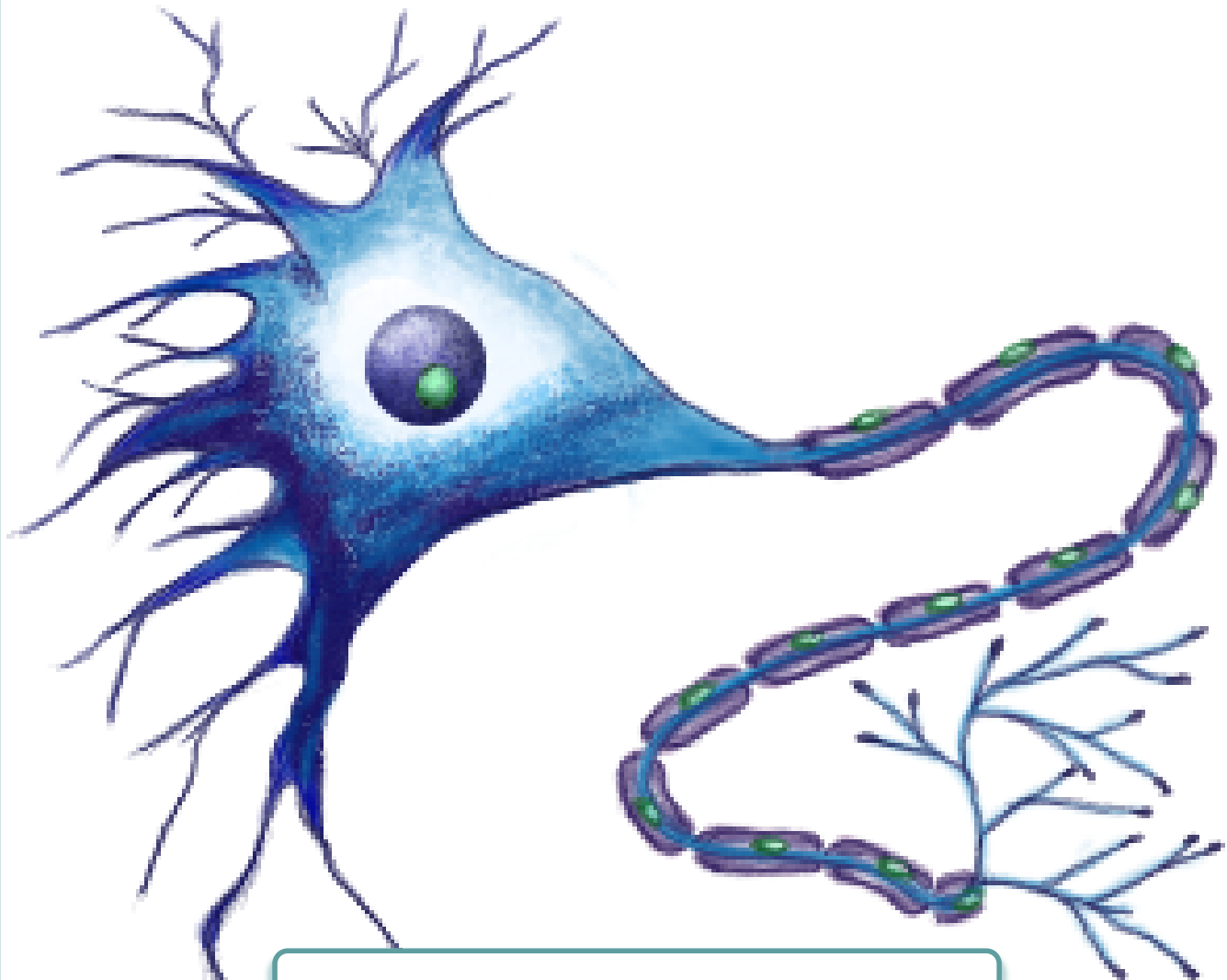


# Redes Neuronales

*Notas de clase*

Karla Fernanda Jiménez Gutiérrez  
Verónica Esther Arriola Ríos



FACULTAD DE CIENCIAS,  
UNAM



# Índice general

Índice general	I
<b>I Antecedentes</b>	<b>2</b>
<b>1 Neurona biológica</b>	<b>3</b>
1.1 Neurociencias computacionales . . . . .	3
1.2 Sistema Nervioso . . . . .	5
1.2.1 Cerebro . . . . .	8
1.2.2 Zonas funcionales . . . . .	10
1.3 Neurona biológica . . . . .	11
1.3.1 La neurona . . . . .	11
1.3.2 Elementos de las neuronas y tipos . . . . .	12
1.3.3 Sinapsis . . . . .	14
1.3.4 Campos receptivos . . . . .	16
1.3.5 Señal eléctrica . . . . .	17
<b>2 Modelo de Hodgkin-Huxley</b>	<b>18</b>
2.1 Membrana y canal . . . . .	18
2.2 Dinámica del voltaje durante un disparo . . . . .	18
2.3 Simulación usando el método de Euler . . . . .	18
<b>3 Aprendizaje de máquina</b>	<b>19</b>
3.1 Espacio de hipótesis . . . . .	19
3.2 Conjuntos de entrenaiento, validación y prueba . . . . .	19
3.3 Perceptrón . . . . .	19
3.4 Compuertas lógicas con neuronas . . . . .	19
3.5 Funciones de activación . . . . .	19
3.6 Funciones de error: diferencias al cuadrado y entropía cruzada . . . . .	19
3.7 Medidas de rendimiento: . . . . .	19
3.7.1 Matriz de confusión . . . . .	19
3.7.2 Precisión . . . . .	19
3.7.3 Recall . . . . .	19
3.7.4 f score . . . . .	19

<b>II</b>	<b>Redes dirigidas acíclicas</b>	<b>20</b>
<b>4</b>	<b>Perceptrón multicapa</b>	<b>21</b>
4.1	XOR . . . . .	21
4.2	Propagación hacia adelante manual . . . . .	21
4.3	Propagación hacia adelante vectorizada (con matrices) . . . . .	21
4.4	Interpretación matemática del mapeo no lineal . . . . .	21
4.5	Propagación hacia adelante para el perceptrón multicapa . . . . .	21
<b>5</b>	<b>Entrenamiento por retropropagación</b>	<b>22</b>
5.1	Función de error . . . . .	22
5.2	Gradiente de la función de error . . . . .	22
5.3	Descenso por el gradiente . . . . .	22
5.4	Otros algoritmos de optimización . . . . .	22
<b>6</b>	<b>Optimización del entrenamiento</b>	<b>23</b>
6.1	Problemas en redes profundas . . . . .	23
6.2	Gradiente desvaneciente (o que explota) . . . . .	23
6.3	Entrenamiento en línea vs en lotes . . . . .	23
6.4	Normalización y normalización por lotes . . . . .	23
6.5	Regularización . . . . .	23
<b>7</b>	<b>Caso de análisis e interpretación</b>	<b>24</b>
7.1	Red Hinton árbol familiar con numpy (entrenamiento) . . . . .	24
7.2	Red Hinton árbol familiar con pytorch . . . . .	24
<b>8</b>	<b>Entrenamiento con genéticos</b>	<b>25</b>
8.1	Algoritmos genéticos . . . . .	25
8.2	Neuroevolución . . . . .	25
8.2.1	Antecedentes: Aprendizaje por refuerzo en videojuegos . . . . .	25
8.2.2	Arquitectura para estimar la función de recompensa . . . . .	25
8.2.3	Entrenamiento . . . . .	25
<b>9</b>	<b>Mapeos autoorganizados</b>	<b>26</b>
9.1	Aprendizaje no supervisado . . . . .	26
9.2	Mapeos autoo-organizados . . . . .	26
9.3	Kohonen . . . . .	26
<b>10</b>	<b>Redes Neuronales Convolucionales</b>	<b>27</b>
10.1	Convolución . . . . .	27
10.2	Redes Convolucionales . . . . .	27
10.3	Softmax . . . . .	27
10.4	MNIST . . . . .	27

<b>III</b>	<b>Redes con ciclos</b>	<b>28</b>
<b>11</b>	<b>Redes Neuronales Recurrentes</b>	<b>29</b>
11.1	Derivadas ordenadas . . . . .	29
11.2	Retropropagación en el tiempo . . . . .	29
11.3	Sistemas dinámicos y despliegue del grafo . . . . .	29
11.4	Arquitectura recurrente universal . . . . .	29
11.5	Función de error . . . . .	29
11.6	Forzamiento del profesor . . . . .	29
<b>12</b>	<b>Atención</b>	<b>30</b>
<b>13</b>	<b>LSTM</b>	<b>31</b>
<b>14</b>	<b>GRU</b>	<b>32</b>
<b>15</b>	<b>Casos de análisis: etiquetado de palabras y conjugación de verbos</b>	<b>33</b>
<b>IV</b>	<b>Redes no dirigidas</b>	<b>34</b>
<b>16</b>	<b>Redes de hopfield</b>	<b>35</b>
16.1	Entrenamiento . . . . .	35
<b>17</b>	<b>Máquinas de Boltzman</b>	<b>36</b>
17.1	Entrenamiento . . . . .	36
17.1.1	Partículas y partículas de fantasía . . . . .	36
17.1.2	Máquinas de Boltzman Restringidas . . . . .	36
<b>18</b>	<b>Redes adversarias</b>	<b>37</b>
18.1	GANs . . . . .	37
<b>A</b>	<b>Ecuaciones diferenciales</b>	<b>38</b>



# Etc

A lo largo del texto se utilizará la siguiente notación para diversos elementos:

Conjuntos	$C$
Vectores	$x$
Matrices	$M$
Unidades	cm

# Parte I

## **Antecedentes**



# 1 | Neurona biológica

## Neurociencias computacionales

Las redes neuronales surgieron completamente inspiradas en los sistemas biológicos. Lo que estamos haciendo los computólogos es tomar una idea a la naturaleza, una idea que ha probado ser sumamente efectiva para procesar información y que logra resolver problemas que nosotros aún no sabemos hacer con modelos diseñados explícitamente. Los más notorios:

- Problemas de visión por computadora
- Procesamiento del lenguaje natural

A lo largo del texto tendremos una somera idea de que hace el sistema nervioso de un ser humano, tomaremos también ejemplos de animales como, el calamar gigante, cangrejos. Ejemplos que han permitido estudiar biológicamente, cómo funcionan las neuronas y cómo funciona su sistema nervioso.

Entonces por un momento pensemos en el sistema nervioso como un todo, lo que realmente está pasando al computar, no es el calculo del proceso de una sola neurona sino de la colección de todas ellas. Lo que sucede con los sistemas biológicos es que son muchísimo más complicados que lo que vamos a ver nosotros como modelos computacionales, sin embargo muchísimas empresas están utilizando estas técnicas. El sistema nervioso como un todo es bastante más complejo, pero conforme han ido evolucionando las redes neuronales computacionales, ya con sus arquitecturas y organizaciones, se están volviendo también más complejas. Varias de las estructuras más exitosas tienen un análogo muy fuerte con un sistema nervioso natural.

Veamos un campo conocido como **neurociencias computacionales** el cual se dedica explícitamente al estudio/modelo de los sistemas biológicos pero ya conjuntando varios campos. Se interesan notablemente en: descripciones y modelos funcionales biológicamente realistas de neuronas y sistemas neuronales. Lo que veremos en redes neuronales computacionales no necesariamente tienen que ser realistas, lo que nos interesa es que resuelvan los problemas, si se desvían un poco de cómo funcionan los sistemas naturales en un principio no es problema.

## 1. Neurona biológica

---

Ahora, ¿Qué les interesa modelar? Se fijan en la fisiología y en la dinámica de estos sistemas, combinan varias ciencias tales como:

- **Biofísica**
- **Neurociencias tradicionales** con modelos matemáticos.
- **Ciencias de la computación** tanto en la parte del modelado como en la parte de la implementación de estos modelos y la generación de simulaciones computacionales.
- **Ingeniería eléctrica** se está diseñando hardware especializado para ejecutar modelos de manera eficiente, algunos de los modelos matemáticos están basados en circuitos eléctricos.
- **Ciencias cognitivas** tratan de ver que se está codificando dentro de un sistema nervioso y cómo podemos interpretar esa información que está ahí guardada.

De entre todo esto vamos a ver cómo está influyendo todo esto, en lo que va a hacer las ciencias de la computación pero con su propio modelo de redes neuronales (Existe una conexión muy fuerte entre estos dos campos).

Las neurociencias computacionales como se mencionó anteriormente estudia modelos del sistema nervioso y clasifica estos modelos en tres tipos:

1. **Modelos descriptivos**, nos limitamos a decir que está haciendo un sistema y en particular aquí son muy famosos los experimentos con ratones se está tratando de ver qué puede hacer, que no puede hacer, que puede aprender, que no, pero no se puede explicar “¿Cómo?”, simplemente se dice que es lo que está sucediendo.
2. **Modelos mexicanistas**, donde ahora sí nos interesa saber, ¿Cómo es que están haciendo las cosas? Aquí vamos a ver como los modelos matemáticos, precisamente nos están tratando de describir cómo puede ser que se están conectando estas neuronas, cómo pueden estar funcionando las redes de neuronas, cómo podría estarse almacenando la información y transfiriendo de un lado a otro.
3. **Modelos interpretativos**, nos dan una idea del por qué o para qué lo hacen. Se tiene que buscar intencionalidad, razonamiento de más alto nivel.

Cuando trabajemos con en redes de computadoras vamos a notar que sí necesitamos trabajar un poco con los tipos 2 y 3. Para romper ese mito de nuestras redes neuronales, donde sabemos que aprendieron y no estamos ni siquiera seguros de que aprendieron o porque lo aprendieron así. Vamos a tener que utilizar herramientas matemáticas para tratar de descubrir qué es lo que realmente está haciendo la red entrenada.

Ahora los **objetivos del modelado**:

(Empezando desde lo más granular que es cada una de las neuronas)

- Las **corrientes**, que están pasando a través de las membranas de las neuronas, la influencia que tiene en el paso de la información.
- Las **proteínas buenas** van a jugar un papel importante en la conducción de elementos iónicos no transmisores (acoplamiento químicos).

(El siguiente nivel ya no solamente de una neurona)

- Las **oscilaciones de las redes** completas, que pasa con estas señales, pulsos eléctricos, que se están transfiriendo de unas regiones a otras y que empiezan a producir oscilaciones con ciertos períodos, regiones de actividad, que se apagan.
- **Arquitectura topográfica y de columnas** cómo están organizadas estas neuronas, quienes están conectadas con quiénes, cómo reaccionan dentro de ciertas regiones identificadas, cómo interactúan con otras regiones. Se puede identificar una arquitectura desde el punto de vista fisiológico como de vista funcional. Un caso particular de estas estructuras es la formación de columnas de neuronas que están altamente conectadas y trabajan como una unidad.
- El **aprendizaje** es decir estamos procesando información, estamos guardando información, recuperando y eso permite que los seres que cuentan con un sistema nervioso tengan características especiales cuyo comportamiento se puede modificar conforme aprenden.
- La **memoria** que significa que necesitamos almacenar información, recuperarla procesarla.

## Sistema Nervioso

**¿Qué es un nervio?** Un nervio es una gran colección de axones que están viajando todos juntos como en una especie de cable, pasan vasos sanguíneos por en medio de los nervios. Esto es de lo que está formando el sistema nervioso, se originan desde la médula espinal (31 pares de nervios raquídeos) o encéfalo (12 pares de nervios craneales).

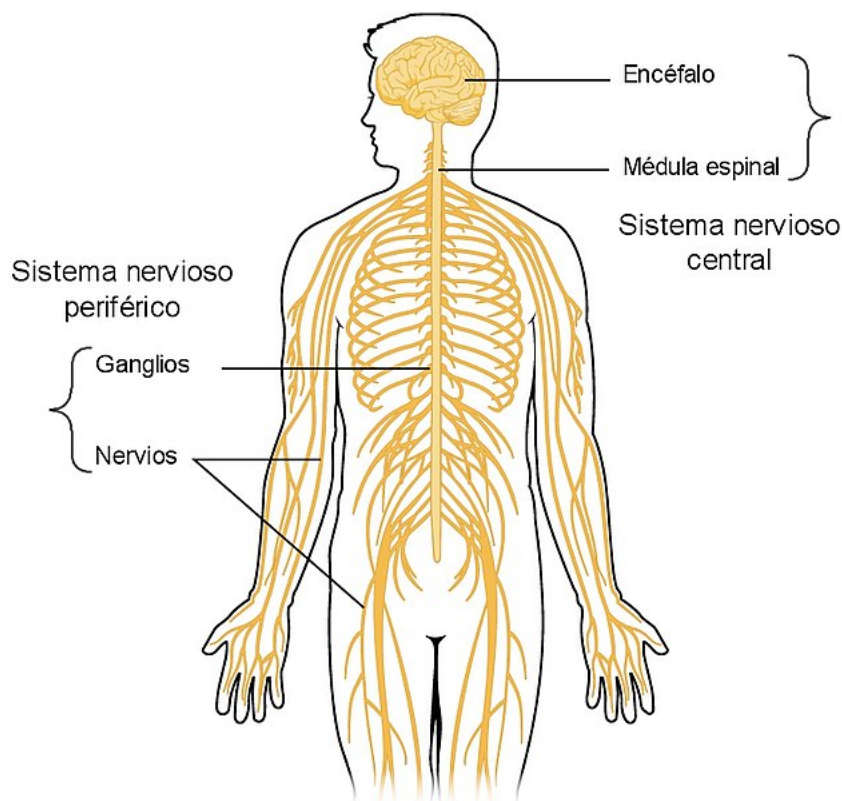
Los nervios son estructuras conductoras de impulsos nerviosos situados fuera del sistema nervioso central, es decir, estamos hablando de todos estos axones que salen desde el cráneo, la médula espinal y están descubriendo el resto del cuerpo. Están formados por un conjunto de axones agrupados cada uno de los cuales procede de una neurona. Pueden ser clasificados como:

- **Motores** salidas, ejecución/acción
- **Sensitivos** entradas

## 1. Neurona biológica

- **Mixtos** son mayoría, tienen tanto fibras sensitivas como motoras

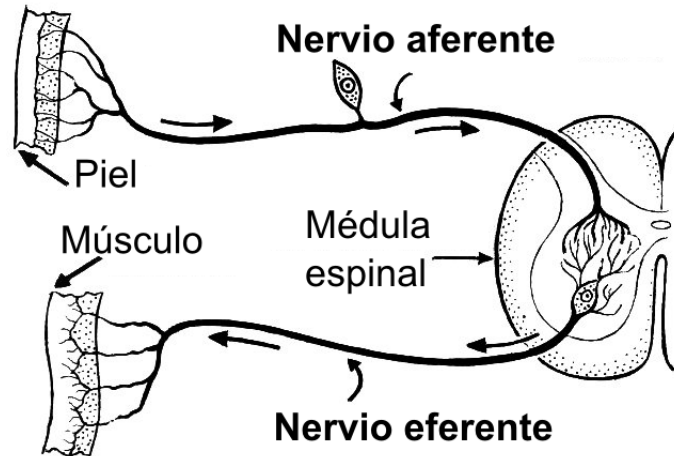
Tenemos dos grandes partes del sistema nervioso, el **sistema nervioso periférico** y el **sistema nervioso central**, como se puede ver en la imagen 1.1.



**Figura 1.1** Overview of Nervous System esp, OpenStax, 20 December 2018, WIKI-MEDIA COMMONS, [https://upload.wikimedia.org/wikipedia/commons/0/07/1201\\_Overview\\_of\\_Nervous\\_System\\_esp.jpg](https://upload.wikimedia.org/wikipedia/commons/0/07/1201_Overview_of_Nervous_System_esp.jpg), CC BY-SA 4.0

En del sistema nervioso periférico tenemos al:

- **Sistema somático** se controla de forma voluntaria, se conforma de nervios conectados a músculos voluntarios esqueléticos y receptores sensoriales, de los cuales unos son:
  - ★ de entrada, **aferentes**
  - ★ de salida, **eferentes**
- **Sistema autónomo** funciona de forma involuntaria, se conforma de nervios que se conectan con el corazón, los vasos sanguíneos, los pulmones, el estómago, los intestinos, glándulas



**Figura 1.2** Diagrama explicativo del recorrido eferente y el aferente, Pearson Scott Foresman, 26 August 2010, WIKIMEDIA COMMONS, [https://upload.wikimedia.org/wikipedia/commons/3/3e/Afferent\\_%28PSF%29.es.png](https://upload.wikimedia.org/wikipedia/commons/3/3e/Afferent_%28PSF%29.es.png), CC0

Ahora respecto al sistema nervioso central lo integra:

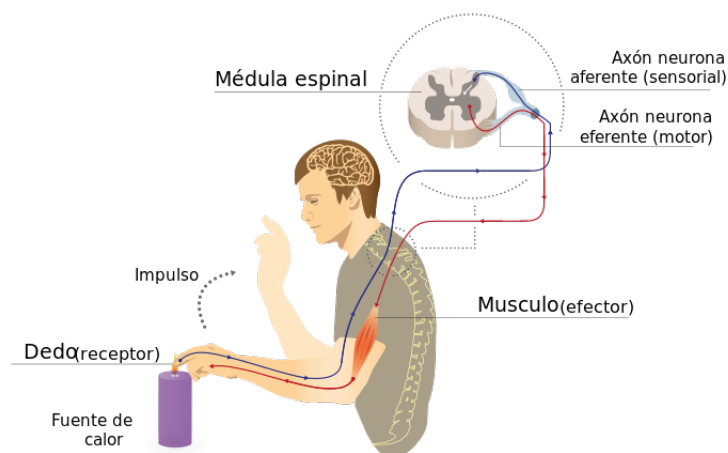
- La médula espinal
  - ★ Dentro de esta hay una organización, la presencia de **ciclos de retroalimentación local**, es decir, nuestro sistema va a estar en diferentes etapas son nervios que no necesitan pasar por todo el procesamiento cerebral, las señales simplemente entran llegan a una fase local e inmediatamente reaccionan, ver el ejemplo de la imagen 1.3. Ocurren en un ciclo local y esto también puede convertirse en algo muy importante a la hora de hacer cómputos, no siempre es necesario pasar todo por todas las capas de procesamiento.
  - ★ **Señales de control motor descendientes** del cerebro hacia las neuronas motoras, estas son señales que provienen de un campo en una capa mucho más alta de procesamiento y provocan movimientos.
  - ★ **Axones sensoriales ascendentes** donde el cuerpo de la neurona está afuera y la información va a viajar hacia arriba, desde los músculos, piel y estas señales viajan hasta el cerebro.
- El encéfalo

Cada colección de nervios que sale de la base del cerebro se asocian con funciones muy específicas (en su mayoría).

Notas:

- Este sistema está hecho en diferentes niveles locales, entradas y salidas

## 1. Neurona biológica



**Figura 1.3** Esquema explicativo del arco reflejo, Marta Aguayo, 18 December 2014, WIKIMEDIA COMMONS, [https://upload.wikimedia.org/wikipedia/commons/c/cb/Imgnotraçat\\_arc\\_refelx\\_esp.svg](https://upload.wikimedia.org/wikipedia/commons/c/cb/Imgnotraçat_arc_refelx_esp.svg), CC BY-SA 3.0.

- El procesamiento que esté ocurriendo en el encéfalo puede tener diferentes capas y eso se verá reflejado cuando nosotros definamos arquitecturas para las redes neuronales.
- Las redes neuronales actuales, que han tenido más éxito, se componen de diferentes subunidades o diferentes redes que hacen cosas locales. Es decir esta estructura global que estamos viendo, se está empezando a reproducir/imitar ya con las neuronas computacionales.

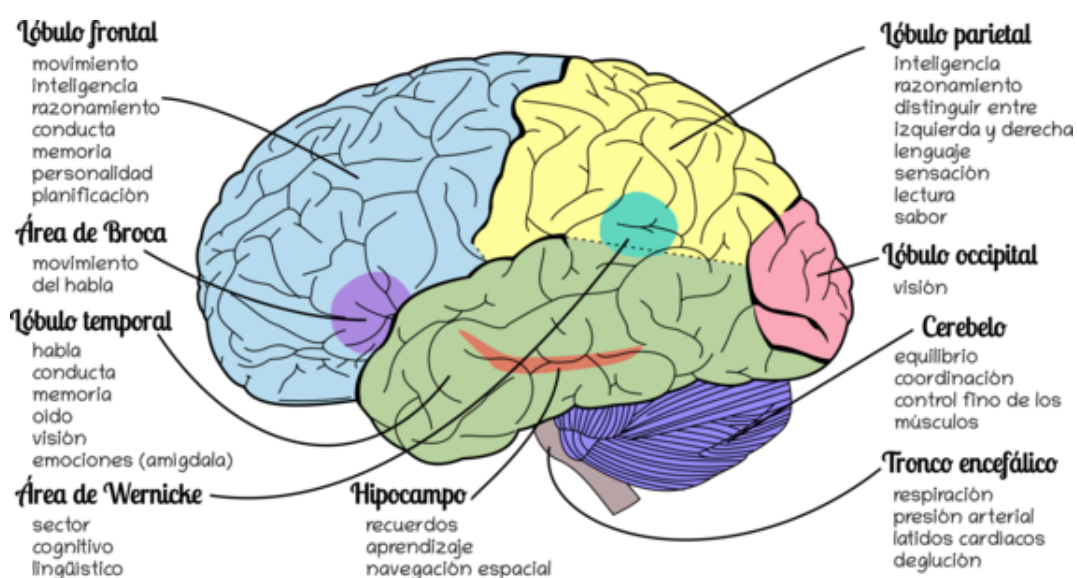
## Cerebro

En esta parte vamos a preocuparnos sobre todo por la parte funcional. Haciendo una breve analogía, vamos a hacer una visión general del “hardware”, para ver qué efectos va a tener en el “software”. En general la arquitectura de cada cerebro es completamente diferente al cerebro de otras personas. Se ha intentado averiguar qué está haciendo cada región con diferentes estudios por ejemplo, ver cuánta sangre se está bombeando en diferentes regiones del cerebro dependiendo de los estímulos que se le presentan a una persona, o si alguna persona tiene un padecimiento se tratan de tomar escaneos para ver qué regiones del cerebro están funcionando y cuáles presentan lesiones. A partir de las lesiones, lo que hacen es que una vez que está identificada la actividad que ya no se puede realizar de forma normal, averiguan qué región era responsable de esa actividad, que ahora está dañada.

Gracias a esos estudios, se ha logrado identificar más o menos en forma general, a qué se dedica cada una de las regiones del cerebro. En ocasiones no se puede decir exactamente qué tan vinculadas están (las regiones) o por qué se están activando otras regiones.

Hay partes funcionales que se comparten entre las diferentes regiones y no están ubicadas en un solo lugar. Otra parte importante a mencionar es, el cerebelo que se considera prácticamente vital, cumple con funciones tales como el equilibrio, la coordinación, el control fino de los músculos, de hecho tiene más neuronas que el cerebro y aún así hay niños que nacen y viven sin cerebelo.

A continuación se mencionan algunas de las diferentes funciones de las regiones, que se han identificado en la imagen 1.4:



**Figura 1.4** Diagrama básico de las regiones del cerebro.

**Lóbulo frontal** se le puede asociar con la parte del raciocinio, la parte de inteligencia, la conducta, la memoria, la personalidad, la capacidad para realizar planes complejos a largo plazo y también es responsable de algunas actividades de movimiento. Dentro de este destaca el área de broca, su principal función es el movimiento del habla, mover los labios, la boca.

**Lóbulo temporal** aquí está otra parte del habla, que tiene que ver más con el uso de símbolos para el lenguaje, la conducta, memoria, aquí se procesa el oído, un poco de visión y emociones. Dentro de este está (compartida entre el lóbulo parietal) el área de Wernicke, trabaja con la parte lingüística, y de cognición. También dentro de este está el **hipocampo** trabaja con recuerdos, aprendizaje y navegación espacial, cómo sabemos cómo llegar de un lado hacia otro.

**Lóbulo parietal** trabaja con la inteligencia, razonamiento, distinguir entre izquierda y derecha, lenguaje, sensación, lectura y sabor.

## 1. Neurona biológica

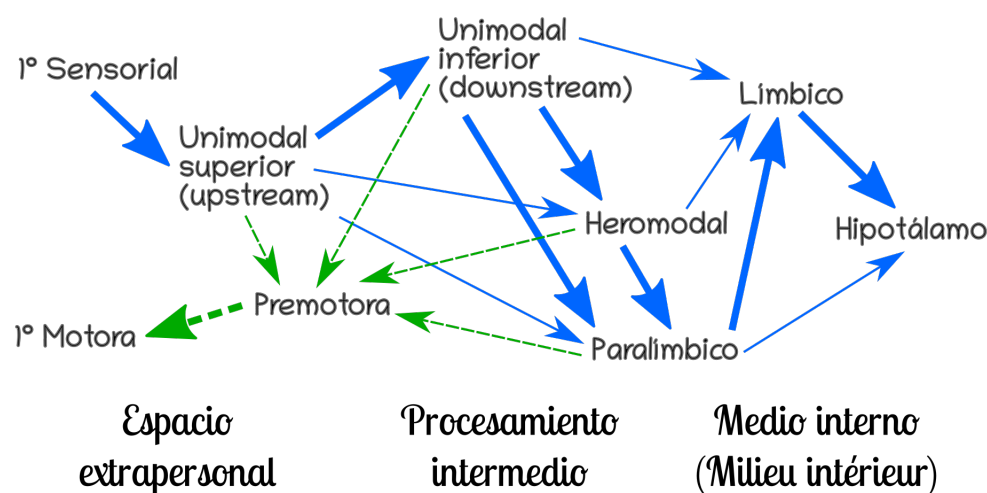
**Lóbulo occipital** se dedica prácticamente solamente a visión, es una región un tanto amplia. En particular en el área de robótica cuando están programando un robot o móvil, los robots tienen dos laptops y una de ellas se dedica prácticamente solo a procesar la visión.

**Cerebelo** se encarga del equilibrio, la coordinación fina de los músculos.

**Tronco encefálico** se encarga de la respiración, presión arterial, latidos cardíacos, de ilusión, conciencia.

## Zonas funcionales

Para visualizar mejor la parte de la arquitectura, que tiene el cerebro para realizar todo lo que se le conoce como, la ruta desde la sensación hasta la cognición, veremos un diagrama de la parte funcional del cerebro.



**Figura 1.5** Diagrama de la arquitectura del cerebro a nivel funcional.

Explicando el diagrama 1.5, en la primera parte (espacio extrapersonal) vamos a pensar en la entrada sensorial, que se enfoca muchísimo en la parte de visión y audio (en general todos los sentidos), notamos que de las neuronas que están en la parte sensorial, su primera conexión es hacia una capa que se le llama unimodal superior, aquí se procesa la información de cada sentido de manera individual, es decir, las neuronas o solamente están procesando visión o solamente audio, todavía no se mezclan, por ejemplo de visión, se separan colores e intensidad lumínica, se empieza a detectar algunas esquinas, alguna inclinación, la dirección de las luces y las sombras. Notemos que desde aquí hay una rápida conexión a la sección premotora y luego hacia la parte motora, recordando la mención de los circuitos locales y de reflejos, aquí prácticamente lo podemos ver (en este pequeño camino).



Pasando de este primer procesamiento básico entramos al siguiente que es el unimodal inferior, (aquí aún se está trabajando con procesamiento de una sola modalidad) visión sigue siendo visión, audio sigue siendo audio, pero ya son procesamientos un poco más complejos, por ejemplo, reconocimiento de rostros, de objetos. En esta parte tenemos un rápido ciclo de regreso a la parte premotora, por ejemplo la acción de ver a mi mamá y saludarla (aquí aún no se tiene que razonar demasiado).

En la siguiente fase (medio interno), se conecta hacia tres áreas, la **heromodal**, ya se integran diferentes modalidades (audio y visión) ejemplo, oigo que me hablan y volteo a ver, aquí se está juntando ambas cosas, el **límbico** y el **paralímbico** que trabajan con la parte de las emociones y conceptos abstractos.

Finalmente llegamos al **hipotálamo** que es donde están todas las emociones, en las conexiones entre estas regiones, estarían los procesamientos de alto nivel.

Ahora estas diferentes regiones se replican de cierta manera cuando estamos haciendo los diseños de las arquitecturas modernas para redes neuronales. En algunas ocasiones se comienza con algunas capas de neuronas, haciendo procesamientos con una sola modalidad, extrayendo datos básicos, después se van componiendo en figuras más complejas y después hasta podemos combinar bloques de neuronas, para poder resolver problemas que tomen en cuenta diferentes modelos.

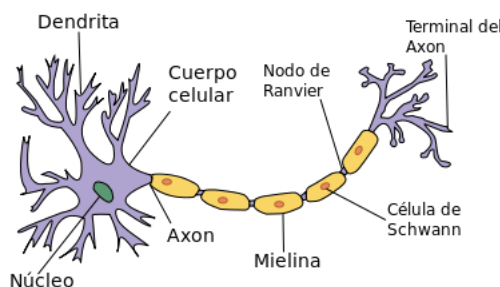
## Neurona biológica

### La neurona

La neurona es un tipo de célula perteneciente al sistema nervioso central, estas se comunican tanto por señales eléctricas como por señales químicas. Cada neurona tiene un cuerpo celular (**soma**) que contiene un núcleo y otros componentes celulares, también se compone de una zona de recepción denominada **dendritas** y una zona de emisión conocida como **axón**. Pensemos en la neurona como toda una compuerta, por un lado esta el cuerpo de la de una neurona típica, en la dendrita tenemos una mezcla de neurotransmisores, y los iones que pueden moverse a través de la membrana. La forma en que recibe/ intercambia información va a ser mediante sustancias químicas y iones que están intercambiando, entre la parte de afuera y de adentro de la neurona. Particularmente en las dendritas, se tienen terminaciones que se pueden conectar con otras neuronas y de esta manera permitir el paso de información. Lo que sucede en estas conexiones es un intercambio químico que produce cambios de polaridad en la membrana. En el interior de la neurona hay una cierta carga eléctrica, así como en el exterior (el líquido de afuera) hay otra carga eléctrica, es decir, hay una **diferencia de potencial** entre el interior y el exterior de la neurona, por eso se dice que la membrana en sí misma tiene una carga eléctrica. Dado que es porosa, esta membrana va a estar intercambiando partículas con el exterior, esto va a hacer que la polarización de esta membrana cambie, si en algún

## 1. Neurona biológica

momento la diferencia de potencial neta rebasa un cierto umbral.



**Figura 1.6** Neurona, Acracia, 14 January 2007, Wikimedia Commons, <https://commons.wikimedia.org/wiki/File:Neurona.svg>, Creative Commons Attribution-ShareAlike 2.5 Generic

Ahora la neurona está recibiendo estos cambios, a partir de todas sus dendritas, cada cambio se está sumando en su cuerpo, en el **cono axónico** (uno de los nodos, en la representación de los diagramas de las neuronas artificiales) se va a estar sumando, la contribución de todos los efectos de cambios de potencial, si se rebasa un cierto valor umbral, en ese momento desencadena que la diferencia de potencial se propague, de aquí hasta la parte final del axón. Después vamos a tener un **período refractario** donde empieza a cambiar el potencial entre el cono axónico y el axón de la neurona, que va a transmitir una especie de disparo eléctrico en ese momento y va a “dejar de funcionar” durante un breve momento, para que la señal solamente pueda viajar hacia el axón, se va a quedar quieta un rato la neurona y vamos a notar un cambio muy violento en el voltaje, que se va recorriendo a lo largo de todo el axón. Tenemos unas células, que forman nodos que van cubriendo al axón para evitar que se pierda la señal, estos nodos recargan otra vez la señal y permite que avance, al siguiente nodo, donde se recarga nuevamente y avance, hasta que logre llegar al final de axón.

Este trayecto puede ser de una neurona a unas pocas neuronas vecinas, hasta unos cuantos metros (ej. esta podría estar en la médula espinal y el axón llegar hasta el dedo), Cuando la señal llega a la colita de la axón, hay varias terminales que van a reaccionar ante el cambio de electricidad, mediante la liberación de unas vesículas, que contienen **neurotransmisores**.

## Elementos de las neuronas y tipos

Elementos en la transmisión de señales:

- **Neurotransmisores:** son los mensajeros químicos que se comunican entre neuronas adyacentes; La liberación de neurotransmisores de una neurona ayudará a despolarizar o hiperpolarizar (aumentar la magnitud de la carga) la neurona adyacente, lo que hará que sea más o menos probable que ocurra un potencial de acción en la siguiente neurona.

- **Impulsos eléctricos:** sucede cuando, ya se acumularon demasiadas señales, entonces a través de las dendritas la neurona, puede disparar un impulso eléctrico, a través del axón, que va a provocar que en su terminal libere más químicos, estos químicos son los que hacen los efectos pequeños en cada uno de los cuerpos de las neuronas y el disparo eléctrico es como ya una señal mucho más intensa, para comunicarse con neuronas vecinas, con esto le están pasando información, esto se repite en varias ocasiones y cuando acumula suficiente, dispara, ese va a ser el impulso eléctrico. Se caracteriza por que son potenciales de acción que son, cambios de voltaje que van a ir ocurriendo a lo largo del axón.
- **Plasticidad:** en el cerebro las neuronas pueden cambiar de manera permanente, perder canales (que permiten el intercambio de nuevos transmisores sin impulsos eléctricos), formar más canales o incluso pueden crear protuberancias. Por ejemplo, cuando un cerebro aprende está transformando su arquitectura, es decir, los aprendizajes de largo plazo, modifican el cerebro y en consecuencia va a pensar y reaccionar distinto, que antes del aprendizaje.

Tipos:

- **Neuronas sin axones**, nunca dispara pero si tiene intercambios de neurotransmisores en las dendritas
- **Neuronas bipolares**, tienen dos axones.
- **Neurona unipolar**, solamente hay una conexión entre el cuerpo y el axón pero el axón tiene dos ramas, cuando dispare va a disparar hacia los dos lados, haciendo llegar su señal a diferentes regiones.
- **Neurona multipolar**, la más conocida, empieza con un cuerpo con dendritas y luego un largo axón que va a terminar con varias terminaciones axónicas.

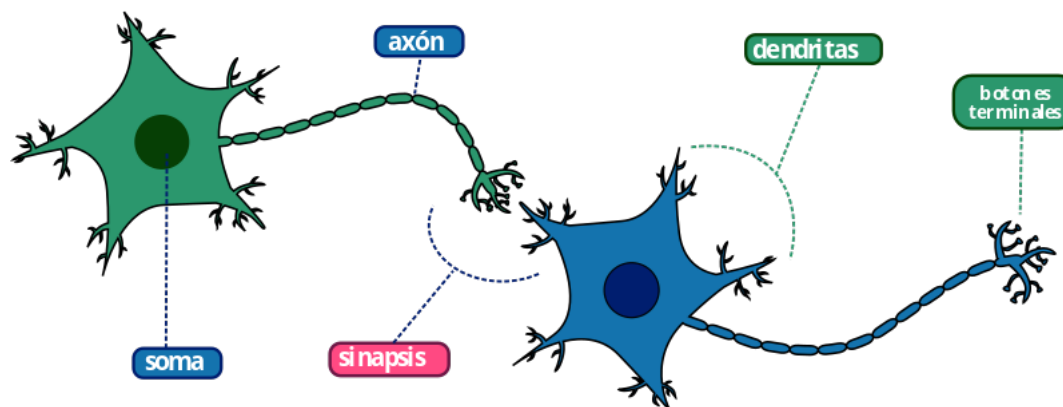
Otras situaciones

Llega a pasar que no solamente se conectan axones con dendritas, también un axón se puede llegar a conectar directamente con el cuerpo de una neurona o axones se conectan con axones.

Cuando modelamos redes neuronales lo típico es modelar, una neurona con dendritas, su disparo y su axón, que se conecta con las siguientes dendritas, pero aquí ya estamos viendo que la naturaleza nos dice que hay que pensar más y plantear cómo hacer la representaciones de estas conexiones que nos presenta la naturaleza, un poco diferente pero tal vez con resultados más satisfactorios.

## Sinapsis

Aquí veremos cómo es que una neurona recibe o transmite información a otras neuronas. Para un solo disparo están participando un montón de elementos.



**Figura 1.7** Part of neurons in Spanish, Dana Scarinci Zabaleta, 24 February 2019, Wikimedia Commons, [https://commons.wikimedia.org/wiki/File:Part\\_of\\_neurons\\_in\\_Spanish.svg](https://commons.wikimedia.org/wiki/File:Part_of_neurons_in_Spanish.svg), OpenStax, CC0

Distingamos entre dos tipos de canales en las membranas:

- **Receptores de neurotransmisores** que van a participar en las sinapsis químicas en la zona de las dendritas.
- **Canales iónicos** son quienes provocan las diferencias de carga entre el exterior y el interior de la neurona y participan en las sinapsis eléctricas (conocido como la brecha sináptica)

La neurona está recibiendo un montón de señales por la liberación de neurotransmisores tanto de sus vecinos, como lo que ella misma va intercambiando, una vez que están generando el efecto completo de cambiar la polarización de la red, van a provocar que la neurona haga un disparo eléctrico. En el cuerpo están estos intercambios de iones que se suman en el cono axónico, empieza a viajar a través del axón, en las vainas de mielina (donde se refuerza la señal). Aquí hacemos mención por primera vez de los iones positivos: sodio y potasio, estos iones lo que hacen es, que *la membrana tenga una cierta carga la mayor parte del tiempo*. Cuando salen 3 sodios entran 2 potasios, entonces siempre hay más positivos afuera que en el interior de la neurona, es decir, por lo general *tiene una carga más negativa que su entorno*. Cuando ocurre un disparo de la neurona y se da el cambio de polarización en la membrana, se abren sus poros/ canales. El hecho que los canales abran o cierren depende de varios cambios que puedan estar ocurriendo alrededor de la neurona, en particular los que transmiten el disparo eléctrico, reaccionan ante el cambio de potencial que ocurrió en la membrana de la neurona. A esto le llaman la **conducción a saltos**, la señal va pasando por los nodos de Rainvier, se refuerza y

pasa por los canales iónicos ya abiertos, hasta finalmente llegar a la sinapsis. Ahora lo que ocurre al final del recorrido es que, el cambio de electricidad otra vez provoca que unas vesículas, que están en el interior de la neurona, que contienen a los neurotransmisores, se peguen a las sinapsis y se liberen esos neurotransmisores.

Entonces la información le va a llegar a la neurona vecina, en la forma de neurotransmisores que fueron liberados (en lo que sea que lo haya recibido, típicamente son dendritas, pero podría ser su cuerpo o su axón), eso es lo que va a percibir la otra neurona y otra vez esta otra neurona va a empezar a sumar los efectos de estos neurotransmisores, para que en algún momento decida a lo mejor disparar y otra vez provocar que se liberen neurotransmisores a su final e influir con otras neuronas.

### Sinapsis química

Recapitulando tenemos una diferencia de potencial entre el interior y el exterior de la neurona, más negativo en el interior y más positivo (o menos negativo) en el exterior. En el caso de las sinapsis químicas, llegó un disparo y se alteró el potencial, que está usualmente activo en esta neurona, entraron las células de calcio y entra la participación de las vesículas para liberar neurotransmisores. Ahora qué está pasando con la neurona cercana, a la que acaba de disparar, a esta se le conoce como “la neurona postsináptica” y su cercanía (la brecha sináptica), van a estar flotando un montón de neurotransmisores y estos se adhieren a los receptores que tiene esta otra neurona al adherirse aquí, van a alterar el intercambio normal que existe entre iones en el interior y en el exterior de la célula y van a cambiar las cargas netas que hay adentro y afuera. Este es un cambio local, está ocurriendo en una puntita de una dendrita (un cachito del cuerpo de la neurona), este cambio en sí es una especie de transferencia de información pero muy local entonces, aquí vemos cómo funcionan los dos efectos.

- **El efecto excitatorio**, despolariza la membrana postsináptica es decir ahora va a ser más propensa a disparar porque ya le cambió la diferencia de potencial que tenía.
- **El efecto inhibitorio**, hiperpolariza la membrana postsináptica, es decir, va a incrementar la diferencia de potencial entre el exterior e interior pero de tal manera que ahora ya no va a querer disparar esta neurona.

De estos efectos también va a darse el efecto de la **plasticidad**, que es cuando dos neuronas tienden a excitarse juntas, después de esta conexión se va a tender fortalecer, sí más bien tienden a inhibirse lo que va a suceder después es que estos canales empiezan a encoger, haciendo que se reduzcan y ya no dispare.

Ejemplos de neurotransmisores: serotonina, dopamina, oxitocina, endorfinas, adrenalina.

## Campos receptivos

Aquí lo que nos interesa es, en qué región puede ser afectada una neurona. Se define un campo receptivo, como la región en la periferia sensorial dentro de la cual los estímulos pueden, influir la actividad de las células sensoriales. Hay diferentes niveles donde pueden aparecer los campos receptivos tanto cerca de la piel, cerca del gusto, el olfato, donde las neuronas van a estar asociadas con otras células que les pueden ayudar, que son sensitivas a los cambios correspondientes, a veces la misma neurona va a tener alguna protuberancia especializada. También podemos encontrarlos más hacia adentro del nivel de procesamiento, no necesariamente todos van a estar pegados a la parte sensorial física. Comprende a los receptores sensoriales que alimentan a las neuronas sensoriales, pueden ser:

- receptores específicos en una neurona como protuberancias especializadas.
- conjuntos de receptores capaces de activar una neurona mediante conexiones sinápticas.
- describen la ubicación donde debe estar presente un estímulo sensorial para licitar una respuesta desde una célula sensorial.

Ejemplos:

- En la piel tenemos células que nos están protegiendo en la epidermis, una de las células auxiliares **la célula de merkel** que es sensible a la presión. Esta puede estar muy cerca a una neurona, sus terminales se activan de acuerdo a las acciones de la célula de merkel y va a pasar la información.
- El ojo, para procesamiento visual, actualmente se utiliza una de las redes neuronales más famosas que son las redes convolucionales, que están inspiradas en el ojo, nosotros tenemos campos receptores donde hay unos fotorreceptores en los conos y los bastones que son sensibles a luces de diferentes colores a cambios de intensidad de la luz y que pueden detectar, por ejemplo, en una cierta región física si están llegando luz o por ejemplo, si llega en la periferia entonces va a inhibir el disparo de estos elementos lado tenemos también su complemento que permite ser estimulado por las señales que llegan, como que en la parte de afuera de un círculo y más bien se inhiben con un estímulo en la parte de afuera. Esta especie de celdas que tienen una posición física y geométrica relevante van a determinar cuando disparan o no las neuronas. Los siguientes niveles del cerebro se van a encargar de interpretar el mejor cambios de sombras, como a una persona que pasó corriendo un auto que se está moviendo cerca o reconocer algún tipo de alimento.

## Señal eléctrica

Veamos que pasa en los canales de iones y el paso de la señal eléctrica primero diferenciemos los tipos de compuertas iónicas:

- **Canal por fuga o lic:** Estos se abren y cierran aleatoriamente, todo el tiempo están activos en la neurona, intercambiando por ejemplo: sodio y potasio.
- **Canal regulado por ligado:** Aquí se hace presente un neurotransmisor que es el que va a provocar que se abran o al revés impedir que se abran.
- **Canal por estímulo mecánico:** Permiten que pasen más iones o menos iones dependiendo, si se ejerció una presión, por ejemplo, con las neuronas cerca de la piel, las células de merkel.
- **Canales regulados por el voltaje:** Tienen el rol protagónico en la transmisión del pulso eléctrico (que se ha estado mencionando) describiendo uno de ellos, este canal tiene una pequeña compuerta abajo, que la puede cerrar independientemente del hecho de que el canal se abre o se cierre. Existen varias variantes de este tipo de canales regulados por el voltaje, la forma en que se están activando y desactivando sus compuertas, es lo que permite el paso del pulso.

Existen realmente una buena cantidad de iones presentes en el cerebro pero los más protagónicos son precisamente el **potasio**, el **sodio**, el **cloro** y son los que vamos a utilizar para un modelo matemático de las neuronas.

Por ultimo veamos brevemente **la neuroplasticidad**, es lo que nos permite el aprendizaje a largo plazo en el cerebro, es un mecanismo de aprendizaje del cerebro en el cual:

Cuando las neuronas se activan simultáneamente con frecuencia la conexión entre ellas se fortalece.

Este mecanismo constituye la principal inspiración para el diseño de las redes neuronales artificiales, concretamente en esto se inspiran los algoritmos de entrenamiento. Lo que se hace es calcular, qué conexiones debemos reforzar y cuáles debemos de debilitar para que nuestras redes neuronales calculen las funciones que a nosotros nos interesan.

## 2 | Modelo de Hodgkin-Huxley

Membrana y canal

Dinámica del voltaje durante un disparo

Simulación usando el método de Euler



## 3 | Aprendizaje de máquina

Espacio de hipótesis

Conjuntos de entrenamiento, validación y prueba

Perceptrón

Compuertas lógicas con neuronas

Funciones de activación

Funciones de error: diferencias al cuadrado y entropía cruzada

Medidas de rendimiento:

Matriz de confusión

Precisión

Recall

f score

## Parte II

# Redes dirigidas acíclicas

## 4 | Perceptrón multicapa

### XOR

Propagación hacia adelante manual

Propagación hacia adelante vectorizada (con matrices)

Interpretación matemática del mapeo no lineal

Propagación hacia adelante para el perceptrón multicapa

## 5 | Entrenamiento por retropropagación

**Función de error**

**Gradiente de la función de error**

**Descenso por el gradiente**

**Otros algoritmos de optimización**

## 6 | Optimización del entrenamiento

Problemas en redes profundas

Gradiente desvaneciente (o que explota)

Entrenamiento en línea vs en lotes

Normalización y normalización por lotes

Regularización

## 7 | Caso de análisis e interpretación

**Red Hinton árbol familiar con numpy (entrenamiento)**

**Red Hinton árbol familiar con pytorch**

## 8 | Entrenamiento con genéticos

Algoritmos genéticos

Neuroevolución

Antecedentes: Aprendizaje por refuerzo en videojuegos

Arquitectura para estimar la función de recompensa

Entrenamiento

## 9 | Mapeos autoorganizados

Aprendizaje no supervisado

Mapeos autoo-organizados

Kohonen



# 10 | Redes Neuronales Convolucionales

Convolución

Redes Convolucionales

Softmax

MNIST

## Parte III

# Redes con ciclos

# 11 | Redes Neuronales Recurrentes

Derivadas ordenadas

Retropropagación en el tiempo

Sistemas dinámicos y despliegue del grafo

Arquitectura recurrente universal

Función de error

Forzamiento del profesor

## 12 | Atención

## 13 | LSTM

## 14 | GRU

## 15 | Casos de análisis: etiquetado de palabras y conjugación de verbos

## Parte IV

# Redes no dirigidas



# 16 | Redes de hopfield

## Entrenamiento

# 17 | Máquinas de Boltzman

## Entrenamiento

Partículas y partículas de fantasía

Máquinas de Boltzman Restringidas

# 18 | Redes adversarias

GANs

# A | Ecuaciones diferenciales