



Instituto Politécnico Nacional

ESCOM

PLN

Islas Osorio Enrique

7CM3

Practice IV - Text classification

Introducción.

En esta práctica para clasificar texto primero se carga un corpus de texto en este caso fetch_20newsgroups, luego se divide en conjuntos de entrenamiento y prueba. El texto se normaliza para eliminar el ruido, y luego se crea una representación del texto. Finalmente, se utiliza un método de aprendizaje automático para entrenar un modelo y predecir las instancias de prueba.

En la practica vamos a normalizar los textos con:

Tokenizacion: Es el proceso de dividir un texto en unidades significativas, llamadas tokens. Los tokens pueden ser palabras, números, símbolos o cualquier otra unidad de texto que tenga un significado específico para el contexto en el que se utiliza.

Limpieza de texto: Es el proceso de eliminar del texto elementos no deseados, como errores tipográficos, caracteres especiales, símbolos, stop words, etc. La limpieza de texto es importante para mejorar la calidad de los datos y la precisión de las tareas de procesamiento del lenguaje natural (NLP).

Stop words: Son palabras que aparecen con mucha frecuencia en un texto, pero que no tienen mucho significado para el contexto en el que se utilizan. Ejemplos de stop words en español son: "el", "la", "los", "las", "de", "a", "para", "en", "y", "que", etc. Las stop words suelen eliminarse del texto antes de realizar tareas de NLP, ya que pueden interferir con el rendimiento de los modelos.

Lematización: Es el proceso de reducir una palabra a su forma de base, o lexema. El lexema es la forma más básica de una palabra, sin sus afijos derivativos o flexivos. La lematización es importante para mejorar la precisión de las tareas de NLP, ya que permite agrupar las palabras que tienen el mismo significado, aunque estén flexionadas de forma diferente.

En la practica se hicieron pruebas sin normalizar, tokenizacion + stopwords, tokenizacion + lematización, tokenizacion + stopwords + lematización y , tokenizacion + stopwords + lematización + cleantext

También haremos uso de diferentes representaciones de texto.

Binarización: Representación de texto en la que cada palabra se representa como un número binario que indica si la palabra aparece en el texto o no.

Frecuencia: Representación de texto en la que cada palabra se representa como un número entero que indica la frecuencia con la que la palabra aparece en el texto.

TF-IDF: Representación de texto que combina la frecuencia y la importancia de las palabras.

Como vimos en la practica anterior, TF-IDF es el que mejor resultado dio

Finalmente, varios algoritmos de Machine Learning.

Logistic regression es un algoritmo de aprendizaje supervisado que se utiliza para problemas de clasificación binaria. Es un modelo lineal que predice la probabilidad de que una muestra pertenezca a una clase determinada.

Multinomial Naive Bayes es un algoritmo de aprendizaje supervisado que se utiliza para problemas de clasificación multiclase. Es un modelo probabilístico que asume que las variables predictoras son independientes entre sí.

K-nearest neighbors (KNN) es un algoritmo de aprendizaje no supervisado que se utiliza para problemas de clasificación, regresión y agrupamiento. KNN funciona comparando una nueva muestra con las muestras más cercanas en el conjunto de entrenamiento.

Random forest es un algoritmo de aprendizaje supervisado que combina múltiples árboles de decisión para mejorar la precisión. Random forest funciona entrenando un conjunto de árboles de decisión en subconjuntos aleatorios del conjunto de entrenamiento.

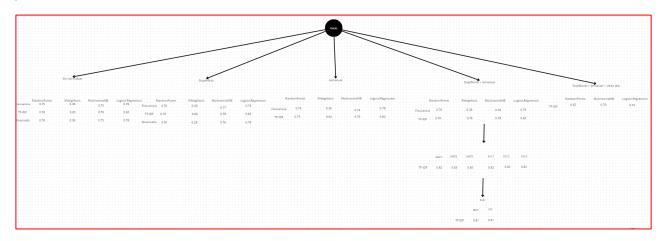
Multilayer perceptron (MLP) es un algoritmo de aprendizaje supervisado que se utiliza para problemas de clasificación y regresión. MLP es un tipo de red neuronal artificial que consta de una o más capas ocultas de neuronas.

RESULTADOS

Este es mi intento de árbol como el que vimos en clase, primero probe sin normalizar y tokenizacion + stopwords con los 3 tipos de representaciones, como el binario era el peor, en los siguientes no lo tome en cuenta; lo siguiente que probe fue tokenizacion + lematizar y tokenizacion + stopwords + lematizar como KNN es el algoritmo de ML que peor resultados daba no lo tome en cuenta para probar con una normalización completa tokenizacion + stopwords + lematizar + clean text, no me dio buen resultado por lo que me quede con tokenizacion + stopwords + lematizar que fue lo que mejor resultado me dio.

Con tokenizacion + stopwords + lematizar probe los algoritmos de ML que más se tardaba que eran MLP y SVC estos los probe con diferentes parámetros y el que mejor resultado dio fue con MLP.

Finalmente use SVD con tokenizacion + stopwords + lematizar, TFIDF y MLP,SVC con los mejores parámetros



Sin normalizar tokenizar + StopWords RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression Frecuencia 0.75 0.36 0.75 0.78 Frecuencia 0.76 0.39 0.77 0.79 TF-IDF 0.76 0.65 0.76 0.82 TE-IDF 0.76 0.68 0.78 0.82																											_	_	_																								_	_				
RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression Frecuencia 0.75 0.36 0.75 0.78 Frecuencia 0.76 0.39 0.77 0.79 TE-IDE 0.76 0.65 0.76 0.82																									_	_																									ند	_						
RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression Frecuencia 0.75 0.36 0.75 0.78 Frecuencia 0.76 0.39 0.77 0.79 TE-IDE 0.76 0.65 0.76 0.82																					_	_																											۷	_								
RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression Frecuencia 0.75 0.36 0.75 0.78 Frecuencia 0.76 0.39 0.77 0.79 TE-IDE 0.76 0.65 0.76 0.82																	_	_																													خر	_										
RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression Frecuencia 0.75 0.36 0.75 0.78 Frecuencia 0.76 0.39 0.77 0.79 TE-IDE 0.76 0.65 0.76 0.82											٠.		_																															٠.	_													
RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression Frecuencia 0.75 0.36 0.75 0.78 Frecuencia 0.76 0.39 0.77 0.79 TE-IDE 0.76 0.65 0.76 0.82								1	نے	_																																۰	_															
RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression Frecuencia 0.75 0.36 0.75 0.78 Frecuencia 0.76 0.39 0.77 0.79 TE-IDE 0.76 0.65 0.76 0.82						"Sit	n no	orn	nal	iza	r																												٠,	tok	on	2																
RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression RandomForest KNeighbors MultinomialNB LogisticRegression Frecuencia 0.75 0.36 0.75 0.78 Frecuencia 0.76 0.39 0.77 0.79 TEUDE 0.76 0.65 0.76 0.82																																							. (LUN	en	IZa	100															
Frecuencia 0.75 0.36 0.75 0.78 Frecuencia 0.76 0.39 0.77 0.79																																								Sto	p۷	Voi	ds															
Frecuencia 0.75 0.36 0.75 0.78 Frecuencia 0.76 0.39 0.77 0.79																																																										
Frecuencia 0.75 0.36 0.75 0.78 Frecuencia 0.76 0.39 0.77 0.79 TE-IDE 0.76 0.65 0.76 0.82																																																										
Frecuencia 0.75 0.36 0.75 0.78 Frecuencia 0.76 0.39 0.77 0.79 TE-IDE 0.76 0.65 0.76 0.82																																																										
Frecuencia 0.75 0.36 0.75 0.78 Frecuencia 0.76 0.39 0.77 0.79																																																										
Frecuencia 0.75 0.36 0.75 0.78 Frecuencia 0.76 0.39 0.77 0.79																																																										
0.75 Frecuencia 0.76 0.39 0.77 0.79		Ran	domF	ores	t .	ķ	(Ne	igh	ıbo	rs		. N	/ult	inc	mi	ialN	iB.		į	og	isti	cRe	egr	ess	ion				R	and	lor	nĒ	ore	st		K	Νe	eig	ήb	oor	s		M	ult	ing	om	ial	ΙŅΕ	3		Ĺ	og	ist	iςR	egi	res	sic	ρņ
TF-IDF 0.76 0.65 0.76 0.82 TF-IDF 0.76 0.60 0.79 0.00	Frecuencia	Ran	domF 0.75	ores	it .	K		igh 0.3	ibo	rs		Ņ	1ült	inc	omi	ialN	IB.					cRe		ess	ion				R	and	dor	nF	ore	st		K	Νe	eig	hb	oor	S		M	ult	ing	om	ial	INE	3.		L	og	ist	icR	egi	res	sic	oņ.
TF-IDF 0.76 0.65 0.76 0.82 TF-IDF 0.76 0.69 0.79	Frecuencia	Ran	domF 0.75	ores	it .	K		igh 0.3	ibo 6	rs		N	1ult	inc	omi 0.7	ialN 75	IB.					cRe		ess	ion	Fre	ecue	enc	R ia	and	dor 0.7	nF	ore	st		K	Ne O	eig	ghb 9	oor	s		M	ult	inc	om	nial 7	INE	3.		L	.og	ist 0.7	icR 79	egi	res	sic	oņ
		Ran	domF 0.75	ores	it.	K	. (rs		. N	1ult	inc	omi 0.7	/5	IB.				0			ess	ion	Fre	cue	enc	R ia	and	dor 0.7	nF	ore	st		K	Ne O	eig).3	ghb 9	oor	S		M	lult	ting	om	nial 7	INE	3.		L	.og	ist 0.7	icR 79	egi	res	sic	on
11-151 0.70 0.00 0.70 0.02		Ran	domF 0.75 0.76	ores	st .	. k	. (rs		. N	1ult	inc	omi 0.7 0.7	/5	IB.				0			ess	ion	Fre	ecue	end	R ia	and (dor).7	mF	ore	st		K	0).3	ghb 9	oor	S		M	lult	ting 0	om 0.7	nial 7	INE	B.		Ĺ	.og	ist 0.7	icR 79	egi	res	sic	on
Binarizado 0.76 0.36 0.75 0.78		Ran	domF 0.75 0.76	ores	st .	. K	. (rs		. N	1ult	inc	0.7 0.7	/5	IB.				0			ess	ion	Fre	ecue	enc DF	R	and (dor).7 .76	mF	ore	est		K	0).3	ghb 9 8	oor	S		M	lult	cinc C	om 0.73	nial 7 8	INE	8.			.og	ist 0.7 0.8	icR 79 32	egi	res	sic	on
Binarizado 0.76 0.38 0.75 0.79 Binarizado 0.76 0.28 0.76 0.79		Ran	0.75 0.76	ores	st .	. k	. (ors		. N	1ult	inc	0.7 0.7	/5	IΒ				0			ess	ion	Fre	ecue	enc DF	R	and (dor).7 .76	mF	ore	est		K	0).3	shb 9 8	oor	S		M	lult	cino C	om 0.73	nial 7 8	IŅE	3.			.og	ist 0.7 0.8	icR 79 32	egi	res	sic	on
		Ran	domF 0.75 0.76 0.76	ores	st	. K	. (rs		. N	1ult	inc	0.7 0.7 0.7	/5	IΒ				0			ess	ion	Fre 1 Bir	ecue FF-I nari	enc DF	R ia	0	dor 0.7 .76	6	ore	est		K	0).3	9 8 8	oor	S		M	lult	c C	om 0.73 0.78	nial 7 8	INE	3.			.og	0.7 0.8	icR 79 32 79	egi	res	sic	on

Г	-			-																																													_	_		-																-	_				٦
١.																																																			_																						٧
ŀ																			٠.	l.																																	\																				
ŀ															+.	معأ		za		•																																			_	٠																	
1															LO	ike	911	Zd.	1 7		en	IId	LIZ	dI.																											tok	ceir	iża	ř+	St	οĎ	Ŵc	ird	s +	· le	ma	atiz	ar										
Ŀ																																																								- Ç																	
г																																																																									
١.																																																																									
п																																																																									- 1
Г						D n	no	101	n E	or	00			L.V.	اما	iak	h	ore				Μŧ	dei	no	m	الدا	NID		1	og	ict	c.		Tro		i																																					1
П						Na		101	ш	OI.	C3			IXIY	ve.	5		Ols	•			IVIC	arci	110		lall	N.D.		-	ч Б	130	i Cir	ve g	51.6	:33		1							Ra	and	dor	mF	or	est			K	Nei	gh	bo	rs		. 1	Иu	ltír	ior	nia	alN	В	Üι	LOS	gist	icR	leg	res	ssic	on	
П																																																																					Ĭ				ı
١.									0																							_	_	0.																																							J
L	,Fr,	eç	uė	ng	cia	1			U.	/6						٠,	Į.:	36								0.7	74					U	.78	8						e.	200		nci	~		.0.	76						. ().3	3 .						- (.7	6				. (.79	Э.				
L																																								.0	ec	ue	HC	a																													
ŀ		TE	ır	٦.					0.7	75						- (9.6	56								0:7	76					0	.8:	2-																			٠,								٠,	-					. ,	di					
ш	_	15	-11	7										_							_		_			-:-		 _	_			ĭ		-							TE	-IF)E			Ų.	(6.						. ()./	٥.				_		_(J.	ğ,	_			. (.82	۷.		_		_

_					_	
-		-	-			
-			-	-		
-			-	-		tokenizar + StopWords + lematizar + clean text
-						tokeriizar + Stopwords + iematizar + clean text
-		-	-	-	-	
-		-	-	-	-	
-			-			
-		-	-			RandomForest MultinomialNB LogisticRegression
-			-	-		
	Ė	in	٦Ē			0.65 0.70 0.74
-	L.F.	-IL	JF			
-			-			
-	-		-			

	tokenizar + StopW	ords + lematizar	
RandomForest	KNeighbors	MultinomialNB	LogisticRegression
Kalidonirotest	i/i/icigi i/i/i/i .	. Martinorniana	Logistickegression
Frecuencia 0.76	0.38	0.76	0.79
TF-IDF 0.76	0.76	0.78	0.82
TF-IDF			9.92
		♥	
MLP1 M	LP2 MLP3	SVC1 SCC2	SVC3
TF-IDF 0.82 0	0.85	0.82 0.82	0.82
		•	
	S	VD	
		515	
	MLP .	SVC	
	TF-IDF 0.81	0.81	

Conclusión

Al realizar varias combinaciones, la mejor combinación fue tokenización + stopwords + lematizar, representación TF-IDF y MLP con estos parámetros

```
clf = MLPClassifier(
   hidden_layer_sizes=(100,),
   activation="relu",
   solver="adam",
   alpha=0.0001,
   learning_rate="constant",
   max_iter=200,
   random_state=42,
   early_stopping=True,
   verbose=True
```

Nos dio un valor de 0.85, que fue el más alto. Como vimos en la práctica anterior, TF-IDF es una muy buena representación de texto, ya que le da valor a las palabras más importantes. Solo lematizar el texto no daba una gran mejora en comparación con solo quitar stopwords, pero al combinarlos dio un muy buen resultado, ya que se elimina el ruido. Cuando lo junté con cleantext, dio un peor resultado. Esto pudo ser porque tal vez quité cosas que eran importantes y no lo sabía. Finalmente, el algoritmo de MLP fue el que mejor resultado dio, porque es un buen algoritmo de aprendizaje automático.

Estas son las capturas de los resultados para que no se me perdieran

*****	*****	****Logistic	Regressi	on*******	*****
_	0	0.40.453			
		precision	recall	f1-score	support
	0	0.80	0.74	0.77	319
	1	0.69	0.79	0.74	389
	2	0.75	0.73	0.74	394
	3	0.72	0.72	0.72	392
	4	0.81	0.83	0.82	385
	5	0.83	0.74	0.78	395
	6	0.76	0.90	0.82	390
	7	0.90	0.89	0.90	396
	8	0.95	0.95	0.95	398
	9	0.88	0.92	0.90	397
	10	0.94	0.95	0.95	399
	11	0.94	0.88	0.91	396
	12	0.76	0.80	0.78	393
	13	0.89	0.83	0.85	396
	14	0.91	0.92	0.91	394
	15	0.81	0.94	0.87	398
	16	0.72	0.88	0.79	364
	17	0.96	0.87	0.92	376
	18	0.76	0.59	0.66	310
	19	0.81	0.49	0.61	251
accu	ıracy			0.83	7532
macro	avg	0.83	0.82	0.82	7532
weighted	lavg	0.83	0.83	0.83	7532

Este primero fue sin normalizar ni nada, se uso representación de texto TF-IDF y Logistic regression Igual sin nada con TF-IDF

******	****Multino	mialNB****	*****	**
[7110	0 0 451			
	precision	recall	f1-score	support
0	0.80	0.52	0.63	319
1	0.81	0.65	0.72	389
2	0.82	0.65	0.73	394
3	0.67	0.78	0.72	392
4	0.86	0.77	0.81	385
5	0.89	0.75	0.82	395
6	0.93	0.69	0.80	390
7	0.85	0.92	0.88	396
8	0.94	0.93	0.93	398
9	0.92	0.90	0.91	397
10	0.89	0.97	0.93	399
11	0.59	0.97	0.74	396
12	0.84	0.60	0.70	393
13	0.92	0.74	0.82	396
14	0.84	0.89	0.87	394
15	0.44	0.98	0.61	398
16	0.64	0.94	0.76	364
17	0.93	0.91	0.92	376
18	0.96	0.42	0.58	310
19	0.97	0.14	0.24	251
accuracy			0.77	7532
macro avg	0.83	0.76	0.76	7532
weighted avg	0.82	0.77	0.77	7532

*****	****KNeighb	orsClassif	ier*****	*****
[12 11 0	_			
-	precision	recall	f1-score	support
0	0.43	0.76	0.55	319
1	0.50	0.61	0.55	389
2	0.56	0.57	0.57	394
3	0.53	0.58	0.56	392
4	0.59	0.56	0.57	385
5	0.69	0.60	0.64	395
6	0.58	0.45	0.51	390
7	0.75	0.69	0.72	396
8	0.84	0.81	0.82	398
9	0.77	0.72	0.74	397
10	0.85	0.84	0.84	399
11	0.76	0.84	0.80	396
12	0.70	0.50	0.58	393
13	0.82	0.49	0.62	396
14	0.79	0.76	0.78	394
15	0.75	0.76	0.76	398
16	0.70	0.73	0.72	364
17	0.62	0.76	0.69	376
18	0.55	0.61	0.58	310
19	0.56	0.49	0.52	251
accuracy			0.66	7532
macro avg	0.67	0.66	0.65	7532
weighted avg	0.67	0.66	0.66	7532

*****	****SVC****	*****	**	
	precision	recall	f1-score	support
0	0.83	0.71	0.76	319
1	0.62	0.82	0.71	389
2	0.80	0.70	0.75	394
3	0.73	0.78	0.76	392
4	0.82	0.83	0.82	385
5	0.83	0.73	0.77	395
6	0.73	0.91	0.81	390
7	0.90	0.87	0.89	396
8	0.96	0.93	0.95	398
9	0.88	0.91	0.90	397
10	0.97	0.91	0.94	399
11	0.96	0.85	0.90	396
12	0.65	0.85	0.74	393
13	0.88	0.78	0.82	396
14	0.93	0.88	0.90	394
15	0.79	0.92	0.85	398
16	0.75	0.88	0.81	364
17	0.97	0.81	0.88	376
18	0.75	0.59	0.66	310
19	0.79	0.55	0.65	251
accuracy			0.82	7532
macro avg	0.83	0.81	0.81	7532
weighted avg	0.83	0.82	0.82	7532

Frecuencia

*********	- *****Logistic	Regressi	on*******	******
	precision		f1-score	support
0	0.72	0.73	0.72	319
1	0.68	0.74	0.71	389
2	0.72	0.66	0.69	394
3	0.68	0.67	0.68	392
4	0.74	0.81	0.77	385
.5	0.81	0.71	0.76	395
6	0.81	0.88	0.85	390
7	0.83	0.84	0.84	396
8	0.90	0.92	0.91	398
9	0.85	0.88	0.87	397
10	0.91	0.93	0.92	399
11	0.90	0.87	0.88	396
12	0.68	0.73	0.71	393
13	0.85	0.71	0.77	396
14	0.89	0.89	0.89	394
15	0.82	0.94	0.87	398
16	0.68	0.85	0.76	364
17	0.94	0.74	0.83	376
18	0.69	0.55	0.61	310
19	0.63	0.60	0.61	251
accuracy			0.79	7532
macro avg	0.79	0.78	0.78	7532
weighted avg		0.79	0.79	7532

********	****Multinom	ialNB****	*****	k*
	precision		f1-score	support
0	0.79	0.77	0.78	319
1	0.67	0.74	0.70	389
2	0.20	0.00	0.01	394
3	0.56	0.77	0.65	392
4	0.84	0.75	0.79	385
5	0.65	0.84	0.73	395
6	0.93	0.65	0.77	390
7	0.87	0.91	0.89	396
8	0.96	0.92	0.94	398
9	0.96	0.87	0.91	397
10	0.93	0.96	0.95	399
11	0.67	0.95	0.78	396
12	0.79	0.66	0.72	393
13	0.87	0.82	0.85	396
14	0.83	0.89	0.86	394
15	0.70	0.96	0.81	398
16	0.69	0.91	0.79	364
17	0.85	0.94	0.89	376
18	0.58	0.63	0.60	310
19	0.89	0.33	0.49	251
accuracy			0.77	7532
macro avg	0.76	0.76	0.75	7532
weighted avg	0.76	0.77	0.75	7532

*********	*****KNeighbo	rsClassif	ier******	*****
	precision	recall	f1-score	support
0	0.31	0.49	0.38	319
1	0.14	0.47	0.22	389
2	0.26	0.33	0.29	394
3	0.38	0.27	0.32	392
4	0.22	0.31	0.25	385
5	0.44	0.18	0.26	395
6	0.58	0.38	0.46	390
7	0.26	0.29	0.27	396
8	0.68	0.44	0.54	398
9	0.39	0.30	0.34	397
10	0.43	0.44	0.43	399
11	0.52	0.52	0.52	396
12	0.43	0.12	0.19	393
13	0.40	0.18	0.24	396
14	0.78	0.31	0.44	394
15	0.30	0.57	0.40	398
16	0.52	0.36	0.43	364
17	0.47	0.56	0.51	376
18	0.49	0.28	0.36	310
19	0.41	0.22	0.28	251
accuracy			0.35	7532
macro avg	0.42	0.35	0.36	7532
weighted avg	0.42	0.35	0.36	7532

	precision	recall	f1-score	support
0	0.72	0.63	0.67	319
1	0.54	0.74	0.63	389
2	0.67	0.75	0.70	394
3	0.67	0.67	0.67	392
4	0.71	0.78	0.74	385
5	0.79	0.67	0.73	395
6	0.75	0.93	0.83	390
7	0.84	0.80	0.82	396
8	0.92	0.91	0.91	398
9	0.82	0.89	0.85	397
10	0.89	0.92	0.90	399
11	0.89	0.91	0.90	396
12	0.66	0.51	0.57	393
13	0.87	0.65	0.75	396
14	0.83	0.88	0.86	394
15	0.69	0.94	0.80	398
16	0.66	0.88	0.75	364
17	0.93	0.80	0.86	376
18	0.90	0.47	0.61	310
19	0.78	0.29	0.42	251
accuracy			0.76	7532
macro avg	0.78	0.75	0.75	7532
weighted avg	0.78	0.76	0.76	7532

BINARIO

********	****Logistic	Regressi	on******	******
	precision	recall	f1-score	support
0	0.72	0.73	0.72	319
1	0.68	0.74	0.71	389
2	0.72	0.66	0.69	394
3	0.68	0.67	0.68	392
4	0.74	0.81	0.77	385
5	0.81	0.71	0.76	395
6	0.81	0.88	0.85	390
7	0.83	0.84	0.84	396
8	0.90	0.92	0.91	398
9	0.85	0.88	0.87	397
10	0.91	0.93	0.92	399
11	0.90	0.87	0.88	396
12	0.68	0.73	0.71	393
13	0.85	0.71	0.77	396
14	0.89	0.89	0.89	394
15	0.82	0.94	0.87	398
16	0.68	0.85	0.76	364
17	0.94	0.74	0.83	376
18	0.69	0.55	0.61	310
19	0.63	0.60	0.61	251
accuracy			0.79	7532
macro avg	0.79	0.78	0.78	7532
weighted avg	0.79	0.79	0.79	7532

*******	*****Multinom	ialNB****	*******	kok
	precision	recall	f1-score	support
0	0.79	0.77	0.78	319
1	0.67	0.74	0.70	389
2	0.20	0.00	0.01	394
3	0.56	0.77	0.65	392
4	0.84	0.75	0.79	385
5	0.65	0.84	0.73	395
6	0.93	0.65	0.77	390
7	0.87	0.91	0.89	396
8	0.96	0.92	0.94	398
9	0.96	0.87	0.91	397
10	0.93	0.96	0.95	399
11	0.67	0.95	0.78	396
12	0.79	0.66	0.72	393
13	0.87	0.82	0.85	396
14	0.83	0.89	0.86	394
15	0.70	0.96	0.81	398
16	0.69	0.91	0.79	364
17	0.85	0.94	0.89	376
18	0.58	0.63	0.60	310
19	0.89	0.33	0.49	251
accuracy			0.77	7532
macro avg	0.76	0.76	0.75	7532
weighted avg	0.76	0.77	0.75	7532

	precision	recall	f1-score	support
	precision	1 CCGII	11-30016	заррог с
0	0.31	0.49	0.38	319
1	0.14	0.47	0.22	389
2	0.26	0.33	0.29	394
3	0.38	0.27	0.32	392
4	0.22	0.31	0.25	385
5	0.44	0.18	0.26	395
6	0.58	0.38	0.46	390
7	0.26	0.29	0.27	396
8	0.68	0.44	0.54	398
9	0.39	0.30	0.34	397
10	0.43	0.44	0.43	399
11	0.52	0.52	0.52	396
12	0.43	0.12	0.19	393
13	0.40	0.18	0.24	396
14	0.78	0.31	0.44	394
15	0.30	0.57	0.40	398
16	0.52	0.36	0.43	364
17	0.47	0.56	0.51	376
18	0.49	0.28	0.36	310
19	0.41	0.22	0.28	251
accuracy			0.35	7532
macro avg	0.42	0.35	0.36	7532
weighted avg	0.42	0.35	0.36	7532

*******	*****RandomFo	restClass	ifier****	*******
	precision		f1-score	support
0	0.69	0.65	0.67	319
1	0.57	0.69	0.62	389
2	0.67	0.76	0.71	394
3	0.66	0.66	0.66	392
4	0.75	0.78	0.76	385
5	0.79	0.70	0.74	395
6	0.74	0.92	0.82	390
7	0.82	0.81	0.82	396
8	0.91	0.91	0.91	398
9	0.79	0.93	0.86	397
10	0.91	0.90	0.90	399
11	0.86	0.91	0.89	396
12	0.68	0.53	0.60	393
13	0.84	0.69	0.76	396
14	0.84	0.88	0.86	394
15	0.72	0.92	0.81	398
16	0.68	0.87	0.76	364
17	0.95	0.80	0.87	376
18	0.86	0.48	0.61	310
19	0.84	0.37	0.51	251
accuracy			0.77	7532
macro avg	0.78	0.76	0.76	7532
weighted avg	0.78	0.77	0.76	7532

Sin stopwords y TFIDF

*******	****Logistic	Regressi	on******	*****
	precision	recall	f1-score	support
0	0.79	0.74	0.77	319
1	0.69	0.79	0.74	389
2	0.75	0.74	0.75	394
3	0.72	0.73	0.72	392
4	0.81	0.83	0.82	385
5	0.84	0.74	0.78	395
6	0.75	0.89	0.82	390
7	0.91	0.89	0.90	396
8	0.95	0.95	0.95	398
9	0.89	0.93	0.91	397
10	0.95	0.95	0.95	399
11	0.94	0.88	0.90	396
12	0.75	0.80	0.77	393
13	0.89	0.83	0.86	396
14	0.90	0.92	0.91	394
15	0.81	0.94	0.87	398
16	0.72	0.88	0.79	364
17	0.96	0.87	0.91	376
18	0.77	0.59	0.67	310
19	0.81	0.50	0.62	251
accuracy			0.83	7532
macro avg	0.83	0.82	0.82	7532
weighted avg	0.83	0.83	0.83	7532

******	*****Multino	mialNB****	*****	**
	precision	recall	f1-score	support
0	0.80	0.52	0.63	319
1	0.81	0.65	0.72	389
2	0.82	0.65	0.72	394
3	0.67	0.78	0.72	392
4	0.86	0.78	0.82	385
5	0.90	0.76	0.82	395
6	0.93	0.70	0.80	390
7	0.85	0.92	0.88	396
8	0.93	0.93	0.93	398
9	0.93	0.91	0.92	397
10	0.89	0.97	0.93	399
11	0.60	0.97	0.74	396
12	0.84	0.60	0.70	393
13	0.92	0.74	0.82	396
14	0.85	0.90	0.87	394
15	0.44	0.98	0.61	398
16	0.65	0.93	0.76	364
17	0.93	0.91	0.92	376
18	0.96	0.42	0.58	310
19	0.97	0.14	0.24	251
accuracy			0.78	7532
macro avg	0.83	0.76	0.76	7532
weighted avg	0.82	0.78	0.77	7532

******	*****KNeighb	orsClassif	ier*****	******
	precision	recall	f1-score	support
0	0.42	0.76	0.54	319
1	0.52	0.62	0.57	389
2	0.56	0.56	0.56	394
3	0.54	0.59	0.56	392
4	0.59	0.56	0.57	385
5	0.69	0.59	0.64	395
6	0.58	0.46	0.51	390
7	0.77	0.69	0.73	396
8	0.84	0.81	0.82	398
9	0.77	0.72	0.75	397
10	0.84	0.84	0.84	399
11	0.76	0.84	0.80	396
12	0.69	0.49	0.57	393
13	0.82	0.49	0.62	396
14	0.79	0.77	0.78	394
15	0.75	0.75	0.75	398
16	0.70	0.73	0.71	364
17	0.63	0.76	0.69	376
18	0.54	0.61	0.58	310
19	0.55	0.49	0.51	251
accuracy			0.66	7532
macro avg	0.67	0.66	0.66	7532
weighted avg	0.67	0.66	0.66	7532

******	****RandomFo	orestClass	ifier****	*****
	precision		f1-score	support
0	0.71	0.64	0.67	319
1	0.58	0.69	0.63	389
2	0.65	0.76	0.70	394
3	0.65	0.64	0.64	392
4	0.71	0.73	0.72	385
5	0.74	0.69	0.71	395
6	0.74	0.92	0.82	390
7	0.82	0.80	0.81	396
8	0.89	0.89	0.89	398
9	0.81	0.90	0.85	397
10	0.89	0.93	0.91	399
11	0.88	0.92	0.90	396
12	0.64	0.48	0.55	393
13	0.85	0.68	0.75	396
14	0.84	0.89	0.86	394
15	0.70	0.91	0.79	398
16	0.67	0.86	0.75	364
17	0.95	0.80	0.86	376
18	0.86	0.48	0.61	310
19	0.78	0.33	0.46	251
accuracy			0.76	7532
macro avg	0.77	0.75	0.75	7532
weighted avg	0.77	0.76	0.75	7532

Stopwrodsenglish and TFIDF

******	****Logistic	Regressi	on*******	******
	precision	recall	f1-score	support
	2.22		0.75	240
0	0.80	0.73	0.76	319
1	0.69	0.79	0.74	389
2	0.76	0.75	0.76	394
3	0.70	0.73	0.71	392
4	0.81	0.83	0.82	385
5	0.82	0.75	0.78	395
6	0.78	0.88	0.83	390
7	0.91	0.89	0.90	396
8	0.95	0.95	0.95	398
9	0.89	0.93	0.91	397
10	0.94	0.96	0.95	399
11	0.95	0.90	0.92	396
12	0.75	0.79	0.77	393
13	0.89	0.84	0.86	396
14	0.90	0.91	0.90	394
15	0.80	0.93	0.86	398
16	0.73	0.90	0.81	364
17	0.97	0.88	0.92	376
18	0.79	0.59	0.68	310
19	0.78	0.49	0.60	251
accuracy			0.83	7532
macro avg	0.83	0.82	0.82	7532
weighted avg	0.83	0.83	0.83	7532

**************MultinomialNB*********				
	precision		f1-score	
	precision	· ccuii	11 30010	Juppor C
0	0.81	0.63	0.71	319
1	0.79	0.69	0.74	389
2	0.80	0.69	0.74	394
3	0.66	0.80	0.73	392
4	0.86	0.81	0.83	385
5	0.88	0.76	0.82	395
6	0.92	0.75	0.83	390
7	0.87	0.93	0.90	396
8	0.94	0.95	0.95	398
9	0.92	0.93	0.92	397
10	0.89	0.97	0.93	399
11	0.67	0.97	0.79	396
12	0.84	0.64	0.72	393
13	0.92	0.76	0.83	396
14	0.85	0.92	0.89	394
15	0.53	0.97	0.69	398
16	0.65	0.94	0.77	364
17	0.93	0.92	0.93	376
18	0.95	0.45	0.62	310
19	0.96	0.17	0.29	251
accuracy			0.80	7532
macro avg	0.83	0.78	0.78	7532
weighted avg	0.83	0.80	0.79	7532

******	****KNeighb	orsClassif	ier******	*****
	precision		f1-score	support
0	0.58	0.76	0.66	319
1	0.48	0.66	0.56	389
2	0.54	0.61	0.58	394
3	0.52	0.61	0.56	392
4	0.57	0.56	0.57	385
5	0.68	0.57	0.62	395
6	0.51	0.46	0.48	390
7	0.74	0.71	0.73	396
8	0.82	0.85	0.83	398
9	0.76	0.75	0.76	397
10	0.82	0.86	0.84	399
11	0.79	0.84	0.81	396
12	0.70	0.54	0.61	393
13	0.80	0.56	0.66	396
14	0.78	0.80	0.79	394
15	0.80	0.78	0.79	398
16	0.72	0.73	0.72	364
17	0.72	0.76	0.74	376
18	0.76	0.60	0.67	310
19	0.63	0.55	0.59	251
accuracy			0.68	7532
macro avg	0.69	0.68	0.68	7532
weighted avg	0.69	0.68	0.68	7532

*******	*****RandomF	orestClass:	ifier****	*****
	precision	recall	f1-score	support
0	0.73	0.64	0.68	319
1	0.60	0.72	0.66	389
2	0.66	0.77	0.71	394
3	0.62	0.64	0.63	392
4	0.75	0.77	0.76	385
5	0.80	0.70	0.75	395
6	0.75	0.92	0.82	390
7	0.81	0.82	0.82	396
8	0.91	0.90	0.91	398
9	0.86	0.89	0.88	397
10	0.89	0.94	0.91	399
11	0.89	0.93	0.91	396
12	0.73	0.56	0.63	393
13	0.83	0.70	0.76	396
14	0.83	0.89	0.85	394
15	0.72	0.93	0.81	398
16	0.66	0.88	0.76	364
17	0.93	0.82	0.87	376
18	0.89	0.50	0.64	310
19	0.80	0.36	0.50	251
accuracy			0.78	7532
macro avg	0.78	0.76	0.76	7532
weighted avg	0.78	0.78	0.77	7532

STOPWORDS y BINARIO

	.	_	*	
******				*****
	precision	recall	f1-score	support
0	0.76	0.73	0.74	319
1	0.66	0.76	0.71	389
2	0.74	0.71	0.72	394
3	0.66	0.70	0.68	392
4	0.73	0.81	0.77	385
5	0.81	0.71	0.76	395
6	0.83	0.91	0.86	390
7	0.88	0.84	0.86	396
8	0.93	0.92	0.93	398
9	0.87	0.90	0.88	397
10	0.93	0.94	0.93	399
11	0.93	0.86	0.89	396
12	0.69	0.69	0.69	393
13	0.82	0.74	0.78	396
14	0.87	0.88	0.87	394
15	0.83	0.94	0.88	398
16	0.70	0.86	0.77	364
17	0.96	0.79	0.87	376
18	0.71	0.56	0.63	310
19	0.67	0.64	0.65	251
accuracy			0.80	7532
macro avg	0.80	0.79	0.79	7532
weighted avg	0.80	0.80	0.80	7532

******	****Multinon	nialNB****	*****	**
	precision	recall	f1-score	support
0	0.81	0.71	0.76	319
1	0.71	0.67	0.69	389
2	0.90	0.14	0.24	394
3	0.55	0.80	0.65	392
4	0.90	0.74	0.81	385
5	0.72	0.84	0.78	395
6	0.92	0.71	0.80	390
7	0.85	0.90	0.88	396
8	0.96	0.94	0.95	398
9	0.96	0.90	0.93	397
10	0.93	0.97	0.95	399
11	0.62	0.96	0.75	396
12	0.80	0.66	0.73	393
13	0.86	0.85	0.86	396
14	0.80	0.93	0.86	394
15	0.67	0.97	0.80	398
16	0.66	0.95	0.78	364
17	0.89	0.95	0.92	376
18	0.83	0.56	0.67	310
19	0.96	0.29	0.45	251
accuracy			0.78	7532
macro avg	0.81	0.77	0.76	7532
weighted avg	0.81	0.78	0.77	7532

********	****KNeighb	orsClassif	ier*****	****
	precision		f1-score	
0	0.43	0.41	0.42	319
1	0.08	0.66	0.14	389
2	0.45	0.19	0.27	394
3	0.41	0.16	0.23	392
4	0.10	0.39	0.16	385
5	0.77	0.18	0.30	395
6	0.53	0.28	0.37	390
7	0.33	0.17	0.23	396
8	0.90	0.27	0.41	398
9	0.43	0.19	0.27	397
10	0.43	0.18	0.26	399
11	0.95	0.20	0.33	396
12	0.64	0.08	0.14	393
13	0.70	0.10	0.18	396
14	0.89	0.18	0.30	394
15	0.48	0.31	0.38	398
16	0.91	0.20	0.33	364
17	0.42	0.44	0.43	376
18	0.37	0.22	0.27	310
19	0.61	0.16	0.26	251
accuracy			0.25	7532
macro avg	0.54	0.25	0.28	7532
weighted avg	0.54	0.25	0.28	7532

ale de	ada da da da da sa		151 #####	de

	precision	recall	f1-score	support
0	0.71	0.65	0.68	319
1	0.57	0.69	0.63	389
2	0.66	0.80	0.72	394
3	0.67	0.69	0.68	392
4	0.75	0.79	0.77	385
5	0.78	0.70	0.74	395
6	0.76	0.92	0.83	390
7	0.85	0.81	0.83	396
8	0.91	0.90	0.90	398
9	0.83	0.91	0.87	397
10	0.89	0.93	0.91	399
11	0.87	0.92	0.90	396
12	0.76	0.53	0.62	393
13	0.88	0.69	0.77	396
14	0.83	0.89	0.86	394
15	0.71	0.94	0.81	398
16	0.66	0.87	0.75	364
17	0.94	0.79	0.86	376
18	0.87	0.50	0.63	310
19	0.79	0.38	0.51	251
accuracy			0.78	7532
macro avg	0.79	0.76	0.76	7532
weighted avg	0.79	0.78	0.77	7532

FRECUENCUA Y STOPWORS

*******	****Logistic	Regressi	.on******	*****
	precision		f1-score	support
0	0.72	0.71	0.72	319
1	0.69	0.76	0.72	389
2	0.74	0.68	0.70	394
3	0.64	0.67	0.65	392
4	0.75	0.79	0.77	385
5	0.82	0.70	0.76	395
6	0.79	0.88	0.83	390
7	0.84	0.86	0.85	396
8	0.93	0.92	0.92	398
9	0.84	0.89	0.86	397
10	0.92	0.94	0.93	399
11	0.92	0.87	0.90	396
12	0.67	0.71	0.69	393
13	0.82	0.75	0.78	396
14	0.94	0.89	0.91	394
15	0.83	0.92	0.87	398
16	0.72	0.88	0.79	364
17	0.94	0.79	0.86	376
18	0.72	0.54	0.62	310
19	0.62	0.61	0.62	251
accuracy			0.79	7532
macro avg	0.79	0.79	0.79	7532
weighted avg	0.80	0.79	0.79	7532

******	****Mul+inor	ni alMD****	*****	kw
	precision	recall	f1-score	support
0	0.79	0.80	0.79	319
1	0.65	0.77	0.70	389
2	0.60	0.02	0.03	394
3	0.55	0.80	0.65	392
4	0.84	0.78	0.81	385
5	0.69	0.84	0.76	395
6	0.93	0.71	0.81	390
7	0.87	0.92	0.90	396
8	0.96	0.94	0.95	398
9	0.95	0.91	0.93	397
10	0.93	0.97	0.95	399
11	0.74	0.96	0.84	396
12	0.80	0.70	0.75	393
13	0.89	0.84	0.86	396
14	0.84	0.91	0.88	394
15	0.75	0.96	0.84	398
16	0.70	0.92	0.80	364
17	0.92	0.93	0.92	376
18	0.64	0.63	0.64	310
19	0.90	0.38	0.54	251
accuracy			0.79	7532
macro avg	0.80	0.78	0.77	7532
weighted avg	0.80	0.79	0.77	7532

*******	*****KNeighb	onsClassif		*****
	precision	recall	f1-score	support
6		0.51	0.40	319
1	0.12	0.58	0.20	389
2		0.36	0.30	394
3	0.43	0.30	0.35	392
4	0.13	0.39	0.20	385
9	0.61	0.17	0.27	395
ϵ	0.59	0.34	0.43	390
7	0.38	0.34	0.36	396
8	0.73	0.43	0.54	398
g	0.54	0.34	0.42	397
16	0.76	0.36	0.49	399
11	0.81	0.46	0.59	396
12	0.61	0.15	0.23	393
13	0.60	0.20	0.31	396
14	0.81	0.40	0.54	394
19	0.45	0.51	0.47	398
16	0.75	0.34	0.47	364
17	0.65	0.48	0.55	376
18	0.70	0.27	0.39	310
19	0.45	0.23	0.30	251
accuracy	,		0.36	7532
macro avg		0.36	0.39	7532
weighted ave	•	0.36	0.39	7532

*****	****RandomFo	orestClass	ifier****	******
	precision	recall	f1-score	support
0	0.74	0.65	0.69	319
1	0.58	0.71	0.64	389
2	0.66	0.77	0.71	394
3	0.67	0.69	0.68	392
4	0.73	0.75	0.74	385
5	0.76	0.66	0.71	395
6	0.76	0.93	0.84	390
7	0.82	0.81	0.81	396
8	0.93	0.90	0.92	398
9	0.82	0.91	0.86	397
10	0.90	0.92	0.91	399
11	0.89	0.93	0.91	396
12	0.71	0.55	0.62	393
13	0.87	0.69	0.77	396
14	0.86	0.88	0.87	394
15	0.72	0.95	0.82	398
16	0.67	0.87	0.76	364
17	0.94	0.82	0.87	376
18	0.88	0.51	0.65	310
19	0.78	0.35	0.49	251
accuracy			0.77	7532
macro avg	0.78	0.76	0.76	7532
weighted avg	0.78	0.77	0.77	7532

LEMATIZADO FRECUENCIA

	- ' .		`	
*******	****Logistic	_		
	precision	recall	f1-score	support
0	0.73	0.74	0.74	319
1	0.70	0.75	0.72	389
2	0.72	0.63	0.67	394
3	0.63	0.69	0.66	392
4	0.78	0.80	0.79	385
5	0.83	0.73	0.78	395
6	0.80	0.86	0.83	390
7	0.85	0.84	0.84	396
8	0.91	0.90	0.90	398
9	0.85	0.90	0.87	397
10	0.95	0.91	0.93	399
11	0.90	0.86	0.88	396
12	0.65	0.71	0.68	393
13	0.81	0.77	0.79	396
14	0.92	0.87	0.89	394
15	0.82	0.92	0.87	398
16	0.69	0.82	0.75	364
17	0.92	0.81	0.86	376
18	0.65	0.55	0.60	310
19	0.60	0.57	0.59	251
accuracy			0.79	7532
macro avg	0.79	0.78	0.78	7532
weighted avg	0.79	0.79	0.79	7532

******	****Multino	mialNB****	*****	kik
	precision	recall	f1-score	support
0	0.79	0.78	0.78	319
1	0.67	0.74	0.70	389
2	0.20	0.00	0.01	394
3	0.56	0.76	0.64	392
4	0.83	0.74	0.78	385
5	0.65	0.84	0.73	395
6	0.94	0.62	0.75	390
7	0.85	0.91	0.88	396
8	0.97	0.92	0.95	398
9	0.97	0.88	0.92	397
10	0.93	0.96	0.95	399
11	0.65	0.95	0.77	396
12	0.78	0.65	0.71	393
13	0.88	0.82	0.85	396
14	0.82	0.89	0.85	394
15	0.71	0.96	0.82	398
16	0.69	0.91	0.78	364
17	0.85	0.95	0.89	376
18	0.60	0.63	0.62	310
19	0.90	0.34	0.50	251
accuracy			0.77	7532
macro avg	0.76	0.76	0.74	7532
weighted avg	0.76	0.77	0.75	7532

*****	****KNeighbo	orsClassif	ier*****	****
	precision		f1-score	
0	0.23	0.49	0.31	319
1	0.16	0.46	0.24	389
2	0.34	0.30	0.32	394
3	0.43	0.29	0.35	392
4	0.24	0.30	0.27	385
5	0.42	0.20	0.27	395
6	0.61	0.39	0.47	390
7	0.27	0.34	0.30	396
8	0.66	0.47	0.55	398
9	0.38	0.38	0.38	397
10	0.48	0.52	0.50	399
11	0.54	0.54	0.54	396
12	0.49	0.12	0.20	393
13	0.35	0.20	0.25	396
14	0.79	0.27	0.41	394
15	0.29	0.58	0.39	398
16	0.52	0.37	0.43	364
17	0.42	0.50	0.46	376
18	0.58	0.28	0.38	310
19	0.40	0.20	0.27	251
accuracy			0.36	7532
macro avg	0.43	0.36	0.36	7532
weighted avg	0.43	0.36	0.37	7532

******	*****RandomF	orestClass	ifier****	*****
	precision		f1-score	support
0		0.62	0.67	319
1	0.60	0.76	0.67	389
2		0.77	0.71	394
3		0.66	0.66	392
4		0.79	0.75	385
5	0.79	0.70	0.74	395
6		0.92	0.82	390
7	0.84	0.82	0.83	396
8	0.90	0.91	0.91	398
9	0.83	0.91	0.87	397
10	0.91	0.93	0.92	399
11	0.86	0.90	0.88	396
12	0.72	0.54	0.61	393
13	0.86	0.66	0.75	396
14	0.86	0.88	0.87	394
15	0.69	0.94	0.79	398
16	0.65	0.86	0.74	364
17	0.94	0.78	0.85	376
18	0.90	0.48	0.63	310
19	0.83	0.33	0.48	251
accuracy			0.77	7532
macro avg		0.76	0.76	7532
weighted avg		0.77	0.76	7532

LEMATIZAR TFIDF

*******	*****Logistic	Regressi	on*******	*****
	precision		f1-score	support
0	0.77	0.74	0.76	319
1	0.70	0.80	0.75	389
2	0.78	0.74	0.76	394
3	0.72	0.72	0.72	392
4	0.82	0.84	0.83	385
5	0.84	0.77	0.80	395
6	0.73	0.89	0.80	390
7	0.92	0.87	0.89	396
8	0.96	0.93	0.94	398
9	0.88	0.92	0.90	397
10	0.95	0.94	0.95	399
11	0.93	0.90	0.91	396
12	0.75	0.78	0.76	393
13	0.89	0.85	0.87	396
14	0.89	0.91	0.90	394
15	0.80	0.92	0.85	398
16	0.74	0.88	0.80	364
17	0.96	0.86	0.91	376
18	0.77	0.61	0.68	310
19	0.79	0.48	0.60	251
accuracy			0.83	7532
macro avg	0.83	0.82	0.82	7532
weighted avg	0.83	0.83	0.83	7532

****	atabata a S. S.			tt-

	precision	recall	f1-score	support
0	0.81	0.51	0.62	319
1	0.81	0.66	0.73	389
2	0.83	0.64	0.73	394
3	0.68	0.78	0.72	392
4	0.85	0.79	0.82	385
5	0.88	0.75	0.81	395
6	0.94	0.65	0.77	390
7	0.84	0.93	0.88	396
8	0.93	0.94	0.93	398
9	0.92	0.90	0.91	397
10	0.91	0.97	0.94	399
11	0.57	0.97	0.72	396
12	0.84	0.61	0.71	393
13	0.93	0.75	0.83	396
14	0.85	0.89	0.87	394
15	0.45	0.98	0.62	398
16	0.65	0.94	0.77	364
17	0.92	0.92	0.92	376
18	0.96	0.42	0.58	310
19	1.00	0.14	0.24	251
accuracy			0.77	7532
macro avg	0.83	0.76	0.76	7532
weighted avg	0.82	0.77	0.77	7532

******	****KNeighbo	orsClassif	ier*****	*****
	precision		f1-score	support
0	0.47	0.75	0.58	319
1	0.51	0.61	0.55	389
2	0.57	0.56	0.56	394
3	0.55	0.60	0.57	392
4	0.60	0.55	0.58	385
5	0.69	0.63	0.66	395
6	0.60	0.43	0.50	390
7	0.77	0.74	0.75	396
8	0.83	0.83	0.83	398
9	0.76	0.76	0.76	397
10	0.86	0.84	0.85	399
11	0.72	0.83	0.77	396
12	0.72	0.50	0.59	393
13	0.81	0.49	0.62	396
14	0.80	0.77	0.78	394
15	0.75	0.78	0.76	398
16	0.63	0.76	0.69	364
17	0.59	0.75	0.66	376
18	0.58	0.56	0.57	310
19	0.55	0.45	0.50	251
accuracy			0.66	7532
macro avg	0.67	0.66	0.66	7532
weighted avg	0.67	0.66	0.66	7532

******	****RandomFo	restClass	ifier****	*****
	precision		f1-score	support
0	0.73	0.65	0.69	319
1	0.56	0.68	0.61	389
2	0.66	0.75	0.70	394
3	0.66	0.64	0.65	392
4	0.74	0.77	0.75	385
5	0.79	0.69	0.74	395
6	0.73	0.91	0.81	390
7	0.82	0.82	0.82	396
8	0.91	0.91	0.91	398
9	0.79	0.89	0.84	397
10	0.91	0.92	0.91	399
11	0.89	0.92	0.90	396
12	0.70	0.52	0.60	393
13	0.85	0.67	0.75	396
14	0.81	0.90	0.85	394
15	0.68	0.92	0.78	398
16	0.66	0.87	0.75	364
17	0.94	0.80	0.86	376
18	0.86	0.48	0.61	310
19	0.77	0.30	0.43	251
accuracy			0.76	7532
macro avg	0.77	0.75	0.75	7532
weighted avg	0.77	0.76	0.76	7532

LEM STOP TFDFIDF

******	****Logistic	Regressi	on******	*****
	precision		f1-score	support
0	0.79	0.74	0.76	319
1	0.69	0.80	0.74	389
2	0.78	0.75	0.76	394
3	0.70	0.72	0.71	392
4	0.81	0.83	0.82	385
5	0.85	0.77	0.81	395
6	0.74	0.88	0.80	390
7	0.92	0.89	0.90	396
8	0.96	0.94	0.95	398
9	0.90	0.92	0.91	397
10	0.95	0.95	0.95	399
11	0.94	0.91	0.92	396
12	0.74	0.79	0.76	393
13	0.89	0.85	0.87	396
14	0.90	0.90	0.90	394
15	0.81	0.92	0.86	398
16	0.74	0.89	0.81	364
17	0.96	0.87	0.91	376
18	0.78	0.60	0.68	310
19	0.79	0.49	0.61	251
accuracy			0.83	7532
macro avg	0.83	0.82	0.82	7532
weighted avg	0.83	0.83	0.83	7532

*****	****Multinon	nialNB****	*****	**
	precision	recall	f1-score	support
0	0.81	0.61	0.70	319
1	0.79	0.70	0.74	389
2	0.82	0.68	0.74	394
3	0.67	0.79	0.73	392
4	0.86	0.82	0.84	385
5	0.88	0.77	0.82	395
6	0.92	0.71	0.80	390
7	0.85	0.93	0.89	396
8	0.93	0.95	0.94	398
9	0.92	0.92	0.92	397
10	0.90	0.98	0.94	399
11	0.65	0.97	0.78	396
12	0.85	0.64	0.73	393
13	0.92	0.76	0.83	396
14	0.84	0.94	0.89	394
15	0.54	0.97	0.70	398
16	0.65	0.94	0.77	364
17	0.93	0.93	0.93	376
18	0.97	0.45	0.62	310
19	0.94	0.18	0.30	251
accuracy			0.80	7532
macro avg	0.83	0.78	0.78	7532
weighted avg	0.83	0.80	0.79	7532

******	*****KNeighb	or <u>s</u> Classif	ier*****	*****
	precision		f1-score	support
0	0.57	0.76	0.65	319
1	0.49	0.63	0.55	389
2	0.55	0.59	0.57	394
3	0.51	0.59	0.55	392
4	0.60	0.57	0.58	385
5	0.68	0.59	0.63	395
6	0.55	0.44	0.49	390
7	0.75	0.73	0.74	396
8	0.81	0.85	0.83	398
9	0.75	0.74	0.75	397
10	0.83	0.86	0.85	399
11	0.77	0.84	0.80	396
12	0.71	0.52	0.60	393
13	0.80	0.56	0.66	396
14	0.78	0.81	0.80	394
15	0.79	0.78	0.78	398
16	0.70	0.77	0.73	364
17	0.63	0.76	0.69	376
18	0.75	0.59	0.66	310
19	0.64	0.50	0.56	251
accuracy			0.68	7532
macro avg	0.68	0.67	0.67	7532
weighted avg	0.68	0.68	0.68	7532

******	****PandomEc	noctClace	ifion*****	*****
	precision		f1-score	
	precision	recarr	11-30016	заррог с
0	0.74	0.66	0.70	319
1	0.60	0.72	0.65	389
2	0.68	0.78		394
3	0.67	0.67		392
4	0.73	0.75	0.74	385
5	0.76	0.72	0.74	395
6	0.76	0.91	0.83	390
7	0.85	0.82	0.83	396
8	0.88	0.91	0.90	398
9	0.84	0.91	0.87	397
10	0.90	0.93	0.92	399
11	0.88	0.91	0.90	396
12	0.73	0.54	0.62	393
13	0.85	0.72	0.78	396
14	0.84	0.87	0.86	394
15	0.71	0.94	0.81	398
16	0.66	0.88	0.75	364
17	0.96	0.81	0.88	376
18	0.84	0.51	0.63	310
19	0.77	0.31	0.44	251
accuracy			0.78	7532
macro avg	0.78	0.76	0.76	7532
weighted avg	0.78	0.78	0.77	7532

LEM STOPWORDS FRECUENCIA

******	*****Logistic	Regressi	on******	*****
	precision		f1-score	support
0	0.73	0.72	0.73	319
1	0.70	0.77	0.73	389
2	0.75	0.67	0.71	394
3	0.66	0.70	0.68	392
4	0.76	0.81	0.78	385
5	0.80	0.74	0.77	395
6	0.79	0.90	0.84	390
7	0.86	0.84	0.85	396
8	0.92	0.92	0.92	398
9	0.84	0.89	0.86	397
10	0.92	0.92	0.92	399
11	0.92	0.89	0.90	396
12	0.70	0.72	0.71	393
13	0.88	0.77	0.82	396
14	0.91	0.89	0.90	394
15	0.83	0.93	0.88	398
16	0.69	0.84	0.76	364
17	0.94	0.78	0.85	376
18	0.73	0.55	0.63	310
19	0.61	0.61	0.61	251
accuracy			0.80	7532
macro avg	0.80	0.79	0.79	7532
weighted avg	0.80	0.80	0.80	7532

******	*****Multinom	nia]NR***	*****	**
	precision		f1-score	support
	precision	I CCGII	11 30010	Juppor C
0	0.80	0.80	0.80	319
1	0.66	0.77	0.71	389
2	0.43	0.01	0.01	394
3	0.56	0.80	0.66	392
4	0.82	0.77	0.80	385
5	0.68	0.84	0.75	395
6	0.93	0.67	0.78	390
7	0.85	0.92	0.88	396
8	0.97	0.94	0.95	398
9	0.97	0.90	0.93	397
10	0.93	0.97	0.95	399
11	0.72	0.96	0.82	396
12	0.79	0.70	0.74	393
13	0.88	0.82	0.85	396
14	0.83	0.90	0.87	394
15	0.75	0.96	0.84	398
16	0.71	0.92	0.80	364
17	0.89	0.94	0.91	376
18	0.65	0.64	0.64	310
19	0.90	0.38	0.53	251
accuracy			0.79	7532
macro avg	0.79	0.78	0.76	7532
weighted avg	0.79	0.79	0.77	7532

******	****KNeighb	orsClassif	ier*****	*****
	precision		f1-score	support
	precision	1	11 30010	заррог с
0	0.19	0.59	0.29	319
1	0.16	0.47	0.24	389
2	0.33	0.31	0.32	394
3	0.42	0.30	0.35	392
4	0.21	0.31	0.25	385
5	0.50	0.19	0.28	395
6	0.59	0.29	0.39	390
7	0.35	0.38	0.37	396
8	0.73	0.47	0.58	398
9	0.44	0.43	0.43	397
10	0.81	0.39	0.52	399
11	0.74	0.51	0.60	396
12	0.60	0.13	0.22	393
13	0.63	0.24	0.35	396
14	0.85	0.35	0.49	394
15	0.32	0.66	0.43	398
16	0.75	0.32	0.45	364
17	0.27	0.49	0.35	376
18	0.71	0.26	0.38	310
19	0.43	0.17	0.25	251
accuracy			0.37	7532
macro avg	0.50	0.36	0.38	7532
weighted avg	0.50	0.37	0.38	7532

****	*****		· [:	****

	precision	recall	f1-score	support
0	0.71	0.69	0.70	319
1	0.63	0.74	0.68	389
2	0.65	0.76	0.70	394
3	0.64	0.68	0.66	392
4	0.76	0.76	0.76	385
5	0.78	0.72	0.75	395
6	0.74	0.91	0.81	390
7	0.81	0.82	0.81	396
8	0.90	0.92	0.91	398
9	0.84	0.92	0.88	397
10	0.89	0.94	0.92	399
11	0.88	0.93	0.91	396
12	0.72	0.50	0.59	393
13	0.90	0.69	0.78	396
14	0.85	0.90	0.87	394
15	0.74	0.94	0.82	398
16	0.66	0.87	0.75	364
17	0.94	0.81	0.87	376
18	0.87	0.48	0.62	310
19	0.77	0.36	0.49	251
accuracy			0.78	7532
macro avg	0.78	0.77	0.76	7532
weighted avg	0.78	0.78	0.77	7532
0				

LEM SW CT TFIDF

******	****Logistic	Regressi	on*******	*****
	precision	recall	f1-score	support
0	0.71	0.63	0.67	319
1	0.66	0.71	0.69	389
2	0.68	0.63	0.65	394
3	0.69	0.66	0.68	392
4	0.76	0.75	0.76	385
5	0.79	0.72	0.75	395
6	0.68	0.82	0.74	390
7	0.82	0.78	0.80	396
8	0.83	0.92	0.87	398
9	0.78	0.88	0.83	397
10	0.92	0.90	0.91	399
11	0.88	0.78	0.83	396
12	0.60	0.64	0.62	393
13	0.76	0.78	0.77	396
14	0.78	0.80	0.79	394
15	0.70	0.85	0.77	398
16	0.67	0.76	0.71	364
17	0.92	0.81	0.86	376
18	0.66	0.58	0.62	310
19	0.65	0.34	0.45	251
accuracy			0.75	7532
macro avg	0.75	0.74	0.74	7532
weighted avg	0.75	0.75	0.75	7532

***************MultinomialNB*********				
	precision		f1-score	
	pi ecision	I CCBII	11-30016	зиррог с
0	0.81	0.30	0.43	319
1	0.76	0.68	0.72	389
2	0.75	0.56	0.64	394
3	0.62	0.76	0.68	392
4	0.81	0.74	0.77	385
5	0.83	0.75	0.79	395
6	0.90	0.70	0.79	390
7	0.84	0.83	0.83	396
8	0.85	0.91	0.88	398
9	0.86	0.85	0.86	397
10	0.87	0.93	0.90	399
11	0.55	0.91	0.69	396
12	0.80	0.52	0.63	393
13	0.87	0.73	0.79	396
14	0.78	0.84	0.81	394
15	0.39	0.97	0.55	398
16	0.60	0.82	0.70	364
17	0.86	0.84	0.85	376
18	0.95	0.32	0.48	310
19	1.00	0.09	0.17	251
accuracy			0.72	7532
macro avg	0.79	0.70	0.70	7532
weighted avg	0.78	0.72	0.71	7532

******	****VNoighb	oncClassif	ion******	*****
	precision		f1-score	
	precision	recarr	11-3001-6	support
9	0.62	0.56	0.59	319
1	0.02	0.94	0.15	389
2	0.81	0.19	0.13	394
3	0.81	0.19	0.31	
				392
4	0.88	0.25	0.39	385
5	0.90	0.33	0.48	395
6	0.96	0.18	0.30	390
7	0.91	0.36	0.52	396
8	0.95	0.58	0.72	398
9	0.93	0.41	0.57	397
10	0.97	0.59	0.73	399
11	0.89	0.59	0.71	396
12	0.74	0.20	0.31	393
13	0.85	0.31	0.46	396
14	0.88	0.47	0.62	394
15	0.89	0.37	0.52	398
16	0.84	0.34	0.49	364
17	0.69	0.54	0.61	376
18	0.91	0.35	0.50	310
19	0.73	0.18	0.28	251
accuracy			0.40	7532
macro avg	0.81	0.40	0.48	7532
weighted avg	0.81	0.40	0.49	7532

******	*****RandomF	orestClass	ifier****	*****
	precision	recall	f1-score	support
0	0.58	0.49	0.53	319
1	0.42	0.65	0.51	389
2	0.56	0.61	0.59	394
3	0.65	0.57	0.60	392
4	0.69	0.66	0.67	385
5	0.73	0.64	0.68	395
6	0.70	0.81	0.75	390
7	0.69	0.69	0.69	396
8	0.82	0.83	0.83	398
9	0.67	0.83	0.74	397
10	0.79	0.85	0.82	399
11	0.78	0.77	0.77	396
12	0.57	0.44	0.50	393
13	0.71	0.64	0.67	396
14	0.74	0.76	0.75	394
15	0.59	0.86	0.70	398
16	0.59	0.68	0.63	364
17	0.92	0.76	0.83	376
18	0.78	0.40	0.53	310
19	0.56	0.18	0.28	251
accuracy			0.67	7532
macro avg	0.68	0.66	0.65	7532
weighted avg	0.68	0.67	0.66	7532

LEM + STOP MLP

*****	****MLPClas	sifier***	****	**
	precision		f1-score	support
	pi ccision		11 30010	заррог с
0	0.85	0.78	0.81	319
1	0.75	0.80	0.77	389
2	0.76	0.75	0.76	394
3	0.78	0.67	0.72	392
4	0.87	0.79	0.82	385
5	0.89	0.79	0.84	395
7	0.84	0.92	0.88	396
8	0.98	0.94	0.96	398
9	0.91	0.97	0.94	397
10	0.98	0.97	0.98	399
11	0.90	0.94	0.92	396
12	0.68	0.86	0.76	393
13	0.88	0.84	0.86	396
14	0.89	0.92	0.90	394
15	0.86	0.93	0.90	398
16	0.77	0.92	0.84	364
17	0.98	0.86	0.92	376
18	0.84	0.59	0.70	310
19	0.73	0.67	0.70	251
accuracy			0.85	7532
macro avg	0.85	0.84	0.84	7532
weighted avg	0.85	0.85	0.85	7532

******	**************************************			
	precision	recall	f1-score	support
0	0.73	0.76	0.75	319
1	0.71	0.81	0.76	389
2	0.81	0.68	0.74	394
3	0.70	0.73	0.71	392
4	0.77	0.84	0.80	385
5	0.84	0.76	0.80	395
6	0.78	0.86	0.82	390
7	0.90	0.91	0.90	396
8	0.91	0.94	0.93	398
9	0.92	0.90	0.91	397
10	0.94	0.98	0.96	399
11	0.89	0.90	0.90	396
12	0.76	0.77	0.76	393
13	0.89	0.81	0.85	396
14	0.88	0.89	0.88	394
15	0.88	0.90	0.89	398
16	0.73	0.86	0.79	364
17	0.97	0.81	0.88	376
18	0.78	0.60	0.68	310
19	0.62	0.62	0.62	251
accuracy			0.82	7532
macro avg	0.82	0.82	0.82	7532
weighted avg	0.83	0.82	0.82	7532

******	****MI PClase	sifier***	*****	**
	precision		f1-score	support
0	0.81	0.76	0.79	319
1	0.75	0.79	0.77	389
2	0.72	0.74	0.73	394
3	0.66	0.76	0.71	392
4	0.81	0.83	0.82	385
5	0.87	0.75	0.81	395
6	0.81	0.84	0.82	390
7	0.92	0.87	0.89	396
8	0.87	0.97	0.92	398
9	0.90	0.94	0.92	397
10	0.97	0.95	0.96	399
11	0.86	0.93	0.90	396
12	0.76	0.72	0.74	393
13	0.94	0.78	0.85	396
14	0.90	0.87	0.89	394
15	0.86	0.92	0.89	398
16	0.75	0.91	0.82	364
17	0.95	0.88	0.91	376
18	0.82	0.63	0.72	310
19	0.70	0.68	0.69	251
accuracy			0.83	7532
macro avg	0.83	0.83	0.83	7532
weighted avg	0.83	0.83	0.83	7532

	precision	recall	f1-score	support
0	0.85	0.77	0.81	319
1	0.76	0.78	0.77	389
2	0.77	0.75	0.76	394
3	0.70	0.74	0.72	392
4	0.85	0.85	0.85	385
5	0.88	0.82	0.85	395
6	0.82	0.87	0.85	390
7	0.91	0.92	0.92	396
8	0.98	0.95	0.97	398
9	0.93	0.97	0.95	397
10	0.97	0.98	0.98	399
11	0.93	0.93	0.93	396
12	0.80	0.80	0.80	393
13	0.90	0.88	0.89	396
14	0.91	0.90	0.91	394
15	0.83	0.94	0.88	398
16	0.77	0.91	0.83	364
17	0.97	0.90	0.94	376
18	0.82	0.63	0.71	310
19	0.73	0.64	0.68	251
accuracy			0.86	7532
macro avg	0.85	0.85	0.85	7532
weighted avg	0.86	0.86	0.85	7532

AHORA CON SVC

1.0

*******	****SVC****	******	k*	
	precision	recall	f1-score	support
_				
0	0.84	0.73	0.78	319
1	0.63	0.81	0.71	389
2	0.81	0.72	0.76	394
3	0.71	0.78	0.74	392
4	0.83	0.82	0.83	385
5	0.83	0.76	0.79	395
6	0.71	0.90	0.79	390
7	0.92	0.87	0.89	396
8	0.97	0.93	0.95	398
9	0.90	0.92	0.91	397
10	0.97	0.93	0.95	399
11	0.96	0.87	0.91	396
12	0.65	0.84	0.73	393
13	0.87	0.79	0.83	396
14	0.91	0.87	0.89	394
15	0.79	0.92	0.85	398
16	0.76	0.88	0.82	364
17	0.98	0.81	0.89	376
18	0.78	0.60	0.68	310
19	0.80	0.54	0.64	251
accuracy			0.82	7532
macro avg	0.83	0.81	0.82	7532
weighted avg	0.83	0.82	0.82	7532

******	****CV/C****	*****	**	
	precision		f1-score	support
0	0.84	0.73	0.78	319
1	0.65	0.81	0.73	389
2	0.80	0.72	0.76	394
3	0.72	0.78	0.74	392
4	0.82	0.83	0.83	385
5	0.83	0.76	0.79	395
6	0.73	0.90	0.80	390
7	0.92	0.88	0.90	396
8	0.97	0.93	0.95	398
9	0.90	0.91	0.91	397
10	0.97	0.94	0.96	399
11	0.96	0.87	0.91	396
12	0.68	0.84	0.75	393
13	0.87	0.81	0.84	396
14	0.91	0.88	0.89	394
15	0.81	0.92	0.86	398
16	0.77	0.89	0.82	364
17	0.98	0.82	0.90	376
18	0.78	0.61	0.68	310
19	0.77	0.57	0.65	251
accuracy			0.83	7532
macro avg	0.83	0.82	0.82	7532
weighted avg	0.84	0.83	0.83	7532

********	****SVC****	****	**	
	precision	recall	f1-score	support
0	0.84	0.73	0.78	319
1	0.65	0.73	0.78	389
2	0.80	0.72	0.76	394
3	0.71			
		0.77	0.74	392
4	0.82	0.83	0.83	385
5	0.83	0.76	0.79	395
6	0.72	0.90	0.80	390
7	0.92	0.88	0.90	396
8	0.97	0.93	0.95	398
9	0.90	0.91	0.91	397
10	0.97	0.94	0.96	399
11	0.96	0.87	0.91	396
12	0.68	0.84	0.75	393
13	0.87	0.81	0.84	396
14	0.91	0.88	0.89	394
15	0.81	0.92	0.86	398
16	0.77	0.89	0.82	364
17	0.98	0.82	0.90	376
18	0.78	0.61	0.68	310
19	0.77	0.57	0.65	251
accuracy			0.83	7532
macro avg	0.83	0.82	0.82	7532
100 weighted avg	0.84	0.83	0.83	7532
T00				

MLP con SVD

	precision	recall	f1-score	support
0	0.80	0.77	0.79	319
1	0.74	0.77	0.75	389
2	0.74	0.72	0.73	394
3	0.65	0.70	0.67	392
4	0.78	0.83	0.81	385
5	0.82	0.76	0.79	395
6	0.78	0.86	0.82	390
7	0.87	0.88	0.87	396
8	0.97	0.92	0.94	398
9	0.89	0.92	0.90	397
10	0.96	0.96	0.96	399
11	0.93	0.89	0.91	396
12	0.69	0.76	0.73	393
13	0.89	0.81	0.85	396
14	0.91	0.89	0.90	394
15	0.83	0.89	0.86	398
16	0.74	0.88	0.80	364
17	0.96	0.82	0.89	376
18	0.78	0.62	0.69	310
19	0.63	0.59	0.61	251
accuracy			0.82	7532
macro avg	0.82	0.81	0.81	7532
weighted avg	0.82	0.82	0.82	7532