### Perfilado automático de usuarios en corpus sociales sobre el movimiento *Black Lives Matter*

#### Nicolás Míguez García

Grado en Ingeniería Informática (Mención en Computación)

Patricia Martín Rodilla David Otero Freijeiro





#### Índice general

- Introducción
- 2 Fundamentos
  - Estado del arte
  - Algoritmos de perfilado
- Fenómeno #BLM
  - Contexto movimiento
  - Demo
  - Análisis resultados
- 4) Metodología y gestión del proyecto
- Diseño
- 6 Conclusiones

#### Introducción

Author profiling

El **author profiling** consiste en el uso del NLP y aprendizaje automático para la extracción automática de características de autores de textos.

#### Introducción

Author profiling

El **author profiling** consiste en el uso del NLP y aprendizaje automático para la extracción automática de características de autores de textos. Permite el análisis masivo de datos de redes sociales para:

#### Introducción

#### Author profiling

El **author profiling** consiste en el uso del NLP y aprendizaje automático para la extracción automática de características de autores de textos. Permite el análisis masivo de datos de redes sociales para:

- Investigación sociológica.
- Política.
- Marketing.

#### Objetivos

- Estudio del **estado del arte** del *author profiling* en materia de género y edad sobre textos en español.
- Reproducción de los algoritmos con mejor rendimiento.
- Construcción de una herramienta para el análisis de grandes conjuntos de usuarios.
- Estudio de resultados de perfilado sobre colección...

#### Índice general

- Introducción
- 2 Fundamentos
  - Estado del arte
  - Algoritmos de perfilado
- 3 Fenómeno #BLM
  - Contexto movimiento
  - Demo
  - Análisis resultados
- 4) Metodología y gestión del proyecto
- Diseño
- 6 Conclusiones

Estado del arte

• Trabajos tempranos sobre blogs (2006 y 2007).

- Trabajos tempranos sobre blogs (2006 y 2007).
- Competiciones PAN a partir de 2013.

- Trabajos tempranos sobre blogs (2006 y 2007).
- Competiciones PAN a partir de 2013.
- IberLEF 2022.

- Trabajos tempranos sobre blogs (2006 y 2007).
- Competiciones PAN a partir de 2013.
- IberLEF 2022.
- Recursos limitados en idioma español.

- Trabajos tempranos sobre blogs (2006 y 2007).
- Competiciones PAN a partir de 2013.
- IberLEF 2022.
- Recursos limitados en idioma español.

Algoritmos de perfilado

Se seleccionaron 3 algoritmos:

#### 1º Carrasco y Rosillo

1º IberLEF 2022.

Algoritmos de perfilado

Se seleccionaron 3 algoritmos:

- 1º IberLEF 2022.
- Más prometedor.

Algoritmos de perfilado

Se seleccionaron 3 algoritmos:

- 1º IberLEF 2022.
- Más prometedor.
- Peor rendimiento de los tres.

#### Algoritmos de perfilado

Se seleccionaron 3 algoritmos:

- 1º IberLEF 2022.
- Más prometedor.
- Peor rendimiento de los tres.
- No se ha terminado usando.

#### Algoritmos de perfilado

Se seleccionaron 3 algoritmos:

- 1º IberLEF 2022.
- Más prometedor.
- Peor rendimiento de los tres.
- No se ha terminado usando.

#### Algoritmos de perfilado

Se seleccionaron 3 algoritmos:

#### 1º Carrasco y Rosillo

- 1º IberLEF 2022.
- Más prometedor.
- Peor rendimiento de los tres.
- No se ha terminado usando.

#### 2º Grivas:

• 3º en AP-PAN 2015.

#### Algoritmos de perfilado

Se seleccionaron 3 algoritmos:

#### 1º Carrasco y Rosillo

- 1º IberLEF 2022.
- Más prometedor.
- Peor rendimiento de los tres.
- No se ha terminado usando.

#### 2º Grivas:

- 3º en AP-PAN 2015.
- El mejor en edad.

#### Algoritmos de perfilado

Se seleccionaron 3 algoritmos:

#### 1º Carrasco y Rosillo

- 1º IberLEF 2022.
- Más prometedor.
- Peor rendimiento de los tres.
- No se ha terminado usando.

#### 2º Grivas:

- 3º en AP-PAN 2015.
- El mejor en edad.

#### Algoritmos de perfilado

Se seleccionaron 3 algoritmos:

#### 1º Carrasco y Rosillo

- 1º IberLEF 2022.
- Más prometedor.
- Peor rendimiento de los tres.
- No se ha terminado usando.

#### 2º Grivas:

- 3º en AP-PAN 2015.
- El mejor en edad.

#### 3<sup>a</sup> Modaresi:

• 2º en PAN 2016.

#### Algoritmos de perfilado

Se seleccionaron 3 algoritmos:

#### 1º Carrasco y Rosillo

- 1º IberLEF 2022.
- Más prometedor.
- Peor rendimiento de los tres.
- No se ha terminado usando.

#### 3<sup>a</sup> Modaresi:

- 2º en PAN 2016.
- Independencia del género escritura.

#### 2º Grivas:

- 3º en AP-PAN 2015.
- El mejor en edad.

#### Algoritmos de perfilado

Se seleccionaron 3 algoritmos:

#### 1º Carrasco y Rosillo

- 1º IberLEF 2022.
- Más prometedor.
- Peor rendimiento de los tres.
- No se ha terminado usando.

#### 2º Grivas:

- 3º en AP-PAN 2015.
- El mejor en edad.

#### 3<sup>a</sup> Modaresi:

- 2º en PAN 2016.
- Independencia del género escritura.
- Mejor en clasificación de género usuarios.

#### Algoritmos de perfilado

Se seleccionaron 3 algoritmos:

#### 1º Carrasco y Rosillo

- 1º IberLEF 2022.
- Más prometedor.
- Peor rendimiento de los tres.
- No se ha terminado usando.

#### 2º Grivas:

- 3º en AP-PAN 2015.
- El mejor en edad.

#### 3<sup>a</sup> Modaresi:

- 2º en PAN 2016.
- Independencia del género escritura.
- Mejor en clasificación de género usuarios.

#### Índice general

- Introducción
- 2 Fundamentos
  - Estado del arte
  - Algoritmos de perfilado
- 3 Fenómeno #BLM
  - Contexto movimiento
  - Demo
  - Análisis resultados
- 4 Metodología y gestión del proyecto
- Diseño
- 6 Conclusiones

## BLACK LIVES MATTER

# BLACK MATTER

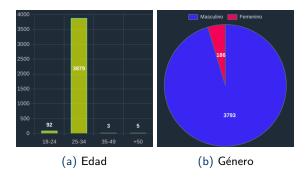
Varios investigadores construyeron una colección para el estudio de este movimiento:

- Un año de actividad.
- +260.000 publicaciones de +90.000 usuarios.
- Inglés y español.

#### Demo

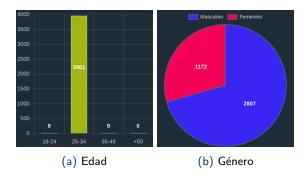


#### Algoritmo de Grivas



Edad Género	18-24	25-34	35-49	+50	Total
Femenino	31	154	0	1	186
Masculino	61	3725	3	4	3793
Total	92	3879	3	5	3979

#### Algoritmo de Modaresi



Edad Género	18-24	25-34	35-49	+50	Total
Femenino	5	1162	5	0	1172
Masculino	4	2799	4	0	2807
Total	9	3961	9	0	3979

Discusión y conclusiones

Grupo 25-34 años > 95 % (desequilibrio entrenamiento)

#### Discusión y conclusiones

Grupo 25-34 años > 95 % (desequilibrio entrenamiento)

#### Reddit users and news users more likely to be male and young

% of U.S. adults, Redditusers and Reddit news users who are ...

	U.S. adults %	Reddit users %	Reddit news users %
Men	49	67	71
Women	51	33	29
18-29	22	64	59
30-49	34	29	33
50-64	25	6	7
65+	19	1	<1

Fuente: Pew Research Center (estudio

2016 ).

#### Discusión y conclusiones

- Grupo 25-34 años > 95 % (desequilibrio entrenamiento)
- Usuarios masculinos > 75 %.

#### Reddit users and news users more likely to be male and young

% of U.S. adults, Reddit users and Reddit news users who are ...

reduct news asers who are in				
	U.S. adults %	Reddit users %	Reddit news users %	
Men	49	67	71	
Women	51	33	29	
18-29	22	64	59	
30-49	34	29	33	
50-64	25	6	7	
65+	19	1	<1	

Fuente: Pew Research Center (estudio

2016 ).

#### Discusión y conclusiones

- Grupo 25-34 años > 95 % (desequilibrio entrenamiento)
- Usuarios masculinos > 75 %.
- Distribución Reddit  $\implies$  distribución corpus.

#### Reddit users and news users more likely to be male and young

% of U.S. adults, Redditusers and Reddit news users who are ...

redutt news users who are in				
	U.S. adults %	Reddit users %	Reddit news users %	
Men	49	67	71	
Women	51	33	29	
18-29	22	64	59	
30-49	34	29	33	
50-64	25	6	7	
65+	19	1	<1	

Fuente: Pew Research Center (estudio

2016 ).

#### Discusión y conclusiones

- Grupo 25-34 años > 95 % (desequilibrio entrenamiento)
- Usuarios masculinos > 75 %.
- Distribución Reddit  $\implies$  distribución corpus.
- $48.98\% \rightarrow 1$  publicación.  $80\% \rightarrow \text{menos de 5}$ .



#### Reddit users and news users more likely to be male and young

% of U.S. adults, Redditusers and Reddit news users who are ...

	U.S. adults %	Reddit users %		
Men	49	67	71	
Women	51	33	29	
18-29	22	64	59	
30-49	34	29	33	
50-64	25	6	7	
65+	19	1	<1	

Fuente: Pew Research Center (estudio 2016 ).

#### Discusión y conclusiones

- Grupo 25-34 años > 95 % (desequilibrio entrenamiento)
- Usuarios masculinos > 75 %.
- Distribución Reddit  $\implies$  distribución corpus.
- $48.98\% \rightarrow 1$  publicación.  $80\% \rightarrow$  menos de 5.



Baja fiabilidad.

#### Reddit users and news users more likely to be male and young

% of U.S. adults, Redditusers and Reddit news users who are ...

	U.S. adults %	Reddit users %	Reddit news users %	
Men	49	67	71	
Women	51	33	29	
18-29	22	64	59	
30-49	34	29	33	
50-64	25	6	7	
65+	19	1	<1	

Fuente: Pew Research Center (estudio 2016 ).

# Resultados perfilado

#### Discusión y conclusiones

- Grupo 25-34 años > 95 % (desequilibrio entrenamiento)
- Usuarios masculinos > 75 %.
- Distribución Reddit  $\implies$  distribución corpus.
- $48.98\% \rightarrow 1$  publicación.  $80\% \rightarrow \text{menos de 5}$ .



- Baja fiabilidad.
- Resultados similares inglés.

#### Reddit users and news users more likely to be male and young

% of U.S. adults, Redditusers and Reddit news users who are ...

	U.S. adults %	Reddit users %		
Men	49	67	71	
Women	51	33	29	
18-29	22	64	59	
30-49	34	29	33	
50-64	25	6	7	
65+	19	1	<1	

Fuente: Pew Research Center (estudio 2016 ).

# Resultados perfilado

#### Discusión y conclusiones

- Grupo 25-34 años > 95 % (desequilibrio entrenamiento)
- Usuarios masculinos > 75 %.
- Distribución Reddit  $\implies$  distribución corpus.
- $48.98\% \rightarrow 1$  publicación.  $80\% \rightarrow \text{menos de 5}$ .



- Baja fiabilidad.
- Resultados similares inglés.
- Conclusiones #BLM.

#### Reddit users and news users more likely to be male and young

% of U.S. adults, Redditusers and Reddit news users who are ...

Treatment reces acces to terro are an				
	U.S. adults %	Reddit users %		
Men	49	67	71	
Women	51	33	29	
18-29	22	64	59	
30-49	34	29	33	
50-64	25	6	7	
65+	19	1	<1	

Fuente: Pew Research Center (estudio 2016 ).

# Índice general

- Introducción
- 2 Fundamentos
  - Estado del arte
  - Algoritmos de perfilado
- Fenómeno #BLM
  - Contexto movimiento
  - Demo
  - Análisis resultados
- Metodología y gestión del proyecto
- Diseño
- 6 Conclusiones

Elección y adaptaciones

#### **Factores considerados:**

- Carácter innovador.
- Escaso conocimiento.

#### Elección y adaptaciones

#### Factores considerados:

- Carácter innovador.
- Escaso conocimiento.



#### Scrum

- Metodología ágil.
- Transparencia, inspección y adaptación.

#### Elección y adaptaciones

#### Factores considerados:

- Carácter innovador.
- Escaso conocimiento.



#### Scrum

- Metodología ágil.
- Transparencia, inspección y adaptación.

#### Adaptaciones Scrum

Elección y adaptaciones

#### **Factores considerados:**

- Carácter innovador.
- Escaso conocimiento.



#### Scrum

- Metodología ágil.
- Transparencia, inspección y adaptación.

#### Adaptaciones Scrum

- Roles
- Eventos
- Artefactos

#### Estimación y costes

• 9 sprints en total.

#### Estimación y costes

- 9 sprints en total.
- Cada uno  $\approx$  45 horas de trabajo (3 h/día).

#### Estimación y costes

- 9 sprints en total.
- Cada uno  $\approx$  45 horas de trabajo (3 h/día).
- Recursos humanos: alumno (18€/h) y directores (31€/h).

#### Estimación y costes

- 9 sprints en total.
- Cada uno  $\approx$  45 horas de trabajo (3 h/día).
- Recursos humanos: alumno (18€/h) y directores (31€/h).
- Ordenador portátil ≈ 428€.

#### Estimación y costes

- 9 sprints en total.
- Cada uno  $\approx$  45 horas de trabajo (3 h/día).
- Recursos humanos: alumno (18€/h) y directores (31€/h).
- Ordenador portátil ≈ 428€.

#### Cálculo final:

Rol	Coste/hora	Tiempo de trabajo	Total
Equipo	18€	45h × 9 sprints	7.290 €
Project Managers	31€	$2 \times 1.5 h \times 9$ sprints	837 €
Material	_	_	428 €
Total	_	_	8.555 €

# Índice general

- Introducción
- 2 Fundamentos
  - Estado del arte
  - Algoritmos de perfilado
- Fenómeno #BLM
  - Contexto movimiento
  - Demo
  - Análisis resultados
- 4 Metodología y gestión del proyecto
- Diseño
- 6 Conclusiones

## Diseño

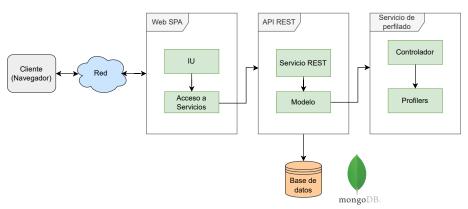
#### Arquitectura global

Se ha optado por una arquitectura cliente-servidor distribuida en 3 capas.

## Diseño

#### Arquitectura global

Se ha optado por una arquitectura cliente-servidor distribuida en 3 capas.



# Índice general

- Introducción
- 2 Fundamentos
  - Estado del arte
  - Algoritmos de perfilado
- Fenómeno #BLN
  - Contexto movimiento
  - Demo
  - Análisis resultados
- 4) Metodología y gestión del proyecto
- Diseño
- 6 Conclusiones

Evaluación estado actual y lecciones aprendidas

#### Resultados:

• Varios algorimtos de perfilado.

Evaluación estado actual y lecciones aprendidas

#### Resultados:

- Varios algorimtos de perfilado.
- Herramienta para el análisis de grandes colecciones.

Evaluación estado actual y lecciones aprendidas

#### Resultados:

- Varios algorimtos de perfilado.
- Herramienta para el análisis de grandes colecciones.
- Análisis movimiento #BLM.

Evaluación estado actual y lecciones aprendidas

#### Resultados:

- Varios algorimtos de perfilado.
- Herramienta para el análisis de grandes colecciones.
- Análisis movimiento #BLM.

## Lecciones aprendidas:

#### Evaluación estado actual y lecciones aprendidas

#### Resultados:

- Varios algorimtos de perfilado.
- Herramienta para el análisis de grandes colecciones.
- Análisis movimiento #BLM.

## Lecciones aprendidas:

• Importancia organización metodológica.

#### Evaluación estado actual y lecciones aprendidas

#### Resultados:

- Varios algorimtos de perfilado.
- Herramienta para el análisis de grandes colecciones.
- Análisis movimiento #BLM.

## Lecciones aprendidas:

- Importancia organización metodológica.
- Relación conocimientos.

#### Evaluación estado actual y lecciones aprendidas

#### Resultados:

- Varios algorimtos de perfilado.
- Herramienta para el análisis de grandes colecciones.
- Análisis movimiento #BLM.

## Lecciones aprendidas:

- Importancia organización metodológica.
- Relación conocimientos.
- Crecimiento personal.

## Algoritmos perfilado:

• Mejora corpus entrenamiento.

## Algoritmos perfilado:

- Mejora corpus entrenamiento.
- Nuevos modelos (LLM).

## Algoritmos perfilado:

- Mejora corpus entrenamiento.
- Nuevos modelos (LLM).
- Aumento de atributos.

## Funcionalidad aplicación:

Perfilado asíncrono.

## Algoritmos perfilado:

- Mejora corpus entrenamiento.
- Nuevos modelos (LLM).
- Aumento de atributos.

## Funcionalidad aplicación:

- Perfilado asíncrono.
- Exportación de datos.

## Algoritmos perfilado:

- Mejora corpus entrenamiento.
- Nuevos modelos (LLM).
- Aumento de atributos.

## Funcionalidad aplicación:

- Perfilado asíncrono.
- Exportación de datos.
- Explicación de predicción.

# ¡Gracias por su atención!