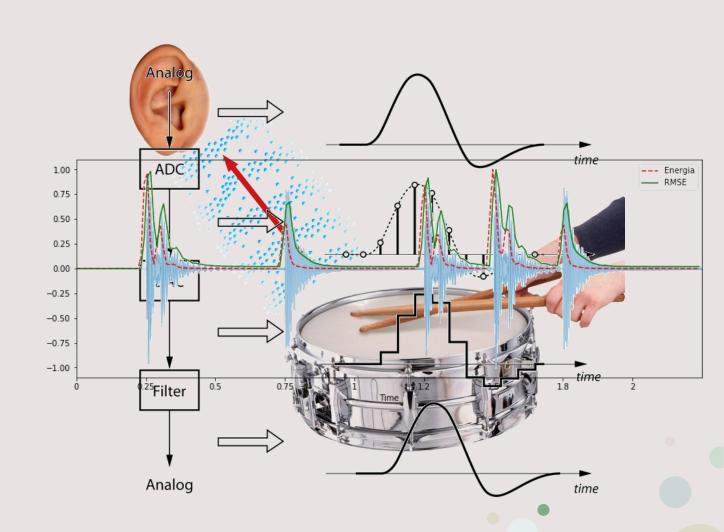


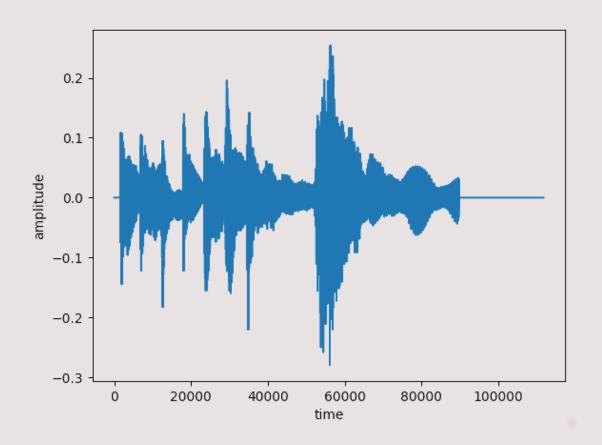
### Extracción de información de Audio

- ¿Qué es un Audio?
- ¿Cómo podemos digitalizar un audio?
- ¿Cómo podemos representar un audio?
- ¿Cuáles son las características que representan a un audio?



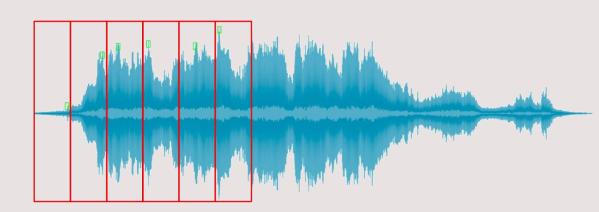
# Representación en crudo

- Tomar todos los valores del audio
- Implementación trivial
- Mucho ruido



# Características en dominio tiempo

- Divide el audio en pequeñas partes
- Estadísticas en cada parte
- Repetimos el proceso



### Raíz del cuadrado medio

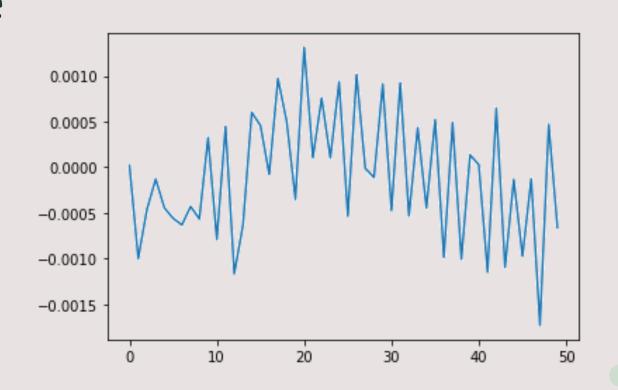
- Nivel de ruido
- Usado en
  - Segmentación de audio
  - Clasificación de géneros

### **Root Mean Square**

$$x_{rms} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i^2} = \sqrt{\frac{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2}{n}}$$

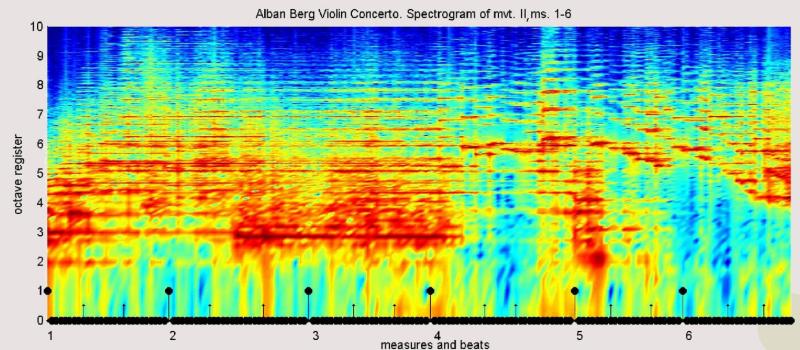
# Tasa de cruce por cero

- Cantidad de veces que se cruza por cero
- Frecuencia
- Estimación tono
- Usado en
  - Estimación de tono
  - Identificación de habla



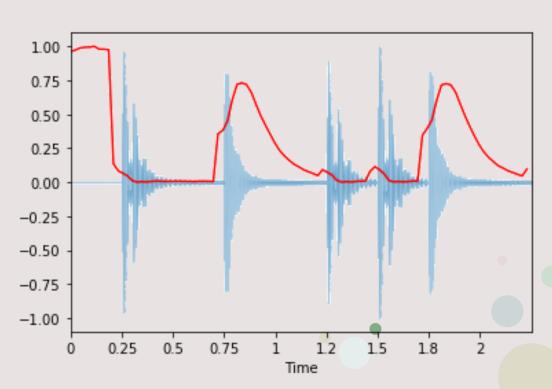
### Características en el dominio espectral

- Espacio espectral
- Transformada (discreta)de Fourier



# Centroide espectral

- Media ponderada
- El centro de masa del espectro
- Usos
  - Medida del timbre



## Otras representaciones

- Zero Crossing Rate
- Energy
- Entropy of Energy
- Spectral Centroid
- Spectral Spread
- Spectral Entropy
- Spectral Flux
- Spectral Rolloff

- MFCCs
- Chroma Vector
- Chroma Deviation
- Mel-scaled spectrogram
- Spectral contrast
- Tempo
- BPM

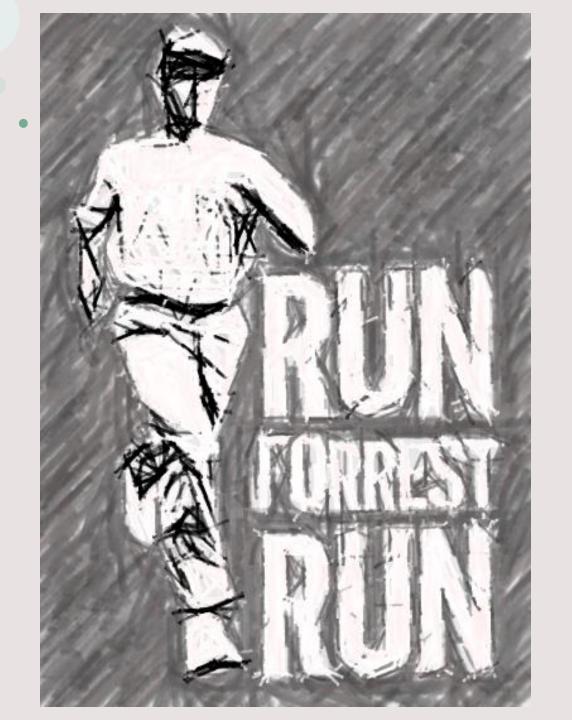
# Herramientas para extracción de información en imágenes

pyAudio Analysis

- Librosa
- OpenCV
- PyAudioAnalysis







SICD\_S06\_EI\_audio.ipynb

# Extracción de información de Texto ASCII TABLE

- ¿Qué es un Texto?
- ¿Cómo podemos digitalizar Texto?
- ¿Cómo podemos representar un texto?
- PLN (NLP)

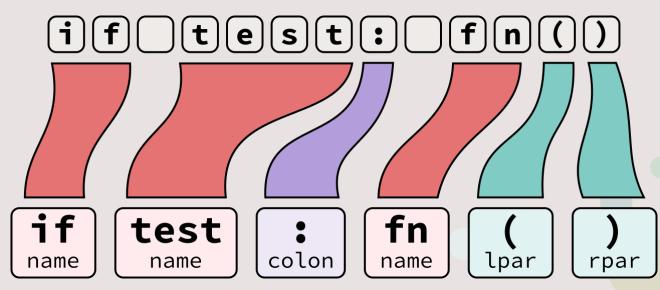
	A	SC			ЦB	LE								
V	Decima	al Hexadecim	al Binary	0ctal	Char		Decimal	Hexadecimal	Binary	0ctal	Char	Decimal	Hexadecimal	Binary
/	0	0	0	0	[NULL]		48	30	110000	60	0	96	60	1100000
ſ	1	1	ren	1	[START OF H	EADING]	49	31	110001	61	1	97	61	1100003
	2	2	Pm	2 •	[START OF T	EXT]	50	32	110010	62	2	98	62	1100010
	3	1000	well.	3	OF TEX	YT]	51	33	110011	63	3	99	63	1100013
	4	Lorem	100	44	JE F F	4 SISSION	52	34	110100	64	4	100	64	1100100
	5	tincia	wsum !	dola	[ENQUIN:	u Oc	$\mathbf{D}^{\mathbf{r}_{\beta}}$	35	110101	65	5	101	65	1100103
	6	- Suridui	It 1110,	SIGI	ISI NOWLE	DGE]	ZIOY	32 33 34 35 36 37 38 adipiscing enat volut obortis ni t <sup>3</sup> in vulpu t <sup>4</sup> accumsa	110110	-66	6	102	66	1100110
	7	nostrud	At 190	reet	[RELL]	et, cons	55	. 37	110111	67	7-	103	67	1100113
	8	D8 THUNG	exero:	10~	VOIOTA	medise	Ctetus	38	111000	70	8	104	68	1101000
	9	Ulis aut	1901	Pation	- [HORIZON:A	magna a	57	adipiesi	111001	71	9	105	69	1101003
	10	dol-	EMINAL.	12	"Illullam	Corp	quam	3A COCCIO	31e/1910	72	:	106	6A	1101010
	11	eviore e	1019	eum i	A FRTICAL T	Per si	59	ellat volin	11102	ed di	am	107	6B	1101013
	12	UDtar.	eugian	14	THE PER	olor:	PSIPIT I	ohe	Pat1[9	74	ann D	Online	6C	1101100
	13	Lesetum !	Zr1101	, JULI	ICARRIAGE I	he will h	end-	adipiscing enat yolut obortis ni tiin yulpu tiin yulpu tiin nulla pation cor laritatem runt lecto uitur muse	111101	Wisi	enin	198 COU	n <sup>©</sup> n	110110
	14	iam liha	de de	leĥi.	[Sime U.S	s at vo	wreri	t3in	SITUE B	176	- TUN	ad mi	ōE <b>∼</b>	1101110
	15 pl	FARET	temp	ر مایک	augual -	10	eroc	3F' XUIDU	111111	dink	ex e	111 ''''	חווי	1101111
	16	ecerat for	- TROI	Cum	[DATA ZIV.	uis dola	64°3 e	T4âccur	AFE) (NE	1120	@	COm	70	1110000
	17 eo	rull id	eripoot.	21	' Soluta	NTROL	este for	41 cunsa	00000	~~0.5E	se m	0113	(leg	1110001
	18	Clari	1000	um ac	IDEVICE COI	DODIS PL	1.60	gait null	10060	sto .	B	restie	COR	1110010
	1 Lla	rita	setem!	DV6	AAM IL	PIOL31	wend c	43	Jacili.	108	VUIO (	dignia.	-SE()	1110013
	20	as est	eri <sup>10100</sup>	vest	PEVICE CO.	MOLION H	a 68	PLION CO.	1097	.104	D	OUISSI	$\mathfrak{D}^4$	1110100
	-Sept	notare	Cristian D	roca	Seriou!	P SNO VLEDGE;	estit c	lation to	Bue16	$h^{105}$ .	E	117	757	1110101
											Den-	118	76	1110110
	2500	anitatie .	- Out	era o	LENG GOVE	amickie	- evel	Unt lo	visitar	n.107	and the	ilet9do	17	1110111
	Fode	m 18-00 p	er 31000	30 6	STUICS .	7112-	YUI Sec	450 LECTO	100100	71165[	USUS	120	· III) g	1111000
	25	modo	TARC	ula or	IEND OF MA	wam nur	1 /3 - 64	tain yulput taccumsa ygait nulla phtion cor laritatem runt lecto uitur muta Mus parur decima.	-50 (GE	ere .	Deli	egent	19.	1111001
1	26	1A	YPI,010	32	e la de	Cim	Putar	AA VUUC	itione	Ti	rje Ji <sub>L</sub>	is 122	G /ill	1111010
1	.Oro	18	11011	' Jun	CESCAPET	et .	011	us paris	1000	COL	7511-	DONKT	11.4	1111011
	Secu	IDSU-	11100	34	COOL	Yiden	AUIDTA (	deci-	U Slar	114C	KAGI	Udium	700	1111100
ti	ncid	Caselli q	0/05101	35	IGROUP SEP	IDAD AT COLUMN	Dar	esima.	10011	w. ar	Iten	1235CT	lect	1111101
De	~~(QQ	DESUM d	JISIT W	amo	IKECORD SE	PAKATUR]	TO UM	Clari c	1001110	115	- WASC	Suerit	live c	1111111
110	33	. 104 (4(1))	100000	40	CDACE!	KATUK]	79	EO.	1001111	111/	0	12)	III FA	1111111
	32	20	100000	40	[SPACE]		80	50	1010000	120	P			
	33	21	100001	41	!		81	51	1010001	1 121	Q			
	34	22	100010	) 42			82	52	1010010	122	R			
	35 36	23	100011		#		83	53	1010011		S			
	36	24	100100		\$		84	54	1010100		T.			
	37	25	100101		%		85	55	1010101		U			
	38	26	100110		&		86	56	1010110		V			
	39	27	100111		,		87	57	1010111		W			
	40	28	101000		(		88	58	1011000		X			
	41	29	101001		)		89	59	1011001		Y			
	42	2A	101010		1		90	5A	1011010		Z			
	43	2B	101011		+		91	5B	1011011		L			
	44	2C	101100	54	,		92	5C	1011100	134	1			

### Glosario

- Documento: Una pieza de texto
- Corpus: muchos documentos
  - Análogo a registro tabla
- Token: una "palabra"

### Tokenizacion

- palabra: Unidad léxica constituida por un sonido o conjunto de sonidos articulados que tienen un significado
- Se puede realizar la tokenizacion por espacios
- ¿Qué pasa con símbolos?
- dependiente del idioma
- Mas de una palabra



### Normalización

- Homologar tokens para que coincidan a pesar de las diferencias secuencias de caracteres.
- Mayúsculas
- Minúsculas
- Stemming
- Lematización

#### **Stemming**

- reducir la forma de las palabras
- recortar sus inflexiones
- Búsqueda de sufijos

### Frecuencia

- Conteo de palabras
  - Contar cuantas veces aparece una palabra en un documento
- Palabras comunes (funcionales) tendrán muchas apariciones
  - Esto no nos dice nada

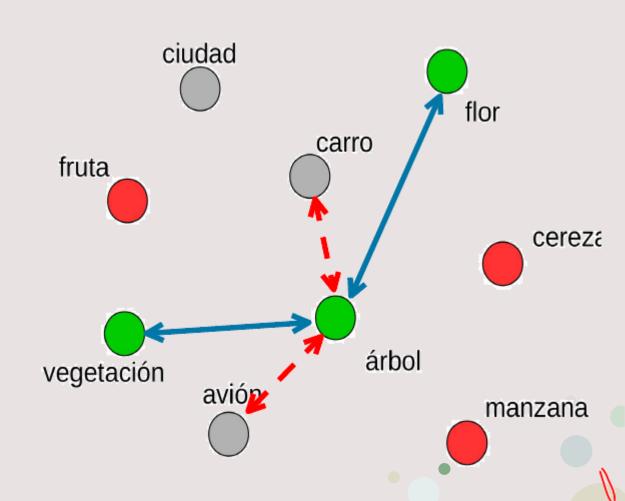
# TF-IDF

$$w_{i,j} = t f_{i,j} \times \log\left(\frac{N}{df_i}\right)$$

- Term Frequency-Inverse Document Frequency
- Normalización de conteos
- Entre más se repite una palabra dentro de un documento, la palabra será más importante para ese documento
- Palabras comunes (funcionales)

### Vectorización semántica

- Tenemos las palabras del texto, pero no las palabras relacionadas
- Word Embeddings
  - Cada palabra tiene una vectorización
  - Red neuronal
- Existen preentrenados
  - Word2Vec
  - GloVe
  - Fasttext
- Perdemos interpretación de los vectores



IT'S TOO COLD LET'S GO