### PYTHON PARA PLN

Introdução ao NLTK

Rogério Figueredo de Sousa rogerfig@usp.br Roney Lira de Sales Santos roneysantos@usp.br Prof. Thiago A. S. Pardo

#### **NLTK**

- Biblioteca de ferramentas úteis para a utilização dos princípios de PLN
- Linguagem Python
- Funcionalidades para manipulação de strings
- Interfaces padrões para realizar tarefas como etiquetar textos, frequência de palavras, lematização e stemmização de palavras, entre vários outros.

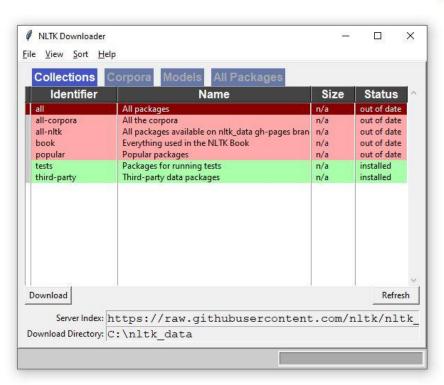
- Requer pelo menos a versão 3.5 do Python
- o Linux, MacOS e Windows 32-bit
  - Para instalação no Windows 64-bit, seguir <u>esse</u> tutorial.
- Deu certo? Testar com o comando import nltk.

```
>>> import nltk
>>> |
```

- Após a instalação do *toolkit*, instalar os dados necessários para o funcionamento.
  - NLTK data

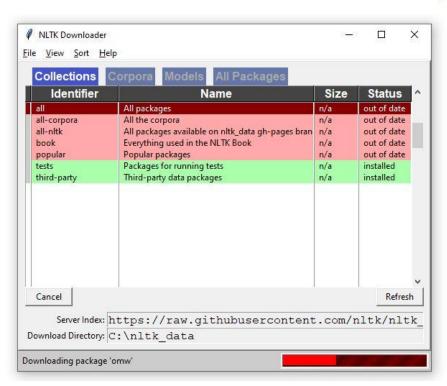
- Verificar quais pacotes estão desatualizados e clicar em **Download**.
  - Selecionar o identificador **all** e clicar em **Download**.

```
>>> import nltk
>>> nltk.download()
showing info https://raw.githubusercontent.com/nltk/nltk_data/gh-pages/index.xml
```



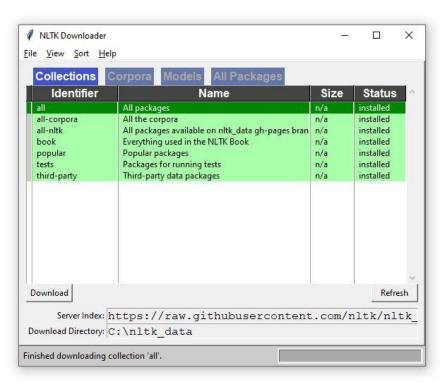
• A barra de progresso abaixo da janela mostra o andamento do processo.

```
>>> import nltk
>>> nltk.download()
showing info https://raw.githubusercontent.com/nltk/nltk_data/gh-pages/index.xml
```



 A atualização demora por volta de 1 minuto e meio. Quando estiver tudo certo, todos os pacotes estarão com a cor verde.

```
>>> import nltk
>>> nltk.download()
showing info https://raw.githubusercontent.com/nltk/nltk_data/gh-pages/index.xml
```



### NLTK - Uso

### o Dentro do NLTK contém vários corpora

• Úteis para os etiquetadores, entidades nomeadas, estruturas sintáticas e várias outras funcionalidades.

Corpus	Compiler	Contents
Brown Corpus	Francis, Kucera	15 genres, 1.15M words, tagged, categorized
CESS Treebanks	CLiC-UB 1M words, tagged and parsed (Catalan, Spanish)	
Chat-80 Data Files	Pereira & Warren World Geographic Database	
CMU Pronouncing Dictionary	CMU	127k entries
CoNLL 2000 Chunking Data	CoNLL	270k words, tagged and chunked
CoNLL 2002 Named Entity	CoNLL	700k words, pos- and named-entity-tagged (Dutch, Spanish)
CoNLL 2007 Dependency Treebanks (sel)	CoNLL	150k words, dependency parsed (Basque, Catalan)
Dependency Treebank	Narad	Dependency parsed version of Penn Treebank sample
FrameNet	Fillmore, Baker et al	10k word senses, 170k manually annotated sentences
Floresta Treebank	Diana Santos et al	9k sentences, tagged and parsed (Portuguese)
Gazetteer Lists	Various	Lists of cities and countries
Genesis Corpus	Misc web sources	6 texts, 200k words, 6 languages
Gutenberg (selections)	Hart, Newby, et al	18 texts, 2M words
Inaugural Address Corpus	CSpan	US Presidential Inaugural Addresses (1789-present)
Indian POS-Tagged Corpus	Kumaran et al	60k words, tagged (Bangla, Hindi, Marathi, Telugu)
MacMorpho Corpus	NILC, USP, Brazil	1M words, tagged (Brazilian Portuguese)
Movie Reviews	Pang, Lee	2k movie reviews with sentiment polarity classification
Names Corpus	Kantrowitz, Ross	8k male and female names
NIST 1999 Info Extr (selections)	Garofolo	63k words, newswire and named-entity SGML markup
Nombank	Meyers	115k propositions, 1400 noun frames
NPS Chat Corpus	Forsyth, Martell	10k IM chat posts, POS-tagged and dialogue-act tagged

### NLTK - Uso

- o Dentro do NLTK contém vários corpora
  - Úteis para os etiquetadores, entidades nomeadas, estruturas sintáticas e várias outras funcionalidades.

```
>>> nltk.corpus.mac morpho.words()
['Jersei', 'atinge', 'média', 'de', 'Cr$', '1,4', ...]
>>> nltk.corpus.mac morpho.sents()
[['Jersei', 'atinge', 'média', 'de', 'Cr$', '1,4', 'milhão', 'em', 'a', 'venda', '
de', 'a', 'Pinhal', 'em', 'São', 'Paulo'], ['Programe', 'sua', 'viagem', 'a', 'a',
'Exposição', 'Nacional', 'do', 'Zebu', ',', 'que', 'começa', 'dia', '25'], ...]
>>> nltk.corpus.mac morpho.tagged words()
[('Jersei', 'N'), ('atinge', 'V'), ('média', 'N'), ...]
>>> nltk.corpus.mac morpho.tagged sents()
[[('Jersei', 'N'), ('atinge', 'V'), ('média', 'N'), ('de', 'PREP'), ('Cr$', 'CUR')
, ('1,4', 'NUM'), ('milhão', 'N'), ('em', 'PREP|+'), ('a', 'ART'), ('venda', 'N'),
('de', 'PREP|+'), ('a', 'ART'), ('Pinhal', 'NPROP'), ('em', 'PREP'), ('São', 'NPRO
P'), ('Paulo', 'NPROP')], [('Programe', 'V'), ('sua', 'PROADJ'), ('viagem', 'N'),
('a', 'PREP|+'), ('a', 'ART'), ('Exposição', 'NPROP'), ('Nacional', 'NPROP'), ('do
', 'NPROP'), ('Zebu', 'NPROP'), (',', ','), ('que', 'PRO-KS-REL'), ('começa', 'V')
, ('dia', 'N'), ('25', 'N|AP')], ...]
```

• Veremos como fazer isso para um texto qualquer!

8

### NLTK - Uso

- Nessa aula, vamos ver detalhadamente algumas funções importantes no tratamento de textos com NLTK.
  - Tokenização
  - Frequência/Contagem de palavras
  - Stopwords
  - N-gramas
  - Stemmer e Lemma
  - Etiquetadores
- Para testar as funções, utilizaremos esse corpus!

## NLTK - TOKENIZAÇÃO

- Tokenizar = separar as palavras do texto
  - Tipo um split?
- Nível linguístico lexical: uma palavra, número ou pontuação agora é um **token**.
- Dado o texto que vai ser tokenizado, basta usar a função nltk.word\_tokenize(texto):

```
>>> import nltk
>>> texto = "0 jogador, que está de camisa verde, marcou o gol da vitória!"
>>> nltk.word_tokenize(texto)
['0', 'jogador', ',', 'que', 'está', 'de', 'camisa', 'verde', ',', 'marcou', 'o', 'gol', 'da', 'vitória', '!']
```

## NLTK - TOKENIZAÇÃO

- O tokenizador do NLTK pode ter algumas variações, como por exemplo, retornar apenas os tokens sem as pontuações:
  - Entramos em um novo mundo chamado **expressões** regulares.

```
>>> from nltk.tokenize import RegexpTokenizer
>>> tokenizer = RegexpTokenizer(r'\w+')
>>> tokens = tokenizer.tokenize(texto)
>>> tokens
['O', 'jogador', 'que', 'está', 'de', 'camisa', 'verde', 'marcou', 'o', 'go
l', 'da', 'vitória']
```

• E se quiséssemos os tokens sem pontuações e numerais?

```
>>> texto = "O jogador, que está com a camisa 10, marcou o gol da vitória!"
>>> from nltk.tokenize import RegexpTokenizer
>>> tokenizer = RegexpTokenizer(r'[A-z]\w*')
>>> tokens = tokenizer.tokenize(texto)
>>> tokens
['O', 'jogador', 'que', 'está', 'com', 'a', 'camisa', 'marcou', 'o', 'gol', 'da', 'vitória']
```

## NLTK – Frequência/Contagem

- o Com a lista de tokens, é possível fazer a contagem de ocorrência de tokens pelo NLTK.
- Uso da classe FreqDist()
  - A função most\_common() ordena a frequência dos tokens. Pode ser usado um argumento para informar a quantidade de tokens mais comuns.

```
>>> frequencia = nltk.FreqDist(tokens)
>>> frequencia.most common()
[(',', 6), ('o', 4), ('a', 3), ('de', 2), ('do', 2), ('New', 2), ('e', 2),
('no', 2), ('Super', 2), ('Bowl', 2), ('.', 2), ('uma', 2), ('da', 2), ('hi
stória', 2), ('Com', 1), ('um', 1), ('passe', 1), ('Eli', 1), ('Manning', 1
), ('para', 1), ('Plaxico', 1), ('Burress', 1), ('39', 1), ('segundos', 1),
('fim', 1), ('York', 1), ('Giants', 1), ('anotou', 1), ('touchdown', 1), ('
decisivo', 1), ('derrubou', 1), ('favorito', 1), ('England', 1), ('Patriots
', 1), ('por', 1), ('17', 1), ('14', 1), ('neste', 1), ('domingo', 1), ('em
', 1), ('Glendale', 1), ('XLII', 1), ('O', 1), ('resultado', 1), ('das', 1)
, ('maiores', 1), ('zebras', 1), ('acabou', 1), ('com', 1), ('temporada', 1
), ('perfeita', 1), ('Tom', 1), ('Brady', 1), ('companhia', 1), ('que', 1),
('esperavam', 1), ('fazer', 1), ('ao', 1), ('levantar', 1), ('troféu', 1),
('NFL', 1), ('sem', 1), ('sofrer', 1), ('derrota', 1), ('ano', 1)]
>>> frequencia.most common (5)
[(',', 6), ('o', 4), ('a', 3), ('de', 2), ('do', 2)]
```

## NLTK – Frequência/Contagem

- É importante notar que os tokens em maiúsculo e minúsculo são considerados diferentes.
- Portanto, caso o objetivo da contagem seja de palavras iguais, por exemplo, é necessário usar as funções lower() (ou upper()) para normalizar os tokens.
  - Um novo princípio: list comprehesion

```
>>> frequencia = nltk.FreqDist(w.lower() for w in tokens)
>>> frequencia.most_common()
[(',', 6), ('o', 5), ('a', 3), ('com', 2), ('de', 2), ('do', 2), ('new', 2),
, ('e', 2), ('no', 2), ('super', 2), ('bowl', 2), ('.', 2), ('uma', 2), ('da', 2), ('história', 2), ('um', 1), ('passe', 1), ('eli', 1), ('manning', 1),
, ('para', 1), ('plaxico', 1), ('burress', 1), ('39', 1), ('segundos', 1),
('fim', 1), ('york', 1), ('giants', 1), ('anotou', 1), ('touchdown', 1), ('decisivo', 1), ('derrubou', 1), ('favorito', 1), ('england', 1), ('patriots', 1), ('por', 1), ('17', 1), ('14', 1), ('neste', 1), ('domingo', 1), ('em', 1), ('glendale', 1), ('xlii', 1), ('resultado', 1), ('das', 1), ('maiores', 1), ('zebras', 1), ('acabou', 1), ('temporada', 1), ('perfeita', 1), ('tom', 1), ('brady', 1), ('companhia', 1), ('que', 1), ('esperavam', 1), ('fazer', 1), ('ao', 1), ('levantar', 1), ('troféu', 1), ('nfl', 1), ('sem', 1), ('sofrer', 1), ('derrota', 1), ('ano', 1)]
```

### NLTK - STOPWORDS

- Stopwords são palavras que podem ser consideradas irrelevantes para um certo resultado buscado.
  - Artigos, preposições, conjunções, por exemplo...

```
>>> import nltk
>>> nltk.corpus.stopwords.words('portuguese')
['de', 'a', 'o', 'que', 'e', 'é', 'do', 'da', 'em', 'um', 'para', 'com', 'não', 'u
ma', 'os', 'no', 'se', 'na', 'por', 'mais', 'as', 'dos', 'como', 'mas', 'ao', 'ele
', 'das', 'à', 'seu', 'sua', 'ou', 'quando', 'muito', 'nos', 'já', 'eu', 'também',
'só', 'pelo', 'pela', 'até', 'isso', 'ela', 'entre', 'depois', 'sem', 'mesmo', 'ao
s', 'seus', 'quem', 'nas', 'me', 'esse', 'eles', 'você', 'essa', 'num', 'nem', 'su
as', 'meu', 'às', 'minha', 'numa', 'pelos', 'elas', 'qual', 'nós', 'lhe', 'deles',
'essas', 'esses', 'pelas', 'este', 'dele', 'tu', 'te', 'vocês', 'vos', 'lhes', 'me
us', 'minhas', 'teu', 'tua', 'teus', 'tuas', 'nosso', 'nossa', 'nossos', 'nossas',
'dela', 'delas', 'esta', 'estas', 'aquele', 'aquela', 'aqueles', 'aquelas
', 'isto', 'aquilo', 'estou', 'está', 'estamos', 'estão', 'estive', 'esteve', 'est
ivemos', 'estiveram', 'estava', 'estávamos', 'estavam', 'estivera', 'estivéramos',
'esteja', 'estejamos', 'estejam', 'estivesse', 'estivéssemos', 'estivessem', 'esti
ver', 'estivermos', 'estiverem', 'hei', 'há', 'havemos', 'hão', 'houve', 'houvemos
', 'houveram', 'houvera', 'houvéramos', 'haja', 'hajamos', 'hajam', 'houvesse', 'h
ouvéssemos', 'houvessem', 'houver', 'houvermos', 'houverem', 'houverei', 'houverá'
, 'houveremos', 'houverão', 'houveria', 'houveríamos', 'houveriam', 'sou', 'somos'
, 'são', 'era', 'éramos', 'eram', 'fui', 'foi', 'fomos', 'foram', 'fora', 'fôramos', 'seja', 'sejamos', 'sejam', 'fosse', 'fôssemos', 'fossem', 'for', 'formos', 'fo
rem', 'serei', 'será', 'seremos', 'serão', 'seria', 'seríamos', 'seriam', 'tenho',
'tem', 'temos', 'tém', 'tinha', 'tinhamos', 'tinham', 'tive', 'teve', 'tivemos', '
tiveram', 'tivera', 'tivéramos', 'tenha', 'tenhamos', 'tenham', 'tivesse', 'tivéss
emos', 'tivessem', 'tiver', 'tivermos', 'tiverem', 'terei', 'terá', 'teremos', 'te
rão', 'teria', 'teríamos', 'teriam']
```

#### NLTK - STOPWORDS

- É possível, então, fazer vários tipos de préprocessamento.
  - Exemplo: Frequência dos tokens sem stopwords

```
>>> tokenizer = RegexpTokenizer(r'[A-z]\w*')
>>> tokens = tokenizer.tokenize(texto)
>>> stopwords = nltk.corpus.stopwords.words('portuguese')
>>> tokens_sem_stopwords = [w.lower() for w in tokens if w not in stopwords]
>>> frequencia = nltk.FreqDist(tokens_sem_stopwords)
>>> print(frequencia.most_common())
[('new', 2), ('super', 2), ('bowl', 2), ('história', 2), ('com', 1), ('passe', 1), ('eli', 1), ('manning', 1), ('plaxico', 1), ('burress', 1), ('segundos', 1), ('fim', 1), ('york', 1), ('giants', 1), ('anotou', 1), ('touchdown', 1), ('de cisivo', 1), ('derrubou', 1), ('favorito', 1), ('england', 1), ('patriots', 1), ('neste', 1), ('domingo', 1), ('glendale', 1), ('xlii', 1), ('o', 1), ('resulta do', 1), ('maiores', 1), ('zebras', 1), ('acabou', 1), ('temporada', 1), ('perf eita', 1), ('tom', 1), ('brady', 1), ('companhia', 1), ('esperavam', 1), ('faze r', 1), ('levantar', 1), ('troféu', 1), ('nfl', 1), ('sofrer', 1), ('derrota', 1), ('ano', 1)]
```

o Com a lista de tokens, é possível ter os n-gramas necessários para qualquer análise.

- o Bigramas: from nltk import bigrams
- Trigramas: from nltk import trigrams
- o 4-gram ou mais: from nltk import ngrams
  - Um 'novo' conceito: importando módulos.

#### Bigramas

```
>>> texto = "Com um passe de Eli Manning para Plaxico Burress a 39 segundos do
fim, o New York Giants anotou o touchdown decisivo e derrubou o favorito New En
gland Patriots por 17 a 14 neste domingo, em Glendale, no Super Bowl XLII. O re
sultado, uma das maiores zebras da história do Super Bowl, acabou com a tempora
da perfeita de Tom Brady e companhia, que esperavam fazer história ao levantar
o troféu da NFL sem sofrer uma derrota no ano."
>>> from nltk import bigrams
>>> list(bigrams(tokens)) #já com o texto tokenizado
[('Com', 'um'), ('um', 'passe'), ('passe', 'de'), ('de', 'Eli'), ('Eli', 'Manni
ng'), ('Manning', 'para'), ('para', 'Plaxico'), ('Plaxico', 'Burress'), ('Burre
ss', 'a'), ('a', 'segundos'), ('segundos', 'do'), ('do', 'fim'), ('fim', 'o'),
('o', 'New'), ('New', 'York'), ('York', 'Giants'), ('Giants', 'anotou'), ('anot
ou', 'o'), ('o', 'touchdown'), ('touchdown', 'decisivo'), ('decisivo', 'e'), ('
e', 'derrubou'), ('derrubou', 'o'), ('o', 'favorito'), ('favorito', 'New'), ('N
ew', 'England'), ('England', 'Patriots'), ('Patriots', 'por'), ('por', 'a'), ('
a', 'neste'), ('neste', 'domingo'), ('domingo', 'em'), ('em', 'Glendale'), ('Gl
endale', 'no'), ('no', 'Super'), ('Super', 'Bowl'), ('Bowl', 'XLII'), ('XLII',
'0'), ('0', 'resultado'), ('resultado', 'uma'), ('uma', 'das'), ('das', 'maiore
s'), ('maiores', 'zebras'), ('zebras', 'da'), ('da', 'história'), ('história',
'do'), ('do', 'Super'), ('Super', 'Bowl'), ('Bowl', 'acabou'), ('acabou', 'com'
), ('com', 'a'), ('a', 'temporada'), ('temporada', 'perfeita'), ('perfeita', 'd
e'), ('de', 'Tom'), ('Tom', 'Brady'), ('Brady', 'e'), ('e', 'companhia'), ('com
panhia', 'que'), ('que', 'esperavam'), ('esperavam', 'fazer'), ('fazer', 'histó
ria'), ('história', 'ao'), ('ao', 'levantar'), ('levantar', 'o'), ('o', 'troféu
'), ('troféu', 'da'), ('da', 'NFL'), ('NFL', 'sem'), ('sem', 'sofrer'), ('sofre
r', 'uma'), ('uma', 'derrota'), ('derrota', 'no'), ('no', 'ano')]
```

#### Trigramas

```
>>> from nltk import trigrams
>>> list(trigrams(tokens))
[('Com', 'um', 'passe'), ('um', 'passe', 'de'), ('passe', 'de', 'Eli'), ('de',
'Eli', 'Manning'), ('Eli', 'Manning', 'para'), ('Manning', 'para', 'Plaxico'),
('para', 'Plaxico', 'Burress'), ('Plaxico', 'Burress', 'a'), ('Burress', 'a', '
segundos'), ('a', 'segundos', 'do'), ('segundos', 'do', 'fim'), ('do', 'fim', '
o'), ('fim', 'o', 'New'), ('o', 'New', 'York'), ('New', 'York', 'Giants'), ('Yo
rk', 'Giants', 'anotou'), ('Giants', 'anotou', 'o'), ('anotou', 'o', 'touchdown
'), ('o', 'touchdown', 'decisivo'), ('touchdown', 'decisivo', 'e'), ('decisivo'
, 'e', 'derrubou'), ('e', 'derrubou', 'o'), ('derrubou', 'o', 'favorito'), ('o'
, 'favorito', 'New'), ('favorito', 'New', 'England'), ('New', 'England', 'Patri
ots'), ('England', 'Patriots', 'por'), ('Patriots', 'por', 'a'), ('por', 'a', '
neste'), ('a', 'neste', 'domingo'), ('neste', 'domingo', 'em'), ('domingo', 'em
', 'Glendale'), ('em', 'Glendale', 'no'), ('Glendale', 'no', 'Super'), ('no', '
Super', 'Bowl'), ('Super', 'Bowl', 'XLII'), ('Bowl', 'XLII', 'O'), ('XLII', 'O'
, 'resultado'), ('0', 'resultado', 'uma'), ('resultado', 'uma', 'das'), ('uma',
'das', 'maiores'), ('das', 'maiores', 'zebras'), ('maiores', 'zebras', 'da'), (
'zebras', 'da', 'história'), ('da', 'história', 'do'), ('história', 'do', 'Supe
r'), ('do', 'Super', 'Bowl'), ('Super', 'Bowl', 'acabou'), ('Bowl', 'acabou', '
com'), ('acabou', 'com', 'a'), ('com', 'a', 'temporada'), ('a', 'temporada', 'p
erfeita'), ('temporada', 'perfeita', 'de'), ('perfeita', 'de', 'Tom'), ('de', '
Tom', 'Brady'), ('Tom', 'Brady', 'e'), ('Brady', 'e', 'companhia'), ('e', 'comp
anhia', 'que'), ('companhia', 'que', 'esperavam'), ('que', 'esperavam', 'fazer'
), ('esperavam', 'fazer', 'história'), ('fazer', 'história', 'ao'), ('história'
, 'ao', 'levantar'), ('ao', 'levantar', 'o'), ('levantar', 'o', 'troféu'), ('o'
, 'troféu', 'da'), ('troféu', 'da', 'NFL'), ('da', 'NFL', 'sem'), ('NFL', 'sem'
, 'sofrer'), ('sem', 'sofrer', 'uma'), ('sofrer', 'uma', 'derrota'), ('uma', 'd
errota', 'no'), ('derrota', 'no', 'ano')]
```

### • N-gramas: testando com 4-gram

```
>>> from nltk import ngrams
>>> list(ngrams(tokens, 4))
[('Com', 'um', 'passe', 'de'), ('um', 'passe', 'de', 'Eli'), ('passe', 'de', 'E
li', 'Manning'), ('de', 'Eli', 'Manning', 'para'), ('Eli', 'Manning', 'para', '
Plaxico', ('Manning', 'para', 'Plaxico', 'Burress'), ('para', 'Plaxico', 'Burr
ess', 'a'), ('Plaxico', 'Burress', 'a', 'segundos'), ('Burress', 'a', 'segundos
', 'do'), ('a', 'segundos', 'do', 'fim'), ('segundos', 'do', 'fim', 'o'), ('do'
, 'fim', 'o', 'New'), ('fim', 'o', 'New', 'York'), ('o', 'New', 'York', 'Giants
'), ('New', 'York', 'Giants', 'anotou'), ('York', 'Giants', 'anotou', 'o'), ('G
iants', 'anotou', 'o', 'touchdown'), ('anotou', 'o', 'touchdown', 'decisivo'),
('o', 'touchdown', 'decisivo', 'e'), ('touchdown', 'decisivo', 'e', 'derrubou')
, ('decisivo', 'e', 'derrubou', 'o'), ('e', 'derrubou', 'o', 'favorito'), ('der
rubou', 'o', 'favorito', 'New'), ('o', 'favorito', 'New', 'England'), ('favorit
o', 'New', 'England', 'Patriots'), ('New', 'England', 'Patriots', 'por'), ('Eng
land', 'Patriots', 'por', 'a'), ('Patriots', 'por', 'a', 'neste'), ('por', 'a',
'neste', 'domingo'), ('a', 'neste', 'domingo', 'em'), ('neste', 'domingo', 'em'
, 'Glendale'), ('domingo', 'em', 'Glendale', 'no'), ('em', 'Glendale', 'no', 'S
uper'), ('Glendale', 'no', 'Super', 'Bowl'), ('no', 'Super', 'Bowl', 'XLII'), (
```

o Os n-gramas são importantes para várias análises. Um exemplo, no nosso caso, seria conseguir as entidades nomeadas do nosso trecho.

```
from nltk import bigrams
from nltk import trigrams

bigramas_lista = list(bigrams(tokens))

trigramas_lista = list(trigrams(tokens))

for info in bigramas_lista:
    if (info[0][0].isupper() and info[1][0].isupper()):
        print(info)

for info in trigramas_lista:
    if (info[0][0].isupper() and info[1][0].isupper() and info[2][0].isupper()):
        print(info)
```

```
('Eli', 'Manning')
('Plaxico', 'Burress')
('New', 'York')
('York', 'Giants')
('New', 'England')
('England', 'Patriots')
('Super', 'Bowl')
('Bowl', 'XLII')
('XLII', 'O')
('Super', 'Bowl')
('Tom', 'Brady')
('New', 'York', 'Giants')
('New', 'England', 'Patriots')
('Super', 'Bowl', 'XLII')
('Bowl', 'XLII', 'O')
```

- STEMMING: consiste em reduzir a palavra ao seu **radical**.
  - amig: amigo, amiga, amigão
  - gat: gato, gata, gatos
  - prop: propõem, propuseram, propondo
- LEMATIZAÇÃO: consiste em reduzir a palavra à sua **forma canônica**, levando em conta sua **classe gramatical**.
  - propor: propõem, propuseram, propondo
  - estudar: estudando, estudioso, estudei

- O NLTK tem implementado vários algoritmos de para stemmer:
  - RSLP
  - Porter
  - ISRI
  - Lancaster
  - Snowball

- O NLTK tem implementado várias variantes de stemmers:
  - RSLP Removedor de Sufixos da Língua Portuguesa
    - Porter
    - ISRI
    - Lancaster
    - Snowball

```
>>> import nltk
>>> stemmer = nltk.RSLPStemmer()
>>> stemmer.stem('amigão')
'amig'
>>> stemmer.stem('amigo')
'amig'
>>> stemmer.stem('propuseram')
'propus'
>>> stemmer.stem('propõem')
'propõ'
>>> stemmer.stem('propondo')
'prop'
>>> |
```

- o Infelizmente o NLTK ainda **não tem** um lematizador para o Português bom o bastante.
- Tentativa: WordNet Lemmatizer
  - Funciona somente para o inglês...
    - Mas fiquem tranquilos, no spaCy tem para o português... =)

```
>>> lemmatizer = nltk.stem.WordNetLemmatizer()
>>> lemmatizer.lemmatize('propõem', pos='v')
'propõem'
>>> lemmatizer.lemmatize('estudei', pos='v')
'estudei'
>>> lemmatizer.lemmatize('propõem', pos='n')
'propõem'
>>> lemmatizer.lemmatize('studied', pos='v')
'study'
>>> lemmatizer.lemmatize('studying', pos='v')
'study'
>>> lemmatizer.lemmatize('sings', pos='v')
'study'
>>> lemmatizer.lemmatize('sings', pos='v')
'sing'
>>> |
```

## NLTK – ETIQUETADORES

- o O NLTK possui **dois corpus** que servem como base para o etiquetador em português: o **Floresta** e o **Mac Morpho**.
  - Para o inglês já existe um etiquetador padrão treinado: o nltk.pos\_tag().
- Os etiquetadores passam primeiramente por uma fase de treinamento com as sentenças presentes.
  - Floresta: 9.266 sentenças etiquetadas
  - Mac Morpho: 51.397 sentenças etiquetadas
- o Como resultado, os etiquetadores retornam uma tupla ('palavra', 'classe gramatical')
  - Na qual a classe gramatical depende do treinamento que é realizado.

```
from nltk.corpus import mac_morpho
from nltk.tag import UnigramTagger

tokens = nltk.word_tokenize(corpus_teste.read())

sentencas_treinadoras = mac_morpho.tagged_sents()
etiq = UnigramTagger(sentencas_treinadoras)
tags = etiq.tag(tokens)
print(tags)
```

```
[('Giants', 'NPROP'), ('batem', 'V'), ('os', 'ART'), ('Patriots', None),
('no', 'KC'), ('Super', 'NPROP'), ('Bowl', 'NPROP'), ('XLII', None),
('Azarões', None), ('acabam', 'VAUX'), ('com', 'PREP'), ('a', 'ART'),
('invencibilidade', 'N'), ('de', 'PREP'), ('New', 'NPROP'), ('England',
'NPROP'), ('e', 'KC'), ('ficam', 'V'), ('com', 'PREP'), ('o', 'ART'),
('título', 'N'), ('da', 'NPROP'), ('temporada', 'N'), ('04/02/2008', None),
('-', '-'), ('01h07m', None), ('-', '-'), ('Atualizado', None), ('em',
'PREP|+'), ('04/02/2008', None), ('-', '-'), ('09h49m', None), ('Com',
'PREP'), ('um', 'ART'), ('passe', 'N'), ('de', 'PREP'), ('Eli', 'NPROP'),
('Manning', 'NPROP'), ('para', 'PREP'), ('Plaxico', None), ('Burress',
None), ('a', 'ART'), ('39', 'NUM'), ('segundos', 'N'), ('do', 'NPROP'),
('fim', 'N'), (',', ','), ('o', 'ART'), ('New', 'NPROP'), ('York', 'NPROP'),
('Giants', 'NPROP'), ('anotou', 'V'), ('o', 'ART'), ('touchdown', 'N|EST'),
```

```
from nltk.corpus import mac_morpho
from nltk.tag import UnigramTagger

tokens = nltk.word_tokenize(corpus_teste.read())

sentencas_treinadoras = mac_morpho.tagged_sents()
etiq = UnigramTagger(sentencas_treinadoras)

tags = etiq.tag(tokens)

print(tags)
```

```
[('Giants', 'NPROP'), ('batem', 'V'), ('os', 'ART'), ('Patriots', None),
    ('no', 'KC'), ('Super', 'NPROP'), ('Bowl', 'NPROP'), ('XLII', None),
    ('Azarões', None), ('acabam', 'VAUX'), ('com', 'PREP'), ('a', 'ART'),
    ('invencibilidade', 'N'), ('de', 'PREP'), ('New', 'NPROP'), ('England',
    'NPROP'), ('e', 'KC'), ('ficam', 'V'), ('com', 'PREP'), ('o', 'ART'),
    ('título', 'N'), ('da', 'NPROP'), ('temporada', 'N'), ('04/02/2008', None),
    ('-', '-'), ('01h07m', None), ('-', '-'), ('Atualizado', None), ('em',
    'PREP|+'), ('04/02/2008', None), ('-', '-'), ('09h49m', None), ('Com',
    'PREP'), ('um', 'ART'), ('passe', 'N'), ('de', 'PREP'), ('Eli', 'NPROP'),
    ('Manning', 'NPROP'), ('para', 'PREP'), ('Plaxico', None), ('Burress',
    None), ('a', 'ART'), ('39', 'NUM'), ('segundos', 'N'), ('do', 'NPROP'),
    ('fim', 'N'), (',', ','), ('o', 'ART'), ('New', 'NPROP'), ('York', 'NPROP'),
    ('Giants', 'NPROP'), ('anotou', 'V'), ('o', 'ART'), ('touchdown', 'N|EST'),
```

• Mas e aqueles None alí? O que significam?

• Por ter de passar por uma **fase de treinamento**, tinham palavras que o etiquetador não conseguiu identificar e fazer a classificação.

- Uma solução é pré-classificar todas as palavras do texto como substantivos (N) e depois treinar o etiquetador normalmente.
  - Usa-se o pacote DefaultTagger

```
from nltk.corpus import mac_morpho
from nltk.tag import DefaultTagger
from nltk.tag import UnigramTagger

tokens = nltk.word_tokenize(corpus_teste.read())

etiq_padrao = DefaultTagger('N')
sentencas_treinadoras = mac_morpho.tagged_sents()
etiq = UnigramTagger(sentencas_treinadoras, backoff=etiq_padrao)
tags = etiq.tag(tokens)
print(tags)

print(tags)
```

```
[('Giants', 'NPROP'), ('batem', 'V'), ('os', 'ART'), ('Patriots', 'N'),
    ('no', 'KC'), ('Super', 'NPROP'), ('Bowl', 'NPROP'), ('XLII', 'N'),
    ('Azarões', 'N'), ('acabam', 'VAUX'), ('com', 'PREP'), ('a', 'ART'),
    ('invencibilidade', 'N'), ('de', 'PREP'), ('New', 'NPROP'), ('England',
    'NPROP'), ('e', 'KC'), ('ficam', 'V'), ('com', 'PREP'), ('o', 'ART'),
    ('título', 'N'), ('da', 'NPROP'), ('temporada', 'N'), ('04/02/2008', 'N'),
    ('-', '-'), ('01h07m', 'N'), ('-', '-'), ('Atualizado', 'N'), ('em',
    'PREP|+'), ('04/02/2008', 'N'), ('-', '-'), ('09h49m', 'N'), ('Com',
    'PREP'), ('um', 'ART'), ('passe', 'N'), ('de', 'PREP'), ('Eli', 'NPROP'),
    ('Manning', 'NPROP'), ('para', 'PREP'), ('Plaxico', 'N'), ('Burress', 'N'),
    ('a', 'ART'), ('39', 'NUM'), ('segundos', 'N'), ('do', 'NPROP'), ('fim',
    'N'), (',', ','), ('o', 'ART'), ('New', 'NPROP'), ('York', 'NPROP'),
    ('Giants', 'NPROP'), ('anotou', 'V'), ('o', 'ART'), ('touchdown', 'N|EST'),
```

Classe Gramatical	Etiqueta	Exemplos
Adjetivo	ADJ	bom - ruim - ótimo - péssimo
Advérbio	ADV	muito - pouco - normalmente
Advérbio Conectivo Subordinativo	ADV-KS	Sei onde mora
Advérbio Relativo Subordinativo	ADV-KS-REL	onde - quando - como
Artigo	ART	o - a - os - as
Conjunção Coordenativa	KC	e - nem - mas - ou - pois
Conjunção Subordinativa	KS	que - porque - assim
Interjeição	IN	ufa! - viva! - ai! - oi!
Numeral	NUM	três - quatro - 3 - 4
Palavra Denotativa	PDEN	até - apenas - eis - cá
Particípio	PCP	dormido - espalhado - tido
Pronome Adjetivo	PROADJ	meu - nosso - este - algum
Pronome Conectivo Subordinativo	PRO-KS	Sei quem chegou
Pronome Conectivo Subord. Relativo	PRO-KS-REL	o qual - cujo
Pronome Pessoal	PROPESS	eu - me - Vossa Alteza
Pronome Substantivo	PROSUB	isto - isso - aquilo - alguém
Símbolo de Moeda Corrente	CUR	R\$ - US\$
Substantivo	N	hotel - quarto - atendimento
Substantivo Próprio	NPROP	Maria - Vinícius - Globo
Verbo	$\mathbf{V}$	é - foi - gostar - ir
Verbo Auxiliar	VAUX	ter - haver

- É possível, então, fazer várias manipulações com a lista de tuplas resultante:
  - Análises descritivas
  - Análise sintática
  - Chunking
    - Reconhecimento de Entidades Nomeadas
      - o Nosso problema antigo!!
  - E várias outras...!

```
from nltk.chunk import RegexpParser
    pattern = 'NP:{<NPROP><NPROP>|<N><N>}'
72
    analiseGramatical = RegexpParser(pattern)
    arvore = analiseGramatical.parse(tags)
75 print(arvore)
76 arvore.draw()
77
(S
 Com/PREP
 um/ART
 passe/N
 de/PREP
 (NP Eli/NPROP Manning/NPROP)
 para/PREP
 (NP Plaxico/N Burress/N)
 a/ART
 39/NUM
 segundos/N
 do/NPROP
 fim/N
```

### NLTK – Trabalhando com Corpus

• Faça uma **análise descritiva** completa do nosso corpus de teste, utilizando as funções do NLTK.

- Exemplos de atributos:
  - Quantidade de tokens
  - Quantidade de sentenças / média do tamanho das sentenças
  - Quantidade de substantivos, adjetivos, advérbios...
  - Quantidade de palavras com o mesmo radical
  - Quantidade de símbolos de pontuação
  - Palavras mais frequentes do corpus
  - •

• Use sua imaginação!!! =D