Perfiles de Autor: Identificación de Género y Edad

Francisco Manuel Rangel Pardo Dirige Dr. Paolo Rosso







Introducción

- La tarea de Author Profiling pretende obtener, a partir de textos anónimos, información de su autor como por ejemplo:
 - Género
 - ▶ Edad
 - ▶ Idioma nativo (var. regional)
 - Emociones
 - Rasgos de personalidad
 - **...**

- ▶ Robots vs. humanos
- ▶ Ideología política
- Creencias religiosas
- Profesión
- **)** ...



Motivación

- ▶ Punto de vista forense -> Lenguaje como evidencia
- ▶ Punto de vista de la seguridad -> Perfil de posibles delincuentes
- ▶ Punto de vista del marketing -> Segmentación de usuarios

Objetivo

Modelar cómo las personas expresan emociones cuando escriben en las redes sociales y utilizar esta información para identificar su género, edad, idioma nativo o variedad regional, o sus rasgos de personalidad

Estado actual

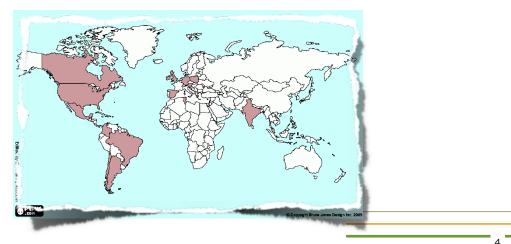
- ▶ Organización de la tarea Author Profiling en PAN@CLEF (2013, 2014, ...)
- Aproximación basada en teoría de grafos y aprendizaje automático para modelar el impacto de las emociones en los perfiles de autor -> identificación de edad y género

Author Profiling en PAN@CLEF 2013

ldentificación de edad (10s, 20s, 30s) y género en redes sociales en inglés y español

IDIOMA	NÚMERO DE AUTORES						
	ENTRENAMIENTO	EARLY BIRDS	TEST				
EN	236.600	21.200	25.440				
ES	75.900	6.800	8.160				

- ▶ 66 equipos registrados
- ▶ 21 participantes
- ▶ 16 países
- ▶ 18 artículos (8 long / 10 short)

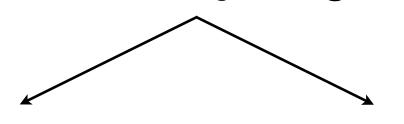


Author Profiling en PAN@CLEF 2013



- Frecuencias de signos de puntuación, letras mayúsculas, comillas...
- Categorías gramaticales
- ▶ Tags HTML como <image> y <a>
- Medidas varias de legibilidad
- Emoticonos
- ▶ LSA, BoW, TF-IDF, n-gramms
- ▶ Entidades nombradas, palabras de sentimiento, palabras de emociones
- ▶ Slang, contracciones, palabras alargadas (holaaaa...)
- ► Colocaciones -> GANADOR EN INGLÉS
- ▶ Representación de segundo orden basada en la relación entre documentos y perfiles -> GANADOR DE LA TAREA

Author Profiling en PAN@CLEF 2014



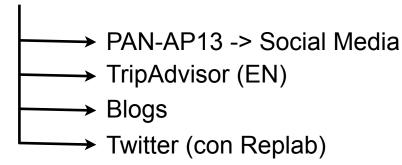


Colaboración PAN-Replab

Dos perspectivas complementarias del Author Proflining

Máquinas virtuales de PAN para participantes de RepLab TIRA platform @ Weimar





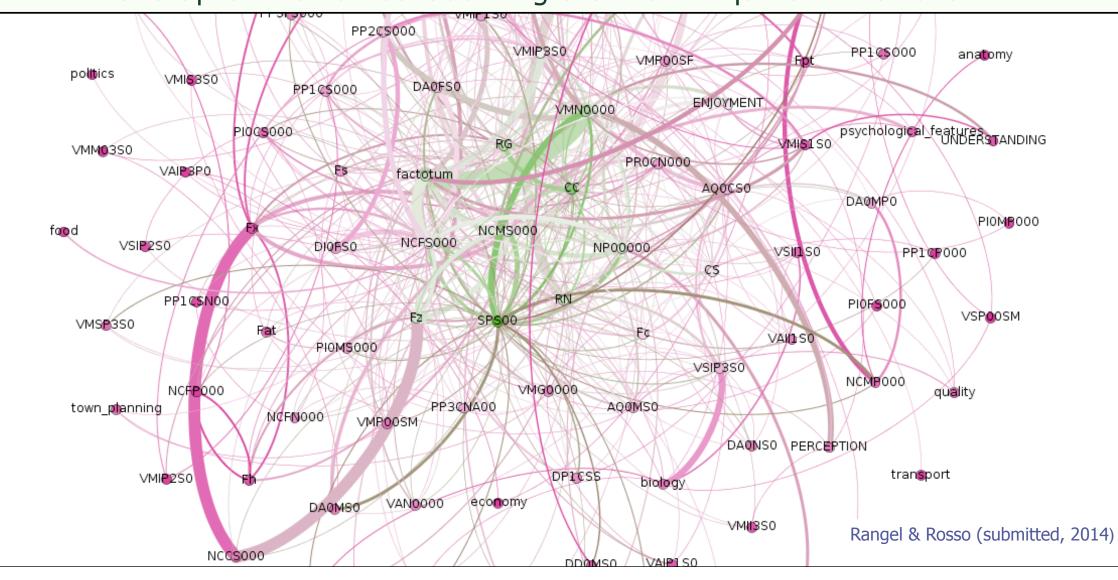
→ Participantes con la misma capacidad computacional

Incrementa el engagement de los participantes

→ Mejora Sostenibilidad, Replicabilidad y Reproducibilidad

Permite evaluaciones cross-year

Impacto de las Emociones en los Perfiles de Autor: Una aproximación basada en grafos con etiquetas emocionales



Resultados con dataset PAN-AP13

Ranking	Team	Accuracy		Ranking	Team	Accuracy
1	Rangel-EG	0.6624		1	Santosh	0.6473
2	Pastor	0.6558		2	Rangel-EG	0.6365
3	Santosh	0.6430		3	Pastor	0.6299
				4	Haro	0.6165
4	Rangel-S	0.6350		5	Ladra	0.6138
5	Haro	0.6219				
6	Flekova	0.5966		8	Rangel-S	0.5713
•••	•••					
21	Baseline	0.3333		18	Baseline	0.5000
23	Mechti	0.0512		23	Gillam	0.4784
Identificación de Edad			Identificación de Género			

Palabras más usadas por género

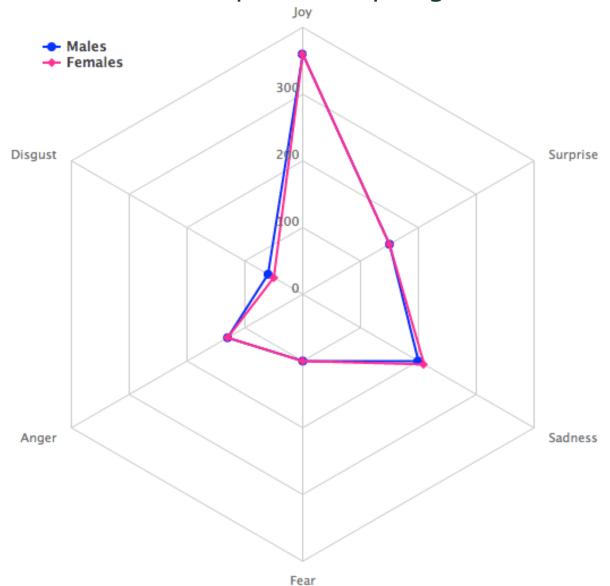


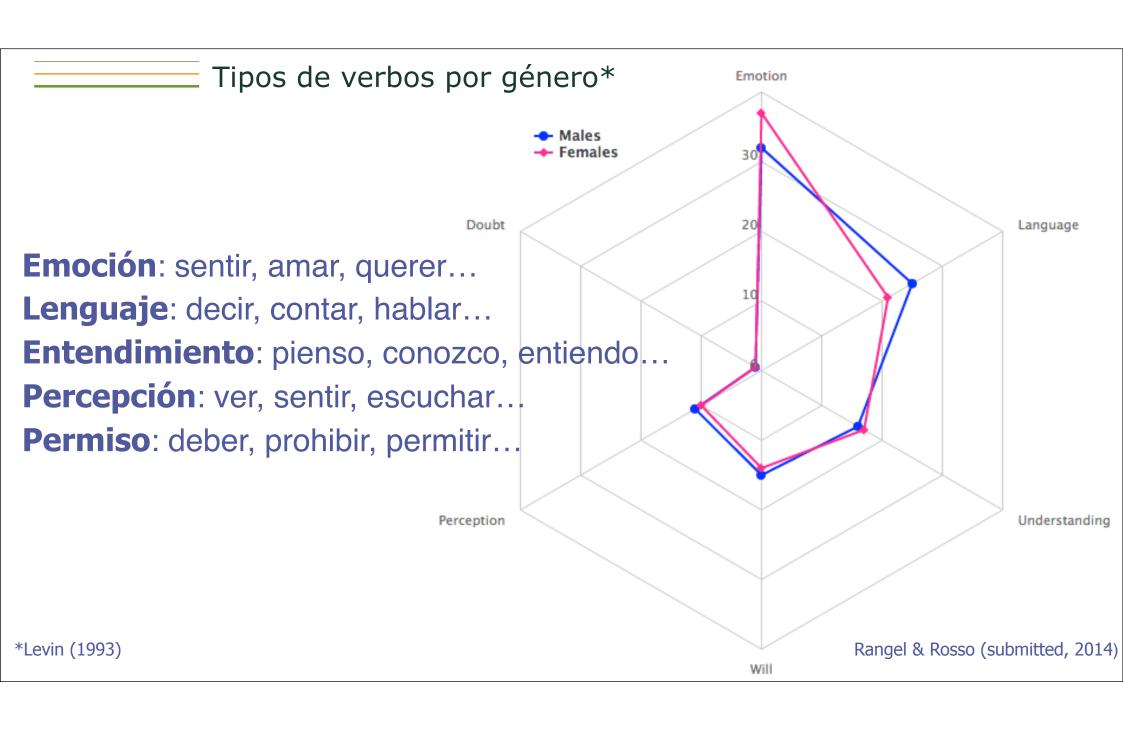
Females

Males



Emociones más expresadas por género





Conclusiones

Las emociones expresadas en los textos, modeladas mediante grafos, permiten mejorar la identificación de género y edad en la tarea de Author Profiling

Trabajo futuro

- Extender el trabajo al inglés
- ▶ Aplicar la propuesta a la identificación de rasgos de personalidad
 - ▶ Introducción de la tarea en PAN 2015



Francisco Rangel
Autoritas Consulting /
Universitat Politècnica de València
francisco.rangel@autoritas.es
@kicorangel



Paolo Rosso
Universitat Politècnica de València
prosso@dsic.upv.es

iMuchas gracías por vuestra atención!