

Ejemplo de Examen:	Respuestas
Versión:	ES - V01.00
Versión de Ejemplo de Examen original:	1.0
Modelo:	A
Correspondiente al programa de estudio:	Probador Certificado de ISTQB®
	Nivel Especialista
	Prueba con IA Generativa

Traducción realizada por
Spanish Software Testing Qualifications Board



International Software Testing Qualifications Board

ISTQB®



Nota sobre Derechos de Propiedad Intelectual

Nota sobre derechos de propiedad intelectual © International Software Testing Qualifications Board (en adelante ISTQB®).

ISTQB® es una marca registrada del International Software Testing Qualifications Board.

Todos los derechos reservados.

Por la presente, los autores transfieren los derechos de autor a ISTQB®. Los autores (como actuales titulares de los derechos de autor) e ISTQB® (como futuro titular de los derechos de autor) han acordado las siguientes condiciones de uso:

- Se podrán copiar extractos, para uso no comercial, de este documento siempre que se cite la fuente.
- Cualquier Proveedor de Formación Acreditado puede utilizar este modelo de examen en sus cursos de formación si los autores e ISTQB® son reconocidos como la fuente y los propietarios de los derechos de autor del modelo de examen y siempre que cualquier anuncio de dicho curso de formación se realice sólo después de haber recibido la Acreditación oficial de los materiales de formación por parte de un Comité Miembro reconocido por ISTQB®.
- Cualquier particular o grupo de personas puede utilizar este ejemplo de examen en artículos y libros, si los autores e ISTQB® son reconocidos como la fuente y los propietarios de los derechos de autor del ejemplo de examen.
- Cualquier otro uso de este ejemplo de examen está prohibido sin contar previamente con la aprobación por escrito de ISTQB®.
- Cualquier Comité Miembro reconocido por el ISTQB® podrá traducir este modelo de examen siempre que reproduzca la mencionada Nota de Derechos de Propiedad Intelectual en la versión traducida del ejemplo de examen.

Responsabilidad del Documento

El "ISTQB® Examination Working Group" es responsable de este documento.

Este documento es mantenido por un equipo base de ISTQB® compuesto por el "Syllabus Working Group" y el "Exam Working Group".

Agradecimientos

Este documento ha sido elaborado por un equipo base de ISTQB®: Abbas Ahmad, Alessandro Collino, Bruno Legeard.

El equipo base agradece a Daniel Pol'an por su constante apoyo técnico, al equipo de revisión del "Exam Working Group", al "Syllabus Working Group" y a los "Member Boards" por sus sugerencias y entradas.

Notas de la Versión en Idioma Español

Este “Ejemplo de Examen, Modelo A, Versión 1.0 para el Programa de Estudio de Probador Certificado del ISTQB®” de Nivel Especialista, Prueba con IA Generativa (IAGen), Versión 1.0” ha sido traducido por Spanish Software Testing Qualifications Board (SSTQB).

Responsable de la traducción: Gustavo Márquez Sosa (España)

Historial de Revisiones

Versión	Fecha	Observaciones
1.0	12/06/2025	Publicación de la traducción de Ejemplo de Examen - Modelo A - Respuestas, Versión 1.0.

Tabla de Contenidos

Nota sobre Derechos de Propiedad Intelectual	2
Responsabilidad del Documento	2
Agradecimientos	2
Notas de la Versión en Idioma Español	3
Historial de Revisiones	4
Tabla de Contenidos	5
1. Guía de Respuestas	6
1. Respuestas	8
2. Anexo A: Respuestas Adicionales - Respuestas	31

1. Guía de Respuestas

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
1.	d	IAGen-1.1.1	K1	1
2.	c	IAGen-1.1.2	K2	1
3.	b	IAGen-1.1.2	K2	1
4.	d	IAGen-1.1.3	K2	1
5.	b	IAGen-1.1.4	K2	1
6.	a, e	IAGen-1.2.1	K2	1
7.	d	IAGen-1.2.2	K2	1
8.	b	IAGen-2.1.1	K2	1
9.	c	IAGen-2.1.1	K2	1
10.	b	IAGen-2.1.2	K2	1
11.	a	IAGen-2.1.3	K2	1
12.	a	IAGen-2.2.1	K3	2
13.	b	IAGen-2.2.2	K3	2
14.	c	IAGen-2.2.3	K3	2
15.	c	IAGen-2.2.4	K3	2
16.	a	IAGen-2.2.5	K3	2
17.	a	IAGen-2.3.1	K2	1
18.	a	IAGen-2.3.2	K2	1
19.	c	IAGen-3.1.1	K1	1
20.	d	IAGen-3.1.2	K3	2
21.	b	IAGen-3.1.3	K2	1
22.	b	IAGen-3.1.4	K1	1
23.	d	IAGen-3.2.1	K2	1
24.	d	IAGen-3.2.2	K2	1
25.	a	IAGen-3.2.2	K2	1
26.	b	IAGen-3.2.3	K2	1
27.	c	IAGen-3.3.1	K2	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
28.	b, d	IAGen-3.4.1	K1	1
29.	a	IAGen-4.1.1	K2	1
30.	a	IAGen-4.1.2	K2	1
31.	c	IAGen-4.1.3	K2	1
32.	b	IAGen-4.2.1	K2	1
33.	b	IAGen-4.2.2	K2	1
34.	d	IAGen-5.1.1	K1	1
35.	b	IAGen-5.1.2	K2	1
36.	b	IAGen-5.1.3	K2	1
37.	a	IAGen-5.1.4	K1	1
38.	c	IAGen-5.2.1	K2	1
39.	c	IAGen-5.2.2	K1	1
40.	a	IAGen-5.2.3	K1	1

1. Respuestas

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
1.	d	Teniendo en cuenta: • Que la IA simbólica utiliza un sistema basado en reglas para imitar la toma de decisiones humana, representando el conocimiento mediante símbolos y reglas lógicas (1B). • Que el aprendizaje automático clásico utiliza un enfoque basado en datos que requiere la preparación de datos, la selección de características y el entrenamiento de modelos (2D). • Que el aprendizaje profundo utiliza redes neuronales (estructuras de aprendizaje automático) para aprender automáticamente características a partir de datos (3A). • Que la IA generativa utiliza técnicas de aprendizaje profundo para crear nuevos datos mediante el aprendizaje y la imitación de patrones a partir de sus datos de entrenamiento (4C). Por lo tanto: a) Respuesta incorrecta. b) Respuesta incorrecta. c) Respuesta incorrecta. d) Respuesta correcta.	IAGen- 1.1.1	K1	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
2.	c	a) La respuesta no es correcta porque las ventanas de contexto no controlan la secuencia temporal, sino que limitan el alcance del texto que se puede tener en cuenta simultáneamente. b) La respuesta no es correcta porque las ventanas de contexto afectan al alcance dentro de la entrada actual, no a las capacidades de referencia entre documentos. c) Respuesta correcta. Cuando el texto supera el tamaño de la ventana de contexto, el modelo no puede tener en cuenta simultáneamente todas las partes del documento. A medida que el modelo procesa nuevos tokens, debe “olvidar” o descartar eficazmente los tokens que quedan fuera del límite de su ventana de contexto. d) La respuesta no es correcta porque las ventanas de contexto no determinan los enfoques de análisis sintáctico, sino que limitan la cantidad de texto que se puede procesar simultáneamente.	IAGen-1.1.2	K2	1
3.	b	a) Respuesta incorrecta. Esto describe las incrustaciones, no la tokenización. b) Respuesta correcta. La tokenización consiste en dividir el texto en unidades más pequeñas (tokens) que representan los bloques de construcción de las tareas de generación de lenguaje natural y habilita a los MLG para comprender y generar texto. Véase también la definición de “tokenización” en el programa de estudios (véase “Apéndice D – Términos específicos de la IA generativa”). c) Respuesta incorrecta. Esto describe la función general de los MLG, no la tokenización. d) Respuesta incorrecta. Esto se refiere a cómo los MLG generan texto, no a la tokenización.	IAGen-1.1.2	K2	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
4.	d	i. Respuesta incorrecta. Aunque los MLG fundacionales pueden generar casos de prueba, no “destacan” intrínsecamente en esta tarea sin una entrada estructurada. Generar casos de prueba sin una entrada estructurada desvirtúa sus capacidades. ii. Respuesta incorrecta. La creación de guiones de prueba basados en plantillas requiere la ejecución de instrucciones explícitas, que es el rol de los MLG ajustados por instrucciones, no de los MLG de razonamiento. Los MLG de razonamiento se especializan en la inferencia lógica y la resolución de problemas, no en el cumplimiento rígido de plantillas. iii. Respuesta incorrecta. Los MLG ajustados por instrucciones están diseñados para seguir instrucciones estructuradas, no para tomar decisiones autónomas. Priorizar las pruebas basándose en la retroalimentación requiere razonamiento, lo que está fuera de su alcance. iv. Respuesta incorrecta. Los MLG de razonamiento están diseñados explícitamente para sintetizar múltiples fuentes de datos y realizar inferencias lógicas, resolver problemas y tomar decisiones. Detectar tendencias y priorizar los esfuerzos de prueba se ajusta a su rol en el análisis contextual y a la descripción proporcionada. v. Respuesta correcta. Los MLG ajustados a las instrucciones están específicamente entrenados para seguir instrucciones, incluyendo el cumplimiento de los formatos, estilos y reglas sintácticas solicitados. Generar casos de prueba que se ajusten a la sintaxis del lenguaje Gherkin es una tarea muy adecuada para sus capacidades. Por lo tanto: a) La respuesta no es correcta. b) La respuesta no es correcta. c) La respuesta no es correcta. d) La respuesta es correcta.	IAGen-1.1.3	K2	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
5.	b	a) Respuesta incorrecta. Los modelos de visión y lenguaje son un subconjunto de los MLG multimodal, y no al revés. b) Respuesta correcta. Los modelos de visión y lenguaje integran específicamente datos visuales y textuales, lo que los convierte en un subconjunto de los MLG multimodales. c) Respuesta incorrecta. Los modelos de visión y lenguaje están estrechamente relacionados con los MLG multimodales y se concentran tanto en datos visuales como textuales. d) Respuesta incorrecta. Los MLG multimodales y los modelos de visión y lenguaje tienen alcances distintos y no son intercambiables.	IAGen-1.1.4	K2	1
6.	a, e	a) Respuesta correcta. Los MLG pueden analizar y aclarar los requisitos identificando ambigüedades e inconsistencias. b) Respuesta incorrecta. Generar código de aplicación completo no es una capacidad clave de los MLG en tareas de prueba. c) Respuesta incorrecta. Los MLG pueden apoyar la automatización de la prueba sugiriendo mejoras en los guiones de prueba e identificando patrones de diseño, pero no ejecutan directamente los guiones de prueba ni los automatizan en su totalidad sin supervisión humana. d) Respuesta incorrecta. Los MLG no pueden realizar pruebas exploratorias manuales porque se trata de un proceso intuitivo y adaptativo que requiere creatividad, experiencia y toma de decisiones humanas. e) Respuesta correcta. Los MLG pueden generar datos de prueba diversos, incluyendo combinaciones y fronteras.	IAGen-1.2.1	K2	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
7.	d	a) Respuesta incorrecta. Los chatbot con IA son más adecuados para interacciones ad hoc, no para tareas de prueba específicas. b) Respuesta incorrecta. Los chatbot con IA y las aplicaciones de prueba impulsadas por MLG tienen fines distintos y no son idénticos en cuanto a funcionalidad o configurabilidad. c) Respuesta incorrecta. Las aplicaciones de prueba basadas en MLG se centran en la integración en los procesos de prueba, no en las instrucciones conversacionales. Los chatbot con IA no requieren integración en herramientas de prueba ni en procesos de prueba, ya que su función principal es facilitar interacciones ad hoc en lugar de realizar tareas de prueba específicas. d) Respuesta correcta. Los chatbot con IA proporcionan interfaces de conversación para tareas ad hoc, mientras que las aplicaciones de prueba impulsadas por MLG ofrecen soluciones personalizadas para necesidades específicas.	IAGen-1.2.2	K2	1
8.	b	a) Respuesta incorrecta. El contexto proporciona información de contexto sobre el entorno de prueba o el sistema que se está probando, no datos específicos (de entrada) que se van a analizar. Aunque se menciona la prueba de rendimiento, se enumeran fuentes de datos reales en lugar de proporcionar información de contexto. b) Respuesta correcta. La descripción enumera fuentes de datos específicas (informes de prueba, registros de monitorización, comparativas de rendimiento) que serán procesadas por el MLG para realizar la tarea de análisis. c) Respuesta incorrecta. Las restricciones describen limitaciones o consideraciones especiales sobre cómo debe realizarse la tarea. La descripción enumera fuentes de datos reales en lugar de restricciones sobre el enfoque del análisis. d) Respuesta incorrecta. El formato de salida especifica la estructura y las características esperadas de la respuesta del MLG. La descripción enumera fuentes de datos reales, sin hacer referencia alguna a cómo deben presentarse los resultados.	IAGen-2.1.1	K2	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
9.	c	a) Respuesta incorrecta. La línea dada no describe qué tarea realizar, sino cómo presentar los resultados. Las instrucciones le indican al MLG qué hacer, mientras que esta línea le indica cómo formatear la salida. b) Respuesta incorrecta. La línea dada no impone restricciones o limitaciones al proceso de análisis, sino que especifica el formato de presentación deseado. Las restricciones podrían incluir aspectos como “excluir cuestiones estéticas”, mientras que esta línea se refiere al formato de la salida. c) Respuesta correcta. La línea dada coincide con la definición del programa de estudios de las especificaciones del formato de salida que guían cómo debe formatear la salida el MLG. d) Respuesta incorrecta. La línea dada no proporciona información de contexto, como el contexto de la especificación de los requisitos. En cambio, se refiere al formato de la salida.	IAGen-2.1.1	K2	1
10.	b	a) Respuesta incorrecta. El encadenamiento de instrucciones se define, en realidad, descomponiendo una tarea en instrucciones secuenciales, no “proporcionando ejemplos”. La formulación de instrucciones con pocos ejemplos es la técnica que proporciona ejemplos, no la que “divide las tareas en subtarear”. La metainstrucción se basa en el MLG para revisar las instrucciones por sí mismo, no en que el probador “refine las instrucciones manualmente”. b) Respuesta correcta. La formulación de instrucciones con pocos ejemplos proporciona orientación con ejemplos, el encadenamiento de instrucciones descompone las tareas en pasos intermedios (múltiples instrucciones) y la metainstrucción utiliza la IA para perfeccionar sus propias instrucciones de forma iterativa. c) Respuesta incorrecta. El objetivo principal de la metainstrucción es el refinamiento automático de las instrucciones por parte del MLG, no “dividir las tareas en pasos”. El encadenamiento de instrucciones se caracteriza por la descomposición paso a paso, no por “utilizar ejemplos”, como se afirma. La instrucción con pocos ejemplos es el método que proporciona ejemplos al modelo y no se centra en la “optimización manual de las instrucciones”. d) Respuesta incorrecta. El encadenamiento de instrucciones se define por la descomposición paso a paso, no por la “orientación sin ejemplos”. La metainstrucción se basa en el MLG para generar/refinar las instrucciones, no únicamente en la redacción definida por el probador.	IAGen-2.1.2	K2	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
11.	a	a) Respuesta correcta. La instrucción de sistema permanece constante durante toda la sesión de interacción y establece el marco fundamental sobre cómo debe responder el MLG. b) Respuesta incorrecta. Esto describe la función de una instrucción de usuario, no de una instrucción de sistema. c) Respuesta incorrecta. La instrucción de sistema no se ajusta dinámicamente, sino que permanece constante. d) Respuesta incorrecta. La instrucción de sistema está oculta y no incluye entradas visibles del usuario.	IAGen-2.1.3	K2	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
12.	a	Teniendo en cuenta que: i. Es correcto porque asegura que el proceso comience con la generación de condiciones de prueba a partir de los requisitos, lo que se ajusta a la descripción del programa de estudios de que el análisis de prueba con IAGen implica la generación de condiciones de prueba basadas en la base de pruebas, por ejemplo, en los requisitos. ii. Es correcto porque aclara la necesidad de criterios de aceptación (condiciones de prueba) para mejorar los resultados generados por el MLG y sigue la orientación del programa de estudios de que los MLG pueden priorizar las condiciones de prueba en función del nivel de riesgo cuando se les proporciona el contexto adecuado. iii. Es correcto porque dirige al MLG que realice un análisis de cobertura, abordando todos los aspectos de los requisitos, lo que coincide con la afirmación del programa de estudio de que los MLG pueden realizar un análisis de cobertura para determinar si se cubren todos los aspectos de la base de prueba. iv. No es correcto porque basarse en una entrada mínima sin orientación no se ajusta a la técnica de encadenamiento de instrucciones ni asegura la efectividad. Esta opción intenta hacer todo en un solo paso en lugar de dividirlo. v. No es correcto porque la identificación de defectos no es fundamental para el objetivo de la prueba de generar condiciones de prueba priorizadas e identificar las divergencias de cobertura. El escenario indica específicamente que los requisitos son estables y ya se han sometido a una revisión minuciosa en busca de defectos (que suelen incluir ambigüedades e incoherencias). Por lo tanto: a) La respuesta es correcta. b) La respuesta no es correcta. c) La respuesta no es correcta. d) La respuesta no es correcta.	IAGen-2.2.1	K3	2

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
13.	b	a) Respuesta incorrecta. Aunque especifica el uso de ejemplos predefinidos, no exige explícitamente el uso de la sintaxis "Dado-Cuando-Entonces ("Given-When-Then")", que es crucial para los casos de prueba de estilo Gherkin. También indica que se basa en una buena práctica vaga a la hora de definir las restricciones y no asegura específicamente la alineación con el criterio de aceptación. b) Respuesta correcta. Es amplia y aprovecha los ejemplos predefinidos para guiar al MLG. c) Respuesta incorrecta. No hace énfasis en el uso de ejemplos predefinidos e indica que se basa en una buena práctica vaga para definir las instrucciones. d) Respuesta incorrecta. Se concentra en casos extremos, pero descuida la cobertura amplia y el uso de ejemplos como guía.	IAGen-2.2.2	K3	2
14.	c	a) Respuesta incorrecta. Aborda el agrupamiento y la verificación cruzada, pero omite otros pasos críticos, como la separación de los resultados de las pruebas. b) Respuesta incorrecta. Mejora la claridad del rol, pero no amplía las instrucciones ni aborda los pasos estructurados. c) Respuesta correcta. Amplía las instrucciones para incluir todos los pasos críticos del análisis estructurado. Separar los resultados esperados y los resultados reales ayuda a identificar eficazmente las discrepancias, el agrupamiento de dificultades facilita una mejor priorización y reduce la redundancia, y resaltar las discrepancias ayuda a concentrar la atención en los hallazgos más importantes. d) Respuesta incorrecta. Introduce restricciones irrelevantes, desalineando la instrucción con los requisitos de la tarea.	IAGen-2.2.3	K3	2

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
15.	c	a) Respuesta incorrecta. Aclara el rol, pero no añade ninguna instrucción concreta que mejore la exactitud, la viabilidad o la interpretabilidad de las métricas proporcionadas. b) Respuesta incorrecta. Añade una tarea de análisis del riesgo que podría distraer al modelo de las métricas principales y sigue sin ofrecer ningún mecanismo para que los resultados sean claros para el implicado. c) Respuesta correcta. Ampliar el formato de salida con un resumen en lenguaje sencillo que interprete las métricas y describa los siguientes pasos favorece directamente la comprensión y la aplicabilidad para los implicados (véase también el programa en la sección 2.2.4: "Visualización y presentación de informes mejoradas de las métricas de prueba"). d) No es correcta. Se limita a reiterar una restricción existente y no ofrece ninguna orientación específica sobre cómo el MLG debe lograr la interpretabilidad a nivel de los implicados.	IAGen-2.2.4	K3	2
16.	a	a) Respuesta correcta. En este escenario, la formulación de instrucciones con pocos ejemplos (formulación de instrucciones con pocos ejemplos) es ideal porque permite proporcionar algunos ejemplos (los casos de prueba existentes con entradas y resultados esperados) para guiar al MLG. Al ilustrar cómo se aplican estas reglas de transformación para generar nuevos casos de prueba, la formulación de instrucciones con pocos ejemplos puede ayudar al MLG a comprender y replicar el proceso para generar casos de prueba adicionales. b) Respuesta incorrecta. Aunque se podría utilizar el encadenamiento de instrucciones, podría complicar innecesariamente esta tarea tan sencilla. c) Respuesta incorrecta. Aunque se podría utilizar la metainstrucción, no es tan directa y específica como las formulaciones de instrucciones con pocos ejemplos para abordar esta tarea tan sencilla. d) Respuesta incorrecta. Las formulaciones de instrucciones sin ejemplos no serían eficaces, ya que no aprovecharían los casos de prueba existentes como ejemplos.	IAGen-2.2.5	K3	2

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
17.	a	a) Respuesta correcta. La diversidad asegura una cobertura amplia de los casos extremos, y la tasa de éxito en la ejecución de las pruebas evalúa la fiabilidad de los guiones de prueba de la IPA (véase la descripción y el ejemplo de la métrica “diversidad” que se proporciona en el programa de estudios, en la tabla de la sección 2.3.1). b) Respuesta incorrecta. Si bien la precisión y la exhaustividad son importantes, basarse principalmente en la eficiencia temporal no permite evaluar completamente la cobertura ni la fiabilidad de la ejecución de las pruebas. c) Respuesta incorrecta. La precisión y la adecuación contextual son valiosas, pero no abordan la diversidad ni evalúan en profundidad el éxito de la ejecución de las pruebas para los guiones de prueba de la IPA. d) Respuesta incorrecta. La relevancia y la adecuación contextual son cruciales, pero sin tener en cuenta métricas como la tasa de éxito de la ejecución de las pruebas o la precisión, se pasan por alto aspectos críticos de la evaluación.	IAGen-2.3.1	K2	1
18.	a	a) Respuesta correcta. El análisis de resultados examina los resultados del MLG en busca de inexactitudes o incoherencias. Al clasificar los resultados esperados erróneos que contradicen los requisitos, revela por qué la instrucción indujo a error al MLG y proporciona información concreta para perfeccionar la instrucción. b) Respuesta incorrecta. La prueba A/B de instrucciones es más adecuada para comparar diferentes versiones de las instrucciones que para diagnosticar la causa de los resultados esperados erróneos. c) Respuesta incorrecta. Aunque ajustar la longitud y la especificidad de las indicaciones puede mejorar la calidad de las respuestas al añadir o reducir el contexto, no aborda directamente la causa de los resultados esperados erróneos. d) Respuesta incorrecta. Aunque utilizar la información recopilada por los probadores sobre la utilidad y la claridad de los resultados generados puede ayudar a perfeccionar las instrucciones para satisfacer mejor las necesidades de la prueba en el mundo real, no aborda directamente la causa de los resultados esperados erróneos.	IAGen-2.3.2	K2	1

PREGUNTA NUMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
19.	c	a) Respuesta incorrecta. Esto describe errores de razonamiento, no alucinaciones. b) Respuesta incorrecta. Esto describe sesgos en los resultados de la IA, no alucinaciones. c) Respuesta correcta. Las alucinaciones se producen cuando el MLG genera resultados que son objetivamente incorrectos o irrelevantes para una tarea determinada. Véase el syllabus en la sección 3.1.1. d) Respuesta incorrecta. Esto describe sesgos debidos a una representación insuficiente en los datos de entrenamiento, no alucinaciones.	IAGen-3.1.1	K1	1
20.	d	a) Respuesta incorrecta. La gestión del carrito de la compra se menciona explícitamente en la descripción del proyecto, por lo que este caso de prueba es relevante. b) Respuesta incorrecta. La aplicación del código de descuento se menciona explícitamente en la descripción del proyecto, por lo que este caso de prueba es relevante. c) Respuesta incorrecta. Los correos electrónicos de confirmación de pedidos se mencionan explícitamente en la descripción del proyecto, por lo que este caso de prueba es válido. d) Respuesta correcta. La gestión de la lista de deseos no se menciona en la descripción del proyecto, por lo que este es el caso de prueba más probable.	IAGen-3.1.2	K3	2

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
21.	b	a) Respuesta incorrecta. El esfuerzo de hacer un ajuste fino de los MLG para las tareas de prueba está asociado con un entrenamiento adicional de estos modelos en un conjunto de datos específico, lo que les habilita para aprender los conocimientos y matices específicos del dominio que necesitan para realizar esas tareas de prueba. El uso de formatos de datos de entrada claros y estructurados no afecta a este esfuerzo. b) Respuesta correcta. Cuando los datos de entrada se presentan de forma clara y estructurada, se minimizan los posibles malentendidos. La ambigüedad suele surgir de datos poco claros y mal estructurados. c) Respuesta incorrecta. La relevancia del contexto depende más de proporcionar la información contextual adecuada que de utilizar formatos de datos de entrada claros y estructurados. d) Respuesta incorrecta. El uso de formatos de datos de entrada claros y estructurados no aumenta la creatividad de los MLG a la hora de generar resultados. En particular, el uso de estos formatos no fomenta respuestas novedosas, ya que requiere que los MLG generen respuestas que se ajusten a los formatos especificados.	IAGen-3.1.3	K2	1
22.	b	a) Respuesta incorrecta. La tasa de aprendizaje es un parámetro (que se elige antes de comenzar el entrenamiento) que controla el proceso de aprendizaje de las redes neuronales. Este parámetro determina cuánto se modifican los pesos del modelo durante el entrenamiento. No está relacionado con la variabilidad de la inferencia. Aumentarlo puede acelerar la convergencia durante el entrenamiento, pero no afecta a la variabilidad de las salidas durante la inferencia. b) Respuesta correcta. La temperatura es un parámetro que controla la aleatoriedad de la salida actuando sobre la distribución de probabilidad durante la inferencia. Al reducir la temperatura se reduce la aleatoriedad, lo que da lugar a salidas más consistentes. c) c) y d) no son correctas. Aunque establecer una semilla aleatoria puede mejorar la reproducibilidad, por sí solo no reduce la distribución de probabilidad durante la inferencia. Además, es irrelevante que su valor sea alto o bajo.	IAGen-3.1.4	K1	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
23.	d	a) Respuesta incorrecta. Se trata de un asunto de interés, ya que la “exposición involuntaria de datos” se refiere a las salidas de la IA generativa (IAGen) que revelan información confidencial de forma accidental. b) Respuesta incorrecta. Se trata de un asunto de interés de privacidad, ya que implica la falta de control sobre cómo se almacenan o se realiza el proceso de los datos confidenciales. c) Respuesta incorrecta. Se trata de un asunto de interés de privacidad relacionado con el incumplimiento de normativas como el Reglamento General de Protección de Datos (RGPD), lo que conlleva riesgos legales. d) Respuesta correcta. Un MLG no expone datos confidenciales reales si alucina al generar datos de prueba sintéticos, siempre y cuando no haya sido entrenado con datos confidenciales reales. En este caso, las alucinaciones serían puramente sintéticas y se basarían en patrones y estructuras que el modelo ha aprendido durante el entrenamiento. El MLG podría generar involuntariamente datos de prueba sintéticos que coincidan con datos confidenciales reales (y esto es sin duda asunto de interés), pero no estaría exponiendo datos confidenciales reales. Sin embargo, esta generación involuntaria es muy poco probable.	IAGen-3.2.1	K2	1
24.	d	a) Respuesta incorrecta. La generación de código malicioso implica “manipular un MLG para generar puertas traseras (por ejemplo, llamadas a comandos externos) durante su uso”, no inyectar datos falsos en los conjuntos de datos de entrenamiento. b) Respuesta incorrecta. La exfiltración de datos implica “enviar solicitudes diseñadas para extraer datos de entrenamiento confidenciales”, no inyectar datos falsos en los conjuntos de datos de entrenamiento. c) Respuesta incorrecta. La manipulación de solicitudes implica “introducir datos que alteran el resultado de la IA” durante el uso en tiempo de ejecución, no inyectar datos falsos en los conjuntos de datos de entrenamiento. d) Respuesta correcta. Según el programa de estudio de la sección 3.2.2, el envenenamiento de datos implica “manipular los datos de entrenamiento”, con el ejemplo específico de “proporcionar evaluaciones falsas al calificar los resultados de un informe de prueba generado por IA”. La pregunta describe este vector de ataque: un atacante inyecta resultados de pruebas (ejecución) falsificados en el conjunto de datos de entrenamiento, lo que manipula directamente los datos de entrenamiento para comprometer la capacidad del MLG de recomendar con precisión estrategias óptimas de cobertura de la prueba.	IAGen-3.2.2	K2	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
25.	a	Teniendo en cuenta que: - La exfiltración de datos se basa en el envío de solicitudes diseñadas para extraer datos confidenciales de entrenamiento. (1C) - La manipulación de solicitudes se basa en la introducción de una imagen que interrumpe la salida del MLG. (2D) - El envenenamiento de datos se basa en la manipulación de recomendaciones mediante evaluaciones falsas utilizadas en el entrenamiento. (3A) - La generación de código malicioso se basa en la manipulación de un MLG para generar puertas traseras (por ejemplo, llamadas a comandos externos) durante su uso. (4B) Por lo tanto: a) La respuesta es correcta. b) La respuesta no es correcta. c) La respuesta no es correcta. d) La respuesta no es correcta.	IAGen-3.2.2	K2	1
26.	b	a) Respuesta incorrecta. Aunque la evaluación de los resultados comparando varios MLG es una práctica útil, en este caso se concentra en la calidad de los resultados en términos de exactitud sin abordar los riesgos de privacidad de los datos. b) Respuesta correcta. La anonimización es una estrategia efectiva para mitigar los riesgos de privacidad de los datos. c) Respuesta incorrecta. El acceso sin restricciones a datos confidenciales aumenta el riesgo de violación de datos confidenciales. d) Respuesta incorrecta. Desactivar el cifrado de datos confidenciales debilita la seguridad y aumenta el riesgo de robo de datos confidenciales.	IAGen-3.2.3	K2	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
27.	c	a) Respuesta incorrecta. La generación de imágenes consume mucha más energía y CO₂ que la generación de texto. El consumo de energía y las emisiones de CO₂ suelen estar correlacionados, a menos que se especifique un factor clave (como las diferencias en las fuentes de energía). b) Respuesta incorrecta. La generación de imágenes consume mucha más energía y CO₂ que la generación de texto. El consumo de energía y las emisiones de CO₂ suelen estar correlacionados, a menos que se especifique un factor clave (como las diferencias en las fuentes de energía). c) Respuesta correcta. La generación de imágenes requiere muchos más recursos computacionales que la generación de texto, lo que la hace mucho más intensiva en energía. d) Respuesta incorrecta. El impacto acumulativo de la generación de texto en millones de usuarios no es insignificante.	IAGen-3.3.1	K2	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
28.	b, d	a) Respuesta incorrecta. La norma ISO/IEC 25010:2023 (no mencionada en el programa de estudio, pero sí en el programa CTFL) define un modelo de calidad de producto relacionado con las propiedades de calidad de los productos de TIC/software. No aborda el uso de IAGen en la prueba de software. b) Respuesta correcta. La norma ISO/IEC 23053:2022 (mencionada en la sección 3.4.1 del programa de estudio) proporciona un marco de trabajo para la calidad de los datos, la transparencia y la tolerancia a defectos cuando se utiliza IAGen para probar. c) Respuesta incorrecta. La norma ISO/IEC/IEEE 29119-2:2021 es una parte (volumen) de la norma (no mencionada en el programa de estudio, pero sí en el programa CTFL) que trata de los procesos de prueba. No aborda el uso de IAGen en las pruebas de software. d) Respuesta correcta. ISO/IEC 42001:2023 es una norma (mencionada en la sección 3.4.1 del programa de estudio) que especifica los requisitos para gestionar sistemas basados en IA dentro de una organización, proporcionando las buenas prácticas para IAGen en pruebas de software y promoviendo la consistencia y la fiabilidad. e) Respuesta incorrecta. La norma ISO/IEC/IEEE 29119-3:2021 es una parte (volumen) de la norma (no mencionada en el programa de estudio, pero sí en el programa CTFL) que trata sobre la documentación de pruebas. No aborda el uso de IAGen en las pruebas de software.	IAGen-3.4.1	K1	1
29.	a	a) Respuesta correcta. La capa de servicios se encarga de recuperar datos de bases de datos relacionales y vectoriales, combinarlos con la entrada introducida por el usuario y preparar la instrucción adaptada al MLG. b) Respuesta incorrecta. La capa de presentación sirve como interfaz de usuario para enviar entradas, pero no prepara la indicación para el MLG. c) Respuesta incorrecta. El componente de autenticación asegura un acceso seguro, pero no está relacionado con la recuperación de datos ni con la preparación de indicaciones. d) Respuesta incorrecta. El componente de posprocesamiento refina la salida generada por el MLG, pero no se encarga de la preparación de indicaciones.	IAGen-4.1.1	K2	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
30.	a	a) Respuesta correcta. GAR recupera automáticamente las especificaciones relevantes y los fragmentos de casos de prueba históricos y los envía al MLG, que luego genera casos de prueba precisos y sensibles al contexto. b) Respuesta incorrecta. GAR se utiliza mejor cuando se le pide que recupere información específica de la base de datos vectorial y no todo el conjunto de datos. c) Respuesta incorrecta. La revisión y el refinamiento manuales de la consulta añaden un esfuerzo innecesario, lo que contradice el diseño de GAR para automatizar la recuperación y utilizar los datos recuperados de forma dinámica en la generación de respuestas del MLG. d) Respuesta incorrecta. Confiar en los datos internos del MLG ignora la capacidad fundamental de GAR de mejorar las respuestas mediante la integración de información externa y actualizada.	IAGen-4.1.2	K2	1
31.	c	a) Respuesta incorrecta. Los agentes autónomos y semiautónomos pueden implementarse como sistemas de agente único y/o multiagente para mejorar tanto la eficiencia como la calidad en los procesos de prueba. Sin embargo, las mejoras clave que aportan estos agentes se refieren al aumento de la eficiencia y la calidad en los procesos de prueba gracias a su capacidad para equilibrar la autonomía con la supervisión humana. b) Respuesta incorrecta. Si bien los agentes autónomos y semiautónomos incorporan verificaciones para asegurar la calidad, estas verificaciones también están diseñadas para ser eficientes. El uso de comprobaciones automatizadas tiene como objetivo optimizar los procesos de prueba y mejorar la calidad sin sacrificar la eficiencia (y viceversa), lo que, a su vez, también se ve mejorado. c) Respuesta correcta. Los agentes autónomos aumentan la eficiencia al ejecutar tareas de prueba dentro del proceso de prueba con una intervención humana mínima y al utilizar comprobaciones automatizadas diseñadas para ser eficientes. Los agentes semiautónomos implican una supervisión humana estratégica, lo que asegura la calidad del resultado de prueba. Estos dos tipos de agentes permiten aplicar un enfoque equilibrado para lograr tanto la eficiencia como la calidad, aprovechando su capacidad para operar con diferentes niveles de interacción humana. d) Respuesta incorrecta. La eliminación completa de la verificación no es realista ni deseable. La verificación sigue siendo crucial incluso cuando se utilizan tecnologías avanzadas como los agentes autónomos y semiautónomos impulsados por MLG.	IAGen-4.1.3	K2	1

PREGUNTA NUMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
32.	b	a) Respuesta incorrecta. Se trata de una descripción correcta del ajuste fino, que mejora el rendimiento de un modelo en un dominio específico mediante un entrenamiento específico para la tarea. b) Respuesta correcta. Este enunciado es incorrecto porque el ajuste fino no sustituye el conocimiento general del modelo y el sobreajuste sigue siendo un posible problema. c) Respuesta incorrecta. Se trata de una descripción correcta, ya que el ajuste fino implica el ajuste de parámetros utilizando conjuntos de datos específicos. d) Respuesta incorrecta. Esta es una descripción correcta de los retos asociados al ajuste fino, ya que los conjuntos de datos de alta calidad son cruciales para una adaptación eficaz.	IAGen-4.2.1	K2	1
33.	b	a) Respuesta incorrecta. Las operaciones del modelo de lenguaje grande (OpsMLG) se concentran en gestionar los MLG, no en impedir su uso. b) Respuesta correcta. OpsMLG gestiona los MLG a lo largo de su ciclo de vida, abordando cuestiones de privacidad, seguridad y coste de las pruebas. c) Respuesta incorrecta. OpsMLG se aplica a diversas aplicaciones, no solo a soluciones basadas en chatbot. d) Respuesta incorrecta. OpsMLG no tiene como objetivo automatizar completamente todas las tareas de prueba ni eliminar la supervisión humana.	IAGen-4.2.2	K2	1
34.	d	a) Respuesta incorrecta. El uso de herramientas de IA genérica no aprobadas no garantiza el cumplimiento de las políticas de datos de la organización. b) Respuesta incorrecta. La IA en la sombra introduce riesgos relacionados con acuerdos de licencia poco claros, lo que puede dar lugar a disputas sobre la propiedad intelectual. c) Respuesta incorrecta. La IA en la sombra aumenta, en lugar de reducir, el riesgo de disputas sobre la propiedad intelectual. d) Respuesta correcta. Las herramientas de IA no aprobadas suelen carecer de medidas de seguridad sólidas, lo que aumenta el riesgo de violaciones de datos o accesos no autorizados.	IAGen-5.1.1	K1	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
35.	b	a) Respuesta incorrecta. Aunque las certificaciones para MLG específicos podrían ser útiles (y más disponibles en el futuro), los programas de formación deben diseñarse para asegurar que los miembros del equipo de pruebas tengan las habilidades técnicas necesarias para utilizar las herramientas de IAGen de forma eficaz. b) Respuesta correcta. Seleccionar MLG que sean compatibles con la infraestructura de pruebas existente y los requisitos de escalabilidad es un aspecto crítico de una estrategia de IAGen. Las herramientas y los entornos de prueba son elementos fundamentales de la infraestructura de pruebas. c) Respuesta incorrecta. La calidad de los datos y la estructura y seguridad de los datos de entrada son cruciales para obtener resultados fiables con IAGen. Es necesario disponer de una cantidad adecuada de datos de entrada de alta calidad (de acuerdo con el objetivo de la prueba), no de la mayor cantidad de datos posible. d) Respuesta incorrecta. La sección 5.1.2 establece que una estrategia de IAGen para las pruebas de software debe recopilar métricas específicas de la tarea para medir la efectividad de los resultados de los MLG. Las métricas enumeradas en la sección 2.3.1 (por ejemplo, relevancia, tasa de éxito de la ejecución, eficiencia temporal) se adaptan a las tareas de prueba en lugar de tomarse prestadas en su totalidad del aprendizaje automático supervisado clásico.	IAGen-5.1.2	K2	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
36.	b	a) Respuesta incorrecta. Un criterio de selección clave consiste en evaluar el rendimiento del modelo para las tareas de prueba en comparación con los puntos de referencia de la organización utilizando métricas como las que se presentan en el propio programa (véase el programa en la sección 5.1.3). El criterio especificado puede ser relevante si las tareas de prueba implican la generación de código. Sin embargo, no es aplicable a otros tipos de tareas de prueba. b) Respuesta correcta. Un criterio de selección clave consiste en evaluar los costes recurrentes (véase el programa de estudio en la sección 5.1.3), y esta respuesta se refiere a un ejemplo típico de coste recurrente. c) Respuesta incorrecta. Evaluar el MLG en comparación con los puntos de referencia de la comunidad disponibles públicamente para asegurar su total compatibilidad con ellos no es uno de los criterios clave mencionados en el programa de estudio (en la sección 5.1.3) para seleccionar un MLG adecuado para tareas de prueba específicas. d) Respuesta incorrecta. Uno de los criterios de selección clave consiste en la evaluación de los costes recurrentes (véase el en la sección 5.1.3), pero esta respuesta se refiere a un ejemplo típico de coste no recurrente.	IAGen-5.1.3	K2	1
37.	a	El programa de estudio describe las siguientes tres fases clave: • Descubrimiento • Iniciación y definición del uso • Utilización e iteración Por lo tanto: a) La respuesta es correcta: menciona explícitamente estas tres fases clave. b) La respuesta no es correcta: no menciona explícitamente ninguna de estas tres fases (solo menciona algunos objetivos y/o actividades de asociación con estas fases). c) La respuesta no es correcta: no menciona explícitamente ninguna de estas tres fases (solo menciona algunos objetivos y/o actividades de asociación con estas fases). d) La respuesta no es correcta: no menciona explícitamente ninguna de estas tres fases (solo menciona algunos objetivos y/o actividades de asociación con estas fases).	IAGen-5.1.4	K1	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
38.	c	a) Respuesta incorrecta. Las alucinaciones en los MLG son retos intrínsecos a las tecnologías de IA actuales, y los probadores no pueden evitar que se produzcan alucinaciones y errores de razonamiento. En cambio, los probadores deben ser capaces de (identificar y) mitigar los riesgos de alucinaciones y errores de razonamiento (y también sesgos) cuando realicen prueba con IAGen. b) Respuesta incorrecta. Si bien el dominio de la automatización de pruebas es valioso, no aborda específicamente la integración de IAGen en los procesos de prueba. c) Respuesta correcta. El programa de estudios menciona la "evaluación de las capacidades de los MLG" como una competencia clave. Esto implica, naturalmente, comparar los modelos candidatos y seleccionar el que pueda adaptarse o ajustarse para tareas de prueba específicas. Ese es un ejemplo directo de los conocimientos y habilidades que necesitan los evaluadores para trabajar eficazmente con los MLG. d) Respuesta correcta. El programa de estudios menciona la "evaluación de las capacidades de los MLG" como una competencia clave. Esto implica, naturalmente, comparar los modelos candidatos y seleccionar el que pueda adaptarse o ajustarse para tareas de prueba específicas. Ese es un ejemplo directo de los conocimientos y habilidades que necesitan los evaluadores para trabajar eficazmente con los MLG.	IAGen-5.2.1	K2	1
39.	c	a) Respuesta incorrecta. Aunque los cursos impartidos por expertos externos con prácticas de campo pueden ser beneficiosos, basarse principalmente en ellos resta importancia a la práctica interna y a la creación de comunidad. Además, no se recomienda integrar la IA en todas las tareas diarias de prueba de forma repentina. b) Respuesta incorrecta. Aunque la experimentación forma parte del proceso de aprendizaje, la experimentación independiente sin estructura puede no conducir a un desarrollo consistente o efectivo de las habilidades. c) Respuesta correcta. Se recomienda concentrarse en el desarrollo de habilidades prácticas a través de actividades estructuradas, el aprendizaje entre pares y las comunidades de intercambio de conocimientos. d) Respuesta incorrecta. Depender principalmente de cursos teóricos impartidos por expertos externos resta importancia al desarrollo de habilidades prácticas y conocimientos técnicos a través del intercambio dentro de la organización.	IAGen-5.2.2	K1	1

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
40.	a	a) Respuesta correcta. Los probadores se convierten en especialistas en pruebas asistidas por IA, perfeccionando las indicaciones y verificando los resultados de la IA. b) Respuesta incorrecta. Las responsabilidades de los jefes de prueba se actualizan para incluir el desarrollo de una estrategia de prueba basada en la IA, la gestión del riesgo basada en la IA y la supervisión de los procesos de prueba basados en la IA. Por lo tanto, su enfoque sigue estando en la gestión de la prueba y no en comprender el funcionamiento interno (técnicamente complejo) de las tecnologías IAGen. c) Respuesta incorrecta. Los probadores no cambian su atención a la supervisión de los procesos de prueba basados en IA. Esta supervisión es responsabilidad de los jefes de prueba. d) Respuesta incorrecta. Los jefes de prueba deben equilibrar las capacidades humanas y las de la IA para lograr resultados eficientes.	IAGen-5.2.3	K1	1

2. Anexo A: Respuestas Adicionales - Respuestas

PREGUNTA NÚMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
A1	NO APLICA	El proceso GAR se puede resumir de la siguiente manera: 1. Dividir los documentos en fragmentos para concentrar su recuperación. 2. Limpiar y procesar los fragmentos para garantizar su consistencia. 3. Codificar los fragmentos en incrustaciones y almacenarlos en una base de datos vectorial. 4. Recuperar los fragmentos relevantes durante el procesamiento de la consulta del usuario. 5. Generar respuestas combinando los datos recuperados con el conocimiento del MLG. Por lo tanto, la respuesta correcta es:	IAGen-4.1.2	K2	1
		Respuesta			
		Primero			
		Dividir documentos grandes en fragmentos más pequeños.			
		Limpiar y someter a proceso fragmentos de un documento.			
		Almacenar incrustaciones en una base de datos vectorial.			
		Recuperar fragmentos relevantes basándose en la similitud semántica.			
		Último			
		Generar una respuesta utilizando fragmentos recuperados y el MLG.			

PREGUNTA NUMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
A2	NO APLICA	- Teniendo en cuenta: - Encadenamiento de instrucciones: primer elemento de la derecha. Hace referencia directa al uso iterativo de MLG para tareas de análisis de prueba (sección 2.2.1). - Formulación de instrucciones con pocos ejemplos: segundo elemento de la derecha. Se vincula explícitamente a los casos de prueba generados por MLG con ejemplos (sección 2.2.2b). - metainstrucción (C): cuarto elemento de la derecha: destaca la colaboración del MLG de razonamiento para el perfeccionamiento de las indicaciones (sección 2.1.2). - Formulación de instrucciones sin ejemplos (D): tercer elemento de la derecha: hace hincapié en el razonamiento intrínseco del MLG de razonamiento para la priorización (sección 2.1.2). Por lo tanto, la respuesta correcta es:	IAGen-2.1.2	K2	1

PREGUNTA NUMERO	RESPUESTA CORRECTA	EXPLICACIÓN / JUSTIFICACIÓN	OBJETIVO DE APRENDIZAJE	NIVEL K	PUNTOS
A3	NO APLICA	- Teniendo en cuenta: - Descubrimiento: las actividades incluyen la formación de equipos de prueba en conceptos de IAGen, el acceso a MLG/MLP y la experimentación con casos de uso iniciales para familiarizar a los probadores con IAGen y generar confianza. - Inicio y definición de uso: se centra en identificar y priorizar casos de uso prácticos para IAGen en las pruebas de software. - Utilización e iteración: se lleva a cabo un seguimiento continuo del avance de IAGen para las pruebas de software y las herramientas relacionadas, así como la medición y la gestión de la transformación para asegurar beneficios sostenibles y escalabilidad. Por lo tanto, la respuesta correcta es: Actividades Identificar y priorizar casos de uso prácticos. Formar a los probadores en IA generativa. Proporcionar a los probadores acceso a los MLG. Experimentar con casos de uso iniciales para familiarizar a los probadores con la IA generativa Gestionar la evolución del proceso de prueba tras la integración completa de la IA generativa. Fases clave Descubrimiento. Iniciación y definición del uso. Uso e iteración.	IAGen-5.1.4	K1	1

