

| 1. DATOS GENERALES DE LA UNIDAD DE APRENDIZAJE (UA) O ASIGNATURA | | | | | | |
|---|--------------|---------------------------------|-----------------------------|---------|-------------------|-------------------|
| Nombre | de la Uni | dad de Aprendizaje (UA) |) o Asi | gnatura | | Clave de la UA |
| | | Inteligencia Artificial II | | | | 17040 |
| Modalidad de la UA | | Tipo de UA | | Área de | formación | Valor en créditos |
| Presencial | | Curso | | Básica | particular | 8 |
| UA de pre-requisito | | UA sim | ultaned | 0 | U | A posteriores |
| Ninguna | | Ninguna | | | Ninguna | |
| Horas totales de teoría | | Horas totales de práctica Horas | | Horas | totales del curso | |
| 51 | | 1 | 7 | | | 68 |
| Licenciatura(s) en c | jue se im | parte | Módulo al que pertenece | | | |
| Ingeniería en Co | mputació | n | | | Sistemas Intelige | ntes |
| Departam | Departamento | | Academia a la que pertenece | | | ertenece |
| Departamento de Ciencia | s Compu | tacionales | Inteligencia Artificial | | | icial |
| Elabor | Elaboró | | | Fect | na de elaboración | o revisión |
| Alma Yolanda Alanís García Nancy Guadalupe Arana Daniel Carlos Alberto Villaseñor Padilla | | | | | 16/07/2017 | |



2. DESCRIPCIÓN DE LA UA O ASIGNATURA

Presentación

En este curso se estudiarán los conceptos básicos de las técnicas más importantes de redes neuronales artificiales, abordando su inspiración, su motivación, su funcionamiento y algunas de sus aplicaciones.

| motivacion, su funcionamiento y algunas de sus a | aplicaciones. | | |
|--|--|---|--|
| | Relación co | on el perfil | |
| Modular | | | De egreso |
| El alumno resuelve problemas utilizando alg automático. | · , | incorporación en activion sistemas informáticos y y coordinar el proceso específicas, además de trabajo en equipo, reso | lidas en las diferentes áreas que permiten su dades de desarrollo de aplicaciones, gestión de bases de datos, así como la habilidad de liderar de desarrollo de software mediante metodologías e la capacidad de auto-aprendizaje, creatividad, lución de problemas y constante actualización. |
| | ompetencias a desarroll | | |
| Transversales | Genér | ricas | Profesionales |
| Capacidad de abstracción, análisis y síntesis. Identificar y resolver problemas. Capacidad de investigación. Capacidad de abstracción, análisis y síntesis. Capacidad de aplicar conocimientos en la práctica. Trabajo autónomo. | Capacidad de utilizar técnicas clásicas de redes neuronales artificiales en problemas reales. Comprensión de las técnicas de inteligencia artificial a nivel algorítmico. Capacidad de decisión de cuando aplicar redes neuronales artificiales u otras técnicas algorítmicas. Capacidad de distinguir el tipo de aprendizaje necesario según el problema. | | Diseño y desarrollo de software de IA Desarrollo de software de aplicación Concebir, diseñar, desarrollar y operar soluciones informáticas basándose en principios de ingeniería y estándares de calidad Aplicar el enfoque sistémico en el análisis y resolución de problemas Aplicar fundamentos matemáticos, principios algorítmicos y teorías de Ciencias de la Computación en la modelación y diseño de soluciones informáticas |
| | Saberes involucrados | en la UA o Asignatura | |
| Saber (conocimientos) | Saber hacer (| habilidades) | Saber ser (actitudes y valores) |
| Comprensión de las teorías de aprendizaje. Conocer el modelado matemático de la neurona biológica. Comprensión de la estructura de las MLP y sus diferentes algoritmos de aprendizaje. Comprensión el funcionamiento de las redes neuronales artificiales con funciones de base radial. Comprensión de los mapas auto-organizativos. Comprensión de las redes neuronales | Comprender en que caso de aprendizaje. Comprensión de los prind del Perceptrón y Adaline. Diferenciar en que tipos o usar las MLP. Comprensión del uso del Comprensión de las aplicauto-organizativos. Comprensión de las aplicauto-organizativos. | cipios y aplicaciones de problemas se debe aprendizaje hibrido. caciones de los mapas | Responsabilidad Honestidad Innovación |



| Comprensión del uso de las Máquinas de soporte vectorial competitivas. | Comprensión de a que tipo de problema se pueden aplicar las máquinas de vector soporte. | | | | |
|--|---|--|--|--|--|
| | | | | | |
| Producto Integrador Final de la UA o Asignatura | | | | | |

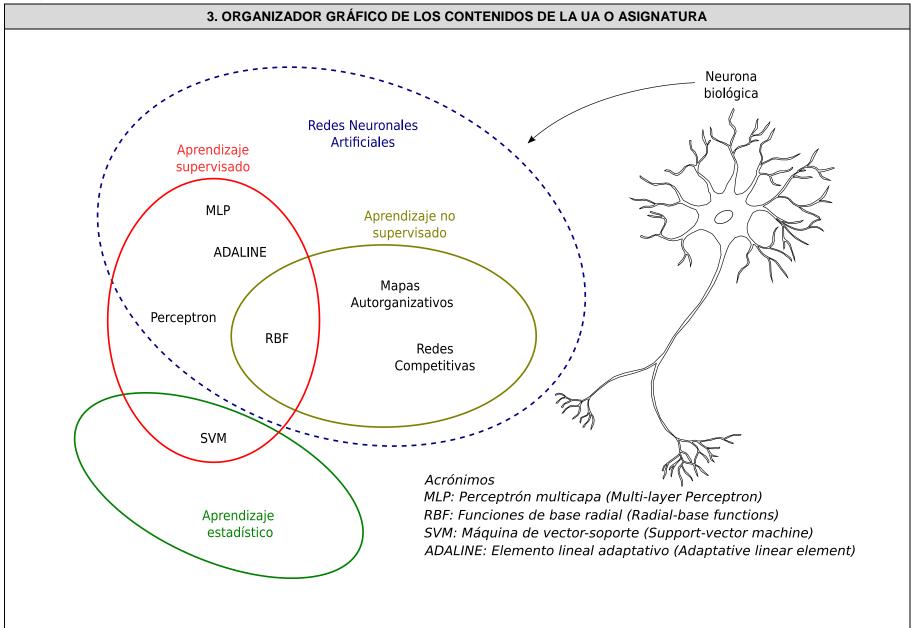
Título del Producto:

Compendio de implementaciones de las RNA y reportes de práctica e investigación.

Objetivo: Crea un compendio de implementaciones de Redes Neuronales Artificiales y sus reportes de aplicaciones con el fin de reconocer la RNA que resuelve problemas que implican aprendizaje de máquinas de forma más precisa y/o eficiente

Descripción: Compendio de implementaciones funcionales de software de Redes Neuronales Artificiales y sus reportes de aplicaciones a resolución de problemas de ingeniería que le permitirá comparar y seleccionar la RNA que resuelve problemas que implican aprendizaje de máquinas de forma más precisa y/o eficiente







Reportes de prácticas

Universidad de Guadalajara

4. SECUENCIA DEL CURSO POR UNIDADES TEMÁTICAS

Unidad temática 1: Teorías de aprendizaje artificial

Objetivo de la unidad temática: Distingue los diferentes tipos de aprendizaje artificial

de un problema real

Introducción: Esta Unidad Temática permite al estudiante identificar los tipos de aprendizaje artificial que serán utilizados en cada uno de los algoritmos de aprendizaie que se realizarán a lo largo del curso

| Contenido do la formática | Content de terrética | | | | | |
|---|------------------------------|--|---------------------------------|---|---------------------|--|
| Contenido temático Saberes in | | Saberes involu | crados | Producto de la unidad temática | | |
| Teorías de aprendizaje artifi 1.1 Aprendizaje supervisade 1.2 Aprendizaje no supervis 1.3 Aprendizaje por señal de | o ado | Comprensión de las teorías de a Comprender en que casos se ap aprendizaje Responsabilidad | | Ensayo sobre las diferentes teorías de aprendizaje y sus diferentes aplicaciones. | | |
| Actividades del docente | Actividades | del estudiante | Evidencia de la actividad | Recursos y materiales | Tiempo destinado | |
| Método de proyectos y seminario | | | _ | Computadora, internet, | 3 | |
| Investigación de tópicos y problemas específicos | por el profe teorías de a | e atiende el seminario impartido esor y compara las diferentes aprendizaje para seleccionar la da para aplicarla en la solución | aprendizaje y sus diferentes | materiales de lectura, presentación para el aula | | |
| Simulación de procesos | de un probler | • | aphodolorioo. | | | |

Unidad temática 2: La neurona biológica y la neurona artificial, perceptrón y adaline

Objetivo de la unidad temática: Establecer las bases bio-inspiradas de las Redes Neuronales Artificiales, así como los diferentes modelos de neurona artificial y sus algoritmos de entrenamiento

Introducción: Esta Unidad Temática permite al estudiante identificar el funcionamiento general de las neuronas y redes neuronales biológicas en el cual basa sus modelos las RNA así como los primeros modelos artificiales de dichas neuronas y sus algoritmos de entrenamiento, con los cuales posteriormente podrá interconectarlos para construir redes.

| Contenido temático | Saberes involucrados | Producto de la unidad temática | |
|---|--|----------------------------------|--|
| | Conocer el modelado matemático de la neurona | - Implementación del Perceptrón | |
| La neurona biológica y la neurona artificial, | biológica. | - Implementación del Adaline | |
| perceptrón y adaline | Comprensión de los principios y aplicaciones del | - Ensayo comparativo breve entre | |
| 2.1 La neurona biológica | Perceptrón y Adaline. | perceptrón y adaline resaltando | |
| 2.2 La neurona artificial | Responsabilidad | ventajas y desventajas | |



Reportes de prácticas

Universidad de Guadalajara

| 2.3 Perceptrón 2.4 Adaline | | Honestidad Innovación | | | | |
|--|--------------------|--------------------------|---|---|----------|---------------------|
| Actividades del docente | Actividades del e | estudiante | Evidencia de la actividad | Recursos materiales | у | Tiempo destinado |
| Seminario teórico | Atiende el semina | rio | Implementación del Perceptrón | Computadora, compilador | de | 6.5 |
| Seminario práctico de algoritmo de aprendizaje. Aprendizaje basado en problemas Simulación de procesos | Implementa el algo | oritmo de aprendizaje | Implementación del Adaline | lenguaje programación, materiales lectura, | de de | 3 |
| Reportes de prácticas | | | Ensayo comparativo breve entre perceptrón y adaline resaltando ventajas y desventajas | presentación el aula | para | 2 |

Unidad temática 3: Redes Neuronales Multicapa (MLP) con diversos algoritmos de entrenamiento

Objetivo de la unidad temática: Desarrolla en programa de software alguno de los diversos algoritmos de entrenamiento para redes neuronales multicapa vistos en clase

Introducción: Esta unidad temática introduce la metodología de interconexión de las neuronas artificiales para construir redes, así como los algoritmos de entrenamiento que estas redes necesitan para realizar aprendizaje artificial

| Contenido temático | Contenido temático | | olucrados | Producto de la unidad temática | | |
|---|-------------------------------|---|-----------------------------|---|----------------|---------------------|
| Redes Neuronales Multicapa (MLP) con diversos algoritmos de entrenamiento 3.1 Propagación hacia atrás del error 3.2 Propagación rápida 3.3 Levenberg Marquardt | | Comprender la estructura de las MLP y sus diferentes algoritmos de aprendizaje. Diferenciar en que tipos de problemas se debe usar las MLP. Responsabilidad | | Implementación de MLP con retropropagación. Estudio breve de MLP aplicado a resolución de algún problema (control, reconocimiento de patrones, aproximación de funciones, etc.) Ensayo comparativo breve entre los diversos algoritmos de entrenamiento | | |
| Actividades del docente | Actividades del e | estudiante | Evidencia o de la actividad | Recursos materiales | У | Tiempo destinado |
| Seminario teórico | Atiende el semina | rio | Implementación de | Computadora, | | 10 |
| Seminario práctico de algoritmo de aprendizaje. Aprendizaje basado en problemas Simulación de procesos | Implementa el alg software | oritmo de aprendizaje en | MLP con retropropagación | compilador lenguaje programación, materiales | de de de | 3.9 |

Realiza un estudio de aplicación y un análisis

comparativo de los algoritmos de

lectura,

el aula

- Estudio breve de

MLP aplicado a

presentación para 2



| entre | enamiento | resolución de algún | |
|-------|-----------|----------------------|--|
| | | problema (control, | |
| | | reconocimiento de | |
| | | patrones, etc) | |
| | | Análisis comparativo | |
| | | breve entre los | |
| | | diversos algoritmos | |
| | | de entrenamiento | |

Unidad temática 4: Funciones de base radial

Objetivo de la unidad temática: Desarrolla en programa de software una función de base radial

Introducción: Esta unidad temática introduce la arquitectura de las neuronas artificiales de base radial, así como el algoritmo de entrenamiento que estas redes necesitan para realizar aprendizaje artificial

| | Saberes involu | rados | Producto de la ur | nidad temática |
|--|---|---|---|--|
| 4.1 Arquitectura de interconexión de las funciones de base radial 4.2 Algoritmo de entrenamiento | | neuronales artificiales con funciones de base radial. Comprensión el uso del aprendizaje hibrido. Responsabilidad | | Iquiera de las enamiento (en a) aplicaciones de |
| Actividades | del estudiante | Evidencia de la actividad | Recursos y materiales | Tiempo destinado |
| | | Implementación de una Red de Base Radial con cualquiera de las modalidades de entrenamiento (en línea o fuera de línea) | Computadora, compilador de lenguaje de programación, materiales de lectura, presentación para el aula | 2.9 |
| Redes de Bas la implementa | se radial, así como el reporte de ación en software del algoritmo | Análisis de posibles aplicaciones de Redes de Base Radial | | 2 |
| | Actividades Atiende el ser Implementa e software Realiza un an Redes de Bas la implementa | Comprensión el funcionamiento de neuronales artificiales con funcionamiento de neuronales artificiales con funcionamiento de Comprensión el uso del aprendiz Responsabilidad Honestidad Actividades del estudiante Atiende el seminario Implementa el algoritmo de aprendizaje en software Realiza un análisis de posibles aplicaciones de Redes de Base radial, así como el reporte de la implementación en software del algoritmo | Comprensión el uso del aprendizaje hibrido. Responsabilidad Honestidad Actividades del estudiante Atiende el seminario Implementa el algoritmo de aprendizaje en software Implementa el algoritmo de aprendizaje en software Realiza un análisis de posibles aplicaciones de Redes de Base radial, así como el reporte de la implementación en software del algoritmo Realiza un análisis de posibles aplicaciones de Redes de Base Redes de Base Radial con cualquiera de las modalidades de entrenamiento (en línea o fuera de línea) Análisis de posibles aplicaciones de Redes de Base | Comprensión el funcionamiento de las redes neuronales artificiales con funciones de base radial. Comprensión el uso del aprendizaje hibrido. Responsabilidad Honestidad Actividades del estudiante Atiende el seminario Implementa el algoritmo de aprendizaje en software Evidencia de la actividad Atiende el seminario Implementa el algoritmo de aprendizaje en software Evidencia de la actividad Implementación de una Red de Base Radial con cualquiera de las modalidades de entrenamiento (en línea o fuera de línea) Computadora, compilador de lenguaje de programación, materiales de lectura, presentación para el aula Realiza un análisis de posibles aplicaciones de Redes de Base radial, así como el reporte de la implementación en software del algoritmo Computadora, compilador de lenguaje de programación, materiales de lectura, presentación para el aula |

Objetivo de la unidad temática: Desarrolla el programa de software de una red neuronal no supervisada

Introducción: Esta unidad temática introduce la arquitectura de las neuronas artificiales de no supervisadas, así como el algoritmo de entrenamiento que estas redes necesitan para realizar aprendizaje artificial



| Contenido temático | | Saberes invol | ucrados | Producto de la u | nidad temática |
|--|---|---|--|---|---------------------|
| 5. Redes neuronales no superv 5.1 Mapas Auto-Organizados 5.2 Redes neuronales compe | • | Comprensión de los mapas auto Comprensión de las aplicaciones organizativos. Comprensión de las redes neur Comprensión de las aplicaciones neuronales competitivas. Responsabilidad Honestidad | es de los mapas auto- onales competitivas. | Implementación de Mapas Auto- Organizados Implementación de Red Neurona Competitiva Análisis breves de posibles aplicaciones de Mapas Auto- Organizados y Redes Neuronales Competitivas | |
| Actividades del docente | Actividad de | l estudiante | Evidencia de la actividad | Recursos y materiales | Tiempo destinado |
| Seminario teórico Seminario práctico de algoritmo de aprendizaje. Aprendizaje basado en problemas Simulación de procesos | Atiende el ser Implementa e software | ninario I algoritmo de aprendizaje en | Implementación de un Mapa Auto- Organizado y una Red Neuronal Competitiva | Computadora, compilador de lenguaje de programación, materiales de | 9 3.9 |
| Reportes de prácticas | Realiza un análisis de posibles aplicaciones de Mapas Auto-Organizados y Redes Neuronales Competitivas, así como el reporte de la implementación en software del algoritmos | | Análisis breves de posibles aplicaciones de Mapas Auto- Organizados y Redes Neuronales Competitivas | lectura, presentación para el aula | 2 |

| Unidad temática | 6: Máquinas de | Vector Soporte (SVM) |
|-----------------|----------------|-----------------------------|
|-----------------|----------------|-----------------------------|

Objetivo de la unidad temática: Comparar las Máquinas de Vector Soporte (SVM) con las redes neuronales vistas en las anteriores unidades temáticas

Introducción: Esta Unidad temática presenta al estudiante la teoría del aprendizaje estadístico en contraposición con las redes neuronales bioinspiradas, así como las Máquinas de vector soporte como algoritmo de aprendizaje estadístico de máquinas

| Contenido temático | Saberes involucrados | Producto de la unidad temática |
|--------------------|----------------------|--------------------------------|



| 6 Máquinas de vector soporte (SVM) 6.1 Teoría del aprendizaje estadístico 6.2 Problema de optimización primal y dual de las SVM 6.3 Algoritmo de aprendizaje de SVM | | Comprensión del uso de las Máquinas de soporte vectorial Comprensión de a que tipo de problema se pueden aplicar las máquinas de vector soporte. Responsabilidad Honestidad | | - Ensayo sobre las aplicaciones del algoritmo SVM y análisis de ventajas y desventajas | | |
|---|----------------------|---|--|--|------------------------|---------------------|
| Actividades del docente | Actividad de | l estudiante | Evidencia de la actividad | Recursos materiales | у | Tiempo destinado |
| Seminario teórico | Atiende el seminario | | Ensayo sobre las | Computadora, | | 11 |
| Reporte de práctica | Realiza el rep | oorte del análisis comparativo | aplicaciones del algoritmo SVM y análisis de ventajas y desventajas | compilador lenguaje programación, materiales lectura, presentación el aula | de de de para | 2.3 |



5. EVALUACIÓN Y CALIFICACIÓN

Requerimientos de acreditación:

Tener por lo menos el 80% de asistencia a clases para obtener calificación aprobatoria en la unidad de aprendizaje. Tener por lo menos 65% de asistencia a clases para obtener calificación aprobatoria en el examen extraordinario.

Criterios generales de evaluación:

Primer examen parcial (al finalizar el módulo 3) 15%
Segundo examen parcial (al finalizar el módulo 6) 15%
Entrega de reportes e implementaciones de sw (durante el desarrollo de la UA) 65%
Calificación de la exposición 5%

Evidencias o Productos

| Evidencia o producto | Competencias y saberes involucrados | Contenidos temáticos | Ponderación |
|--|---|--|--------------|
| Entrega de reporte de análisis breve de las diferentes teorías de aprendizaje artificial y posibles aplicaciones | Expresa ideas a través de un uso correcto del lenguaje escrito. Compara teorías de aprendizaje artificial e identifica cuál sería la más adecuada para aplicar en la solución de un problema de ingeniería que involucre aprendizaje de máquinas. | Teorías de aprendizaje artificial 1.1 Aprendizaje | 3% ó 1.95/65 |
| Entrega de implementación de programa de sw perceptrón | Programación Geometría Álgebra Lineal Aprendizaje supervisado Crea un programa de software que imita la funcionalidad de un perceptrón | La neurona biológica y la neurona artificial, perceptrón y adaline La neurona biológica La neurona artificial Perceptrón | 8% ó 5.2/65 |
| Entrega de implementación de programa de sw adaline | Programación Geometría Álgebra Lineal Cálculo diferencial Aprendizaje supervisado Crea un programa de software que imita la funcionalidad de un Adaline | La neurona biológica y la neurona artificial, perceptrón y adaline La neurona biológica La neurona artificial Perceptron Adaline | 8% ó 5.2/65 |
| Entrega de análisis comparativo breve entre perceptrón y adaline resaltando ventajas y desventajas | Programación Geometría Álgebra Lineal Expresa ideas a través de un uso correcto del | La neurona biológica y la neurona artificial, perceptrón y adaline La neurona biológica La neurona artificial | 5% ó 3.25/65 |



| | lenguaje escrito. Compara funcionamientos de algoritmos de aprendizaje que emulan la neurona biológica e identifica ventajas y desventajas de cada uno de ellos | 2.3 Perceptrón 2.4 Adaline | |
|---|--|--|----------------|
| Entrega de implementación de programa de sw de MLP con retropropagación | Programación Geometría Álgebra Lineal Aprendizaje supervisado Crea un programa de software que imita la funcionalidad de una red neuronal multicapa con retropropagación del error | Redes Neuronales Multicapa (MLP) con diversos algoritmos de entrenamiento Propagación hacia atrás del error | 17% u 11.05/65 |
| Entrega de estudio breve de MLP aplicado a resolución de algún problema de ingeniería (control, reconocimiento de patrones, aproximación de funciones, etc) | Identifica y organiza la información que se requiere para presentar un reporte Establece la utilidad de las redes neuronales multicapa para la resolución de algún problema de ingeniería, así como sus ventajas y desventajas contra los métodos de solución clásicos | Redes Neuronales Multicapa (MLP) con diversos algoritmos de entrenamiento Propagación hacia atrás del error | 3% ó 1.95/65 |
| Entrega de análisis comparativo breve entre los diversos algoritmos de entrenamiento de MLP's | Programación Geometría Álgebra Lineal Expresa ideas a través de un uso correcto del lenguaje escrito. Compara funcionamientos de algoritmos de aprendizaje que imitan las redes neuronales multicapa e identifica ventajas y desventajas de cada uno de ellos | 3. Redes Neuronales Multicapa (MLP) con diversos algoritmos de entrenamiento 3.1 Propagación hacia atrás del error 3.2 Propagación rápida 3.3 Levenberg Marquardt | 5% ó 3.25/65 |
| Entrega de implementación en sw de Red de Base Radial con cualquiera de las modalidades de entrenamiento (en línea o fuera de línea) | Programación Geometría Álgebra Lineal Cálculo diferencial Aprendizaje Supervisado Crea un programa de software que imita la funcionalidad de una red neuronal de base radial | 4. Funciones de base radial 4.1 Arquitectura de interconexión de las funciones de base radial 4.2 Algoritmo de entrenamiento | 10% ó 6.5/65 |
| Entrega de análisis de posibles aplicaciones de Red de Base Radial | Expresa ideas a través de un uso correcto del lenguaje escrito Identifica y organiza la información que se requiere para presentar un reporte Establece la utilidad de las redes neuronales de | 4. Funciones de base radial 4.1 Arquitectura de interconexión de las funciones de base radial 4.2 Algoritmo de entrenamiento | 3% ó 1.95/65 |



| * | | - | |
|--|---|---|--------------|
| | base radial para la resolución de algún problema de ingeniería, así como sus ventajas y desventajas contra los métodos de solución clásicos | | |
| Entrega de implementación de sw Mapas Auto-Organizados | Programación Geometría Álgebra Lineal Cálculo diferencial Aprendizaje No Supervisado Crea un programa de software que imita la funcionalidad de una red neuronal de base radial | 5. Redes neuronales no supervisadas 5.1 Mapas Auto-Organizados | 10% ó 6.5/65 |
| Entrega de análisis breve de posibles aplicaciones de Mapas Auto- Organizados | Expresa ideas a través de un uso correcto del lenguaje escrito Identifica y organiza la información que se requiere para presentar un reporte Establece la utilidad de las redes neuronales tipo mapas auto-organizados para la resolución de algún problema de ingeniería, así como sus ventajas y desventajas contra los métodos de solución clásicos | 5. Redes neuronales no supervisadas 5.1 Mapas Auto- Organizados | 3% ó 1.95/65 |
| Entrega de implementación de Red Neuronal Competitiva | Programación Geometría Álgebra Lineal Cálculo diferencial Aprendizaje No Supervisado Crea un programa de software que imita la funcionalidad de una red neuronal competitiva | 5 Redes neuronales no supervisadas 5.2 Redes neuronales competitivas | 10% ó 6.5/65 |
| Entrega de análisis breve de posibles aplicaciones de Redes Competitivas | Expresa ideas a través de un uso correcto del lenguaje escrito Identifica y organiza la información que se requiere para presentar un reporte Establece la utilidad de las redes neuronales competitivas para la resolución de algún problema de ingeniería, así como sus ventajas y desventajas contra los métodos de solución clásicos | 5 Redes neuronales no supervisadas 5.2 Redes neuronales competitivas | 3% ó 1.95/65 |
| Entrega de escrito en el que se realice una revisión de aplicaciones del algoritmo SVM | Estadística Teoría del aprendizaje estadístico Optimización Cálculo diferencial Expresa ideas a través de un uso correcto del lenguaje escrito Identifica y organiza la información que se | 6 Máquinas de vector soporte (SVM) 6.1 Teoría del aprendizaje estadístico 6.2 Problema de optimización primal y dual de las SVM 6.3 Algoritmo de aprendizaje de SVM | 6% ó 3.9/65 |



| * | | | | |
|--|--|--|---|-------------|
| | requiere para presentar un reporte Establece la utilidad de las máquinas de v soporte para la resolución de algún proble de ingeniería, así como sus ventajas y desventajas contra los métodos de solució clásicos Estadística Teoría del aprendizaje estadístico Optimización | ma on | | |
| Entrega de escrito de análisis breve de ventajas y desventajas de algoritmo SVM | Cálculo diferencial Expresa ideas a través de un uso correcto lenguaje escrito Identifica y organiza la información que se requiere para presentar un reporte Compara funcionamientos de algoritmos o aprendizaje que imitan máquinas de vecto soporte e identifica ventajas y desventajas cada uno de ellos | del le | 6 Máquinas de vector soporte (SVM) 6.1 Teoría del aprendizaje estadístico 6.2 Problema de optimización primal y dual de las SVM 6.3 Algoritmo de aprendizaje de SVM | 6% ó 3.9/65 |
| | | 1 | TOTAL | 100% ó 65% |
| | Producto final | | | |
| Descri | ipción | Evaluación | | |
| Título Compendio de implementaciones de las RNA y reportes de práctica e investigación. | | | os de fondo: implementaciones de cada RNA | Ponderación |
| Objetivo: Crea un compendio de implementaciones de Redes Neuronales Artificiales y sus reportes de aplicaciones con el fin de reconocer la RNA que resuelve problemas que implican aprendizaje de máquinas de forma más precisa y/o eficiente Caracterización Compendio de implementaciones funcionales de software de Redes Neuronales Artificiales y sus reportes de aplicaciones a resolución de problemas de ingeniería que le permitirá comparar y seleccionar la RNA que resuelve problemas que implican aprendizaje de máquinas de forma más precisa y/o eficiente | | deberán ser totalmente funcionales, desarrolladas en un lenguaje de bajo nivel como C, C++, Java, Phyton, etc. Deberán mostrar la convergencia de la red y su funcionamiento geométrico en 2D. - En cuanto a los reportes de práctica, deberán incluir un breve manual de usuario del software entregado en la implementación y responder a las preguntas específicas que se elaboren en clase al respecto de la RNA en cuestión. - En cuanto a las investigaciones de aplicaciones deberán ser breves y basarse en fuentes de información de no más de 10 años de antigüedad. | | 65% |



Criterios de forma: Las implementaciones de las RNA deberán entregarse funcionando por medio de una presentación en clase, se revisará tanto el ejecutable como el código. Deberá desarrollarse una interfaz gráfica que muestre el funcionamiento geométrico en 2 o 3D de la red, así como que permita el ajuste de parámetros de usuario de la red en cuestión y el ingreso de datos tanto de entrenamiento como de prueba y un botón o comando que permita el entrenamiento y la prueba de la red. En cuanto a los reportes de práctica deberán contener título del reporte, breve manual de usuario, respuestas a preguntas específicas de la práctica y bibliografía en caso de haber consultado fuentes alternas a las recomendadas. Las investigaciones de aplicaciones deberán ser breves, no más de 5 cuartillas con letra arial de tamaño 10 y no menos de 2. Deberán basarse en fuentes de no más de 10 años de antigüedad. Contener título, nombre del alumno, investigación y bibliografía. **Otros criterios** Criterio Descripción Ponderación



| 6. REFERENCIAS Y APOYOS | | | | |
|--|------|---|---------------|--|
| Referencias bibliográficas | | | | |
| | | Refere | ncias básicas | |
| Autor (Apellido, Nombre) | Año | Título | Editorial | Enlace o biblioteca virtual donde esté disponible (en su caso) |
| Haykin, S.O | 2008 | Neural Networks and Learning Machines | Pearson | |
| Hagan, M.T., Demuth H.B. and Beale M. | 1995 | Neural Network Design | PWS Pub. Co. | |
| Bishop, C. | 2007 | Pattern Recognition and Machine Learning (information Science and Statistics) | Springer | |
| Sánchez, E.N. and Alanís García A.Y. | 2006 | Redes neuronales: conceptos fundamentales y aplicaciones a control automático | Pearson | |
| Referencias complementarias | | | | |
| - | - | - | - | • |
| Apoyos (videos, presentaciones, bibliografía recomendada para el estudiante) | | | | |

Unidad temática 1:

Diapositivas y bibliografía recomendada

Unidad temática 2:

Diapositivas y bibliografía recomendada

Unidad temática 3:

Diapositivas y bibliografía recomendada

Unidad temática 4:

Diapositivas y bibliografía recomendada

Unidad temática 5:

Diapositivas y Cristianini, N. and Shawe-Taylor, J., An introduction to Support Vector Machines and other kernel-based learning methods