

Procesamien

Expresion regulares

Procesamient básico de texto

Stopwords Tokenizació

Lematizacio

POS tagg

Parsing

Name Entity

Procesamiento de Lenguaje Natural Procesamiento Básico

Mauricio Toledo-Acosta mauricio.toledo@unison.mx

Departamento de Matemáticas Universidad de Sonora



Procesamiento

Expresione regulares

Procesamient básico de

texto

Tolonian

Lematizac

POS tagg

Parsing

Name Entity

Section 1

Expresiones regulares



Expresiones regulares

Una expresión regular (regex, expresión racional) es una secuencia de caracteres que especifica un patrón de coincidencia en un texto. Los algoritmos de búsqueda de cadenas suelen utilizar este tipo de patrones para realizar operaciones de "búsqueda" o "búsqueda y sustitución" de cadenas, o para validar entradas.

Las expresiones regulares constan de constantes (denotan conjuntos de cadenas) y símbolos de operaciones (denotan operaciones sobre estos conjuntos).



Un poco de historia

Procesamient de Lenguaje Natural

Expresione: regulares

Procesamient básico de texto

Stopwords

Lematizad

POS taggi

Name Entity

Se originaron en 1951, por Stephen Cole Kleene. Usualmente se usa el standard IEEE POSIX. Kleene es uno de los fundadores de las ciencias computacionales teóricas.





Utilidad de las expresiones regulares

Validación de datos.

- Búsqueda, extracción y reemplazo de texto.
- División de Texto
- Transformación de Texto.
- Tareas de PLN (eliminación de stopwords).



Referencias adicionales

Procesamient de Lenguaje

Expresione regulares

Procesamien básico de

texto

Tokenizaci

POS taggi

POS taggi Parsing

Name Entity Recognition (NE

- https://regex101.com/
- Tutorial 1.
- Tutorial 2.
- Tutorial 3.



Tutorial: Metacaracteres

Procesamiento de Lenguaje Natural

Expresione regulares

Procesamient pásico de

texto Stopwords

Lematización POS tagging

Parsing
Name Entity
Recognition (NER

Los metacaracteres son caracteres que un motor RegEx interpreta de forma especial

[].^\$*+?{}()\|

- [] Cualquier caracter dentro de los corchetes
- Cualquier caracter (excepto cambios de línea)
- A Buscar si el caracter siguiente está al inicio de una línea
- [^] Negación de cualquier caracter dentro de los corchetes
- **\$** Buscar si el caracter anterior está al final de una línea

Si queremos buscar los metacaracteres como caracteres se anteceden de un \setminus .



Tutorial: Metacaracteres

Procesamient de Lenguaje Natural

Expresiones regulares

Procesamient pásico de

texto Stopwords

Lematización

POS taggir

Name Entity Recognition (NE)

[].^\$*+?{}()\|

*	Busca si el caracter anterior ocurre 0 o más veces		
+	Busca si el caracter anterior ocurre 1 o más veces		
?	Busca si el caracter anterior ocurre 0 o 1 vez		
$\{m,n\}$	Busca si el caracter anterior ocurre al menos <i>m</i>		
	veces y máximo <i>n</i> veces		
	OR, busca el caracter antes o después del		
()	Agrupar patrones (expresiones).		
$\backslash 1$	Backreference, captura el patrón anterior		
•	repetido consecutivamente.		



Agrupación de patrones

Procesamiento de Lenguaje Natural

Expresiones regulares

Procesamient básico de texto

Stopwords Tokenización Lematización

POS tagging Parsing

Name Entity Recognition (NE Los paréntesis () capturan partes del patrón para poder acceder a ellas por separado.

```
import re

texto = "La fecha es 25/12/2023"

patron = r'\d{2}/\d{2}/\d{4}' # SIN paréntesis

match = re.search(patron, texto)

print(match.group(0)) # "25/12/2023"
```

```
import re

texto = "La fecha es 25/12/2023"

patron = r'(\d{2})/(\d{2})/(\d{4})' # CON paréntesis

match = re.search(patron, texto)

print(match.group(0)) # "25/12/2023" (lo mismo)
print(match.group(1)) # "25" (ahora puedo extraer el día)
print(match.group(2)) # "12" (ahora puedo extraer el mes)
print(match.group(3)) # "2023" (ahora puedo extraer el año)
```



Tutorial: Sequencias especiales

Procesamient de Lenguaje Natural

Expresione regulares

Procesamient básico de . . .

texto

Tokenizaci

Lematizac

POS taggi

Parsing

Name Entity Recognition (NER) \A Inicio de la string
 \b Frontera de palabra
 \w Cualquier word character, es equivalente a [a-zA-Z0-9_]
 \W Cualquier non word character
 \d Cualquier dígito
 \D Cualquier no dígito



Implementación en Python

Procesamiento de Lenguaje Natural

Expresiones regulares

Procesamient pásico de texto

Stopwords Tokenizació

Lematizació POS taggir

POS taggir Parsing

Parsing Name Entity Recognition (NER El módulo re de Python proporciona soporte completo para expresiones regulares:

Función	Descripción
search()	Busca la primera coincidencia en cualquier
	parte de la cadena
match()	Busca coincidencia solo al inicio de la ca-
	dena
findall()	Devuelve lista con todas las coincidencias
sub()	Sustituye coincidencias por otro texto



Limitaciones y alternativas

rocesamient de Lenguaje Natural

Expresione regulares

Procesamient pásico de rexto

Stopwords
Tokenización
Lematización

POS tagging Parsing Name Entity

Cuándo NO usar regex:

- Parsing de estructuras anidadas (HTML, XML, JSON)
- Validación compleja de sintaxis
- Cuando el rendimiento es crítico en textos grandes
- Patrones que cambian frecuentemente

Alternativas especializadas:

Tarea	Herramienta
HTML/XML	BeautifulSoup, lxml
JSON	json module
CSV	pandas, csv module
URLs	urllib.parse
Fechas	dateutil, datetime
Emails	email.utils



Ejemplo: Cuándo evitar regex

Procesamient de Lenguaje Natural

Expresione regulares

Procesamient pásico de rexto

Stopwords Tokenización

Lematización

Parsing Partity

Incorrecto - Parsing HTML con regex: Frágil y propenso a errores

 $\begin{array}{lll} html &= '<\!div \cdot class = "data" >\! Valor <\!/div >' \\ regex_pattern &= r '<\!div \cdot class = "data" >\! (.*?) <\!/div >' \end{array}$

Correcto - Usando herramientas apropiadas:

from bs4 import BeautifulSoup
soup = BeautifulSoup(html, 'html.parser')
valor = soup.find('div', class_='data').text

Principio clave: Las regex son excelentes para patrones de texto plano, pero no para estructuras complejas que requieren contexto semántico.



Procesamiento

de Lenguaje Natural

Expresione regulares

Procesamient básico de

Stonword

Tokenizac

Lematizac

POS tagg

Parsing

Section 2

Procesamiento básico de texto



Corpus

Procesamiento de Lenguaje Natural

Expresione regulares

Procesamiento básico de texto

Stopwords Tokenizació

Lematizaci

POS tagg

Name Entity Recognition (NE Un corpus es una colección de textos que se utilizará para alguna tarea de NLP.









Algunos ejemplos de corpus:

- 20newsgroups
- IMDB
- Project Gutenberg
- OntoNotes 5
- Penn Treebank

Niveles de análisis

oraciones significados sintagmas palabras morfemas fonemas sonidos

SINTAXIS

LÉXICO

MORFOLOGÍA

FONOLOGÍA **FONÉTICA**

SEMÁNTICA



Nivel: Palabras

Palabras

Hubo una _____

Eso fue muy _____

Eso fue bueno



Nivel: Sintagmas

Procesamient de Lenguaje

Expresione regulares

Procesamient básico de

Stopwords

Tokenizaci

Doo

POS taggi

Name Entity Recognition (NE Luis lava el coche con este jabón todos los días

- Luis lava el coche con este jabón todos los días
- Luis lava el coche con este jabón todos los días
- Luis lava el coche con este jabón todos los días



Técnicas de preprocesamiento

Procesamient de Lenguaje Natural

Expresion regulares

Procesamiento básico de texto

Stopwords

Tokenizaci

POS taggi

Name Entity

En cualquier aplicación de NLP el preprocesamiento de texto es el primer paso para cualquier técnica de modelado.

- Tokenización
- Lematización
- Stop words removal
- Etiquetado POS
- Etiquetado NER
- Análisis de dependecias



El Objetivo del Preprocesamiento

Procesamiento de Lenguaje Natural

Expresione regulares

Procesamiento básico de texto

Stopwords Tokenizació

Lematización POS tagging Parsing

Parsing
Name Entity
Recognition (NE

- **Reducción de ruido**: Eliminar información irrelevante que no ayuda al modelo (stop words, puntuación).
- Normalización: Reducir la dimensionalidad. Corro, corres, corriendo son la misma idea (correr). Hace que los modelos sean más eficientes y robustos.
- Estructuración: Convertir texto no estructurado en datos estructurados (tokens, etiquetas) que un algoritmo de Machine Learning pueda entender.
- Enriquecimiento: Añadir información lingüística (como las etiquetas POS) que ayuda a los modelos a entender mejor el contexto.



Procesamiento

de Lenguaje

Expresione regulares

Procesamient básico de

Stopwords

Tokenizaci

Doo

1 OJ tagg

Name En

Subsection 1

Stopwords



Stop Words

rocesamiento de Lenguaje Natural

regulares Procesamient básico de

Stopwords Tokenizació

Lematización POS tagging

Parsing Name Entity Recognition (NER Las **stop words** son palabras extremadamente comunes en un idioma que, por sí solas, aportan poco significado léxico o temático a un texto.

Ejemplos Típicos en Español

Artículos (el, la, los, las), preposiciones (de, en, por, para), conjunciones (y, o, pero, porque), pronombres (yo, tú, él, ello, me, te, se) y algunos verbos auxiliares (es, ha, tener).



Stop Words: Cuándo no eliminarlas

rocesamiento de Lenguaje Natural

regulares ^Orocesamient pásico de

Stopwords Tokenizació

Lematización
POS tagging
Parsing
Name Entity

Eliminar stop words es una operación agresiva.

• **Negación**: La palabra "no" es a menudo considerada una stop word. Eliminarla invierte completamente el significado.

"el producto ${\bf no}$ es bueno" \to "producto bueno" (¡Significado opuesto!)

- Expresiones Idiomáticas y Frases Hechas: "poco a poco", "cara a cara", "de acuerdo".
- Lenguaje Formal y Específico de Dominio: En textos legales, "por tanto", "en virtud de" son cruciales para la estructura lógica.
- Análisis Sintáctico o de Estilo: Si tu objetivo es estudiar la estructura de la lengua o la autoría, estas palabras son importantes.



Stop Words

Procesamiento de Lenguaje Natural

Expresion regulares

Procesamient básico de texto

Stopwords

Lematizació

POS taggin Parsing

Name Entity Recognition (NEF

Conclusión

- No es un paso obligatorio en todo pipeline de NLP.
- Sí es un hiperparámetro que debe probarse. Entrena tu modelo con y sin stop words y evalúa qué funciona mejor para tu tarea y dataset específicos.
- Personaliza tu lista: Las listas predefinidas (NLTK, spaCy) son un buen punto de partida, pero revísalas y adáptalas. ¿ "No" está en la lista? ¿Quieres eliminar verbos como "ser" y "haber"?



Procesamient

de Lenguaje Natural

Expresione regulares

Procesamient básico de

Stopword

Tokenización

Lematizaci

POS taggi

Parsing

Name Entity

Subsection 2

Tokenización



Tokenización (Tokenization)

Procesamient de Lenguaje Natural

Expresione regulares

Procesamient básico de texto

Stopwords

Tokenización

POS taggir

Parsing
Name Entity
Recognition (NEI

La **tokenización** es el proceso de dividir un texto en unidades más pequeñas llamadas tokens. Estos tokens pueden ser palabras, caracteres, símbolos o frases. La tokenización es un paso fundamental en el procesamiento del texto.



Dificultades en la tokenización

Procesamient de Lenguaje

Expresione regulares

Procesamiento básico de texto

Stonuo

Tokenización

Tokemzacio

DOC . . .

POS taggi

Name Entity Recognition (NER) Finland's capital → Finland Finland's ?
what're, I'm, isn't → What are, I am, is not
Hewlett-Packard → Hewlett Packard ?
state-of-the-art → state of the art ?
Lowercase → lower-case lowercase lower case ?
San Francisco → one token or two?
m.p.h., PhD. → ??



Dificultades en la tokenización

Tokenización

French

- L'ensemble → one token or two?
 - L?L'?Le?
 - Want l'ensemble to match with un ensemble

German noun compounds are not segmented

- Lebensversicherungsgesellschaftsangestellter
- 'life insurance company employee'
- German information retrieval needs compound splitter



Dificultades en la tokenización

Procesamient de Lenguaje Natural

Expresione regulares

Procesamiento básico de texto

Stopwore

Tokenización

Lematizaci

POS taggi

Name Entity Recognition (NER Chinese and Japanese no spaces between words:

- 莎拉波娃现在居住在美国东南部的佛罗里达。
- 莎拉波娃 现在 居住 在 美国 东南部 的 佛罗里达
- Sharapova now lives in US southeastern Florida

Further complicated in Japanese, with multiple alphabets intermingled

• Dates/amounts in multiple formats





Procesamiento

Expresione regulares

Procesamient básico de

Stopwords

Tokenizaci

Lematización

FO3 tagg

Name Entity

Subsection 3

Lematización



Lematización y Stemming

rocesamient de Lenguaje Natural

egulares Procesamient pásico de

Tokenización Lematización POS tagging Parsing La **lematización** es el proceso de reducir una palabra a su forma base (lema). Se utiliza para:

- Reducir la dimensionalidad del espacio de características, al mapear palabras relacionadas a un solo lema.
- Mejorar la precisión de los modelos de lenguaje, al tratar palabras con el mismo significado como una sola entidad.
- Facilitar la comparación y el análisis de textos, al estandarizar la forma de las palabras.

Correr, corre, corriendo, corredor → correr Feliz, felicidad, felices → feliz



Stemming

xpresione

rocesamient ásico de exto

Tokenización

Lematización

POS tagging

POS tagging Parsing Name Entity Recognition (El **stemming** es el proceso de reducir las palabras a su raíz o tronco, eliminando sufijos y prefijos. El objetivo es identificar la forma base de una palabra, independientemente de su conjugación, número o género. Se utiliza para:

- Reducir la dimensionalidad del espacio de características en tareas de clasificación de texto.
- Mejorar la eficiencia en la indexación de texto.
- Facilitar la búsqueda de información.

Correr, corre, corriendo, corredor \longrightarrow corri

El stemming puede ser más rápido, aunque menos preciso, que la lematización. Además de producir palabras posiblemente no validas.



Diferencias entre Stemming y Lematización

Lematización

Difference between stemming Vs. lemmatization

Stemming	Lemmatization
Stemming is a process that stems or removes last few characters from a word, often leading to incorrect meanings and spelling.	Lemmatization considers the context and converts the word to its meaningful base form, which is called Lemma.
For instance, stemming the word 'Caring' would return 'Car'.	For instance, lemmatizing the word 'Caring' would return 'Care'.
Stemming is used in case of large dataset where performance is an issue.	Lemmatization is computationally expensive since it involves look-up tables and what not.



Diferencias entre Stemming y Lematización

Procesamient de Lenguaje

Expresione regulares

Procesamient básico de texto

Stopwords Tokenización

Lematización

POS taggir

Name Entity

Stemming:

- "corriendo" → "corr"
- "corrió" → "corr"
- "gatos" → "gat"

· Lematización:

- "corriendo" → "correr"
- "corrió" → "correr"
- "gatos" → "gato"



Procesamiento

de Lenguaje Natural

Expresione regulares

Procesamient básico de

Stopwords

Tokenizació

DOO .

POS tagging

Name Entity

Subsection 4

POS tagging



Etiquetado POS

rocesamiento de Lenguaje Natural

xpresione egulares

Procesamiento básico de texto

Tokenización

POS tagging

Parsing Name Entity Recognition (NEF El POS Tagging (Part-of-Speech Tagging) es el proceso de identificar la categoría gramatical de cada palabra en un texto, como: Sustantivo (NOUN), verbo (VERB), adjetivo (ADJ), etc. El objetivo del POS Tagging es etiquetar cada palabra con su correspondiente categoría gramatical, lo que permite comprender mejor el significado y la estructura del texto.

POS Tagging





Procesamient

Expresione regulares

Procesamient básico de

Stopwords

Tokenizació

Lematizacio

POS taggi

Parsing

Name Entity Recognition (NEI

Subsection 5

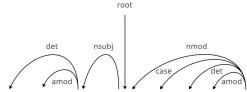
Parsing



Parsing

Parsing

El parsing, también conocido como análisis sintáctico, es el proceso de analizar una secuencia de tokens para determinar su estructura gramatical. En otras palabras, es el proceso de identificar las relaciones entre las palabras o símbolos en una secuencia para entender su significado.



The quick fox jumped over the lazy dog



Procesamient

Procesamient básico de

Stopwords

Tokenizaci

DOS taggi

1 OS tagg

Name Entity Recognition (NER)

Subsection 6

Name Entity Recognition (NER)



Reconocimiento de Entidades Nombradas

rocesamient de Lenguaje Natural

Expresione: regulares

Procesamient pásico de texto

Tokenización

POS tagging

Name Entity Recognition (NER) **NER (Named Entity Recognition)** es el proceso de identificar y clasificar entidades nombradas en un texto en categorías predefinidas como:

- Nombres de personas (PER)
- Nombres de lugares (LOC)
- Nombres de organizaciones (ORG)
- Fechas (DATE)
- Monedas (MONEY)
- ...

El objetivo de NER es extraer información relevante de un texto y clasificarla en categorías significativas para su posterior análisis o procesamiento.



Reconocimiento de Entidades Nombradas

Name Entity Recognition (NER)

The ISIS on has claimed responsibility for a suicide bomb blast in the

Tunisian capital earlier this week one, the militant group or 's

Amag news agency ord said on Thursday DATE. A militant PER wearing

an explosives belt WEAPON blew himself up in Tunis Loc

WEAPON



Name Entity Recognition (NER)

Ejemplo

Oración Original: "Dr. Smith, from Apple Inc., flew to Paris in January 2024 and bought 3 amazing books for \$200. He's running late now, but he's feeling happier!"

Tokenización	['Dr.', 'Smith', ',', 'from', 'Apple', 'Inc.', ',', 'flew', 'to', 'Paris', 'in', 'January', '2024', 'and', 'bought', '3', 'amazing', 'books', 'for', '\$', '200', '.', 'He', "s', 'running', 'late', 'now', ',', 'but', 'he', "s', 'feeling', 'happier', '!']
Stop Words	['Dr.', 'Smith', ',', 'Apple', 'Inc.', ',', 'flew', 'Paris', 'January', '2024',
	'bought', '3', 'amazing', 'books', '\$', '200', '.', "s', 'running', 'late', ',',
	"s', 'feeling', 'happier', '!']
Lematización	['Dr.', 'Smith', ',', 'from', 'Apple', 'Inc.', ',', 'fly', 'to', 'Paris', 'in',
	'January', '2024', 'and', 'buy', '3', 'amazing', 'book', 'for', '\$', '200',
	'.', 'He', 'be', 'run', 'late', 'now', ',', 'but', 'he', 'be', 'feel', 'happy',
	'!']
POS Tagging	[PROPN, PROPN, PUNCT, ADP, PROPN, PROPN, PUNCT, VERB,
	ADP, PROPN, ADP, PROPN, NUM, CCONJ, VERB, NUM, ADJ,
	NOUN, ADP, SYM, NUM, PUNCT, PRON, AUX, VERB, ADJ, ADV,
	PUNCT, CCONJ, PRON, AUX, VERB, ADJ, PUNCT]
NER	[Dr. Smith]_PER, from [Apple Inc.]_ORG, flew to [Paris]_GPE in [Jan-
	uary 2024]_DATE and bought 3 amazing books for \$200. He's running
	late now, but he's feeling happier!



NLP Pipeline

de Lenguaje

Expresione regulares

Procesamien básico de texto

texto Stopwords

Lematizacio

POS taggi

Name Entity Recognition (NER)



- NLTK Natural Language Toolkit
- Spacy



Nubes de palabras

rocesamiento de Lenguaje Natural

oresiones

Procesamient pásico de

Stopwords Tokenización

Lematizaciór POS tagging

Parsing
Name Entity
Recognition (NER)

Es un técnica exploratoria que nos permite visualizar información sobre la frecuencia de las palabras en un texto.



¿De qué trata el texto anterior?