

AAII - Exámen 2025SO

Ejercicios elaborados con fines educativos, inspirados en los contenidos evaluados en el exámen de la sesión ordinaria de la convocatoria de septiembre 2025 de Aprendizaje Automático II del MUICD de la UNED.

Este documento no es una copia ni una transcripción del examen oficial, sino una redacción propia de ejercicios conceptualmente equivalentes.

Asignatura: Aprendizaje Automático II

Duración máxima: 60 minutos

Material permitido: todo tipo de material de consulta.

N.º preguntas: 10 N.º por pregunta: 4 Pregunta correcta: +1 punto Pregunta incorrecta: -0,3 puntos

La prueba consta de 10 preguntas teórico-prácticas relacionadas con los contenidos de la asignatura. Cada pregunta presenta hasta cuatro alternativas y solo una es correcta. Cada acierto suma un punto y cada error resta 0.3 puntos.

AAII.EX.2025S0.1

Enunciado AAII.EX.2025S0.1

En un Random Forest, un conjunto de árboles excesivamente parecidos entre sí aporta menor mejora porque...

- A. incrementa el sesgo global del modelo.
- B. limita la reducción efectiva de la varianza al promediar.
- C. anula los efectos de la poda individual.
- D. exige un mayor volumen de datos de entrenamiento.

Solución AAII.EX.2025S0.1

AAII.EX.2025S0.2

Enunciado AAII.EX.2025S0.2

La disimilitud cofenética entre dos observaciones...

- A. sirve como indicador de la calidad del dendrograma como representación de los datos.
- B. es una definición restrictiva que viola la desigualdad ultramétrica.
- C. puede correlacionarse con la calidad del agrupamiento, aunque refleja principalmente la estructura impuesta por el algoritmo.
- D. no tiene aplicación práctica en la evaluación de agrupamientos.

Solución AII.EX.2025S0.2

AII.EX.2025S0.3

Enunciado AII.EX.2025S0.3

La combinación de clasificadores que integra la información después de obtener las etiquetas individuales corresponde a...

- A. fusión a nivel de sensores.
- B. integración a nivel de características.
- C. combinación a nivel de decisión.
- D. combinación abstracta.

Solución AII.EX.2025S0.3

AII.EX.2025S0.4

Enunciado AII.EX.2025S0.4

En una combinación con umbral blando, la predicción final se obtiene...

- A. mediante votación simple por mayoría.
- B. considerando probabilidades posteriores de cada clase.
- C. asignando votos con pesos constantes.
- D. eligiendo el clasificador más preciso.

Solución AII.EX.2025S0.4

AII.EX.2025S0.5

Enunciado AII.EX.2025S0.5

AdaBoost puede mostrar menos sobreajuste del esperado porque...

- A. elimina ejemplos mal clasificados al finalizar.
- B. la reponderación exponencial no afecta a la varianza.
- C. el ensamblado global equilibra el énfasis en casos difíciles.
- D. aplica una regularización explícita en iteraciones finales.

Solución AII.EX.2025S0.5

AII.EX.2025S0.6

Enunciado AII.EX.2025S0.6

En stacking, la función principal es...

- A. entrenar múltiples modelos sin combinarlos.
- B. aplicar votación mayoritaria.
- C. entrenar un meta-modelo que aprenda a fusionar predicciones base.
- D. sustituir varios modelos por uno más complejo.

Solución AAII.EX.2025S0.6

AAII.EX.2025S0.7

Enunciado AAII.EX.2025S0.7

En bagging, los árboles suelen construirse sin poda porque...

- A. así se incrementa el sesgo reduciendo varianza.
- B. se prioriza bajo sesgo, confiando en que el promedio atenúe la varianza.
- C. la poda es incompatible con muestras bootstrap.
- D. acelera el entrenamiento.

Solución AAII.EX.2025S0.7

AAII.EX.2025S0.8

Enunciado AAII.EX.2025S0.8

En aprendizaje no supervisado, la técnica que busca componentes que expliquen la mayor variabilidad de los datos es...

- A. mezcla de gaussianas.
- B. análisis de componentes principales.
- C. clustering jerárquico.
- D. algoritmos evolutivos.

Solución AAII.EX.2025S0.8

AAII.EX.2025S0.9

Enunciado AAII.EX.2025S0.9

El bagging con árboles grandes no incrementa significativamente el sobreajuste porque...

- A. la varianza individual se reduce al promediar múltiples modelos.
- B. se aplica poda posterior a la combinación.
- C. el remuestreo bootstrap elimina el sobreajuste.
- D. el método corrige automáticamente el sesgo.

Solución AAII.EX.2025S0.9

AAII.EX.2025S0.10

Enunciado AAII.EX.2025S0.10

En stacking, el meta-modelo tiene como objetivo principal...

- A. seleccionar características relevantes de cada clasificador.
- B. aprender relaciones y patrones de error entre predicciones base.
- C. generar muestras bootstrap adicionales.

- D. descartar clasificadores débiles.

Solución AAIL.EX.2025S0.10