

<b>Ejemplo de Examen:</b>	<b>Preguntas</b>
<b>Versión:</b>	<b>ES - V01.01</b>
<b>Versión de Ejemplo de Examen original:</b>	<b>1.0</b>
<b>Modelo:</b>	<b>A</b>
<b>Correspondiente al programa de estudio:</b>	<b>Probador Certificado de ISTQB®</b>
	<b>Nivel Especialista</b>
	<b>Prueba con IA Generativa</b>

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	10/06/2025	Publicación de la traducción de Ejemplo de Examen - Modelo A - Preguntas, 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
Introducción .....	7
Objetivo de este Documento .....	7
Instrucciones .....	7
Preguntas .....	8
Pregunta: 01 .....	8
Pregunta: 02 .....	9
Pregunta: 03 .....	9
Pregunta: 04 .....	10
Pregunta: 05 .....	10
Pregunta: 06 .....	11
Pregunta: 07 .....	11
Pregunta: 08 .....	12
Pregunta: 09 .....	12
Pregunta: 10 .....	13
Pregunta: 11 .....	13
Pregunta: 12 .....	14
Pregunta: 13 .....	15
Pregunta: 14 .....	17
Pregunta: 15 .....	18
Pregunta: 16 .....	19
Pregunta: 17 .....	20
Pregunta: 18 .....	20
Pregunta: 19 .....	21
Pregunta: 20 .....	21
Pregunta: 21 .....	22
Pregunta: 22 .....	22
Pregunta: 23 .....	22
Pregunta: 24 .....	23
Pregunta: 25 .....	24
Pregunta: 26 .....	25
Pregunta: 27 .....	25
Pregunta: 28 .....	26
Pregunta: 29 .....	26
Pregunta: 30 .....	27
Pregunta: 31 .....	27
Pregunta: 32 .....	28
Pregunta: 33 .....	28
Pregunta: 34 .....	28
Pregunta: 35 .....	29
Pregunta: 36 .....	29

Pregunta: 37.....	30
Pregunta: 38.....	30
Pregunta: 39.....	30
Pregunta: 40.....	31
Anexo: Preguntas Adicionales.....	32
Pregunta: A1 .....	32
Pregunta: A2 .....	33
Pregunta: A3 .....	34

## Introducción

### Objetivo de este Documento

Las preguntas y respuestas de ejemplo y las justificaciones asociadas en este ejemplo de examen han sido creadas por un equipo de expertos en la materia y experimentados redactores de preguntas con el objetivo de:

- Ayudar a los comités miembro de ISTQB® y a los comités de examen en sus actividades de redacción de preguntas.
- Proporcionar a los proveedores de formación y a los candidatos al examen ejemplos de preguntas de examen.

Estas preguntas no pueden utilizarse sin modificar en ningún examen oficial.

Se debe tener en cuenta que los exámenes reales pueden incluir una amplia variedad de preguntas, y que este ejemplo de examen no pretende incluir ejemplos de todos los tipos, estilos o longitudes de preguntas posibles; asimismo, este ejemplo de examen puede ser más o menos difícil que cualquier examen oficial.

### Instrucciones

En este documento puede encontrar:

- Preguntas, incluido en cada una de ellas:
  - Cualquier escenario que necesite el planteamiento de la pregunta.
  - Valor en puntos.
  - Conjunto de opciones de respuesta.
- Preguntas adicionales, incluyendo para cada pregunta [no se aplica a todos los modelos de examen]:
  - Cualquier escenario que necesite el enunciado de la pregunta.
  - Valor en puntos.
  - Conjunto de opciones de respuesta (respuesta).
- Las respuestas, incluida la justificación, figuran en un documento aparte.



## Preguntas

### Pregunta: 01

**Puntos:** 01

Identificar la asociación entre cada tipo de tecnología de IA (1-4) con su descripción CORRECTA (A-D):

1. IA simbólica.
  2. Aprendizaje automático clásico.
  3. Aprendizaje profundo.
  4. IA generativa.
- 
- A. Utiliza redes neuronales para aprender automáticamente características a partir de datos.
  - B. Utiliza sistemas basados en reglas para imitar la toma de decisiones humana.
  - C. Utiliza el aprendizaje profundo para crear nuevos datos aprendiendo de sus datos de entrenamiento.
  - D. Utiliza un enfoque basado en datos que requiere la selección de características.
- 
- a) 1D, 2B, 3A, 4C
  - b) 1D, 2C, 3B, 4A
  - c) 1C, 2B, 3D, 4A
  - d) 1B, 2D, 3A, 4C

**Seleccionar:** UNA opción



## Pregunta: 02

Puntos: 01

Tener en cuenta el ámbito de los modelos de lenguaje grande (MLG).

¿Cuál de las siguientes opciones explica MEJOR las causas por las que las limitaciones de la ventana de contexto afectan a las capacidades de procesamiento de texto de los MLG?

- a) Debido a que las ventanas de contexto restringen las secuencias de procesamiento temporal, impiden que los MLG mantengan la consistencia cronológica en el análisis de textos extensos.
- b) Debido a que las ventanas de contexto impiden las capacidades de referencia cruzada, limitan la capacidad de los MLG para conectar información de diferentes fuentes de documentos de forma simultánea.
- c) Debido a que las ventanas de contexto obligan a los MLG a descartar información anterior, que puede contener detalles relevantes necesarios para comprender el contenido posterior.
- d) Debido a que las ventanas de contexto limitan los niveles de granularidad del análisis sintáctico, lo que impide a los MLG ajustar los enfoques de análisis a nivel de caracteres y a nivel de documentos.

Seleccionar: UNA opción

## Pregunta: 03

Puntos: 01

¿Cuál de los siguientes enunciados describe MEJOR la tokenización en el procesamiento de texto para los MLG?

- a) La tokenización convierte los tóquenes en vectores de alta dimensión para capturar su significado.
- b) La tokenización crea los bloques de construcción utilizados para comprender y generar texto.
- c) La tokenización genera respuestas contextualmente apropiadas utilizando red neuronal.
- d) La tokenización predice el siguiente toquen de una secuencia basándose en las relaciones aprendidas.

Seleccionar: UNA opción

## Pregunta: 04

Puntos: 01

En el contexto de la prueba de software, ¿cuáles de los siguientes enunciados (i-v) sobre los MLG fundacionales, ajustados por instrucciones y de razonamiento son CORRECTOS?

- i. Los MLG fundacionales destacan en la generación de casos de prueba a partir de requisitos de alto nivel sin entradas estructuradas.
- ii. Los MLG de razonamiento destacan en la creación de guiones de prueba que siguen estrictamente plantillas organizativas predefinidas.
- iii. Los MLG ajustados por instrucciones destacan en la priorización autónoma de la ejecución de pruebas basándose en la retroalimentación del usuario en tiempo real.
- iv. Los MLG de razonamiento destacan en la síntesis de datos a partir de informes de defecto para detectar tendencias y priorizar los esfuerzos de prueba.
- v. Los MLG ajustados por instrucciones destacan en la generación de casos de prueba que se ajustan a la sintaxis del lenguaje Gherkin.

- a) i, ii y iii
- b) ii, iii y iv
- c) i, ii y v
- d) iv y v

Seleccionar: UNA opción

## Pregunta: 05

Puntos: 01

¿Cuál de los siguientes enunciados describe MEJOR la relación entre los MLG multimodales y los modelos de visión y lenguaje?

- a) Los MLG multimodales son un subconjunto de los modelos de visión y lenguaje diseñados para gestionar entradas diversas.
- b) Los modelos de visión y lenguaje son un subconjunto de los MLG multimodales que se concentran en datos visuales y textuales.
- c) Los modelos de visión y lenguaje no están relacionados con los MLG multimodales y se concentran únicamente en la interfaz de usuario.
- d) Los MLG multimodales y los modelos de visión y lenguaje son términos intercambiables.

Seleccionar: UNA opción

## Pregunta: 06

Puntos: 01

¿Cuáles DOS de las siguientes opciones representan las capacidades clave de los MLG en las tareas de prueba?

- a) Identificar ambigüedades e inconsistencias en requisitos.
- b) Generar la totalidad del código de una aplicación para su despliegue.
- c) Automatizar la ejecución de todos los guiones de prueba sin intervención humana.
- d) Realizar pruebas exploratorias en aplicaciones software.
- e) Crear datos de prueba diversos con diversas combinaciones y valores frontera.

**Seleccionar: DOS** opciones

## Pregunta: 07

Puntos: 01

¿Cuál de los siguientes enunciados explica MEJOR la diferencia entre los chatbot con IA y las aplicaciones de prueba impulsadas por MLG en el contexto de la prueba de software?

- a) Los chatbot con IA son más adecuados para tareas de prueba específicas, mientras que las aplicaciones de prueba impulsadas por MLG se centran en interacciones ad hoc.
- b) Tanto los chatbot con IA como las aplicaciones de prueba impulsadas por MLG están diseñados para realizar tareas idénticas sin diferencias de configuración.
- c) Las aplicaciones de pruebas impulsadas por MLG se basan en instrucciones en forma de conversación, mientras que los chatbot con IA requieren la integración en herramientas y procesos de prueba.
- d) Los chatbot con IA ofrecen interfaces de conversación para tareas de prueba ad hoc, mientras que las aplicaciones de pruebas impulsadas por MLG proporcionan soluciones personalizadas para tareas de prueba específicas.

**Seleccionar: UNA** opción

## Pregunta: 08

Puntos: 01

Un probador está examinando una instrucción estructurada que se utiliza para obtener asistencia de un MLG para el análisis de una prueba de rendimiento. Uno de los componentes de esta instrucción dice: "Informes de prueba de herramientas de prueba de rendimiento, registros de monitorización del sistema durante los periodos de máximo uso y comparativas de rendimiento de aplicaciones de entregas anteriores".

¿En qué componente de la estructura de seis partes de la instrucción es MÁS PROBABLE que aparezca esta descripción?

- a) Contexto.
- b) Datos de entrada.
- c) Restricciones.
- d) Formato de salida.

**Seleccionar:** UNA opción

## Pregunta: 09

Puntos: 01

Un probador quiere que un MLG analice una especificación de requisitos en busca de posibles defectos. En la instrucción estructurada que utiliza el probador, en una de las líneas se lee: "Los posibles defectos deben indicarse en una tabla de marcado ("markdown table") con las siguientes columnas: ID, referencia del requisito, defecto tipo, descripción y severidad".

¿En qué componente de la estructura de seis partes de una instrucción es MÁS PROBABLE que aparezca esta línea?

- a) Instrucciones.
- b) Restricciones.
- c) Formato de salida.
- d) Contexto.

**Seleccionar:** UNA opción

## Pregunta: 10

Puntos: 01

¿Cuál de las siguientes opciones diferencia MEJOR las técnicas de encadenamiento de instrucciones, formulación de instrucciones con pocos ejemplos y metainstrucción?

- a) El encadenamiento de instrucciones se concentra en proporcionar ejemplos, la formulación de instrucciones con pocos ejemplos divide las tareas en subtarear y la metainstrucción refina las indicaciones manualmente.
- b) La formulación de instrucciones con pocos ejemplos proporciona orientación con ejemplos, el encadenamiento de instrucciones divide las tareas en múltiples instrucciones y la metainstrucción permite al modelo refinar iterativamente sus propias instrucciones.
- c) La metainstrucción hace hincapié en la división de las tareas en pasos, el encadenamiento de instrucciones utiliza ejemplos y la formulación de instrucciones con pocos ejemplos se concentra en la optimización manual de las instrucciones.
- d) El encadenamiento de instrucciones proporciona orientación sin ejemplos, las instrucciones con pocos ejemplos proporcionan orientación con ejemplos y la metainstrucción se basa en instrucciones definidas por el probador.

**Seleccionar: UNA** opción

## Pregunta: 11

Puntos: 01

¿Cuál es la función principal de una instrucción de sistema en las interacciones con un MLG?

- a) Proporcionar un marco de trabajo para el comportamiento del MLG durante toda la conversación.
- b) Proporcionar preguntas o instrucciones específicas del usuario al MLG.
- c) Ajustarse dinámicamente con cada interacción del usuario y establecer el contexto de la conversación.
- d) Incluir entradas visibles del usuario y establecer reglas para la conversación.

**Seleccionar: UNA** opción



## Pregunta: 12

Puntos: 01

Se le ha encomendado aplicar el siguiente enfoque de prueba a un conjunto de requisitos estables para un nuevo proyecto: generar condiciones de prueba, priorizarlas en función del nivel de riesgo e identificar posibles divergencias de cobertura. Los requisitos ya han sido objeto de una revisión minuciosa en busca de defectos.

¿Cuál de las siguientes secuencias de pasos (i-v) debe seguir para aplicar eficazmente la IA generativa e implementar este enfoque de prueba utilizando una técnica de encadenamiento de instrucciones para este enfoque de prueba?

- i. Entregar los requisitos al MLG y dar la instrucción para que genere condiciones de prueba basadas en dichos requisitos.
  - ii. Proporcionar las condiciones de prueba al MLG, asegurándose de que comprenda el contexto para la priorización, y dar la instrucción de priorizar dichas condiciones de prueba en consecuencia.
  - iii. Proporcionar las condiciones de prueba priorizadas al MLG y dar la instrucción de que las analice para determinar si todos los aspectos de los requisitos se abordan en las condiciones de prueba.
  - iv. Entregar los requisitos al MLG y dar la instrucción de generar condiciones de prueba priorizadas que aborden todos los aspectos de los requisitos.
  - v. Entregar los requisitos al MLG y dar la instrucción para que detecte inconsistencias y ambigüedades en dichos requisitos.
- a) i, ii y iii
  - b) iv y ii
  - c) i, iii y v
  - d) v y iv

Seleccionar: UNA opción

## Pregunta: 13

Puntos: 01

Considere la posibilidad de aplicar la técnica de formulación de instrucciones estructuradas con pocos ejemplos para generar test cases al estilo Gherkin (es decir, basados en escenarios) para la siguiente historia de usuario y criterio de aceptación:

- Historia de usuario: “Como usuario, quiero restablecer mi contraseña para poder volver a acceder a mi cuenta si la olvido”.
- Criterio de aceptación: “Cuando un usuario envía una dirección de correo electrónico registrada, recibe un correo electrónico para restablecer la contraseña”.

Puede apoyarse en ejemplos predefinidos que incluyen historias de usuario, criterios de aceptación y casos de prueba al estilo Gherkin. Su tarea consiste en crear una instrucción que guíe al MLG en la generación de casos de prueba precisos que se ajusten al criterio de aceptación de la historia de usuario anterior.

¿Cuál de las siguientes instrucciones es la MÁS adecuada para esta tarea?

a)	<b>Instrucción:</b>	A
	<b>Rol:</b>	Actuar como analista de prueba.
	<b>Contexto:</b>	Usted está probando una funcionalidad de restablecimiento de contraseña.
	<b>Instrucción:</b>	Generar casos de prueba al estilo Gherkin para la historia de usuario y el criterio de aceptación. Utilizar los siguientes ejemplos predefinidos como guía: <<ejemplos predefinidos >>.
	<b>Datos de entrada:</b>	<<< historia de usuario >>> y <<< criterio de aceptación >>>.
	<b>Restricciones:</b>	Basarse en la buena práctica para crear casos de prueba.
	<b>Formato de salida:</b>	Generar casos de prueba con el resultado esperado.
b)	<b>Instrucción:</b>	B
	<b>Rol:</b>	Actuar como analista de prueba especializado en casos de prueba en formato Gherkin.
	<b>Contexto:</b>	Usted está probando una funcionalidad de restablecimiento de contraseña.
	<b>Instrucción:</b>	Generar casos de prueba al estilo Gherkin para la historia de usuario y el criterio de aceptación. Utilizar los siguientes ejemplos predefinidos como guía: <<ejemplos predefinidos >>.
	<b>Datos de entrada:</b>	<<< historia de usuario >>> y <<< criterio de aceptación >>>.
	<b>Restricciones:</b>	Utilizar la sintaxis “Dado-Cuando-Entonces (“Given-When-Then”)” y asegurar la alineación con el criterio de aceptación.
	<b>Formato de salida:</b>	Respetar el formato de caso de prueba estilo Gherkin proporcionado.



c)	<b>Instrucción:</b>	C
	<b>Rol:</b>	Actuar como analista de prueba.
	<b>Contexto:</b>	Usted está probando una funcionalidad de restablecimiento de contraseña.
	<b>Instrucción:</b>	Generar casos de prueba al estilo Gherkin para la historia de usuario y el criterio de aceptación. Basarse en buenas prácticas para crear casos de prueba.
	<b>Datos de entrada:</b>	<<< historia de usuario >>> y <<< criterio de aceptación >>>.
	<b>Restricciones:</b>	Utilizar la sintaxis “Dado-Cuando-Entonces (“Given-When-Then”)” y asegurar la alineación con el criterio de aceptación.
d)	<b>Formato de salida:</b>	Respetar el formato de caso de prueba estilo Gherkin proporcionado.
	<b>Instrucción:</b>	D
	<b>Rol:</b>	Actuar como analista de prueba.
	<b>Contexto:</b>	Usted está probando una funcionalidad de restablecimiento de contraseña.
	<b>Instrucción:</b>	Generar, al menos, dos casos de prueba de estilo Gherkin para la historia de usuario y el criterio de aceptación. Concentrarse en los casos extremos.
	<b>Datos de entrada:</b>	<<< historia de usuario >>> y <<< criterio de aceptación >>>.
	<b>Restricciones:</b>	Asegurar que todos los casos de prueba sigan la sintaxis “ Dado-Cuando-Entonces” (“Given-When-Then”).
	<b>Formato de salida:</b>	Respetar el formato de caso de prueba estilo Gherkin proporcionado.

**Seleccionar:** UNA opción

## Pregunta: 14

Puntos: 01

Se le ha encomendado la tarea de aplicar instrucción estructurada para analizar los resultados de las pruebas de regresión. A continuación se muestra un borrador inicial de la instrucción:

**Rol:** Actuar como analista de prueba.

**Contexto:** Analizar los resultados sin procesar de las pruebas de regresión de un ciclo de ejecución de prueba reciente.

**Instrucción:** Identificar discrepancias en los resultados de las pruebas.

**Datos de entrada:** Utilizar el archivo adjunto que contiene los resultados sin procesar de las pruebas.

**Restricciones:** Utilizar la lista de anomalías conocidas para realizar una verificación cruzada.

**Formato de salida:** Proporcionar una lista de discrepancias en formato de tabla.

Se le pide que mejore esta instrucción. ¿Cuál de las siguientes mejoras se ajustaría MEJOR a la buena práctica de ingeniería de instrucciones estructuradas para el análisis exhaustivo de informes de pruebas de regresión?

- a) Añadir un paso para agrupar problemas similares y cotejar los hallazgos con la lista de anomalías conocidas.
- b) Especificar que el rol es el de analista de pruebas de regresión especializado en información útil.
- c) Ampliar la instrucción para incluir la separación de los resultados esperados y los resultados reales, el agrupamiento de dificultades y el resaltado de discrepancias.
- d) Incluir referencias a principios de la prueba de regresión, como "Dado-Cuando-Entonces ("Given-When-Then")" en las restricciones.

**Seleccionar:** UNA opción

## Pregunta: 15

Puntos: 01

Está utilizando un MLG para ayudar a preparar métricas de prueba procesables a partir de datos sin procesar. Las métricas incluyen el avance de la prueba, las tendencias de defectos y la cobertura, que se muestran gráficamente y se explican con texto. Su objetivo es mejorar el proceso de prueba para asegurar que las métricas generadas sean precisas, procesables y fácilmente interpretables por los implicados.

A continuación se muestra un borrador inicial de una instrucción utilizada para instruir a la IA:

<b>Rol:</b>	Actuar como gestor de pruebas.
<b>Contexto:</b>	Se le proporcionan datos sin procesar procedentes de herramientas de prueba.
<b>Instrucción:</b>	Generar métricas de avance de la prueba, métricas de tendencia de defectos y métricas de cobertura a partir de los datos sin procesar.
<b>Datos de entrada:</b>	Utilizar el archivo adjunto que contiene los resultados sin procesar de la prueba.
<b>Restricciones:</b>	Asegurarse de que el resultado sea conciso y comprensible.
<b>Formato de salida:</b>	Mostrar las métricas en un cuadro de mando (panel de control).

Se le pide que mejore esta instrucción.

¿Cuál de las siguientes mejoras potenciaría en MAYOR MEDIDA la capacidad del MLG para generar métricas precisas y aplicables?

- a) Especificar que la función es la de un gestor de prueba centrado en la obtención de información útil y el apoyo a la toma de decisiones, asegurando un análisis en profundidad de los datos de prueba.
- b) Añadir una instrucción para incluir los riesgos potenciales identificados a partir de las tendencias en las métricas generadas, junto con su evaluación de impacto y niveles de prioridad.
- c) Ampliar el formato de salida para incluir un resumen en lenguaje sencillo que interprete las métricas y describa los siguientes pasos para los implicados.
- d) Enfatizar las restricciones de que la salida también sea fácilmente interpretable por los implicados, utilizando un lenguaje claro y evitando la jerga técnica en toda la respuesta.

**Seleccionar:** UNA opción

## Pregunta: 16

Puntos: 01

Su objetivo es crear casos de prueba para un sistema basado en IA que adolece del problema del oráculo de prueba, lo que le impide determinar los resultados esperados. Solo puede contar con unos pocos casos de prueba existentes con resultados esperados conocidos. Mediante un análisis adecuado, ha identificado un conjunto de reglas de transformación bien definidas que especifican cómo los cambios en las entradas afectan a los resultados esperados. Estas reglas se pueden aplicar a todos los casos de prueba existentes. Ha decidido apoyarse en la IA generativa, proporcionando a un MLG determinado la siguiente información: los casos de prueba existentes con sus entradas y resultados esperados, una descripción clara de las reglas de transformación y directrices para generar casos de prueba adicionales aplicando con precisión estas reglas a los casos de prueba existentes pertinentes. Con la información especificada, el MLG elegido puede generar directamente casos de prueba adicionales en línea con sus expectativas.

¿Cuál de las siguientes técnicas de formulación de instrucciones es la MÁS adecuada para alcanzar su objetivo en este escenario?

- a) Formulación de instrucciones con pocos ejemplos
- b) Encadenamiento de instrucciones
- c) Metainstrucción
- d) Formulación de instrucciones sin ejemplos

**Seleccionar: UNA opción**

## Pregunta: 17

Puntos: 01

Usted está utilizando la IA generativa para ayudar a probar una aplicación de software de entretenimiento. El modelo de IA generativa genera casos de prueba para escenarios de interacción con el usuario, scripts de prueba para interacciones con la IPA (Interfaz de Programación de Aplicaciones) y datos de prueba sintéticos para abordar casos extremos.

Para evaluar eficazmente el rendimiento del modelo de IA generativa y perfeccionar las indicaciones, ¿qué combinación de métricas y acciones asegura en MAYOR MEDIDA una evaluación y una mejora más completas?

- a) Evaluar la diversidad de los casos de prueba para asegurar la variedad de los escenarios de entrada y utilizar la tasa de éxito de la ejecución de las pruebas para validar la funcionalidad de los guiones de prueba de IPA generados.
- b) Aplicar métricas de exactitud y completitud para validar los casos de prueba con respecto a los requisitos del software de entretenimiento y confiar en la eficiencia temporal para comparar los guiones de prueba generados por IA con los esfuerzos de prueba manuales.
- c) Concentrarse en la precisión para asegurar que los datos de prueba generados cumplan con los estándares de conformidad del software de entretenimiento, mientras que la adecuación contextual y la tasa de éxito en la ejecución de las pruebas evalúan la alineación y la usabilidad de los guiones de prueba.
- d) Priorizar la relevancia y la adecuación contextual de todos los resultados para mantener la consistencia con los requisitos del software de entretenimiento e incluir métricas de diversidad para ampliar la cobertura de los casos extremos.

Seleccionar: UNA opción

## Pregunta: 18

Puntos: 01

¿Cuál de las siguientes técnicas para evaluar y perfeccionar de forma iterativa las instrucciones es la MÁS adecuada para determinar por qué un MLG genera de forma CONSISTENTE casos de prueba con resultados esperados erróneos que contradicen los requisitos de entrada, proporcionando así información para optimizar la instrucción y evitar errores similares?

- a) Análisis de resultados.
- b) Prueba A/B de instrucciones.
- c) Ajuste de la longitud y la especificidad de las instrucciones.
- d) Integración de la retroalimentación de usuario.

Seleccionar: UNA opción

## Pregunta: 19

Puntos: 01

¿Qué es una alucinación en el contexto de las salidas de un MLG?

- a) Un error lógico en el que el MLG falla a la hora de seguir con precisión un proceso de razonamiento de varios pasos.
- b) Un sesgo en la salida del MLG causado por los datos de entrenamiento que favorecen ciertas perspectivas.
- c) Una generación de resultados irrelevantes o objetivamente incorrectos por parte del MLG para una tarea determinada.
- d) Una limitación del MLG para comprender perspectivas que no sean en inglés en tareas de generación de pruebas.

**Seleccionar:** UNA opción

## Pregunta: 20

Puntos: 01

Usted está utilizando IA generativa para crear casos de prueba para una aplicación de comercio electrónico (tienda electrónica). Las siguientes prestaciones se han mencionado explícitamente en la descripción del proyecto:

- gestión del carro de la compra.
- uso de códigos de descuento.
- generación de correos electrónicos de confirmación de pedidos.

Basándose en estos detalles, ¿cuál de los siguientes casos de prueba generados por IA es MÁS PROBABLE que represente una alucinación?

- a) Verificar que un usuario puede añadir varios elementos a su carro de la compra y proceder al pago.
- b) Verificar que un usuario no puede aplicar un código de descuento caducado durante el proceso de pago.
- c) Verificar que un usuario recibe un correo electrónico de confirmación después de realizar correctamente un pedido.
- d) Verificar que un usuario puede crear una lista de deseos para guardar sus artículos favoritos para más adelante.

**Seleccionar:** UNA opción



## Pregunta: 21

Puntos: 01

¿Cuál de las siguientes opciones se refiere a un beneficio que está MÁS directamente asociado con el uso de formatos de entrada de datos claros y estructurados cuando se trabaja con MLG para tareas de prueba?

- a) Ayuda a reducir el esfuerzo necesario para lograr un ajuste fino de los MLG para tareas de prueba.
- b) Ayuda a los MLG a generar resultados menos ambiguos para tareas de prueba.
- c) Ayuda a los MLG a generar resultados más relevantes para el contexto en las tareas de prueba.
- d) Ayuda a los MLG a generar resultados más creativos en las tareas de prueba.

Seleccionar: UNA opción

## Pregunta: 22

Puntos: 01

¿Qué estrategia puede ayudar a reducir la variable en los resultados del MLG al reducir la distribución de probabilidad durante la inferencia?

- a) Aumentar la tasa de aprendizaje.
- b) Reducir la configuración de temperatura.
- c) Aumentar la semilla aleatoria.
- d) Reducir la semilla aleatoria.

Seleccionar: UNA opción

## Pregunta: 23

Puntos: 01

¿Cuál de los siguientes enunciados sobre los asuntos de interés relacionados con la privacidad de los datos en el uso de la IA generativa para la prueba de software es INCORRECTO?

- a) La IA generativa puede exponer involuntariamente datos confidenciales a través de sus salida.
- b) Las herramientas de IA generativa pueden almacenar y someter a proceso datos confidenciales sin el consentimiento explícito del usuario, lo que puede dar lugar a un uso indebido.
- c) El uso de herramientas de IA generativa sin cumplir con las normativas de protección de datos, como el Reglamento General de Protección de Datos (RGPD), puede dar lugar a disputas legales.
- d) Es probable que un MLG exponga datos confidenciales reales si tiene una alucinación mientras genera datos de prueba sintéticos, independientemente de los datos con los que se haya entrenado.

Seleccionar: UNA opción



## Pregunta: 24

Puntos: 01

Un atacante inyecta resultados de pruebas falsificados en el conjunto de datos de entrenamiento de un MLG destinado a recomendar estrategias óptimas de cobertura de la prueba.

¿A qué tipo de vector de ataque se refiere de forma MÁS ACERTADA esta descripción?

- a) Generación de código malicioso.
- b) Exfiltración de datos.
- c) Manipulación de solicitudes.
- d) Envenenamiento de datos.

**Seleccionar: UNA opción / DOS opciones**

## Pregunta: 25

Puntos: 01

Identificar la correspondencia entre cada tipo de vector de ataque contra un MLG (1-4) y el ejemplo correspondiente (A-D):

1. Exfiltración de datos
  2. Manipulación de solicitudes
  3. Envenenamiento de datos
  4. Generación de código malicioso
- 
- A. Un atacante modifica, de forma maliciosa, los datos asociados a los enlaces de trazabilidad entre los requisitos y los casos de prueba en el conjunto de datos utilizado para el ajuste fino de un MLG, comprometiendo su exactitud en la generación de casos de prueba a partir de los requisitos.
  - B. Un atacante crea y proporciona de forma maliciosa instrucciones engañosas que inducen a un MLG, con un ajuste fino para ayudar a los probadores en la generación automatizada de guiones de prueba, a producir guiones de prueba vulnerables con desperfectos de seguridad ocultos.
  - C. Un atacante proporciona de forma maliciosa instrucciones de gran tamaño especialmente diseñadas para inducir a un MLG, con un ajuste fino para ayudar a los probadores a generar casos de prueba, a revelar accidentalmente claves de la IPA (Interfaz de Programación de Aplicaciones) confidenciales heredadas de proyectos de prueba anteriores.
  - D. Un atacante envía de forma maliciosa capturas de pantalla de referencia cuidadosamente modificadas a un marco de trabajo de pruebas visuales que utiliza un MLG para el análisis visual comparativo, con el fin de engañar al MLG para que ignore sistemáticamente los problemas reales de la interfaz de usuario durante las pruebas de regresión.
- 
- a) 1C, 2D, 3A, 4B
  - b) 1B, 2D, 3A, 4C
  - c) 1D, 2C, 3B, 4A
  - d) 1C, 2B, 3D, 4A

**Seleccionar:** UNA opción

## Pregunta: 26

Puntos: 01

¿Cuál de las siguientes estrategias aborda MEJOR los riesgos de privacidad de los datos en el contexto de la prueba de software impulsada por IA generativa?

- a) Utilizar varios MLG para evaluar y comparar los resultados de las pruebas con el fin de mejorar la precisión.
- b) Reemplazar los datos de prueba confidenciales por una versión anónima de los mismos.
- c) Permitir el acceso sin restricciones a los datos de prueba confidenciales para mejorar el entrenamiento del modelo de IA generativa.
- d) Desactivar el cifrado de los datos de prueba confidenciales para agilizar los procesos de almacenamiento y transmisión de datos.

**Seleccionar:** UNA opción

## Pregunta: 27

Puntos: 01

¿Cuál de las siguientes opciones sobre el impacto del uso de MLG en el consumo de energía y las emisiones de CO2 es CORRECTA?

- a) Las tareas de generación de imágenes consumen mucha más energía que las tareas de generación de texto, pero producen menos emisiones de CO2.
- b) Las búsquedas impulsadas por IA generativa consumen mucha menos energía que las búsquedas web tradicionales debido a sus algoritmos optimizados.
- c) Las tareas de generación de imágenes consumen mucha más energía que las de generación de texto debido a su mayor complejidad en términos de procesamiento.
- d) Las tareas de generación de texto consumen muy poca energía, lo que permite que millones de usuarios las realicen sin un consumo energético significativo.

**Seleccionar:** UNA opción

## Pregunta: 28

Puntos: 01

¿Cuáles DOS de las siguientes normas, o partes de ellas, son MÁS relevantes para el uso de la IA generativa en la prueba de software?

- a) ISO/IEC 25010:2023
- b) ISO/IEC 23053:2022
- c) ISO/IEC/IEEE 29119-2:2021
- d) ISO/IEC 42001:2023
- e) ISO/IEC/IEEE 29119-3:2021

**Seleccionar: DOS** opciones

## Pregunta: 29

Puntos:	01
¿Cuál de los siguientes componentes de una aplicación impulsada por MLG se encarga de combinar la entrada del usuario con datos estructurados y semánticamente similares para preparar una instrucción para el MLG?	
<ul style="list-style-type: none"><li>a) capa de servicios</li><li>b) capa de presentación ("front end")</li><li>c) componente de autenticación</li><li>d) componente de posprocesamiento</li></ul>	
Seleccionar:	UNA opción

## Pregunta: 30

Puntos: 01

Usted es un probador que trabaja en una aplicación bancaria que incluye prestaciones como el inicio de sesión de usuarios, la gestión de cuentas y las transacciones seguras. La documentación del sistema, incluidas las especificaciones de la IPA (Interfaz de Programación de Aplicaciones) y los requisitos de seguridad, se almacena en una base de datos vectorial, mientras que los casos de prueba históricos se almacenan en una base de datos relacional. Su tarea consiste en generar casos de prueba utilizando un marco de trabajo de generación aumentada por recuperación (GAR) para asegurar la alineación con las últimas especificaciones y requisitos.

¿Cuál de las siguientes opciones representa el uso MÁS adecuado del marco GAR en este escenario?

- a) Lanzar una consulta especificando una función que se vaya a probar. El marco GAR recuperará las especificaciones y requisitos relevantes de la base de datos vectorial, los combinará con casos de prueba históricos y generará automáticamente casos de prueba precisos y sensibles al contexto a través del MLG.
- b) Lanzar una consulta especificando todas las funciones que se van a probar. El marco GAR recuperará las especificaciones y requisitos relevantes de la base de datos vectorial, los combinará con casos de prueba históricos y generará automáticamente casos de prueba precisos y sensibles al contexto a través del MLG.
- c) Utilizar el marco RAG para recuperar casos de prueba históricos de la base de datos relacional y requisitos de seguridad de la base de datos vectorial. Revisar manualmente la información recuperada antes de refinar la consulta para que el MLG genere casos de prueba específicos.
- d) Apoyarse en los datos de entrenamiento internos del MLG para generar casos de prueba mientras se utiliza el marco GAR o la recuperación de referencias sin integrar directamente la información recuperada en el proceso de generación.

**Seleccionar:** UNA opción

## Pregunta: 31

Puntos: 01

¿Cuál de las siguientes opciones describe MEJOR las mejoras que los agentes autónomos y semiautónomos impulsados por MLG aportan a la automatización de procesos de prueba?

- a) Pueden mejorar tanto la eficiencia como la calidad en la automatización del proceso de prueba mediante un uso equilibrado de sistemas de agente único y multiagente.
- b) Pueden mejorar la calidad en la automatización de los procesos de prueba añadiendo comprobaciones de verificación complejas, aunque a expensas de la eficiencia.
- c) Pueden mejorar tanto la eficiencia como la calidad en la automatización de los procesos de prueba aprovechando su capacidad para operar con diferentes niveles de interacción humana.
- d) Pueden mejorar tanto la eficiencia como la calidad en la automatización de los procesos de prueba, al tiempo que eliminan la necesidad de verificación dentro de estos procesos de prueba.

**Seleccionar:** UNA opción



## Pregunta: 32

Puntos: 01

¿Cuál de los siguientes enunciados sobre el ajuste fino de modelos de lenguaje para tareas de prueba específicas es INCORRECTO?

- a) El ajuste fino implica entrenar un modelo preentrenado con datos específicos de la tarea para mejorar su rendimiento y su conocimiento del dominio.
- b) El ajuste fino dota al modelo de lenguaje de nuevas capacidades al sustituir su conocimiento general por un razonamiento específico para la tarea, lo que asegura la ausencia de sobreajuste.
- c) El ajuste fino modifica los parámetros de un modelo preentrenado utilizando un conjunto de datos específico para adaptarlo a un dominio o tarea concretos.
- d) El ajuste fino requiere conjuntos de datos de alta calidad y específicos para la tarea, a fin de evitar resultados sesgados o inexactos.

Seleccionar: UNA opción

## Pregunta: 33

Puntos: 01

¿Cuál de las siguientes opciones describe MEJOR el objetivo principal de las operaciones del modelo de lenguaje grande (OpsMLG) a la hora de implementar y gestionar los MLG para tareas de prueba?

- a) Evitar la dependencia de la IA generativa en los procesos de prueba.
- b) Gestionar los MLG de forma eficaz a lo largo de su ciclo de vida, teniendo en cuenta aspectos como la privacidad, la seguridad y los costes.
- c) Limitar el uso de los MLG a soluciones de prueba basadas en chatbot para reducir la complejidad.
- d) Automatizar completamente todas las tareas de prueba sin necesidad de supervisión humana.

Seleccionar: UNA opción

## Pregunta: 34

Puntos: 01

¿Cuál de los siguientes enunciados sobre la IA en la sombra es CORRECTO?

- a) La IA en la sombra garantiza la conformidad con las políticas de datos de la organización y las normativas generales sobre IA.
- b) La IA en la sombra elimina la necesidad de acuerdos de licencia claros en las herramientas de IA.
- c) La IA en la sombra reduce el riesgo de disputas sobre propiedad intelectual.
- d) La IA en la sombra puede dar lugar a accesos no autorizados a información confidencial.

Seleccionar: UNA opción

## Pregunta: 35

Puntos: 01

¿Cuál de las siguientes opciones es un aspecto clave a tener en cuenta al definir una estrategia de IA generativa para la prueba de software?

- a) Preparar programas de formación diseñados para asegurar que los miembros del equipo obtengan una certificación específica para cada MLG que utilicen.
- b) Seleccionar MLG que puedan integrarse adecuadamente con los entornos de prueba y las herramientas de prueba existentes.
- c) Asegurar que se dispone de la mayor cantidad posible de datos de entrada para aumentar la probabilidad de obtener resultados efectivos del MLG.
- d) Recopilar métricas estándar de aprendizaje automático supervisado para la evaluación de la efectividad de los resultados del MLG.

**Seleccionar:** UNA opción

## Pregunta: 36

Puntos: 01

¿Cuál de los siguientes enunciados describe MEJOR uno de los criterios clave para seleccionar un MLG adecuado para tareas de prueba específicas dentro de una organización de prueba?

- a) Un criterio de selección clave consiste en evaluar el rendimiento del MLG en las tareas de prueba en comparación con los puntos de referencia disponibles públicamente para los MLG en la generación de código.
- b) Un criterio de selección clave consiste en evaluar los costes recurrentes, como los asociados a los recursos computacionales necesarios para utilizar el MLG.
- c) Un criterio de selección clave consiste en evaluar el MLG en comparación con los puntos de referencia comunitarios disponibles públicamente para asegurar su total compatibilidad con ellos.
- d) Un criterio de selección clave consiste en evaluar los costes recurrentes, como los asociados a una prueba de concepto destinada a demostrar la idoneidad de un MLG para las tareas de prueba.

**Seleccionar:** UNA opción



## Pregunta: 37

Puntos: 01

¿Cuáles son las fases clave en la adopción de la IA generativa en una organización de prueba?

- a) Descubrimiento, inicio y definición del uso, utilización e iteración.
- b) Concienciación, priorización del uso, monitorización del rendimiento.
- c) Planificación, experimentación, evaluación y perfeccionamiento.
- d) Formación, prueba, implementación y escalado.

**Seleccionar: UNA opción**

## Pregunta: 38

Puntos: 01

¿Cuál de las siguientes opciones es la MEJOR referencia a un ejemplo de conocimientos y/o habilidades necesarios para que los probadores trabajen de forma efectiva con MLG en el proceso de prueba?

- a) Dominar técnicas específicas destinadas a evitar que los MLG sufran alucinaciones y cometan errores de razonamiento al realizar tareas de prueba específicas.
- b) Seleccionar e implementar enfoques de automatización de prueba adecuados, como la automatización de pruebas guiada por palabra clave, para automatizar los procesos de prueba.
- c) Elegir el MLG más adecuado basándose en criterios como su capacidad para adaptarse o personalizarse para realizar tareas de prueba específicas.
- d) Asegurar que los datos de validación y prueba utilizados en el desarrollo del MLG sean de la más alta calidad.

**Seleccionar: UNA opción**

## Pregunta: 39

Puntos: 01

¿Cuál es el MEJOR enfoque para desarrollar habilidades dentro de los equipos de prueba con el fin de apoyar específicamente la adopción de la IA generativa?

- a) Confiar principalmente en cursos impartidos por expertos externos con actividades que incluyan aprendizaje a través de experiencia práctica, con el objetivo de integrar la IA en todas las tareas de prueba diarias de una sola vez.
- b) Fomentar la experimentación independiente con varios MLG sin seguir un proceso estructurado.
- c) Adoptar un proceso de aprendizaje práctico y gradual respaldado por ejercicios guiados, aprendizaje entre pares y comunidades de intercambio de conocimientos.
- d) Confiar principalmente en cursos teóricos impartidos por expertos externos, con el objetivo de lograr la integración gradual de la IA en las tareas diarias de prueba en línea con el aprendizaje actual.

**Seleccionar: UNA opción**

## Pregunta: 40

Puntos: 01

¿Cuál de las siguientes respuestas describe MEJOR cómo la adopción de la IA generativa para la prueba de software afecta a los roles y responsabilidades de probadores y jefes de prueba dentro de una organización de prueba?

- a) Los probadores cambian su enfoque de concentrarse en el diseño manual de los casos de prueba a guiar y verificar el producto de prueba generado por la IA.
- b) Los jefes de prueba cambian su enfoque de la gestión de proyectos de prueba a la comprensión del funcionamiento interno de las tecnologías de IA generativa.
- c) Los probadores cambian su enfoque del diseño manual de casos de prueba a la supervisión de los procesos de prueba basados en IA.
- d) Los jefes de prueba cambian su enfoque de depender de las personas a depender únicamente de la IA generativa para aumentar la productividad en las tareas de prueba.

**Seleccionar:** UNA opción

## Anexo: Preguntas Adicionales

### Pregunta: A1

Puntos: 01

En el lado izquierdo se enumeran los pasos necesarios para la implementación de GAR (Generación Aumentada por Recuperación):

Pasos	Respuesta
A. Limpiar y someter a proceso fragmentos de un documento	Primero
B. Generar una respuesta utilizando fragmentos recuperados y el MLG	
C. Dividir documentos grandes en fragmentos más pequeños	
D. Almacenar incrustaciones en una base de datos vectorial	
E. Recuperar fragmentos relevantes basándose en la similitud semántica	Último

Ordenar estos pasos en secuencia desde el primero hasta el último.

## Pregunta: A2

Puntos: 01

Relacionar cada técnica de formulación de instrucciones (a la izquierda) con un ejemplo adecuado de su aplicación en la prueba de software (a la derecha):

A. Encadenamiento de instrucciones

1. Desglosar las tareas de análisis de prueba en pasos más pequeños que requieren interacciones iterativas con el MLG y verificación humana

B. Formulación de instrucciones con pocos ejemplos

2. Generar casos de prueba al estilo Gherkin a partir de historias de usuarios utilizando el MLG con ejemplos predefinidos.

C. Metainstrucción

3. Priorizar los casos de prueba en función del riesgo aprovechando el razonamiento inherente al MLG sin ejemplos.

D. Formulación de instrucciones sin ejemplos

4. Interactuar con el MLG para refinar iterativamente las indicaciones para crear oráculos de prueba a partir de requisitos ambiguos.

Asignar a cada técnica de formulación de instrucciones un ejemplo adecuado de su aplicación en la prueba de software. Ningún elemento puede quedar sin emparejar o emparejarse con más de un elemento.

## Pregunta: A3

Puntos: 01

Tener en cuenta las siguientes actividades (a la izquierda) y fases clave (a la derecha) relacionadas con la adopción de la IA generativa en una organización de prueba:

Actividades	Fases clave
1. Identificar y priorizar casos de uso prácticos.	A. Descubrimiento.
2. Formar a los probadores en IA generativa.	B. Iniciación y definición del uso.
3. Proporcionar a los probadores acceso a los MLG.	C. Uso e iteración.
4. Experimentar con casos de uso iniciales para familiarizar a los probadores con la IA generativa	
5. Gestionar la evolución del proceso de prueba tras la integración completa de la IA generativa.	

Asignar cada actividad (elemento) a una fase clave (grupo). Ningún grupo puede quedar vacío y ningún elemento puede asignarse a más de un grupo.