

Análisis del modelo de neuronas de Izhikevich

Ignacio Benjamín Ceballos, Juan Rodrigo Anabalón, and Bruno D'Ambrosio

Resumen

En este trabajo se modeliza el comportamiento dinámico de neuronas individuales mediante el modelo de Izhikevich. La simulación de este modelo se realiza utilizando el método de Runge-Kutta de orden 4 para capturar distintos tipos de disparo neuronal. Además, se implementa una red neuronal basada en este modelo utilizando el método de Euler-Maruyama para simular la interacción entre neuronas. Los resultados demuestran la capacidad del modelo para reproducir diferentes tipos de actividad neuronal, así como el comportamiento y la dinámica de una red de neuronas.

I. INTRODUCCIÓN

Las neuronas artificiales son modelos matemáticos diseñados para simular el comportamiento de las neuronas biológicas, siendo una parte clave de la neurociencia computacional. Entre los diferentes modelos disponibles, el modelo de Izhikevich se destaca por lograr un equilibrio entre la plausibilidad biológica del modelo de Hodgkin-Huxley, y la eficiencia computacional de los modelos integrate and fire. Esto lo vuelve especialmente útil para el estudio de grandes redes neuronales y su dinámica. El objetivo de este trabajo es simular y analizar el modelo de Izhikevich tanto para neuronas individuales como para redes, empleando métodos numéricos clásicos para la integrar las ecuaciones diferenciales que lo conforman [1].

II. TEORÍA

El modelo se describe mediante la siguiente ecuación diferencial ordinaria bidimensional:

$$\frac{dv}{dt} = 0,04v^2 + 5v + 140 - u + I \quad (1)$$

$$\frac{du}{dt} = a(bv - u) \quad (2)$$

y una condición de reseteo: si $v \geq 30$ mV, $\Rightarrow \begin{cases} v \leftarrow c, \\ u \leftarrow u + d. \end{cases}$

Los parámetros a , b , c y d representan lo siguiente:

- **a**: Controla la escala temporal de la variable de recuperación. Valores pequeños implican recuperación lenta.

- **b:** Determina la sensibilidad de u a las fluctuaciones subumbral de v . Valores altos acoplan más fuertemente v y u , lo que puede generar oscilaciones subumbrales y disparos de bajo umbral.
- **c:** Define el valor de reinicio del potencial de membrana después del pico, influido por conductancias rápidas de K de alto umbral.
- **d:** Define el incremento de u tras el pico, causado por conductancias lentas de Na y K de alto umbral.

III. RESULTADOS

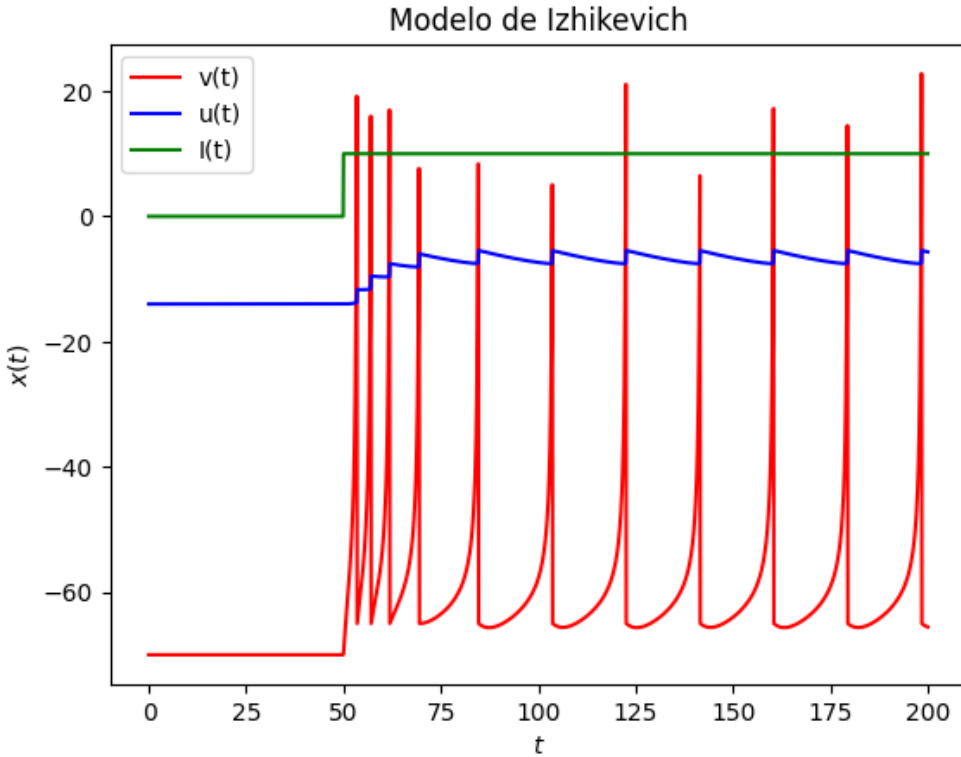
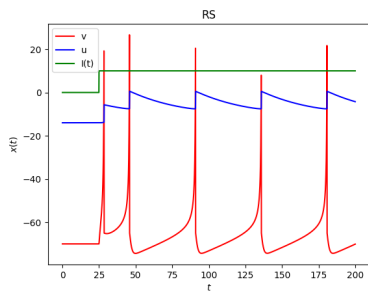
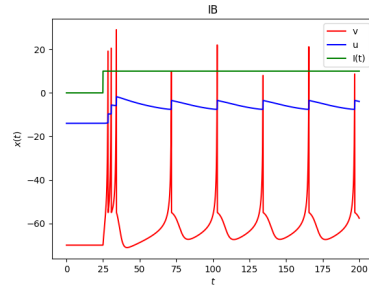


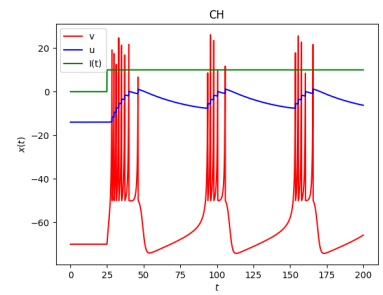
Figura 1: Simulación del modelo de Izhikevich para el caso general



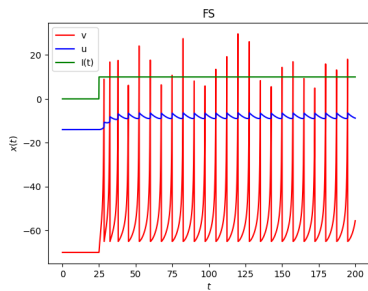
(a) Caso - Regular Spiking



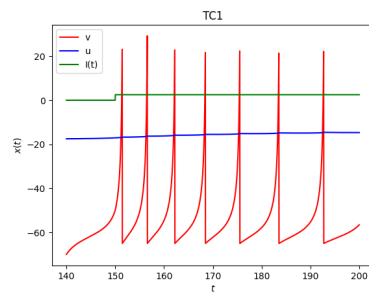
(b) Caso - Intrinsically bursting



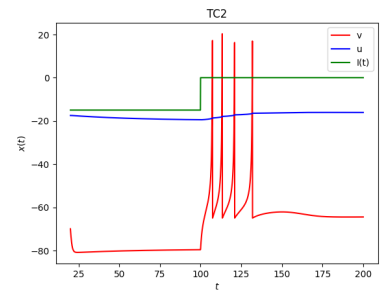
(c) Caso - Chattering



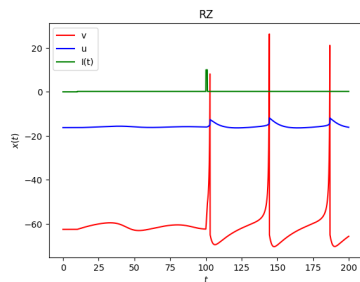
(d) Caso - Fast Spiking



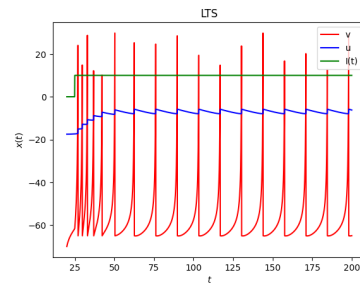
(e) Caso - Thalamo-Cortical 1



(f) Caso - Thalamo-Cortical 2



(g) Caso - Resonator



(h) Caso - Low-threshold spiking

Figura 1: Simulaciones del modelo de Izhikevich para diferentes tipos de neuronas. Cada panel muestra el potencial de membrana (v) y la variable de recuperación (u) a lo largo del tiempo para el caso indicado en su leyenda.

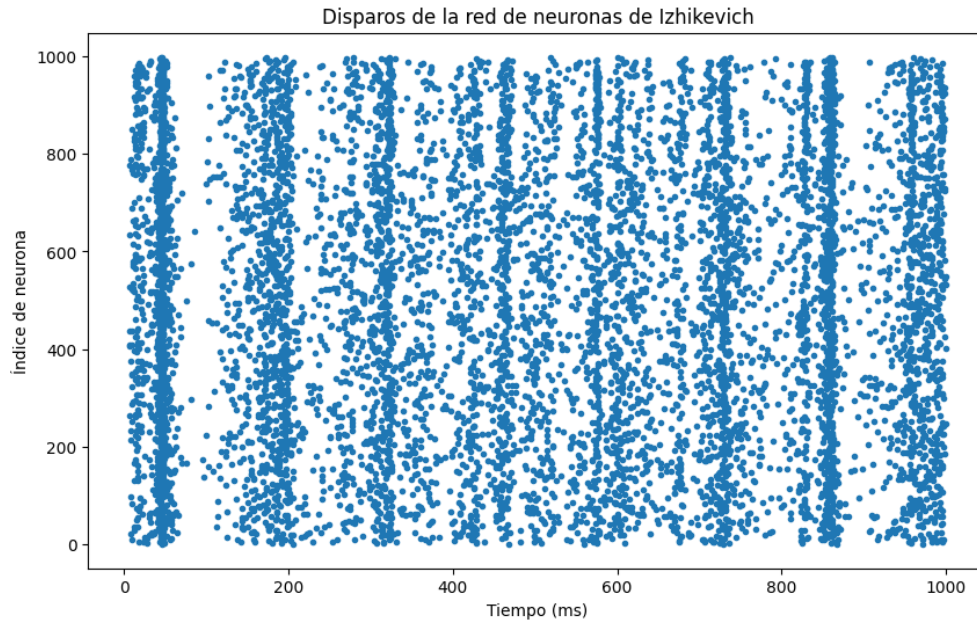


Figura 2: Simulación del modelo de Izhikevich para una red neuronal. Esta gráfica muestra para ciertos parametros el comportamiento y patrones de disparo de la red de neuronas

IV. DISCUSIÓN

Caso general: Casos puntuales: Red neuronal:

- [1] E. M. Izhikevich, *Simple Model of Spiking Neurons* (IEEE TRANSACTIONS ON NEURAL NETWORKS, 2003).