



SENTIMENT ANALYSIS

Minería de Opinión









Contenidos

- 1. Las emociones y la Web
- 2. Definición y descripción
- Tipos de análisis
- 4. Opiniones y emociones
- 5. Métodos y técnicas
- 6. Desarrollos
- 7. Desafíos
- 8. Modelos avanzados
- 9. Evaluación de resultados



- A. COMPRENDER los fundamentos básicos de la técnica de Análisis de sentimiento.
- B. CONOCER las principales ventajas e inconvenientes de esta técnica.
- C. APLICAR esta técnica a un conjunto de contenidos para evaluar de forma crítica los resultados obtenidos.

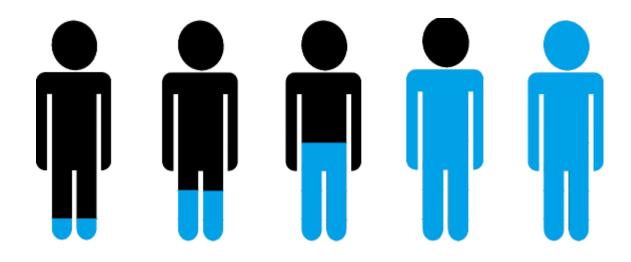
LAS EMOCIONES Y LA WEB





Los estímulos del usuario

Básicos vs Auxiliares Internos vs Externos Naturales vs Artificiales



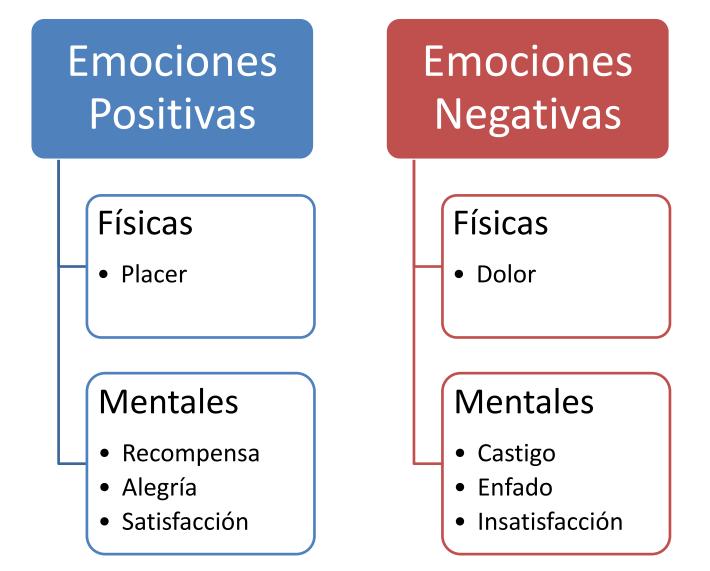


Las emociones y sentimientos

- Las emociones son el motor para nuestra inmediata reacción ante estímulos.
- ☐ El **sentimiento** es la **conciencia** de una cierta **emoción**.
- □ Las emociones y sentimientos son el origen de la conducta humana.



Las emociones y sentimientos



La motivación

- El cerebro (en tanto que procesador de información), busca desde t=0 la supervivencia del sistema.
- □ No hay nada más esencial para la supervivencia del ser humano que el éxito en obtener todo aquello que es beneficioso y evitar lo dañino.
- Por tanto, nuestra motivación nos guía continuamente hacia la obtención de estímulos positivos y el rechazo a los negativos.



¿Por qué es importante medir el sentimiento?



- Empresas y organizaciones
 - Marketing Intelligence



Individuos

- Decisiones en compras de productos o servicios
- Decisiones en asuntos sociales (ej., elecciones)



¿Por qué es importante medir el sentimiento?

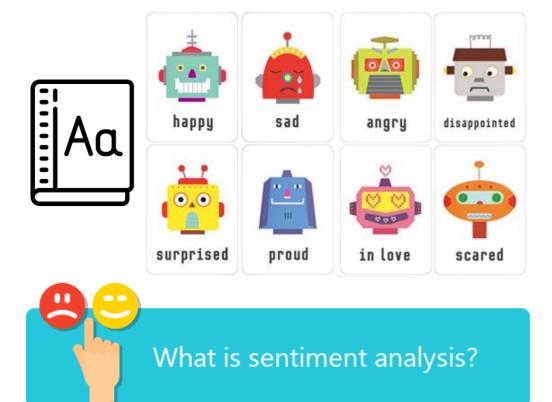
- El auge de las plataformas de redes sociales ha despertado el interés en el análisis del sentimiento.
- Con la proliferación de revisiones, calificaciones, recomendaciones y otras formas de expresión online, la opinión de los usuarios web se ha convertido en un tipo de moneda virtual para las empresas que buscan comercializar sus productos, identificar nuevas oportunidades y administrar su reputación.



¿Por qué es importante medir el sentimiento?

- Existe un efecto del discurso público en la reputación de las empresas, productos, marcas e incluso personas.
- Filtrar el ruido, comprender las conversaciones, identificar el contenido relevante y finalmente actuar de forma apropiada.

DEFINICIÓN Y DESCRIPCIÓN

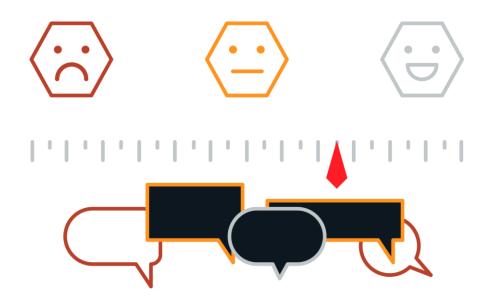




El análisis de sentimiento trata de identificar, extraer, cuantificar y estudiar los estados afectivos e información subjetiva de una forma sistemática.



Se basa en la **identificación** de palabras individuales o frases en un texto y en su posterior **vinculación** con diferentes escalas emocionales.



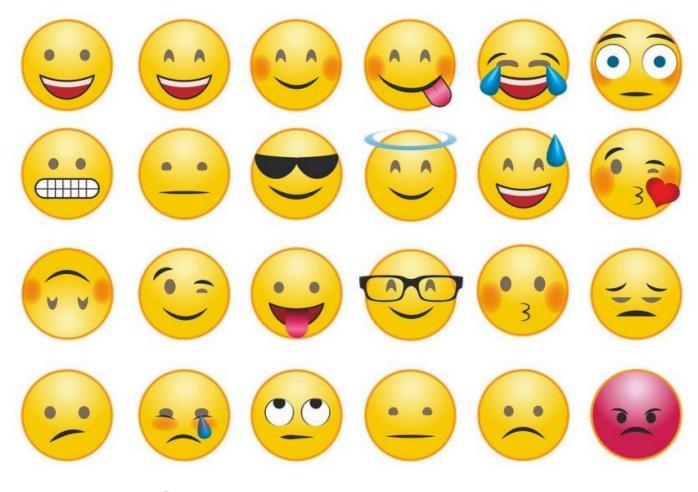


El análisis de sentimiento puede igualmente ser aplicado a contenido visual (imágenes y vídeos)





Y, por supuesto: emoticonos y emojis







Y, por supuesto: emoticonos y emojis





Áreas implicadas

Implica el uso del procesamiento natural del idioma (NPL), análisis de texto, lingüística computacional y biométrica, análisis métrico de datos...





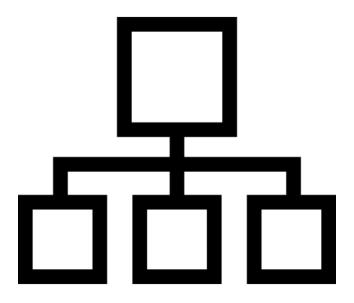
Cyberemotions Project

"To understand the role of collective emotions in creating, forming and breaking-up ICT mediated communities as a spontaneous emergent behaviour occurring in complex techno-social networks"



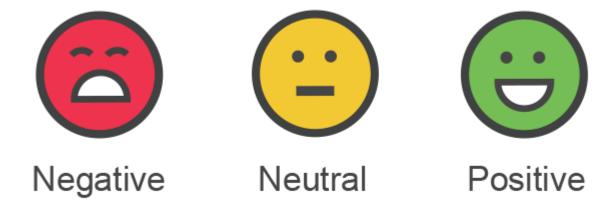


TIPOS DE ANÁLISIS



Básico

Se basa en clasificar la polaridad de una opinión expresada en un texto como positiva, negativa o neutra.

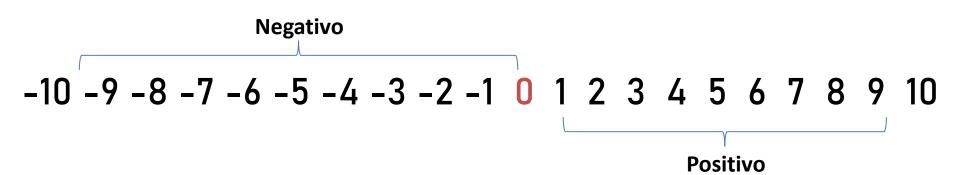


Básico

- Se recomienda el uso de un sistema de escalamiento.
- □ Las palabras comúnmente asociadas con tener un sentimiento negativo, neutral o positivo reciben un número asociado en una escala o intervalo.
- □ Esto hace posible ajustar el sentimiento de un término determinado en relación con su entorno (generalmente a nivel de frase).

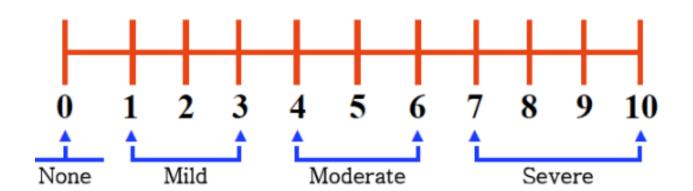


□ Escala simétrica (por ejemplo, de -10 a +10):



Básico

☐ Escala **asimétrica** (de 0 a un límite superior positivo; por ejemplo +10):



Básico



¿Y cómo operamos con el nivel neutro?

El algoritmo procede primero a identificar y filtrar el lenguaje neutro, y luego evalúa el resto en términos respecto al neutro identificado.

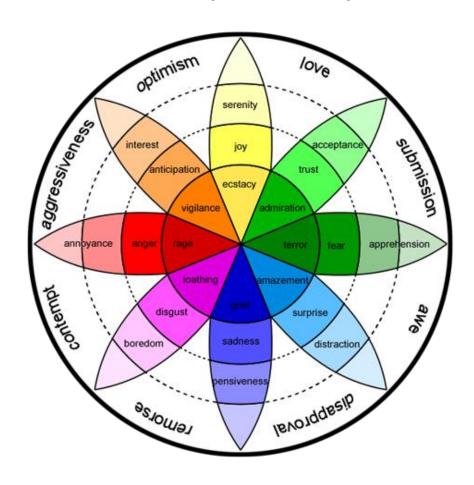
Cuando los datos están claramente agrupados

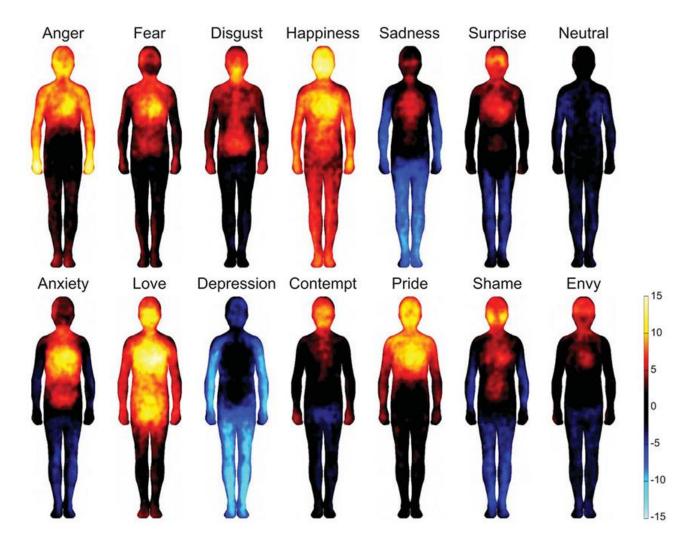
El algoritmo construye una clasificación a tres niveles en un solo paso directamente.

Cuando los datos son en su mayoría neutrales con pequeñas desviaciones hacia afectos positivos y negativos

Busca más allá de la polaridad para adentrarse en los distintos estados emocionales (enfadado, triste, feliz, etc.) tanto de la persona que genera el contenido (source) como del referente de sus contenidos (target).

LA RUEDA DE LA EMOCIÓN (PLUTCHIK):







Emociones básicas (Parrot)

- 1. LOVE
- 2. JOY
- 3. SURPRISE
- 4. ANGER
- 5. SADNESS
- 6. FEAR

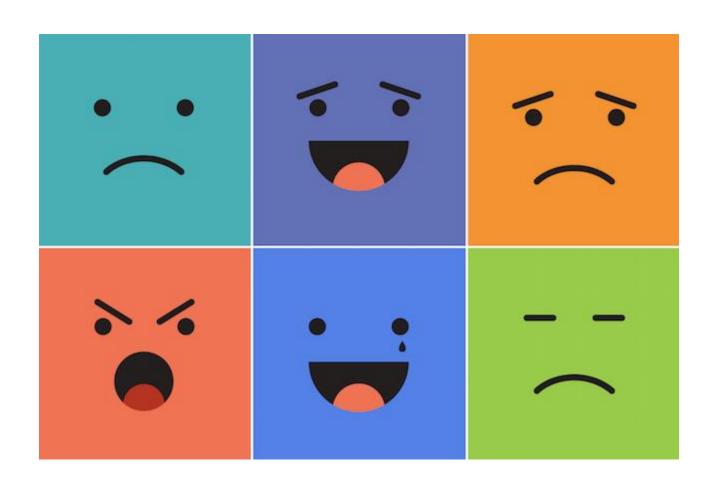


Emociones faciales básicas (Ekman)

- 1. HAPPINESS
- 2. DISGUST
- 3. SURPRISE
- 4. ANGER
- 5. SADNESS
- 6. FEAR



OPINIONES Y EMOCIONES





Opiniones regulares

- Opiniones sobre un único target
- Pueden ser directas o indirectas



"The touch screen is really cool."

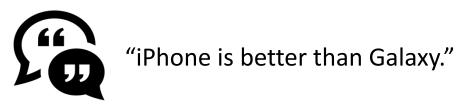


"After taking the drug, my pain has gone."



Opiniones comparativas

Opiniones sobre más de un target



Emociones

Emociones sobre uno o más targets (explícitos o implícitos)





Why is Elon musk so fucking stupid.

5:32 PM · Mar 7, 2020 · Twitter for iPhone

Dimensiones

☐ El origen, el portador y el destino:

SOURCEUn usuario

CARRIER Un documento

TARGET
Usuarios
Entidades











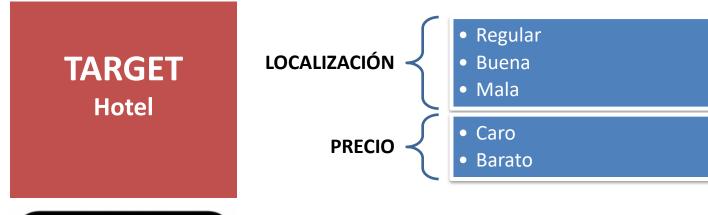






Dimensiones

Atributos de la dimensión "Destino" (featured-based):





Dimensiones

☐ La **opinión** como un quíntuplo:



Dimensiones

La emoción como un quíntuplo:



MÉTODOS Y TÉCNICAS





- Clasifican el texto por categorías de afecto según la presencia explícita de palabras de afecto no ambiguas (feliz, triste, asustado y aburrido).
- Adicionalmente, asignan a palabras arbitrarias una "afinidad" probable a emociones particulares.

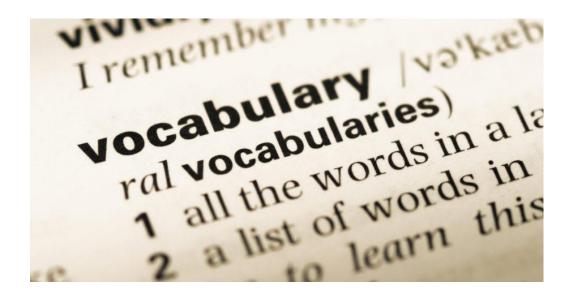


Los sistemas basados en el conocimiento hacen uso de los recursos públicos disponibles (lexicons) para extraer la información semántica y afectiva asociada con los conceptos del lenguaje natural.





- Un lexicon es un diccionario, vocabulario o un libro de palabras que se ha creado para analizar los sentimientos.
- La mayoría tienen una lista de palabras polares positivas y negativas con algún puntaje asociado.

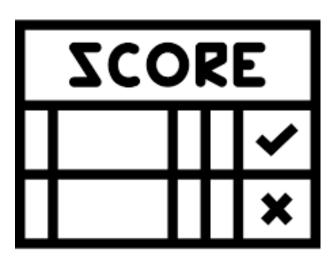




| AFINN https://github.com/fnielsen/afinn |
|--|
| Bing Liu's lexicon https://www.cs.uic.edu/~liub/FBS/sentiment-analysis.html |
| MPQA http://mpqa.cs.pitt.edu/lexicons/subj_lexicon |
| SentiWordNet http://sentiwordnet.isti.cnr.it |
| VADER https://github.com/cjhutto/vaderSentiment |



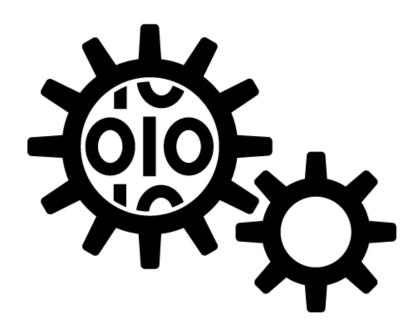
Algoritmos posteriores utilizan técnicas como la posición de las palabras, las palabras circundantes, el contexto, las partes del habla, las frases, etc., para asignar un puntaje, generalmente al documento (carrier).





Métodos estadísticos

Se basan en técnicas de machine learning para identificar relaciones gramaticales entre las palabras analizadas.

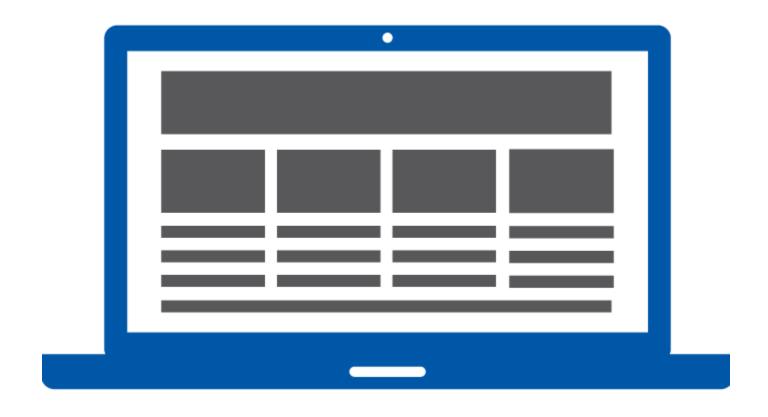




Métodos híbridos

- Utilizan tanto machine learning como herramientas de representación del conocimiento (ontologías) para detectar significados que se expresan de manera sutil.
- Por ejemplo, se identifican conceptos que no transmiten explícitamente información relevante, pero que están vinculados implícitamente a otros conceptos que sí lo están.

DESARROLLOS ONLINE



Quick Tests (English version):

Select domain (broad topic): Films/Movies ▼

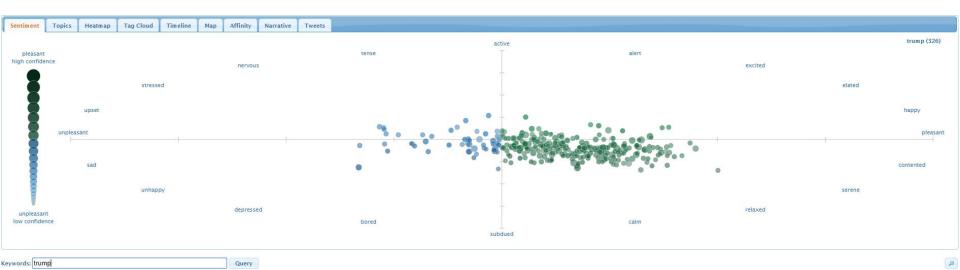
SentiStrength

| Enter text: | I love you but hate th | e current political climate | | Detect Sentiment | | | |
|--|------------------------|-----------------------------|---------------|------------------|--|--|--|
| Output: | Dual, Obinar | y, 🔍 trinary, 🔾 | scale | | | | |
| Keyword t | est: | | | | | | |
| I love dogs quite a lot but cats I really hate. | | | | | | | |
| Enter keyw | ords (comma- | separated list, n | o spaces): do | ogs,frogs | | | |
| Detect Sentimer | nt Around Keywords | | | | | | |
| Topic test: | • | | | | | | |
| The movie was very frightening. My phone has a small screen. That is a banging chuuuun. I won the vote but he lied about me. | | | | | | | |

Detect Sentiment in Domain









https://www.csc2.ncsu.edu/faculty/healey/tweet_viz/tweet_app/



This class is awesome! :)

Analyze



▼ 6

Free Sentiment Analyzer

This free tool will allow you to conduct a sentiment analysis on virtually any text written in English. The system computes a sentiment score which reflects the overall sentiment, tone, or emotional feeling of your input text. Sentiment scores range from -100 to +100, where -100 indicates a very negative or serious tone and +100 indicates a very positive or enthusiastic tone.

To perform your sentiment analysis, simply type or paste some text into the box below and click the "Analyze Text!" button.

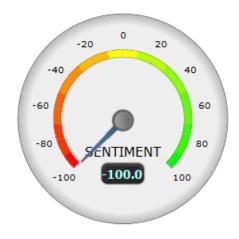
Tweet

Like 71

Las 8 científicas representadas son Margarita Salas, Hipatia de Alejandría, Katherine Johnson, Jane Jacobs, Valentina Tereshkova, Josefina Castellví, Anna Lluch y Hedy Lamarr, inmortalizadas en murales realizados, respectivamente, por Lula Goce, Milu Correch, Gleo, Hyuro, Alba Trench, Cachete Jack, Dafne Tree y Anna Langeheldt, y Carla Fuentes.

Con este proyecto, los muros de nuestras calles se convierten en museos al aire libre en los que la ciudadanía puede descubrir -o redescubrir- a algunas de las científicas más destacadas de la historia.

Esta iniciativa fue elegida como mejor proyecto de divulgación científica del año 2019 por la Red Nacional de Unidades de Cultura Científica y de la Innovación (UCC+i), que se engloba dentro de la FECYT-Ministerio de Ciencia e Innovación.



Analyze Text!

clear text

Interpretation: This text has a sentiment score of -100.0. This means that the overall sentiment or tone of this text is very negative / serious.



https://www.danielsoper.com/sentimentanalysis/default.aspx

DESAFÍOS





Opiniones directas e indirectas

Las opiniones directas



"Last episode of Homeland is crappy."

Las opiniones indirectas



"After taking the drug, I got severe stomach pain."



Opiniones explícitas e implícitas

■ Las opiniones explícitas muestran el target (entidad y aspecto)



"The picture quality is of this phone is bad."

□ Las opiniones implícitas no muestran el target completo, pero se puede intuir (determinados adjetivos modifican aspectos específicos)



"This car is expensive."



Frases subjetivas y objetivas

■ Las frases objetivas muestran información factual, que puede ser interpretada de distintas formas



"Tesla Model 3 Standard Range Plus costs \$41,190."

☐ Las frases subjetivas muestran sentimientos, puntos de vista, emociones o creencias personales.



"I think he hates pizza."



Frases condicionales

Incluyendo opinión implícita:



"If you are looking for a good phone, don't buy Samsung."

La opinión no está claramente manifestada:



"If I can find a good Sony camera, I will buy it."



Frases con intenciones

Incluye un sentimiento...pero... ¿incluye una opinión?



"I am dying to see Star Wars."

...You will die if you finally see!

Incluye un sentimiento...pero... ¿incluye una opinión?



"I want to throw this beautiful phone out of the window."



Opiniones dobles sin comparación explícita

Dos targets, comparación completa:



"I changed to Audi because BMW is so expensive."

Dos targets, comparación incompleta:



"Trying out Chrome because Firefox keeps crashing."



Opiniones comparadas

Equative



"Camera A and camera B both come in 7MP."

■ Non-equal Gradable



"The sound of phone A is better than that of phone B."

Superlative

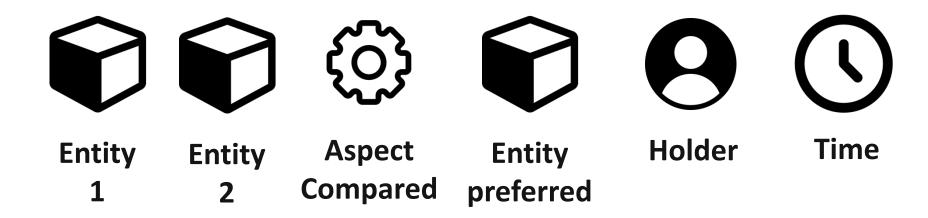


"Camera A is the cheapest in market."



Opiniones comparadas

■ Necesidad de expandir la quíntupla



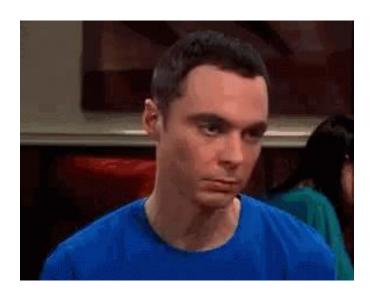


Opiniones comparadas

Comparaciones complejas



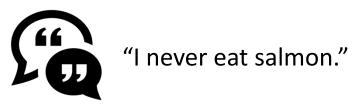
"Game of Thrones es mejor que Big Bang Theory, pero los actores de Big Bang son geniales."





Sentiment shifters (Valence Shifters)

Palabras negativas: not, never, cannot...



Verbos auxiliares modales: would, should, could...



"You should drink Ribera del Duero."



Sentiment shifters (Valence Shifters)

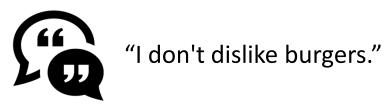
Adverbios: sometimes, often, always...



"Sometimes I hate WhatsApp."



Negación tramposa





☐ Términos negativos usados de forma positiva



"The movie is amazing with a lot of disturbing plot twists."



■ Existe alguna duda...



"With this torrential rain that is falling I would love to take a walk."



■ No existe ninguna duda...



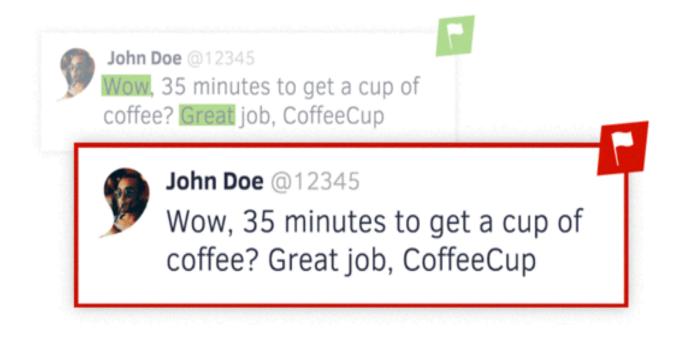
"What a great car, it stopped working the 2nd day."



"This lecture is great for insomniacs."



☐ Incluyendo una pregunta retórica



Contexto

Orientaciones independientes del contexto



Orientaciones dependientes del contexto



"Quiet"; "Long"; "Simple"; "Small"...



Co-referencias

☐ ¿A qué referencia el término "it"?



"This Sharp tv's picture quality is so bad. Our old Sony tv is much better. It is also very expensive.."



"This Sharp tv's picture quality is so bad. Our old Sony tv is much better. It is also very reliable."



Co-referencias

☐ ¿A qué referencia el término "it"?

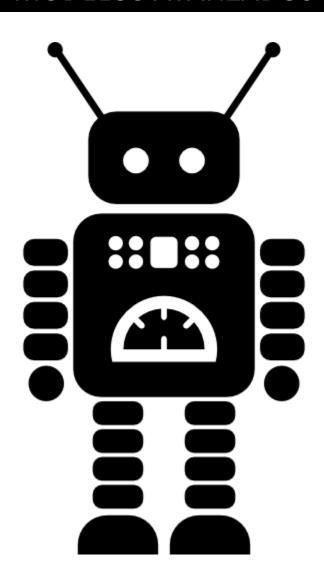


"This phone's sound is great. It is cheap too."



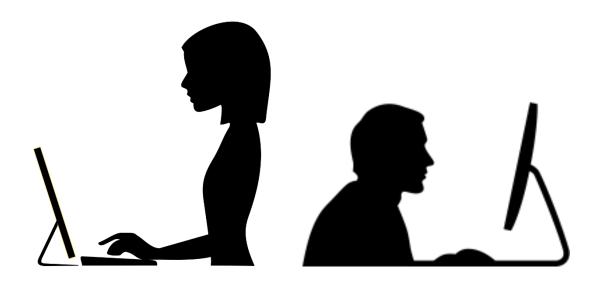
"This phone's sound is great. It is crystal clear."

MODELOS AVANZADOS

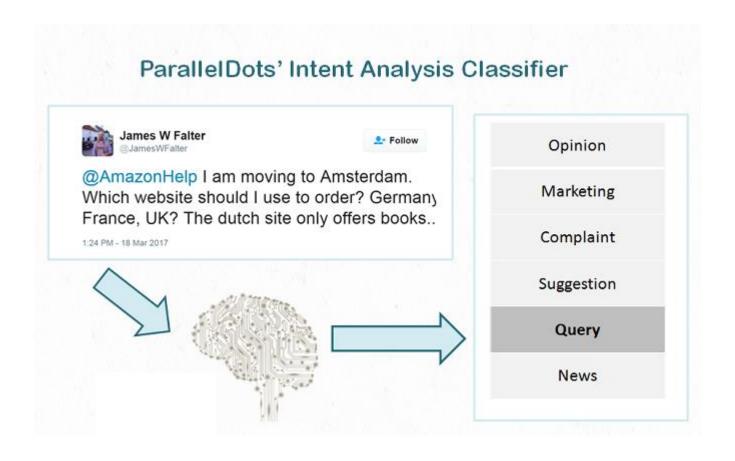


Intent Analysis

El análisis de intención pretende analizar la intención del usuario (source) detrás de un mensaje e identificar si se relaciona con una opinión, noticias, mercadotecnia, quejas, sugerencias, apreciaciones o consultas...



Intent Analysis





Parte de la intención de analizar el sentimiento de los usuarios hacia una entidad, midiendo un atributo particular.





Siguiendo ejemplos anteriores, el target podría ser un **hotel**, y el atributo podría ser el **precio**.



El atributo se ejemplifica a partir de una palabra semilla en un idioma determinado.





En este caso, la palabra puede ser "Price"



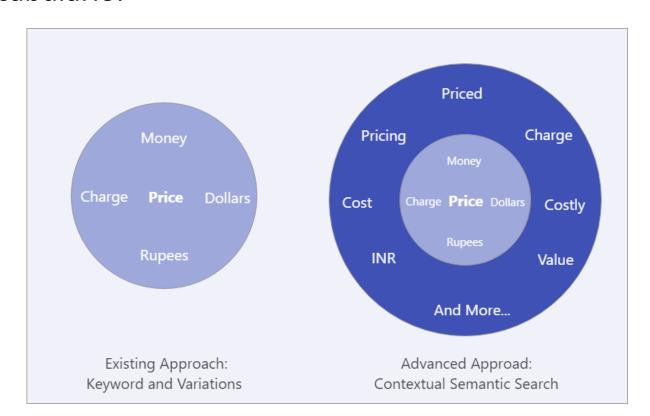
- El sistema toma el término semilla como input e identifica:
 - Variantes de la palabra semilla mencionadas
 - Variantes de la palabra semilla no mencionadas

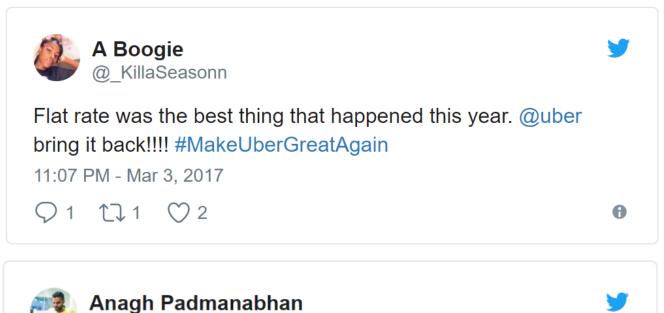


En este caso, las palabras pueden ser "Pricing", "Charge", "Paid", "\$", etc.



El sistema filtra posteriormente todos los contenidos donde aparece cualquiera de los términos incluidos en su vocabulario.







Ejemplo

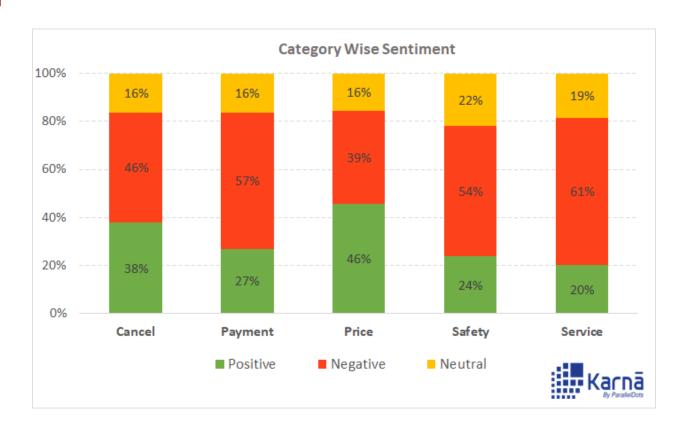




34.173 comentarios

A

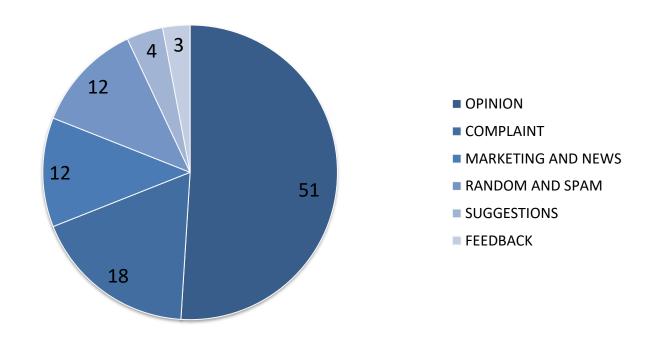
Determino dimensiones del análisis, recupero mensajes y clasifico



Ejemplo



Aplico un análisis de *Search Intent* para conocer la posible intención de cada mensaje



Ejemplo

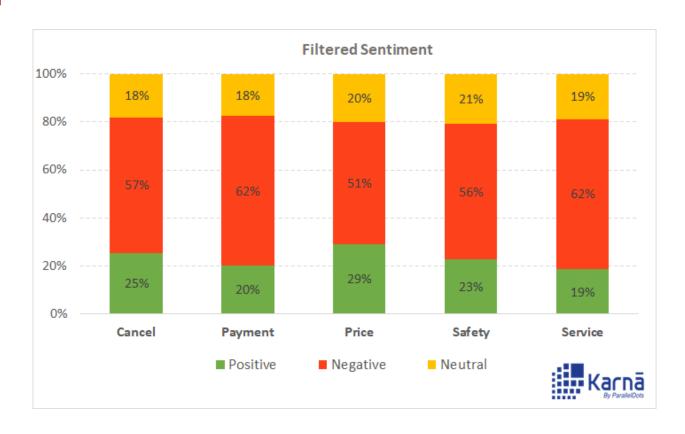




34.173 comentarios

С

Elimino las categorías irrelevantes y vuelvo a categorizar



EVALUACIÓN DE RESULTADOS





Consideraciones finales

- La precisión de un sistema de análisis de sentimiento es, en principio, lo bien que concuerda con los juicios humanos.
- Sin embargo, los factores culturales, los matices lingüísticos y los diferentes contextos hacen que sea **extremadamente difícil** convertir una cadena de texto escrito (o imagen) en un simple sentimiento positivo o negativo.



Consideraciones finales

Necesidad de realizar tests de fiabilidad (Inter-Rater reliability).





Consideraciones finales

Ningún algoritmo actual es lo suficientemente bueno.

