de produções da forma $X \to \gamma$ com $X \in N$ e $\gamma \in N^*$ (gramática)
- $P: R \to [0,1]$: função de probabilidade

$$\forall X \in N \sum_{X \to \gamma \in R} P(X \to \gamma) = 1$$



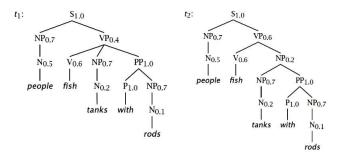
Gramática Livre de Contexto Probabilística (PCFG)

Exemplo

$S \rightarrow NP VP$	1.0	N o people	0.5
$VP \to V \; NP$	0.6	$N \rightarrow fish$	0.2
$VP \to V \; NP \; PP$	0.4	N o tanks	0.2
$NP \rightarrow NP NP$	0.1	$N \rightarrow rods$	0.1
$NP \to NP \; PP$	0.2	$V \rightarrow people$	0.1
$\begin{array}{c} NP \to NP \; PP \\ NP \to N & 0.7 \end{array}$	_	$V \rightarrow people$ $V \rightarrow fish$	0.1 0.6
	_		

Gramática Livre de Contexto Probabilística (PCFG)

Exemplo



- Probabilidade de cada árvore : $P(t_1) = 0.0008232$ e $P(t_2) = 0.00024696$
- Probabilidade de um string s : $P(\text{people fish tanks with rods}) = P(t_1) + P(t_2) = 0.00107016$

The Penn Treebank Project

Bank of Linguistic Trees: Árvores anotadas com informações sintáticas e semânticas.

- Utilizado para treinamento de algoritmos de aprendizado de máquina
- Permite a construção de parsers melhores (mostra a flexibilidade da estrutura)
- Usado para testar hipóteses sobre linguagem
- Pode ser usado na avaliação de sistemas
- Existem diversos treebanks : diferentes linguagens e diferentes domínios

Tarefa

Para cada artigo contido no arquivo fornecido, faça um programa que:

- Separe os artigos em arquivos, de modo que cada arquivo será formado:
 - pelo texto referente a um artigo (armazenado como uma única string S);
 - uma lista de fatias da string S, onde cada fatia corresponde a uma linha do texto (segmentação);
 - uma lista de fatias da string S, onde cada fatia corresponde a uma entidade nomeada encontrada no texto.
- Aplique às sentenças de um dos arquivos gerados no item anterior os POS-taggers do NLTK.
- Gere um arquivo com as entidades nomeadas de cada artigo fornecido.

Tópicos Especias em Sistemas Inteligentes II Aula 2: PLN - Introdução João C. P. da Silva

August 26, 2016