

Impacto de la ironía en la minería de opiniones basada en un léxico afectivo

Yolanda Raquel Baca-Gómez^a, Delia Irazú Hernández Farías^b, Paolo Rosso^b,
Noé Alejandro Castro-Sánchez^a, Alicia Martínez^a

^a Centro Nacional de Investigación y Desarrollo Tecnológico
{y Baca, ncastro, amartinez}@cenidet.edu.mx

^b Universitat Politècnica de València {dhernandez1, proso}@dsic.upv.es

1 Introducción

La Minería de Opiniones se encarga de clasificar las opiniones de acuerdo a su polaridad, es decir, si una opinión es positiva, negativa o neutral con respecto a la entidad a la que se esté refiriendo [1]. La ironía es esencialmente un acto comunicativo que expresa un significado opuesto de lo que se dijo literalmente. El análisis de la ironía se encarga de determinar cómo el uso de la ironía puede afectar a la interpretación de la carga emotiva del texto. Por lo tanto, es una tarea muy compleja dentro del Análisis de Sentimientos¹, debido a que es difícil identificar automáticamente el efecto que produce [2]. El presente trabajo tiene como objetivo la creación de un método para la detección de polaridad en comentarios de Facebook en español y el análisis del impacto de los comentarios irónicos en la detección de polaridad.

2 Método para la detección de polaridad

El método propuesto consta de 4 fases, las cuales se muestran en la Fig. 1. Se consideraron 5 categorías de polaridad: **muy positiva**, **positiva**, **neutral**, **negativa**, **muy negativa** y además se realizó una comparación con la clasificación en 3 categorías: **positiva**, **neutral** y **negativa**.

2.1 Fase 1: Extracción de comentarios

Se desarrolló una App de Facebook, mediante la cual se extrajeron automáticamente comentarios de Facebook y se generaron dos corpus. El primero fue utilizado para complementar la creación del *Léxico Afectivo en Español* y el segundo para el entrenamiento y evaluación del método de detección de polaridad.

¹ Se organizará una tarea sobre Sentiment Polarity Classification (en italiano) en sentipolc@evalita2014 (<http://www.di.unito.it/~tutreeb/sentipolc-evalita14/index.html>); otra (en inglés) con datos de Twitter en SemEval-2015 (<http://alt.qcri.org/semeval2015/task11/>).

2.2 Fase 2: Creación del Léxico Afectivo en Español

La creación del *Léxico Afectivo en Español* se inició a partir de la traducción al español de los siguientes recursos psicológicos y léxicos en inglés, respectivamente: 1) Palabras clasificadas como positivas y negativas en las teorías de *Klaus R. Scherer*, *Rick L. Morgan*, *David Heise*, *James A. Russell* y *Paul Ekman* y 2) Los léxicos afectivos *General Inquirer*, *WordNetAffect* y *Opinion Finder*.

Se etiquetó el primer corpus de comentarios en 5 categorías de polaridad, el cual consta de 1,500 comentarios. A partir del etiquetado de este corpus, se extrajeron manualmente palabras, frases y emoticonos utilizados frecuentemente en comentarios de Facebook, que posteriormente fueron agregados al *Léxico Afectivo en Español*.

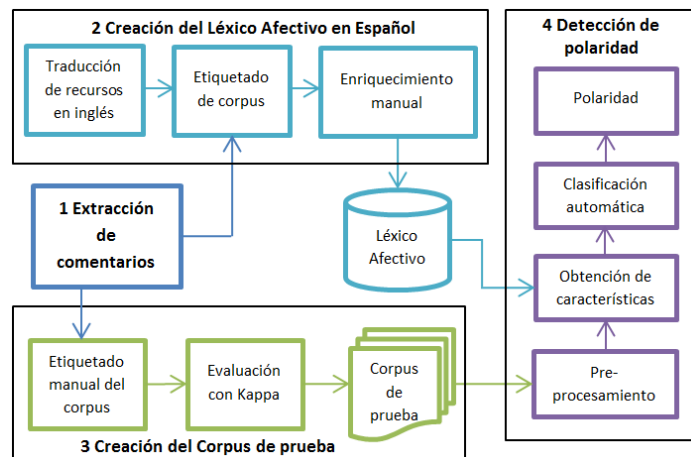


Fig. 1. Diagrama de las 4 fases que componen el método para la detección de polaridad.

2.3 Fase 3: Creación del corpus de prueba

El corpus de prueba consta de 1,400 comentarios y fue anotado por tres personas. Cada etiquetador anotó los comentarios con alguna de las 5 categorías de polaridad, y además, como irónicos o no irónicos. La asignación de la categoría definitiva de cada comentario se hizo a partir de las anotaciones que generaron los etiquetadores.

En 5 categorías el corpus quedó distribuido de la siguiente forma: 109 comentarios muy positivos, 420 positivos, 213 neutrales, 539 negativos y 119 muy negativos. En 3 categorías: 529 positivos, 213 neutrales y 625 negativos.

Con el objetivo de evaluar los resultados obtenidos en el proceso de anotación del corpus, se utilizó la métrica *Kappa de Fleiss* [3], la cual es una medida estadística que calcula el grado de acuerdo entre los etiquetadores en la clasificación, en este caso, de las categorías de los comentarios.

En la evaluación para la anotación de polaridad se obtuvo un valor de **0.417** y en la anotación de ironía un valor de **0.458**. Con base en la interpretación de esta métrica, el grado de acuerdo obtenido es “**moderado**”. En ambos casos se puede ver que la subjetividad involucrada en la interpretación y clasificación de los comentarios tiene un alto grado de impacto.

2.4 Fase 4: Detección de polaridad

La detección de polaridad se lleva a cabo en dos procesos. El primero consiste en el pre-procesamiento: corrección ortográfica, lematización y eliminación de *StopWords*. En el segundo, se lleva a cabo la obtención de características utilizando el *Léxico Afectivo en Español* y el *Spanish Emotion Lexicon*. Las características que se consideraron para ser usadas en la fase de entrenamiento son las siguientes:

- (a) Emoticonos positivos y negativos.
- (b) Palabras muy positivas, positivas, negativas y muy negativas.
- (c) Modificadores (palabras que aumentan o disminuyen la polaridad).
- (d) Palabras asociadas a emociones positivas y negativas.

Con las características obtenidas se generan vectores que son procesados con el algoritmo SMO (*Sequential Minimal Optimization*) de *Weka*, utilizando *Ten Fold Cross-Validation*, para evaluar el método propuesto.

3 Experimentos y resultados

La experimentación se llevó a cabo considerando las características mencionadas anteriormente. En la evaluación se tomó en cuenta la Medida F1, la cual representa la media armónica de la precisión y la cobertura. En los resultados se observa que sobre 3 categorías se consigue una Medida F1 más alta. En la Tabla 1 se listan los experimentos realizados sobre el corpus de prueba.

Tabla 1. Experimentos realizados, donde: **SP** = sin ningún tipo de procesamiento, **P** = pre-procesamiento y los incisos hacen referencia a las características descritas en la sección anterior.

Experimentos	Medida F1 5 categorías	Medida F1 3 categorías
SP	38.3%	53.3%
P	42.5%	56.4%
P (a)	44.8%	59.1%
P (a) (b)	45.2%	60.2%
P (a) (b) (c)	45.4%	60.8%
P (a) (d)	44.8%	59.2%

Además, se realizaron experimentos para visualizar la diferencia a nivel de clasificación de polaridad en los casos irónicos y no irónicos. En general, los porcentajes con 5 categorías son bajos, por lo tanto, este experimento únicamente se realizó con 3 categorías.

En los resultados obtenidos se puede apreciar un porcentaje más alto en el conjunto de comentarios no irónicos, es cuando se observa el impacto que tiene la ironía, debido a que en el conjunto de comentarios irónicos se tiene una caída en la Medida F1, en promedio del 10%. En la Tabla 2 se muestran los resultados.

Tabla 2. Resultados obtenidos sobre el conjunto de 322 comentarios irónicos y el conjunto de 1,078 comentarios no irónicos con 3 categorías.

Experimentos	Medida F1 3 categorías	
	No irónicos	Irónicos
SP	58.1%	45.8%
P	57.7%	49.5%
P (a)	61.8%	55.0%
P (a) (b)	63.4%	53.2%
P (a) (b) (c)	64.3%	54.4%
P (a) (d)	62.1%	53.7%

4 Conclusiones

En este artículo se ha estudiado el impacto que puede tener la ironía, en la detección de polaridad con características basadas en un léxico afectivo y se ha comprobado que se obtienen mejores resultados en los comentarios no irónicos. La ironía tiene un impacto negativo del 10% sobre el mejor porcentaje de Medida F1 obtenido por el método de detección de polaridad.

Agradecimientos

El primer autor ha sido financiado por el Programa de Becas Mixtas 2014-Mzo2015 Movilidad en el Extranjero (290842), Becarios CONACYT Nacionales (México, D.F.) y el segundo por el Programa de Becas CONACYT al extranjero 2013 (218109/313683). El trabajo del tercer autor ha sido financiado a través de los proyectos DIANA-APPLICATIONS (TIN2012-38603-C02-01) y WIQEI IRSES (Grant No. 269180; FP 7 Marie Curie People).

Referencias

1. Liu, Bing: Sentiment Analysis and Opinion Mining. Synthesis Lectures on Human Language Technologies, Morgan & Clypool Publishers (2012).
2. Reyes, Antonio, Rosso, Paolo: Making Objective Decisions from Subjective Data: Detecting Irony in Costumer Reviews. Journal on Decision Support Systems, vol. 53, issue 4, pp. 754-760 (2012).
3. Díaz Rangel, Ismael: Detección de afectividad en texto en español basada en el contexto lingüístico para síntesis de voz. Tesis Doctoral. Instituto Politécnico Nacional, México (2013).