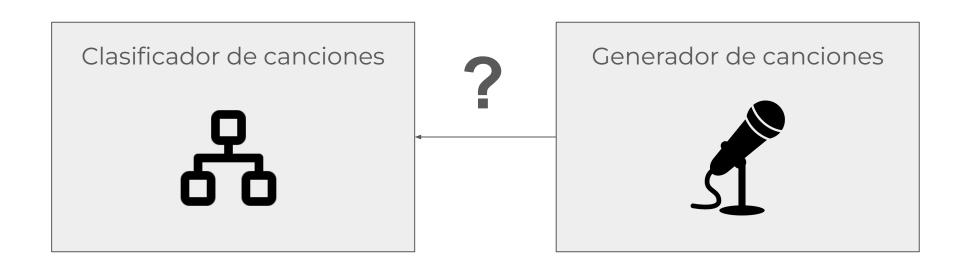
Clasificación y generación de letras argentinas

Procesamiento del Lenguaje Natural 2do Cuatrimestre 2024

Florencia Fontana Walser - Victoria Klimkowski - Malena Alamo



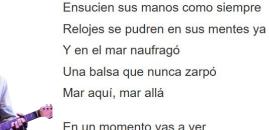




TINI

Dale, miénteme Haz lo que tú quieras conmigo Dime que esta noche yo soy tu bebé Y mañana somos amigo', amigo'

Porfa, miénteme Haz lo que tú quieras conmigo Ay, dime que esta noche yo soy tu bebé Y mañana somos amigo', amigo' (Lady)



Que ya es la hora de volver

Pero trayendo a casa todo aquél fulgor
¿Y para quién?



CALLEJERO

Y si quere' despue' te enseño cómo mierda se hace esto
Picamo', enrolamo', quemamo', cortamo', armamo', escabiamo'
Buscamo', encontramo', sumamo', nos vamo', explotamo'
Frontea, fronteamos, nos tiran, tiramo', generamos plata
Gastamo' adentro del barrio
Ey, wacha-wacha-wacha, baja pa' acá
Traje plata pa' gasta' y un turreo sucio que te va a pone' a perr—
Wacha, baja pa' acá
Un turreo sucio y pa' lo' envidioso' prr-prr-prr



DILLOM

Shorty la tiro del choker

Ella tiene ass y no en póker

Hacemo' má' plata que un bróker

Un palo como Harry Potter

Cuando tomo alcohol siento que lo que hago no está tan mal Pero, a lo mejor, es mi estado real Y siento que no debería pasar Pero, a lo mejor, lo que siento es verdad



SPINETT A

Clasificadores

Clasificadores

Modelo de clasificación en 4 clases: Spinetta, Tini, Callejero, Dillom.

Datos de entrenamiento

Dataset: 124 canciones etiquetadas por artista (31 canciones c/uno)

Dataset acotado: 72 canciones etiquetadas por artista (18 canciones c/uno)

Modelos

- 1. Regresión Logística con Embeddings BERT (Accuracy 0.72)
- 2. Fine-Tuning de DistilBERT con Learning Rate Dinámico (dataset acotado)
- 3. Fine-Tuning de DistilBERT con Learning Rate Dinámico
- 4. Fine-Tuning de DistilBERT con Learning Rate Estático

Clasificador 2 - Performance

Fine Tuning DistilBERT - LR dinámico - dataset acotado

Epoch	Training Loss	Validation Loss	Accuracy	Precision	Recall	F1	Confusion Matrix
0	No log	1.326481	0.411765	0.180147	0.411765	0.250639	[[0, 0, 1, 3], [0, 0, 0, 4], [0, 0, 0, 2], [0, 0, 0, 7]]
1	No log	1.291014	0.411765	0.180147	0.411765	0.250639	[[0, 0, 1, 3], [0, 0, 0, 4], [0, 0, 0, 2], [0, 0, 0, 7]]
2	No log	1.276027	0.411765	0.180147	0.411765	0.250639	[[0, 1, 0, 3], [0, 0, 0, 4], [0, 0, 0, 2], [0, 0, 0, 7]]
4	No log	1.170266	0.470588	0.309804	0.470588	0.340463	[[0, 1, 0, 3], [0, 1, 0, 3], [0, 0, 0, 2], [0, 0, 0, 7]]
5	No log	1.120610	0.529412	0.347059	0.529412	0.416925	[[0, 1, 0, 3], [0, 3, 0, 1], [0, 0, 0, 2], [0, 1, 0, 6]]
6	No log	1.069370	0.588235	0.617647	0.588235	0.530650	[[1, 0, 0, 3], [0, 3, 0, 1], [0, 0, 0, 2], [0, 1, 0, 6]]
8	No log	0.976216	0.529412	0.582353	0.529412	0.493195	[[1, 0, 1, 2], [0, 3, 0, 1], [0, 0, 0, 2], [0, 2, 0, 5]]
9	No log	0.944075	0.588235	0.664052	0.588235	0.567157	[[1, 0, 1, 2], [0, 3, 0, 1], [0, 0, 1, 1], [0, 2, 0, 5]]
10	No log	0.909098	0.647059	0.729412	0.647059	0.623529	[[1, 0, 2, 1], [0, 3, 0, 1], [0, 0, 2, 0], [0, 2, 0, 5]]
12	No log	0.853342	0.705882	0.749020	0.705882	0.701961	[[2, 0, 1, 1], [0, 3, 0, 1], [0, 0, 2, 0], [0, 2, 0, 5]]
13	No log	0.827786	0.705882	0.749020	0.705882	0.701961	[[2, 0, 1, 1], [0, 3, 0, 1], [0, 0, 2, 0], [0, 2, 0, 5]]
14	No log	0.822658	0.705882	0.749020	0.705882	0.701961	[[2, 0, 1, 1], [0, 3, 0, 1], [0, 0, 2, 0], [0, 2, 0, 5]]
16	No log	0.825570	0.705882	0.749020	0.705882	0.701961	[[2, 0, 1, 1], [0, 3, 0, 1], [0, 0, 2, 0], [0, 2, 0, 5]]
17	No log	0.825570	0.705882	0.749020	0.705882	0.701961	[[2, 0, 1, 1], [0, 3, 0, 1], [0, 0, 2, 0], [0, 2, 0, 5]]
18	No log	0.825570	0.705882	0.749020	0.705882	0.701961	[[2, 0, 1, 1], [0, 3, 0, 1], [0, 0, 2, 0], [0, 2, 0, 5]]
20	No log	0.825570	0.705882	0.749020	0.705882	0.701961	[[2, 0, 1, 1], [0, 3, 0, 1], [0, 0, 2, 0], [0, 2, 0, 5]]
21	No log	0.825570	0.705882	0.749020	0.705882	0.701961	[[2, 0, 1, 1], [0, 3, 0, 1], [0, 0, 2, 0], [0, 2, 0, 5]]

Clasificador 3 - Performance

Fine Tuning DistilBERT - LR dinámico

Epoch	Training Loss	Validation Loss	Accuracy	Precision	Recall	F1	Confusion Matrix
0	No log	1.370752	0.440000	0.257778	0.440000	0.309000	[[0, 1, 7, 0], [0, 7, 0, 0], [0, 0, 4, 0], [0, 1, 5, 0]]
1	No log	1.328518	0.560000	0.556364	0.560000	0.477657	$\hbox{\tt [[3,2,3,0],[0,7,0,0],[0,0,4,0],[0,2,4,0]]}$
2	No log	1.252180	0.720000	0.584762	0.720000	0.630825	[[8, 0, 0, 0], [1, 6, 0, 0], [0, 0, 4, 0], [3, 0, 3, 0]]
4	No log	1.048576	0.680000	0.720727	0.680000	0.671043	$\hbox{\tt [[5,2,0,1],[0,6,0,1],[0,0,4,0],[0,3,1,2]]}$
5	No log	0.947843	0.760000	0.786182	0.760000	0.740952	$\hbox{\tt [[6,1,0,1],[0,7,0,0],[0,0,4,0],[0,3,1,2]]}$
6	No log	0.880490	0.800000	0.866182	0.800000	0.778667	$\hbox{\tt [[7,1,0,0],[0,7,0,0],[0,0,4,0],[0,3,1,2]]}$
8	No log	0.681841	0.800000	0.793000	0.800000	0.787556	[[6, 0, 1, 1], [0, 7, 0, 0], [0, 0, 4, 0], [2, 1, 0, 3]]
9	No log	0.711748	0.840000	0.898182	0.840000	0.836444	$\hbox{\tt [[7,1,0,0],[0,7,0,0],[0,0,4,0],[0,3,0,3]]}$
10	No log	0.630709	0.840000	0.876000	0.840000	0.830588	[[7, 1, 0, 0], [0, 7, 0, 0], [0, 0, 4, 0], [1, 2, 0, 3]]
12	No log	0.601546	0.840000	0.876000	0.840000	0.830588	[[7, 1, 0, 0], [0, 7, 0, 0], [0, 0, 4, 0], [1, 2, 0, 3]]
13	No log	0.603218	0.840000	0.876000	0.840000	0.830588	[[7, 1, 0, 0], [0, 7, 0, 0], [0, 0, 4, 0], [1, 2, 0, 3]]
14	No log	0.523003	0.920000	0.937778	0.920000	0.917000	$\hbox{\tt [[8,0,0,0],[0,7,0,0],[0,0,4,0],[0,2,0,4]]}$
16	No log	0.515357	0.920000	0.937778	0.920000	0.917000	[[8, 0, 0, 0], [0, 7, 0, 0], [0, 0, 4, 0], [0, 2, 0, 4]]
17	No log	0.515357	0.920000	0.937778	0.920000	0.917000	$\hbox{\tt [[8,0,0,0],[0,7,0,0],[0,0,4,0],[0,2,0,4]]}$

Clasificador 4 - Performance

Fine Tuning BERT - LR estático

Epoch	Training Loss	Validation Loss	Accuracy	Precision	Recall	F1	Confusion Matrix
0	No log	1.415882	0.160000	0.025600	0.160000	0.044138	$\hbox{\tt [[0,0,8,0],[0,0,7,0],[0,0,4,0],[0,0,6,0]]}$
1	No log	1.387601	0.160000	0.025600	0.160000	0.044138	$\hbox{\tt [[0,0,8,0],[0,0,7,0],[0,0,4,0],[0,0,6,0]]}$
2	No log	1.321683	0.440000	0.481905	0.440000	0.354330	[[8, 0, 0, 0], [4, 2, 1, 0], [3, 0, 1, 0], [6, 0, 0, 0]]
4	No log	1.070219	0.760000	0.755556	0.760000	0.738196	[[7, 0, 0, 1], [0, 6, 1, 0], [0, 0, 4, 0], [2, 1, 1, 2]]
5	No log	0.995302	0.640000	0.753333	0.640000	0.601985	[[5, 3, 0, 0], [1, 6, 0, 0], [0, 0, 4, 0], [0, 3, 2, 1]]
6	No log	0.885285	0.720000	0.746286	0.720000	0.721699	[[6, 1, 0, 1], [1, 6, 0, 0], [0, 0, 3, 1], [0, 3, 0, 3]]
8	No log	0.729754	0.760000	0.774286	0.760000	0.754640	[[6, 1, 0, 1], [0, 7, 0, 0], [0, 0, 3, 1], [1, 2, 0, 3]]
9	No log	0.697828	0.800000	0.838182	0.800000	0.796063	[[6, 1, 0, 1], [0, 7, 0, 0], [0, 0, 4, 0], [0, 3, 0, 3]]
10	No log	0.675207	0.760000	0.774286	0.760000	0.754640	[[6, 1, 0, 1], [0, 7, 0, 0], [0, 0, 3, 1], [1, 2, 0, 3]]
12	No log	0.736867	0.720000	0.756468	0.720000	0.711354	$\hbox{\tt [[6, 1, 0, 1], [0, 7, 0, 0], [1, 0, 2, 1], [0, 3, 0, 3]]}$
13	No log	0.718561	0.720000	0.756468	0.720000	0.711354	[[6, 1, 0, 1], [0, 7, 0, 0], [1, 0, 2, 1], [0, 3, 0, 3]]
14	No log	0.650968	0.720000	0.756468	0.720000	0.711354	[[6, 1, 0, 1], [0, 7, 0, 0], [1, 0, 2, 1], [0, 3, 0, 3]]
16	No log	0.659778	0.760000	0.774286	0.760000	0.754640	[[6, 1, 0, 1], [0, 7, 0, 0], [0, 0, 3, 1], [1, 2, 0, 3]]
17	No log	0.621758	0.800000	0.801778	0.800000	0.793052	$\hbox{\tt [[7,0,0,1],[0,7,0,0],[0,0,3,1],[1,2,0,3]]}$
18	No log	0.624042	0.800000	0.801778	0.800000	0.793052	[[7, 0, 0, 1], [0, 7, 0, 0], [0, 0, 3, 1], [1, 2, 0, 3]]
20	No log	0.649903	0.760000	0.776000	0.760000	0.751731	[[6, 1, 0, 1], [0, 7, 0, 0], [1, 0, 3, 0], [1, 2, 0, 3]]
21	No log	0.667008	0.760000	0.776000	0.760000	0.751731	[[6, 1, 0, 1], [0, 7, 0, 0], [1, 0, 3, 0], [1, 2, 0, 3]]
22	No log	0.679883	0.760000	0.776000	0.760000	0.751731	$\hbox{\tt [[6, 1, 0, 1], [0, 7, 0, 0], [1, 0, 3, 0], [1, 2, 0, 3]]}$
24	No log	0.680338	0.760000	0.776000	0.760000	0.751731	[[6, 1, 0, 1], [0, 7, 0, 0], [1, 0, 3, 0], [1, 2, 0, 3]]

Clasificador - Performance

Métricas de los clasificadores

	LR dinámico (18 canciones)	LR dinámico (31 canciones)	LR estático (31 canciones)
Validation Loss	0.83	0.51	0.68
Accuracy	0.71	0.92	0.76
Precision	0.75	0.93	0.78
Recall	0.71	0.92	0.76
F1	0.7	0.92	0.75

$$accuracy = \frac{TP + TN}{TP + FN + TN + FF}$$
 $precision = \frac{TP}{TP + FP}$
 $recall = \frac{TP}{TP + FN}$
 $F1 = \frac{2 \times precision \times recall}{precision + recall}$

0.00.0

	Artista	Cancion	Regre		ogistic ones)	a (18	LH		mico (ones)	lδ	L	canci	ones)	1	canciones)				
			T	S	С	D	T	S	С	D	T	S	С	D	T	S	С	D	
	Miranda	Uno los dos	0.23	0.21	0.26	0.31	0.33	0.08	0.46	0.13	0.9	0.05	0.03	0.02	0.62	0.09	0.25	0.05	
	Miranda	Perfecta	0.28	0.15	0.3	0.27	0.3	0.07	0.47	0.16	0.89	0.05	0.03	0.02	0.66	0.11	0.18	0.05	
	Julieta Venegas	Me voy	0.24	0.18	0.3	0.28	0.33	0.08	0.37	0.22	0.89	0.07	0.02	0.02	0.73	0.07	0.11	0.08	
	Nicki Nicole	Ojos verdes	0.26	0.17	0.31	0.27	0.35	0.1	0.43	0.13	0.93	0.02	0.03	0.02	0.69	0.06	0.21	0.05	
4	Becky G	Mayores	0.25	0.17	0.3	0.28	0.25	0.07	0.23	0.46	0.92	0.02	0.02	0.04	0.7	0.05	0.15	0.09	
	Andrés Calamaro	Cuando no estás	0.27	0.16	0.31	0.26	0.13	0.51	0.12	0.24	0.04	0.93	0.01	0.01	0.14	0.78	0.04	0.04	
	Charly García	Los dinosaurios	0.29	0.14	0.3	0.27	0.15	0.27	0.17	0.41	0.03	0.94	0.01	0.01	0.15	0.75	0.04	0.06	
	Fito Paez	Mariposa tecknicolor	0.25	0.17	0.3	0.27	0.12	0.48	0.12	0.28	0.35	0.57	0.04	0.04	0.36	0.28	0.15	0.22	
	Los redondos	Mi genio amor	0.27	0.15	0.3	0.27	0.13	0.46	0.13	0.27	0.04	0.93	0.01	0.01	0.15	0.75	0.04	0.06	
	Vicentico	Solo un momento	0.25	0.19	0.29	0.27	0.13	0.58	0.12	0.18	0.02	0.96	0.01	0.01	0.1	0.82	0.04	0.04	

Artista

Cancion

Regresion logística (18

canciones)



	2	Т	S	С	D	Т	S	С	D	Т	S	С	D	T	S	С	D
El Noba	Tamo Chelo	0.26	0.16	0.31	0.27	0.16	0.05	0.61	0.18	0.02	0.01	0.97	0.01	0.07	0.03	0.85	0.05
Perro Primo	Sanberchico	0.26	0.18	0.29	0.27	0.12	0.09	0.16	0.63	0.21	0.02	0.11	0.67	0.28	0.05	0.22	0.45
La joaqui	Butakera	0.25	0.16	0.31	0.27	0.15	0.05	0.47	0.33	0.14	0.02	0.8	0.05	0.27	0.04	0.62	0.07
L-Gante	El ultimo romántico	0.26	0.16	0.31	0.28	0.26	0.06	0.54	0.14	0.37	0.02	0.53	0.09	0.16	0.03	0.76	0.05
Alan Gomez	El baile de la egresada	0.27	0.16	0.31	0.26	0.12	0.09	0.35	0.43	0.02	0.01	0.96	0.01	0.11	0.04	0.66	0.19
WOS	Arrancármelo	0.25	0.17	0.3	0.28	0.22	0.11	0.29	0.38	0.01	0.01	0.94	0.04	0.13	0.04	0.63	0.2
Saramalac ara	Contacto Visual	0.26	0.18	0.31	0.25	0.18	0.06	0.18	0.58	0.09	0.01	0.02	0.87	0.17	0.04	0.06	0.72
Saramalac ara	Fotolove!	0.22	0.2	0.3	0.27	0.15	0.05	0.18	0.62	0.11	0.01	0.05	0.83	0.11	0.03	0.17	0.69
Milo J	Bzrp session	0.23	0.2	0.28	0.3	0.13	0.05	0.24	0.58	0.04	0.01	0.04	0.91	0.09	0.04	0.15	0.73
Duki	She don't give a fo	0.24	0.18	0.3	0.28	0.17	0.12	0.12	0.59	0.14	0.01	0.04	0.81	0.18	0.04	0.09	0.69

LR dinámico (18

canciones)

LR estático (31

canciones)

LR dinámico (31

canciones)

Promedios de probabilidades asignadas a los artistas similares

	Regresión logística (18 canciones)	LR dinámico (18 canciones)	LR estático (31 canciones)	LR dinámico (31 canciones)
Tini	0,252	0,312	0,906	0,68
Spinetta	0,162	0,46	0,866	0,084
Callejero	0,306	0,426	0,674	0,622
Dillom	0,276	0,55	0,692	0,606

Generador

Generador

Modelo de generación de letras de canciones

Datos de entrenamiento

Realizamos distintos modelos variando el porcentaje de canciones por artista en el dataset de entrenamiento.

Modelo

Fine Tuning GPT2





100%TINI

Amor eterno, tus ojos brillan en la noche

En otra vida de Moët, que no cambió Por eso me voy:

A mí me diste?

Ya la último baile contra el día

Hoy te tienes que piensa'

De nosotra' todo se lo lleva el viento

Te doy gracias porque casi le fui yo quiero volver

Me enseñaste a amar este sentimiento

No sabes cuanto, que ya no terminaré

Me conmigo y yo aquí a ti fuerte

Yo sigo estando aquí

Tu fantasma pa' bailaré haber sido

Lo intentas en miibundo

Pa duele hasta despuenza Ya 90



100% SPINETTA

Amor eterno el sol

y un guerrero no detiene jamás su marcha. Fermín se fue a la vida

No corras más

Tu tiempo es hoy

Y al fin mi duende nació conservar y cuidar con amor este jardín de gente

Eterno en el día sin Sol

Algún arbol que robé cuidará su boca saldrá

Más si tu cielo brisa

Cómo haré para ver así ya volver

Que ni los sueños living ojaron de llover

Sube, saltan por estante

Pretenda volviendo canción recirculemente idiota voz le confronto ha de la galaxia



100% CALLEJERO

Me voy al baile, atrevido Dice, nadie se sale Soy el rica y quedó re volar Y si al toque-te que, siempre con vos Con miradas divertida, le gusta jugar Olvidarlas no vas a poder Porque yo sí una cosa Ella me pide que mía anda suelta Al vez me dice celular, el mismo Ponete pillado', bien gata' Haceme llegar la chascarrarte En la esquina nosotro' dejos calle tan solo No son hijos porque sabrán detir en gramo Me encanta, ni cabida Me hago partiendo ropa: ¿tico, ustedes dama Cerrá el plan de



100% DILLOM

Amor eterno que le dejo ganar

Cerré la vida pasa rápido, puta, tic-tac (vos sás)

Somo' Rocket Power', no saques foto, aunque lo intente (Pow me)

Me sueno los moco' en el baño

Si es como si fuerte, me va a hacer cambiar de trópico (You know what I'm saying, boy?)

[Muerein]

These bitches funny se kinda horny baby te corro el make up con tu shot-out pa' Lili

Tengo quiero mi gold ringi bongicleta son medio fea, she like: I gotta lay low, compra sick Tastrillo buena, 1-3-2-1-Gains perdys

No est

Clasificando el

generador

Canciones puras generadas de cada artista

Entrada con	Regre		ogístic ones)	a (18	LF		mico (' ones)	18	L		itico (3 ones)	1	LR dinámico (31 canciones)				
	T	S	С	D	Т	S	С	D	Т	S	С	D	T	S	С	D	
100% Tni	0.16	0.27	0.25	0.32	0.15	0.55	0.17	0.13	0.02	0.96	0.01	0.01	0.08	0.83	0.04	0.04	
100% Tni	0.23	0.21	0.23	0.34	0.15	0.33	0.12	0.4	0.11	0.86	0.01	0.02	0.23	0.59	0.04	0.13	
100% Tni	0.14	0.31	0.27	0.29	0.15	0.47	0.13	0.25	0.16	0.79	0.02	0.04	0.17	0.68	0.05	0.09	
100% Tini	0.3	0.2	0.21	0.29	0.22	0.06	0.26	0.46	0.46	0.02	0.11	0.41	0.23	0.04	0.42	0.32	
100% Spinetta	0.26	0.2	0.26	0.29	0.11	0.66	0.11	0.13	0.02	0.96	0.01	0.01	0.06	0.85	0.04	0.05	
100% Spinetta	0.18	0.2	0.22	0.4	0.11	0.67	0.1	0.13	0.02	0.92	0.01	0.01	0.06	0.84	0.04	0.05	
100% Spinetta	0.13	0.29	0.28	0.3	0.1	0.68	0.1	0.12	0.02	0.96	0.01	0.01	0.06	0.86	0.04	0.04	
100% Callejero	0.15	0.27	0.28	0.33	0.11	0.6	0.15	0.14	0.02	0.95	0.01	0.01	0.14	0.7	0.09	0.07	
100% Callejero	0.15	0.29	0.27	0.29	0.12	0.61	0.14	0.13	0.02	0.96	0.01	0.01	0.08	0.83	0.04	0.04	
100% Callejero	0.15	0.27	0.27	0.31	0.11	0.65	0.12	0.12	0.02	0.96	0.01	0.01	0.09	0.81	0.05	0.05	
100% Callejero	0.19	0.26	0.26	0.28	0.14	0.55	0.17	0.14	0.02	0.95	0.01	0.01	0.28	0.49	0.13	0.1	
100% Dillom	0.17	0.22	0.2	0.41	0.12	0.51	0.12	0.26	0.17	0.24	0.04	0.55	0.16	0.36	0.09	0.4	
100% Dillom	0.33	0.18	0.21	0.28	0.11	0.07	0.08	0.74	0.02	0.01	0.01	0.96	0.08	0.03	0.05	0.83	
100% Dillom	0.27	0.21	0.21	0.31	0.11	0.61	0.11	0.18	0.04	0.93	0.01	0.02	0.1	0.75	0.05	0.1	
100% Dillom	0.27	0.21	0.21	0.31	0.14	0.31	0.13	0.42	0.12	0.07	0.03	0.78	0.16	0.14	0.08	0.62	

Ejemplo de canción mal clasificada

	Regr		logística iones)	a (18	LF	dinár canci			2.71	R está canci	200		LR dinámico (31 canciones)					
	T	S	С	D	Т	S	С	D	Т	S	С	D	T	S	С	D		
100% Callejero	0.15	0.27	0.28	0.33	0.11	0.6	0.15	0.14	0.02	0.95	0.01	0.01	0.14	0.7	0.09	0.07		
	Amor piola porqui casas Cumbii turra mi ca	es u e yo prof a 4:2 ' qué	n roc le' Y funda 0 pa' onda	si se Porque los 1	Me had e atro e 9mm negro da nu	ce de evido usa ', to estar	y tal	vo a ambié me t 'tán probl	tu cen es celo: celo: cena l	asa d tá pe marra sa'? Es qu	con verdon ante ¿cuá le se	os no a La Así o algo	o te chis corta uiene	sepa: pa en , wa en? To	res n mi cha-w oma L	ach		

Canciones puras concatenadas

Entrada con	Regre	esion l canci	_	a (18	LF	R dinái canci	mico (' ones)	18	L	R está canci		1	LR dinámico (31 canciones)				
	Т	S	С	D	T	S	С	D	Т	S	С	D	Т	S	С	D	
100% Tini (anteriores canciones concatenadas)	0.33	0.16	0.3	0.21	0.19	0.08	0.15	0.58	0.91	0.02	0.02	0.06	0.6	0.05	0.08	0.27	
100% Spinetta (anteriores canciones concatenadas)	0.35	0.18	0.28	0.18	0.13	0.46	0.13	0.29	0.03	0.94	0.01	0.01	0.11	0.8	0.04	0.05	
100% Callejero (anteriores canciones concatenadas)	0.18	0.25	0.24	0.33	0.18	0.12	0.53	0.16	0.08	0.01	0.8	0.11	0.1	0.03	0.79	0.08	
100% Dillom (anteriores canciones concatenadas)	0.31	0.14	0.28	0.26	0.11	0.07	0.09	0.73	0.02	0.01	0.01	0.96	0.08	0.04	0.05	0.83	

Canciones generadas con algunas combinaciones de artistas

Entrada con	Regresion logística (18 canciones)				LR dinámico (18 canciones)				LR estático (31 canciones)				LR dinámico (31 canciones)			
	T	S	С	D	T	S	С	D	T	S	С	D	T	S	С	D
50% Tini, 50% Callejero	0.16	0.25	0.3	0.29	0.25	0.06	0.5	0.19	0.93	0.02	0.03	0.02	0.69	0.07	0.18	0.06
50% Spinetta, 50% Dillom	0.19	0.23	0.29	0.28	0.15	0.09	0.09	0.68	0.05	0.01	0.01	0.93	0.1	0.04	0.05	0.81
50% Spinetta, 50% Dillom	0.16	0.2	0.33	0.31	0.09	0.05	0.09	0.76	0.02	0.01	0.02	0.95	0.08	0.03	0.06	0.83
50% Spinetta, 50% Callejero	0.18	0.24	0.29	0.29	0.15	0.1	0.21	0.53	0.54	0.02	0.07	0.37	0.23	0.05	0.27	0.45
50% Spinetta, 50% Callejero	0.17	0.22	0.31	0.31	0.14	0.25	0.2	0.42	0.72	0.15	0.12	0.04	0.38	0.17	0.26	0.18
70% Spinetta, 30% Callejero	0.21	0.22	0.28	0.28	0.15	0.12	0.52	0.21	0.01	0.01	0.95	0.03	0.12	0.03	0.77	0.07
70% Spinetta, 30% Callejero	0.19	0.23	0.29	0.29	0.18	0.11	0.52	0.19	0.26	0.02	0.62	0.1	0.16	0.05	0.58	0.22

Conclusiones

Clasificadores:

- El modelo con regresión logística tuvo la peor performance, como era de esperar.
- El mejor clasificador fue el DistilBert finetuned con learning rate dinámico.
- La longitud del input a clasificar afecta notablemente a la clasificación.

Generador:

- Al generar canciones largas nuestro modelo alucinaba.
- Canciones generadas con combinaciones de artistas no son fáciles de clasificar por nuestros modelos. Aunque al menos se reconoce alguno de los artistas.
- La generación de letras entrenando con 1 solo artista fue bien clasificada.

Fin

