

Articulo_Influencia de IA en la Contabilidad.docx

 Universidad Peruana Union

Detalles del documento

Identificador de la entrega

trn:oid:::29566:539045856

Fecha de entrega

10 dic 2025, 11:37 a.m. GMT-5

Fecha de descarga

10 dic 2025, 11:38 a.m. GMT-5

Nombre del archivo

Articulo_Influencia de IA en la Contabilidad.docx

Tamaño del archivo

274.3 KB

40 páginas

10.946 palabras

65.023 caracteres

12% Similitud general

El total combinado de todas las coincidencias, incluidas las fuentes superpuestas, para ca...

Filtrado desde el informe

- Bibliografía
- Coincidencias menores (menos de 8 palabras)

Fuentes principales

- 8%  Fuentes de Internet
- 2%  Publicaciones
- 8%  Trabajos entregados (trabajos del estudiante)

Marcas de integridad

N.º de alertas de integridad para revisión

No se han detectado manipulaciones de texto sospechosas.

Los algoritmos de nuestro sistema analizan un documento en profundidad para buscar inconsistencias que permitirían distinguirlo de una entrega normal. Si advertimos algo extraño, lo marcamos como una alerta para que pueda revisarlo.

Una marca de alerta no es necesariamente un indicador de problemas. Sin embargo, recomendamos que preste atención y la revise.

Fuentes principales

- 8% Fuentes de Internet
- 2% Publicaciones
- 8% Trabajos entregados (trabajos del estudiante)

Fuentes principales

Las fuentes con el mayor número de coincidencias dentro de la entrega. Las fuentes superpuestas no se mostrarán.

1	Trabajos entregados	Integración Moodle Presencial 4.3 on 2025-11-24	<1%
2	Internet	hdl.handle.net	<1%
3	Trabajos entregados	Universidad Cesar Vallejo on 2025-07-04	<1%
4	Trabajos entregados	Universidad Privada del Norte on 2025-11-29	<1%
5	Trabajos entregados	Universidad Libre - Sede Bogota on 2025-11-06	<1%
6	Internet	ctscafe.pe	<1%
7	Internet	libros.ulead.edu.ec	<1%
8	Trabajos entregados	BENEMERITA UNIVERSIDAD AUTONOMA DE PUEBLA BIBLIOTECA on 2025-11-27	<1%
9	Internet	repositorio.usmp.edu.pe	<1%
10	Internet	revistas.uvigo.es	<1%
11	Trabajos entregados	Universidad de Salamanca on 2025-03-17	<1%

12	Trabajos entregados	National Institute of Technology, Patna on 2024-07-12	<1%
13	Internet	alicia.concytec.gob.pe	<1%
14	Trabajos entregados	Escuela de Posgrado Newman on 2025-10-30	<1%
15	Internet	elempleodehoy.blogspot.com	<1%
16	Internet	repositorio.usil.edu.pe	<1%
17	Internet	www.researchgate.net	<1%
18	Internet	www.slideshare.net	<1%
19	Trabajos entregados	Ana G. Méndez University on 2025-07-14	<1%
20	Trabajos entregados		<1%
21	Trabajos entregados	Universidad Nacional Federico Villarreal on 2025-08-10	<1%
22	Trabajos entregados	Universidad Rey Juan Carlos on 2025-06-04	<1%
23	Trabajos entregados	Universidad Tecnológica del Peru on 2025-11-29	<1%
24	Trabajos entregados	ufidelitas on 2025-02-19	<1%
25	Internet	renati.sunedu.gob.pe	<1%

26	Internet	revistaimpulso.org	<1%
27	Internet	www.coursehero.com	<1%
28	Trabajos entregados	Universidad Tecnologica del Peru on 2025-07-21	<1%
29	Internet	www.comaaipe.org.mx	<1%
30	Trabajos entregados	Universidad Andina Nestor Caceres Velasquez on 2025-12-09	<1%
31	Internet	laccei.org	<1%
32	Trabajos entregados	Capitol College on 2025-10-18	<1%
33	Publicación	Quispe Javier, Hidalgo. "Influencia de los regímenes laborales en la calidad de vid...	<1%
34	Trabajos entregados	Unidades Tecnológicas de Santander on 2024-04-22	<1%
35	Internet	repositorio.ucsm.edu.pe	<1%
36	Internet	repositorio.ucv.edu.pe	<1%
37	Internet	www.revistas.unjbg.edu.pe	<1%
38	Publicación	Freddy Franco-Morales, Enrique Correa-Molina, Michèle Venet, Santiago Perez-Be...	<1%
39	Trabajos entregados	UNIBA on 2020-05-10	<1%

40	Trabajos entregados	UNIBA on 2025-10-02	<1%
41	Trabajos entregados	Universidad de Cundinamarca on 2025-08-19	<1%
42	Trabajos entregados	Universidad del Pacifico on 2025-07-15	<1%
43	Internet	fs-morente.filos.ucm.es	<1%
44	Internet	reis.cis.es	<1%
45	Internet	repositorio.unapiquitos.edu.pe	<1%
46	Internet	vitela.javerianacali.edu.co	<1%
47	Internet	vomitofebril.blogcindario.com	<1%
48	Internet	www.fimcm.espol.edu.ec	<1%
49	Internet	www.grafiati.com	<1%
50	Internet	www.produccioncientificaluz.org	<1%
51	Internet	www.risti.xyz	<1%
52	Internet	www.tdx.cat	<1%
53	Internet	www.universitarialibros.com	<1%

54	Publicación	Contreras Rodríguez, Sandra Liliana. "Validación del cuestionario CCQ (clínica CO...	<1%
55	Publicación	Elvira Barrios. "Spanish pre-service teachers of English: Perceived use of languag...	<1%
56	Trabajos entregados	Ewha Womans University on 2015-05-13	<1%
57	Trabajos entregados	Pontificia Universidad Catolica del Peru on 2007-06-18	<1%
58	Trabajos entregados	Universidad Católica Boliviana "San Pablo" on 2025-12-06	<1%
59	Trabajos entregados	Universidad San Marcos on 2025-12-07	<1%
60	Internet	documents.mx	<1%
61	Internet	innovemos.unesco.cl	<1%
62	Internet	link.springer.com	<1%
63	Internet	repositorio.uta.edu.ec	<1%
64	Internet	scholar.archive.org	<1%
65	Internet	www.clubensayos.com	<1%
66	Internet	www.scielo.org.mx	<1%
67	Internet	www.scoop.it	<1%

68	Publicación	
	Blas Rosso, Ibeth Mayra. "El control interno y su incidencia en los procesos de con...	<1%
69	Trabajos entregados	
	Khulna University of Engineering & Technology on 2025-07-20	<1%
70	Trabajos entregados	
	Uniagustiniana on 2025-11-25	<1%
71	Trabajos entregados	
	Universidad Andina del Cusco on 2025-05-03	<1%
72	Trabajos entregados	
	Universidad Latina de Costa Rica on 2025-12-09	<1%
73	Trabajos entregados	
	Universidad Nacional Santiago Antunez de Mayolo on 2025-07-04	<1%
74	Trabajos entregados	
	Universidad Privada Antenor Orrego 2025 on 2025-09-09	<1%
75	Trabajos entregados	
	Universidad Privada del Norte on 2025-12-01	<1%
76	Trabajos entregados	
	Universidad Santo Tomas on 2024-05-30	<1%
77	Trabajos entregados	
	Universidad Simón Bolívar, Colombia on 2024-05-08	<1%
78	Trabajos entregados	
	Universidad de Antioquia on 2025-08-17	<1%
79	Trabajos entregados	
	University of Technology, Sydney on 2022-10-02	<1%
80	Internet	
	bde.es	<1%
81	Internet	
	evolution.skf.com	<1%

82	Internet	opac.uia.ac.cr	<1%
83	Internet	repositorio.uam.es	<1%
84	Internet	sensus.com	<1%
85	Internet	uvadoc.uva.es	<1%
86	Internet	wahis2-devt.oie.int	<1%
87	Internet	www.agmnews.com	<1%
88	Internet	www.grade.org.pe	<1%
89	Internet	www.hmazzier.com.ar	<1%

La influencia de la inteligencia artificial en las prácticas contables: perspectivas de los contadores públicos peruanos

The influence of artificial intelligence on accounting practices: perspectives of Peruvian public accountants

Eva Rivera Bocanegra¹, Hibeth Margoth López Dávila²
Karen Beatriz Cieza Vega³

¹Escuela Profesional de Contabilidad, Universidad Peruana Unión

²Escuela Profesional de Contabilidad, Universidad Peruana Unión

³Escuela Profesional de Contabilidad, Universidad Peruana Unión

Resumen

El propósito del manuscrito es determinar cómo influye la inteligencia artificial en las prácticas contables desde la perspectiva de contadores públicos peruanos, considerando su adopción y familiaridad, la percepción de beneficios y riesgos, así como las necesidades de capacitación. Se empleó un enfoque cuantitativo, diseño no experimental, transversal y de tipo correlacional, aplicando un cuestionario estructurado adaptado de la literatura internacional a una muestra probabilística de 383 contadores públicos colegiados en diferentes regiones del Perú. Los datos se procesaron en SPSS 25 mediante estadística descriptiva, análisis de fiabilidad y coeficientes de correlación de Spearman. Los resultados exhiben que la inteligencia artificial se encuentra en una fase de adopción incipiente: si bien las dimensiones internas de la IA se relacionan entre sí, no se observan asociaciones significativas con la eficiencia y efectividad de los procesos, ni con el rol profesional, y solo se verifica una correlación baja pero positiva entre la percepción de beneficios y la precisión y confiabilidad de la información contable. Se concluye que la IA se valora principalmente como soporte para mejorar la calidad y trazabilidad de los estados financieros, pero aún no genera cambios estructurales en la organización del trabajo contable. El estudio contribuye al constatar, con datos empíricos del contexto peruano, la brecha entre el discurso de transformación digital y su impacto efectivo, aportando insumos para el diseño de estrategias de adopción, capacitación y gobernanza tecnológica en la profesión contable.

Palabras clave: *Inteligencia artificial, Prácticas contables, Contadores públicos peruanos, Adopción tecnológica, Precisión de la información contable.*

Código JEL: M41, M15, O33.

Abstract

The purpose of this manuscript is to determine how artificial intelligence influences accounting practices from the perspective of Peruvian public accountants, considering its adoption and familiarity, the perception of benefits and risks, as well as training needs. A quantitative, non-experimental, cross-sectional, and correlational approach was used, applying a structured questionnaire adapted from the international literature to a probabilistic sample of 383 certified public accountants in different regions of Peru. The data were processed in SPSS 25 using descriptive statistics, reliability analysis, and Spearman's correlation coefficients. The results show that artificial intelligence is in an early stage of adoption: although the internal dimensions

11 of AI are interrelated, no significant associations with process efficiency and effectiveness or with professional role are observed, and only a low but positive correlation between the perception of benefits and the accuracy and reliability of accounting information is verified. It is concluded that AI is mainly valued as a support for improving the quality and traceability of financial statements, but it does not yet generate structural changes in the organization of accounting work. The study contributes to confirming, with empirical data from the Peruvian context, the gap between the discourse of digital transformation and its actual impact, providing input for the design of strategies for adoption, training, and technological governance in the accounting profession.

Keywords: *Artificial intelligence, Accounting practices, Peruvian public accountants, Technology adoption, Accuracy of accounting information.*

1. Introducción

12 La adopción y percepción de la Inteligencia Artificial (IA) en prácticas contables se entienden como el proceso mediante el cual los profesionales incorporan herramientas tecnológicas avanzadas en sus rutinas diarias, evaluando su utilidad, riesgos y beneficios para optimizar tareas como el registro de transacciones y la generación de informes financieros. Según opinión de 40 Alruwaili & Mgamal (2025), esta adhesión no solo automatiza procesos repetitivos, sino que 85 también promueve una mayor precisión y cumplimiento normativo, transformando la profesión en un contexto de digitalización dinámica y acelerada.

Las investigaciones recientes convergen en que la Inteligencia Artificial (IA) está reconfigurando los procesos contables, pero persisten vacíos relevantes en evidencia aplicada al contexto latinoamericano y, en particular, al peruano. Desde un foco internacional y con base en trabajo de campo, Kokina et al. (2025) analizan oportunidades y desafíos de la IA en auditoría en firmas de los Estados Unidos. Su evidencia muestra adopciones iniciales centradas en automatización de tareas repetitivas y analítica de datos, pero con integración aún fragmentada con los juicios profesionales y los sistemas de control de calidad. El vacío que plantean pertinente 86 para contabilidad financiera y de gestión, es la insuficiencia de marcos de gobernanza que

conecten algoritmos, materialidad y escepticismo profesional, algo aún menos desarrollado en pymes y sectores regulados.

En el ámbito de pymes manufactureras de Asia, Boonmee et al. (2025) evalúan barreras y habilitadores de adopción de IA en el norte de Tailandia, identificando como críticos el liderazgo, la preparación organizacional y las brechas de capacidades técnicas en el personal. Aunque el estudio ofrece una tipología útil de clústeres de adopción, deja abierto un vacío extrapolable a la región andina: la falta de métricas comparables sobre “madurez de IA” específicas para procesos contables (ciclo de ingresos, cuentas por pagar, cierre y reporte), que permitan relacionar capacidades internas con resultados financieros y de control.

A nivel macro, Ionaşcu (2025) realiza un análisis de clústeres sobre adopción de IA en la Unión Europea (2021–2024) y evidencia avances heterogéneos entre países y sectores. El trabajo aporta una cartografía útil para políticas públicas y benchmarking empresarial; sin embargo, persiste un vacío para la práctica contable: la inexistencia de paneles sectoriales que vinculen intensidad de adopción de IA con precisión del reporte financiero, tiempos de cierre, cumplimiento normativo y costos de aseguramiento, variables claves para evaluar retorno sobre la inversión tecnológica.

Finalmente, en el contexto internacional, en un contexto emergente, Qader & Cek (2024) exploran la influencia conjunta de blockchain e IA sobre la calidad de auditoría con evidencia de Turquía. Sus resultados sugieren mejoras potenciales en trazabilidad y detección de anomalías, aunque advierten desafíos de integración y de competencias del personal auditor. El vacío que queda por atender es metodológico: faltan diseños cuasi-experimentales o estudios longitudinales que identifiquen causalidad entre la adopción de estas tecnologías y la mejora sostenible de

indicadores de calidad en auditoría y contabilidad, especialmente en mercados con marcos normativos en evolución.

En el contexto nacional, en una revisión sistemática con filiación peruana, Cabanillas Ñaño et al. (2025) sistematizan 63 estudios y concluyen que la IA impulsa la automatización y el análisis de grandes volúmenes de datos en la función contable; no obstante, subrayan barreras técnicas, éticas y regulatorias, además de la necesidad de actualizar la formación profesional. El vacío identificado por los autores y de especial interés para el presente artículo, es la falta de estudios empíricos que midan, con indicadores operativos en organizaciones reales, cómo estas barreras inciden en la calidad de la información financiera y en la productividad de los equipos contables peruanos.

En conjunto, estos aportes muestran un campo en rápida expansión, pero fragmentado entre visiones tecnológicas, organizacionales y regulatorias. Para la profesión contable y más aún para el entorno peruano siguen faltando (i) métricas estandarizadas de madurez de IA aplicadas a procesos contables, (ii) evidencia empírica que vincule adopción de IA con calidad de información, productividad y cumplimiento, y (iii) modelos de gobernanza que integren ética, control interno y juicio profesional. Abordar estos vacíos permite pasar de discursos generales sobre “transformación digital” a demostraciones robustas de valor en la práctica contable.

El manual del Grupo del Banco Mundial analiza las deficiencias en la adopción de la IA en países de ingresos bajos y medios como Perú, haciendo hincapié en retos como la preparación limitada debido a las deficiencias en las infraestructuras, la resistencia cultural por el escepticismo de las partes interesadas y la escasez de formación en competencias digitales, que coinciden con los problemas descritos en las profesiones contables, al destacar la necesidad de mejorar las competencias para mitigar el desplazamiento de la mano de obra en los campos

72 basados en datos (World Bank Group, 2025). En el ámbito peruano, la problemática radica en la brecha entre la rápida evolución de la IA y la preparación limitada de los contables egresados para su adopción efectiva. Muchos profesionales enfrentan retos como la falta de familiaridad con estas tecnologías, lo que resulta en ineficiencias operativas y una percepción mixta que oscila entre entusiasmo por sus beneficios y preocupación por riesgos éticos o laborales. Esta situación se agrava en un país en desarrollo como Perú, donde la transformación digital es esencial para la competitividad, pero la resistencia cultural y la escasez de capacitación generan desigualdades en el acceso y uso de la IA en contabilidad general. Por tales razones, el estudio formula la siguiente pregunta: ¿De qué manera influye la inteligencia artificial en las prácticas contables desde la perspectiva de los contadores públicos peruanos?

51

Este estudio justifica su relevancia a través de múltiples aportes: Teóricamente, amplía la literatura existente al proporcionar un marco empírico adaptado al contexto peruano, complementando enfoques globales como los de Berg & Rothmann (2024), quienes destacan la necesidad de competencias digitales en contabilidad. Prácticamente, ofrece guías accionables para mejorar la integración de IA en rutinas contables, ayudando a profesionales a reducir errores y tiempos de procesamiento. Socio- económicamente, contribuye a fomentar una economía más eficiente y equitativa, alineándose con políticas nacionales de innovación que promueven el crecimiento sostenible. La contribución principal del estudio radica en sus conocimientos profundos y reveladores, que cierran brechas en la investigación sobre egresados peruanos, promoviendo una profesión más resiliente ante cambios tecnológicos. Finalmente, los beneficiarios incluyen a los egresados contables, quienes ganan herramientas para su desarrollo profesional; universidades como las de Perú que, podrían refinar sus currículos; y empresas, que optimizan sus prácticas contables para mayor transparencia y productividad.

El propósito general del estudio es determinar la influencia de la inteligencia artificial en las prácticas contables desde la perspectiva de los contadores públicos peruanos. Los objetivos específicos son: Determinar la influencia de la adopción y familiaridad con la inteligencia artificial en las prácticas contables de los contadores públicos peruanos, Determinar la influencia de la percepción de beneficios/oportunidades de la inteligencia artificial en las prácticas contables de los contadores públicos peruanos, Determinar la influencia de la percepción de riesgos/desafíos de la inteligencia artificial en las prácticas contables de los contadores públicos peruanos, e Identificar las necesidades de capacitación en inteligencia artificial para mejorar las prácticas contables de los contadores públicos peruanos.

2. Marco referencial

2.1 Inteligencia artificial

Esta variable se refiere al conjunto de técnicas, sistemas y aplicaciones, desde la Automatización Robótica de Procesos (RPA) y el aprendizaje automático hasta modelos de lenguaje que se integran a los ciclos contables para capturar, procesar, analizar y comunicar información financiera y de gestión, con efectos sobre la forma de trabajar, los controles y la toma de decisiones. En conjunto, adopción/familiaridad, beneficios y riesgos describen el triángulo práctico de la IA en contabilidad: la percepción de valor empuja la adopción, mientras que la lectura de riesgos la modula y exige capacidades organizacionales (gobernanza, ética y formación) para sostener el uso (Alruwaili & Mgamal, 2025). Las revisiones recientes recomiendan, de hecho, alinear estas tres dimensiones dentro de un mismo plan de implementación para maximizar impacto y minimizar contingencias (Cabanillas Ñaño et al. (2025).

Adopción y Familiaridad

Se refiere al grado en que el personal y la organización conocen, experimentan, implementan y normalizan casos de uso de IA. Se observa en niveles: exposición (capacitaciones y pilotos), despliegue parcial (uso en procesos específicos con supervisión) e integración plena (estándares, gobierno de datos, auditoría del modelo y actualización periódica) (World Bank Group (2025). Incluye métricas como número de procesos con IA, % de usuarios frecuentes, horas de formación anual, presupuesto asignado, existencia de políticas de gobierno algorítmico y procedimientos de contingencia.

De igual forma World Bank Group (2025), describe una distinción entre adopción, infusión e innovación y mapear sistemáticamente los casos de uso prioritarios; dicho proceso, aunque pensado a nivel país, es plenamente trasladable a firmas y áreas contables para coordinar expectativas, planificar capacidades y asegurar cumplimiento normativo en privacidad y datos.

Por su parte **Nóbrega**

et al. (2023) afirman **que la adopción de IA** se asocia a mejoras concretas en reducción de errores, automatización de tareas repetitivas y soporte a la toma de decisiones, siempre que exista una articulación mínima entre procesos, datos y recursos humanos; cuando esto se cumple, la “aplicación de IA en contabilidad” deja de ser una promesa y empieza a traducirse en productividad y mejor servicio al cliente.

Desde el enfoque **de Tecnología, Organización y Entorno (TOE)** y **la Teoría de Difusión de la Innovación (DOI)** en PYMES, **Sánchez et al. (2025)** describen como los factores tecnológicos (calidad de datos, compatibilidad), organizacionales (liderazgo, competencias) y del entorno (presión competitiva, regulación) explican el paso desde el conocimiento básico hacia un uso rutinario; el énfasis en competencias y disponibilidad de talento es especialmente crítico para que

la familiaridad de los equipos contables con IA se consolide y no quede restringida a “usuarios avanzados” aislados.

Percepción de Beneficios/Oportunidades

Valor esperado de la IA sobre productividad, alcance analítico y control. Se concreta en indicadores como tiempo de ciclo (cierre, conciliación, registro), tasa de errores/retrabajos, cobertura de revisión (muestras vs totalidad), materialidad de ajustes y capacidad de explicación (logs, evidencia digital). Ejemplos: reducción de tiempos de conciliación, mayor cobertura de auditoría continua, mejora en puntualidad de reportes regulatorios y disponibilidad de perspectivas para decisiones gerenciales. Alruwaili & Mgamal (2025) sintetizan beneficios observables de la IA en funciones contables: mayor cobertura de pruebas sobre poblaciones completas, analítica predictiva para anticipar excepciones y aceleración de conciliaciones y procedimientos; aun cuando la adopción es gradual, la dirección del cambio es clara hacia más calidad y productividad.

En términos macro, el análisis de Ionaşcu (2025) en la Unión Europea muestra que la adopción de IA se “potencia” cuando coexisten madurez digital, políticas de apoyo y ecosistemas colaborativos, lo que se traduce en mejores condiciones para capturar oportunidades (innovación, productividad, nuevos servicios) a nivel de empresas y profesiones, incluida la contabilidad.

Percepción de Riesgos/Desafíos

Evaluación de riesgos de modelo (sesgo, sobreajuste, opacidad), riesgos de datos (calidad, privacidad, residencia), riesgos de seguridad (acceso, fuga de información), y riesgos de cumplimiento (alineación con NIIF/NIA, documentación y trazabilidad de juicios profesionales). Incluye la claridad sobre responsables de supervisión, criterios de validación y reentrenamiento, y existencia de controles compensatorios (revisión humana, bitácoras, separación de funciones).

Al respecto, Kokina et al. (2025) documentan riesgos técnicos y organizacionales del área de auditoría: formatos de datos inconsistentes entre clientes, sesgos algorítmicos, falta de compatibilidad de herramientas con Planificación de Recursos Empresariales y Asistentes (ERP/AS) del cliente, baja madurez de algunos modelos y necesidad de limpieza intensiva de datos; además, la escasez de capital humano entrenado y la menor inversión fuera de las Big 4 retrasan la adopción. Todo ello impacta la percepción de riesgo en equipos contables y de aseguramiento.

A nivel ético-profesional, Pabel & Akther (2025) subrayan tensiones entre innovación y salvaguardas: transparencia del algoritmo, privacidad y seguridad de datos, y la necesidad de lineamientos éticos aplicables al ejercicio contable y de auditoría, para sostener la confianza pública en los informes financieros producidos con apoyo de IA. Adicionalmente, Fülöp et al. (2025) junto a evidencia regional en sectores públicos, trasladable por analogía a entornos corporativos, muestran que los desafíos percibidos se concentran en dilemas éticos, privacidad/ciberseguridad y brechas de capacidades institucionales; sin marcos de gobernanza y formación continua, la implementación se vuelve desigual y aumenta la percepción de riesgo.

Necesidades de Capacitación

Grado en que la organización y el personal requieren formación, desarrollo de competencias y soporte continuo para operar, evaluar y gobernar sistemas de IA con criterio contable. Esto incluye capacitación técnica (algoritmos, depuración, mantenimiento, evaluación del modelo), alfabetización de datos (limpieza, integración, calidad, gobernanza), ética algorítmica y control de sesgos, seguridad y privacidad de datos, y gestión de riesgos y auditoría del modelo. La medición abarca variables como número de horas de formación en IA, porcentaje de personal que ha recibido cursos específicos, existencia de planes de formación institucionalizados, frecuencia

de actualización de programas, y mecanismos de acompañamiento. Al respecto Holmes & Douglass (2022), argumentan que los cambios de contenido curricular y el reequilibrio entre habilidades técnicas (datos/analítica) y competencias profesionales (ética, juicio, comunicación) aparecen como condiciones para que la IA complemente y no sustituya el trabajo contable; ello incluye rediseñar cursos, fomentar alfabetización en datos y prácticas de explicaciones de modelos.

De forma similar, Berg & Rothmann (2024), en población próxima al ejercicio (estudiantes y recién egresados), explican que la relación entre capacidades, bienestar y trayectoria prevista indica que la exposición a experiencias formativas con IA condiciona expectativas y compromiso con la profesión; más capacidades se asocian a menor intención de “salir” de la carrera, lo que refuerza la urgencia de intervenciones formativas. También Contreras-Yupanqui (2025) reporta, desde la gestión pública latinoamericana, que la adopción responsable requiere inversión sostenida en capital humano: formación técnica, educación continua en ética de IA y colaboración interdisciplinaria; sin un programa de capacidades, la infraestructura tecnológica por sí sola no rinde frutos.

2.2 Prácticas contables

Conjunto de procesos, métodos, controles y resultados que estructuran el trabajo contable para producir información financiera y de gestión oportuna, exacta y trazable. Comprende actividades de registro y conciliación, valuación y estimaciones, cierre y reportes, cumplimiento fiscal, y análisis/aseguramiento (incluida auditoría interna de procesos). La medición prioriza resultados operativos y de calidad (eficiencia/efectividad, precisión/confiabilidad) y la evolución del rol profesional hacia tareas de mayor juicio, análisis y supervisión. Se excluyen prácticas administrativas ajenas al proceso contable. Eficiencia, precisión y rol profesional forman un

circuito virtuoso: procesos más ágiles liberan tiempo para análisis; el foco analítico eleva la calidad del juicio y, con mejores datos y controles, la precisión mejora. En los modelos empíricos, esta dinámica suele verse potenciada cuando existe preparación para el cambio y rediseño de procesos compatibles con IA (Alruwaili & Mgamal, 2025).

Eficiencia y Efectividad

Capacidad del proceso contable para entregar el mismo o mayor valor con menos recursos, menos retrabajo y menores tiempos, cumpliendo plazos regulatorios y de gestión. Indicadores típicos: lead time de cierre, horas por comprobante/conciliación, costo por transacción, porcentaje de excepciones resueltas en el ciclo, y oportunidad de entrega. La efectividad agrega el grado de cumplimiento (normativo y de políticas internas) y la resolución sostenible de cuellos de botella. Acerca del tema, Efrim Boritz & Stratopoulos (2022) afirma que la IA incrementa la eficiencia de procesos contables al automatizar registros, conciliaciones y verificaciones, disminuyendo errores manuales y acortando ciclos operativos; cuando se integra con analítica, agrega efectividad mejores decisiones, priorización de excepciones y foco en actividades de mayor valor.

El estudio de Cabanillas Ñaño et al. (2025), que contiene visiones combinadas de industria y academia, remarca impactos en productividad (automatización, analítica de población completa, flujos “touchless”) y en servicios al cliente (reportes más oportunos y personalizados), configurando ventajas competitivas para firmas y áreas contables que logran orquestar datos, procesos y talento. Incluso desde disciplinas ajenas como revisiones integrales de “proceso, desafíos y soluciones” en cadenas de valor, Karmakar et al. (2025) observan el valor metodológico de mapear extremo a extremo los procesos, identificar cuellos de botella y planear soluciones escalables; ese enfoque de gestión del cambio es aplicable al rediseño de procesos contables con IA.

Precisión y Confiabilidad

Grado en que los estados y reportes reflejan fielmente las operaciones, con consistencia entre fuentes, baja tasa de error, ajustes no materiales y trazabilidad de decisiones y evidencias. Se mide a través de diferencias de conciliación, ajustes de cierre, hallazgos de auditoría, índices de completitud (datos requeridos vs presentes) y capacidad de reconstrucción del asiento desde documentos soporte. Bin-Nashwan et al. (2025) concluyen que, Modelos integrados (TOE-TAM-RDT con gobernanza de datos) asocian la adopción de IA con mejoras en precisión del reporte y eficiencia de auditoría, al tiempo que reducen asimetrías de información cuando existen prácticas sólidas de gestión de datos; esto fortalece la confiabilidad de estados e informes.

En auditoría externa, Qader & Cek (2024) muestran que RPA y aprendizaje automático elevan la calidad de auditoría con tasas de error más bajas y, en determinados contextos, menores honorarios, fruto de eficiencias obtenidas por la tecnología. Desde la contabilidad financiera y de control, Liu et al. (2024) mencionan que la literatura sobre blockchain aplicada a la disciplina enfatiza seguridad, transparencia y trazabilidad, elementos que, combinados con IA, apuntalan la confiabilidad del registro y del aseguramiento.

Rol de los Contadores

Transformación del perfil profesional hacia un equilibrio mayor entre análisis, juicio, control y comunicación de información, apoyado por herramientas digitales. Se observa en la distribución del tiempo (operativo vs analítico), en competencias de alfabetización de datos, ética y control interno, y en funciones como business partnering, monitoreo de riesgos contables y auditoría continua. Incluye el uso crítico de salidas algorítmicas (interpretación, validación y documentación del criterio profesional). El estudio de Ilugbusi & Dorasamy (2025) explican que los modelos de negocio disruptivos basados en IA reconfiguran el portafolio de servicios: captura

de datos automatizado, analítica predictiva, detección de fraude, interacción con clientes y reportes a medida; ello desplaza el rol del contador/a desde tareas repetitivas hacia análisis, diseño de controles y asesoramiento estratégico.

En la transición al empleo, Maulana et al. (2025) describen que las experiencias de aprendizaje con IA influyen en la trayectoria y el compromiso de los recién graduados con la contaduría; cuando dichas experiencias son significativas, la profesión retiene talento con mayor orientación a datos, elevando el nivel técnico de los equipos. A nivel de firma, la aplicación de IA en PYMES contables expone la necesidad de redefinir funciones hacia gestión de datos, diseño de indicadores y comunicación de hallazgos; este viraje profesional es clave para capturar valor y sostener la confianza del cliente (Nóbrega et al., 2023).

3. Metodología

3.1 Diseño Metodológico

El estudio adopta un enfoque cuantitativo, no experimental, de corte transversal y alcance correlacional, sustentado en la práctica metodológica de investigaciones recientes en contabilidad y adopción de IA que emplean encuestas estructuradas y modelamiento de ecuaciones estructurales (SEM/PLS-SEM) para contrastar relaciones entre constructos latentes. Por ejemplo, Maulana et al. (2025) reportan un diseño de encuesta con análisis PLS-SEM sobre 698 egresados de contabilidad/finanzas para evaluar trayectorias causales entre alfabetización en IA, autoeficacia y compromiso de carrera, evidenciando la idoneidad del enfoque correlacional con datos de corte único en este campo. Asimismo, trabajos empíricos sobre calidad de auditoría y tecnologías emergentes en Turquía estructuran hipótesis y miden variables con escalas Likert, reforzando el uso de diseños no experimentales para probar asociaciones entre dimensiones técnicas, éticas y de gestión (Qader & Cek, 2024).

3.2 Diseño muestral

18 En ausencia de un consolidado público único y actualizado por la Junta de Decanos de Colegios de Contadores Públicos del Perú (JDCCPP), la población del estudio se estimó mediante suma documentada de padrones/cifras oficiales por colegios departamentales a la fecha de sus respectivas publicaciones. Así, para Lima se tomó como base la Memoria de Gestión 2024 del Colegio de Contadores Público de Lima, que reporta un aproximado de 60 mil agremiados (Colegio de Contadores Público de Lima, 2024); para Arequipa, el propio colegio informa “más de 8000 profesionales colegiados” (https://ccpaqp.org.pe/?utm_source); para Piura, el portal institucional muestra “5,000 colegiados” (<https://ccpp.org.pe/page/inicio>); para Lambayeque, la serie correlativa de matrículas visible en el padrón en línea confirma 7028 colegiados (https://www.ccplamb.org.pe/index.php?ape=&cod=&dni=&menu=4&nom=&pagina=41&sb=28&tp=1&tpb=G&utm_source); para Tacna, el colegio asigna “más de 2400 contadores públicos colegiados” (https://ccptacna.pe/web/noticias_det.php?id=171&utm_source); y para Moquegua, un estudio académico reporta 667 colegiados (<https://revistas.unjbg.edu.pe/index.php/eyn/article/view/1183>). La suma conservadora de estas seis jurisdicciones asciende a $\geq 83\,095$ contadores públicos colegiados ($60\,000 + 8\,000 + 5\,000 + 7\,028 + 2\,400 + 667$), la cual debe entenderse como mínimo nacional documentado, pues no incluye a los restantes colegios departamentales. En consecuencia, para efectos de “Población y muestra” se declara: *población mínima nacional documentada* $\geq 83\,095$ (fechas de corte 2019 - 2025 según fuente citada).

37 Se utilizó muestreo probabilístico para garantizar representatividad, siguiendo precedentes donde se aplica muestreo aleatorio para recabar información organizacional en estudios de IA en contabilidad, con selección de informantes en distintos niveles jerárquicos para mitigar sesgos.

El tamaño muestral es de 383 participantes, la cual se fijó para lograr precisión estadística adecuada (error máximo 5% con 95% de confianza), práctica coherente con investigaciones de encuesta en contabilidad/IA que optimizan la potencia del contraste de hipótesis bajo diseños transversales (Qader & Cek, 2024).

Seguidamente se detalla la determinación de la muestra con $N = 83\,095$ y usando la fórmula para proporciones con corrección por población finita, con supuestos estándares $z = 1.96$ (95 %), $p = q = 0.5$, $e = 0.05$:

a) Tamaño para población “infinita”:

$$n_0 = \frac{z^2 p(1-p)}{e^2} = \frac{1.96^2 \cdot 0.25}{0.05^2} = 384.16$$

b) Corrección por población finita:

$$n = \frac{N n_0}{n_0 + N - 1} = \frac{83\,095 \cdot 384.16}{384.16 + 83\,095 - 1} = 382.40 \Rightarrow \mathbf{383} \text{ (redondeo al entero superior).}$$

Como criterios de inclusión se consideró estar colegiado y en actividad remunerada; como criterios de exclusión, no ejercer funciones contables.

3.3 Técnicas de Recolección de Datos

Se emplea un cuestionario estructurado y autoaplicado en línea, adaptado del instrumento publicado por Alruwaili & Mgamal (2025). La adaptación preserva la lógica del constructo original (adopción/familiaridad, beneficios, riesgos, necesidades de capacitación y efectos sobre prácticas contables) y se ajusta la redacción y los ejemplos al contexto peruano (terminología, normativas y escenarios de uso de IA en contabilidad), manteniendo escalas tipo Likert de cinco puntos para los ítems de percepción. El instrumento original de los autores mencionados recoge los ítems fuente y orienta la equivalencia semántica durante la traducción y contextualización, mientras que, el instrumento del presente estudio representa la versión operativa del cuestionario adaptado para esta investigación. La aplicación se realizó mediante un formulario web Microsoft

forms, difundido a Contadores Públicos Colegiados (CPC) a través de colegios profesionales y redes institucionales. Previo al llenado, cada participante visualiza en la portada del mismo cuestionario el consentimiento informado, con información sobre objetivos, voluntariedad, anonimato, confidencialidad y uso exclusivamente académico de los datos.

3.4 Técnicas Estadísticas para el Procesamiento de la Información

El procesamiento de los datos se realizó con el software IBM SPSS Statistics 25, partiendo de la depuración y codificación de la base de datos y de la construcción de puntajes por dimensión para las escalas tipo Likert. Seguidamente, se aplicó estadística descriptiva mediante frecuencias, porcentajes, medias y desviaciones estándar. Posteriormente, se verificó el supuesto de normalidad mediante las pruebas de Kolmogorov-Smirnov y Shapiro-Wilk, cuyos niveles de significancia menores a 0,05 llevaron a optar por técnicas no paramétricas. En esa línea, para analizar la relación entre las dimensiones de la inteligencia artificial y las prácticas contables se empleó el coeficiente de correlación de Spearman, trabajando con un nivel de significancia del 5 %, lo que permitió contrastar de manera objetiva los objetivos planteados en la investigación. Complementariamente se presentó tablas cruzadas según años de experiencia, a fin de caracterizar el perfil de los encuestados y el comportamiento de las variables de estudio.

En investigaciones afines se reporta pruebas de validez para estimar trayectorias causales entre dimensiones técnicas, éticas y organizacionales de la IA, práctica que se replica para evaluar la influencia de la IA en prácticas contables (Maulana et al., 2025), (Qader & Cek, 2024).

3.5 Aspectos Éticos

El protocolo garantiza consentimiento informado (adjunto en la portada del mismo cuestionario), anonimato y confidencialidad de respuestas, y tratamiento exclusivo con fines académicos. Asimismo, estudios recientes subrayan la necesidad de marcos éticos y de

implementación responsable en entornos contables, lineamientos que orientan este estudio (Pabel & Akther, 2025).

4. Resultados

Esta sección, presenta un panorama de los hallazgos: primero se reportan descriptivos (n, media, DE) para situar cada dimensión; luego, a partir de los tests de normalidad se justifica el uso de pruebas no paramétricas; finalmente, se muestran las correlaciones de Spearman pertinentes a los objetivos.

Tabla 1.

Estadísticos descriptivos de las dimensiones del estudio

	N	Mínimo	Máximo	Media	Desv. Desviación
Adopción y Familiaridad	383	0.67	3.67	2.1897	0.71303
Percepción Beneficios/Oportunidades	383	1.33	4.33	3.1636	0.49495
Percepción Riesgos/Desafíos	383	1.00	5.00	3.2089	0.88810
Necesidades de Capacitación	383	1.00	5.00	1.9765	1.08631
Eficiencia y Efectividad	383	1.00	5.00	3.1828	0.90114
Precisión y Confiabilidad	383	1.00	5.00	3.1984	1.09845
Rol Contadores	383	1.00	5.00	3.1305	1.10623
N válido (por lista)	383				

Fuente: Trabajo propio del autor

La Tabla 1 expone una visión sintética del nivel en que la inteligencia artificial (IA) se está incorporando a la labor contable y de cómo esta integración incide en las prácticas profesionales. En términos generales, los resultados muestran que la adopción y familiaridad con la IA todavía se encuentran en un rango bajo-medio, lo que evidencia que su uso en actividades como registros, conciliaciones o cierres contables aún no es sistemático. Esto se traduce en una incidencia parcial sobre la eficiencia operativa y el ahorro de recursos financieros en los despachos y áreas contables.

Al evaluar la percepción de beneficios y oportunidades, así como la percepción de riesgos y desafíos, se aprecian niveles moderados en ambas dimensiones. Desde otro punto de vista, se reconoce que la IA podría mejorar la calidad de la información contable, la trazabilidad de las operaciones y el soporte para el análisis financiero, contribuyendo a decisiones económicas más fundamentadas. Por otro lado, persisten inquietudes relacionadas con la confiabilidad de los sistemas, la seguridad de los datos y la posible pérdida de control sobre procesos críticos, lo que genera cautela al momento de delegar funciones sensibles a herramientas automatizadas.

Respecto a las necesidades de capacitación, se observa una notable dispersión en las respuestas, lo que sugiere la coexistencia de profesionales que reconocen la urgencia de actualizarse en IA y análisis de datos con otros que aún no priorizan esta formación. Esta brecha puede incidir en la capacidad de los equipos para diseñar, supervisar y aprovechar correctamente soluciones tecnológicas en el ámbito de la contabilidad.

Las dimensiones asociadas a las prácticas contables (eficiencia y efectividad, precisión y confiabilidad, y rol del contador) se ubican en niveles moderados, revelando que, la influencia de la IA se da más como expectativa de mejora que como transformación plenamente consolidada del ejercicio de la profesional contable.

Tabla 2.

Pruebas de normalidad

Variables y Dimensiones	Kolmogorov-Smirnov ^a			Shapiro-Wilk		
	Estadístico	gl	Sig.	Estadístico	gl	Sig.
Adopción y Familiaridad	0.109	383	0.000	0.971	383	0.000
Percepción	0.132	383	0.000	0.958	383	0.000
Beneficios/Oportunidades						
Percepción	0.220	383	0.000	0.889	383	0.000
Riesgos/Desafíos						
Necesidades de	0.257	383	0.000	0.807	383	0.000
Capacitación						
Eficiencia y Efectividad	0.139	383	0.000	0.957	383	0.000
Precisión y Confiabilidad	0.253	383	0.000	0.886	383	0.000

Rol Contadores	0.231	383	0.000	0.894	383	0.000
-----------------------	-------	-----	-------	-------	-----	-------

a. Corrección de significación de Lilliefors

Fuente: Trabajo propio del autor

La Tabla 2 presenta los resultados de las pruebas de normalidad de Kolmogorov-Smirnov y Shapiro-Wilk aplicadas a las dimensiones de Inteligencia Artificial (adopción y familiaridad, percepción de beneficios, percepción de riesgos y necesidades de capacitación) y a las dimensiones de prácticas contables (eficiencia y efectividad, precisión y confiabilidad, y rol de los contadores), considerando una muestra de 383 contadores públicos peruanos.

En todos los casos, los valores de significancia (Sig.) son inferiores a 0.05, tanto en Kolmogorov-Smirnov como en Shapiro-Wilk. Esto indica que la distribución de los puntajes de cada dimensión se aparta de la normalidad y, en consecuencia, justifica el uso de estadísticos no paramétricos para el contraste de hipótesis, en particular el coeficiente de correlación de Spearman.

La siguiente Tabla 3 expone de un solo vistazo cómo se relacionan las variables clave del estudio. Cada celda muestra un coeficiente de correlación (Spearman), que indica dirección (signo +/-) y fuerza (cercanía a 0 = relación débil; cercanía a 1 = relación fuerte) entre dos variables; cuando aparece un asterisco u otra marca, señala que esa relación es estadísticamente significativa y, por tanto, poco probable que sea producto del azar, en este caso no se halla ningún asterisco ni otra marca. En términos prácticos, la tabla resume el patrón de asociaciones que conecta los descriptivos con los análisis inferenciales posteriores, ayuda a ubicar relaciones relevantes para los objetivos (mayor familiaridad con IA asociada a mejores prácticas).

Tabla 3.

Correlaciones entre las dimensiones de Inteligencia Artificial y las dimensiones de Prácticas Contables

			Adopción y Familiaridad	Percepción Beneficios/Oportunidades	Percepción Riesgos/Desafíos	Necesidades de Capacitación	Eficiencia y Efectividad	Precisión y Confiabilidad	Rol Contadores
Rho de Spearman	Adopción y Familiaridad	Coefficiente de correlación	1.000	0.220	0.151	-0.126	-0.024	-0.040	-0.026
		Sig. (bilateral)		0.000	0.003	0.014	0.641	0.436	0.617
		N	383	383	383	383	383	383	383
	Percepción Beneficios/Oportunidades	Coefficiente de correlación	0.220	1.000	0.119	-0.076	0.000	0.117	0.075
		Sig. (bilateral)	0.000		0.020	0.136	0.996	0.022	0.145
		N	383	383	383	383	383	383	383
	Percepción Riesgos/Desafíos	Coefficiente de correlación	0.151	0.119	1.000	-0.103	0.015	0.022	0.080
		Sig. (bilateral)	0.003	0.020		0.045	0.771	0.661	0.117
		N	383	383	383	383	383	383	383
	Necesidades de Capacitación	Coefficiente de correlación	-0.126	-0.076	-0.103	1.000	0.052	0.042	-0.001
		Sig. (bilateral)	0.014	0.136	0.045		0.312	0.417	0.992
		N	383	383	383	383	383	383	383
	Eficiencia y Efectividad	Coefficiente de correlación	-0.024	0.000	0.015	0.052	1.000	0.304	0.269
		Sig. (bilateral)	0.641	0.996	0.771	0.312		0.000	0.000
		N	383	383	383	383	383	383	383
	Precisión y Confiabilidad	Coefficiente de correlación	-0.040	0.117	0.022	0.042	0.304	1.000	0.206
		Sig. (bilateral)	0.436	0.022	0.661	0.417	0.000		0.000
		N	383	383	383	383	383	383	383
	Rol Contadores	Coefficiente de correlación	-0.026	0.075	0.080	-0.001	0.269	0.206	1.000
		Sig. (bilateral)	0.617	0.145	0.117	0.992	0.000	0.000	
		N	383	383	383	383	383	383	383

Fuente: Trabajo propio del autor

11 En la Tabla 3 se puede apreciar en primera instancia que, las dimensiones internas de la IA muestran vinculaciones positivas y significativas de pero baja magnitud, como la vinculación entre adopción y familiaridad con la percepción de beneficios y la percepción de riesgos. Esto implica que, a medida que los contadores se exponen más a la IA, tienden a percibir tanto sus oportunidades como sus desafíos, aunque la intensidad de estas relaciones sigue siendo de manera moderada. Así también, la adopción y familiaridad se asocia de manera débil y negativa con las necesidades de capacitación, lo que sugiere que, quienes ya utilizan estas herramientas sienten menos brechas formativas que quienes apenas se encuentran en etapas iniciales.

77 Desde un foco prácticas contable, la única vinculación relevante con la IA se da entre la percepción de beneficios y la dimensión de precisión y confiabilidad, con un coeficiente positivo, aunque de magnitud baja. Ello supone que, los profesionales que valoran más los beneficios de la IA tienden a asociarla con estados financieros más precisos y procedimientos más confiables, lo que se alinea con el objetivo general del estudio de analizar cómo la IA contribuye a la calidad de la información contable.

Finalmente, entre las propias dimensiones de prácticas contables se aprecian correlaciones positivas y de mayor tamaño entre eficiencia, precisión y rol del contador, lo que confirma que procesos más eficientes se acompañan de información más confiable y de un perfil profesional más orientado al análisis y supervisión, incluso en un entorno donde la IA todavía no se integra plenamente a los ciclos contables.

Tabla 4.

Correlación entre la Adopción y Familiaridad con la Inteligencia Artificial y las dimensiones de Prácticas Contables

			Adopci ón y Familiaridad	Eficiencia y Efectivida d	Precisión y Confiabili dad	Rol Contado res
Rho de Spearman	Adopción y Familiaridad	Coefficiente de correlación	1.000	-0.024	-0.040	-0.026
		Sig. (bilateral)	0.641	0.641	0.436	0.617
		N	383	383	383	383
	Eficiencia y Efectividad	Coefficiente de correlación	-0.024	1.000	0.304	0.269
		Sig. (bilateral)	0.641	0.000	0.000	0.000
		N	383	383	383	383
	Precisión y Confiabilidad	Coefficiente de correlación	-0.040	0.304	1.000	0.206
		Sig. (bilateral)	0.436	0.000	0.000	0.000
		N	383	383	383	383
	Rol Contadores	Coefficiente de correlación	-0.026	0.269	0.206	1.000
		Sig. (bilateral)	0.617	0.000	0.000	0.000
		N	383	383	383	383

Fuente: Trabajo propio del autor

Podemos ver que en la Tabla 4 los coeficientes de Spearman son muy bajos y no resultan estadísticamente significativos, lo que indica que, con la evidencia disponible, no puede afirmarse que exista una influencia directa de la adopción de IA sobre la eficiencia de los procesos, la exactitud de la información ni la reconfiguración del rol profesional. En términos contables, este resultado sugiere que la IA, aunque presente en el discurso y en ciertas experiencias puntuales, todavía no se traduce de manera sistemática en cambios medibles en los indicadores operativos ni en la práctica diaria de los contadores públicos peruanos.

Para el primer objetivo específico, estos hallazgos señalan que la adopción y familiaridad con la IA se encuentran en una fase temprana, posiblemente enfocada en pruebas, pilotos o usos parciales que aún no impactan de forma consistente los tiempos de cierre, las tasas de error o la redistribución del trabajo hacia tareas de mayor valor agregado. Desde la gestión contable, ello plantea la necesidad de pasar de una adopción exploratoria a estrategias más estructuradas,

acompañadas de rediseño de procesos y gobernanza tecnológica para que la IA pueda reflejarse en mejoras tangibles en las prácticas contables.

Tabla 5.

Correlación entre la Percepción de Beneficios de la Inteligencia Artificial y las dimensiones de Prácticas Contable

			Percepción Beneficios/Op ortunidades	Eficiencia y Efectivida d	Precisión y Confiabili dad	Rol Contado res
Rho de Spearm an	Percepción Beneficios/O portunidades	Coefficiente de correlación	1.000	0.000	0.117	0.075
		Sig. (bilateral)		0.996	0.022	0.145
		N	383	383	383	383
	Eficiencia y Efectividad	Coefficiente de correlación	0.000	1.000	0.304	0.269
		Sig. (bilateral)	0.996		0.000	0.000
		N	383	383	383	383
	Precisión y Confiabilidad	Coefficiente de correlación	0.117	0.304	1.000	0.206
		Sig. (bilateral)	0.022	0.000		0.000
		N	383	383	383	383
	Rol Contadores	Coefficiente de correlación	0.075	0.269	0.206	1.000
		Sig. (bilateral)	0.145	0.000	0.000	
		N	383	383	383	383

Fuente: Trabajo propio del autor

Los resultados de la Tabla 5 muestran que la percepción de beneficios mantiene una correlación positiva y significativa, aunque de magnitud baja, con la precisión y confiabilidad de la información contable. En cambio, la asociación con la eficiencia y efectividad, así como con el rol de los contadores, no alcanza significancia estadística. Esta evidencia sugiere que los contadores que reconocen en la IA un mayor potencial de mejora tienden a vincularla sobre todo con estados financieros mejor sustentados, menor probabilidad de errores y mayor trazabilidad de los registros. Para el segundo objetivo específico, los datos indican que la percepción de beneficios se alinea principalmente con la dimensión de calidad de la información, más que con la velocidad de los procesos o con una redefinición del rol profesional.

Desde la óptica contable, esto se traduce en que la IA es vista, en primer término, como un aliado para reforzar la confiabilidad de los reportes, por ejemplo, mediante automatización de conciliaciones, revisión de poblaciones completas y generación de alertas sobre inconsistencias. No obstante, la falta de asociación con indicadores de eficiencia y con el cambio de rol sugiere que todavía existe un camino por recorrer para que estas oportunidades se materialicen en estructuras organizacionales, cargas de trabajo y responsabilidades distintas dentro de los equipos contables.

Tabla 6.

Correlación entre la Percepción de Riesgos de la Inteligencia Artificial y el Rol de los Contadores en los Procedimientos Contables

			Percepción Riesgos/Desafíos	Rol Contadores
Rho de Spearman	Percepción	Coefficiente de correlación	1.000	0.080
	Riesgos/Desafíos	Sig. (bilateral)		0.117
		N	383	383
	Rol	Coefficiente de correlación	0.080	1.000
	Contadores	Sig. (bilateral)	0.117	
		N	383	383

Fuente: Trabajo propio del autor

La Tabla 6 presenta el coeficiente de Spearman como positivo, pero de magnitud baja y no resulta estadísticamente significativo, lo que indica que, con los datos analizados, la percepción de riesgos no se encuentra asociada de forma clara con una transformación del perfil profesional. En términos prácticos, los contadores que perciben mayores riesgos (ya sean éticos, de privacidad de datos, de errores de modelo o de dependencia tecnológica) no difieren de manera consistente en la forma en que distribuyen su tiempo entre tareas operativas y analíticas, ni en su participación en actividades de supervisión y control.

Respecto al tercer objetivo específico, la evidencia sugiere que las preocupaciones sobre los riesgos de la IA existen, pero aún no se traducen en ajustes estructurados del rol, como el

fortalecimiento sistemático de funciones de auditoría continua, gobierno de datos o evaluación crítica de salidas algorítmicas. Desde la perspectiva de la profesión contable, esto abre un espacio para desarrollar marcos de gobernanza y lineamientos éticos que permitan canalizar estas percepciones de riesgo hacia un rol más activo del contador como garante de la calidad y de la integridad de la información generada con apoyo de IA.

Tabla 7.

Correlación entre las Necesidades de Capacitación en Inteligencia Artificial y las dimensiones de Prácticas Contables

			Necesidades de Capacitación	Eficiencia y Efectividad	Precisión y Confiabilidad	Rol Contadores
Rho de Spearman	Necesidades de Capacitación	Coefficiente de correlación	1.000	0.052	0.042	-0.001
		Sig. (bilateral)		0.312	0.417	0.992
		N	383	383	383	383
	Eficiencia y Efectividad	Coefficiente de correlación	0.052	1.000	0.304	0.269
		Sig. (bilateral)	0.312		0.000	0.000
		N	383	383	383	383
	Precisión y Confiabilidad	Coefficiente de correlación	0.042	0.304	1.000	0.206
		Sig. (bilateral)	0.417	0.000		0.000
		N	383	383	383	383
	Rol Contadores	Coefficiente de correlación	-0.001	0.269	0.206	1.000
		Sig. (bilateral)	0.992	0.000	0.000	
		N	383	383	383	383

Fuente: Trabajo propio del autor

En la Tabla 7 podemos observar que los coeficientes de correlación con eficiencia y efectividad, precisión y confiabilidad, y rol de los contadores son muy bajos y no estadísticamente significativos. Esto indica que la sensación de requerir más formación en IA no guarda, por ahora, una relación directa con mejores o peores indicadores de desempeño contable. En otras palabras, tanto quienes manifiestan mayores necesidades de capacitación como quienes perciben menos brechas pueden presentar niveles similares de eficiencia operativa, calidad de la información y configuración del rol profesional.

Para el cuarto objetivo específico, la evidencia empírica sugiere que la capacitación en IA constituye más bien una condición habilitante de mediano plazo, todavía no internalizada en la estructura de procesos contables ni reflejada en resultados cuantitativos. Desde el enfoque contable, este hallazgo refuerza la importancia de articular programas formativos que no se limiten a la enseñanza técnica de herramientas, sino que se alineen con objetivos concretos de productividad, calidad y control interno, de modo que la inversión en capacitación se traduzca efectivamente en cambios observables en las prácticas contables.

Tabla 8.

Distribución de las características demográficas de los contadores públicos peruanos encuestados

			No	Si	TOTAL
Años de experiencia en el área de Contabilidad	Menos de 1 año	Recuento	29	49	78
		% dentro de Años de experiencia en el área de Contabilidad	37.2%	62.8%	100.0%
		% dentro de P1	18.6%	21.6%	20.4%
	1-5 años	Recuento	68	119	187
		% dentro de Años de experiencia en el área de Contabilidad	36.4%	63.6%	100.0%
		% dentro de P1	43.6%	52.4%	48.8%
	6-10 años	Recuento	18	27	45
		% dentro de Años de experiencia en el área de Contabilidad	40.0%	60.0%	100.0%
		% dentro de P1	11.5%	11.9%	11.7%
	11-15 años	Recuento	21	18	39
		% dentro de Años de experiencia en el área de Contabilidad	53.8%	46.2%	100.0%
		% dentro de P1	13.5%	7.9%	10.2%
	16 años a más	Recuento	20	14	34
		% dentro de Años de experiencia en el área de Contabilidad	58.8%	41.2%	100.0%
		% dentro de P1	12.8%	6.2%	8.9%
	TOTAL	Recuento	156	227	383
		% dentro de Años de experiencia en el área de Contabilidad	40.7%	59.3%	100.0%
		% dentro de P1	100.0%	100.0%	100.0%

Fuente: Trabajo propio del autor

La Tabla 8 presenta la relación entre los años de experiencia en el área de contabilidad y las respuestas a la pregunta 1 del cuestionario (¿Ha utilizado programas de IA en su trabajo contable?), diferenciadas en las categorías “No” y “Sí”. Se observa que el grupo más numeroso corresponde a los profesionales con entre 1 y 5 años de experiencia, que reúne cerca de la mitad de los encuestados, seguido por quienes tienen menos de un año, de 6 a 10 años, de 11 a 15 años y, finalmente, aquellos con 16 años o más de experiencia. En casi todos los rangos de experiencia predomina la respuesta afirmativa, lo que lleva a que, en el total de la muestra, alrededor de seis de cada diez contadores respondan “Sí” a la condición evaluada en la pregunta 1. Solo en el grupo con 16 años a más de experiencia se aprecia un ligero predominio de la respuesta negativa.

Desde el punto de vista contable, esta distribución muestra que la característica medida por la pregunta 1 (vinculada a un aspecto relevante para la práctica profesional) está presente de manera generalizada tanto en contadores con trayectorias recientes como en aquellos con varios años de ejercicio, lo que refuerza la solidez de los resultados posteriores sobre la influencia de la inteligencia artificial en las prácticas contables al considerar una base de profesionales heterogénea en experiencia pero con alta presencia de dicha condición.

5. Discusión

Los resultados obtenidos permiten afirmar que la inteligencia artificial ya forma parte del día a día de una proporción relevante de contadores públicos peruanos, aun cuando su adopción no es homogénea entre grupos etarios y niveles de experiencia. La muestra de 383 profesionales evidencia que la condición evaluada en la pregunta 1 del cuestionario -vinculada a un aspecto clave para el ejercicio contable- está presente en la mayoría de los rangos de experiencia, con predominio de la respuesta afirmativa en casi todos los grupos, salvo una ligera resistencia en

quienes acumulan 16 años o más de trayectoria. Esta pauta sugiere que la IA ha dejado de ser un tema exclusivamente experimental para convertirse en un componente observable en las prácticas contables, especialmente entre profesionales más jóvenes o con trayectorias intermedias, mientras que los contadores con mayor antigüedad muestran una adopción algo más cautelosa.

Al contrastar estos hallazgos con la literatura internacional, se aprecia una convergencia importante con el estudio de Alruwaili & Mgammal (2025), quienes describen cómo la IA está transformando las prácticas contables en Arabia Saudita al automatizar procesos, incrementar la eficiencia operativa y mejorar la precisión de los reportes financieros y la detección de fraude. En ese trabajo, la percepción de los académicos se inclina claramente hacia reconocer beneficios tangibles siempre que la implementación esté acompañada de formación específica y marcos éticos y regulatorios robustos. De manera similar, los contadores peruanos encuestados muestran una valoración mayoritariamente favorable hacia el uso de herramientas de IA en tareas como registro, conciliación y elaboración de informes, lo que refuerza la idea de que la utilidad percibida es un motor central de adopción. La diferencia radica en que, mientras el estudio saudí se concentra en el entorno académico y su alineamiento con una agenda de transformación nacional, en el contexto peruano la adopción se articula más desde la iniciativa individual y la presión competitiva del mercado de servicios profesionales.

La comparación con la evidencia de Kokina et al. (2025), centrada en la auditoría en firmas de gran tamaño en Estados Unidos, permite profundizar en la naturaleza de esa adopción. Estos autores señalan que las firmas ya utilizan de forma extendida soluciones de “IA simple” (extracción de datos, reconocimiento óptico de caracteres, automatización de tareas administrativas), mientras que las herramientas de “IA compleja” se encuentran todavía en fase de desarrollo y prueba. Asimismo, advierten que los principales desafíos se relacionan con la

transparencia y explicabilidad de los modelos, los riesgos de sesgo y privacidad de datos, la robustez de los sistemas y el peligro de una confianza excesiva del auditor en los algoritmos. Los resultados obtenidos con contadores peruanos son coherentes con este patrón: la aceptación se concentra en usos operativos y de soporte, mientras que subsiste una mayor prudencia cuando se trata de delegar juicios profesionales críticos en sistemas automatizados. El ligero predominio de respuestas negativas en el grupo con más años de experiencia puede interpretarse como una manifestación de escepticismo profesional ante tecnologías percibidas como aún poco transparentes, lo que dialoga con las preocupaciones de gobernanza y control señaladas en el estudio de auditoría.

1 Por otro lado, la revisión sistemática de Cabanillas Ñaño et al. (2025) sobre la inteligencia artificial en los procesos contables muestra que, a escala internacional, la IA ya se aplica en un amplio abanico de funciones: desde la automatización del procesamiento de transacciones hasta la auditoría continua, el análisis de grandes volúmenes de datos y la contabilidad ambiental soportada en blockchain. Esta síntesis evidencia un progreso significativo en términos de eficiencia y precisión, pero también documenta obstáculos técnicos, éticos y regulatorios que limitan una adopción plena, así como una brecha entre la velocidad del cambio tecnológico y la actualización de los programas de formación contable. El patrón observado en los contadores peruanos encuestados es consistente con este diagnóstico: existe una masa crítica de profesionales que ya emplea o valora positivamente la IA, pero la apropiación es desigual y depende de factores como la experiencia previa con herramientas digitales, el acceso a capacitación y la cultura organizacional.

5 La misma revisión de Cabanillas Ñaño et al. (2025), resalta la urgencia de actualizar los planes de estudio e impulsar procesos de formación continua que doten a los contadores de competencias

en IA, análisis de datos y ética tecnológica, dado que la profesión se está desplazando desde tareas operativas hacia funciones más analíticas y estratégicas. En la muestra peruana, la mayor apertura de los grupos con menos años de experiencia sugiere que los profesionales más jóvenes han estado más expuestos a contenidos digitales durante su formación, mientras que los contadores de mayor trayectoria dependen en mayor medida de procesos de actualización informal o de aprendizaje en el puesto de trabajo. Esta brecha generacional refuerza la necesidad de que las universidades, los colegios profesionales y las firmas contables articulen programas de capacitación que no se limiten a enseñar el uso técnico de aplicaciones, sino que integren criterios de calidad de datos, trazabilidad, responsabilidad frente a errores automatizados y alineamiento con las normas contables y de auditoría vigentes.

En términos de oportunidades, los resultados del estudio se alinean con la visión de la IA como una herramienta capaz de ampliar la cobertura de pruebas, acelerar cierres contables y mejorar la capacidad analítica para la toma de decisiones, tal como lo plantean tanto Alruwaili & Mgammal (2025) como la síntesis de aplicaciones recogida por ellos mismos. Para el caso peruano, esto se traduce en un potencial concreto para fortalecer la calidad de la información financiera, optimizar el uso del tiempo de los equipos contables y prestar servicios de mayor valor agregado a clientes y organizaciones. Sin embargo, la percepción relativamente más prudente de los profesionales con mayor experiencia, junto con las preocupaciones sobre riesgos de modelo, privacidad de datos y dependencia excesiva de los sistemas automatizados que describe la literatura en auditoría, evidencian que la adopción de IA no puede entenderse como una simple actualización tecnológica, sino como un cambio que obliga a replantear estructuras de control interno, responsabilidades profesionales y esquemas de supervisión.

Estas coincidencias con la literatura internacional permiten concluir que la realidad observada entre contadores públicos peruanos forma parte de una tendencia global hacia una contabilidad más apoyada en tecnologías inteligentes, pero con fuertes condicionantes institucionales y formativos. El hecho de que la condición analizada en la pregunta 1 se registre de forma generalizada en casi todos los rangos de experiencia indica que la IA ya no es una novedad marginal, sino un componente instalado en las prácticas profesionales, aunque su profundidad y sofisticación varían entre grupos. Al mismo tiempo, el contraste entre el entusiasmo por los beneficios operativos y la cautela frente a los riesgos éticos y de gobernanza sugiere que el reto principal para el contexto peruano no es tanto convencer a los contadores de la utilidad de la IA, sino dotarlos de marcos, herramientas y capacidades para utilizarla de forma responsable, trazable y alineada con los principios de integridad, objetividad y competencia profesional que rigen la disciplina.

En ese marco, la evidencia empírica aportada por este estudio contribuye a llenar el vacío señalado en las revisiones previas respecto de la escasa documentación aplicada al ámbito latinoamericano y, en particular, al caso peruano, al mostrar que los patrones de adopción, percepciones de beneficio y reservas frente al riesgo son comparables a los reportados en contextos desarrollados, pero atravesados por especificidades locales relacionadas con la disponibilidad de capacitación, la estructura de los despachos y la regulación profesional. Ello refuerza la pertinencia de diseñar políticas de formación y marcos de gobernanza de IA que no se limiten a importar modelos extranjeros, sino que consideren la realidad institucional y las capacidades instaladas del sistema contable peruano.

6. Conclusiones y recomendaciones

Conclusiones:

27 En relación al objetivo general se concluye que, las evidencias obtenidas permiten sostener que la inteligencia artificial ejerce, por el momento, una influencia incipiente sobre las prácticas contables de los contadores públicos peruanos, más apreciable en el ámbito de las percepciones que en transformaciones plenamente consolidadas de los procesos financieros y de control. En líneas generales, la IA ya es reconocida como un recurso con capacidad para contribuir a la mejora del registro contable, las conciliaciones y la preparación de información financiera; sin embargo, su impacto todavía no se refleja de manera sistemática en indicadores sólidos de eficiencia operativa, precisión de los estados financieros o redefinición del rol profesional dentro de los equipos contables.

38 Con relación al primer objetivo específico, los resultados muestran que, el nivel de adopción y familiaridad con la IA no guarda una relación estadísticamente significativa ni con la eficiencia y efectividad de los procesos contables, ni con la precisión y confiabilidad de la información, ni con el rol que ejercen los profesionales contables en los procedimientos. Este comportamiento sugiere que la incorporación de herramientas de IA en los estudios y organizaciones contables permanece en una fase mayormente exploratoria, caracterizada por usos puntuales o aislados que aún no alcanzan a modificar de forma consistente los tiempos de cierre, los costos administrativos, las tasas de error o la estructura de funciones del área contable. Desde una perspectiva financiera, la tecnología está al alcance, pero todavía no se aprovecha de manera integral para generar ahorros sostenibles, optimizar los ciclos de facturación y cobranza o fortalecer la gestión del flujo de caja.

7 Respecto al segundo objetivo específico, la percepción de beneficios y oportunidades asociados a la IA sí presenta una asociación positiva, aunque de baja intensidad, con la precisión y confiabilidad de la información contable. Los profesionales que reconocen con mayor claridad las ventajas de la IA tienden a vincularla con registros más consistentes, estados financieros mejor fundamentados y una mayor trazabilidad de las operaciones, lo que confirma su potencial como instrumento de apoyo para la calidad del reporte financiero y el cumplimiento de la normativa contable y tributaria. Este resultado reviste especial importancia en el plano contable y financiero, en tanto respalda la idea de que la IA podría contribuir a la reducción de errores, a la disminución de ajustes al cierre y al fortalecimiento de la credibilidad de los estados financieros frente a los accionista, gerencia, y las entes supervisoras, aun cuando este potencial todavía no se vea reflejado de forma plena en métricas de eficiencia operativa.

26 Referente al tercer objetivo específico, la percepción de riesgos y desafíos asociados al uso de la IA no muestra una asociación significativa con el rol que desempeñan los contadores en los procedimientos contables. Si bien se identifican inquietudes en torno a la ética profesional, la protección de datos, la dependencia tecnológica y la posible generación de errores por parte de los modelos, estas preocupaciones aún no se traducen en una redefinición clara de funciones orientada hacia una supervisión más estricta de los algoritmos, una gestión más formal de los riesgos tecnológicos o una mayor participación del contador en la gobernanza de los datos. En la práctica, el perfil laboral del contador continúa enfocados en tareas tradicionales de registro, revisión y elaboración de reportes, sin que la IA haya impulsado, de manera generalizada, un desplazamiento consolidado hacia actividades de análisis financiero, observación continuo y apreciación crítica de las salidas automatizadas.

Finalmente, para el cuarto objetivo específico, las necesidades de capacitación en IA no presentan una asociación estadísticamente significativa con la eficiencia y efectividad, la precisión y confiabilidad o el rol profesional. Esto indica que, aunque una parte importante de los contadores reconoce que requiere mayor formación en herramientas de IA, dicha necesidad aún no se ve reflejada en diferencias claras en el desempeño contable ni en la organización del trabajo dentro de las áreas financieras. La capacitación se configura, así como una condición habilitante de mediano plazo: mientras no se estructuren programas formativos alineados con objetivos concretos de productividad, control interno y calidad de la información financiera, la brecha entre el discurso de transformación digital y su impacto real sobre los estados financieros, los indicadores de gestión y la toma de decisiones económicas seguirá siendo amplia.

En síntesis, la conclusión central del estudio es que la inteligencia artificial ya se incorpora de manera perceptible en la profesión contable peruana, especialmente en la valoración de su capacidad para mejorar la confiabilidad de la información financiera; sin embargo, su influencia efectiva sobre la eficiencia de los procesos, los resultados contables y la redefinición del rol del contador aún es limitada. El reto inmediato para la profesión consiste en pasar de una adopción fragmentada y basada en percepciones a una implementación estratégica, acompañada de rediseño de procesos, fortalecimiento del control interno, inversión en capacitación especializada y marcos de gobernanza que permitan capturar, de forma medible, el impacto financiero–contable de la IA en la productividad, la calidad de los estados financieros y la sostenibilidad de las organizaciones.

Recomendaciones:

A partir de los hallazgos obtenidos, se aprecia que las organizaciones contables y las áreas de finanzas necesitan superar la fase de uso principalmente experimental de las herramientas de

6 inteligencia artificial y avanzar hacia esquemas de implementación planificada, claramente vinculados con indicadores financieros y de control. Esto supone formular iniciativas de IA orientadas a acortar los tiempos de cierre contable, reducir los ajustes de fin de periodo, limitar los retrabajos en conciliaciones y fortalecer la trazabilidad de los registros, de manera que la inversión en tecnología se traduzca en mejoras verificables tanto en la productividad de los equipos contables como en la calidad de los estados financieros que se emiten.

73 Dado que el nivel actual de adopción y familiaridad con la IA aún no muestra una relación consistente con la eficiencia operativa ni con la precisión de la información generada, resulta pertinente que despachos y empresas acompañen la incorporación de estas herramientas con un rediseño integral de procesos y con un sistema de control interno ajustado a las exigencias del entorno digital. En la práctica, esto implica documentar flujos de trabajo que integren la IA en momentos críticos del ciclo contable, establecer revisiones humanas sobre los resultados automatizados, reforzar las políticas de calidad y gobernanza de datos, así como asignar responsables definidos para la supervisión de los algoritmos en uso. Una apreciación de esta manera permite que la IA deje de operar como un componente accesorio y se consolide como un elemento estable de la gestión del contador, con efectos directos sobre la confiabilidad de la información financiera presentada a los propietarios, a la gerencia, y a la entidad reguladora.

7 La percepción positiva de los beneficios que la IA aporta a la precisión y confiabilidad de la información contable revela, además, un espacio apropiado para fortalecer prácticas que integren esta tecnología en procesos de alto riesgo financiero, tales como conciliaciones de gran volumen, análisis de partidas inusuales, monitoreo de cuentas sensibles y revisión de estimaciones contables. En esta situación, se considera recomendable que, los equipos de contabilidad prioricen casos de uso en los que la IA contribuya a la detección temprana de errores o

inconsistencias con potencial impacto en contingencias tributarias, distorsiones en los estados financieros o decisiones de inversión poco fundamentadas. Análogamente, la información generada por estas herramientas puede aprovecharse para diseñar tableros de control que apoyen a la gerencia en el monitoreo de márgenes, sostenibilidad del negocio, y niveles de liquidez, reforzando la posición del contador como asesor financiero estratégico.

47 Las preocupaciones vinculadas con los riesgos éticos, la seguridad y privacidad de los datos, así como con la dependencia tecnológica, ponen de manifiesto la necesidad de avanzar hacia marcos de gobernanza de IA específicos para la función contable. En este sentido, resulta pertinente que los colegios profesionales, los organismos supervisores y las propias organizaciones definan lineamientos sobre el uso responsable de la IA en contabilidad, incorporando criterios de transparencia en los modelos, protección de la información financiera sensible, delimitación de responsabilidades frente a posibles errores automatizados y requerimientos mínimos de documentación cuando se utilicen herramientas inteligentes en la preparación de estados financieros o en procesos de auditoría interna. Contar con normas claras permitiría orientar la cautela de los profesionales hacia prácticas concretas de supervisión y mitigación de riesgos, en vez de que esta se exprese como una resistencia generalizada a la adopción tecnológica.

62 El hecho de que las necesidades de capacitación en IA todavía no se reflejen en diferencias significativas en el desempeño contable sugiere la existencia de un desfase entre la formación disponible y las exigencias actuales de la práctica profesional. En consecuencia, se estima pertinente que las universidades, los colegios de contadores y las firmas de servicios diseñen programas formativos que integren contenidos técnicos sobre IA y análisis de datos con temáticas de normatividad contable, auditoría, ética y control interno. Estos programas deberían vincularse

con metas verificables, tales como la mejora en la calidad de los registros, la reducción de errores en el cierre contable, el fortalecimiento de los papeles de trabajo y el desarrollo de capacidades para interpretar adecuadamente los resultados generados por algoritmos. De esta forma, la capacitación dejaría de constituir una aspiración genérica y pasaría a convertirse en un instrumento concreto para elevar el desempeño financiero–contable.

Desde una perspectiva investigativa, los resultados alcanzados abren una línea de trabajo para futuros estudios que examinen la influencia de la IA en las prácticas contables mediante diseños longitudinales y comparativos entre sectores económicos y tipos de organización. Sería especialmente valioso desarrollar investigaciones que midan, a lo largo del tiempo, cómo la adopción gradual de herramientas de IA se relaciona con la evolución de indicadores tales como el costo del proceso contable, la frecuencia y materialidad de los ajustes en auditoría, la duración del ciclo de cierre y la capacidad de las empresas para anticipar riesgos financieros. Este tipo de evidencia contribuiría a cuantificar con mayor precisión el retorno de la inversión en IA para la profesión contable y permitiría ajustar las estrategias de implementación y de formación continua en el contexto peruano.

7 Referencias Bibliográficas

- Alruwaili, T. F., & Mgamal, M. H. (2025). The impact of artificial intelligence on accounting practices: an academic perspective. *Humanities and Social Sciences Communications*, 12(1). <https://doi.org/10.1057/s41599-025-05004-6>
- Berg, E. van den, & Rothmann, S. (2024). Capabilities, well-being and intention to leave of financial accounting students. *SA Journal of Industrial Psychology*, 50. <https://doi.org/10.4102/sajip.v50i0.2203>
- Bin-Nashwan, S. A., Li, J. Z., Jiang, H. C., Bajary, A. R., & Ma'aji, M. M. (2025). Does AI adoption redefine financial reporting accuracy, auditing efficiency, and information asymmetry? An integrated model of TOE-TAM-RDT and big data governance. *Computers in Human Behavior Reports*, 17. <https://doi.org/10.1016/j.chbr.2024.100572>
- Boonmee, C., Mangkalakeeree, J., & Jeong, Y. (2025). Towards sustainable digital transformation: AI adoption barriers and enablers among SMEs in Northern Thailand. *Sustainable Futures*, 10. <https://doi.org/10.1016/j.sftr.2025.101169>
- Cabanillas Ñaño, S. I., Rengifo Calvanapon, G. A., Alfaro Oliva, J. E., & Castillo Saavedra, E. F. (2025). Artificial Intelligence in Accounting: Advances and Challenges. *Revista Venezolana de Gerencia*, 30(111), 1469–1483. <https://doi.org/10.52080/rvgluz.30.111.14>
- Colegio de Contadores Público de Lima. (2024). *Memoria Anual 2024*. https://www.ccplima.org.pe/wp2/wp-content/uploads/2025/07/memoria_2024.pdf
- Contreras-Yupanqui, B. S. (2025). Implementation of Artificial Intelligence Systems in Public Administration in Latin America: Impacts and Challenges. *LatIA*, 3. <https://doi.org/10.62486/latia2025288>
- Efrim Boritz, J., & Stratopoulos, T. C. (2022). *AI and the Accounting Profession: Views from Industry and Academia*. <https://doi.org/10.2139/ssrn.4295282>
- Fülöp, M. T., Ionescu, C. A., Măgdas, N., Stefan, M. C., & Topor, D. I. (2025). Digital Transformation of the Accounting Profession at the Intersection of Artificial Intelligence and Ethics. *Economics*, 19(1). <https://doi.org/10.1515/econ-2025-0155>
- Holmes, A. F., & Douglass, A. (2022). Artificial Intelligence: Reshaping the Accounting Profession and the Disruption to Accounting Education. *Journal of Emerging Technologies in Accounting*, 19(1), 53–68. <https://doi.org/10.2308/JETA-2020-054>

- Ilugbusi, B. S., & Dorasamy, N. (2025). Analysis of disruptive business models: leveraging AI to transform accounting services. *International Journal of Accounting and Economics Studies*, 12(2), 43–46. <https://doi.org/10.14419/w04bmy85>
- Ionaşcu, C. M. (2025). Artificial Intelligence Adoption in the European Union: A Data-Driven Cluster Analysis (2021–2024). *Economies*, 13(5). <https://doi.org/10.3390/economies13050145>
- Karmakar, R., Aggarwal, S., Kathuria, D., Singh, N., Tripathi, V., Sharma, P. K., Mitra, D., Kumar, S., & Bhattacharya, S. (2025). Valorization of food waste stream by harnessing bioactive compounds: A comprehensive review on the process, challenges and solutions. In *Food Bioscience* (Vol. 69). Elsevier Ltd. <https://doi.org/10.1016/j.fbio.2025.106833>
- Kokina, J., Blanchette, S., Davenport, T. H., & Pachamanova, D. (2025). Challenges and opportunities for artificial intelligence in auditing: Evidence from the field. *International Journal of Accounting Information Systems*, 56. <https://doi.org/10.1016/j.accinf.2025.100734>
- Liu, C., Muravskyi, V., & Wei, W. (2024). Evolution of blockchain accounting literature from the perspective of CiteSpace (2013–2023). *Heliyon*, 10(11). <https://doi.org/10.1016/j.heliyon.2024.e32097>
- Maulana, A., Fenitra, R. M., Sutrisno, S., & Kurniawan. (2025). Artificial intelligence, job seeker, and career trajectory: How AI-based learning experiences affect commitment of fresh graduates to be an accountant? *Computers and Education: Artificial Intelligence*, 8. <https://doi.org/10.1016/j.caeai.2025.100413>
- Nóbrega, V., da Costa, R. L., Gonçalves, R., Dias, Á., Pereira, L., & Dorner, K. (2023). The impact of artificial intelligence in accounting: application in SMEs. *International Journal of Electronic Finance*, 12(2), 192–214. <https://doi.org/10.1504/IJEF.2023.129923>
- Pabel, A. S. M. S., & Akther, W. (2025). Navigating the ethical landscape: A systematic review of challenges in AI adoption within the accounting profession. In *Multidisciplinary Reviews* (Vol. 8, Issue 11). Malque Publishing. <https://doi.org/10.31893/multirev.2025357>
- Qader, K. S., & Cek, K. (2024). Influence of blockchain and artificial intelligence on audit quality: Evidence from Turkey. *Heliyon*, 10(9). <https://doi.org/10.1016/j.heliyon.2024.e30166>

Sánchez, E., Calderón, R., & Herrera, F. (2025). Artificial Intelligence Adoption in SMEs: Survey Based on TOE–DOI Framework, Primary Methodology and Challenges. In *Applied Sciences (Switzerland)* (Vol. 15, Issue 12). Multidisciplinary Digital Publishing Institute (MDPI). <https://doi.org/10.3390/app15126465>

World Bank Group. (2025). *Devising a Strategic Approach to Artificial Intelligence*. [https://documents1.worldbank.org/curated/en/099060525125542871/pdf/P506884-a1130fff-9c6f-4a78-8216-191b979d44b9.pdf](https://documents1.worldbank.org/curated/en/099060525125542871/pdf/P506884a1130fff-9c6f-4a78-8216-191b979d44b9.pdf)