# Introducción y enunciado de la práctica análisis de chsites

### 16/05/2022

### Contenidos

1	Ana	Análisis de un conjunto de chistes con metadatos						
	1.1	Carga de datos	1					
	1.2	Extracción del diccionario raw empírico desde los chistes	3					
	1.3	Construcción del modelo de diccionario	8					
2	Primer modelo de curado de los chistes							
	2.1	Siguiente paso tratamiento de los datos curados y generación de las Document Term Matrix .	11					
	2.2	Generación de tópicos 4 tópicos	12					
3	Word to vect NUEVA librería word2vec							
4	Naive bayes							
	4.1	Más chistes con metadatos	18					
5	Enunciado							
	5.1	Cuestión 1	18					
	5.2	Cuestión 2	18					

## 1 Análisis de un conjunto de chistes con metadatos

Algunas ayudas y ejemplos en "Data\_model\_chistes2.Rmd", se ha cambiado a la libreria "word2vec" más reciente pero menos comentada.

El fichero "data/chistes\_con\_metadatos\_curado.csv" contiene unos 7170 chistes de la web 100chistes.com y de pintamania.

### 1.1 Carga de datos

Los datos están en un fichero separado por ";" contiene 5 variables

- origen: la web de origen del chiste; 100 chistes o pintamanía factor
- titulo: EL título del chiste character.
- categoria: cortos malos Jaimito; son una variable character de categorías separadas por "|"

- palabra\_clave: políticos argentinos; son una una variable character de palabras clave separadas por "|" tags;
- votos: Número de votos integer; solo para pintamania
- texto: tipo character; es el texto del chiste en UTF-8 separado por "" character.

### data\_raw=read\_csv("data/chistes\_con\_metadatos\_curado.csv",col\_names=TRUE)

```
## Rows: 7169 Columns: 6
## -- Column specification ------
## Delimiter: ","
## chr (5): origen, titulo, categorias, palabra_clave, texto
## dbl (1): votos
##
## i Use 'spec()' to retrieve the full column specification for this data.
## i Specify the column types or set 'show_col_types = FALSE' to quiet this message.
```

### glimpse(data\_raw)

### knitr::kable(head(data raw,20))

origentitulo	categorias palabra_clantetsexto	
1000 Dime chistescon quién an- das	cortos malos feos NA - Dime con quién andas y te diré quién eres No an nadie Eres feo.	do con
1000  Luz	cortos malos boruenessos Matriva chionarido completamente borracho y le dice a su	mujer
chistesautomáti 1000 Política chistesargentina	al irse para cama: - Me ha pasado algo increíble. He baño y al abrir la puerta se ha encendido la luz automáticamente, sin hacer nada ¡La madre que te parió!, ¡Te mato!, ya te has vuelto a mear en la neve cortos malos políticos aryantinos putado argentino se encuentra en la calle con u amigo de la infancia y éste le pregunta: - ¿Cómo esta llevando esta crisis? - ¡La verdad que duermo como bebé! - ¡Dormís como un bebé! ¿Pero cómo hacés? - despierto cada 3 horas llorando!	e ra. in ás un
1000 0 chistespositivo 1000 Mejor chistesportero	cortos malos sangre NA - ¡Rápido, necesitamos sangre! - Yo soy 0 positivo muy mal, necesitamos una mentalidad optimista. cortos malos futbol port&Aos ¿Cuál es el mejor portero del mundial? - Evidente Para-guay!	

origentitulo	categorias	palabra_	chartesexto
chistespara la	n cortos malos	dinero ag	aNA El otro día unas chicas llamarón a mi puerta y me pidieron una pequeña donación para una piscina local. Les di un
piscina		l 1 C .	garrafa de agua.
1000 Clase	cortos malos	priatestares	NA - Andresito, ¿qué planeta va después de Marte? - Miércole,
chistesde astrología	2		señorita.
1000 Bob		esponialo	unnasioPor qué Bob Esponja no va al gimnasio? - Porque ya está
chistes Esponja	001 003   1114103	csponja <sub> S</sub>	cuadrado.
1000 Ojalá	cortos malos	ciegos	NA Van dos ciegos y le dice uno al otro: - Ojalá lloviera
chistesloviera			Ojalá yo también
$1000  \mathrm{En}$	cortos suegra	scanarias $ c$	ovi Ae Notitiiziase última hora!! Muere una suegra atropellada en
chistes Canarias			Canarias. Y esto es todo, las 8 en España y UNA menos en Canarias
1000 Dicen chistesque	cortos malos	<b>Jeiositsi</b> lla	sNA – Mamá, mamá, en el colegio dicen que estoy loco. – ¿Y quién dice eso de ti? – Me lo dicen las sillas
estoy			
loco		m o dl'	AKA Mana mana tanahasa la-ata la-a (a. 2. 37. 19
chistesde	cortos maios	madres ja	rìNóh – Mamá, mamá, ¿me haces un bocata de jamón? – ¿York? – Sí, túrk.
jamón 1000 Te	malos cortos	universite	uiNA uiQuérsialsadsis te expulsan de cuatro univerdades?
chistesechan	maios cor tos	umversio	Que estás perdiendo facultades
de			que obtine permenae montitudes
varias			
universid	ades		
1000  Un	cortos malos	cuentos p	eNA - Qué es un pelo en una cama? El bello durmiente
chistespelo en			
la			
cama			
1000 Entre	cortos malos	casas	NA - Qué le dice el techo del comedor al techo de la cocina? -
chistestechos	4 1	: :	Te hecho de menos!
1000 Se va chistesa luz	cortos maios	pijos escu	eNaA - Qué pasa si se va la luz en una escuela privada? No se ve ni un pijo!
1000 País	cortos malos	naíc	NA - En qué se convierte un país en el que se prohíben los
chistessin tacos	cortos maios	pais	tacos? En un país destacado!
1000 Messi	cortos malos	deportista	as Matholus Messi en 45 días? Mes y medio!
chistesde aquí a 45		30P 31 01000	The first of the f
días			
1000 Mundo	cortos malos	cubanos p	NataQué pasaría si el mundo en lugar de ser una esfera fuera
chistescon			un cubo? Pues que todos seríamos cubanos
$_{ m cubica}$			
1000 Saludable	e cortos malos	acconigiosas   c	epArtesoy una persona muy saludable ¿Haces mucho deporte
chistes			y comes sano? - No. Es que la gente me saluda por la calle y yo pues les devuelvo el saludo.

# 1.2 Extracción del diccionario raw empírico desde los chistes

Extraemos al dic\_raw\_1 todas las palabras que aparecen con separación espacio.

### Criterios iniciales:

## \$ palabra1

- Decidimos enconding a UTF-8 columna text\_utf8 si hay que depurar por enconding habrá que ver cómo.
- Hay que decidir qué se hace con los CARACTERES SPECIALES:{,:; () ¿?!!}. De momento los voy a eliminar
- Todas las MAYÚSCULAS a MINÚSCULAS
- De momento NO SE ELIMINAN DIGITOS: se quedan tal cual, hay que distinguir los de los dígitos de años.
- No catalogamos idiomas.... se supone que todo está en castellano o términos técnicos que añadiremos
- Castellano es toda palabra o derivado de palabra que se encuentre en un spelling estándar de castellano que podemos ir adaptando.

```
library(tidytext)
library(stringr)
texto_df=data_raw
glimpse(texto_df)
## Rows: 7,169
## Columns: 6
                <chr> "1000 chistes", "1000 chistes", "1000 chistes", "1000 ch~
## $ origen
                 <chr> "Dime con quién andas...", "Luz automática", "Política a~
## $ titulo
                <chr> "cortos|malos", "cortos|malos|borrachos|matrimonios", "c~
## $ categorias
## $ palabra_clave <chr> "feos", "neveras", "políticos|argentinos", "sangre", "fu~
## $ votos
                 <chr> "- Dime con quién andas y te diré quién eres. - No ando~
## $ texto
#arreglo categorias a columnas distintas se podrían pasar a arrays.
texto_df = texto_df %>% separate(col=c("categorias"),sep="\\|",into=paste0("C",1:5),fill="right")
## Warning: Expected 5 pieces. Additional pieces discarded in 4 rows [1015, 1039,
## 1529, 1669].
texto_df = texto_df %>% separate(col=c("palabra_clave"),sep="\\|",into=paste0("palabra",1:5),fill="righ
## Warning: Expected 5 pieces. Additional pieces discarded in 10 rows [167, 1587,
## 1589, 1657, 1988, 2072, 2190, 2233, 2363, 2376].
texto_df =texto_df %>% mutate(texto_curado=str_squish(str_replace_all(texto, "\\:|-|#|_", " ")))
glimpse(texto_df)
## Rows: 7,169
## Columns: 15
## $ origen
                <chr> "1000 chistes", "1000 chistes", "1000 chistes", "1000 chi~
                <chr> "Dime con quién andas...", "Luz automática", "Política ar~
## $ titulo
## $ C1
                <chr> "cortos", "cortos", "cortos", "cortos", "cortos", "cortos~
                <chr> "malos", "malos", "malos", "malos", "malos", "malos", "ma
## $ C2
## $ C3
                <chr> NA, "borrachos", NA, NA, NA, NA, "profesores", NA, NA, NA~
## $ C4
                ## $ C5
```

<chr> "feos", "neveras", "políticos", "sangre", "futbol", "dine~

```
<chr> NA, NA, "argentinos", NA, "porteros", "agua", NA, "gimnas~
## $ palabra2
## $ palabra3
                          <chr> NA, NA, NA, NA, NA, NA, NA, NA, NA, "noticias", NA, NA, N~
                          ## $ palabra4
                          ## $ palabra5
                          ## $ votos
## $ texto
                          <chr> "- Dime con quién andas y te diré quién eres. - No ando ~
## $ texto curado <chr> "Dime con quién andas y te diré quién eres. No ando con n~
## str_replace_all(text, "\\:/-/#", " ") reemplazo ":" o "-" o "#" por espacio
# esto es necesario para arreglar "hola:Pepe" que quedaría cómo una palabra si elimino:
## str_squish quita espacios repetidos
texto_tokens=texto_df %>% unnest_tokens(word, texto_curado)
glimpse(texto_tokens)
## Rows: 295,503
## Columns: 15
## $ origen
                    <chr> "1000 chistes", "1000 chistes", "1000 chistes", "1000 chistes"
                    <chr> "Dime con quién andas...", "Dime con quién andas...", "Dime c~
## $ titulo
                    <chr> "cortos", "cortos", "cortos", "cortos", "cortos", "~
## $ C1
                    <chr> "malos", "malos", "malos", "malos", "malos", "malos", "malos"~
## $ C2
## $ C3
                    ## $ C4
                    ## $ C5
## $ palabra1 <chr> "feos", "f
## $ votos
                    <chr> "- Dime con quién andas y te diré quién eres. - No ando con ~
## $ texto
                    <chr> "dime", "con", "quién", "andas", "y", "te", "diré", "quién", ~
## $ word
knitr::kable(head(texto_tokens,20))
 word
 1000 Dime cortosalosa NA NA feos NA NA NA NA NA NA - Dime con quién andas y te diré quién eres.
                                                                                                                               dime
 chisteson
                                                                    - No ando con nadie... - Eres feo.
       quién
       an-
 1000 Dime cortosalosa NA NA feos NA NA NA NA NA NA - Dime con quién andas y te diré quién eres.
                                                                                                                               con
                                                                    - No ando con nadie... - Eres feo.
 chisteen
       quién
       an-
 1000 Dime cortosalosa NA NA feos NA NA NA NA NA NA - Dime con quién andas y te diré quién eres.
                                                                                                                               quién
 chisteson
                                                                    - No ando con nadie... - Eres feo.
       quién
       an-
```

das...

origetaitulo	C1 C2 C3	C4	C5pala <b>prinprinprinprinter</b> to	word
chist <b>eo</b> n quién an-	cortmal@A	NA	NAfeosNA NA NA NA NA NA - Dime con quién andas y te diré quién eres No ando con nadie Eres feo.	andas
das 1000 Dime chisteson quién an- das		NA	NAfeos NA NA NA NA NA - Dime con quién and as y te diré quién eres No ando con nadie Eres feo.	У
	cortnsal <b>ð</b> sA	NA	NAfeosNA NA NA NA NA NA - Dime con quién andas y te diré quién eres No ando con nadie Eres feo.	te
	cortnsal <b>ð</b> sA	NA	NAfeos NA NA NA NA NA NA - Dime con quién and as y te diré quién eres No ando con nadie Eres feo.	diré
1000 Dime chist <b>es</b> on quién an- das		NA	NÆreosNA NA NA NA NA NA - Dime con quién andas y te diré quién eres No ando con nadie Eres feo.	quién
1000 Dime chist <b>es</b> on quién an- das		NA	NÆreosNA NA NA NA NA NA - Dime con quién andas y te diré quién eres No ando con nadie Eres feo.	eres
1000 Dime chist <b>es</b> on quién an- das		NA	NAfeosNA NA NA NA NA NA - Dime con quién andas y te diré quién eres No ando con nadie Eres feo.	no
1000 Dime chist <b>es</b> on quién an- das		NA	NAfeos NA NA NA NA NA NA - Dime con quién and as y te diré quién eres No ando con nadie Eres feo.	ando
1000 Dime chist <b>es</b> on quién an- das		NA	NAfeos NA NA NA NA NA NA - Dime con quién and as y te diré quién eres No ando con nadie Eres feo.	con
1000 Dime chist <b>es</b> on quién an- das		NA	NAfeos NA NA NA NA NA NA - Dime con quién and as y te diré quién eres No ando con nadie Eres feo.	nadie

origetitulo C1 C2 C3 C4 C5palapahan kapahan ka	word
quién an-	e con quién andas y te diré quién eres. eres ando con nadie Eres feo.
das 1000 Dime cortosalosA NA NAfeosNA NA NA NA NA NA - Dim chistoson - No a quién an- das	e con quién andas y te diré quién eres. feo ando con nadie Eres feo.
1000 Luz cort <b>ns</b> al <b>bs</b> orra <b>clads i NAmeio N</b> ANANANA Va el chist <b>es</b> utomática dice a pasad abrir autom madre	marido completamente borracho y le va su mujer al irse para cama: - Me ha o algo increíble. He ido al baño y al la puerta se ha encendido la luz náticamente, sin hacer nada ¡La e que te parió!, ¡Te mato!, ya te has o a mear en la nevera.
1000 Luz cort <b>ns</b> al <b>bs</b> orr <b>aclads i NA meio N</b> As NA NA NA NA Va el chist <b>es</b> utomática dice a pasad abrir autom	
1000 Luz cort <b>us</b> al <b>b</b> orra <b>rdatus i NAbucio Na</b> s NA NA NA NA NA Va el chist <b>es</b> utomática dice a pasad abrir autom madre	
1000 Luz cort <b>ns</b> al <b>bs</b> orra <b>clads i NAmeio N</b> ANANANA Va el chist <b>es</b> utomática dice a pasad abrir autom madre	
1000 Luz cort <b>us</b> al <b>bs</b> orra <b>rclads i NAmeio N</b> ANANANANA Va el chist <b>es</b> utomática dice a pasad abrir i autom	

```
nw=length(dic_raw_1)#
nw # número de poalbaras distintas
```

### 1.3 Construcción del modelo de diccionario

Construiremos una tabla de modelado del corpus de palabras de los chistes:

- Como primary key la word ( las nw words) (desde el text\_raw en utf8)
- Su frecuencia: número de veces que aparece en los chistes
- Si es correcta según un spelling de español de España (hay que buscar... qué hay mejor)

```
count_freq=texto_tokens %>% group_by(word) %>% summarise(N=n())
dic_raw_1 = tibble(word=dic_raw_1) %>% left_join(count_freq,by="word")
```

Ahora vemos claramente cómo podemos mejorar las words para UNIFICARLAS en un único "léxico" que nos permita un tratamiento unificado, auquue las variantes escritas podrían tener significado humorístico.

**Ejemplos** 

Palabras que contienen "zq"

```
dic_raw_1[grep("zq",dic_raw_1$word),]
```

```
## # A tibble: 4 x 2
## word N
## <chr> ## 1 izquierda 20
## 2 izquierdo 7
## 3 vazquezy 1
## 4 vezque 1
```

Palabras que contienen "ch"

```
dic_raw_1[grep("(ch)",dic_raw_1$word),]
```

```
## # A tibble: 832 x 2
##
     word
                          N
##
     <chr>
                      <int>
## 1 2ºchiste
   2 abolladuras.dicho
  3 abrochados
## 4 acha
## 5 achedo
## 6 achica
## 7 achiiiiiiiiiiis
## 8 achillar
## 9 achina
## 10 achiqué
## # ... with 822 more rows
```

Palabras (dos palabras) con:

```
dic_raw_1[grep(":",dic_raw_1$word),]
```

```
## # A tibble: 0 x 2
## # ... with 2 variables: word <chr>, N <int>
```

### 1.3.1 Añadimos columna de spelling al diccionario

Primero veamos algunos ejemplos de las sugerencias: ver manual en de hunspell. Github diccionarios open office

ca

```
library("spelling")
library("hunspell")
#https://github.com/titoBouzout/Dictionaries # do
#es=dictionary(lang = "diccionarios/es_ES.dic", affix = "diccionarios/es_ES.dic", add_words = NULL,
es_ES<- dictionary("diccionarios/es_ES.dic")</pre>
#print(es_ES)
list_dictionaries()# estos son los que vienen por defecto
##
   [1] "bg_BG"
                     "ca_ES"
                                 "cs_CZ"
                                             "da_DK"
                                                          "de_DE_neu" "de_DE"
                                             "en_GB"
                                                          "en_US"
  [7] "el_GR"
                    "en_AU"
                                 "en_CA"
                                                                      "es_AR"
##
                    "es_CL"
                                 "es_CO"
## [13] "es_BO"
                                             "es_CR"
                                                          "es_CU"
                                                                      "es DO"
## [19] "es_EC"
                    "es ES"
                                 "es_GT"
                                             "es_HN"
                                                          "es_MX"
                                                                      "es_NI"
                                 "es_PR"
                                                                      "es US"
## [25] "es_PA"
                    "es PE"
                                             "es_PY"
                                                          "es_SV"
## [31] "es_UY"
                    "es_VE"
                                 "fr_FR"
                                             "hr_HR"
                                                          "hu-HU"
                                                                      "id_ID"
## [37] "it IT"
                    "lt LT"
                                 "lv LV"
                                             "nb NO"
                                                          "nl NL"
                                                                      "pl PL"
                                                          "sh"
                                                                      "sk SK"
## [43] "pt BR"
                    "pt PT"
                                 "ro RO"
                                             "ru RU"
## [49] "sl_SI"
                    "sr"
                                 "sv_SE"
                                             "uk_UA"
                                                          "vi_VN"
hunspell_check(c("bieja", "colon", "colón"), dic= es_ES)
## [1] FALSE TRUE FALSE
hunspell_suggest(c("bieja","colon","colon"),dic=es_ES)
## [[1]]
## [1] "vieja" "biela"
##
## [[2]]
## [1] "colon" "clono" "colo"
                                   "colona" "colono" "colan" "colen" "color"
## [[3]]
## [1] "colon" "clonó" "coló" "colan" "colen"
palabras=c("amor", "amoroso", "amorosamente", "amado", "amante", "amador")
hunspell_analyze(palabras,dic=es_ES)
## [[1]]
## [1] " st:amor"
                       "a st:mor fl:a"
##
## [[2]]
## [1] "a st:moroso fl:a"
##
## [[3]]
## [1] "a st:morosamente fl:a"
## [[4]]
```

```
## [1] " st:amar fl:D"
##
## [[5]]
## [1] " st:amante"
                             " st:amantar fl:E"
## [[6]]
## [1] " st:amador"
                            "a st:mador fl:a"
Eliminaremos las palabras que aparezcan menos de K_{min}=3 o K_{max}=500 veces y números y tomaremos
la primera sugerencia para las palabras que den incorrectas y solo la primera sugerencia.
K min=3
K \max = 500
dic_raw_1 = dic_raw_1 %>% filter(N>K_min & N<K_max )</pre>
dim(dic_raw_1)
## [1] 5332
\label{linear_section} $\operatorname{dic_raw_1} = \operatorname{dic_raw_1}[-\operatorname{grep}("\setminus w*[0-9] + \setminus w*\setminus s*", \operatorname{dic_raw_1}] $$ word),]
dim(dic_raw_1)
## [1] 5259
                 2
palabras_incorrectas= sapply(dic_raw_1$word, FUN=function(x) hunspell_check(x,dic=es_ES))
table(palabras_incorrectas)
## palabras_incorrectas
## FALSE TRUE
## 1485 3774
lista_sugerencias= sapply(dic_raw_1$word, FUN=function(x) hunspell_suggest(x,dic=es_ES))
# nos quedamos con la primera tanto para correctas como para incorrectas
dic_raw_1$word_curada=sapply(lista_sugerencias, FUN=function(x) x[1])
dic_raw_1$lista_sugerencias=sapply(lista_sugerencias,
                                                FUN=function(x){
                                                  if(length(x)>=1) {return(paste(x,collapse=","))}
                                                  if(length(x)==0){return(NA)}
                                                  })
# eliminamos NA
dic_raw_1 = dic_raw_1[!is.na(dic_raw_1$word_curada),]
dim(dic_raw_1)
```

## [1] 5238

### knitr::kable(head(dic\_raw\_1,20))

MM=as.matrix(DTM)

word	Ν	word_curad	alista_sugerencias
â	5	a	a,e,o,d,u,y
aa	5	as	as,a,ara,asa,ata,ala,ama,aja,aya,ea,ar,na,ca,ta,al
aaa	10	asa	asa,ara,ata,ala,ama,aja,aya,a
aaaa	7	bezaar	bezaar
abajo	76	abajo	abajo,abajó,bajo,abaja,abaje,abano,abato,atajo,abalo,ahajo,abajá,abajé,a bajo
abanico	4	abanico	abanico,abanicó,abanicos,abanica,abanicá
abecedario	8	abecedario	abecedario, abecedarios
abeja	7	abeja	abeja,abaje,aneja,abejar,abejas,abaja,aleja
aber	12	abre	abre,saber,caber,haber,abey,ayer,aberra,rabera
abeto	4	abeto	abeto, aneto, abetos, beato, abato, abete, abito, ateto, aleto
abia	66	abiar	abiar,rabia,abina,sabia,abita,labia,abra,aria,amia,babi
abian	10	abina	abina,rabian,abinan,abitan,abiar,abran,babiano
abienta	8	avienta	avienta, ablienta, abierta, asienta, alienta, habiente, en rabieta, tienta, en talenta, abierta, abi
abierta	8	abierta	abierta, abierta, abierto, acierta
abiertas	5	abiertas	abiertas, abierta, rabietas, abiertos, aciertas
abierto	5	abierto	abierto, abiertos, abierta, acierto
abiertos	4	abiertos	abiertos, abiertos, abiertas, aciertos
abion	5	abino	abino,sabiondo
abitacion	6	habitación	$\mathrm{habitaci} ilde{\mathrm{A}}^{3}\mathrm{n}$
abla	7	bala	bala, alba, ala, abala, nabla, tabla, ambla, fabla, habla, abra, arla, aula, aballa

```
texto_tokens= texto_tokens %>% right_join(dic_raw_1,word_curada,by="word")
```

# 2.1 Siguiente paso tratamiento de los datos curados y generación de las Document Term Matrix

Primera aproximación generación dela DTM del corpus de peticiones curadas. Cruzar estos datos con los tópicos/key words de losa chistes. Podéis hacerlo con tidytext o con tm (o con quanteda).

```
library(tm)

## Loading required package: NLP

## ## Attaching package: 'NLP'

## The following object is masked from 'package:ggplot2':

## ## annotate

library(tidytext)
texto_tokens$N=1

DTM=cast_dtm(texto_tokens,document="titulo",term="word_curada",value=N)
```

```
titulos=row.names(MM)
MM=as_tibble(MM)
MM$titulo=titulos
```

### 2.2 Generación de tópicos 4 tópicos

```
library(topicmodels)
set.seed(22)
chistes_2=LDA(DTM, k=2, method = "Gibbs", control = NULL, model = NULL)
chistes_documentos <- tidy(chistes_2, matrix = "gamma")</pre>
chistes_documentos%>% arrange(document)
## # A tibble: 11,960 x 3
##
      document
                                      topic gamma
##
      <chr>>
                                      <int> <dbl>
## 1 --DAA---NI YO SE
                                         1 0.475
## 2 --DAA---NI YO SE
                                         2 0.525
## 3 -¿A TI QUÉ ES LO QUE MÁS TE MO
                                         1 0.468
## 4 -¿A TI QUÉ ES LO QUE MÁS TE MO
                                         2 0.532
## 5 -NO ME CORRIJAS
                                         1 0.524
## 6 -NO ME CORRIJAS
                                         2 0.476
## 7 ,METAS
                                         1 0.5
## 8 ,METAS
                                         2 0.5
## 9 !!QUE LOCO!!
                                         1 0.483
## 10 !!QUE LOCO!!
                                         2 0.517
## # ... with 11,950 more rows
tabla_topicos =chistes_documentos %>% pivot_wider(id_cols=document, names_from=topic,values_from= gamma
names(tabla_topicos)[2:3]=paste0("Topico_",names(tabla_topicos)[2:3])
names(tabla_topicos)
## [1] "document" "Topico_1" "Topico_2"
Topico =apply(tabla_topicos[,2:3],1,
              FUN=function(x) {
                if(x[1]>x[2]){topico=1}
                if(x[1] < x[2]) \{topico=2\}
if(x[1]==x[2]){topico=0}
return(topico)
                })
tabla_topicos = tabla_topicos %>% mutate(Clase=Topico)
tabla_topicos
## # A tibble: 5,980 x 4
##
      document
                               Topico_1 Topico_2 Clase
##
                                  <dbl>
                                            <dbl> <dbl>
      <chr>
```

```
## 1 Dime con quién andas...
                              0.561
                                        0.439
## 2 Luz automática
                               0.416
                                        0.584
                                                 2
## 3 Política argentina
                               0.463
                                        0.537
                                                 2
## 4 0 positivo
                               0.464
                                        0.536
                                                 2
## 5 Mejor portero
                               0.491
                                        0.509
                                                 2
## 6 Donación para la piscina
                               0.475
                                        0.525
                                                 2
## 7 Clase de astrología
                               0.519
                                        0.481
## 8 Bob Esponja
                               0.509
                                        0.491
                                                 1
## 9 Ojalá lloviera
                               0.491
                                        0.509
                                                 2
## 10 En Canarias
                               0.467
                                        0.533
                                                 2
## # ... with 5,970 more rows
```

Podemos extraer también las categoría o palabras clave pero son demasiadas.

```
C1=texto_df %>% select(titulo, C1)
df= C1 %>% right_join(MM,by="titulo")
names(df)[1:10]
                                                     "eres"
  [1] "titulo" "C1"
                          "dime"
                                   "quien" "andas"
                                                               "ando"
                                                                        "nadie"
  [9] "feo"
                 "marido"
library(naivebayes)
## naivebayes 0.9.7 loaded
set.seed(1)
nrow(df)
## [1] 7133
Ntraining=floor(0.8*nrow(df))
Ntraining
## [1] 5706
Ntesting=nrow(df)-Ntraining
Ntesting
## [1] 1427
training=sample(1:nrow(df),size=Ntraining,replace = FALSE)
testing=setdiff(1:row(df),training)
## Warning in 1:row(df): numerical expression has 34074341 elements: only the first
## used
```

```
train_data=df[training,-1]
testing_data=df[testing,-c(1:2)]
```

Quizá demasiadas categorías mejor topic models a 2 , 3 o 4 ,categorías.

### 3 Word to vect NUEVA librería word2vec

https://github.com/bnosac/word2vec

```
#install.packages("devtools", "Rtools")
#install.packages("word2vec")

library(word2vec)

txt_clean=txt_clean_word2vec(x=data_raw$texto, ascii = FALSE, alpha = TRUE, tolower = TRUE, trim = TRUE
str(txt_clean)
```

## chr [1:7169] "dime con quién andas y te diré quién eres no ando con nadie eres feo" ...

```
model=word2vec(x=txt_clean,
    type = "skip-gram",
    dim = 50,
    window = 10,
    iter = 5L,
    lr = 0.05,
    hs = FALSE,
    negative = 5L,
    sample = 0.001,
    min_count = 5L,
    split = c(" \n,.-!?:;/\"#$%&'()*+<=>@[]\\^_('{|}~\t\v\f\r", ".\n?!"),
    stopwords = character(),
    threads = 1L,
    encoding = "UTF-8"
)
```

```
embeding=as.matrix(model)
emb <- predict(model, c("autobus", "jaimito", "mujer"), type = "embedding")
emb</pre>
```

```
##
               [,1]
                          [,2]
                                    [,3]
                                              [,4]
                                                        [,5]
## autobus 0.49324778 -0.6580057 -0.9099321 -0.2372637 0.8651413 0.9308545
## jaimito 0.08688954 -2.6465790 0.3728237 -1.0025933 -0.2236835 0.8727383
          0.38372329 0.9524692 -0.2270146 -1.0718035 0.4882259 2.0631688
                [,7]
                           [,8]
                                               [,10]
##
                                      [,9]
                                                          [,11]
                                                                    [,12]
## autobus 1.62768722 -1.0748230 0.04890545 -0.4429723 0.003882346 0.8732639
## jaimito -0.06851102 0.1460203 -2.40517473 -0.1618383 0.116614744 -0.2503245
## mujer
          ##
               [,13]
                           [,14]
                                     [,15]
                                               [,16]
                                                         [,17]
                                                                   [,18]
## autobus -1.56128728 -0.15701734 -0.6272471 -0.4105258 -0.1500595 0.06353638
## jaimito -0.08669709 -0.02753286 -0.7616298 0.5193182 2.2241023 0.38599899
## mujer -2.10406399 -0.26088908 -0.6565050 0.7424986 0.1771875 0.96865827
```

```
[,20]
                                   [,21]
##
              [,19]
                                             [,22]
                                                       [,23]
## autobus -2.019768 -0.0414262 -2.1455662 -1.6882231 -0.7603324 -2.2976127
## jaimito -1.641479 0.8972736 -1.8547015 -1.4017438 -0.7876659 -2.3127000
## mujer -1.633133 0.1428500 -0.8477979 -0.5069727 -0.9427141 0.4281023
              [,25]
                          [,26]
                                     [,27]
                                               [,28]
                                                         [,29]
## autobus -2.235957 0.745972455
                               1.6724601 1.0021801 1.32105947 0.6709734
## jaimito -1.676190 -0.287353635 0.8233544 -0.2391557 0.10906710 0.5161576
          -1.707589 0.006950959 -0.9714662 0.4470935 0.04497885 1.1434224
## mujer
##
               [,31]
                         [,32]
                                   [,33]
                                             [,34]
                                                         [,35]
                                                                   Γ.361
## autobus -0.6470752 -0.5790763 0.1811625 0.99633789 -0.008319272 0.1551851
## jaimito -0.9901198 -0.1531859 0.5353013 0.50374371 -1.186450720 0.3026336
           ##
               [,37]
                         [,38]
                                    [,39]
                                                [,40]
                                                          [,41]
## autobus -0.7236770 -0.1784567 -0.1565309 -0.004147133 0.1433230 0.26644439
## jaimito -0.9294956 -0.7300665 0.4991387 0.711062431 0.4864651 -0.07855427
## mujer
          -1.1902472 -0.2207187 -1.7618690 0.886426568 -0.4059232 0.47679093
##
                         [,44]
                                   [,45]
                                             [,46]
                                                        [,47]
               [,43]
## autobus -0.9399630 0.3532828 1.070434 1.2255282 -1.3430599 0.4361992
## jaimito -0.9245359 -1.2500688 -1.076714 -0.3954946 -0.2281055 0.6138368
## mujer -0.8164394 -0.2584829 -0.812281 0.5730899 0.4066224 -1.3106833
##
               [,49]
                        [,50]
## autobus -0.6812266 1.2139244
## jaimito -0.2570671 0.8486603
           1.5039954 0.4146460
## mujer
   <- predict(model, c("jaimito", "profesor"), type = "nearest", top_n = 5)</pre>
## $jaimito
      term1
               term2 similarity rank
               anota 0.8632550
## 1 jaimito
## 2 jaimito
               jamito 0.8625439
## 3 jaimito
             traerme 0.8558403
              jeimito 0.8520830
## 4 jaimito
## 5 jaimito oraciones 0.8512632
## $profesor
       term1 term2 similarity rank
## 1 profesor memin 0.9005938
## 2 profesor alumno
                    0.8990849
## 3 profesor examen
                    0.8990266
                                 3
## 4 profesor frutas 0.8933191
                                 4
## 5 profesor marte 0.8789321
doc2vec(model,c("padre","madre","hijo"))
                       [,2]
                                 [,3]
                                          [,4]
                                                     [,5]
                                                              [,6]
##
             [,1]
                                                                        [,7]
## [1,] 0.2727478 -0.3490508 1.5674843 -1.678564 -0.2206307 1.4065835 0.2302239
## [2,] -0.5575424 -1.5284566 1.0829769 -1.975983 -0.1349357 1.3036857 1.7181846
##
             [,8]
                      [,9]
                                 [,10]
                                           [,11]
                                                       [,12]
## [1,] 0.2487679 0.465802 -0.05547563 0.1768579 0.03859647 -1.4896098
## [2,] 0.6846665 -0.796141 0.20620546 0.7283186 -0.44242108 -0.7485540
```

```
## [3,] -0.4407749 -1.011690 0.97146793 -1.1738757 -0.28388912 -0.7907744
##
                      [,15]
                                 [,16]
                                            [,17]
                                                      [,18]
                                                               [,19]
             [,14]
                                                                        [,20]
## [1,] -0.8444553 -1.691198 0.09345359 0.54973028 1.2397960 -1.250630 1.255210
## [2,] 0.3037887 -1.556308 0.75041711 0.04560138 0.3607031 -2.226147 1.542805
## [3,] -1.3868917 -1.243202 0.41086037 0.22678809 0.4006453 -1.772973 1.533564
                      [,22]
                                          [,24]
                                                     [,25]
##
            [,21]
                                [,23]
                                                               [,26]
## [1.] 0.2897654 -2.437773 0.7739895 -2.107992 -2.0615837 -0.1313548 1.164457
## [2,] -0.4911121 -1.951823 0.3802617 -1.681261 -1.1677467 -1.0376462 2.084226
## [3,] -0.6522840 -2.700715 1.0940609 -1.119187 -0.8018186 -0.9855824 1.633107
##
            [,28]
                      [,29]
                                 [,30]
                                            [,31]
                                                       [,32]
## [1,] 1.5201086 0.6323793 -0.7624062 -0.6160427 -0.7656532 -0.6722285
## [2,] -0.4120705 0.1677049 0.9504106 -0.5228955 0.3909138 0.1997444
## [3,] 1.0284834 1.7344975 0.1017707 -1.7265351 0.2119278 0.6182938
            [,34]
##
                       [,35]
                                  [,36]
                                             [,37]
                                                        [,38]
## [2,] -0.1948977 -1.0467991 1.40255654 -0.1413882 0.7476683 0.5385075
## [3,] 0.5490976 -0.1692591 0.57563527 -0.3437360 0.3434265 -0.0124320
##
            [,40]
                      [,41]
                                 [,42]
                                            [,43]
                                                      [,44]
                                                                [,45]
                                                                           [,46]
## [1,] -0.7162034 1.4135215 -0.2275291 -0.9153525 -1.116554 -0.4442853 1.1567313
## [2,] 0.6619150 0.1618558 -0.5189599 -1.1197389 -1.382463 -0.6134729 -0.6250816
## [3,] 1.0126826 1.4944657 0.1847321 -0.8298018 -1.948009 -0.4662968 0.5148879
                                    [,49]
             [,47]
                        [,48]
                                               [,50]
## [1,] -0.72215962 0.4111029 -0.87880809 0.6041034
## [2,] -0.07010143 -0.7365789 0.09191219 -0.2510743
## [3,] 0.13146706 -0.5350725 -0.33289758 1.2036003
M=as.matrix(model)
dim(M)
## [1] 4375
             50
#Simi=word2vec_similarity(M,M,top_n=+Inf, type="cosine")
cosine <- function(x,y) sum(x * y)/sqrt(sum(x^2)*sum(y^2))
# install.packages("proxy")
library(proxy)
##
## Attaching package: 'proxy'
## The following objects are masked from 'package:stats':
##
##
      as.dist, dist
## The following object is masked from 'package:base':
##
##
      as.matrix
SS=as.matrix(simil(M,method=cosine))
diag(SS)=1
D=sqrt(1-SS)
dimnames(D)=list(dimnames(M)[[1]],dimnames(M)[[1]])
sol_MDS=cmdscale(D,k = 3,list=TRUE)
str(sol MDS)
```

```
## List of 5
     $ points: num [1:4375, 1:3] -0.3694 -0.0763 0.1059 0.1183 0.0785 ...
      ..- attr(*, "dimnames")=List of 2
##
##
          ..$ : chr [1:4375] "usd" "tocas" "ria" "caducado" ...
##
          ..$ : NULL
               : NULL
##
     $ eig
               : NULL
##
##
               : num 0
       GOF
               : num [1:2] 0.243 0.243
par(mfrow=c(1,3))
plot(sol_MDS$points[,c(1,2)])
text(sol_MDS$points[,c(1,2)],dimnames(M)[[1]])
plot(sol_MDS$points[,c(1,3)])
text(sol_MDS$points[,c(1,3)],dimnames(M)[[1]])
plot(sol_MDS$points[,c(2,3)])
text(sol_MDS$points[,c(2,3)],dimnames(M)[[1]])
                                                   caben
                                                                                              caben
    0.4
                                                   negros pipos
                                           0.4
sol_MDS$points[, c(1, 2)][,2]
                                      sol_MDS$points[, c(1, 3)][,2]
                                                                            sol_MDS$points[, c(2, 3)][,2]
    0.0
                                           0.2
                                                   niñæra
exanina
                                                                                              niñera
examina
                 títQlo
       -0.4
                   0.0
                        0.2
                                              -0.4
                                                              0.2
                                                                   0.4
                                                                                      -0.4
                                                                                                0.0 0.2 0.4
                                                         0.0
        sol\_MDS\$points[,\,c(1,\,2)][,1]
                                               sol_MDS$points[, c(1, 3)][,1]
                                                                                     sol_MDS$points[, c(2, 3)][,1]
par(mfrow=c(1,1))
```

# 4 Naive bayes

Podéis utilizar algún algoritmo de naivebayes con los metadatos de los chistes (fichero que se explica abajo) o con topic models.

### 4.1 Más chistes con metadatos

En el fichero de este git "chistes\_con\_metadatos.csv" hay más chistes con dos columnas de metadatos para practicar.

### 5 Enunciado

Basándonos en las ayudas de Enunciado\_taller2\_chistes\_con\_metadatos. Rmd" lo anterior generar un modelo de datos con 4 tópicos (de topic models o combinado con categorías o palabras clave. Asignar cada tópico a su  $\alpha$  más alto) y un diccionario de palabras curadas por chistes.

### 5.1 Cuestión 1

Naive Bayes para predecir las 4 categorias de chistes a partir de las variables de presencia ausencia de las palabras. Evaluar el modelo.

### 5.2 Cuestión 2

A partir de la librería word2vec generar una proyección y estudiar si las palabras se agrupan según en las proyecciones