



Universidad
Francisco de Vitoria
UFV Madrid

Inteligencia Artificial II

Tema 2: **Aprendizaje No Supervisado:** **Aprendizaje Competitivo**

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

Departamento de Ingeniería Informática

Alvaro José García Tejedor

Curso 2019/2020
www.cartagena99.com no se hace responsable de la información contenida en el presente documento en virtud al Artículo 17.1 de la Ley de Servicios de la Sociedad de la Información y de Comercio Electrónico, de 11 de julio de 2002, Si la información contenida en el documento es ilícita o lesiona bienes o derechos de un tercero háganoslo saber y será retirada.

Objetivos del tema



- Ubicación
 - Bloque II: **COMPUTACION NEURONAL**
 - Tema 2: *Aprendizaje no supervisado: Aprendizaje competitivo*
- Objetivos
 - Comprender que es **clasificar** y los problemas que conlleva
 - Definir que es el **aprendizaje NO supervisado**
 - Modelos de **aprendizaje competitivo**
 - Entender el procesamiento de un Mapa de Kohonen y las **matemáticas asociadas**, así como el significado de cada parámetro que controla el aprendizaje
 - Saber construir un **clasificador neuronal no supervisado**

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



1. Introducción
2. Clasificación
 1. El problema de clasificar
 2. Tipos de clasificadores
3. Redes que aprenden solas
 1. Aprendizaje NO supervisado
 2. Tipos de aprendizaje NO supervisado
4. Mapas Autoorganizativos
 1. Historia
 2. Arquitectura
 3. Procesamiento
 4. Aprendizaje
 5. Mapas topológicos
 6. Parámetros

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



1. Introducción
2. Clasificación
 1. El problema de clasificar
 2. Tipos de clasificadores
3. Redes que aprenden solas
 1. Aprendizaje NO supervisado
 2. Tipos de aprendizaje NO supervisado
4. Mapas Autoorganizativos
 1. Historia
 2. Arquitectura
 3. Procesamiento
 4. Aprendizaje
 5. Mapas topológicos
 6. Parámetros

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



1. Introducción

- Algoritmos de aprendizaje NO supervisado están generalmente relacionados con la detección de características:
 - Clustering
 - Clasificación
- Reconocimiento de patrones*

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



1. Introducción
2. Clasificación
 1. El problema de clasificar
 2. Tipos de clasificadores
3. Redes que aprenden solas
 1. Aprendizaje NO supervisado
 2. Tipos de aprendizaje NO supervisado
4. Mapas Autoorganizativos
 1. Historia
 2. Arquitectura
 3. Procesamiento
 4. Aprendizaje
 5. Mapas topológicos
 6. Parámetros

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

2.1 El problema de clasificar



- El problema de la clasificación de datos surge en gran variedad de campos
 - **Punto de partida:** existencia en una población de cierto número de grupos cuando la población es observada a la luz de un determinado comportamiento
 - Son necesarios los dos elementos: Población y Criterio
 - **Problema:** predecir el grupo al que pertenece un individuo dado a partir de un conjunto de características del individuo relevantes respecto al criterio de clasificación
 - No siempre esas características están disponibles
 - **Solución:** procedimientos que permitan, con datos indirectos,

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

2.1 El problema de clasificar



Métodos de clasificación:

- Llevan a cabo el **CLUSTERING**
 - Dividir el espacio N-dimensional de características ...
 - al que pertenecen los vectores definidos por las N características de cada individuo de la población
 - ... en K regiones excluyentes
 - correspondientes a los K posibles grupos

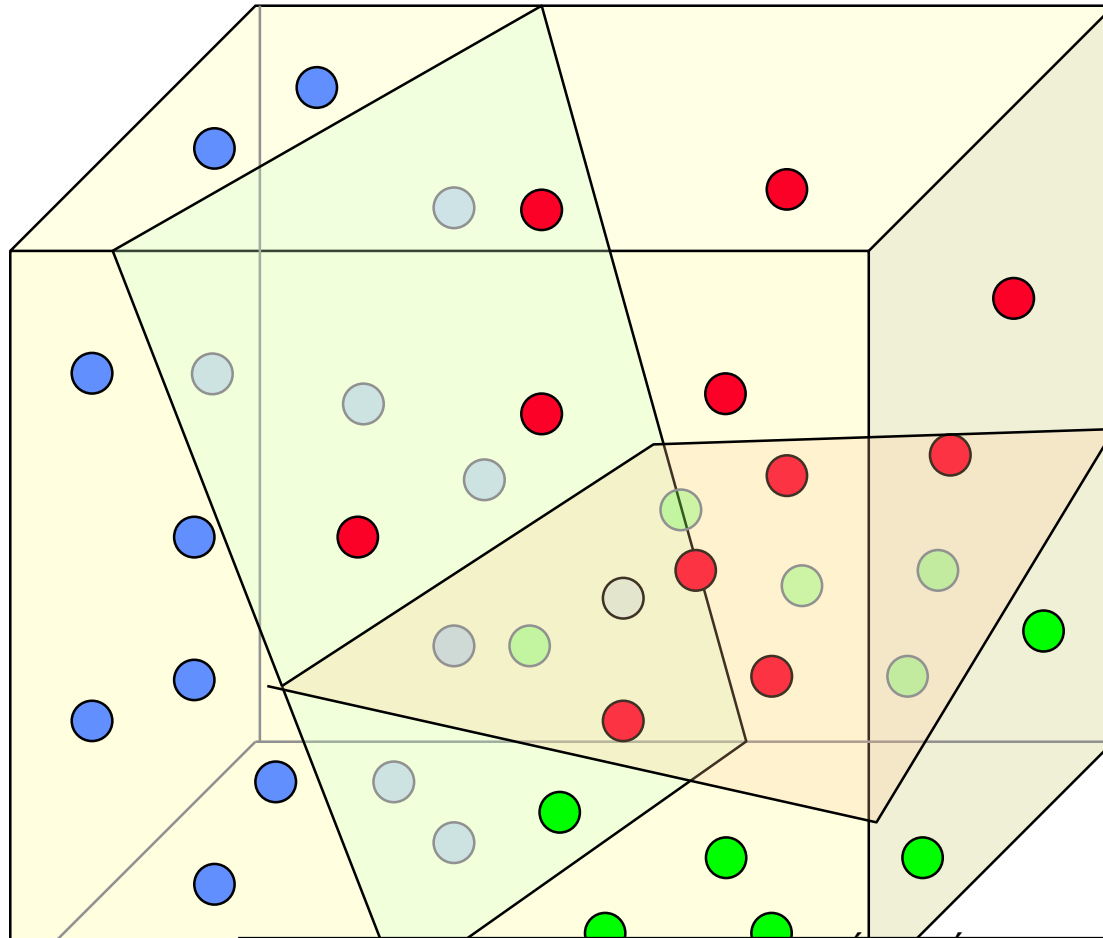
- Para luego **CLASIFICAR**
 - Asignar cada patrón a uno de los grupos/clases definidos previamente
 - los patrones usados en el clustering
 - o cualquier nuevo patrón que se presente

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



2.1 El problema de clasificar

- Ningún método de clasificación tiene validez universal
- Requerimientos matemáticos artificiales para la separabilidad de categorías

Las características N-dimensionales deben de ser multinormales con iguales covarianzas

- Un clasificador es tanto más potente cuanto más información relevante para el problema pueda tratar
 - Representada como un vector N-dimensional
 - Valor bajo de N puede implicar insuficientes criterios de clasificación
 - Valor alto de N
 - Difícil de interpretar tantos criterios

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

2.2 Tipos de clasificadores



Discriminación

- *Discriminantes lineales (p.e.: de Fisher) o no lineales*
 - Clasificación supervisada
 - Con información contenida en un conjunto de muestras previamente clasificadas determinan un criterio para etiquetar cada individuo como perteneciente a alguno de los grupos
 - Parten de los valores de una serie limitada de parámetros
 - La clasificación se realiza comparando características del individuo y de los grupos
 - Dividen el espacio de estados en regiones excluyentes (lineales o no lineales)

Regresión logística
Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

2.2 Tipos de clasificadores



Clustering

- *Métodos de clustering (o estimación de densidades)*
 - Clasificación No supervisada
 - No se dispone de una muestra previamente clasificada. A priori no se conocen los grupos y lo que precisamente se desea es establecerlos a partir de los datos que poseemos
 - La agrupación de individuos se realiza minimizando ciertas funciones de distancia mediante técnicas estadísticas

- Distancia Euclídea $\sqrt{|x_1 - x_2|^2 + |y_1 - y_2|^2}$

- Distancia de Manhattan $|p_1 - q_1| + |p_2 - q_2|$

Distancia de Mahalanobis

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

2.2 Tipos de clasificadores



Clasificadores neuronales

- Trabajan como si conociesen las reglas explícitas que permiten clasificar (obtenidas por entrenamiento)
- Aprovecha sus propiedades de dividir espacios no linealmente separables entre sí
- Tipos
 - Supervisados
 - No supervisados
- Estructura:
 - Patrón de entrada: conjunto de números reales en forma de vector

$$\vec{X} = \{x_1, x_2, x_3, \dots, x_n\}$$

- Capa de entrada: una por cada elemento del vector de entrada

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



1. Introducción
2. Clasificación
 1. El problema de clasificar
 2. Tipos de clasificadores
3. Redes que aprenden solas
 1. Aprendizaje NO supervisado
 2. Tipos de aprendizaje NO supervisado
4. Mapas Autoorganizativos
 1. Historia
 2. Arquitectura
 3. Procesamiento
 4. Aprendizaje
 5. Mapas topológicos
 6. Parámetros

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

3. Redes que aprenden solas



Validas para la clasificación y para otras tareas

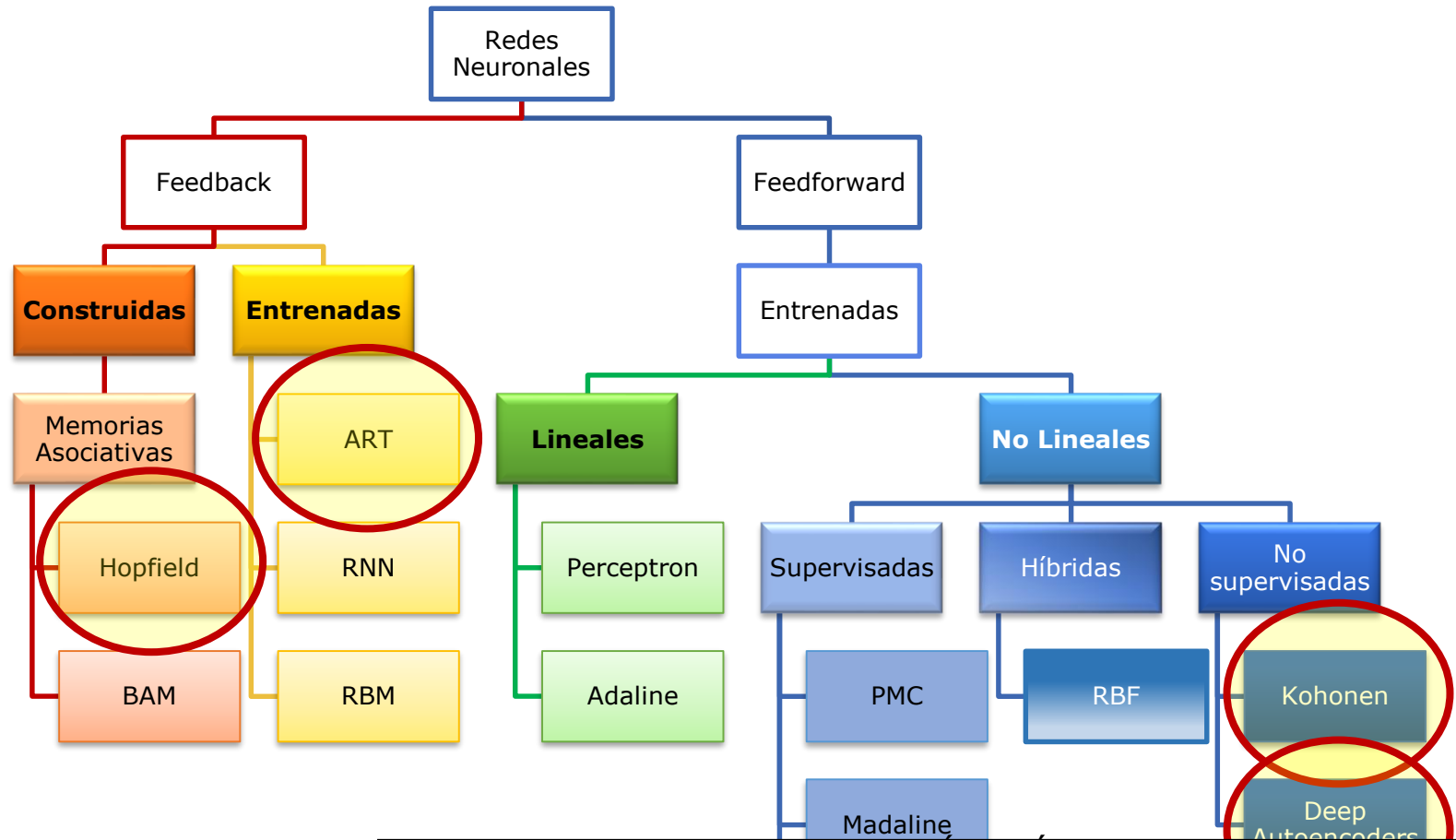
- Modelos FeedBack
 - Redes construidas
 - Memorias Asociativas:
 - Modelo de Hopfield
 - Redes entrenadas
 - Modelos ART
- Modelos FeedForward
 - Modelos no lineales de aprendizaje no supervisado
 - Mapas autoorganizativos (SOM, redes/mapas de Kohonen)
 - *Neocognitrón* (solo el modelo original, el actual es supervisado)
 - Modelos Deep Learning
 - Autoencoders

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

3. Redes que aprenden solas



Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORIAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



3.1 Aprendizaje no supervisado

- Clasificadores Neuronales NO supervisados
reflejan la forma en que el cerebro de un niño se auto-organiza y adapta a condiciones cambiantes.
(comportamiento similar al del bebé recién nacido)
- ¿Puede un organismo categorizar el mundo (poner etiquetas) por simple interacción con el entorno, sin conocimiento previo?
 - Tras un período de tiempo adquiere las habilidades para realizar tareas complejas
 - Andar
 - Reconocer a los padres
 - El organismo crea criterios de clasificación extraídos de su propia interacción con el mundo

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

3.1 Aprendizaje no supervisado



- Fundamento biológico
 - El cerebro humano está controlado por el *córtex cerebral*, una estructura muy compleja de 10^9 neuronas
 - El *córtex* incluye áreas responsables de diferentes actividades humanas asociadas con dispositivos sensoriales:
 - Motora
 - Visual
 - Auditiva
 - Somatosensorial
 - Cada entrada sensorial está mapeada a su correspondiente área del *córtex cerebral*

El córtex es un mapa computacional auto-organizado dentro del cerebro humano

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

3.1 Aprendizaje no supervisado



- Fundamento computacional
 - Entrenamiento de la red neuronal → sólo datos de entrada
 - Recibe patrones de entrada
 - Extrae inductivamente propiedades estadísticas relevantes en los patrones del conjunto de entrenamiento
 - Aprende como clasificar esos patrones en categorías
 - Procesamiento feedforward
 - Más natural y biológico que el aprendizaje supervisado porque:
 - **NO** requiere propagar cierta información (el error cometido) hacia atrás, en sentido contrario al flujo natural de la información (esto no sucede en las neuronas reales)
 - **NO** requiere de un instructor que proporcione la salida deseada. Las personas aprendemos a comprender frases o escenas visuales sin instrucciones explícitas para ello

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



3.1 Aprendizaje no supervisado

- Algoritmos de aprendizaje NO supervisado:
 - *Descubren modelos o características significativas a partir de los datos de entrada*
 - Basados en reglas de naturaleza local (cambios aplicado al vector de pesos de una neurona en detrimento de las demás)
- **Autoorganización:** proceso en el cual, por medio de interacciones locales, se obtiene un ordenamiento global mediante un proceso de aprendizaje NO supervisado.
- En las redes autoorganizadas se emplean varias reglas de aprendizaje
 - Aprendizaje Hebbiano
 - Aprendizaje por Componentes Principales

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

3.2 Tipos de aprendizaje no supervisado



Aprendizaje Hebbiano o Asociativo (Hopfield)

- De acuerdo al postulado de Donald Hebb (1949)
 - “Cuando un axón de la célula A excita la célula B y, repetidamente la activa, algún proceso de crecimiento o cambio metabólico toma lugar en una o ambas células tal que la conexión sináptica se fortalece y B se vuelve más sensible a los estímulos de A”
- La Ley de Hebb puede representarse como dos reglas:
 - Si dos neuronas en cada lado de una conexión se activan sincrónicamente, entonces el peso de esa conexión se incrementa*
 - Si dos neuronas en cada lado de una conexión se activan*

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORIAS TECNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



3.2 Tipos de aprendizaje no supervisado

- Proporciona las bases de aprendizaje no supervisado: fenómeno local sin retroalimentación del entorno.

- Aprendizaje:

$$\vec{W}^{nuevo} = \vec{W}^{viejo} + cambio$$

- Sea \vec{x} el vector de entrada a la neurona. El vector de salida es

$$\vec{y} = \vec{W}\vec{x}$$

- El vector de pesos que satisface esa ecuación para un par concreto (\vec{y}_1, \vec{x}_1) , es

$$\vec{W} = \vec{y}_1 \vec{x}_1^T$$

- Si todos los patrones de entrada son ortonormales, entonces

$$\vec{W} = \vec{y}_1 \vec{x}_1$$

- Con lo que la ley de aprendizaje de Hebb quedaría:

$$\vec{W}^{nuevo} = \vec{W}^{viejo} + \vec{y}_i \vec{x}_i$$

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



3.2 Tipos de aprendizaje no supervisado

- El aprendizaje no depende del entorno, solo de la entrada y la salida de la neurona
- Esta ley es útil siempre y cuando los vectores sean ortonormales.
 - Condición es muy estricta
 - El número de ejemplos para entrenamiento estaría limitado a la dimensionalidad de x
 - Para un espacio n -dimesional, el número de patrones de entrada que pueden asociarse será n .
- Ejemplo de aplicación de la ley de Hebb en $n = 2$
 - con dos patrones de entrada $\vec{x} = (x_1 \ x_2)$

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



3.2 Tipos de aprendizaje no supervisado

- Para el primer par \vec{x} e \vec{y} ($[0 \ 1]$, 2)

$$\vec{W}^{nuevo} = \vec{W}^{viejo} + \vec{y}_1 \vec{x}_1 = [0 \ 0] + 2 [0 \ 1] = [0 \ 2]$$

- Para el segundo par \vec{x} e \vec{y} ($[1 \ 0]$, 5) se actualizan los pesos para establecer la nueva asociación:

$$\vec{W}^{nuevo} = \vec{W}^{viejo} + \vec{y}_2 \vec{x}_2 = [0 \ 2] + 5 [1 \ 0] = [5 \ 2]$$

- Comprobamos si los pesos se ajustaron para reconocer las asociaciones.

- Si la entrada es $[1 \ 0]$ la salida y sería

$$\vec{y} = \vec{W}\vec{x} = [5 \ 2] [1 \ 0] = 5$$

- Si la entrada hubiera sido $[0 \ 1]$, la salida y sería

$$\vec{y} = \vec{W}\vec{x} = [5 \ 2] [0 \ 1] = 2$$

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



3.2 Tipos de aprendizaje no supervisado

- La regla de Hebb es inestable para muchos tipos de neuronas artificiales.
- Por eso se usan otras leyes de aprendizaje derivadas que consideran un término de decaimiento (factor de olvido)

- Regla de Oja

- Introduce un término de decaimiento de peso: σW_j . Esto da como resultado que cada W_i converja a un valor final.

$$\Delta W_i(t) = \eta y_i(t) x_i(t) + \sigma x_j W_i(t)$$

- σ : especifica cuanto debe decaer un peso durante un ciclo de entrenamiento. Normalmente es un valor entre 0 y 1.

- Algoritmo Hebbiano generalizado

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP: 689 45 44 70

3.2 Tipos de aprendizaje no supervisado



Aprendizaje por Principal Component Analysis (PCA)

- Aplicación directa de la Ley de Hebb
 - Un pequeño número de unidades coopera en la representación del patrón de entrada
 - Análisis de las similitudes compartidas por los patrones de entrada
- El objetivo es encontrar M vectores ortogonales de longitud unidad que modelicen la mayor parte posible de la variabilidad de los datos de dimensión N .
 - Típicamente $M \ll N$
 - Reduce la dimensionalidad preservando la mayor información

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP: 689 45 44 70



3.2 Tipos de aprendizaje no supervisado

- Procedimiento:
 - **Regla de Oja** para encontrar el primer componente principal.
 - Para encontrar el segundo, tercer... componente principal se emplea la **Regla de Aprendizaje de Sanger**, que converge a vectores unitarios ortogonales correspondientes a los M más importantes componentes principales.
- Importancia práctica de las reglas Hebbianas
 - Permiten calcular componentes principales sin resolver la matriz de correlación.
 - Permiten que la red adapte sus pesos a una distribución de entrada que pueda ser cambiante.
 - Necesario cuando la entrada proviene de sensores cuyas características varían con el tiempo.

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

3.2 Tipos de aprendizaje no supervisado



Códigos demográficos

- Problema de PCA:
 - elimina toda la redundancia
 - pierden la tolerancia a fallos, ya que cada patrón o conjunto de patrones de entrada similares queda representado por una sola neurona.
- La solución (parece ser que además es la utilizada a nivel biológico) son los códigos demográficos
 - Solución intermedia entre las representaciones distribuidas puras y representaciones puramente locales.
 - Representar cada patrón de entrada por un conjunto o población de unidades activas simultáneamente, de manera que la disfunción de alguna unidad no provoca la pérdida de

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORIAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

3.2 Tipos de aprendizaje no supervisado



Aprendizaje Competitivo (SOM y ART)

- Basado en el modelo de competición y selección natural, introducido a comienzo de los 70.
 - Un gran número de neuronas *compiten* entre sí para ser activadas
 - Solo se activa una neurona para un patrón de entrada determinado (modelo *Winner-takes-all*)
 - La salida de la neurona ganadora es 1
 - La salida de las demás neuronas, 0
 - La neurona ganadora es aquella cuyo vector de pesos se asemeja más al patrón de entrada

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORIAS TECNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

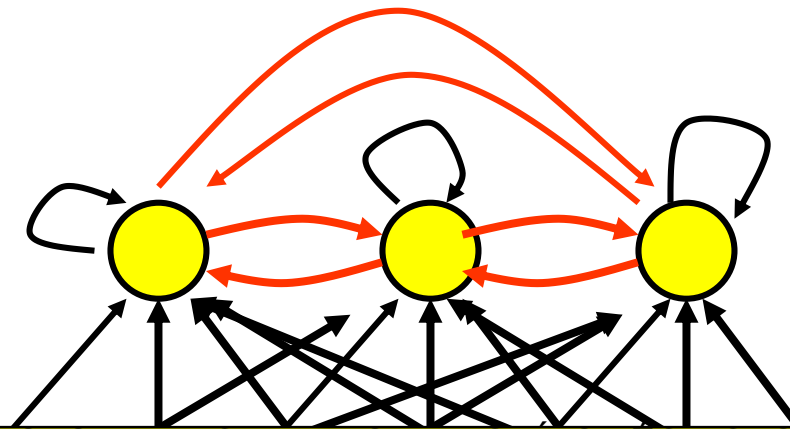


3.2 Tipos de aprendizaje no supervisado

- El aprendizaje
 - Consiste en reforzar las conexiones de la unidad ganadora y debilitar las otras.
 - No depende del entorno, solo de la competencia entre las neuronas de la red
 - Generalmente se utilizan reglas basadas también en la regla de Hebb.

→
Conex. excitatoria

→
Conex. inhibitoria



CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

Cartagena99



1. Introducción
2. Clasificación
 1. El problema de clasificar
 2. Tipos de clasificadores
3. Redes que aprenden solas
 1. Aprendizaje NO supervisado
 2. Tipos de aprendizaje NO supervisado
4. Mapas Autoorganizativos
 1. Historia
 2. Arquitectura
 3. Procesamiento
 4. Aprendizaje
 5. Mapas topológicos
 6. Parámetros

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

4. Mapas Autoorganizativos



- Redes Neuronales...
 - Modelo feedforward
 - No lineales
 - Entrenadas
 - De aprendizaje NO supervisado
 - [Mapas Autoorganizativos de Kohonen](#)
 - Counter-propagation (Kohonen + ART)
 - LVQ (Linear Vector Quantization)

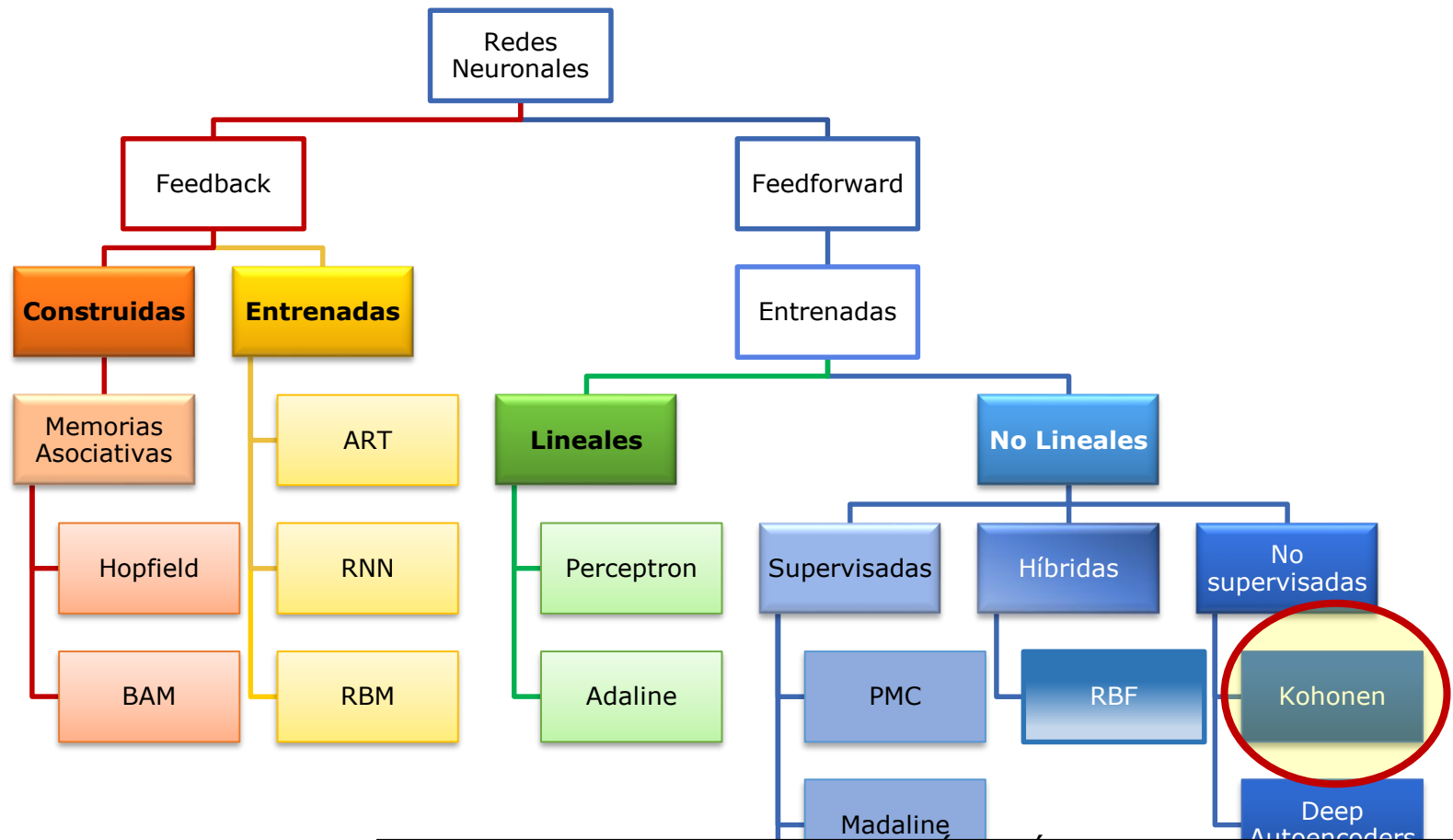
Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

4. Mapas Autoorganizativos



CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

Cartagena99

4.1 Historia



- [1973] Modelo neuronal de aprendizaje no supervisado basado en los trabajos de Willshaw y von der Malsburg.
 - **von der Malsburg** enunció los primeros conceptos relacionados con lo que él llamó *aprendizaje competitivo*
 - Demostró que es adecuado para problemas en los que existen regularidades estadísticamente sobresalientes en un conjunto de patrones de entrada

- [1979 – 1982] **Teuvo Kohonen** de la Universidad Tecnológica de Helsinki (Finlandia) crea:
 - **SOM** (Self Organising Map)
 - Mapa Auto-organizativo
 - Red de Kohonen



Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

4.1 Historia



- Aplicaciones
 - **Clustering**, agrupación de los datos de entrada en "cluster" o grupos
 - **Clasificación**, asignación de una clase a nuevos patrones
 - **Reducción de dimensión**, representan estructuras de espacios de dimensión mayor en un mapa 2-D
 - **Extracción de características** significativas de la señal de entrada

- Aplicaciones más destacadas: *dictáfono de Kohonen*
 - Reconocimiento automático del habla
 - Transcripción de habla continua a una secuencia de fonemas.
 - Una vez generada y entrenada, la red es capaz de generar texto escrito a partir de fonemas contenidos en una cinta grabada en voz
 - Por cada fonema emitido, se activa una neurona de la red asociada a ese fonema

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

4.2 Arquitectura



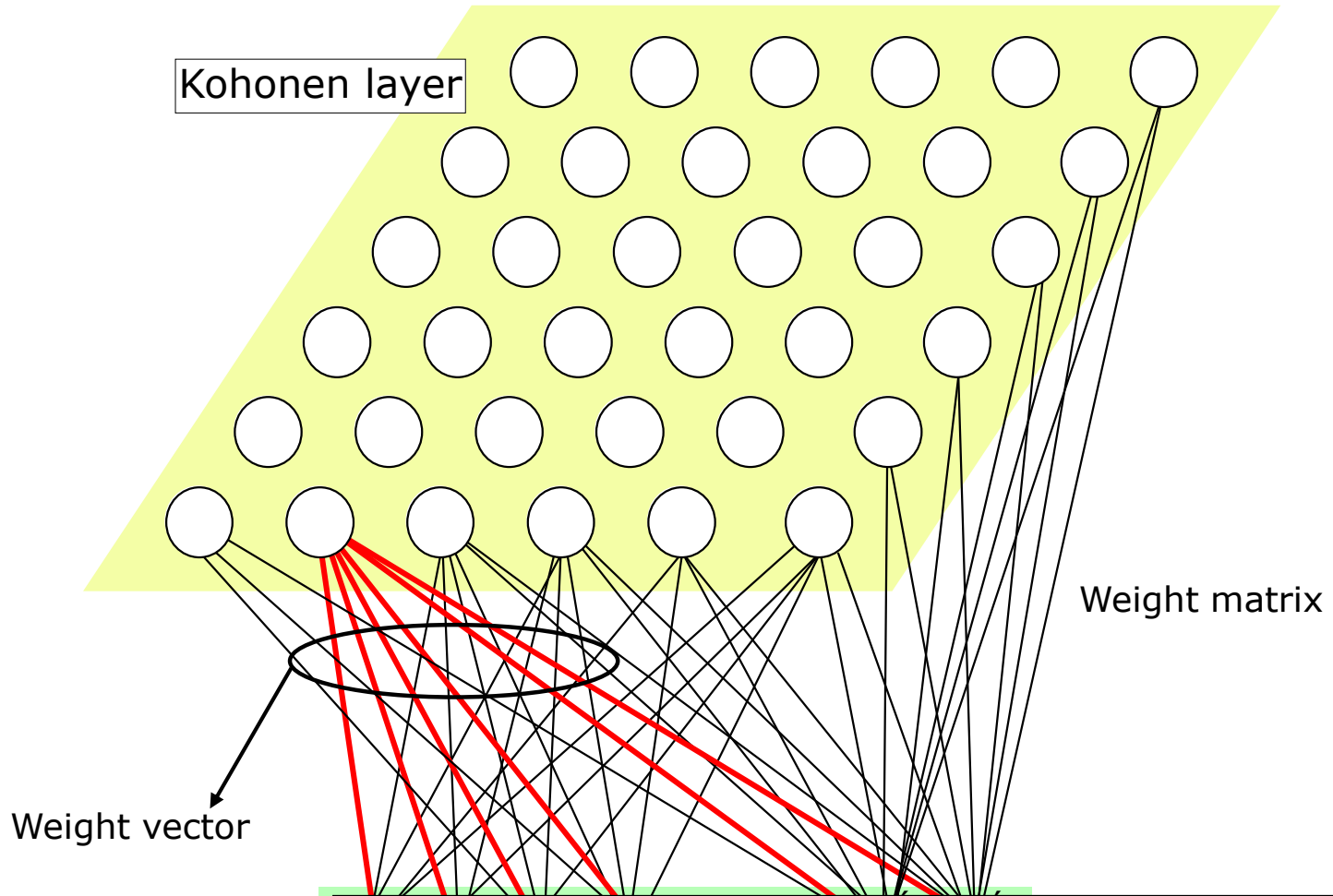
- Capas
 - **NO** es un sistema jerárquico de capas unidimensionales. Solamente hay 2 capas:
 - *Capa de entrada*
 - Capa monodimensional
 - Contiene tantas neuronas como componentes tengan los vectores de los patrones presentados a la red.
 - Sirven de conexión con el exterior
 - *Capa de Kohonen*
 - Capa multidimensional, por lo general bidimensional (malla cuadrada o rectangular)
 - Completamente interconectada con la capa de entrada y entre si
 - Las conexiones determinan la activación de una neurona y la inhibición del resto ante un patrón determinado, permitiendo que

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



CLASES PARTICULARES, TUTORIAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70
- - -
ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

Cartagena99

4.2 Arquitectura



- Elementos de un SOM
 1. Una *matriz multidimensional* de neuronas que procesa patrones que le llegan desde un array de neuronas de entrada (*tantas como componentes* tienen los patrones).
 2. Una *función discriminante* calculada a partir de un patrón de entrada y los pesos de cada una de las neuronas de la matriz (métrica: *distancia euclídea*).
 3. Un mecanismo de **competición** que *compara las funciones discriminantes* de todas las neuronas y selecciona aquella con el mejor valor de la función (*BMU*).
 4. Un mecanismo de **cooperación por interacción local** que *active* simultáneamente *la neurona seleccionada* y sus vecinas.
 5. Un mecanismo de **adaptación** en virtud del cual los parámetros de las neuronas activas *aumentan su función*

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORIAS TECNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



4.3 Procesamiento

- Una red ya entrenada, ante un patrón dado, **CLASIFICA**
 - **Busca** la clase a la que pertenece (el vector de pesos más parecido al patrón de entrada)
 - **Activa** la misma neurona de salida
- Sea una Red de Kohonen donde
 - N es el tamaño de la capa de entrada (N variables de entrada)
 - K es el tamaño del lado de la capa de Kohonen ($K \times K$ neuronas)
 - $X = (x_1, x_2, \dots, x_N)$ es el vector de entradas o un punto en el espacio de vectores N-dimensional
 - $W_j = (w_{1j}, w_{2j}, \dots, w_{Nj})$ es el vector de pesos de las conexiones de las neuronas de la capa de entrada con la

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORIAS TECNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP: 689 45 44 70

4.3 Procesamiento



- El procesamiento de la red se realiza en modo “feedforward” y por competición en tres etapas que se describen a continuación:

1. Propagación de la entrada

- Capa de Entrada: se asigna el valor de cada una de las componentes del vector de entrada a la neurona correspondiente de esta capa.

2. Cálculo de la función discriminante

- Se calcula la distancia euclídea entre el patrón de entrada y el vector de pesos de cada una de las neuronas de la capa de Kohonen de acuerdo a la siguiente fórmula:

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

4.3 Procesamiento



- Si los vectores están normalizados, esta operación equivale a realizar el producto escalar del vector de entradas por el vector de pesos que une cada neurona con las de la capa de entrada:

$$E = XW_j = \sum_{i=1}^N x_i \cdot w_{ij}$$

3. Competición

- Se activa aquella neurona de la capa de Kohonen cuyo vector de pesos esté más próximo al patrón de entrada (distancia euclídea menor o producto escalar mayor), obligando al resto a inhibirse.
- La salida es, por lo tanto, binaria

$$j = \underset{i=1..K^2}{\operatorname{arg\,max}} E_i$$

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

4.4 Aprendizaje



Ajuste de la matriz de pesos de las neuronas de la capa de Kohonen a medida que se presentan patrones (vectores) de entrada en un proceso iterativo (entrenamiento)

- Obliga a la red a auto-organizarse de forma que
 - Detecta la forma en que los datos de entrada se distribuyen en el espacio N-dimensional
 - Las neuronas que responden de forma similar a ciertas entradas se agrupan (**compactan**)
- Durante el aprendizaje la red dispone exclusivamente de información sobre los patrones de entrada. No hay valores de "salida".

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

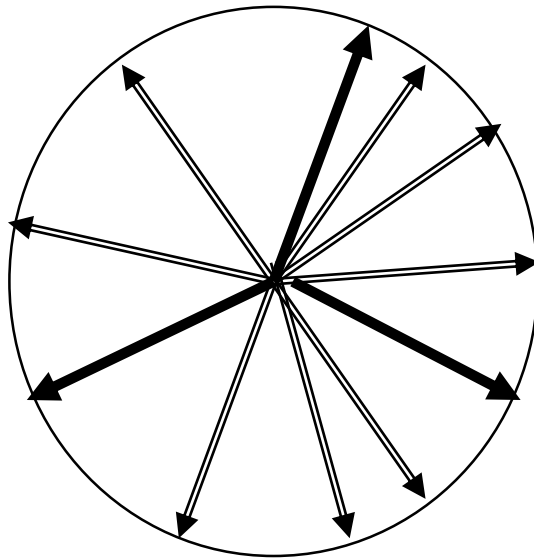
- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

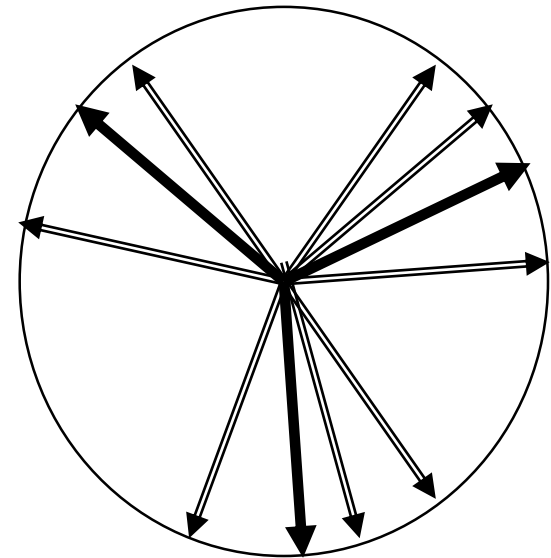


4.4 Aprendizaje

- Desde un punto de vista matemático, *una capa de neuronas modifica sus pesos de forma que la distribución de los vectores de pesos tiende a aproximar la función de densidad probabilística de los vectores de entrada*



Situación inicial aleatoria



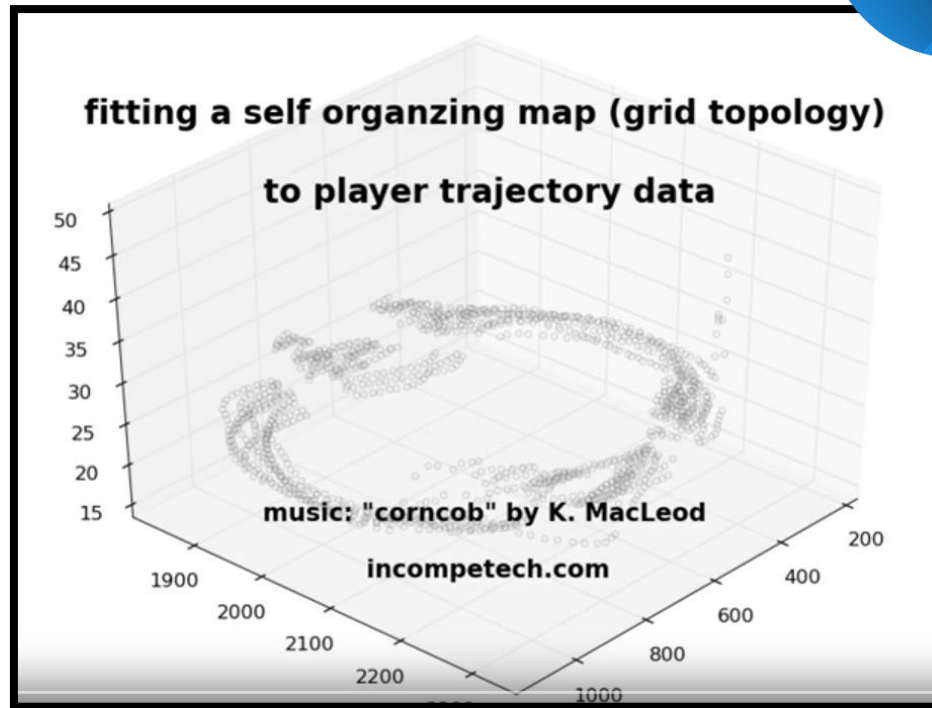
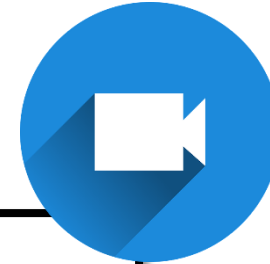
Red entrenada

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

4.4 Aprendizaje



Cartagena99

**CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70**

**ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70**

4.4 Aprendizaje



Proceso de ajuste de la matriz de pesos

- Inicialmente los pesos tienen valores aleatorios
 - Los vectores de pesos resultantes se pueden normalizar:

$$w_{ij} = \frac{w'_{ij}}{\left[\sum_{i=0}^N (w'_{ij})^2 \right]^{\frac{1}{2}}}$$

- Se presentan uno a uno los patrones del conjunto de entrenamiento, también normalizados.
 - “*presentación*”: aplicar un vector patrón a la entrada de la red.
 - el número de presentaciones alcanza un valor prefiado

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORIAS TECNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

4.4 Aprendizaje



■ *Neurona ganadora (BMU)*

- En cada presentación se procesa la entrada según lo visto en el apartado 4.3 obteniendo la activación de una única neurona en la capa de Kohonen (BMU).
- Para esa neurona se aproximan el vector de pesos al vector del patrón de entrada según un *coeficiente de aprendizaje* η .
- La Regla de Aprendizaje Competitivo define el cambio (delta) ΔW_{ij} aplicado a la componente del vector de pesos W_{ij} como:

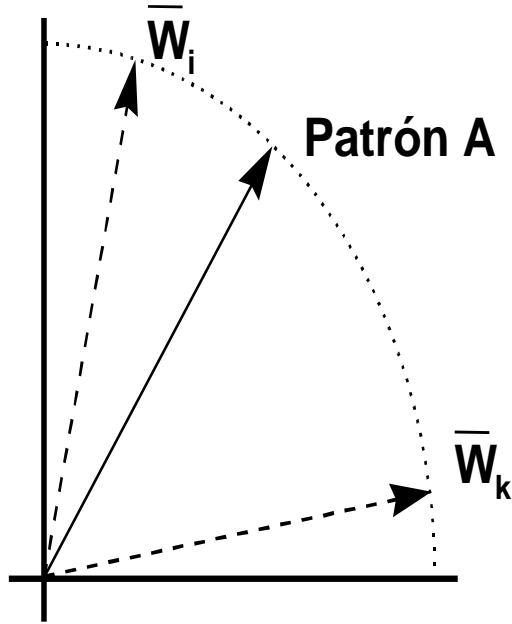
$$\Delta W_{ij} = \begin{cases} \eta(t)(X_i - W_{ij}) & \text{Si la neurona } j \text{ gana} \\ 0 & \text{Si la neurona } j \text{ **NO** gana} \end{cases}$$

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

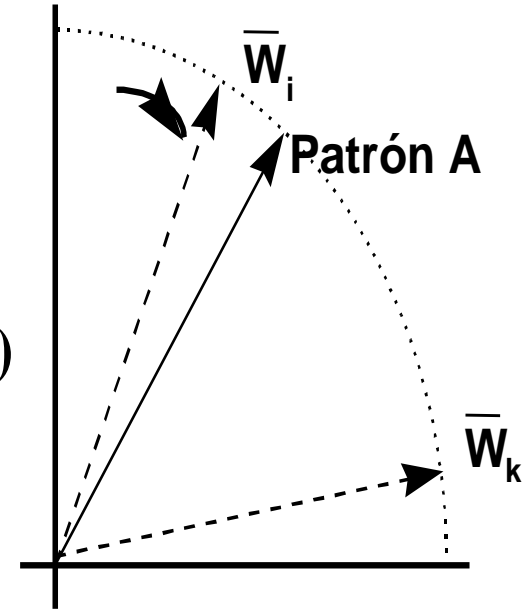
4.4 Aprendizaje



Entrenamiento



$$W_{i,j}^{t+1} = W_{i,j}^t + \eta(t)(X_i - W_{i,j}^t)$$



Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



4.4 Aprendizaje

■ Ejemplo

- Supongamos un patrón 2-D $\mathbf{X} = \begin{bmatrix} 0.52 \\ 0.12 \end{bmatrix}$

- Presentado a una red de Kohonen de 3 neuronas

$$\mathbf{W}_1 = \begin{bmatrix} 0.27 \\ 0.81 \end{bmatrix} \quad \mathbf{W}_2 = \begin{bmatrix} 0.42 \\ 0.70 \end{bmatrix} \quad \mathbf{W}_3 = \begin{bmatrix} 0.43 \\ 0.21 \end{bmatrix}$$

- La neurona ganadora se calcula usando el criterio de la mínima distancia euclídea

$$d_1 = \sqrt{(x_1 - w_{11})^2 + (x_2 - w_{21})^2} = \sqrt{(0.52 - 0.27)^2 + (0.12 - 0.81)^2} = 0.73$$

$$d_2 = \sqrt{(x_1 - w_{12})^2 + (x_2 - w_{22})^2} = \sqrt{(0.52 - 0.42)^2 + (0.12 - 0.70)^2} = 0.59$$

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

4.4 Aprendizaje



- La ganadora es la neurona 3 y su vector de pesos (W_3) se actualiza de acuerdo a la regla de aprendizaje competitivo

$$\Delta w_{13} = \alpha (x_1 - w_{13}) = 0.1 (0.52 - 0.43) = 0.01$$

$$\Delta w_{23} = \alpha (x_2 - w_{23}) = 0.1 (0.12 - 0.21) = -0.01$$

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

4.4 Aprendizaje



Vecindario

- El aprendizaje no se limita a la BMU sino que se extiende a las neuronas adyacentes:
 - Todas las neuronas que se encuentran en el *vecindario* de la ganadora, incluida ésta, *aprenden* el patrón de entrada
- La neurona ganadora es la que tiene el vector de pesos más parecido al patrón de entrada
 - La diferencia entre estos dos vectores es pequeña
 - Para el vecindario, la diferencia es mayor
 - Al aplicarles el mismo coeficiente que a la ganadora el desplazamiento que sufrirían también es mayor.
 - Por ello se produce una disminución de η (*amortiguación*) según

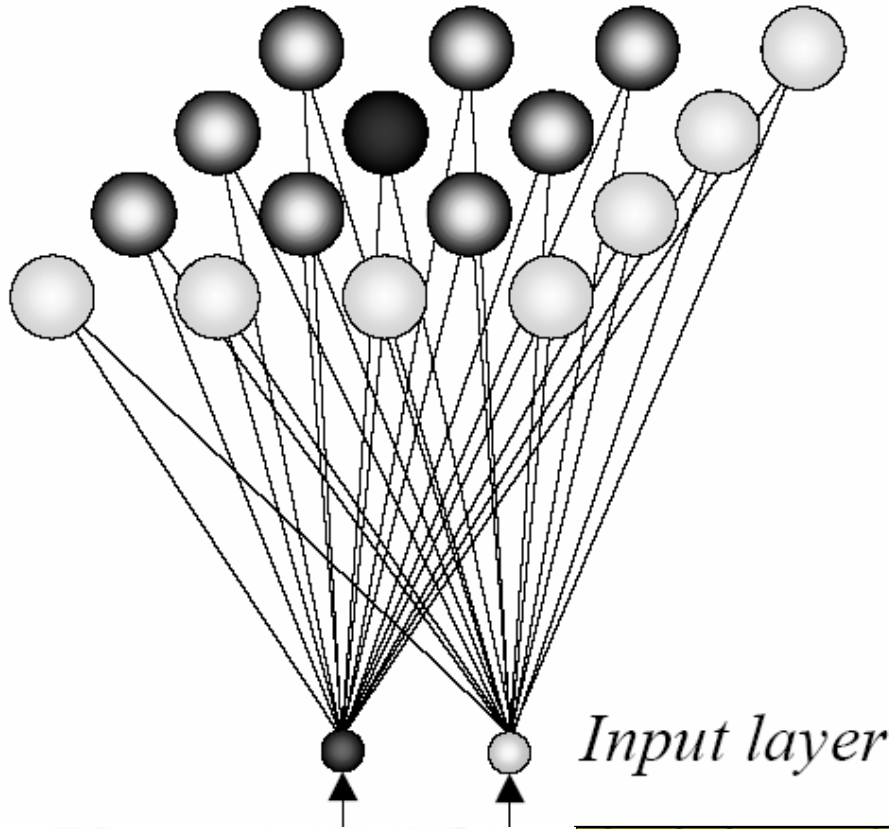
Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORIAS TECNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

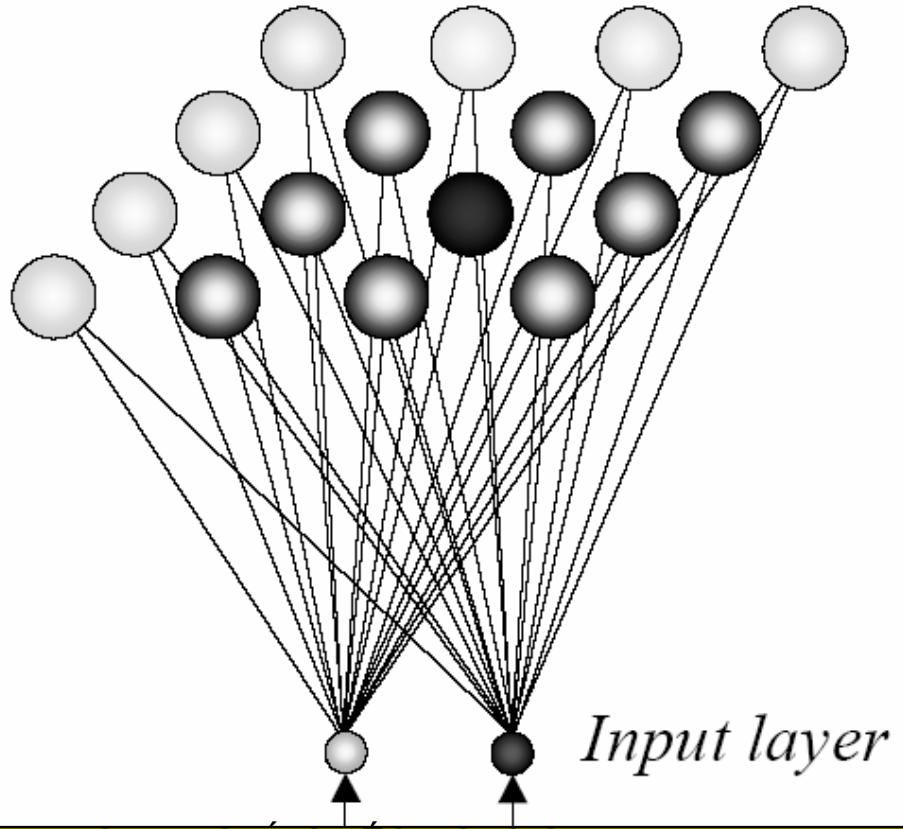


Kohonen layer



Input layer

Kohonen layer



Input layer

Cartagena99

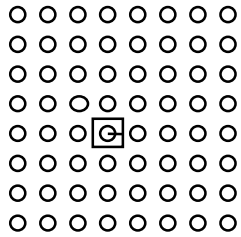
CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

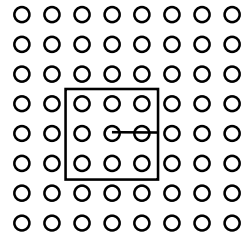
4.4 Aprendizaje



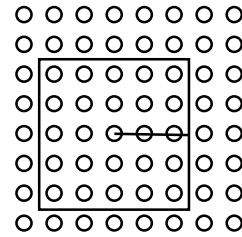
Tipos de vecindario



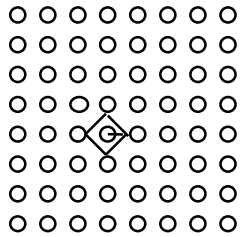
Vecindario=1



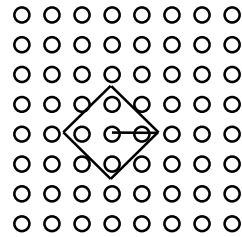
Vecindario=2



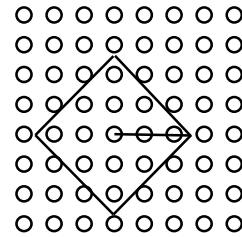
Vecindario=3



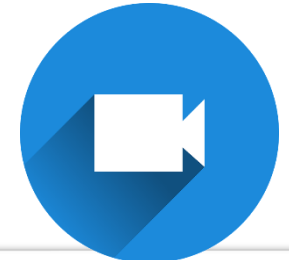
Vecindario=1



Vecindario=2



Vecindario=3



Self Organizing Maps

- Operations
- Select random input
- Compute winner neuron
- Update neurons
- Repeat for all input data
- Classify input data

Cartagena99

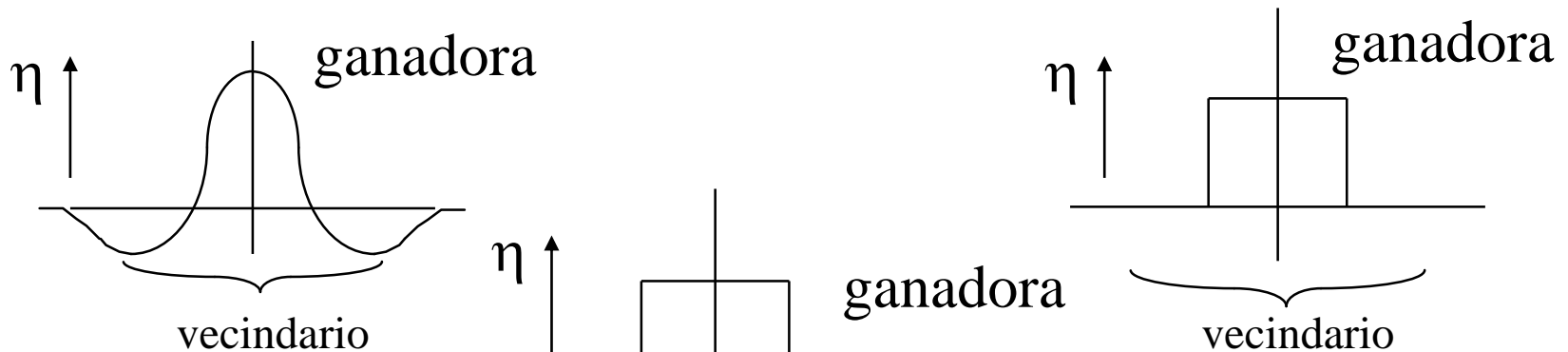
CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

4.4 Aprendizaje



- Las funciones de aprendizaje y vecindario están ligadas:
 - Se asigna el valor mayor al coeficiente de aprendizaje de la neurona ganadora (**aprenden positivamente**)
 - decreciéndolo con la distancia, dentro del vecindario (**amortiguación de η**)
 - hasta llegar a cero o valores negativos cerca de la frontera de éste (**aprenden negativamente**)
 - siendo nulo para el resto de las neuronas de la capa



Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



4.5 Mapas topológicos

- La ligazón entre aprendizaje y vecindario hace que la red agrupe sus neuronas en *mapas topológicos*, cada uno de ellos especializado en el reconocimiento de un tipo de patrón.
- La capa de Kohonen preserva el orden y compacta la representación de una nube de datos en un *espacio N-dimensional* proyectándola sobre un *mapa bidimensional*.

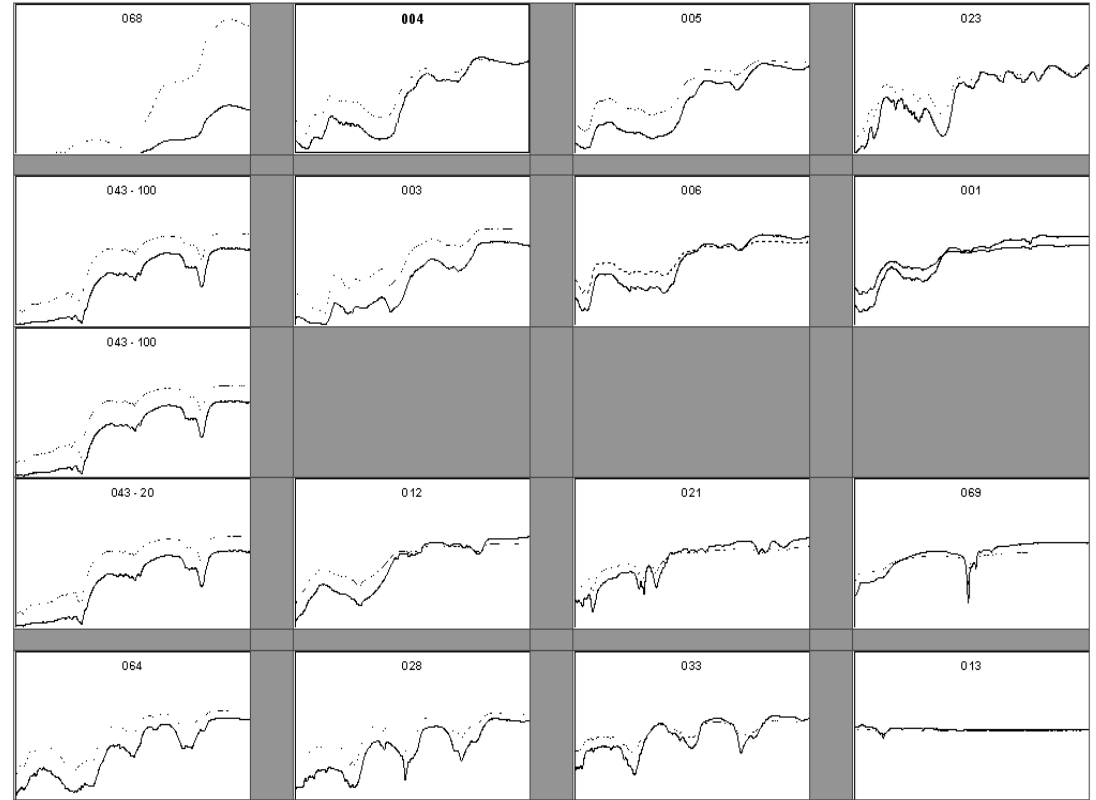
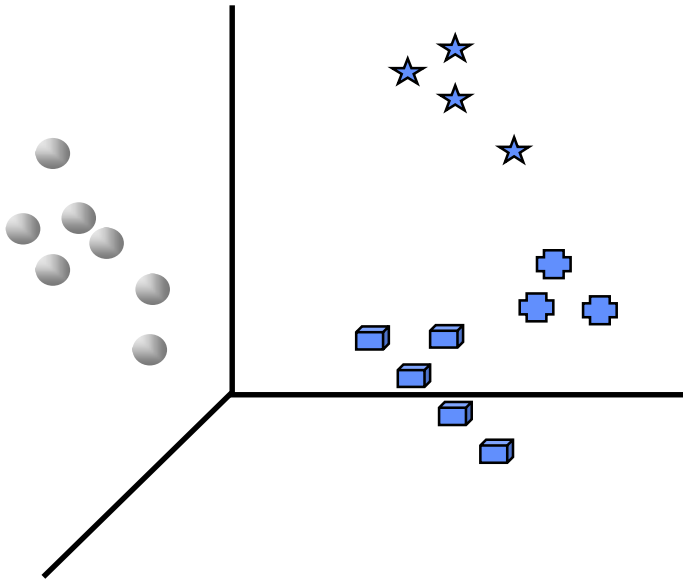
$$f: \mathbb{R}^N \rightarrow \mathbb{R}^2$$

- Se garantiza que
 - Dos patrones cercanos en el espacio inicial producen salidas cercanas en el mapa bidimensional (*mapa topológico*)

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

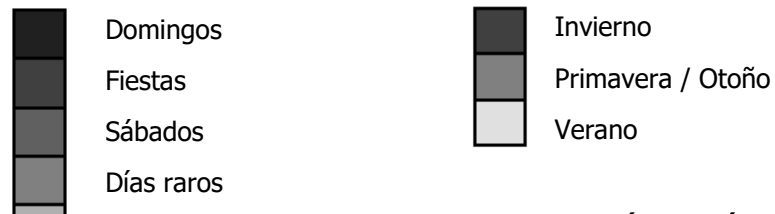
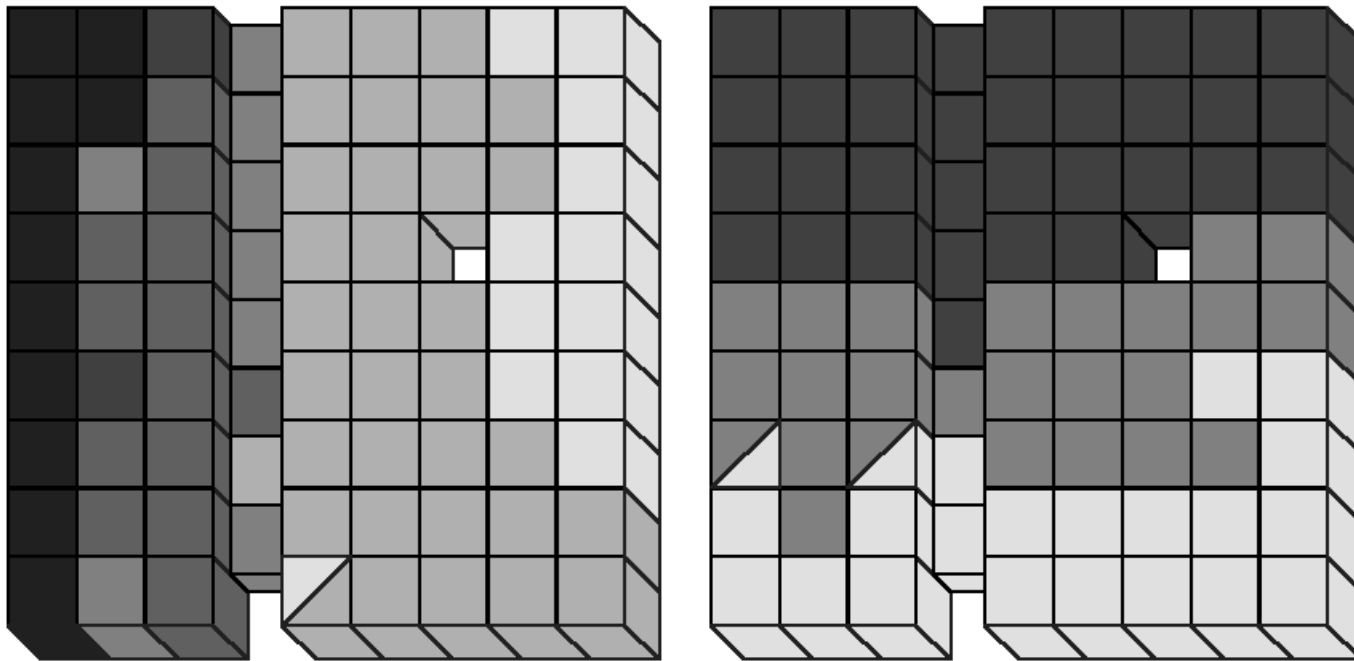
ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
 LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
 CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

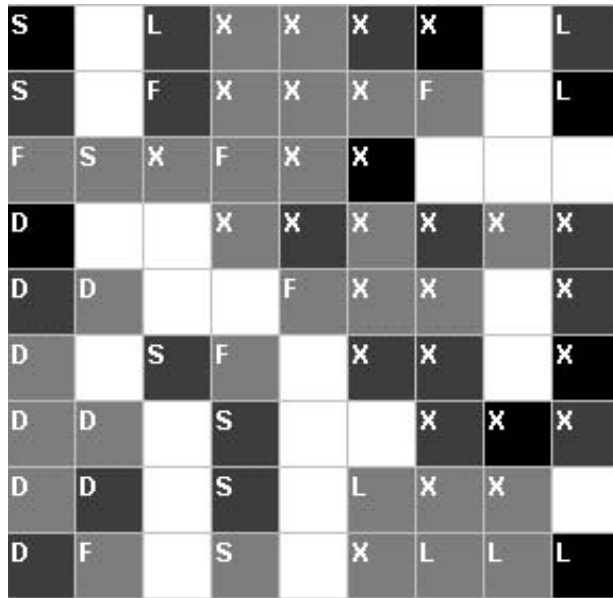
Cartagena99



Cartagena99

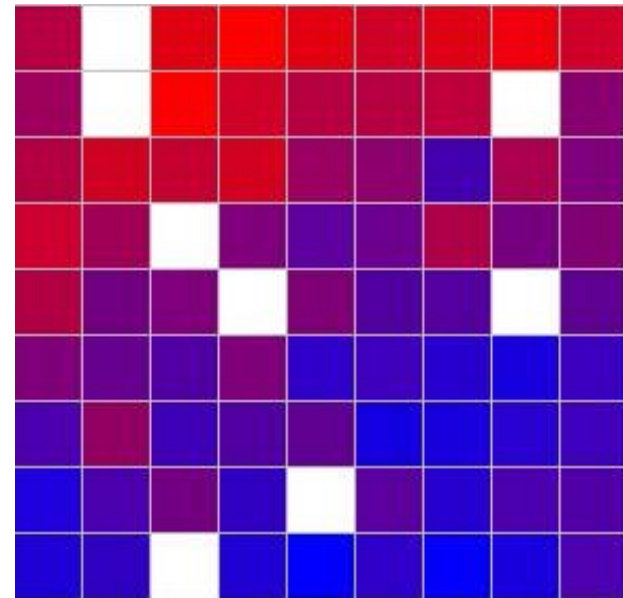
CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

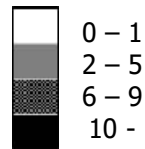


Activaciones

Tipo de Día



Temperaturas



L: Lunes
X: Laborables
S: Sábados
D: Domingos
F: Festivos



Cartagena99

**CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70**

**ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70**

4.6 Parámetros



- Los parámetros de un SOM son:
 - Periodo: p (nº total de presentaciones)
 - Coeficiente de aprendizaje: η_0, η_f
 - Vecindario: v_0, v_f
 - Amortiguación: A_j
 - Número de neuronas del lado de la capa de Kohonen: k
- **Iteración (t):** Presentación de una muestra a la red. Cada iteración incluye
 - **Activación** de una neurona por cada vector de entrada:
Neurona ganadora o BMU
 - **Aprendizaje:** El vector de pesos de la BMU y de su vecindario es modificado de acuerdo a la regla de aprendizaje

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



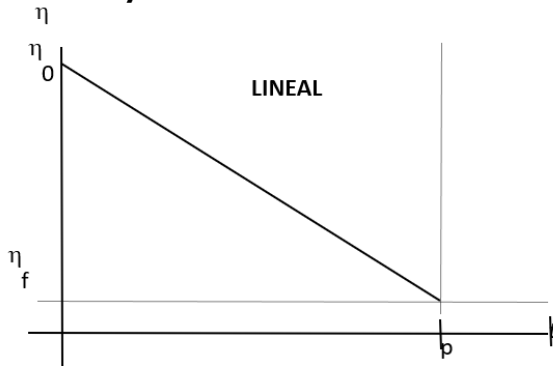
4.6 Parámetros

Número de Presentaciones (t)

- El número de presentaciones o "tiempo" transcurrido t va aumentando linealmente hasta alcanzar p .

Variación del Coeficiente de aprendizaje (η_t)

- Disminuye linealmente de η_0 (para $t=0$) a η_f (para $t=p$).



Cuando $\eta_f = 0$

$$\eta(t) = \eta_0 \left(1 - \frac{t}{p} \right)$$

Variación del Vecindario (v_t)

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP: 689 45 44 70

4.6 Parámetros



Amortiguación (a)

- Las neuronas del vecindario de la BMU también actualizan sus pesos de forma proporcional a la distancia a la BMU
- Esta proporcionalidad no es lineal, sino gaussiana (campana centrada alrededor de la BMU) y viene dada por la fórmula
 - a_j : amortiguación para la neurona j
 - d_j : distancia euclídea 2D a la BMU ($d_j=0$ para la BMU)
 - v_t : vecindario actual

$$a_j = e^{-\frac{d_j^2}{2v_t^2}}$$

Ecuación de aprendizaje:

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

4.7 Modificaciones al proceso básico



Refuerzo

- Después del primer periodo de aprendizaje, se realizan sucesivos períodos de refuerzo:
 - El número de refuerzos es r
 - Se reduce el valor de η_0 , multiplicándolo por un nuevo parámetro llamado η_{shrink}
 - Se amplía el valor de p , multiplicándolo por un nuevo parámetro llamado T_{factor}
 - el vecindario toma el valor constante 1 (lo que quiere decir que en la fase de refuerzos sólo la neurona ganadora ve modificados sus pesos).

- En cada periodo de refuerzo se cumple que:

CLASES PARTICULARES, TUTORIAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

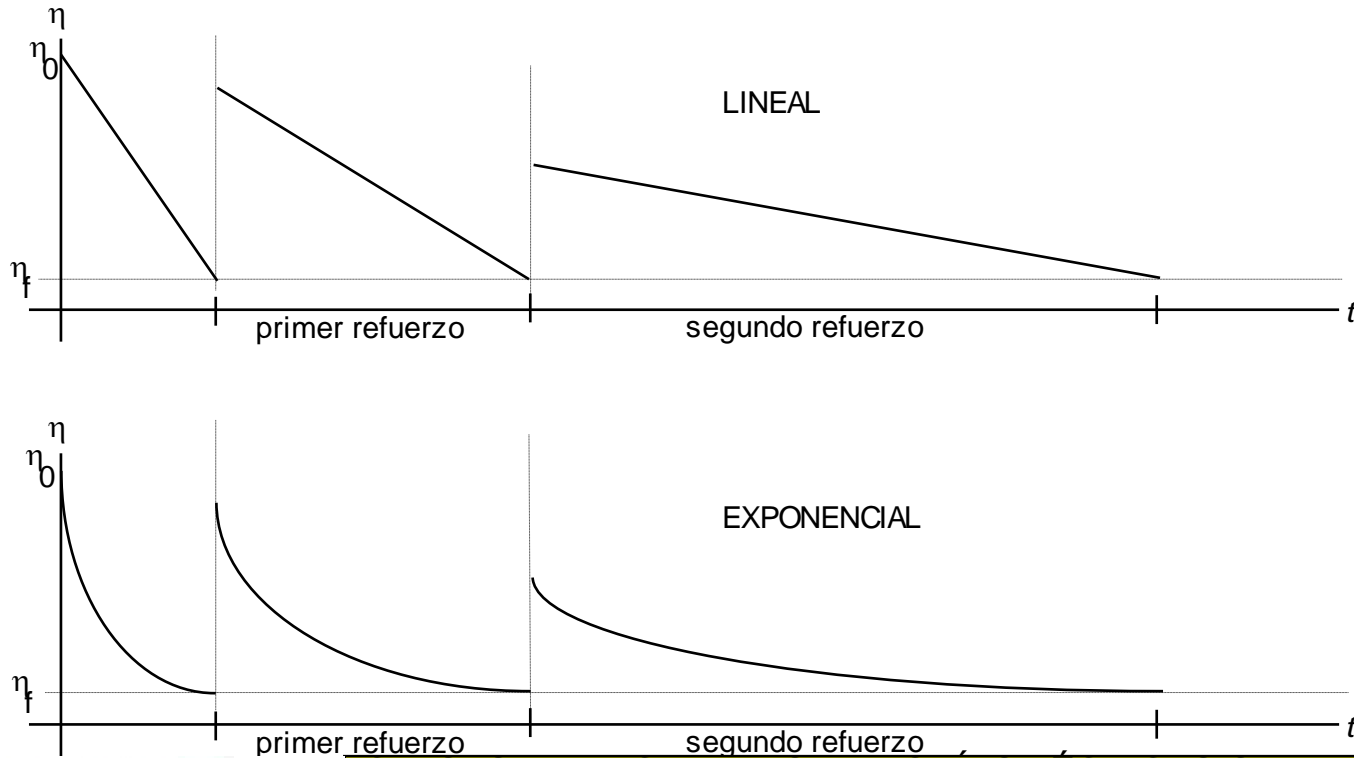
ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

Cartagena99



4.7 Modificaciones al proceso básico

- Descenso en función del número de iteraciones:



Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP: 689 45 44 70



4.7 Modificaciones al proceso básico

Mecanismo de consciencia

- Función de penalización respecto a la frecuencia de activación
 - facilita que aquellas neuronas de la capa de Kohonen que no se activan ante ningún patrón de entrada tengan una mayor probabilidad de activación
 - y que las que se activan con excesiva frecuencia tengan una penalización que dificulte su activación
- Esto se realiza modificando la distancia neurona \leftrightarrow patrón a partir de la frecuencia de activación de cada neurona

$$D'_j = D_j - B_j$$

- Parámetros:

Factor de penalización de la frecuencia de activación: 0

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORIAS TECNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



1. Introducción
2. Clasificación
 1. El problema de clasificar
 2. Tipos de clasificadores
3. Redes que aprenden solas
 1. Aprendizaje NO supervisado
 2. Tipos de aprendizaje NO supervisado
4. Mapas Autoorganizativos
 1. Historia
 2. Arquitectura
 3. Procesamiento
 4. Aprendizaje
 5. Mapas topológicos
 6. Parámetros

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

- - -

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

5. Construyendo un clasificador



- Elementos a tener en cuenta:
 1. Condiciones experimentales
 2. Selección de los parámetros
 3. Análisis del clasificador (calidad el mapa)

1. Condiciones experimentales

- Presentación random de muestras
- Matriz inicial de pesos random
- Pesos y patrones normalizados con la norma euclídea
- Suficiente número de datos (patrones) para el entrenamiento que cubran todas las posibles categorías

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



5. Construyendo un clasificador

2. Selección de parámetros

- k : Tamaño de la capa de Kohonen
- η_0 : Coeficiente de aprendizaje inicial ($\eta_f=0$)
- v_0 : Vecindario inicial, normalmente k o $k/2$ ($v_f=0$)
- p : Número de presentaciones
 - Refuerzo
 - Forma de la función de descenso de $\eta(t)$

Decreasing Function Shape	Reinforcement	Presentations	Classification
Lineal	No	500 ; ... ; 10000	Bad
	Yes	6500 ; ... ; 19500	Good
Exponential	No	8000	Intermediate
	Yes	20800	Good

Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORÍAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVÍA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70



5. Construyendo un clasificador

3. Análisis del clasificador (calidad del mapa)

- Mapa de clasificación
- Activaciones
 - Nº de clases (neuronas activadas)
 - Mapa de activaciones (histograma)
- Error de Cuantificación (*Quantization error*):
 - Distancia media de cada clase
 - Distancia media de la red

$$\bar{d} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \|x_i - bmu\|$$

- *Error topológico*:
 - Homogeneidad de la distribución de clases
 - $t(x_i) = 0$ si la primer y segunda BMU de un patrón son adyacentes
 - $t(x_i) = 1$ en caso contrario

$$\bar{t} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N t(x_i)$$

- Evolución temporal del mapa bidimensional

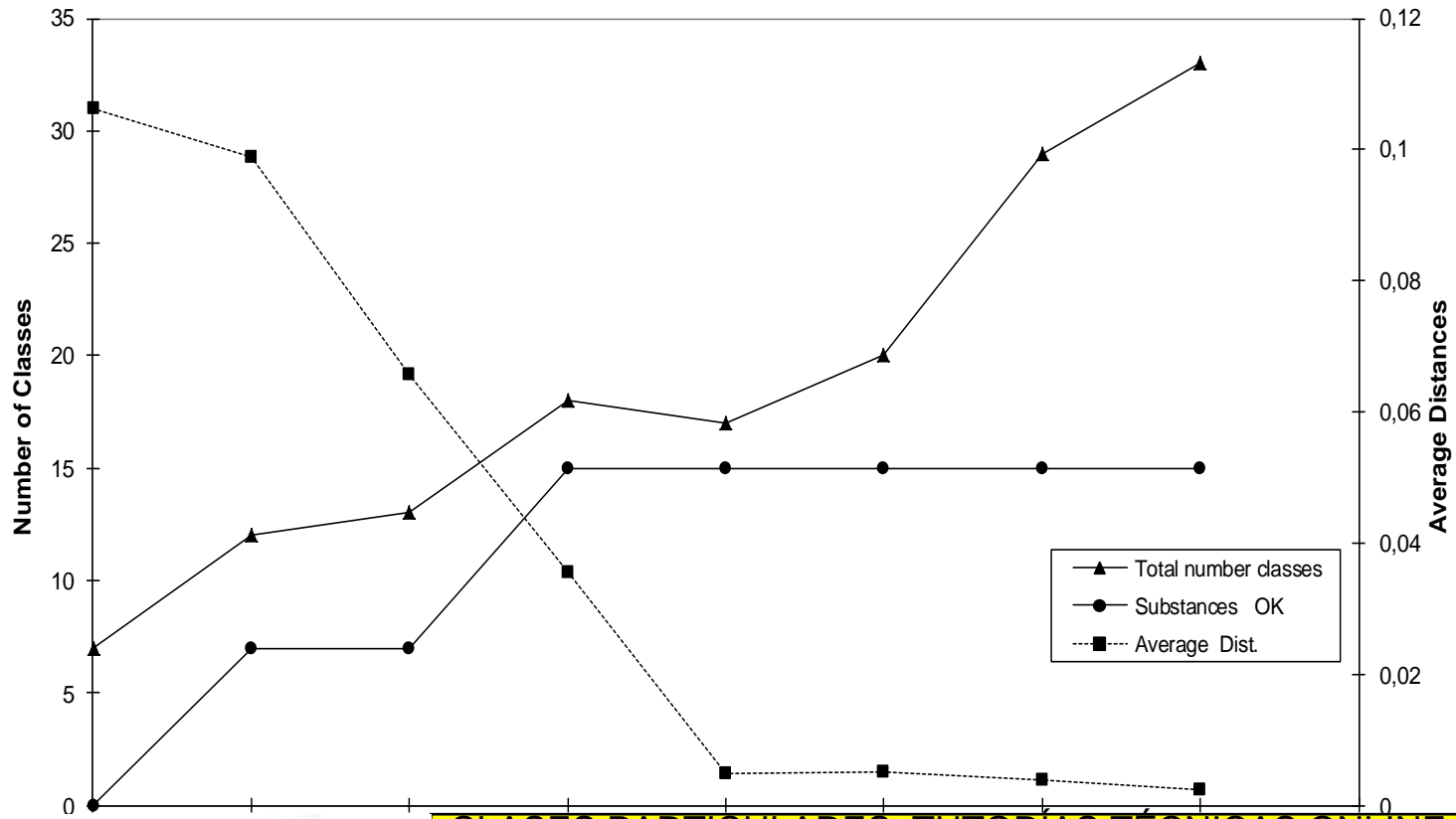
CLASES PARTICULARES, TUTORIAS TECNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70

Cartagena99



Classification Analysis for different Kohonen side sizes



Cartagena99

CLASES PARTICULARES, TUTORIAS TÉCNICAS ONLINE
LLAMA O ENVIA WHATSAPP: 689 45 44 70

ONLINE PRIVATE LESSONS FOR SCIENCE STUDENTS
CALL OR WHATSAPP:689 45 44 70