Memoria

Blanca Cano Camarero y Iker Villegas Labairu.

27 de octubre de 2022

Indice de contenidos

| Pr | refacio | 3 |
|----|--|------|
| 1 | Introducción | 4 |
| 2 | Cálculo de spikes | 5 |
| | 2.1 Lectura de los datos | . 5 |
| | 2.1.1 Descripción | . 5 |
| | 2.1.2 Requisitos | . 5 |
| | 2.2 Lectura de los datos | . 6 |
| | 2.3 Diseño del algoritmo de cálculo de <i>spikes</i> | . 7 |
| | 2.3.1 Motivación del algoritmo | . 7 |
| | 2.4 Determinación de los umbrales | . 9 |
| 3 | Cálculo de la información mutua | 18 |
| | 3.1 Abstracción del problema | . 18 |
| | 3.2 Cálculo de la información mutua | . 18 |
| | 3.3 Formulación del experimento | . 19 |
| 4 | Summary | 22 |
| Re | eferences | 23 |
| 5 | Apéndice | 24 |
| | 5.1 Resultado experimentos para la determinación de los umbrales | 24 |

Prefacio

Práctica de la asignatura de Teoría de la Información del máster de Ciencia de Datos de la UAM del curso 2022-2023.

Esta memoria ha sido generada con Quarto y el lenguaje utilizado ha sido Python.

Las funciones declaradas se encuentra en el directorio src y contiene las siguientes:

• read_data.py: Lee los datos en formato csv y devuelve un dataframe con ellos.

los notebooks en formato .qmd es la memoria ejecutable y que hace llamdas a tales funciones.

Para poder ejecutar la memoria entera dispone de un Makefile cuyas funciones básicas son:

- make o make render Para renderizar un pdf.
- Visualización de la memoria en html make preview.

Para ejecutar alguna casilla concreta puede abrir.

1 Introducción

Añadir descripción de la práctica.

See Knuth (1984) for additional discussion of literate programming.

2 Cálculo de spikes

2.1 Lectura de los datos

2.1.1 Descripción

Para gestión de la información se utilizará la biblioteca de pandas, no es necesario gestionar la memoria porque las arquitecturas de nuestros ordenadores la manejan sin problemas.

La estructura de los ficheros viene dada en la información de los datos, en el fichero InformacionFicheros.txt y en las tres primeras líneas de los mismos (las cuales deberán de ser obviadas para la lectura del fichero).

2.1.2 Requisitos

- Tener las respectivas biblioteca instaladas (pandas, matplotlib y numpy).
- Los datos deben encontrarse en el path indicado en la variable data_path.

En el siguiente fragmento de código puede observar la cabecera de los datos:

- El intervalo de muestreo es de 0.1ms.
- Hay dos canales, una por cada neurona.
- Y en total se han tomado 19847700 muestreos.

2.2 Lectura de los datos

Para la lectura de los datos se va a utilizar la biblioteca *Pandas* y la función read_csv puede encontrar la implementación de la misma en el directorio src/read_data.py.

```
from src.read_data import read_data, signal
signal['C'].head(4)
```

C:\Users\Lenovo\AppData\Local\Packages\PythonSoftwareFoundation.Python.3.10_qbz5n2kfra8p0\Loreturn method()

| | LP | VD |
|---|-----------|----------|
| 0 | 0.004883 | 0.015259 |
| 1 | 0.001526 | 0.024109 |
| 2 | -0.010681 | 0.031128 |
| 3 | -0.022278 | 0.041809 |

Figura 1: Primeras 4 filas de la señal leída.

2.3 Diseño del algoritmo de cálculo de spikes

Para calcular los *spikes* se ha optado por utilizar un doble umbral la descripción del algoritmo es la siguiente y la puede encontrar en el fichero src/signal_to_binary.py:

Dada una señal signal que es una lista unidimensional de la señal. Para que cuento como señal debe de superar el umbral superior upper_threshold y ser la primera vez o que ya se haya alcanzado un valor inferior a lower_threshold.

Además una vez que se supera el umbral se colocará cuando la tendencia vaya a bajar. Esto queda reflejado con los siguientes estados:

- Estado 1: Si s > upper_threshold entonces :
- i) last = s
- ii) pasar a estado 2.
- Estado 2: Si s < last entonces:
- i) poner un spike en señal anterior
- ii) last = -inf
- iii) pasar a estado 3 Si no entonces:
- iv) last = s
- Estado 3: Si s < lower_threshold entonces:
- i) Cambiar a estado 1

2.3.1 Motivación del algoritmo

Notemos que este algoritmo detecta el *spike* como el primer instante antes de que la señal empiece a decaer (punto azul) y en situaciones donde tras una caída no lo suficientemente baja y una subida aunque sea superior (punto amarillo) se tomaría al primero como punto de *spike*.

Esta decisión se ha tomado ya que filosóficamente se podría entender *spike* como el instante en el que toma un *valor grande* y que el resto son obscilaciones del pico. En caso de que se desee tener el valor amarillo bastaría con subir el umbral superior.

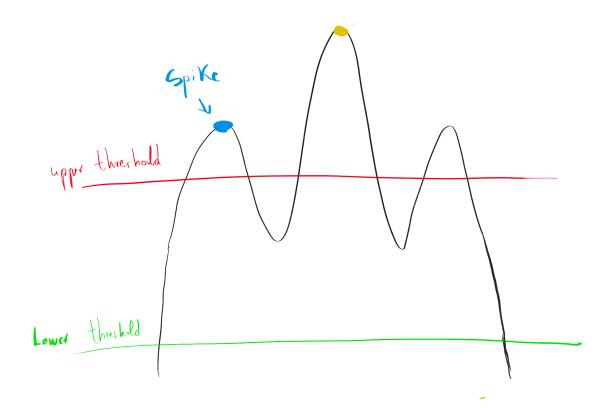


Figura 2.1: Dualidad spikes

2.4 Determinación de los umbrales

Para determinar los umbral vamos a suponer que la señal sigue una distribución normal, ya que este tipo de distribución modela fenómenos con mecanismos complejos y desconocidos.

La distribución normal posee la propiedad de que

| Porcentaje de la población dentro de la | |
|---|----------------------|
| normal | Distancia a la media |
| 80% | 1.281σ |
| 90% | 1.645σ |
| 95% | 1.956σ |
| 99% | 2.576σ |
| 99.9% | 3.291σ |
| 99.99% | 3.891σ |
| 99.999% | 4.892σ |
| 99.9999% | 5.326σ |
| 99.99999% | 6.109σ |

Los impulsos son eventos raros y por tanto serán aquellos que se encuentren más alejados de la media más

Hemos realizado por tanto un experimento para ver la dependencia entre el umbral seleccionado y el número de spikes detectados.

Éste consiste en variar los umbrales conforme a la distancia a media y ver el número de spikes detectados (puede consultar la implementación en src/get_thresholds.py)

El experimento puede ser ejecutado con make experimento_umbrales y se encuentra implementado en el fichero src/experiment_gets_threshold.py.

Los resultados han sido los siguientes:

| Distancia del umbral bajo | Distancia alta | Umbral bajo | Umbral alto | Número de spikes |
|------------------------------|----------------|-------------|-------------|------------------|
| 1.956 | 1.956 | -0.161 | 0.161 | 54464 |
| 1.956 | 2.57 | -0.161 | 0.211 | 41905 |
| 1.956 | 4.892 | -0.161 | 0.402 | 31065 |
| 2.57 | 1.956 | -0.211 | 0.161 | 45446 |
| 2.57 | 2.57 | -0.211 | 0.211 | 38986 |
| 2.57 | 4.892 | -0.211 | 0.402 | 31064 |
| 4.892 | 1.956 | -0.402 | 0.161 | 10408 |
| 4.892 | 2.57 | -0.402 | 0.211 | 10343 |

| Distancia del | | | | Número de |
|---------------|----------------|-------------|-------------|-----------|
| umbral bajo | Distancia alta | Umbral bajo | Umbral alto | spikes |
| 4.892 | 4.892 | -0.402 | 0.402 | 10241 |

Vemos que el umbral bajo determina crucialmente el número de *spikes* realizaremos una inspencción viual para ver qué está acontenciendo en varias secciones aleatorias de la muestra (si se encuentra en un entorno de ejecución podría modificar los valores de higher_thresholds y de lower_threshold).

Hemos repetido el experimento para cada uno de los trozos y cada neurona. Puede consultar los resultados en el apéndice 5.1 o bien ejecutarlos por si mismo make experimento_umbrales; ese comando mostrará los resultados en la terminal y además los almacenará en el directorio experiment_results/get_threshold.txt.

A la vista de los resultados de los primeros umbrales en un primer estadio hemos tomado como criterio tener los umbrales lo más *grandes* posibles siempre y cuando el número de spikes no decaiga dramáticamente. La selección primera ha resultado:

Tabla 2.3: Selección primera de umbrales

| Trozo | Neurona | Umbral inferior | Umbral superior | Número de spikes |
|--------------|---------------------|-----------------|-----------------|---------------------|
| - C | LP | -0.320 | 0.402 | 30308 |
| \mathbf{C} | VD | -0.084 | 0.205 | 21246 |
| ${ m R}$ | LP | -0.534 | 0.920 | 24076 |
| ${ m R}$ | VD | -0.085 | 0.206 | 17618 |
| G | LP | -0.316 | 0.397 | 25889 |
| G | VD | -0.120 | 0.207 | 13127 |

Como método de validación de estos umbrales hemos formulado el siguiente experimento:

Para cada trozo y neurona se realizará una inspección visual de cinco rango aleatorios de valores, si para estos se escapan *impulsos* que visualmente se consideran válidos se retocará el umbral.

Puede ejecutar el experimento con: make plot_experimental_thresholds que no solo mostrará en pantalla las gráficas si no que las almacena en la la carpeta img/04_calculo_spikes.

Vamos a proceder a mostrar algunos de los ejemplos representativos:

Para la señal C neurona LP va a ser necesario subir un poco el umbral inferior, ya que en dos casos spoikes de rangos aleatorios se ha escapado un estímulo por el rango inferior.

Es por ello que vamos a considerar el nuevo umbral bajo como -0.211.

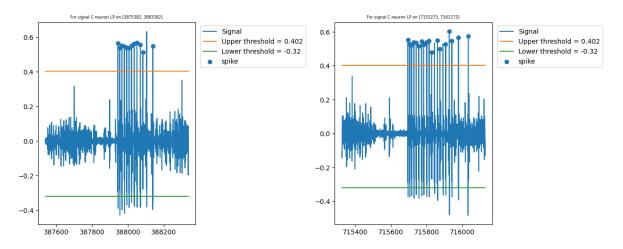


Figura 2.2: Umbral inferior demasiado bajo para señal C, neurona LP

Para la misma señal la neurona VD ocurre un efecto parecido que procederemos a paliar con aumentando el umbral.

Es por ello que lo subieremos a -0.041.

Para la señal R de la neurona LP los spikes se separan demasiado de los umbrales.

Vamos a ajustar los umbrales a

Para el caso de la misma señal neurona VD, podemos observar que es el umbral es correcto.

Para G LP los umbrales están demasiado cerca de la media.

Tras estas observaciones puede se ha concluido que

```
Trozo | Neurona | Distancia \sigma inferior | \sigma superior | Umbral inferior | Umbral superior | :-: | :-: | :-: | :-: | | :-: | | :-: | | C | LP | 2.57 | 4.892 | -0.211 | 0.402 | C | VD | 2.57 | 3.891 | -0.041 | 0.172 | R | LP | 1.4 | 1.956 | -0.306 | 0.348 | R | VD | 3.891 | 4.892 | -0.085 | 0.206 | G | LP | 5.326 | > 15 | -0.432 | 0.75 | G | VD | 3.891 | 4.892 | -0.087 | 0.207 |
```

: Selección final de umbrales {#tbl-threshold2}

Por la determinación de estos umbrales puede observarse cierta asimetría de la señal: sube más de lo que baja, también es llamativo que para una misma neurona cada umbral varíe, esto puede deberse o a la naturaleza propia de la señal o que el aparato de medida o condiciones del experimento sean distintas.

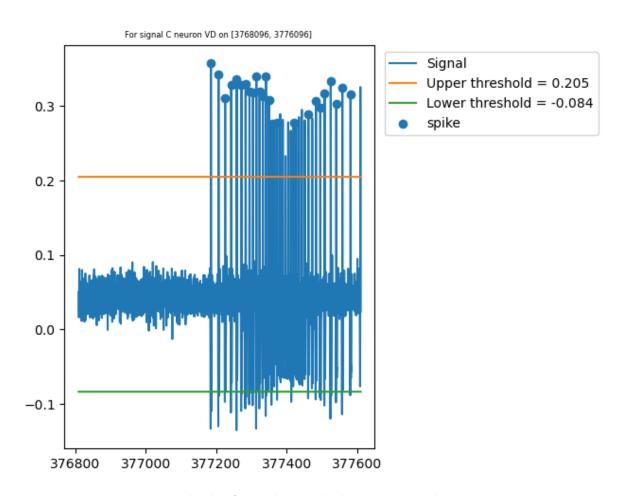


Figura 2.3: Umbral inferior demasiado bajo para señal , neurona VD

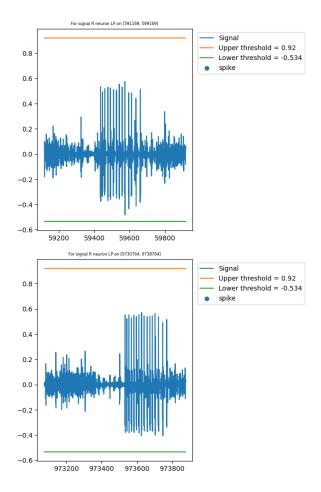


Figura 2.4: Umbrales demasiado alejados de la señal para la señal R neurona LP.

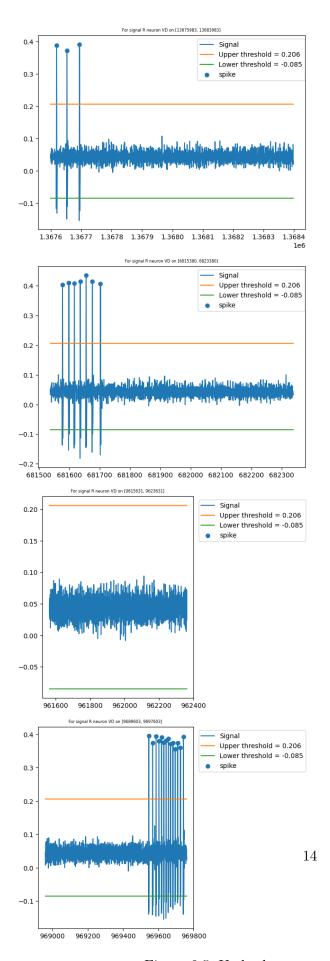


Figura 2.5: Umbrales correctos para R neurona VD.

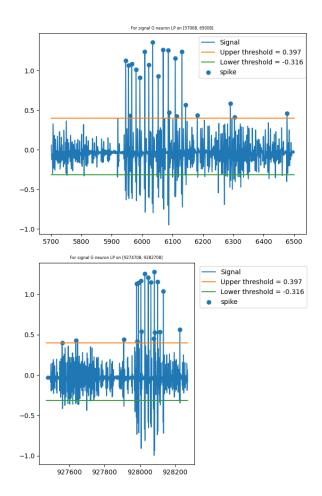


Figura 2.6: El umbral superior está demasiado cerca

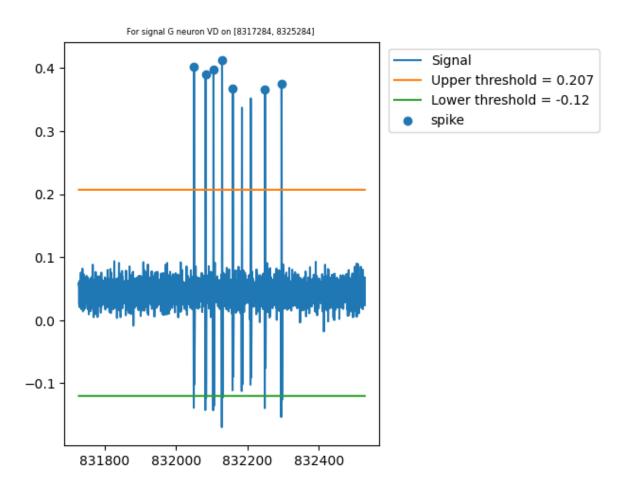


Figura 2.7: Para la señal G neurona VD el umbral inferior es demasiado bajo.

Puede observar las gráficas finales en la carpeta img/04_calculo_spikes las que comiencen con 2 o bien ejecutando usted mismo make plot_experimental_thresholds (o directamente el programa python src/experiment_view_threshold.py).

3 Cálculo de la información mutua

Vamos a proceder con el cálculo de la información mutua entre las dos señales.

3.1 Abstracción del problema

Una vez preprocesada la señal a un secuencia binaria, donde uno significa hay estímulo; la probabilidad de que aparezca una determinada palabra (cadena de n-bits consecutivos) se trata de un proceso estocástico de Poisson.

Es decir, la probabilidad de que pueda aparecer cierta cadena.

El estimador máximo verosímil de una distribución de Poisson es la media, luego fijado un tamaño de palabra y un *stride* calcularemos la frecuencia de cada casuística.

3.2 Cálculo de la información mutua

La información mutua para dos variables X, Y aleatorias se puede definir como

$$MI(X,Y) = S(X) + S(Y) + S(X,Y),$$
 (3.1)

donde S denota a la entropía y responde a las siguientes fórmulas:

$$S(X) = -\sum_i p(x_i) \log_2(p(x_i)) \tag{3.2} \label{eq:3.2}$$

Las implementaciones de estas funciones se encuentran en el ejecutable src/formulas.py.

3.3 Formulación del experimento

Para el cálculo de la información mutua se va a realizar el siguiente proceso:

- 1. Se transforma la señal analógica un una binaria (ver algoritmo src/signal_to_binary.py).
- 2. Se fija un tamaño de ventana y stride.
- 3. Para la venta y stride de las señales X e Y se obtienen un array de sus palabras.
- 4. Se calcula la probabilidad de tales

A la vista de los resultados de cada trozo podemos afirmar que el *stride* no juega un papel fundamental pero que sí lo hace el tamaño de ventana.

Es por ello que vamos a fijar de ahora en adelante stride = bits y vamos a aumentar el ancho de ventana, tomaremos las siguientes casuísticas y las compararemos a posteriori:

La condición de tamaño de ventana: - No genera ninguna ventana falsa. - Cuantil 0.05 de las distancias entre spikes. - Aceptaremos un 5% de ventanas falsas.

La implementación del cálculo de ventana se realiza en /src/spike_distance.py puede ejecutar tal fichero o hacer make calcular_distancia_spike el código se segmenta en: - Calcular las distancias entre spikes consecutivos. - Calcular la distancia mínima. - Calcular el cuantil 0.05 de las distancias calculadas. - Realizar una búsqueda binaria del tamaño de ventana que hace que al rededor del 5% sean ventanas falsas.

Los resultados han sido los siguientes:

Tabla 3.1: Mínima distancia entre los spikes

| | | Intervalo | | |
|-------------------------|---------------------|-----------|-----------|----------------------|
| | | mínimo | Media | |
| | | entre | distan- | |
| Trozo | Neurona | spikes | cias | std |
| $\overline{\mathrm{C}}$ | LP | 24 | 9994824.9 | 36056023.94 |
| \mathbf{C} | VD | 10 | 10229353. | 4 9 779379.91 |
| \mathbf{R} | LP | 16 | 8356519.0 | 64859624.69 |
| R | VD | 16 | 8422905.5 | 84842002.99 |
| G | LP | 17086 | 9173668.3 | 04109764.72 |
| G | VD | 65 | 8413845.7 | 24894766.83 |

Tabla 3.2: Distancia de spike para cuantil de distancia de 0.05

| Trozo | Neurona | Distancia cuantil 0.05 |
|-------------------------|---------------------|------------------------|
| $\overline{\mathrm{C}}$ | LP | 108 |
| \mathbf{C} | VD | 86 |
| \mathbf{R} | LP | 41 |
| R | VD | 96 |
| G | LP | 26336 |
| G | VD | 92 |
| | | |

Tabla 3.3: Tamaño de ventana en función de un porcentaje de ventanas falsas

| Trozo | Neurona | Porcentaje ventanas falsas | Distanca admitir ventanas falsas |
|-------------------------|---------|-------------------------------|-------------------------------------|
| $\overline{\mathbf{C}}$ | LP | 4.91% | 186 |
| \mathbf{C} | VD | 4.94% | 207 |
| R | LP | 5.01% | 124 |
| R | VD | 4.92% | 213 |
| G | LP | 4.72% | 153362 |
| G | VD | 5.02% | 247 |

Es por ello que ampliaremos el tamaño de ventana es decir transformaremos la señal binaria de cada trozo.

Para ello el nuevo acción entiende que solo habrá un 5 de ventanas falsas

Donde el tamaño de ventana nuevo, para cada trozo vendrá dado como:

tamaño ventana =
$$\min(distLP, distVD) + 1$$

Tabla 3.4: Ventanas máximas calculadas

| Trozo | Ventana máxima distancia | Ventana máxima cuantil 0.5 | Ventana máxima falsas |
|----------------|-----------------------------|-------------------------------|--------------------------|
| \overline{C} | 11 | 87 | 187 |
| R | 17 | 42 | 125 |
| G | 66 | 93 | 248 |

Las nuevas señales binarias vendrán dadas por:

señal binaria nueva $[i]=\max$ señal antigua[i*radio acción: (i+1)*radio acción] De esta manera la señal tendrá un uno si ya lo había o un dos si no lo había. ##Ejecución del experimento

4 Summary

In summary, this book has no content whatsoever.

References

Knuth, Donald E. 1984. «Literate Programming». Comput.~J.~27~(2): 97-111.~https://doi.org/10.1093/comjnl/27.2.97.

5 Apéndice

5.1 Resultado experimentos para la determinación de los umbrales