ACÁMICA

TEMA DEL DÍA

Preprocesamiento del lenguaje natural

Relativamente fácil para los humanos, no tanto para las computadoras.

Pero aún antes de entrenar modelos, hay muchísima información a la que podemos acceder usando las técnicas de NLP.



Agenda

Daily

Explicación: Procesamiento del Lenguaje Natural.

Break

Hands-on training

Cierre



Daily





Daily

Sincronizando...

Bitácora



¿Cómo te ha ido? ¿Obstáculos? ¿Cómo seguimos?

Challenge



¿Cómo te ha ido? ¿Obstáculos? ¿Cómo seguimos?

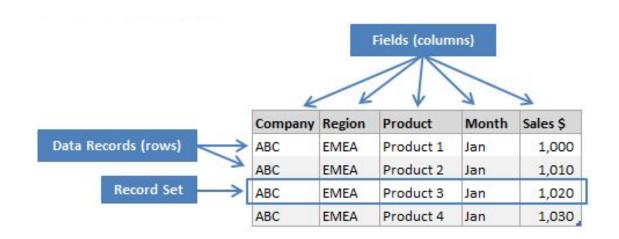


Repaso de la bitácora Procesamiento de Lenguaje Natural (NLP)





Sabemos trabajar con datos estructurados (tablas y números).



Sabemos trabajar con datos **estructurados** (tablas y números).

Problema: Hay muchísimos datos disponibles en forma de lenguaje natural (texto, no estructurado) que contienen información relevante.

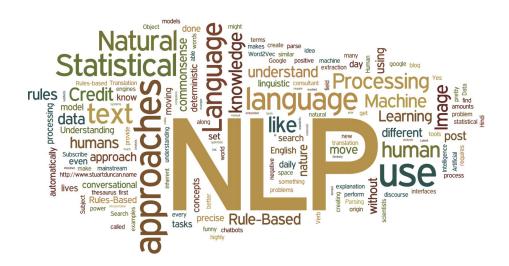
Data I

¿Cómo hacemos para darle sentido a estos datos y trabajar con ellos en el marco de Ciencia de Datos?



NLP es la solución

El procesamiento de lenguaje natural es una rama de la inteligencia artificial que se enfoca en permitirle a las computadoras entender y procesar lenguaje natural.



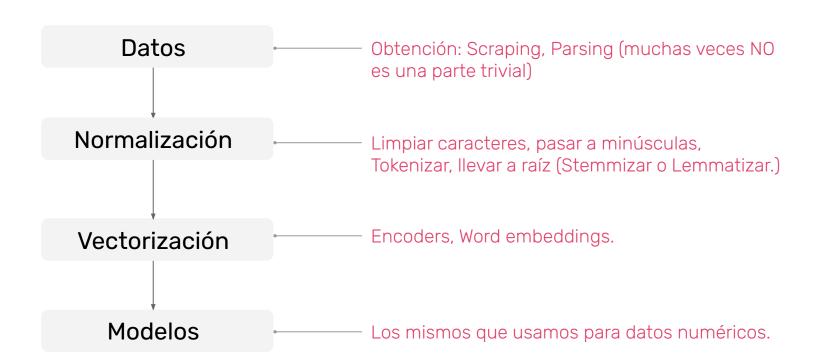
NLP · Flujo de trabajo



NLP · Flujo de trabajo



NLP · Flujo de trabajo



Normalización





Normalizar

Idea: llevar todo el texto a un formato común donde palabras escrita de manera distinta o con significados similares se representen de la misma manera.



Normalizar

Quiero Pasear a mi perro por #Palermo



Quisiera pasear a mis perros por Palermo

Normalizar

Quiero Pasear a mi perro por #Palermo



Quisiera pasear a mis perros por Palermo

quiero pasear mi perro Palermo

Buscamos Ilevarlo a una forma común

- Pasar a minúsculas
- Tokenizar
- Limpiar caracteres
- Llevar a raíz

- **Pasar a minúsculas:** pasar todas los caracteres de un texto a su forma minúscula para homogeneizar.

"Esto es un texto. Tiene varias oraciones. Todas son distintas, ninguna es igual."



"esto es un texto. tiene varias oraciones. todas son distintas, ninguna es igual."

- **Tokenizar:** pasar de un único string de texto a una lista de strings de oraciones.

"esto es un texto. tiene varias oraciones. todas son distintas, ninguna es igual."



["esto es un texto.",
"tiene varias oraciones.",
"todas son distintas,
ninguna es igual."]

nltk.tokenize.sent_tokenize(texto)

- **Tokenizar palabras:** pasar de un único string de una oración a una lista de strings de Tokens (palabras, puntuaciones, símbolos).

```
"esto es un #hastag." _____ ["esto", "es", "un", "#", "hashtag", "."]
```

 Limpiar caracteres: nos quedamos sólo con los caracteres de interés. Esto dependerá de nuestro problema en particular. En nuestro caso vamos a utilizar la librería 're', que nos permite modificar texto.

```
["esto es un festo es un hashtag"] #hashtag."]
```

import re
re.sub("[^a-zA-Z]"," ",str(texto))

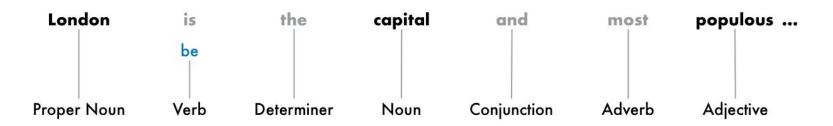
- Llevar a raíz: buscamos llevar palabras distintas con significados similares a una forma común.

- **Opción 1: Stemmizer:** Logra esto recortando las palabras mediante un proceso heurístico. Es rápido y fácil de usar, pero a veces no es certero.

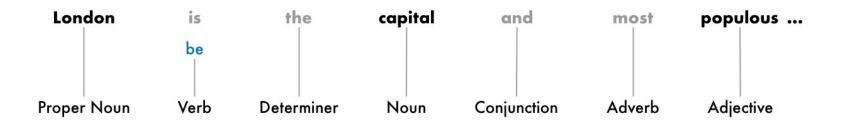
from nltk.stem import PorterStemmer stemmer = PorterStemmer() stemmer.stem(palabra)

- Llevar a raíz: buscamos llevar palabras distintas con significados similares a una forma común.

 Opción 1: Lemmatizer: Logra esto utilizando un vocabulario y realizando un análisis morfológico de las palabras. Precisa que además de la palabra se le informe cual es la función de la palabra en el texto



- **Opción 1: Lemmatizer:** Logra esto utilizando un vocabulario y realizando un análisis morfológico de las palabras. Precisa que además de la palabra se le informe cual es la función de la palabra en el texto



Para determinar la función de la palabra automáticamente nos ayudamos con la **función 'nltk.pos_tag'.** A esta función se le llama POS (Part of Speech)

```
["was", "running", "hours"] — ["be", "run", "hour"]
```

from nltk.stem import WordNetLemmatizer wordnet_lemmatizer = WordNetLemmatizer() wordnet_lemmatizer.lemmatize(palabra, get_wordnet_pos(palabra)

Es más preciso que el Stemmizer, pero lleva más tiempo y su performance depende de la precisión con la que le pasemos los POS.

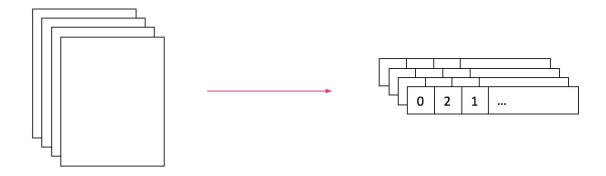
Vectorización



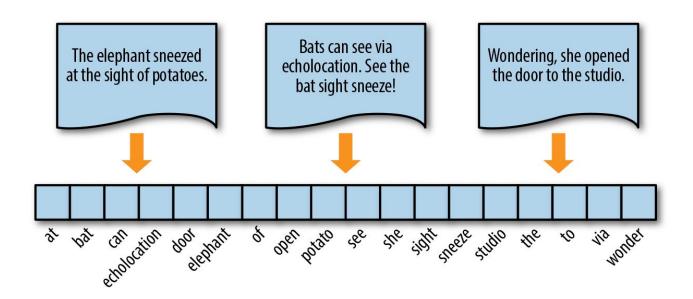


Vectorizar

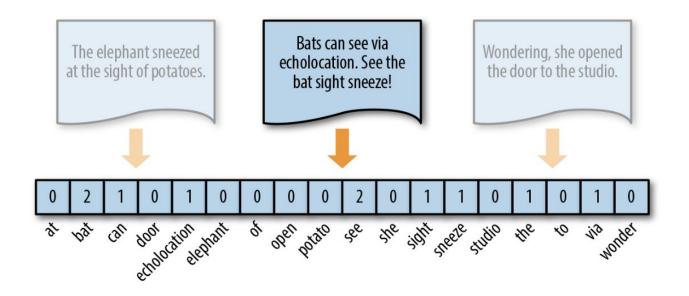
Objetivo: Representar cada texto (instancia de la base de datos) como un vector que podamos usar como vector de features para entrenar una de los modelos



Idea: Generar un vector que represente todas las palabras del corpus. Representar cada instancia como un vector con la cantidad de veces que aparecen las palabras.



Idea: Generar un vector que represente todas las palabras del corpus. Representar cada instancia como un vector con la cantidad de veces que aparecen las palabras.



Para implementar esto utilizamos una función de sklearn llamada CountVectorizer:

from sklearn.feature_extraction.text import CountVectorizer

Para implementar esto utilizamos una función de sklearn llamada CountVectorizer:

from skl

Problema: la cantidad de palabras en la base de datos suele ser muy grande. No conviene tener tantos features.

orizer

Solución (por ahora)

Utilizamos sólo las palabras que aparecen una mayor cantidad de veces en el texto, o que aparecen en un mayor número de instancias.



Hands-on training





Hands-on training



Sección 1 a 3 (Arrancar 4 si tienes tiempo)



Recursos





Recursos

NLP

Introducción corta a NLP, accesible y gráfica (con muy poca matemática

Otra parecida, pero más enfocada en la parte lingüística.

Bibliografía extendida sobre NLP con NLTK (libro open access).



Para la próxima

- Avanza con el notebook de hoy.
- Lee la bitácora 40 y carga las dudas que tengas al Trello.

ACAMICA