

SECRETARÍA ACADÉMICA DIRECCIÓN DE EDUCACIÓN SUPERIOR





PROGRAMA SINTÉTICO

UNIDAD ACADÉMICA: ESCUELA SUPERIOR DE CÓMPUTO (ESCOM), UNIDAD PROFESIONAL INTERDISCIPLINARIA DE INGENIERÍA, CAMPUS ZACATECAS (UPIIZ)

PROGRAMA ACADÉMICO: Ingeniería en Sistemas Computacionales

UNIDAD DE APRENDIZAJE: Machine learning

SEMESTRE: VI
PLAN DE ESTUDIOS: 2020

| Desarrolla aplicaciones | | | _ | | E APRENDIZAJE los clasificadores lineal | es, no lineales y clust | ering. | |
|-------------------------------|-------------------------|-----------------------------------|--|--------------|--|---|--------|--|
| CONTENIDOS: | | icación b icadores icadores | asada en lineales no lineale | las té | automático cnicas de las redes Bay g) | resianas | | |
| | Métodos de e | nseñan | za | | Estrategias de aprer | ndizaje | | |
| , | a) Inductivo | | | Х | a) Estudio de Casos | | | |
| ORIENTACIÓN DIDÁCTICA: | b) Deductivo | | | Х | b) Aprendizaje Basa | do en Problemas | Х | |
| DIDACTICA. | c) Analógico | | | | c) Aprendizaje Orien | tado a Proyectos | | |
| | d) Heurístico | | | Х | d) | | | |
| | Diagnóstica | | | Х | Saberes Previament | e Adquiridos | Х | |
| | Solución de o | casos | | | Organizadores gráficos | | | |
| _ | Problemas re | | | Problemarios | | Х | | |
| EVALUACIÓN Y ACREDITACIÓN: | Reporte de p | royectos | S | | Exposiciones | | Х | |
| ACKEDITACION. | Reportes de indagación | | | Х | | | | |
| | Reportes de | Reportes de prácticas | | | Otras evidencias a evaluar: | | | |
| | Evaluación e | scrita | | | | | | |
| | Autor(es) | Año | 1 | Γítulo | del documento | Editorial / ISB | N | |
| | Deisenroth, M. | 2020 | Mathem | atics f | or Machine Learning | Cambridge Univers Press/ 978-110845 | • | |
| BIBLIOGRAFÍA | Hard, M. & Recht, B. | 2022 | | | ictions, and Actions: f Machine Learning | Princeton University Press/ 978-0691233734 | | |
| BÁSICA: | Hui, J. | 2022 | Machine | Learr | Cambridge Univer Press/ 978-110883 | | | |
| | Huyen, C. | 2022 | Systems | s: An It | chine Learning terative Process for ady Applications O'Reilly Media/ 978-1098107963 | | | |
| | Kubat, M. | 2021 | An Introduction to Machine Learning Springer/ 978-3030819347 | | | | | |



SECRETARÍA ACADÉMICA





DIRECCIÓN DE EDUCACIÓN SUPERIOR

PROGRAMA DE ESTUDIOS

UNIDAD DE APRENDIZAJE: Machine learning HOJA 2 DE 8

UNIDAD ACADÉMICA: ESCUELA SUPERIOR DE CÓMPUTO (ESCOM), UNIDAD PROFESIONAL INTERDISCIPLINARIA DE INGENIERÍA, CAMPUS ZACATECAS (UPIIZ)

PROGRAMA ACADÉMICO: Ingeniería en Sistemas Computacionales

SEMESTRE: VI ÁREA DE FORMACIÓN: MODALIDAD: PLAN DE ESTUDIOS: 2020 Profesional Escolarizada

TIPO DE UNIDAD DE APRENDIZAJE:

Teórica- práctica/ Optativa

VIGENTE A PARTIR DE: CRÉDITOS:

Agosto 2022 **TEPIC:** 7.5 **SATCA:** 6.3

INTENCIÓN EDUCATIVA

La unidad de aprendizaje contribuye al perfil de egreso de la Ingeniería en Sistemas Computacionales desarrollando habilidades que le permitan analizar problemas, estructurar sistemas que resuelvan problemas aplicados a las técnicas del Machine learning, y Deep learning, así como su evaluación y principales requerimientos de un problema planteado. Asimismo, desarrolla habilidades transversales como el pensamiento estratégico, creativo, participativo y colaborativo.

Esta unidad de aprendizaje se relaciona de manera antecedente con Análisis y diseño de algoritmos, Fundamentos de programación, Matemáticas discretas y Teoría de la computación; lateralmente con Inteligencia artificial; y de manera consecuente con Image analysis y Natural languaje processing.

PROPÓSITO DE LA UNIDAD DE APRENDIZAJE

Desarrolla aplicaciones de aprendizaje automático con base en los clasificadores lineales, no lineales y clustering.

TIEMPOS ASIGNADOS

HORAS TEORÍA/SEMANA: 3.0

HORAS PRÁCTICA/SEMANA: 1.5

HORAS TEORÍA/SEMESTRE: 54.0

HORAS PRÁCTICA/SEMESTRE:

27.0

HORAS APRENDIZAJE AUTÓNOMO: 24.0

HORAS TOTALES/SEMESTRE: 81.0

UNIDAD DE APRENDIZAJE

REDISEÑADA POR: Academia de Ciencias de la Computación

REVISADA POR:

M. en C. Iván Giovanny Mosso García Subdirector Académico ESCOM

APROBADA POR:

Consejo Técnico Consultivo Escolar

M. en C. Andrés Ortigoza Campos Presidente ESCOM 06/07/2022

> Dr. Fernando Flores Mejía Presidente UPIIZ 27/06/2022

APROBADO POR: Comisión de Programas Académicos del Consejo General Consultivo del IPN.

11/06/2022

AUTORIZADO Y VALIDADO POR:

Mtro. Mauricio Igor Jasso Zaranda Director de Educación Superior



SECRETARÍA ACADÉMICA





DIRECCIÓN DE EDUCACIÓN SUPERIOR

UNIDAD DE APRENDIZAJE: Machine learning HOJA 3 DE 8

| UNIDAD TEMÁTICA I Fundamentos del | CONTENIDO | HORA: DOCI | HRS AA | |
|---|--|---------------|-----------|-----|
| aprendizaje automático | | T | Р | |
| UNIDAD DE COMPETENCIA Analiza los fundamentos del aprendizaje automático con | 1.1 Conceptualización del machine learning 1.1.1 Paradigma del aprendizaje automático 1.1.2 Forma generalizada de una base de datos 1.1.3 Datos 1.1.4 Imágenes 1.1.5 Atributos | 1.5 | | |
| base en la eficiencia de las técnicas de clasificación. | 1.2 Tipos de modelización aplicados al machine learning 1.3 Tasa de error, rapidez, e interpretabilidad del modelo | 1.5 1.5 | | 1.5 |
| | 1.4 Técnicas de clasificación 1.4.1 Supervisadas 1.4.2 No supervisadas | 3.0 | 1.5 | |
| | 1.5 Técnicas para medir la eficiencia de los clasificadores en general 1.5.1 Resustitución 1.5.2 Validación cruzada 1.5.3 Deja uno fuera | 3.0 | 1.5 | 1.5 |
| | Subtotal | 10.5 | 3.0 | 3.0 |

| UNIDAD TEMÁTICA II Clasificación basada en las | CONTENIDO | | HORAS CON DOCENTE | | |
|---|--|------|----------------------|-----|--|
| técnicas de las redes Bayesianas | | Т | Р | | |
| UNIDAD DE COMPETENCIA Diseña clasificadores de elementos representativos | 2.1 Teoría y fundamentos de la decisión Bayesiana 2.1.1 Fundamentos 2.1.2 Teorema de Bayes 2.1.3 Distribución a priori y a posteriori 2.1.4 Distribución predictiva | 4.5 | 3.0 | 1.5 | |
| con base en la teoría de la decisión bayesiana y del criterio del vecino más cercano. | 2.2 Redes Bayesianas 2.2.1 Inferencia 2.2.2 Aprendizaje de los clasificadores Bayesianos 2.2.3 Clasificador Bayesiano simple con distribución normal 2.2.4 Aprendizaje de redes Bayesianas 2.2.5 Aprendizaje de redes Bayesianas dinámicas | 3.0 | 3.0 | 3.0 | |
| | 2.3 Clasificador del vecino más cercano K-NN 2.3.1 Funcionamiento del K-NN 2.3.2 K-NN rápidos 2.3.3 Aplicables en espacios métricos 2.3.4 Aplicables en espacios no métricos 2.3.4 Aplicaciones | 3.0 | 3.0 | 1.5 | |
| | Subtotal | 10.5 | 9.0 | 6.0 | |



SECRETARÍA ACADÉMICA





UNIDAD DE APRENDIZAJE:

Machine learning

HOJA

DE 8

| UNIDAD TEMÁTICA III Clasificadores lineales | CONTENIDO | | | S CON ENTE | HRS AA |
|--|---|----------|------|---------------|-----------|
| | | | Т | Р | |
| UNIDAD DE COMPETENCIA | 3.1 Funciones discriminantes 3.1.1 Lineales 3.1.2 Cuadráticas 3.1.3 Polinomiales | | 3.0 | 3.0 | 1.5 |
| Diseña clasificadores de elementos representativos con base en funciones | 3.2 Modelos generativos y discriminativos | | 3.0 | | 1.5 |
| discriminantes. | 3.3 Kernels 3.3.1 La kernelización de los algoritmos 3.3.2 Perceptrón: versión con kernels | | 1.5 | 1.5 | 1.5 |
| | 3.4 Máquinas de soporte vectorial 3.4.1 Fundamentos 3.4.2 Hiperplano de margen máximo 3.4.3 Optimización de funciones 3.4.4 Propiedades de solución | | 4.5 | 3.0 | 1.5 |
| | | Subtotal | 12.0 | 7.5 | 6.0 |

| UNIDAD TEMÁTICA IV Clasificadores no lineales | CONTENIDO | | S CON ENTE | HRS AA |
|---|---|------------|---------------|------------|
| | | T | Р | |
| UNIDAD DE COMPETENCIA Diseña clasificadores de elementos representativos con base en redes neuronales. | 4.1 Redes neuronales 4.1.1 Fundamentos 4.1.2 El perceptrón simple 4.1.3 Reglas de adaptación del perceptrón 4.2 Entrenamiento de las redes y método de la retro propagación 4.2.1 Funciones de activación no lineales 4.2.2 Perceptrón multicapa 4.2.3 Algoritmo de la retro propagación | 3.0 4.5 | 1.5 | 1.5 |
| | 4.3 Redes convolucionales 4.4 Redes neuronales Bayesianas 4.4.1 Aprendizaje paramétrico 4.4.2 Aprendizaje estructural 4.4.3 Aprendizaje de árboles 4.4.4 Aprendizaje de redes dinámicas | 1.5 3.0 | 1.5 | 1.5 1.5 |
| | Subtotal | 12.0 | 4.5 | 6.0 |



INSTITUTO POLITÉCNICO NACIONAL SECRETARÍA ACADÉMICA

DIRECCIÓN DE EDUCACIÓN SUPERIOR





UNIDAD DE APRENDIZAJE: Machine learning HOJA 5 DE 8

| UNIDAD TEMÁTICA V Análisis de clústers | CONTENIDO | | S CON ENTE | HRS AA |
|---|--|-----|---------------|-----------|
| (Clustering) | | Т | Р | |
| UNIDAD DE COMPETENCIA | 5.1 Fundamentos y aplicaciones de los clústers 5.1.1 Distancias y similitudes | 3.0 | 1.5 | 1.5 |
| Diseña clasificadores no supervisados de elementos representativos con base | 5.2 Algoritmo de los k-centros 5.2.1 Segmentación de imágenes | 3.0 | | |
| en los tipos de clústers. | 5.3. Mezclas de Gaussianas | 1.5 | | |
| | 5.4. Algoritmo de la esperanza y maximización | 1.5 | 1.5 | 1.5 |
| | Subtotal | 9.0 | 3.0 | 3.0 |



INSTITUTO POLITÉCNICO NACIONAL SECRETARÍA ACADÉMICA

DIRECCIÓN DE EDUCACIÓN SUPERIOR



6

HOJA:



DE 8

UNIDAD DE APRENDIZAJE:

Machine learning

EVALUACIÓN DE LOS APRENDIZAJES

Evaluación diagnóstica

Portafolio de evidencias:

- 1. Presentación digital
- 2. Problemario resuelto
- 3. Reporte de indagación bibliográfica que incluya el uso de tablas comparativas.
- 4. Reporte de prácticas

ESTRATEGIAS DE APRENDIZAJE

Estrategia de aprendizaje basado en problemas

El alumno desarrollará las siguientes actividades:

- 1. Exposiciones en equipo
- 2. Resolución de problemario
- 3. Búsquedas bibliográfica e implementaciones del estado del arte acerca de sus propias investigaciones
- 4. Realización de prácticas

| RELACIÓN DE PRÁCTICAS | | | | | | | | | |
|-----------------------|---|-----------------------|-------------------------|--|--|--|--|--|--|
| PRÁCTICA No. | NOMBRE DE LA PRÁCTICA | UNIDADES TEMÁTICAS | LUGAR DE REALIZACIÓN | | | | | | |
| 1 | Clasificador por el método de la Distancia Euclidiana | I | | | | | | | |
| 2 | Clasificador por el Método de Bayes | II | | | | | | | |
| 3 | Clasificador por el Método del vecino más cercano (K-nn) | II | | | | | | | |
| 4 | Clasificador por el Método de la Máquina de Soporte Vectorial (SVM) | III | | | | | | | |
| 5 | Clasificador por el Método del Perceptrón | IV | Laboratorio | | | | | | |
| 6 | Clasificador con redes Neuronales por el Método de la propagación hacia atrás (retropropagación) | IV | | | | | | | |
| 7 | Evaluador general de cualquier clasificador | V | | | | | | | |
| 8 | Clasificador por el método de aprendizaje de k-means | V | | | | | | | |
| 9 | Clasificador de imagen, mediante la agrupación de pixeles | V | | | | | | | |
| | | TOTAL DE HORAS | 27.0 | | | | | | |



Tipo

С

В

С

В

В

В

В

С

С

INSTITUTO POLITÉCNICO NACIONAL SECRETARÍA ACADÉMICA

DIRECCIÓN DE EDUCACIÓN SUPERIOR





UNIDAD DE APRENDIZAJE:

Autor(es)

Bishop, C.

Deisenroth,

Fukunaga, K.

Hard, M. &

Recht, B.

Huyen, C.

Kubat, M

Mitchel, T.

Sierra, B

Hui, J.

Año

1996

2020

1990

2022

2022

2022

2021

1997

2006

| Machine learning | | | | Н | OJA: | : 7 | 0 | E | 8 |
|---|---|----------------|-----------|--------|----------|-----------|-------------|-------------|------|
| Bibliografía | | | | | | | | | |
| | | | | | | | Do | cume | nto |
| Título del documento | Editorial/ ISBN | | | | Libro | Antología | Otros | | |
| Neural Networks for Pattern Recognition | | ord L 0198 | | | Pres | s/ | Х | | |
| Mathematics for Machine Learning | | nbrid ss/ 9 | | | | 5 | Х | | |
| Introduction to Statistical Patter Recognition | Academic Press/ 9780122698514 | | | | | | Х | | |
| Patterns, Predictions, and Actions: Foundations of Machine Learning | Princeton University Press/ 978-0691233734 | | | | Х | | | | |
| Machine Learning fundamentals | Cambridge University Press/ 978-1108837040 | | | | | Х | | | |
| Designing Machine Learning Systems: An Iterative Process for Production- Ready Applications | O'Reilly Media/ 978-1098107963 | | | | | Х | | | |
| An Introduction to Machine Learning | | inger 0819 | | }- | | | Х | | |
| Machine Learning Mc Graw Hill Science/ 9780070428072 | | | | | | Х | | | |
| Aprendizaje automático Pearson Prentice Hall/ 9788483223185 | | | | | | Х | | | |
| Recursos digitales | | | | | | | | | |
| tulo y Dirección Electrónica | | Texto | Simulador | Imagen | Tutorial | Video | resentación | Diccionario | Otro |

Autor, año, título y Dirección E ഗ 莅 Serrano, J., Avilés-Cruz, C., Villegas-Cortez, J. y Sossa-Azuela, J. (2013). Recuperación de imágenes de escenas naturales autoorganizadas. Χ Recuperado el 05 de abril de 2022. http://dx.doi.org/10.1016/j.eswa.2012.10.064 Mitchel, T. (1997). Machine Learning. McGraw Hill Science. Recuperado el 05 Χ abril de 2022, https://drive.google.com/file/d/1taKCS5ce39xCRvboH97v0AS4eyFlyko-/view Serrano, F., Avilés, C., Sossa, H., Villegas, J. y Olague, G. (2010). Unsupervised Image Retrieval with Similar Lighting Conditions. Recuperado Χ el 05 de abril de 2022, de: https://doi.org/10.1109/icpr.2010.1062



SECRETARÍA ACADÉMICA DIRECCIÓN DE EDUCACIÓN SUPERIOR



8



UNIDAD DE APRENDIZAJE:

Machine learning

HOJA:

DE 8

PERFIL DOCENTE: Maestría en Sistemas Computacionales o afín (deseable), y/o Doctorado en Ciencias de la Computación o área afín (preferentemente)

| EXPERIENCIA PROFESIONAL | CONOCIMIENTOS | HABILIDADES DIDÁCTICAS | ACTITUDES |
|---|--|---|---|
| Un año en docencia a nivel superior Un año en desarrollo de sistemas de Maching Learning Un año en aplicación de técnicas y métodos de programación en cualquier lenguaje Un año en participación de proyectos de investigación | De reconocimientos de patrones De análisis en la selección y extracción de características De técnicas de clasificación De lenguajes de programación Del Maching Learning Del Modelo Educativo Institucional (MEI) | Análisis y síntesis de problemas Evaluar documentos de investigación Toma de decisiones Manejo de conflictos Manejo de grupos | Compromiso con la enseñanza Congruencia Disponibilidad al cambio Generosidad Honestidad Respeto Responsabilidad Solidaridad Tolerancia Vocación de servicio |
| | | | Liderazgo |

ELABORÓ REVISÓ AUTORIZÓ Dr. en C. José Félix Serrano Talamantes Coordinador M. en C. Andrés Ortigoza Campos Dr. en C. Tonatiuh Arturo Ramírez **Director ESCOM** Moreno **Participante** M. en C. Cristhian Alejandro Ávila Sánchez **Participante** M. en C Roberto Oswaldo Cruz Leija M. en C. Iván Giovanny Mosso Dr. Fernando Flores Mejía **Participante** García **Director UPIIZ**

Subdirector Académico ESCOM