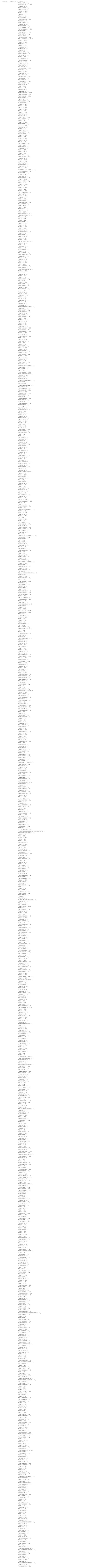


100 - 80 - 60 - 20 -	BIRMINGSHAM HERE AMERICA PHILADELPHIA PA RHODE ISLAND WORLDWIDE AMERICA AMERICA AMERICA AMERICA AMERICA AMERICA AMERICA AMURES GAINSVILLE FI INDIANA COLUMBUS ÖHIO COLUMBUS ÖHIO	TRINIDAD TOBAGO CALGARY CANADA TWITTEN SAN FRANCISCO IRELAND NASHVILE TN PORTIAND ORE SAN ANTONIO TY BROOKINY NY BROOKINY NY BROOKINY NY LIVERPOOL LIVINGSTON IL INCHESTER MANHESTER MA	BANCAUCRE NOTA CARRETT LEICESTER NAROBIE KNYA SINGAPORE KNOW MAD_HEL MORIOH JAPAN RALEIGH DURHAM NC PENNSYLVÄNIA PALO_ALTO_CALIFORNIA	PERTH WESTEN AND ANEL ANGEN IN AN ENTER AND ANEL ANGEN IN AN ENTER AND	WINTER PARK COLORADO ONA_BLOCK_W BOY LAGOS DOHANNESBURGH ROAD_BILLIONARRES CLUB ROAD_ROAD_ROAD_ROAD_ROAD_ROAD_ROAD_ROAD_	SYDNEY_AUSTRAÎLA REPUBLIC_TEXAS PHOEBIIX AZ PHOEBIIX A
Text # conv Text =	rertimos todo a un s " ".join(review fo ncies = Counter(Tex	string or review in data.tem		PEKTH WE FINANCE FINAN	WINTER O O N N N N N N N N N N N	



<pre>index1 = pa1 = pal frecuenci index2 = pa2 = pal frecuenci index3 = pa3 = pal frecuenci print("La print("La print("La print("La print("La print("La</pre>	= [] as = [] Frequencies.keys() ras.append(i) Frequencies.values encias.append(k) frecuencias.index(nabras[index1] as.pop(index1) frecuencias.index(nabras[index2] as.pop(index2) frecuencias.index(nabras[index2] as.pop(index3) palabra más frecuencias.index (nabras[index3] as.pop(index3) palabra más frecuencias.index (nabras[index3] as.pop(index3)	max(frecuencias)) max(frecuencias)) max(frecuencias)) ente es: ", pal) ás frecuente es:" LIKE ente es: IM	, pa2) , pa3)			
La palabra La segunda La tercera n = 100 words = p freq = fr # Plot hi indexes = width = 0 fig = plt plt.bar(i plt.xtick plt.xtick plt.show(más frecuente es: palabra más frecu palabra más frecu alabras[0:n] ecuencias[0:n] stogram using matp np.arange(len(word)) .7 .figure(figsize = ndexes, freq, width s(indexes + width s(rotation = 90)	LIKE ente es: IM ente es: PUBLICAT lotlib bar(). ds)) (25, 12))				
DEEDS - 0 - 0 - 0 - 0 - 0 - 0 - 0 - 0 - 0 -	ALAH FOREST FORE	MEGENY = MEG	GAFIRE FLOOD DISASTER HEAV RAIN RAIN ROUSES FLOODING STREETS MANITOU COLORADO SPREAS HELS HEAV HEAV RAIN HILL HILL HILL HEAV RAIN HILL HILL HILL HEAV HEAV HEAV HEAV HEAV HEAV HEAV HEAV	WOODS WOODS WOODS WOODS HERE HARE AREI ARAID COMING COMING HEAT WAVE FAR HAHA SOUTH TORNADO	FLOODED HAH WAIT WAIT SECOND LIVE GOINN FVCK RAINING FVCK	WE ARRIVED DAMAGE BUS BUS RUITI CASH CRASH CRASH CRASH
En Twitter y l Analizando la que sean refe para la ubica La palab La segur La tercer es decir, es n área.	os y conclusion as redes sociales el len a frecuencia y el orden de rentes a desastres natoción de los tweets: Ta más frecuente es: Na más frecuenta palabra más frecuenta palabra más frecuenta palabra más frecuentas común no contar con de los será utilizado más ade	iguaje es metafórico y de las frases más con curales reales. Luego d O_DATA ente es: LIVINGSTON_ te es: PHILADELPHIA on una ubicación pred s datos, podemos obs	nunes, se obtendrá de unificar la localid IL _PA cisa, y Livingston y F	una clasificación para ad del tweet, es deci Philadelphia tienen ur a no son referentes a	a las expresiones con r, su origen, es posibl na alta cantidad de re desastres reales. Es	nunes y aque concluir of gistros en e
La palabLa segurLa tercer	emos observar según l ra más frecuente es: Bo nda palabra más frecuen ra palabra más frecuen tos desastres deben to	OMBING ente es: FATALITIES te es: CRASHED				os.