## Desarrollo de un Tokenizador Mínimo para la Analítica de Voz en Interacciones Telefónicas en Español

Elías Cristaldo<sup>1</sup>

<sup>1</sup> Ingeniería en Informática / Facultad Politécnica / Universidad Nacional de Asunción Campus, San Lorenzo – Paraguay, Teléfono (+595-21) 588 7000

27 de Junio del 2024

Abstract. Este informe propone una solución para la implementación de los analizadores de voz. Utilizando conocimientos fundamentales del análisis léxico, se construye un tokenizador mínimo que funciona como una herramienta de analítica de voz. Este tokenizador se encargará de identificar los lexemas presentes en un texto que representa la interacción de una llamada telefónica y asignará las etiquetas correspondientes. La solución se desarrolla en tres etapas principales: la primera etapa corresponde al análisis del personal de atención. En esta fase, el texto correspondiente al personal de atención es analizado, y como resultado, se obtiene una puntuación relativa al personal. Como segunda etapa tenemos el análisis del cliente, de vuelta se analiza el texto ingresado, pero en este caso realtiva al cliente, obteniendo así una puntuación que refleja el nivel relativo de satisfacción del cliente respecto a la solución de sus necesidades. Como tercera y última etapa tenemos el análisis global de la llamada, en esta etapa se realiza un análisis combinando las puntuaciones obtenidas en las etapas anteriores, ofreciendo una evaluación integral de la llamada. El programa propuesto demuestra un buen desempeño en el análisis léxico del texto recibido como entrada. Además, puede ser ampliado para mejorar su capacidad de detección de patrones y, al ser combinado con otros algoritmos, alcanzar niveles óptimos de rendimiento.

**Keywords:** tokenizador mínimo, analítica de voz, análisis léxico, interacción telefónica, satisfacción del cliente, desempeño del personal, token.

### 1. Introducción

En el ámbito de la analítica de conversaciones, la capacidad de procesar y analizar grandes volúmenes de interacciones telefónicas se ha vuelto una necesidad crítica para muchas organizaciones. Estas interacciones contienen una gran cantidad de información valiosa que puede ser utilizada para mejorar la calidad del servicio, entender mejor las necesidades de los clientes y optimizar procesos internos.

Para abordar esta necesidad, presentamos el desarrollo de un tokenizador mínimo, conocido como MNLPTK (Minimal Natural Language Processing Tokenizer). Este sistema está diseñado para actuar como una solución de analítica de voz (speech analytics), con el objetivo de identificar y procesar palabras (lexemas) en textos en idioma español que son el resultado de conversaciones telefónicas.

El MNLPTK se enfoca en la identificación precisa de lexemas en los textos de entrada, lo cual es un paso fundamental en el procesamiento del lenguaje natural (NLP). Una vez identificados los lexemas, el sistema los procesará para generar una ponderación sobre la llamada en general. Esta evaluación se basará en varios criterios que, en cierta medida, reflejan la calidad y el contenido de la interacción.

#### 2. OBJETIVO, ALCANCE Y MEJORAS

El objetivo de este proyecto es implementar un sistema de **Speech Analytics** que aproveche los conocimientos adquiridos en el análisis léxico de un compilador. Este sistema se diseñará para procesar y analizar datos de audio convertidos a texto, extrayendo información valiosa para la organización.

Aplicando principios de análisis léxico, se busca desarrollar un programa capaz de identificar patrones en las conversaciones y asignar puntuaciones coherentes a las llamadas. Este enfoque permitirá obtener un análisis detallado de la calidad del servicio y la atención al cliente, proporcionando información que pueda ayudar a mejorar continuamente el servicio ofrecido.

En cuanto al alcance del proyecto, se espera que el análisis se realice únicamente a nivel léxico. No se considerarán aspectos sintácticos ni semánticos, ya que el objetivo es desarrollar un tokenizador mínimo.

El programa podría potenciar su capacidad de aprendizaje mediante la implementación de enfoques más avanzados. Actualmente, no está diseñado para reconocer variantes de género y número en las palabras de entrada. Sin embargo, esta funcionalidad podría integrarse en futuras actualizaciones para mejorar la precisión y utilidad del análisis léxico. Además, es posible mejorar la ponderación de las palabras; actualmente, todas reciben el mismo peso, siendo asignadas como 1, -1 o 0 según su tipo.

## 3. METODOLOGÍA

Para la aplicación del **MNLPTK** se establecieron los siguientes puntos.

## 3.1. TOKENS DEFINIDOS PARA EL LENGUAJE DE ENTRADA

El MNLPTK contará con los siguientes tokens: EXP\_MALA, EXP\_NEUTRA, EXP\_BUENA que irán destinados para el análisis de la interacción del cliente y ATC\_MALA, ATC\_NEUTRA, ATC\_BUENA que corresponderán a la interacción del personal de atención al cliente.

# 3.2. DEFINICIÓN DE LA HERRAMIENTA A UTILIZAR PARA LA DEFINICIÓN DE LOS PATRONES

Para la representación de los patrones se opta por utilizar el algoritmo de simulación de un **AFD** [1] para obtener los lexemas. En la Figura 1 podemos observar una categorización de los tokens por colores de acuerdo si es una palabra buena, nuetral o mala. Esto último para entender a través de un ejemplo, el funcionamiento del algoritmo propuesto.



Figura 1: Tokens.

A continuación, en la Figura 2 se muestra a través de un ejemplo, la estructura que se utilizará en la implementación del AFD. En esta representación, cada nodo que corresponda a un estado final estará asociado una categoría específica. Es importante destacar que habrán dos estructuras similares: una para la atención al cliente, que manejará los tokens ATC\_MALA, ATC\_NEUTRA y ATC\_BUENA. Otra otra para la experiencia del cliente, que incluirá los tokens EXP\_MALA, EXP\_NEUTRA y EXP\_BUENA.

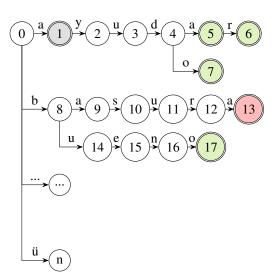


Figura 2: Grafo dirigido con tres nodos.

La idea es que todas las letras del abecedario tengan un único estado inicial. Esto permitirá que al recorrer la estructura, solo se necesite una función, la función **mover**. Esta función tomará un carácter de entrada y, en función del nodo en el que se encuentre, se moverá a un nuevo nodo.

#### 3.3. ESTRUCTURA DE LOS NODOS DEL AFD

Para la construcción del AFD, se definió la estructura Nodo junto con sus atributos correspondientes. En la Figura 3 podremos apreciar con más detalles la mencionada estructura.

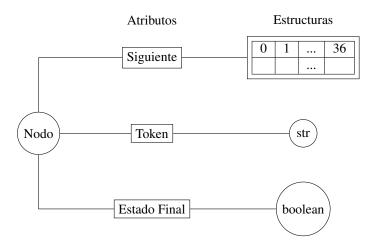


Figura 3: Modelo de un Nodo en el AFD.

El atributo **Siguiente** es un array con 37 elementos, donde cada celda contiene vacío o una referencia a otro nodo. El atributo **Token** es una cadena de texto de tipo string que describe el token al que pertenece el nodo. Por último, el atributo **Estado Final** es un valor booleano que indica si el nodo es un estado final o no. En la siguiente sección, se presentará la función hash que mapea los valores del array **Siguiente**.

#### 3.4. Función Hash

En la sección anterior se presentó la estructura de un nodo, destacando que el atributo **Siguiente** es un array de 37 elementos. ¿Por qué se eligió esta estructura?. La decisión se basa en la necesidad de un acceso más rápido a los datos, donde cada posición del array representa un carácter del alfabeto, como se muestra en la Figura 4.

a	b	 ñ	 Z	 á	 ú	ä	 ü
0	1	 14	 26	 27	 31	32	 36

Figura 4: Función hash para el array de 37 elementos.

Se ha investigado que el diccionario de la RAE contiene aproximadamente 93.000 entradas [2]. Se calculó que cada nodo ocupa aproximadamente 464 bytes. Con una media de 6 letras por palabras. Por lo tanto se tiene que

N: Cantidad aproximada de nodos

C: Capacidad requerida

$$\begin{split} N &= 93.000 \ [palabras] * 6 \ \left[ \frac{letras}{palabras} \right] \\ &= 558.000 \ [letras] \end{split}$$

como cada letra representa un nodo, entonces...

$$\begin{split} C &= 558.000 \ [nodo] * 464 \ \left[\frac{bytes}{nodo}\right] \\ &= 258.912.000 \ [bytes] \end{split}$$

pasando a MB tenemos que ...

$$258.912.000 \ [bytes] \equiv \frac{258.912.000}{2^{20}} \\ \approx 258.912 \ [MB]$$

por lo tanto, la estructura propuesta es viable de implementar, ya que no requiere un espacio considerable. Aunque no se han tenido en cuenta las conjugaciones, hemos obtenido una aproximación que nos servirá como una cota.

En términos de velocidad, se realizaron pruebas utilizando primero una lista y posteriormente la función de hash presentada anteriormente. Obtuvimos los siguientes resultados:

$$t_{lista} = 0,00008580 \left[ segundos \right]$$
 
$$t_{hash} = 0,00005990 \left[ segundos \right]$$

$$\frac{t_{hash}}{t_{lista}}*100\,\%\approx69{,}81\,\%$$

por lo tanto, podemos concluir que al aplicar la función hash, la estrategia es aproximadamente un 30 % más rápida. Esto implica que con un caso de 10.000.000 de accesos usando una estructura de lista, experimentaríamos un retraso de 858 segundos, equivalentes a aproximadamente 14 minutos y 18 segundos. En contraste, al aplicar hash, el retraso se reduce a aproximadamente 599 segundos, equivalente a aproximadamente 9 minutos y 59 segundos.

Es posible mejorar esto; el enfoque que utilizamos aquí podría no ser el más óptimo, por lo que hay margen para mejoras.

#### 3.5. CONSIDERACIONES PARA LA PUNTUACIÓN

Para obtener las evaluaciones, se tuvieron en cuenta las siguientes consideraciones:

- -total: Cantidad de palabras reconocidas en la entrada.
- $-total_{buenas}$ : Cantidad de palabras buenas encontradas. Si se encontraron un saludo y una despedida, cada uno suma un punto en este apartado.
- $-total_{malas}$ : Cantidad de palabras malas encontradas. Si no se encontraron un saludo y una despedida, cada uno suma un punto en este apartado.
- $-total_{malas}$ : Cantidad de palabras malas encontradas.

$$buenas_{norm} = \frac{total_{buenas}}{total}$$

$$malas_{norm} = \frac{total_{malas}}{total}$$

$$balance = buenas_{norm} - malas_{norm},$$

teniendo en cuenta lo anterior la puntuación final estará dada por 1 + p(x), siendo p(x) definida por,

$$p(x) = \begin{cases} 0 & \text{si } balance <= 0, \\ balance * 4 & \text{si } balance > 0 \end{cases}$$

con esto, obtendremos una puntuación final que oscilará entre 1 y 5.

#### 4. CÓDIGO FUENTE

A continuación, se presentan las partes más importantes del código fuente en Python:

```
class Nodo:
      Clase que representa un nodo de un
           DFA (Deterministic Finite
          Automaton) que permita
          identificar palabras en un
          texto.
      Atributos:
          siguiente([]): arreglo de 37
              elementos, que representa
              las posibles transiciones
              del nodo.
          token(str): token al que
              pertenecen las letras que
              forman la palabra que
              llega al nodo en caso de
              ser un estado final.
          estado_final(bool): indica si
              el nodo es un estado final
               o no.
      Ejemplo:
          siguiente = [Nodo1, Nodo2,
9
              Nodo3, ..., Nodo37]
               Nodol: transición con la
10
                  letra 'a'
               Nodo2: transición con la
                  letra 'b'
```

```
Nodo37: transición con la
                   letra 'ü'
           token = 'ATC_BUENA'
14
           estado_final = True
       11 11 11
16
       def __init__(self):
           self.siguiente = np.empty(37,
18
               dtype=object)
           self.token = ''
19
           self.estado_final = False
20
       def mover(self, caracter):
           Metodo que permite mover de un
24
                nodo a otro, dependiendo
               de la letra que se recibe
               como parámetro.
           Parametros:
2.5
               caracter(str): letra que
26
                   se recibe para mover
                   al siguiente nodo.
           Returns:
               nodo_siguiente(Nodo): nodo
                    al que se movió.
           11 11 11
29
           print("Moviendo al siguiente
30
               nodo con {}...".format(
               caracter))
31
           nodo_siquiente = None
           hash_alfabeto = HashFunction()
               .get_funcion_hash()
           if self.siguiente[
               hash_alfabeto[caracter]]:
                nodo_siguiente = self.
                    siquiente[
                    hash_alfabeto[caracter
           else:
               nodo_siguiente = Nodo()
38
                self.siguiente[
39
                    hash_alfabeto[caracter
                    ]] = nodo_siguiente
41
           print ("Transición completada."
               )
           return nodo_siguiente
             Listing 1: Clase Nodo
```

```
class HashFunction:

"""

Clase que implementa el patrón

Singleton para crear una funci

ón hash que asigna un valor a

cada letra del alfabeto espa

ñol.

Ejemplo:

hash_function = HashFunction()

.get_funcion_hash()

"""

_instance = None # Variable de

clase para almacenar la

instancia única
```

```
_funcion_hash = None # Variable
   de clase para almacenar la
    función hash
def __new__(cls, *args, **kwargs):
    if cls._instance is None:
        cls._instance = super().
            __new__(cls)
    return cls._instance
def __init__(self):
    if self._funcion_hash is None:
          # Evitar la re-creación
        del hash
        self._funcion_hash = self.
            crear_funcion_hash()
def get_funcion_hash(self):
    return self._funcion_hash
@staticmethod
def crear_funcion_hash():
    Función que crea una función
        hash que asigna un valor a
        cada letra del alfabeto
        español.
    Retorna:
        funcion_hash(dict):
            diccionario que
            contiene la función
            hash.
    Ejemplo:
        {'a': 0, 'b': 1, ..., 'z':
             13, 'ñ': 14, 'á': 15,
             'í': 16, 'í': 17, '
            ó': 18, 'ú': 19, 'ä':
            20, 'ë': 21, 'ï': 22,
            'ö': 23, 'ü': 24}
    11 11 11
    print("Creando función hash...
        ")
    funcion_hash = {}
    valor = 0
    # De 'a' a la 'n'
    for char in range(ord('a'),
        ord('n')+1):
        funcion_hash[chr(char)] =
            valor
        valor += 1
    # La 'ñ'
    funcion_hash['\tilde{n}'] = valor
    valor += 1
    # De la 'o' hasta la 'z'
    for char in range(ord('o'),
        ord('z')+1):
        funcion_hash[chr(char)] =
           valor
        valor += 1
    # Caracteres correspondientes
```

8

9

10

11

12

13

14

16

18

19

20

21

22

24

25

26

30

31

34

35

36

37

38

39

40

41

42

43

44

45

46

47

48

```
a las vocales con tilde
           acentuadas = "áííóú"
           for char in acentuadas:
52
                funcion_hash[char] = valor
53
                valor += 1
5.4
55
            # Caracteres correspondientes
56
                a las vocales con dieresis
           dieresis = "äëïöü"
57
            for char in dieresis:
58
                funcion_hash[char] = valor
59
                valor += 1
60
61
           print("Función hash creada.")
62
           return funcion_hash
```

32

33

34

35

36

37

38

40

42

43

44

45

46

47

48

49

50

51

52

53

54

55

57

58

59

60

61

62

63

64

67

68

69

70

71

74

75

76

78

79

80

81

#### Listing 2: Función Hash

```
def procesar(id_peticion, puntaje,
       lexemas_retorno, puntuacion):
       Función que procesa el texto
           ingresado por el usuario y
           muestra los resultados en una
           ventana emergente.
       Parámetros:
           id_peticion(int): 0 para el
               personal, 1 para el
               cliente
           puntaje([]): array de 3
6
               elementos para almacenar
               el puntaje de cada tipo de
           lexemas_retorno([]): lista de
               lexemas
       Returns:
       .. .. ..
       # Cargar el tokenizador
           dependiendo de la petición
       raiz = cargar_tokenizador(
           id_peticion)
       token_mala = ''
14
       token_neutra = ''
15
       token_buena = ''
16
17
       # Se establecen las etiquetas
18
           dependiendo de la petición
       if id_peticion == 0:
           token_mala = 'ATC_MALA'
20
           token_neutra = 'ATC_NEUTRA'
           token_buena = 'ATC_BUENA'
       else:
           token_mala = 'EXP_MALA'
24
25
           token_neutra = 'EXP_NEUTRA'
26
           token_buena = 'EXP_BUENA'
28
       # Procesar el texto dependiendo de
            la petición
       if id_peticion == 0:
29
           print('Procesando el texto del
30
                personal...')
           entrada = texto_area_personal.
31
               get("1.0", "end-1c")
```

```
else:
    print('Procesando el texto del
        cliente...')
    entrada = texto_area_cliente.
       get("1.0", "end-1c")
ban_saludo, ban_despedida = False,
# Preprocesamiento de la entrada
entrada = entrada.lower()
entrada = entrada + ' '
if id_peticion == 0:
    # Mapear si en la entrada hay
       algun saludo
    print('Mapeando saludos...')
    saludos = ['buenos días', '
       buen día', 'buenas tardes'
        , 'buenas noches']
    ban_saludo = False
    for saludo in saludos:
        if saludo in entrada:
            ban_saludo = True
            break
    if ban_saludo:
        print('Saludo encontrado')
    else:
        print('Saludo no
           encontrado')
    # Mapear si en la entrada hay
       alguna despedida
    print('Mapeando despedidas...'
    despedidas = ['hasta luego']
    ban_despedida = False
    for despedida in despedidas:
        if despedida in entrada:
            ban_despedida = True
            break
    if ban_despedida:
        print('Despedida
            encontrada')
    else:
        print('Despedida no
            encontrada')
# Si no hay texto, no hacer nada
if not entrada:
    print('No hay texto para
       procesar')
    return
else:
    print('Texto a procesar: ' +
       entrada)
    # Generar la función hash
    hash_alfabeto = HashFunction()
        .get_funcion_hash()
    siquiente = raiz
    lexema = ''
    lexemas = []
    # Preprocesamiento de la
```

	entrada		usuario que
3	<pre>entrada = entrada.lower()</pre>		tipo de lexema
4	entrada = entrada + ' '		es en caso de
5			no tener un
6	# Contadores de lexemas por		token asignado
	token	109	if siguiente.token
7	buena = 0		== '':
3	neutra = 0	110	print('\t' +
	mala = 0		lexema + '
			no
	# Por cada caracter en la		pertenece
	entrada		a ningún
	for caracter in entrada:		token')
		111	# Mostrar
	# Si el caracter no es un		ventana
	espacio, salto de l		emergente
	ínea, tabulación o	112	mostrar_emergent
	retorno de carro		(siguiente
	seguir procesando		, lexema,
	caracteres, caso		id_peticion
	contrario o es un		)
	lexema ya completo o	113	else:
	es un espacio en	114	print('\t' +
	blanco		lexema + '
	if not(caracter in [' ', '		pertenece
	\n', '\t', '\r', '.'])		al token
	:		<b>'</b> +
	# Si el caracter es un		siguiente.
	caracter especial		token)
	, no se considera	115	
	caso contrario se	116	# Agregar el
	agrega al lexema y		lexema a la
	se mueve al		lista de
	siquiente nodo		lexemas
	if caracter in ['/', '	117	lexemas.append(
	%', '*', '\', ',',		lexema)
	1?', '¿', '!', '	118	·
	1', '(', ')', '"',	119	# Contador de
	':', ';', 'o',		lexemas por
	'1', '2', '3',		token
	'4', '5', '6',	120	if siguiente.token
	77', '8', '9']:	120	[-5:] == <b>"</b>
	continue		BUENA":
	else:	121	buena += 1
	lexema = lexema +	122	elif siquiente.
	caracter	122	token[-6:] ==
	siguiente =		"NEUTRA":
	siguiente.	123	neutra += 1
	mover(caracter	123	else:
	mover (caracter		mala += 1
	else:	125	mala T- 1
	# Si el lexema es vac	126	# Reiniciar el
	io, no hacer nada	127	# Reiniciar ei lexema y el
	caso contrario se		nodo actual
	marca el nodo		vuelve a la
	· · · · · · · · · · · · · · · · · · ·		
	actual como estado final	100	raiz lexema = ''
		128	
	if lexema == '':	129	siguiente = raiz
	continue	130	# Markura las assertation
	else:	131	# Mostrar los resultados en una
	siguiente.		ventana emergente
	estado_final =	132	<pre>if id_peticion == 0:</pre>
	True	133	H. Tatatana and a same
	# Interfaz para	134	<pre># Inicializar las puntuaciones puntuacion_buena = buena</pre>
	preguntar al	135	

136	puntuacion_mala = mala	166	
137	_	167	# Inicializar las puntuaciones
138	# Ajustar las puntuaciones	168	puntuacion_buena = buena
	basadas en los indicadores	169	puntuacion_mala = mala
	de saludo y despedida	170	
139	if ban_saludo:	171	# Verificar que no haya divisi
140	puntuacion_buena += 1		ón por cero
141	else:	172	total_puntuaciones =
142	puntuacion_mala += 1		puntuacion_buena +
143	-		puntuacion_mala
144	if ban_despedida:	173	if total_puntuaciones == 0:
145	puntuacion_buena += 1	174	puntuacion_cliente = 1
146	else:	175	else:
147	<pre>puntuacion_mala += 1</pre>	176	
148	_	177	# Normalizar los puntajes
149	# Verificar que no haya divisi	178	buena_normalizado =
	ón por cero		puntuacion_buena /
150	total_puntuaciones =		total_puntuaciones
	puntuacion_buena +	179	mala_normalizado =
	puntuacion_mala		puntuacion_mala /
151	if total_puntuaciones == 0:		total_puntuaciones
152	puntuacion_personal = 1	180	<u> </u>
153	else:	181	# Calcular la ponderación
154			final en escala del 1
155	# Normalizar los puntajes		al 5
156	buena normalizado =	182	<pre>puntuacion_cliente = 1 + (</pre>
	puntuacion_buena /		0 if (
	total_puntuaciones		buena_normalizado -
157	mala_normalizado =		mala_normalizado) <= 0
	puntuacion_mala /		else (
	total_puntuaciones		buena_normalizado -
158	<del>_</del>		mala_normalizado) ) *
159	# Calcular la ponderación		4
	final en escala del 1	183	
	al 5	184	puntuacion[1] =
160	<pre>puntuacion_personal = 1 +</pre>		puntuacion_cliente
	( 0 if (	185	_
	buena_normalizado -	186	messagebox.showinfo("
	mala_normalizado) <= 0		Resultados", "El analisis
	else (		ha arrojado los siguientes
	buena_normalizado -		resultados :\n\n- {}: {}\
	mala_normalizado) ) *		n- {}: {}\n- {}: {} \n\
	4		nPuntuacion final: {:.2f}"
161			.format(token_buena, buena
162	<pre>puntuacion[0] =</pre>		, token_neutra, neutra,
	puntuacion_personal		token_mala, mala,
163	-		puntuacion_cliente))
164	messagebox.showinfo("	187	
	Resultados", "El analisis	188	# Actualizar el puntaje
	ha arrojado los siguientes	189	<pre>puntaje[0] = buena</pre>
	resultados :\n\n- {} :	190	<pre>puntaje[1] = neutra</pre>
	{}\n- {}: {}\n- {}: {} \n-	191	puntaje[2] = mala
	SALUDO: {} \n- DESPEDIDA:	192	
	{} \n\n- Balance buenas:	193	# Eliminar lexemas duplicados
	{} \n- Balance malas: {} \		convirtiendo a conjunto y
	nPuntuacion final: {:.2f}"		luego a lista
	.format(token_buena, buena	194	<pre>lexemas = list(set(lexemas))</pre>
	, token_neutra, neutra,	195	# Ordenar lexicográficamente
	token_mala, mala, 'Si' if	196	lexemas.sort()
	ban_saludo else 'No', 'Si'	197	
	if ban_despedida else 'No	198	# Copiar lexemas en
	', puntuacion_buena,		lexemas_retorno
	puntuacion_mala,	199	<pre>lexemas_retorno.clear()</pre>
	<pre>puntuacion_personal))</pre>	200	for lexema in lexemas:
165	else:	201	lexemas_retorno.append(lexema)
		•	

```
resaltar_palabras(raiz,
    id_peticion, lexemas_retorno)

# Guardar el tokenizador
guardar_tokenizador(raiz,
    id_peticion)

# Liberar la memoria
raiz = None
```

Listing 3: Core del análisis. Procesar

#### 5. CASO DE PRUEBA

A continuación, se detallan los pasos necesarios para procesar el caso de prueba:

- Entrada Atencion al Cliente
  Buenos días, le saluda Joanna de atención al cliente, ¿en qué puedo ayudarle? Puedo darle esa información.Por favor, ¿me facilita su número de documento? Gracias, una pregunta de seguridad, ¿puede darme el año de su fecha de nacimiento? Gracias. Verifico que su saldo es de doscientos trienta mil guaraníes a la fecha de ayer. ¿Algo más que pueda hacer por usted? Gracias por llamar al servicio de atención al cliente.Que tenga un buen día.
- Entrada Cliente
  Buen dia. Desde ayer que no puedo consultar mi
  saldo. Claro, tres millones doscientos sesenta mil
  cero sesenta y ocho.En año de mi nacimiento es
  mil novecientos noventa y seis. No, muchas gracias. Usted ha sido my amable. Hasta luego.

### 5.1. PROCESAMIENTO DE LA INTERACCIÓN DEL ATC

A continuación se detallan los pasos a seguir para procesar la interacción del personal de atención al cliente.

#### 5.1.1. INGRESO DE LOS DATOS

Primero, se ingresa el texto en el apartado correspondiente al Personal de Atención al Cliente (ATC), tal como se muestra en la Figura 5.



Figura 5: Ingreso de datos del personal

#### 5.1.2. PROCESAMOS EL TEXTO

A continuación, se presiona el botón **Procesar** correspondiente al personal, tal como se muestra en la Figura 6.



Figura 6: Procesamiento del texto ingresado

#### 5.1.3. CATEGORIZACIÓN DE LOS LEXEMAS

Al principio, es necesario entrenar el programa, ya que aún no tiene cargada ninguna información. Por lo tanto, debemos indicarle palabra por palabra a qué token pertenecen, tal y como se observa en la Figura 7.



Figura 7: Categorización de los lexemas

### 5.1.4. RESULTADOS PRELIMINARES

Una vez completado el paso anterior, podremos observar los resultados generados para este análisis, los cuales se ajustarán a los criterios establecidos previamente. En la Figura 8, podremos observar esto. Estos resultados nos proporcionan información sobre el desempeño del personal de ATC y nos permiten identificar si es necesario realizar mejoras en su capacitación.

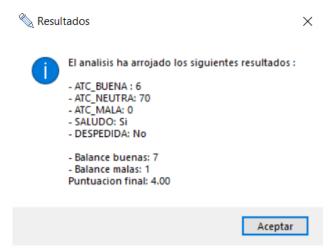


Figura 8: Resultados del análisis

En la pantalla principal también podremos visualizar los resultados de manera gráfica de la categorización, tal y como se muestra en la Figura 9. En donde el color de resaltado indica el token al que pertenece la palabra.



Figura 9: Resultado de la categorización

#### 5.1.5. Administración de tokens

Una vez procesado el texto, también podemos gestionar los tokens de las palabras reconocidas en el texto. Es decir, tenemos la opción de cambiar los tokens ya establecidos para que el tokenizador pueda actualizar su base de datos y aprender conforme vayamos estableciendo los parámetros. Para acceder a esta función, simplemente hacemos clic en el botón **Administrar Tokens**, como se muestra en la Figura 10.



Figura 10: Administración de tokens

A continuación, se desplegará la ventana de administración de tokens, donde tendremos la capacidad de modificar el token asociado al lexema reconocido, tal y como se puede observar en la Figura 11.



Figura 11: Ventana del administrador de tokens

# 5.2. PROCESAMIENTO DE LA INTERACCIÓN DEL CLIENTE

Todos los pasos descritos anteriormente para la interacción del personal de atención al cliente (ATC) se repiten para el cliente. El resultado final se puede observar en la Figura 12. Esta información es útil para determinar la calidad del servicio ofrecido.



Figura 12: Ventana del administrador de tokens

## 5.3. RESULTADO Y PUNTUACIÓN GENERAL DE LA IN-TERACCIÓN

A continuación, para generar el resumen general de la interacción, debemos presionar el botón **Generar Resumen**, como se muestra en la Figura 13.



Figura 13: Generación del resumen general

Esto nos generará un resumen de la interacción de la llamada entre el ATC y el cliente. Esta puntuación es un promedio de ambas interacciones y nos proporciona una noción de la puntuación general de la llamada realizada. El resultado se puede observar en la Figura 14.



Figura 14: Generación del resumen general

## REFERENCIAS

- [1] Alfred V. Aho et al. *Compiladores. Principios, técnicas y herramientas*. Pearson PLC, 2008.
- [2] Real Academia Española. "La Academia entrega la 23.ª edición del DRAE, que se publicará en octubre". En: Diccionario de la lengua española (2014). Consultado el 27 de junio de 2024. URL: https:// www.rae.es.