





# PHARMASAF





## CONTEXTO Y MOTIVACION

# ¿Y SI PUDIESEMOS PREVENIR MILES DE MUERTES ANUALES POR ERRORES DE MEDIACION?

LA FARMACOVIGILANCIA FUE DEFINIDA EN 2002 POR LA ORGANIZACIÓN MUNDIAL DE LA SALUD (OMS) COMO LA CIENCIA Y LAS ACTIVIDADES RELATIVAS A LA DETECCIÓN, EVALUACIÓN, COMPRENSIÓN Y PREVENCIÓN DE LOS EFECTOS ADVERSOS DE LOS MEDICAMENTOS O CUALQUIER OTRO PROBLEMA RELACIONADO CON ELLOS.

UNA REACCIÓN ADVERSA A UN MEDICAMENTO (RAM) ES LA RESPUESTA NOCIVA, NO DESEADA Y NO INTENCIONADA QUE SE PRODUCE TRAS LA ADMINISTRACIÓN DE UN FÁRMACO, MISMA QUE PUEDEN SER LEVE, MODERADA, GRAVE Y EN ALGUNOS CASOS PUEDEN DERIVAR EN INGRESOS HOSPITALARIOS E INCLUSO MUERTE.

¿CONOCEMOS LAS REACCIONES ADVERSAS QUE PRODUCEN TODOS LOS MEDICAMENTOS?

SOLO CONOCEMOS LOS EFECTOS ADVERSOS MÁS FRECUENTES:

- MUY FRECUENTES 1 DE CADA 10 PACIENTES
- FRECUNETES 1 DE CADA 100 PACIENTES
- INFRECUENTES 1 DE CADA 1000 PACIENTES



- ALGUNOS ESTUDIOS HAN CONCLUIDO QUE EL 41% DE LOS PACIENTES AMBULATORIOS TRATADOS CON FÁRMACOS Y HASTA EL 46% DE LOS INDIVIDUOS HOSPITALIZADOS SUFRIERON EN ALGÚN MOMENTO ALGUNA RAM.
- EN EEUU LAS RAM CONSTITUYEN LA 4ª 6ª CAUSA DE MUERTE, REPRESENTAN MÁS DEL 10% DE LAS CAUSAS DE INGRESOS HOSPITALARIOS Y EL 15-20% DE LOS PRESUPUESTOS DE LOS HOSPITALES SE INVIERTE EN EL TRATAMIENTO DE RAM.
- -UN INFORME ELABORADO POR EL SINDICATO ARGENTINO DE FARMACEÚTICOS Y BIOQUÍMICOS (SAFY) DA CUENTA QUE 8 DE CADA 10 ARGENTINOS SE AUTO MEDICAN Y EL 50 POR CIENTO DE LA POBLACIÓN TOMA LOS MEDICAMENTOS DE FORMA INCORRECTA, LO QUE GENERA MÁS DE 60 MUERTES POR DÍA.

  WWW.SAFYB.ORG.AR
- JOURNAL OF THE AMERICAN MEDICAL ASSOCIATION (JAMA) PUBLICADO EN LA LITERATURA CIENTÍFICA, DOCUMENTA LA TRAGEDIA DEL PARADIGMA MÉDICO TRADICIONAL

LA AUTORA ES LA DRA. BARBARA STARFIELD, DE LA ESCUELA DE HIGIENE Y SALUD PÚBLICA JOHN HOPKINS, Y DESCRIBE CÓMO EL SISTEMA DE SALUD DE LOS EEUU PUEDE CONTRIBUIR A LA MALA SALUD.

TODAS ESTAS SON MUERTES POR AÑO:

- 7.000 ERRORES DE MEDICACIÓN EN HOSPITALES (9)
- 106.000 EFECTOS NEGATIVOS DE MEDICAMENTOS (QUE NO SON ERRORES) (2) IESTO SUMA 112.000 MUERTES POR AÑO POR CAUSAS IATROGÉNICAS! WWW.JAMANETWORK.COM
- LA NOTA "STRENGTHENING PHARMACOVIGILANCE TO REDUCE ADVERSE EFFECTS OF MEDICINES", EN LA QUE EXPONE QUE EL 5% DE LOS INGRESOS A URGENCIAS SON DEBIDOS A RAM LO QUE SUPONE 145.000 MILLONES DE EUROS A LOS SISTEMAS DE SALUD Y ESTIMAN QUE SE PRODUCEN 197.000 MUERTES POR RAM AL AÑO EN LA UE. (HTTPS://COFZARAGOZA.ORG/REACCIONES-ADVERSAS-A-MEDICAMENTOS-Y-LA-IMPORT ANCIA-DE-NOTIFICARLAS/

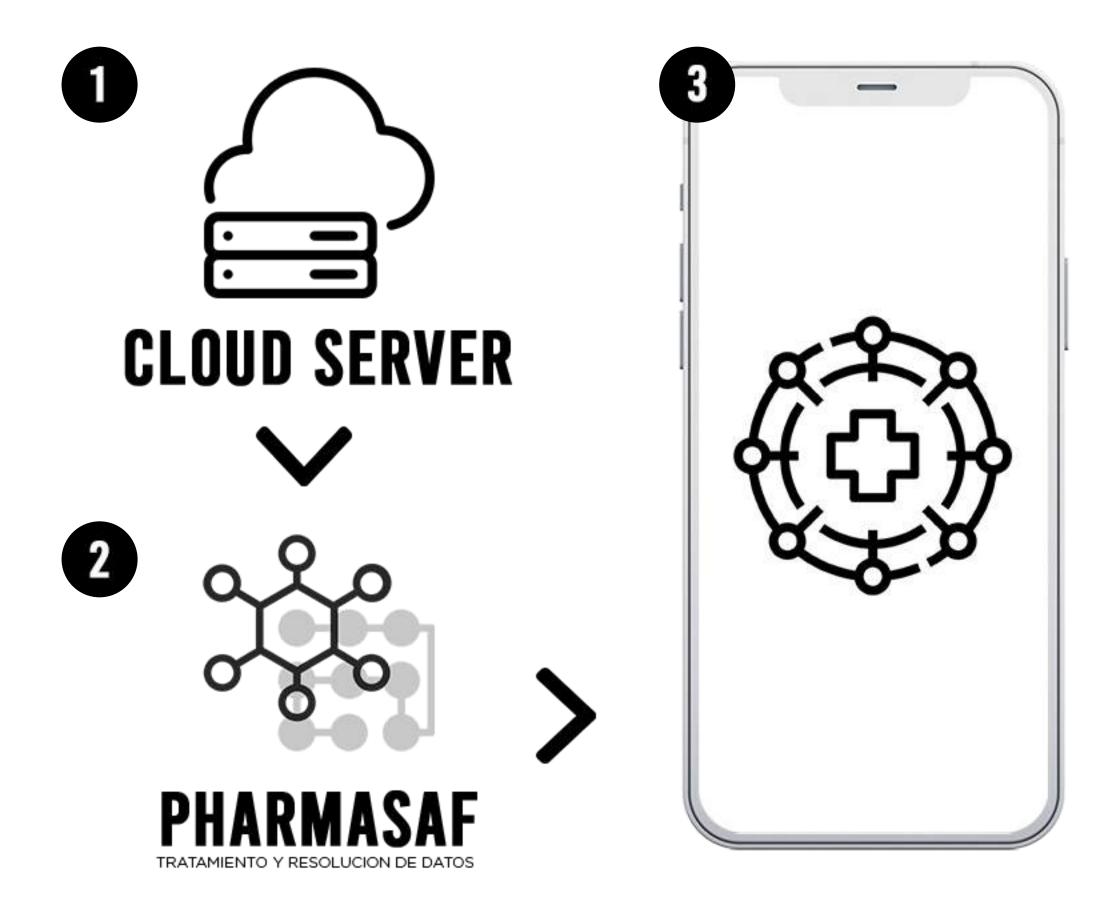
EN ESTE SENTIDO SE HA VISTO CONVENIENTE EL UTILIZAR MECANISMOS QUE PERMITAN EL PROCESAMIENTO DE LA GRAN CANTIDAD DE INFORMACIÓN QUE SE GENERA PERMANENTEMENTE EN LA INDUSTRIA FARMACEUTICA Y ASI COADYUVAR EN LA FARMACOVIGILANCIA.



EN EL MARCO DE GENERAR MECANISMOS QUE CONTRIBUYAN A LA FARMACOVIGILANCIA, A TRAVÉS DE LA INTELIGENCIA ARTIFICIAL Y EL USO DE MODELOS DE MACHINE LEARNING, EL PRESENTE PROYECTO PERSIGUE DOS OBJETIVOS:

- EN BASE A LA LISTADO DE MEDICAMENTOS DE REFERENCIA 2020 EN MEXICO, REALIZAR LA AGRUPACIÓN DE MEDICAMENTOS EN BASE A SUS EFECTOS ADVERSOS Y CONTRAINDICACIONES.
- DETECCIÓN DE NOMBRES CONFUSOS DE MEDICAMENTOS, EN BASE A LA MEDICIÓN DE LAS DISTANCIAS ENTRE LOS MISMOS.

POR LO TANTO PLANTEAMOS UNA SOLUCION A GRAN ESCALA QUE SEA CAPAZ DE ALAMACENAR UNA BASE DE DATOS DISPONIBLE NO SOLO CON EL OBJETIVO DE CONSULTAR DICHA INFORMACION SINO TAMBIEN QUE LOS PROFESIONALES DE LA SALUD SEAN CAPACES DE COMPARAR Y ENTENDER LAS CONSECUENCIAS FARMACOLOGICAS DE CADA MEDICAMENTO Y SU USO ADECUADO SEGUN EL CASO Y QUE ADEMAS SEA ACCECIBLE Y DE SIMPLE USABILIDAD.





## TECNICAS IMPLEMENTADAS



### LIMPIANDO EL DATASET

DESPUES DE LA SELECCION DEL DATASET INDICADO:

- CUADRO BASICO DE MEDICAMENTOS

EL INSTITUTO MEXICANO DEL SEGURO SOCIAL IMSS - HTTP://WWW.IMSS.GOB.MX

ORGANIZANDO LA INNFORMACION PARA CORRECTA LECTURA, PRIMERO SE LIMPIO EL DATASET PARA TENER UN HOMOGENEIDAD EN SU ESTRUCTURA, CORRIGIENDO:

- MINUSCULAS A MAYUCULAS
- REMOVER ES ESPACIOS EN BLANCO PROLONGADOS A MAS DE 1.
- SIGNOS DE PUNTUACION , . : ;
- ACENTOS
- REMOVER STEPWORDS COMO ARTÍCULOS, PRONOMBRES, PREPOSICIONES
- LEMATIZAR O DEVOLVER PALABRAS A SU RAIZ SEMANTICA (DIAS A DIA)

PARA LUEGO REALIZAR EL CLUSTERING DE MEDICAMENTOS.



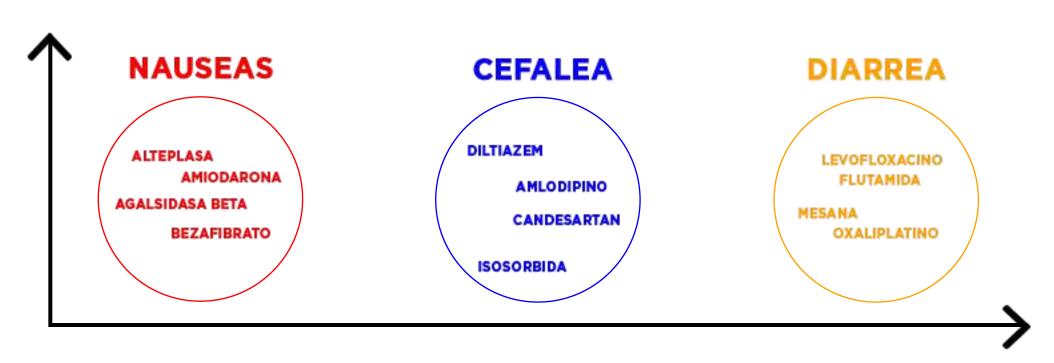
### K-MEANS

"K-MEDIAS ES UN MÉTODO DE AGRUPAMIENTO, QUE TIENE COMO OBJETIVO LA PARTICIÓN DE UN CONJUNTO DE N OBSERVACIONES EN K GRUPOS"

LOS DATOS RELEVANTES A EVALUAR DEL DATASET ERA: EFECTOS ADVERSOS Y CONTRAINDICACIONES.

	Grupo	Medicamento	Generalidades	Efectos adversos	Contraindicaciones						
0	CARDIOLOGIA	ADENOSINA	NUCLEOTIDO END	DISNEA, ENROJECI	HIPERSENSIBILIDA	18	CARDIOLOGIA	ESTREPTOQUINAS.	C FORMA UN COM	HEMORRAGIA, ARF	HIPERSENSIBILIDA
1	CARDIOLOGIA	ALPROSTABIL	ALPROSTADIL ES	APNEA, FIEBRE, RI	HIPERSENSIBILIDA	19	CARDIOLOGIA	FELODIPINO	BLOQUEADOR DE I	DEBIDOS A SU EFE	CHOQUE CARDIOG
2	CARDIOLOGIA	ALTEPLASA	BLOQUEADOR DE	NAUSEA, VOMITO,	HIPERSENSIBILIDA	20	CARDIOLOGIA	IBUPROFENO	NITRATO QUE DISI	TAQUICARDIA, ARF	HIPERSENSIBILIDA
3	CARDIOLOGIA	AMIODARONA	BLOQUEADOR DE	NAUSEA, VOMITO,	HIPERSENSIBILIDA	21	CARDIOLOGIA	ISOSORBIDA	NITRATO QUE DISI	TAQUICARDIA, MAI	HIPOTENSION ART
4	CARDIOLOGIA	AMLODIPINO	BLOQUEADOR DE	CEFALEA, FATIGA,	HIPERSENS/BILIDA	22	CARDIOLOGIA	ISOSORBIDA, DINIT	NITRATO QUE DISI	TAQUICARDIA, ARF	HIPERSENSIBILIDA
5	CARDIOLOGIA	CANDESARYAN CIL	ANTAGONISTA DE	CEFALEA, DOLOR I	HPERSENSIBILIDA	23	CARDIOLOGIA	ISOSORBIDA, MON	NITRATO QUE INC	CEFALEA, VERTIGI	HIPERSENSIBILIDA
6	CARDIOLOGIA	CILOSTAZOL	DERIVADO DE LA	UNOLINONA, CON E	HIPERSENSIBILIDA	24	CARDIOLOGIA	LEVOSIMENDAN	AUMENTA LA CON	CEFALEA, HIPOTEI	HIPERSENSIBILIDA
7	CARDIOLOGIA	CLOPIDOGREL	ANTAGONISTA DE	DIARREA, SANGRA	HIPERSENSIBILIDA	25	CARDIOLOGIA	LIDOCAINA	BLOQUEADOR DE	HIPOTENSION, AGI	HIPERSENSIBILIDA
8	CARDIOLOGIA	DIAZOXIDO	VASODILATADOR	HIPERGLUCEMIA, I	HIPERSENSIBILIDA	26	CARDIOLOGIA	LOSARTAN	PROFARMACO ANT	SEDACION, HIPOTE	HIPERSENSIBILIDA
9	CARDIOLOGIA	DIGDXINA	REFUERZAN LA CO	ANOREXIA, NAUSE	HIPERSENSIBILIDA	27	CARDIOLOGIA	METILDOPA	PROFARMACO ANT	SEDACION, HIPOTE	HIPERSENS/BILIDA
10	CARDIOLOGIA	DILTIAZEM	BLOQUEADOR DE	CEFALEA, CANSAN	INFARTO AGUDO D	28	CARDIOLOGIA	METOPROLOL	ANTAGONISTA CA	HIPOTENSION ART	HIPERSENSIBILIDA
11	CARDIOLOGIA	DIPIRIDAMOL	ANTIPLAQUETARI	DOLOR ABDOMINA	HIPERSENSIBILIDA	29	CARDIOLOGIA	MILRINONA	INHIBIDOR SELECT	ARRITMIAS SUPRA	HIPERSENSIBILIDA
12	CARDIOLOGIA	DOBUTAMINA	INOTROPICO DE A	TAQUICARDIA, HIP	HIPERSENS/BILIDA	30	CARDIOLOGIA	NOREPINEFRINA	NEUROTRANSMIS	CEFALEA, TAQUIC	HIPERSENSIBILIDA
13	CARDIOLOGIA	DOPAMINA	EFECTO ADRENER	NAUSEA, VOMITO,	HPERSENSIBILIDA	31	CARDIOLOGIA	PENTOXIFILINA	DERIVADO METILX	INTINICO QUE REDI	HIPERSENSIBILIDA
14	CARDIOLOGIA	EFEDRINA	SIMPATICOMIMET	INSOMNIO, DELIRIC	HIPERSENSIBILIDA	32	CARDIOLOGIA	POTASIO, SALES D	ELECTROLITO ESE	ARRITMIAS CARDO	HPERSENSIBILIDA
15	CARDIOLOGIA	ENALAPRIL O LISIN	INHIBEN A LA ENZI	CEFALEA, MAREO.	HIPERSENSIBILIDA	33	CARDIOLOGIA	PRAZOSINA	BLOQUEA LA COR	ANOREXIA, NAUSE	HIPERSENSIBILID
16	CARDIOLOGIA	EPINEFRINA	ESTIMULA A LOS I	CHIPERTENSION /	INSUFICIENCIA VA!	34	CARDIOLOGIA	PROPRANOLOL	ANTAGONISTA B A	BRADICARDIA, HIPI	HIPERSENSIBILIDA

YA QUE AL AGRUPARLOS EN DISTINTOS CLUSTERS NOS PERMITIRIA ENTENDER LA RELACION ENTRE GRUPOS DE MEDICAMENTOS Y PREDECIR SUS EFECTOS ADVERSOS ADEMAS DE OBTENER MAYOR FECUENCIA DE UN EFECTO ADEVERSO SEGUN EL GRUPO AL QUE PERTENECE



## PHARMASAF: FARMACOVIGILANCIA INTELIGENETE

# EVALUCACION DEL METODO BASE

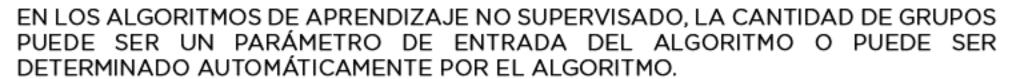
## SHILOUETTE // CALINSKI-HARABASZ // DAVIES-BOULDIN

"EL COEFICIENTE DE SILUETA ES UNA MÉTRICA
PARA EVALUAR LA CALIDAD DEL AGRUPAMIENTO OBTENIDO CON
ALGORITMOS DE CLUSTERING. EL OBJETIVO DE SILUETA
ES IDENTIFICAR CUÁL ES EL NÚMERO ÓPTIMO DE
AGRUPAMIENTOS."

PUDIMOS CONSTATAR QUE CLUSTER DEL K-MEANS PREVIO ERA EL MAS OPTIMO PARA PARA OBTENER GRUPO HOMOGENEOS EN BASE A SUS EFECTOS ADVERSOS Y CONTRAINDICACIONES, POR LO TANTO OBNETER MAYOR CALIDAD.

PARA ESTO DEBIMOS APLICAR DISTINTAS CONFIGURACIONES PARA PODER OBTENER LA MEJOR COMBIANCION SIN LA INTERFENCIA DE OTRO PARAMETROS O PALABRAS INNECESARIAS EN EL DATASET

- MINUSCULAS A MAYUCULAS
- REMOVER ES ESPACIOS EN BLANCO PROLONGADOS A MAS DE 1.
- SIGNOS DE PUNTUACION . . : :
- ACENTOS
- REMOVER STEPWORDS COMO ARTÍCULOS, PRONOMBRES, PREPOSICIONES
- LEMATIZAR O DEVOLVER PALABRAS A SU RAIZ SEMANTICA (DIAS A DIA)
- MATENER LA FUENTES EN UNICODE PARA EVITAR ERRORES ENTRE LA ORTOGRAFIA EN ESPAÑOL E INGLES.



EN EL PRIMER CASO, COMO OCURRE CON EL ALGORITMO DE K-MEAN, LA DETERMINACIÓN DEL NÚMERO ÓPTIMO DE CLUSTERS TIENE QUE SER REALIZADO MEDIANTE ALGUNA MEDIDA EXTERNA AL ALGORITMO. EL COEFICIENTE DE SILUETA ES INDICADOR DEL NÚMERO IDEAL DE CLUSTERS.

UN VALOR MÁS ALTO DE ESTE ÍNDICE INDICA UN CASO MÁS DESEABLE DEL NÚMERO DE CLUSTERS

### COEFICIENTE DE SHILOUETTE

COMPARA LA DISTANCIA DE UNA MUESTRA RESPECTO AL CENTRO DE SU GRUPO CON LA DISTANCIA AL GRUPO MÁS CERCANO, OTORGÁNDOLE UN VALOR ENTRE -1 Y 1. UN VALOR NEGATIVO INDICA QUE LA MUESTRA DEBERÍA ENCONTRARSE EN OTRO GRUPO, MIENTRAS QUE UN VALOR DE 1 INDICARÍA QUE ESTÁ JUNTO A OTRAS MUESTRAS DEL GRUPO EL EN QUE SE ENCUENTRA.

#### CALISNKI-HARABASZ

QUE PERMITE COMPARAR DOS AGRUPAMIENTOS ENTRE SÍ PARA CONOCER CUAL DE ELLOS TIENE SUS GRUPOS MEJOR DEFINIDOS; ES DECIR, CUANDO MAYOR SEA ÉSTE PARÁMETRO, SUS MUESTRAS SE ENCUENTRAN MENOS DISPERSADAS Y, A SU VEZ, ALEJADAS DE OTROS GRUPOS. ESTE ALGORITMO NO ESTÁ ACOTADO SUPERIORMENTE POR LO QUE ES DIFÍCIL EVALUARLO DE FORMA AISLADA, SIEMPRE DEBE SER UTILIZADO PARA COMPARAR DISTINTAS CLASIFICACIONES.

#### ÍNDICE DAVIES-BOULDIN

BUSCA MINIMIZAR UNA FUNCIÓN OBJETIVO: LA DISTANCIA DE LAS MUESTRAS AL CENTRO DE SU GRUPO. CUANTO MÁS CERCANO SEA EL VALOR A O, MEJOR SE CONSIDERA LA AGRUPACIÓN, PUES IMPLICA QUE LAS MUESTRAS ESTÁN JUNTAS EN SUS GRUPOS Y A SU VEZ ESTÁN MUY SEPARADOS DEL RESTO. UNA AGRUPACIÓN QUE INDIQUE GRUPOS COMPACTOS Y SEPARADOS TENDRÁ VALORES INFERIORES A O,7 EN ESTE ÍNDICE, MIENTRAS QUE UN VALOR SUPERIOR PUEDE INDICAR GRUPOS SOLAPANTES O DISPERSOS.

EL COEFICIENTE DE SILHOUETTE Y CALINSKI-HARABASZ, ESTE PARÁMETRO NOS DA UNA IDEA DE COMO DE BUENA ES LA AGRUPACIÓN Y SI PODEMOS UTILIZARLA PARA COMPARAR LAS VARIEDADES DE TOMATE. COMPARANDO LOS TRES PARÁMETROS, PODEMOS SELECCIONAR EL MODELOO QUE MEJOR OPTIMICE ESTOS COEFICIENTES PARA ESTABLECER CUAL ES EL MEJOR MODELO.



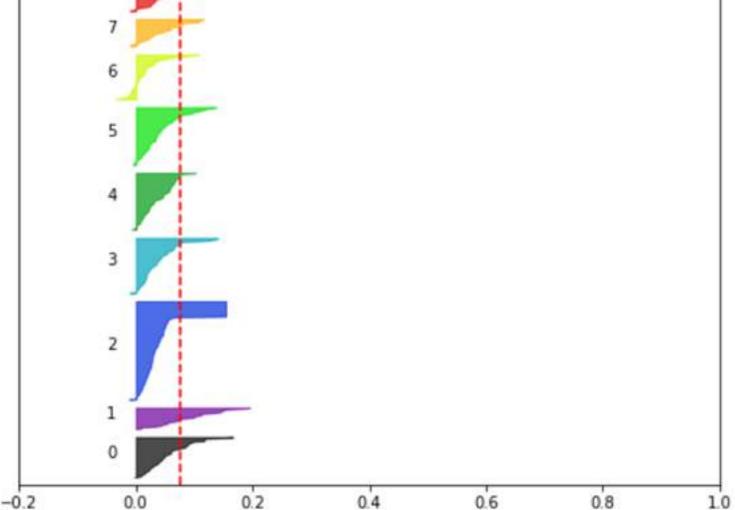
# PHARMASAF: FARMACOVIGILANCIA INTELIGENETE

# RESULTADOS EFECTOS ADVERSOS

SILHOUETTE: 0.0764 CALINSKI HARABASZ: 10.2622 DAVIES BOULDIN: 3.9869

M\_STOPWORDS = TRUE
M\_STEM = TRUE
M\_LEMMATIZE = TRUE
N\_PALABRAS\_MAS\_FRECUENTES = 3
PALABRAS\_FRECUENTES = FALSE
PALABRAS\_MENOS\_FRECUENTES = TRUE
N\_GRAMAS\_SIZE = (1,1)
K = 10

# Silhouette analysis for K = 9







## **EFECTOS ADVERSOS**





## **MEDICAMENTOS**







	Cluster 5, tama	año: 77	
RAY TECRANTS	ACARBOSA	ATORVASTATIN	
B WETGTHERATO TE	LMISARTANDAR	WAYIR CONTRIBUTE	.
		DASA ALFA	
CANDESARIAN	ATO BIDANOSIN	HIDROCLOROTIAZI	UA.
BEVACIZINA)	FARCONAZOL MATERIAL	GALSULFASA OWING ETRAVIRINA	200
SAQUENAVER TO SERVICE OF SERVICE	METRONIDAZOL MINO	PRAVASTATINA	00110
ENALAPRIL O	LISINOPRIL	O RAMIPRIL	-



## PHARMASAF: FARMACOVIGILANCIA INTELIGENETE

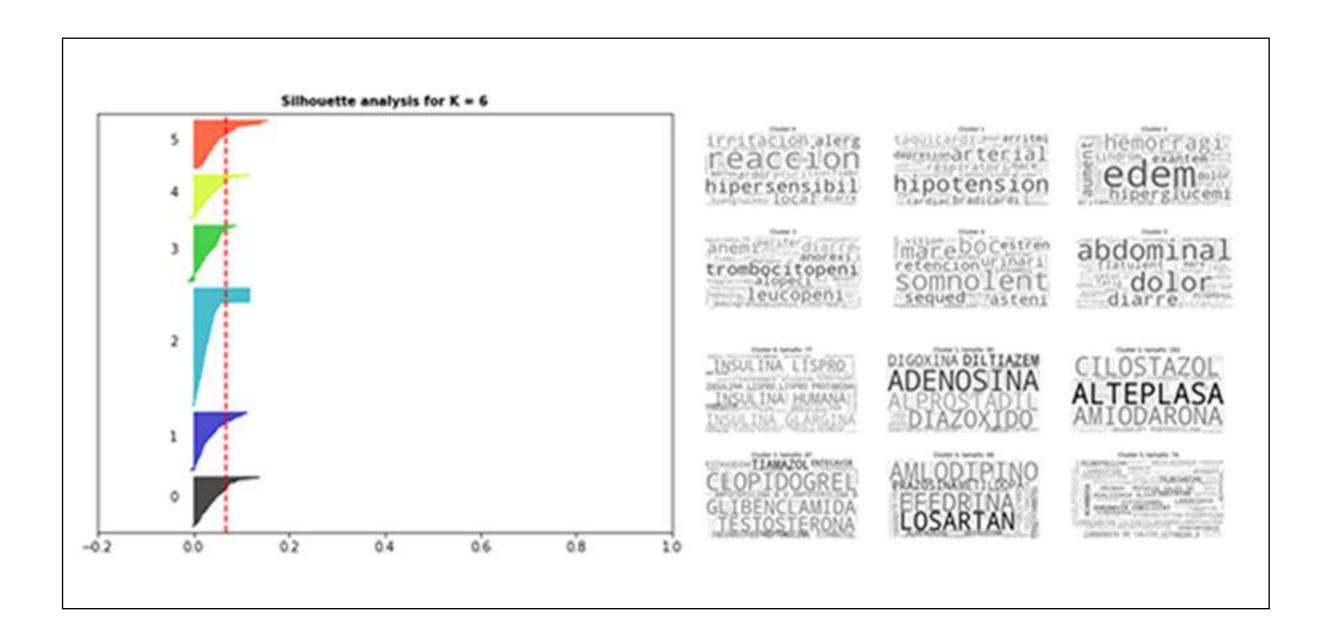
SILHOUETTE: 0.0666 CALINSKI HARABASZ: 11.7709 DAVIES BOULDIN: 4.5434

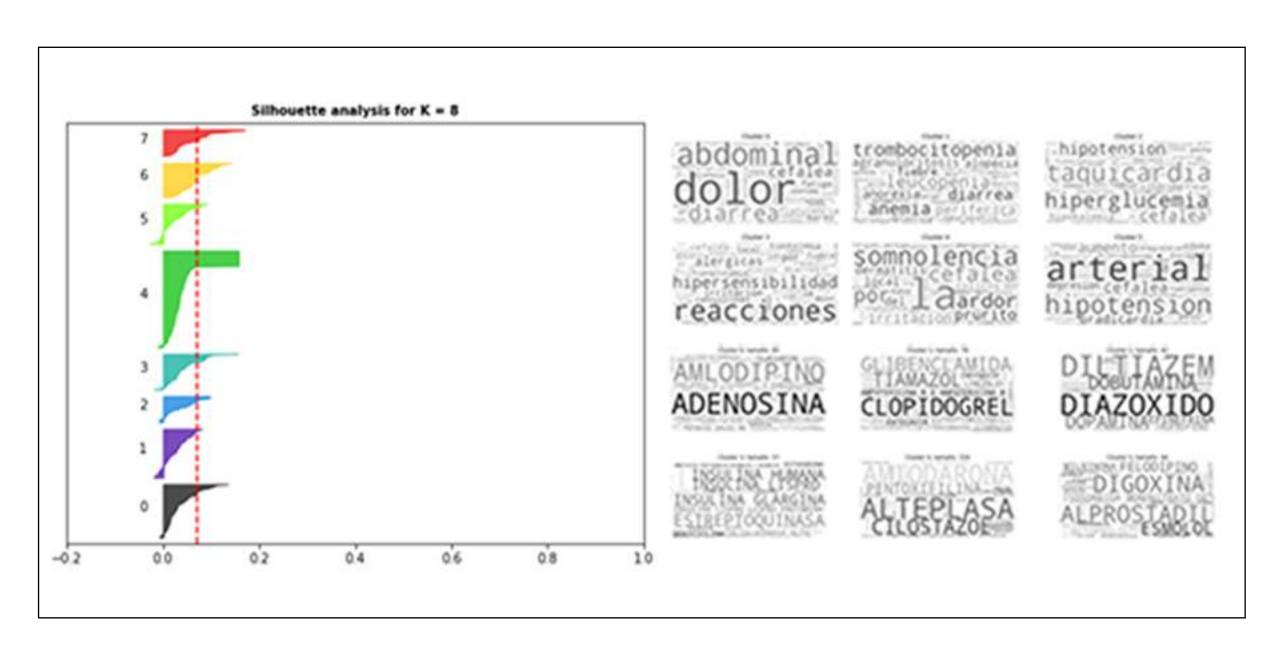
M\_STOPWORDS = TRUE
M\_STEM = TRUE
M\_LEMMATIZE = TRUE
N\_PALABRAS\_MAS\_FRECUENTES = 3
PALABRAS\_FRECUENTES = TRUE
PALABRAS\_MENOS\_FRECUENTES = TRUE
N\_GRAMAS\_SIZE = (1,1)
K = 10

SILHOUETTE: 0.0718 CALINSKI HARABASZ: 10.6725 DAVIES BOULDIN: 4.1231

M\_STOPWORDS = FALSE
M\_STEM = FALSE
M\_LEMMATIZE = TRUE
N\_PALABRAS\_MAS\_FRECUENTES = 3
PALABRAS\_FRECUENTES = TRUE
PALABRAS\_MENOS\_FRECUENTES = TRUE
N\_GRAMAS\_SIZE = (1,1)
K = 10







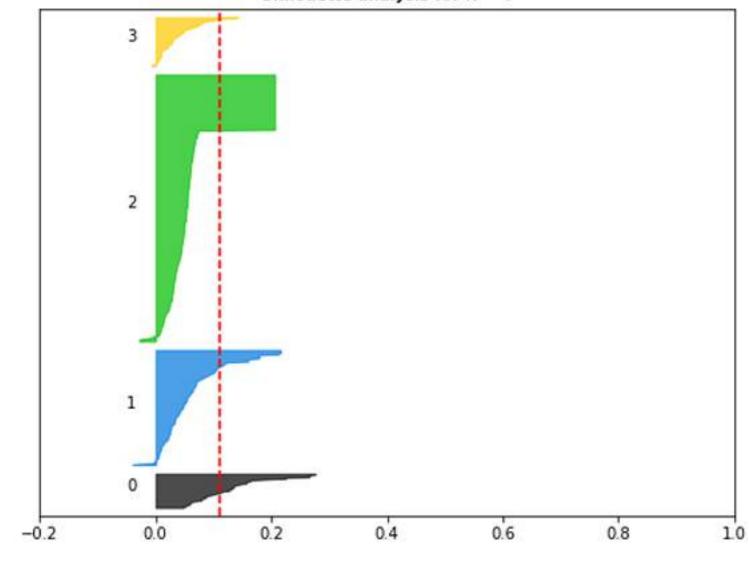
# RESULTADOS SILLHOUETTE CONTRA INDICACIONES

SILHOUETTE: 0.1103

CALINSKI HARABASZ: 19.1528 DAVIES BOULDIN: 3.5482

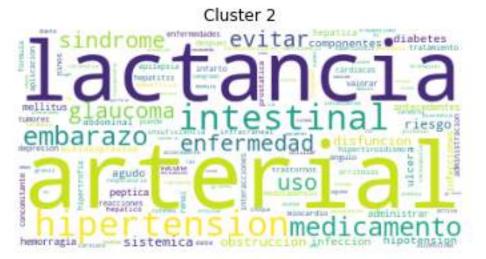
M\_STOPWORDS = TRUE
M\_STEM = FALSE
M\_LEMMATIZE = FALSE
N\_PALABRAS\_MAS\_FRECUENTES = 3
PALABRAS\_FRECUENTES = TRUE
PALABRAS\_MENOS\_FRECUENTES = TRUE
N\_GRAMAS\_SIZE = (1,1)
K = 10

#### Silhouette analysis for K = 4





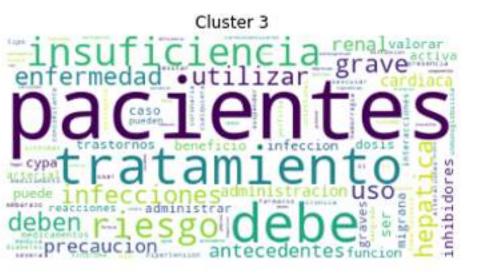














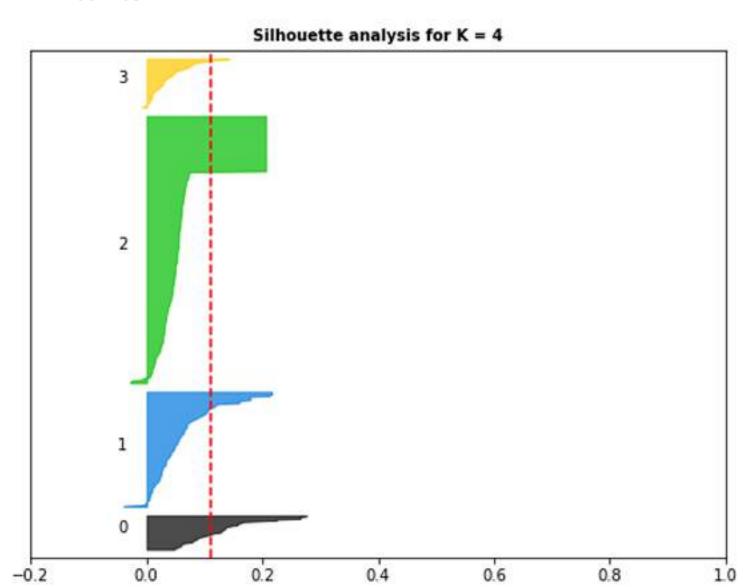




# RESULTADOS SILLHOUETTE CONTRA INDICACIONES

SILHOUETTE: 0.1103 CALINSKI HARABASZ: 19.1528 DAVIES BOULDIN: 3.5482

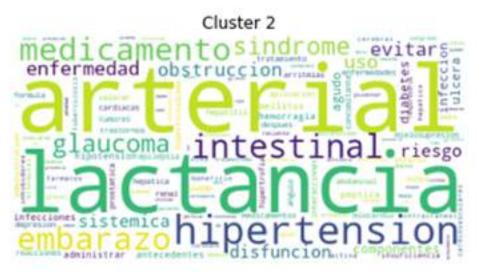
M\_STOPWORDS = TRUE
M\_STEM = FALSE
M\_LEMMATIZE = TRUE
N\_PALABRAS\_MAS\_FRECUENTES = 3
PALABRAS\_FRECUENTES = TRUE
PALABRAS\_MENOS\_FRECUENTES = TRUE
N\_GRAMAS\_SIZE = (1,1)
K = 10



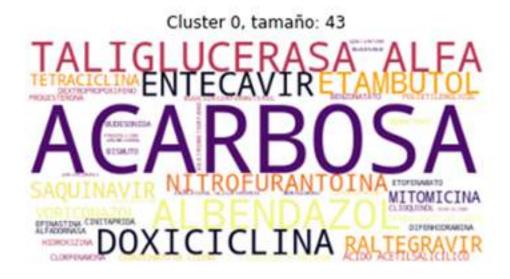


## PHARMASAF: FARMACOVIGILANCIA INTELIGENETE















## TECNICAS IMPLEMENTADAS



### LIMPIANDO EL DATASET

DESPUES DE LA SELECCION DEL DATASET INDICADO:

- LISTADO DE MEDICAMENTOS DE REFERENCIA COMISIÓN FEDERAL PARA LA PROTECCIÓN CONTRA RIESGOS SANITARIOS COFEPRIS - WWW.GOB.MX/COFEPRIS

ORGANIZANDO LA INNFORMACION PARA CORRECTA LECTURA, PRIMERO SE LIMPIO EL DATASET PARA TENER UN HOMOGENEIDAD EN SU ESTRUCTURA, CORRIGIENDO:

- MINUSCULAS A MAYUCULAS
- REMOVER ES ESPACIOS EN BLANCO PROLONGADOS A MAS DE 1.
- SIGNOS DE PUNTUACION . . : ;
- ACENTOS
- REMOVER STEPWORDS COMO ARTÍCULOS, PRONOMBRES, PREPOSICIONES
- LEMATIZAR O DEVOLVER PALABRAS A SU RAIZ SEMANTICA (DIAS A DIA)
- MATENER LA FUENTES EN UNICODE PARA EVITAR ERRORES ENTRE LA ORTOGRAFIA EN ESPAÑOL E INGLES.



### EXTRACCIÓN

DADO QUE LA INFORMACIÓN VIENE CONTENIDA EN FORMATO PDF, FUE NECESARIO UTILIZAR LA LIBRERÍA PDF2DOCX LA CUAL PERMITE EXTRAER DATOS DE ARCHIVOS PDF SIEMPRE Y CUANDO ESTOS ESTÉN ALMACENADOS EN FORMA TABULAR.

### SELECCIÓN

LA LISTA DE COFEPRIS CONTIENE 1385 REGISTROS DE MEDICAMENTOS, DONDE ALGUNOS DE LOS MEDICAMENTOS SON LOS MISMO CON UNA VARIANTE EN SU DOSIS. ASÍ MISMO, INCLUYE MEDICAMENTOS CON MAS DE UNA PALABRA EN SU NOMBRE COMERCIAL. PARA ESTE PROYECTO, SE SELECCIONARON SOLO LOS NOMBRES DE MEDICAMENTOS ÚNICOS Y QUE CONTUVIERAN SOLO UNA PALABRA EN SU NOMBRE COMERCIAL, DEJANDO ASÍ UNA LISTA DE 1035 NOMBRES DE MEDICAMENTOS.

### TRANSFORMACIÓN

A LA LISTA DE LOS 1035 NOMBRES DE MEDICAMENTOS, SE LES APLICO UN PROCESO DE LIMPIEZA PARA ASÍ LOGRAR TENER UNA BASE CONSISTENTE: SE TRANSFORMARON LOS DATOS A MAYÚSCULAS, SE ELIMINARON ACENTOS, DÍGITOS Y ESPACIOS EN BLANCO. ESTO EN RECOMENDADO CUANDO SE TRABAJA CON DATOS TEXTUALES.

#### CÁLCULO DE DISTANCIA

EL OBJETIVO ES ENCONTRAR UNA LISTA DE PARES DE NOMBRES DE MEDICAMENTOS CONFUSOS, Y PARA ELLO ES NECESARIO CALCULAR QUE TAN PARECIDOS SON DOS ELEMENTOS ENTRE SÍ, PARA ESTE CASO, ES NECESARIO CALCULAR QUE TAN PARECIDOS SON TODOS LOS DATOS.

AL TRABAJAR CON SISTEMAS DE PROCESAMIENTO DE LENGUAJE NATURAL (NLP) ES FRECUENTE ENCONTRAR LA NECESIDAD DE COMPARAR DIFERENTES PALABRAS O FRASES ENTRE SÍ O DE BUSCAR PATRONES DE CARACTERES DENTRO DE UN TEXTO, ES DE INTERÉS EL ENCONTRAR NO SOLAMENTE LAS COINCIDENCIAS EXACTAS ENTRE DOS CADENAS DE TEXTO, SINO TAMBIÉN EL TENER UNA MEDIDA DE APROXIMACIÓN O SIMILITUD ENTRE ESTAS CUANDO LA COINCIDENCIA NO ES PERFECTA. UNA MÉTRICA ES UNA FUNCIÓN MATEMÁTICA QUE DEFINE UNA DISTANCIA ENTRE CADA PAR DE ELEMENTOS DE UN CONJUNTO, DONDE EL VALOR O INDICA UNA DISTANCIA NULA (LOS ELEMENTO SON SIMILARES) Y 1 INDICA QUE LOS ELEMENTOS SON TOTALMENTE DIFERENTES.

EXISTE UN ALTO NÚMERO DE MÉTRICAS DE DISTANCIA, CADA UNA CON DIFERENTES PECULIARIDADES QUE LA HACEN MÁS ADEPTA PARA ALGUNA APLICACIÓN EN PARTICULAR.



# EVALUCACION DEL METODO BASE

## **ABYDOS**

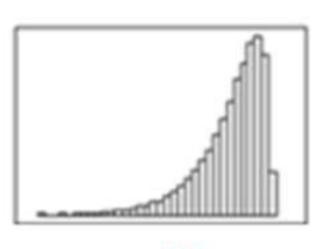
- A PARTIR DE LOS 1035 NOMBRES DE MEDICAMENTOS COMERCIALES ÚNICOS, REALIZAR LA COMPARACIÓN DE TODOS CONTRA TODOS, PARA DE ESTA FORMA ENCONTRAR LOS PARES CON MENOR VALOR DE DISTANCIA (MÁS SIMILARES).
- ESTO SE OBTIENE A TRAVÉS DEL PRODUCTO PUNTO DE LA LISTA DE LOS 1035 ELEMENTOS, LO CUAL NOS GENERA 1,071,225 PARES DE NOMBRES DE MEDICAMENTO (1035 \* 1035).
- PARA CADA PAR DE NOMBRES DE MEDICAMENTOS, DE DEBE APLICAR UNA MÉTRICA DE DISTANCIA, PARA ASÍ OBTENER LOS VALORES CORRESPONDIENTES A CADA PAR Y ENCONTRAR LOS MÁS SIMILARES. EN ESTE PROYECTO, SE SELECCIONARON 14 MÉTRICAS DE DISTANCIA INCLUIDAS EN ABYDOS LAS CUALES SON DE COMPARACIÓN DE CADENAS DE TEXTO: LEVENSHTEIN, OSA, FLEXMETRIC, BISIM, PHONETIC EDIT DISTANCE, STRCMP95, PREFIX, SUFFIX; Y DE COMPARACIÓN FONÉTICA: MRA, DAVIDSON, DOLBY, PARMAR KUMBHARANA, PHONETIC SPANISH, SPANISH METAPHONE, SOUNDEX.
- A CADA UNO DE LOS 1,071,225 PARES DE NOMBRES SE LES APLICA CADA UNA DE LAS 14 MÉTRICAS DE DISTANCIA INDICADAS.

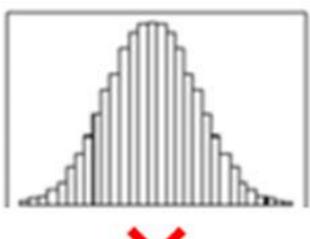
### SELECCIÓN DE RANGO

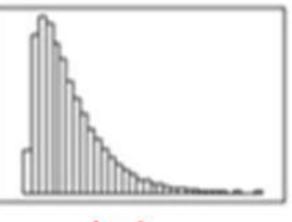
PARA CADA UNA DE LAS MÉTRICAS DE SIMILITUD APLICADAS, SE SELECCIONÓ EL RANGO DONDE SE CONSIDERARÍA QUE LOS PARES DE NOMBRES DE MEDICAMENTOS SON CONFUSOS. ESTO SE REALIZÓ MEDIANTE EL ANÁLISIS DE DISTRIBUCIÓN. EN GENERAL, SI LA DISTRIBUCIÓN DE LA MÉTRICA DE DISTANCIA ES UNA DISTRIBUCIÓN SEGADA A LA IZQUIERDA, INDICA UNA BUENA MÉTRICA DE DISTANCIA; Y SI LA DISTRIBUCIÓN ES NORMAL (SIMÉTRICA CENTRAL) O SESGADA A LA DERECHA, LA MÉTRICA NO ES BUENA. DESPUÉS, EL RANGO DE SELECCIÓN SE OBTIENE DE LOS PASOS DE LA DISTRIBUCIÓN, DONDE O < N < MC, DONDE MC REFLEJA EL PASO MÁXIMO ANTES DE QUE LA DISTRIBUCIÓN AGRUPARA DEMASIADOS VALORES (SI LA MÉTRICA AGRUPA MUCHOS VALORES BAJO UN MISMO RANGO, SIGNIFICA QUE HA DEJADO DE ENCONTRAR PARES SIMILARES).

















## **RESULTADOS ABYDOS**

## **ABYDOS**

A CONTINUACIÓN, SE MUESTRAN ALGUNAS MÉTRICAS APLICADAS, ASÍ COMO LOS PARES DE NOMBRES CONFUSOS OBTENIDAS POR ESTAS.

BISIM				
Medicamento1 Medicamento2 Dis				
SYNALARC	SYNALARN	0.063		
SYNALARC	SYNALARO	0.063		
DAIVOBET	DAIVONEX	0.188		
MICROLAX	MICROLUT	0.188		
DURACEF	DURATER	0.214		
CIPROLISINA	CIPROXINA	0.273		
APROVEL	ATROVENT	0.313		
ASPIRINA	SPIRIVA	0.313		
ALDOMET	ALMETEC	0.357		
ZOVIRAX	ZOFRAN	0.357		

FlexMetric				
Medicamento1	Medicamento2	Distancia		
RECOVERON	RECOVERONNO	0.036		
LUTORAL	LUTORALE	0.063		
SYNALARC	SYNALARN	0.125		
SYNALARC	SYNALARO	0.125		
COMBODART	COMPETACT	0.156		
SARIDON	VARITON	0.157		
ANALGEN	ANTALGIN	0.163		
ASTELIN	ESTECLIN	0.163		
SINTROM	SYNTHROID	0.211		
TEMP RA	KEPPRA	0.233		

Levenshtein					
Medicamento1 Medicamento2 Dista					
RECOVERONN	RECOVERONNO	0.091			
SYNALARC	SYNALARN	0.125			
LIBERAXIM	LIBERTRIM	0.222			
ASPIRINA	SP IRIVA	0.250			
ASTELIN	ESTECLIN	0.250			
CASODEX	FASLODEX	0.250			
CIPROLISINA	CIPROXINA	0.273			
ALDOMET	ELOMET	0.286			
VILAMIN	DIAMIN	0.286			
ACROMICINA	BUCOMICINA	0.300			

Dolby					
Medicamento 1	Medicamento2	Distancia			
SUPRA DOL	SUPRADOLF	0.143			
TEMPOCAPS	DIMICAPS	0.143			
TOBRADEX	TOBREX	0.143			
UROMITEXAN	ARIMIDEX	0.143			
ZYPREXA	CIPROXINA	0.143			
A FUMIX	ALMAX	0.200			
ALMETEC	ELOMET	0.200			
ALDOMET	ELOMET	0.286			
VILAMIN	DIAMIN	0.286			
ACROMIC INA	BUCOMICINA	0.300			

Prefix					
Medicamento1	Medicamento 2	Distancia			
SYNALARC	SYNALARN	0.125			
LIBERAN	LIBERAXIM	0.143			
PROPESHIA	PROPESS	0.143			
FLAGYSTATINV	FLAGYL	0.167			
GENTILAX	GENTILITO	0.250			
TRITAZIDE	TRITACE	0.286			
ALDACTONE	ALDA RA	0.333			
TENORMIN	TENORETIC	0.375			
ADVANTAN	ADVIL	0.400			
CARDINIT	CARDURA	0.429			

Suffix					
Medicamento1	Medicamento2	Distancia			
DIABINESE	OBINESE	0.143			
AVIRENA	MIRENA	0.167			
BISOLVON	TOLVON	0.167			
PRIMACOR	OMACOR	0.167			
SUP RADOL	TRADOL	0.167			
RELPAX	ULPAX	0.200			
SPRIAFIL	TAFIL	0.200			
ACTRON	SINESTRON	0.333			
ZESTORETIC	TENORETIC	0.333			
TENORETIC	MODURETIC	0.444			

UNA VEZ QUE SE OBTUVIERON LAS 14 LISTAS DE POSIBLES PARES DE NOMBRES DE MEDICAMENTOS CONFUSOS, SE REALIZO UN PESADO PONDERADO PARA DETERMINAR CON BASE A LA CANTIDAD DE MÉTRICAS QUE ENCONTRARON EL MISMO PAR DE NOMBRES, CUALES SON LOS PARES DE NOMBRES QUE APARECIERON EN MÁS MÉTRICAS, MIENTRAS MÁS MÉTRICAS INDICAN QUE UN PAR DE NOMBRES ES CONFUSO, MÁS PROBABLE ES QUE SI LO SEA. A CONTINUACIÓN, SE MUESTRA UNA LISTA DE ALGUNOS DE ESTOS PARES DE NOMBRES Y SU PONDERACIÓN.

Medicamento1	Medicamento2	Pond era ción	
FUXONASE	FLAGENASE	12	
ANALGEN	ANALFIN	12	
FLAGENASE	FLIXONASE	12	
TOBRADEX	TOBREX	12	
TOBREX	TOBRADEX	12	
ANALFIN	ANALGEN	12	
MICROLUT	MICROLAX	11	
COMBIVENT	COMBIGAND	11	
MINIRIN	MINOCIN	11	
SYNALARN	SYNALARO	11	
NORVAS	NORVIR	11	
SUPRA	SUPRANE	10	
PROVIRON	PROVERA	10	
SUPRANE	SUPRA	10	
DICETEL	MICETAL	10	

Medicamento1	Medicamento 2	Ponderación
MICETAL	DICETEL	10
SYNALARNEO	SYNALARC	10
TRITAZIDE	TRITACE	10
ALMETEC	DUOALMETEC	10
TRITACE	TRITAZIDE	10
CONCOR	BICONCOR	9
BICONCOR	CONCOR	9
EXELON	EXEL	9
MINITRAN	GYNOTRAN	9
CARDISPAN	CARDIOXANE	9
SINEQUAN	SINOGAN	9
APROVASC	APROVEL	8
COMBIVIR	COMBIVENT	8
APROVEL	APROVASC	8
PRIMALAN	PRIMPERAN	7

AL FINAL SE OBTUVO UNA LISTA DE 10078 PARES DE NOMBRES DE MEDICAMENTOS CONFUSOS, PONDERADAS DESDE 1 HASTA 12, DONDE 1 INDICA QUE EL PAR FUE ENCONTRADO POR UNA MÉTRICA Y 12 INDICA QUE FUE ENCONTRADO POR 12 MÉTRICAS. SE SELECCIONARON SOLO LOS PARES DE NOMBRES QUE APARECIERAN EN AL MENOS 4 MÉTRICAS DE DISTANCIA, DEJANDO ASÍ UN TOTAL DE 998 PARES DE NOMBRES DE MEDICAMENTOS CONFUSOS.



## CONCLUSIONES

## PHARMASAF: FARMACOVIGILANCIA INTELIGENETE

### K-MEANS Y SILLHOUETTE

EL ESTUDIO NOS PERMITIRA EN EL FUTURO CERCANO Y LEJANO IMPLEMENTAR MEJORAS A DATASET INCLUSO CATEGORIZARLOS POR ESPECIALIDADES, ES NECESARIO LA COLABORACION A GRAN ESCALA DE DISTINTOS PAISES Y SUS INSTITUCIONES PARA LOGRAR UN "STANDAR" Y CONSEGUIR UNIFICAR LAS MEDICIONES.

### SIMILITUDES Y ABYDOS

LA DETECCIÓN DE NOMBRES DE MEDICAMENTOS CONFUSOS HA SIDO AMPLIAMENTE ESTUDIADA EN IDIOMA INGLÉS, ESTUDIOS EN LOS CUALES SE PRESENTAN MÉTODOS NOVEDOSOS PARA DETECTAR CUANDO EL NOMBRE DE UN NUEVO MEDICAMENTO ES ALTAMENTE PROBABLE SE CONFUNDA CON OTRO. PERO PARA LOGRAR ESOS AVANCES, PRIMERO SE DEBE CONTAR CON UNA LISTA DE REFERENCIA QUE INDIQUE QUE PARES DE NOMBRES DE MEDICAMENTOS SON CONFUSOS. EN ESTE PROYECTO SE APOYA AL AVANCE DE ESTAS INVESTIGACIONES, GENERANDO UNA LISTA DE 998 PARES DE NOMBRES DE MEDICAMENTOS ALTAMENTE CONFUSOS PARA MEDICAMENTOS DEL IDIOMA ESPAÑOL.

## COMPARTIDA

IMPLEMENTAR HERRAMIENTAS DE MAHCINE LEARNING Y DATA SCIENCE PARA PROCESAR Y OBTENER INFORMACION EFECTIVA RESPECTO A LOS EFECTOS ADVERSOS Y MEDICAMENTOS CONFUSOS QUE PERMITA ASISTIR EL TRABAJO DE LOS MEDICOS, FARMACEUTICOS Y HACER MAS EFICIENTE LA FARMACOVIGILANCIA.

