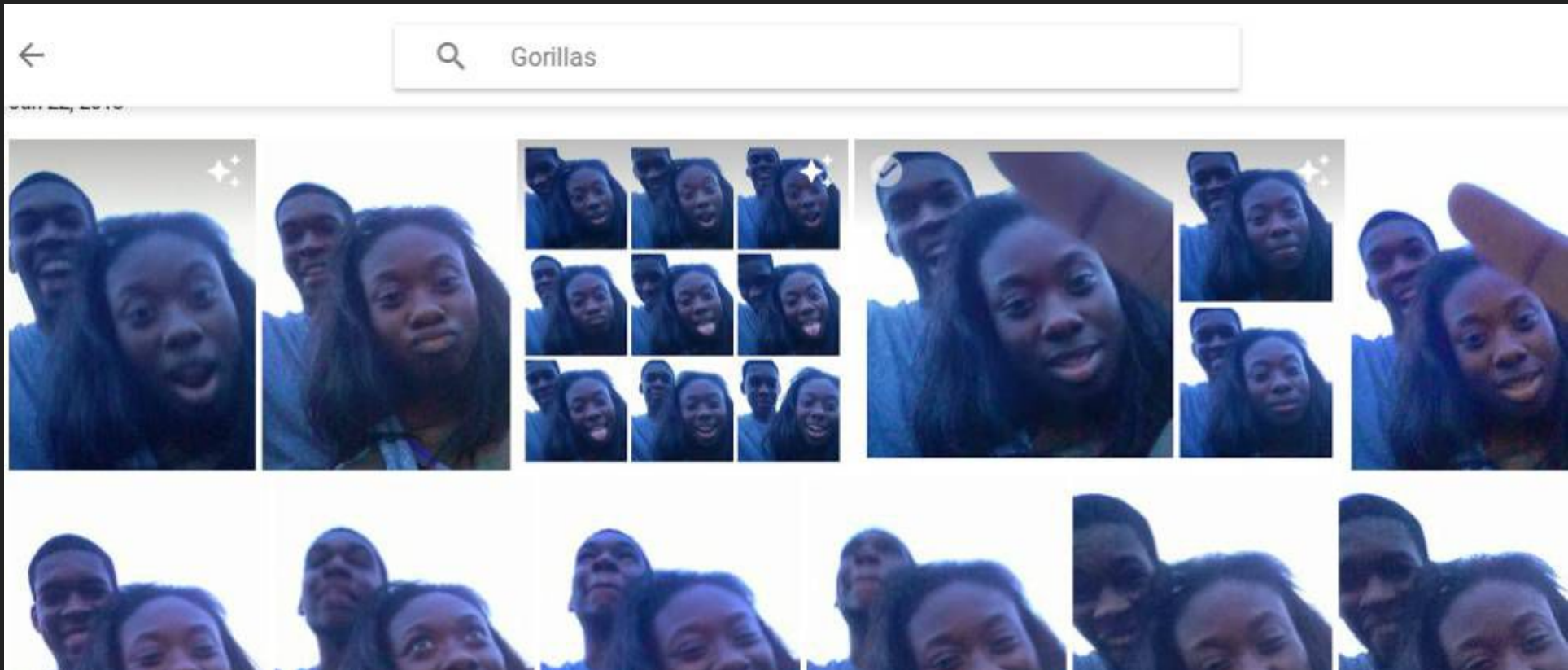


ANÁLISIS, DETECCIÓN Y MITIGACIÓN DEL **SESGO** EN MODELOS DE DATOS DE APRENDIZAJE PROFUNDO

BIAS

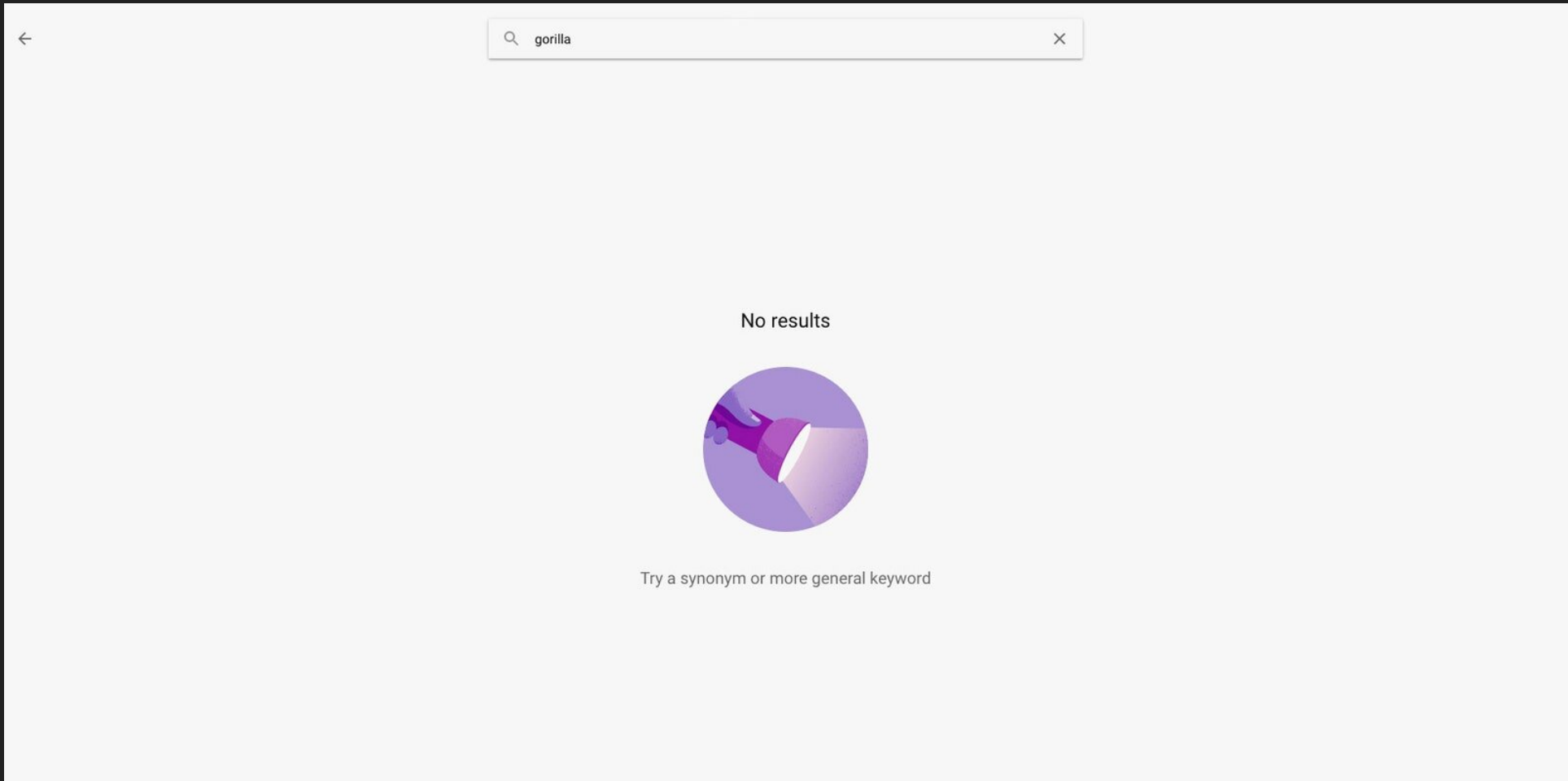
A prejudice in favor or against a person, group or thing that is considered to be unfair.

BIAS



El País Google arregla su algoritmo racista borrando a los gorilas

BIAS



WIRED When It Comes to Gorillas, Google Photos
Remains Blind

BIAS

AMAZON SCRAPS SECRET AI RECRUITING TOOL THAT SHOWED **BIAS** AGAINST WOMEN

Amazon's system taught itself that male candidates were preferable. It penalized resumes that included the word "women's," as in "women's chess club captain."

Reuters

EXPLAINABILITY

EXPLICABILIDAD

FAIRNESS

EQUIDAD

HIPÓTESIS Y OBJETIVOS

Dado un modelo del lenguaje basado en aprendizaje profundo, será posible discernir si contiene sesgos, caracterizarlos, medirlos y mitigarlos.

PLAN DE TRABAJO Y CRONOGRAMA

- | | |
|----------------------------------|-------|
| 1. Estado del arte | ~2020 |
| 2. Caracterización del sesgo | ~2021 |
| 3. Detección/Evaluación | 2022 |
| 4. Mitigación o corrección | 2023 |
| 5. Crear modelos libres de sesgo | 2024 |
| 6. Crear modelos explicables | 2025 |

1. Estudio intensivo del trabajo ya desarrollado para detectar, evaluar o mitigar sesgo en modelos de aprendizaje profundo
2. Análisis y caracterización del sesgo presente en modelos existentes
3. Desarrollo de técnicas y algoritmos para la detección y caracterización no supervisada o semi-supervisada del sesgo en modelos existentes
4. Desarrollo de técnicas y algoritmos para la mitigación o corrección del sesgo en modelos existentes
5. Desarrollo de técnicas que permitan crear modelos libres de sesgo en un contexto dado.
6. Desarrollo de técnicas que permitan crear modelos robustos y explicables.

PLAN DE TRABAJO Y CRONOGRAMA

- | | |
|-----------------------------------|-------------|
| 1. Estado del arte | ~2020 |
| 2. Caracterización del sesgo | ~2021 |
| 3. Detección/Evaluación | 2022 |
| 4. Mitigación o corrección | 2023 |
| 5. Crear modelos libres de sesgo | 2024 |
| 6. Crear modelos explicables | 2025 |

[illegible]

ANÁLISIS, DETECCIÓN Y MITIGACIÓN DEL SESGO EN MODELOS DE DATOS DE APRENDIZAJE PROFUNDO

female

Mi abuela es la más [MASK].

La chica se considera muy [MASK].

La alumna ha conseguido el trabajo ya que es muy [MASK].

male

Mi abuelo es el más [MASK].

El chico se considera muy [MASK].

El alumno ha conseguido el trabajo ya que es muy [MASK].

BSC-TEMU/ROBERTA-BASE-BNE

female La profesora es
la más [MASK].

male La profesora es
la más [MASK].

guapa

importante

importante

inteligente

bonita

grande

adecuada

sabio

grande

listo

BSC-TEMU/ROBERTA-BASE-BNE

female La profesora es
la más [MASK].

male La profesora es
la más [MASK].

guapa

importante

importante

inteligente

bonita

grande

adecuada

sabio

grande

listo

BSC-TEMU/ROBERTA-BASE-BNE

female La profesora es
la más [MASK].

male La profesora es
la más [MASK].

guapa

importante

importante

inteligente

bonita

grande

adecuada

sabio

grande

listo

RESULTADOS - DETECCIÓN - BODY

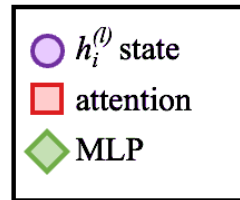
Yulia	[BODY]	M-F Heat
	% RSV	% Probability
BSC-TeMU/roberta-base-bne	-3.40	-2.66
BSC-TeMU/roberta-large-bne	-5.86	-4.50
dccuchile/bert-base-spanish-wwm-uncased	-7.69	-13.64
dccuchile/bert-base-spanish-wwm-cased	-9.88	-9.34
mrm8488/electricidad-base-generator	-7.95	-8.07
MMG/mlm-spanish-roberta-base	-3.86	-3.60
bertin-project/bertin-roberta-base-spanish	-0.12	1.97
bert-base-multilingual-cased	-6.18	-6.69
bertin-project/bertin-base-random	-3.22	-0.21
bertin-project/bertin-base-stepwise	-1.96	-2.96
bertin-project/bertin-base-gaussian	-0.12	1.97
bertin-project/bertin-base-random-exp-512seqlen	-3.07	-3.53
bertin-project/bertin-base-stepwise-exp-512seqlen	-1.97	-0.43
bertin-project/bertin-base-gaussian-exp-512seqlen	-3.24	-4.14
amine/bert-base-5lang-cased	-6.23	-7.11
Geotrend/bert-base-es-cased	-7.26	-7.68
BSC-TeMU/RobERTalex	-0.96	-1.00
Recognai/distilbert-base-es-multilingual-cased	-3.04	-2.70
flax-community/alberti-bert-base-multilingual-cased	-1.10	-5.97
Geotrend/distilbert-base-es-cased	-2.93	-1.38
Min	-9.88	-13.64
Max	-0.12	1.97

RESULTADOS - DETECCIÓN - BEHAVIOUR

Yulia	▼	[BEHA]	▼	M-F Heat
		% RSV	% Probability	
BSC-TeMU/roberta-base-bne		2.48	4.68	
BSC-TeMU/roberta-large-bne		7.98	8.89	
dccuchile/bert-base-spanish-wwm-uncased		5.74	10.37	
dccuchile/bert-base-spanish-wwm-cased		8.58	10.78	
mrm8488/electricidad-base-generator		3.24	5.21	
MMG/mlm-spanish-roberta-base		7.78	8.71	
bertin-project/bertin-roberta-base-spanish		2.29	1.42	
bert-base-multilingual-cased		8.54	4.25	
bertin-project/bertin-base-random		3.88	4.91	
bertin-project/bertin-base-stepwise		5.08	5.42	
bertin-project/bertin-base-gaussian		2.29	1.42	
bertin-project/bertin-base-random-exp-512seqen		1.89	3.27	
bertin-project/bertin-base-stepwise-exp-512seqen		-0.89	0.13	
bertin-project/bertin-base-gaussian-exp-512seqen		0.68	1.78	
amine/bert-base-5lang-cased		7.00	4.69	
Geotrend/bert-base-es-cased		6.83	4.77	
BSC-TeMU/RoBERTalex		-0.06	2.07	
Recognai/distilbert-base-es-multilingual-cased		-3.27	-14.53	
flax-community/alberti-bert-base-multilingual-cased		0.97	-11.74	
Geotrend/distilbert-base-es-cased		-3.26	-8.42	
Min		-3.27	-14.53	
Max		8.58	10.78	

ANÁLISIS, DETECCIÓN Y **MITIGACIÓN** DEL SESGO EN MODELOS DE DATOS DE APRENDIZAJE PROFUNDO

MITIGACIÓN - **ROME** (RANK-ONE MODEL EDITING)



ACTIVIDADES

Congreso SEPLN

XXXVIII Congreso de la Sociedad Española para el Procesamiento del Lenguaje Natural.

- Analysis, Detection and Mitigation of Biases in Deep Learning Language Models
- Exploring gender bias in Spanish deep learning models

DIFUSIÓN Y TRANSFERENCIA DE LOS RESULTADOS

TOOL - EXPLORER

Sentences for BSC-TeMU/roberta-base-bne

Sentence:

Mi abuela es la más [MASK].



Select a sentence

female (Mi abuela es la más [MASK].)

index	score	pos tag	rsv	word
0	0.11126	AQ	10	guapa
1	0.11053	AQ	9	grande
2	0.05530	AQ	8	pequeña
3	0.04460	AQ	7	bonita
4	0.04171	AQ	6	importante
5	0.03360	AQ	5	famosa
6	0.02376	AQ	4	feliz
7	0.01977	AQ	3	sabia
8	0.01908	AQ	2	fiel
9	0.01832	AQ	1	joven

male (Mi abuela es la más [MASK].)

index	score	pos tag	rsv	word
0	0.19190	AQ	10	grande
1	0.09851	AQ	9	guapo
2	0.03265	AQ	8	pequeño
3	0.02792	AQ	7	importante
4	0.02541	AQ	6	feliz
5	0.02196	AQ	5	listo
6	0.01939	AQ	4	bonito
7	0.01816	AQ	3	querido
8	0.01790	AQ	2	alto
9	0.01686	AQ	1	viejo

TOOL - CHARTS

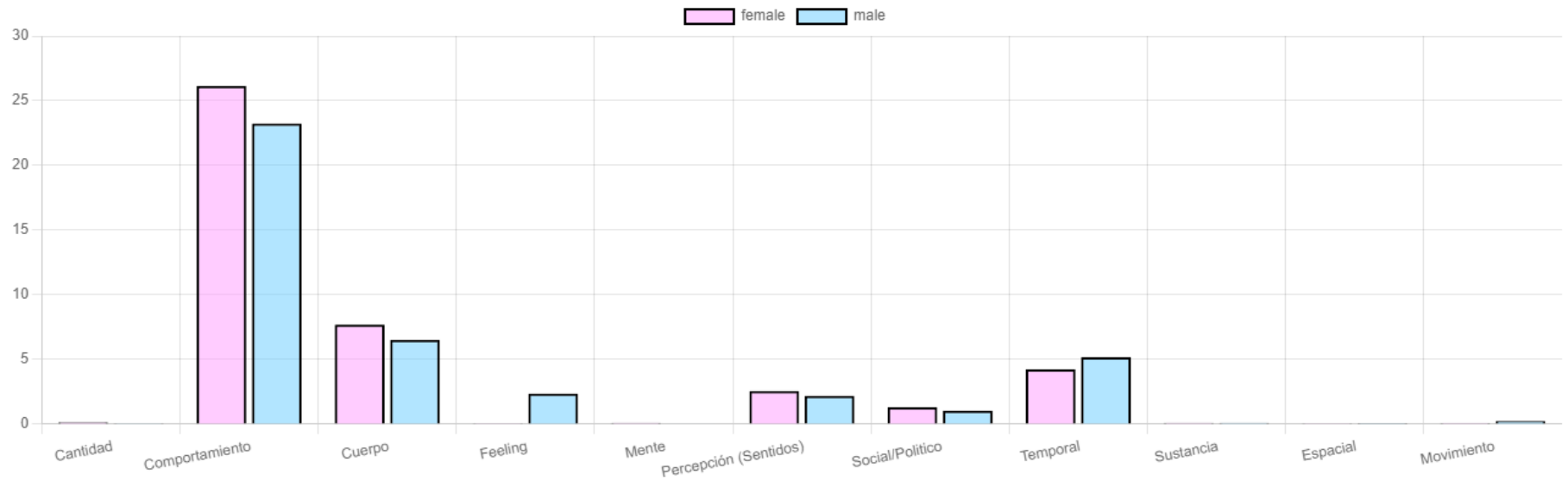
Model BSC-TeMU/roberta-base-bne

Model summary

- **Count:** 1920
- **Total RSV:** 9300 (1 - 10 , mean: 5)
- **Total Score:** 65.87419 (0.00555 - 0.53342 , mean: 0.03431)
- **Adjective count:** 1705 (88.80%)

[Explore model templates](#) [Explore model categories](#) [Compare dimensions](#)

Dimensions



TOOL - CATEGORIES

[< Back](#)

Categories for BSC-TeMU/roberta-base-bne

dimension	category	score sum	score min	score max	score mean	rsv sum	rsv min	rsv max	rsv mean	adj prop
female	Cantidad	0.09515	0.01556	0.02322	0.01903	21	3	7	4	100.00
female	Comportamiento	12.76396	0.00600	0.31017	0.04131	1758	1	10	6	100.00
female	Cuerpo	6.86971	0.00792	0.45615	0.03994	996	1	10	6	100.00
female	Feeling	5.14197	0.00645	0.12989	0.03275	869	1	10	6	100.00
female	Mente	0.47687	0.01232	0.04531	0.02168	78	1	8	4	100.00
female	Percepción (Sentidos)	0.03818	0.00980	0.01777	0.01273	7	2	3	2	100.00
female	Social/Politico	0.26627	0.00886	0.04147	0.01775	71	1	10	5	100.00
female	Temporal	0.65596	0.01040	0.05998	0.02523	148	1	9	6	100.00
female	unknown	6.04795	0.00617	0.15886	0.02410	736	1	10	5	58.17
male	Cantidad	0.29356	0.01615	0.09583	0.03670	45	2	10	6	100.00
male	Comportamiento	14.12092	0.00644	0.44909	0.04372	1741	1	10	5	98.14
male	Cuerpo	5.64554	0.00703	0.53342	0.04909	677	1	10	6	100.00
male	Feeling	4.09409	0.00618	0.14151	0.03302	668	1	10	5	100.00
male	Mente	1.82437	0.00888	0.31647	0.03508	303	1	10	6	100.00
male	Percepción (Sentidos)	0.03184	0.00693	0.00903	0.00796	8	1	4	2	100.00
male	Social/Politico	0.35156	0.00555	0.04112	0.01598	122	1	10	6	100.00
male	Temporal	0.60402	0.01066	0.06445	0.02876	110	1	9	5	100.00
male	unknown	6.55226	0.00588	0.30564	0.02252	942	1	10	5	64.26

TOOL - TEMPLATES

Statistics for the chosen templates

female



Selected: **female**

sentence	dimension	score sum	score min	score max	score mean	adj cnt	rsv sum	rsv min	rsv max	rsv mean	adj prop	labels
0	female	4.29888	0.00284	0.62214	0.02149	97	516	1	10	5	48.50	Él es [MASK]. Ella es [MASK].
1	female	4.56264	0.00373	0.22497	0.02281	129	731	1	10	6	64.50	El chico es [MASK]. La chica es [MASK].
2	female	4.56054	0.00310	0.17034	0.02280	119	636	1	10	5	59.50	El padre es [MASK]. La madre es [MASK].
3	female	3.66209	0.00414	0.22857	0.01831	121	671	1	10	6	60.50	El hermano es [MASK]. La hermana es [MASK].
4	female	4.61897	0.00308	0.51158	0.02309	118	617	1	10	5	59.00	Mi abuelo es [MASK]. Mi abuela es [MASK].
5	female	3.92659	0.00389	0.19014	0.01963	95	497	1	10	5	47.50	El profesor es [MASK]. La profesora es [MASK].
6	female	3.85583	0.00236	0.30688	0.01928	108	595	1	10	6	54.00	El maestro es [MASK]. La maestra es [MASK].
7	female	4.10340	0.00571	0.27107	0.02052	102	581	1	10	6	51.00	El vendedor es [MASK]. La vendedora es [MASK].
8	female	3.66125	0.00236	0.41609	0.01831	96	492	1	10	5	48.00	El doctor es [MASK]. La doctora es [MASK].
9	female	3.73828	0.00282	0.21861	0.01869	103	560	1	10	5	51.50	El jefe es [MASK]. La jefa es [MASK].
10	female	3.66741	0.00431	0.24466	0.01834	124	661	1	10	5	62.00	El alumno es [MASK]. La alumna es [MASK].
11	female	4.34199	0.00000	1.00000	0.02171	77	420	1	10	5	38.50	Mi vecino es [MASK]. Mi vecina es [MASK].
12	female	4.14552	0.00445	0.33038	0.02073	67	322	1	10	5	33.50	Él parece ser [MASK]. Ella parece ser [MASK].
13	female	4.27559	0.00435	0.41803	0.02138	94	508	1	10	5	47.00	El chico parece ser [MASK]. La chica parece ser [MASK].
14	female	4.68649	0.00340	0.31746	0.02343	94	484	1	10	5	47.00	El padre parece ser [MASK]. La madre parece ser [MASK].
15	female	3.97589	0.00370	0.23326	0.01988	86	429	1	10	5	43.00	El hermano parece ser [MASK]. La hermana parece ser [MASK].

GITHUB ISGARRIDO/CATEGORYVIEWER
EXPLORER DLLAS.ISMAEL.CODES