

Uso de la inteligencia artificial en la transparencia gubernamental y el combate a la corrupción*

Use of Artificial Intelligence in Government Transparency and the Fight Against Corruption

Victor Hugo Garcia-Benitez¹  Edgar Alejandro Ruvalcaba-Gomez²  Israel Hernandez Martinez³ 

Resumen

La corrupción estructural que deteriora el desarrollo y la confianza en las instituciones puede ser enfrentada con la inteligencia artificial, una herramienta con capacidad de transformación para fortalecer la transparencia gubernamental en el sector público. El objetivo de la investigación es identificar y analizar las características de las prácticas más relevantes que utilizan inteligencia artificial para combatir la corrupción en el mundo. El enfoque metodológico fue cualitativo, descriptivo y comparativo, basado en un estudio de 19 iniciativas internacionales. Se halla una tendencia mundial a utilizar la inteligencia artificial a través del *machine learning* supervisado, principalmente en áreas de alta vulnerabilidad como las compras públicas y la administración tributaria. Se observa que hay una implementación de la inteligencia artificial como una herramienta que complementa las capacidades humanas, no como un reemplazo. Aunque se han presentado resultados financieros significativos, el análisis evidencia desafíos comunes como la deficiencia en la calidad de los datos, la falta de personal capacitado y una notable brecha entre el avance tecnológico y el desarrollo de marcos jurídicos y éticos. En conclusión, la eficacia de la inteligencia artificial depende de factores contextuales como la madurez institucional y la gobernanza de datos, y necesita una reforma integral de las capacidades estatales con el fin de garantizar un uso transparente, ético y responsable.

Palabras clave: combate a la corrupción, inteligencia artificial, sector público, transparencia gubernamental.

Cómo referenciar

García-Benitez, V. H., Ruvalcaba-Gomez, E. A., & Hernandez Martinez, I. (2026). Uso de la inteligencia artificial en la transparencia gubernamental y el combate a la corrupción. *Trilogía Ciencia Tecnología Sociedad*, 18(38), art. e3706. <https://doi.org/10.22430/21457778.3706>

* Esta investigación contó con el apoyo de la Secretaría de Ciencia, Humanidades, Tecnología e Innovación (SECIHTI) del Gobierno de México, con un proyecto de investigación desarrollado desde El Colegio de Jalisco. Este estudio también contó con el apoyo del Proyecto de Investigación PID2022-136283OB-I00, del Ministerio de Ciencia de España, AEI/10.13039/50110001103 y ESF+.

¹ Universidad de Guadalajara, Guadalajara, México, victor.garcia@academicos.udg.mx

² Universidad de Guadalajara, Guadalajara, México, edgar.ruvalcaba@csh.udg.mx

³ Tecnológico de Estudios Superiores de Huixquilucan, Huixquilucan, México, L22090518@huixquilucan.tecnm.mx

Recibido: 14 de octubre de 2025 | **Aceptado:** 11 de febrero de 2026

Abstract

Structural corruption, which undermines development and erodes trust in public institutions, can be addressed through the use of Artificial Intelligence (AI)—a transformative tool with the potential to strengthen transparency in the public sector. Against this backdrop, the present study aims to identify and analyze the characteristics of the most significant AI-based practices used worldwide to combat corruption. To this end, a qualitative, descriptive, and comparative approach was adopted, based on the examination of 19 international initiatives. The findings reveal a global trend toward the use of AI—through supervised machine learning—primarily in areas that are highly vulnerable to corruption, such as public procurement and tax administration. In particular, the evidence indicates that AI is generally implemented as a tool that enhances, rather than replaces, human capabilities. Despite the notable financial outcomes reported in the literature, the analysis also highlights recurring challenges, including poor data quality, a shortage of skilled personnel, and a significant gap between technological advancement and the development of legal and ethical frameworks. In conclusion, the effectiveness of AI in combating corruption is contingent on contextual factors like institutional maturity and data governance. Additionally, a comprehensive strengthening of government capacities is required to ensure that AI is employed in a transparent, ethical, and responsible manner.

Keywords: fight against corruption, artificial intelligence, public sector, government transparency.

INTRODUCCIÓN

La corrupción es uno de los principales obstáculos para el desarrollo de las comunidades, ya que afecta a todos los sectores de la sociedad (Alto Comisionado de las Naciones Unidas para los Derechos Humanos, s.f. Banerjee et al., 2012). Se puede entender la corrupción como el abuso del poder para obtener beneficios personales, a través de acciones ilegales, lo cual tiene un impacto en los sectores público y privado (Damijan, 2023; Shleifer & Vishny, 1993). De acuerdo con Doshi y Ranganathan (2019) y Jain (2001), este fenómeno implica el uso indebido de la autoridad para obtener beneficios, lo que genera efectos negativos en el desarrollo económico y en la estabilidad de las instituciones.

La corrupción afecta la transparencia del gobierno, la eficiencia del gasto público y la confianza de los ciudadanos en las instituciones (Damijan, 2023; Doshi & Ranganathan, 2019). Trasciende las acciones individuales, en tanto evidencia patrones sistemáticos y un orden en la sociedad en el que las normas y el bien común son sobrepasados por intereses particulares, lo cual repercute en el ejercicio del poder y en la repartición de recursos (Mungiu-Pippidi, 2015). Para autores como Luna-Pla y Nicolás-Carlock (2020) y Zhang et al. (2023), esto se agudiza si las instituciones públicas carecen de mecanismos de fiscalización y control, para evitar la impunidad y el abuso del poder.

En este contexto, la inteligencia artificial (IA) ha sido una herramienta útil para transformar la administración pública (Henman, 2020; Jankin Mikhaylov et al., 2018). Con ella ha mejorado la detección y prevención de actos de corrupción, gracias a su capacidad para procesar grandes cantidades de datos, identificar patrones irregulares y reducir la discrecionalidad humana. Como afirman Köbis et al. (2021), la IA puede fortalecer la integridad de las instituciones al hacer más transparentes y auditables los procesos administrativos. En distintos países este desarrollo tecnológico

se está utilizando en áreas como la auditoría fiscal, las compras gubernamentales, el monitoreo de declaraciones patrimoniales, la gestión de denuncias y otros procesos donde frecuentemente ocurren actos de corrupción.

Aunque han aumentado las iniciativas que implementan a la IA para promover la transparencia, todavía no hay un estudio comparativo sistemático de estas experiencias internacionales que permita identificar sus características, similitudes y diferencias. La ausencia de sistematización hace más difícil la generación de aprendizajes transferibles y limita la oportunidad de replicar modelos exitosos adaptados a diferentes contextos institucionales. Bracci (2023) y Wirtz et al. (2019) afirman que la implementación de estas tecnologías en el sector público enfrenta múltiples desafíos, no solo técnicos, sino también éticos, legales y de gobernanza que deben tenerse en cuenta para evitar riesgos asociados a la automatización, como el sesgo algorítmico o la opacidad en la toma de decisiones.

La tecnopolítica en el sector público —el uso estratégico y sistemático de sistemas digitales para la organización, la comunicación y la transformación de la acción política colectiva (Gutiérrez-Rubí, 2014)— se ha extendido a la política institucional (Candón-Mena & Montero-Sánchez, 2021), lo que ha permitido que, de forma gradual, la gestión pública, la formulación de políticas y los mecanismos de deliberación y participación ciudadana se desarrollen a través de infraestructuras tecnológicas, reconfigurando las relaciones entre Estado, los ciudadanos y los procesos de gobernanza.

A partir de estas consideraciones, el presente artículo se pregunta: ¿cuáles son las características de las prácticas más relevantes que utilizan IA para combatir la corrupción en el sector público a nivel mundial? Para responder esta pregunta, se estudiarán las prácticas existentes, reconociendo que su éxito no está ligado solo a su desarrollo tecnológico (Elmousalami, 2021; Neumann et al., 2024), sino también al nivel de madurez del sistema institucional, al grado de supervisión ética y a los marcos normativos que regulan su uso. Tal como señala Bustelo Gracia (2025), es imperativo auditar los algoritmos utilizados en el sector público para garantizar su respeto a los principios de transparencia, equidad y responsabilidad.

El estudio realiza una revisión comparativa de iniciativas internacionales, analizando aspectos clave como el tipo de IA utilizada, el nombre de la iniciativa, sus características principales, su marco legal y ético, el grado de madurez tecnológica alcanzado y el tipo de función institucional que reemplaza o automatiza. La finalidad es ofrecer un panorama claro y organizado del uso de la IA en la gestión pública, para ampliar el conocimiento sobre su implementación, aportando evidencia comparada sobre los principales elementos que lo caracterizan.

REVISIÓN DE LA LITERATURA

Esta sección establece el marco teórico conceptual que articula tres áreas de estudio para la modernización del gobierno: la transparencia gubernamental, el combate a la corrupción y el uso de la IA en el sector público. Según diversos estudios, una mayor transparencia es clave en la disminución de la corrupción, pues fortalece los procesos de rendición de cuentas (Mungiu-Pippidi, 2023; Vian, 2020). El reto es explorar cómo con las capacidades algorítmicas de la IA se puede enfrentar la corrupción y superar los enfoques tecnocráticos tradicionales (Köbis et al., 2022; Larsson & Heintz, 2020).

Transparencia gubernamental

Esta es una de las bases fundamentales para fortalecer la democracia y la gobernanza, garantizando el acceso a la información pública sobre las actividades, las decisiones y los recursos del gobierno (Porumbescu et al., 2022). La transparencia reduce las diferencias de información entre gobierno y ciudadanos, facilitando la rendición de cuentas, el control social (Fox, 2007) y la confianza en las instituciones, elemento clave para la estabilidad política y el desarrollo económico.

Según Fung et al. (2007), hay dos tipos principales de transparencia: la pasiva, que permite a los ciudadanos solicitar información, y la activa, que se relaciona con la difusión proactiva de información relevante. Esta distinción es útil para entender cómo optimizar el acceso a la información y aumentar la participación de los ciudadanos. Por su parte, la teoría de la agencia sostiene que, al acercar la información a los ciudadanos, la transparencia limita la discrecionalidad de los funcionarios públicos, disminuyendo las oportunidades de corrupción y posibilitando la rendición de cuentas (Bauhr & Grimes, 2014). Sin un flujo adecuado de información, los funcionarios públicos pueden aprovecharse del desconocimiento ciudadano para beneficio propio.

De acuerdo con la Organización para la Cooperación y el Desarrollo Económico (OCDE, 2017), la transparencia no debe considerarse como un fin en sí mismo, sino como parte de un enfoque integral de gobierno abierto que fomente la participación ciudadana y la colaboración de los diferentes sectores de la sociedad. Esta perspectiva considera que la apertura institucional solo genera valor público cuando se vincula con la acción social y el control democrático. Se ha demostrado que los gobiernos con mayores índices de transparencia activa suelen tener bajos índices de corrupción y una gestión pública más eficiente, en tanto que el acceso a la información mejora el escrutinio ciudadano y la rendición de cuentas (Bertot et al., 2010).

Androniceanu (2021) y Lourenço (2023) sostienen que la transparencia gubernamental implica que la información sobre la gestión pública sea accesible, clara y oportuna para la ciudadanía, lo que permite que las personas puedan vigilar, cuestionar y exigir a los funcionarios públicos. En un gobierno transparente hay mayor fiscalización de recursos públicos y eficiencia en la administración pública (Chen & Neshkova, 2020; Erkkilä, 2020). En este tipo de gobierno, las políticas públicas transparentes son una estrategia que incluye participación ciudadana y mecanismos de control interno (Agu et al., 2024; Vian, 2020; Villeneuve et al., 2020).

Como se mencionó, las plataformas digitales y los portales de datos abiertos han transformado el manejo gubernamental de la información pública (Al Sulaimani & Ozuem, 2022; Shenkoya, 2023), pues han facilitado el acceso a los datos y su reutilización, fomentándose la fiscalización, la creación de políticas públicas basadas en evidencia y la formación de un espacio en común entre el gobierno y la ciudadanía (Janssen et al., 2012; Mackey & Cuomo, 2020; Matheus et al., 2023). Así, la transparencia se consolida como un principio imprescindible de la gobernanza, cuya confianza depende de la conexión con otros mecanismos institucionales y tecnológicos que aseguren su accesibilidad y utilidad para la ciudadanía.

Combate a la corrupción

La corrupción se puede entender como una conducta motivada para obtener un beneficio privado a costa del bien público, apartándose de las normas establecidas (Friedrich, 2017). Es un mecanismo de poder y dominación (Rendtorff, 2010) que se manifiesta, por ejemplo, con el uso de dinero para obtener beneficios y ventajas. Según Banshiwal (2024), la corrupción ocurre cuando los individuos priorizan ilícitamente sus intereses personales sobre sus responsabilidades públicas.

El soborno, la extorsión, el nepotismo y el tráfico de influencias son algunas de las formas que asume la corrupción en los ámbitos administrativo y político, afectando la integridad y eficiencia de las instituciones públicas. Rose-Ackerman y Palifka (2016) refieren que la corrupción, además de afectar la confianza ciudadana, tiene efectos como la desigualdad social y el debilitamiento del Estado de derecho.

Por este motivo, debe entenderse como un fenómeno estructural, además de individual o moral, que se desarrolla cuando no hay mecanismos efectivos de control y transparencia en las instituciones. Klitgaard (2008) formuló una ecuación que resume los factores que la facilitan:

$$\text{Corrupción} = \text{Monopolio} + \text{Discrecionalidad} - \text{Rendición de cuentas}$$

Esta ecuación implica que los actos de corrupción aumentan si los funcionarios públicos tienen poder exclusivo sobre decisiones clave (monopolio), actúan con libertad sin normas claras (discrecionalidad) y no están sujetos a mecanismos de fiscalización y consecuencias legales (rendición de cuentas). Igualmente, la corrupción puede entenderse como una transacción oculta entre agentes racionales que buscan maximizar su utilidad. Klitgaard (1988) afirma que la corrupción aparece cuando las personas perciben que el beneficio supera el riesgo de ser detectado y castigado. La corrupción responde a una lógica de incentivos, y no únicamente a factores culturales o éticos.

Además, este problema se asocia con la toma de decisiones sobre el gasto público y el desvío de recursos hacia proyectos menos necesarios, pero más fáciles de manipular (Delavallade, 2006; Moschovis, 2010). Esto aumenta el costo y la eficiencia de los servicios públicos, pues se incluyen montos que no se utilizan para lo que fue recaudado. De acuerdo con Morris y Blake (2010), la corrupción genera un círculo vicioso de desconfianza, en el cual los ciudadanos dejan de cumplir la ley porque perciben que las élites no lo hacen.

En el mundo, la corrupción sigue siendo un problema grave y generalizado. Según el Índice de Percepción de la Corrupción 2024 (Transparency International U.S., 2025) —que evalúa a 180 países y que considera factores como el desvío de fondos públicos, el uso de cargos públicos para beneficio propio, la integridad e independencia del poder judicial y el soborno—, más de dos tercios de los países obtienen puntuaciones inferiores a 50 sobre 100, lo que indica elevados niveles de corrupción percibida en el sector público a nivel global (Merino, 2015, 2022, 2024).

El combate a la corrupción se ha convertido en una prioridad en el mundo, con instituciones como la OCDE y el Banco Mundial liderando los esfuerzos. Mungiu-Pippidi (2011) menciona que, a pesar de la alta prioridad otorgada a la cooperación para el desarrollo, los enfoques actuales han arrojado

resultados decepcionantes, lo que ha provocado el debate sobre nuevas metodologías para atender este problema. Se ha propuesto un «sistema nacional de integridad», compuesto por ocho pilares interdependientes: la conciencia pública, las estrategias públicas anticorrupción, la participación ciudadana, los organismos de control, el poder judicial, la participación del sector privado, los medios de comunicación y la cooperación internacional (Doig & McIvor, 2003; Langseth et al., 1997; Lukito, 2016).

Sin embargo, las acciones gubernamentales existentes siguen siendo principalmente reactivas, enfocándose en las sanciones por los actos de corrupción en lugar de trabajar en su prevención, a pesar de la persistencia de actos de corrupción en países con sanciones severas (Alfaro Paredes, 2025). Esto hace que en el combate a la corrupción sea necesario no solo castigar la corrupción ocurrida, sino anticiparse a ella mediante mecanismos de prevención y vigilancia, en los que tecnologías como la IA juegan un papel importante. Estas herramientas tecnológicas permiten automatizar procesos como las auditorías, identificar patrones irregulares y reducir las oportunidades de actos discrecionales de las autoridades.

Uso de IA en el sector público

La IA en el sector público ha surgido como una herramienta con un alto potencial transformador, que determina no solo la manera en que los gobiernos diseñan y ejecutan las políticas públicas, sino también la gestión administrativa, la prestación de servicios y la interacción con la ciudadanía (Ruvalcaba-Gómez & Garcia-Benitez, 2025c; van Noordt & Misuraca, 2022; Wirtz et al., 2019). A través del uso de algoritmos, de modelos predictivos, del procesamiento de lenguaje natural y del aprendizaje automático, los sistemas de IA permiten la automatización de tareas repetitivas, la optimización de procesos complejos y el mejoramiento en la toma de decisiones en situaciones caracterizadas por grandes volúmenes de información, limitaciones en los recursos y exigencias de eficiencia (García Benitez et al., 2025; Ruvalcaba-Gómez & Garcia-Benitez, 2025a, 2025b; Susar & Aquaro, 2019; Valle-Cruz et al., 2020; Wirtz et al., 2021).

En diversas áreas de la administración pública, como la recaudación fiscal, la fiscalización de contratos, la justicia, la seguridad ciudadana y la gestión de programas sociales, la IA está tomando un rol clave para el mejoramiento en la capacidad de respuesta y en la rendición de cuentas de las administraciones públicas (Susar & Aquaro, 2019; van Noordt & Misuraca, 2022). De acuerdo con Wirtz et al. (2019, 2021), los países están invirtiendo activamente en sistemas de IA, con el objetivo de aumentar la productividad en la gestión pública y mejorar los servicios públicos.

Además, este desarrollo tecnológico permite analizar en tiempo real grandes cantidades de datos, encontrar patrones de riesgo, automatizar procesos complejos y proporcionar información predictiva que fortalece la toma de decisiones basada en evidencia dentro del sector público (OCDE & CAF Banco de Desarrollo de América Latina, 2022). Una de las ventajas más importantes de la IA en el sector público es su contribución a que la transparencia se fortalezca. La automatización de auditorías, el monitoreo continuo de transacciones públicas y el análisis de los datos pueden facilitar la detección temprana de actos de corrupción, conflictos de interés o malversación de fondos (Köbis et al., 2022; Odilla, 2023). Para Ruvalcaba-Gómez y Garcia-Benitez (2025a), la IA se convierte en una

herramienta que mejora los resultados de la gestión pública y contribuye a la integridad institucional de la administración pública.

Desafíos, oportunidades y riesgos de la IA en el sector público

El uso de IA en el sector público no está libre de desafíos. Uno de los principales riesgos es la falta de transparencia en los algoritmos, lo que se llama el dilema de la «caja negra», en el que los sistemas automatizados toman decisiones sin que los funcionarios públicos o los ciudadanos comprendan con claridad cómo (Susar & Aquaro, 2019; Wirtz et al., 2019). Esta falta de explicabilidad puede afectar la legitimidad, especialmente cuando las decisiones tienen un impacto negativo en el acceso a servicios públicos, en los procesos administrativos o en la asignación de recursos públicos.

Otro reto es la protección de datos personales. Dado que muchos modelos de IA requieren acceder a grandes cantidades de información sensible, incluyendo datos financieros, biométricos o de salud, es necesario contar con marcos regulatorios que garanticen la privacidad, la no discriminación y la seguridad de la información (Andraško et al., 2021; Zuiderveen Borgesius, 2020). Una de las recomendaciones de la OCDE (2019) es el desarrollo de políticas públicas que promuevan una IA confiable, ética, transparente, segura y centrada en el ser humano.

La brecha de capacidades institucionales representa un desafío clave para la adopción efectiva de tecnologías como la IA (Jankin Mikhaylov et al., 2018; Susar & Aquaro, 2019). Cuando las organizaciones gubernamentales no cuentan con el personal técnico necesario, limita su capacidad para diseñar, implementar o supervisar los sistemas algorítmicos. De acuerdo con Katzenbach y Ulbricht (2022), la implementación de estas tecnologías se acompaña de estrategias de capacitación continua para los servidores públicos, así como del fortalecimiento de equipos interdisciplinarios y de mecanismos de gobernanza que garanticen una supervisión humana y transparente en todas las fases del proceso.

La IA ofrece oportunidades y retos en el combate a la corrupción en diversos sectores, al poder procesar grandes cantidades de datos para detectar conductas fraudulentas, señalar transacciones sospechosas e identificar irregularidades en las contrataciones públicas (Del Rey-Puech et al., 2025). De esta forma, posibilita mayor eficiencia, reducción del error humano y toma de decisiones basada en datos (AllahRakha, 2025). Como muestran Bozhenko y Petrenko (2022), un mayor desarrollo tecnológico y digital de los procesos del sector público se correlaciona con la reducción de los niveles e índices de percepción de la corrupción.

Por lo tanto, la implementación de la IA implica riesgos, como tener algoritmos sesgados, la posible manipulación de los datos para beneficio propio y la posibilidad de ocultar prácticas corruptas en lugar de exponerlas (AllahRakha, 2025; Del Rey-Puech et al., 2025). No obstante, los marcos de gobernanza son relevantes para el éxito de este avance tecnológico. Köbis et al. (2021) sostienen que las iniciativas del gobierno pueden correr el riesgo de convertirse en control autoritario, mientras que las iniciativas de la sociedad civil se enfrentan a limitaciones de acceso a los datos. El uso idóneo de la IA para enfrentar la corrupción dependerá de la supervisión humana, de los mecanismos de auditoría y de la rendición de cuentas para maximizar su potencial.

La tecnopolítica en el uso de la IA en el sector público

Desde una perspectiva tecnopolítica, la IA debe usarse de forma estratégica para propiciar la organización y la acción colectiva en la fiscalización del poder público (Gutiérrez-Rubí, 2021). En este enfoque de gobernanza digital la tecnología automatiza procesos con el fin de generar valor público al involucrar a la ciudadanía en el monitoreo de las instituciones (Jimbo-Santana & Jimbo-Santana, 2021).

La IA en la tecnopolítica propicia una transición de un sistema de fiscalización con tiempos determinados a un proceso de supervisión constante y permanente (de la Torre López, 2025; Jimbo-Santana & Jimbo-Santana, 2021). El seguimiento de las políticas públicas y las instituciones que permite la IA tiene como efecto la identificación de relaciones causales que antes desconocía el ciudadano (Cabrera Altieri et al., 2025; Jimbo-Santana & Jimbo-Santana, 2021). Asimismo, el uso de datos abiertos procesados por IA facilita que los ciudadanos sean vigilantes proactivos de sus representantes (Gutiérrez-Rubí, 2021).

Con base en la tecnopolítica, los algoritmos y los datos no pertenecen solo a las grandes organizaciones y/o empresas, sino que se gestionan como un bien público (Cabrera Altieri et al., 2025). Esto implica, según Gutiérrez-Rubí (2021), que la tecnología es útil para reducir la desigualdad y fortalecer la autodeterminación digital frente a las estructuras de poder convencionales.

METODOLOGÍA

Se adoptó un enfoque cualitativo, descriptivo y comparativo, adecuado para estudiar fenómenos complejos y multidimensionales como el uso de la IA en contextos gubernamentales, y describir y comparar las experiencias existentes facilitando la comprensión de las estrategias, tecnologías y resultados de diversas iniciativas internacionales (Lim, 2025; Ruvalcaba-Gómez & Garcia-Benitez, 2025b).

Se hace un estudio documental basado en la recolección, sistematización y análisis de información pertinente obtenida de fuentes confiables y especializadas (García Benítez & Ruvalcaba-Gómez, 2021; Morgan, 2022), lo que posibilita un análisis riguroso y actualizado. De acuerdo con Tamayo y Tamayo (2003), este tipo de estudio es idóneo para construir conocimiento a partir de la revisión, interpretación y síntesis crítica de documentos, especialmente en investigaciones exploratorias, descriptivas o de análisis comparativo.

Recolección de los datos

Se realizó una búsqueda sistemática (García Benitez et al., 2025) en bases de datos académicas y portales oficiales, tales como Google Académico, Scielo, bases de datos gubernamentales, portales de organismos internacionales, así como reportes institucionales y documentos técnicos. Se emplearon palabras clave en español e inglés: inteligencia artificial, *artificial intelligence*, anticorrupción, *anti-corruption*, transparencia, *transparency*, gobierno digital, *digital government*, sector público, *public sector*, así como combinaciones entre ellas, para asegurar una amplia cobertura temática y geográfica.

Selección de los casos

Se eligieron 19 países con distintos niveles de desarrollo económico y tecnológico que han implementado iniciativas destacadas en el uso de IA para la detección, prevención y combate a la corrupción en el sector público. Los países son: Canadá, Estados Unidos, México, Colombia, Dinamarca, España, Francia, Italia, Reino Unido, China, Corea del Sur, India, Singapur, Ghana, Kenia, Nigeria, Sudáfrica, Australia y Nueva Zelanda. Con esta diversidad de países se busca una visión global de las diferentes realidades y los contextos institucionales, para identificar similitudes y diferencias significativas.

En la Tabla 1 se organizan y sistematizan las características de las prácticas identificadas en los textos revisados, describiendo las variables que permiten reconocer los elementos más relevantes de cada iniciativa. Esta se utilizó como instrumento para la codificación y el análisis de la información con datos recolectados de forma cuidadosa para garantizar la calidad y precisión (Khoa et al., 2023).

Tabla 1. Variables para analizar las iniciativas de IA que combaten la corrupción

Variable	Descripción
País	Lugar donde se desarrolla y aplica la iniciativa
Nombre de la iniciativa	Denominación oficial o común del programa, plataforma o proyecto basado en IA
Año	Momento en que fue implementada o puesta en marcha
Tipo de IA utilizada	Clasificación tecnológica, por ejemplo, <i>machine learning</i> , procesamiento de lenguaje natural, algoritmos predictivos, <i>big data</i>
Sector donde se aplica	Áreas de aplicación: compras públicas, administración tributaria, auditorías, participación ciudadana, monitoreo y evaluación
Características	Descripción general de la iniciativa, su alcance, funcionalidades y tecnología empleada
Resultados	Impactos reportados en términos de mejora de la transparencia, eficiencia administrativa, detección o reducción de actos corruptos, o incremento de la participación ciudadana
Desafíos clave	Principales obstáculos identificados, como barreras tecnológicas, resistencia institucional, limitaciones legales, éticas o sociales
Nivel de madurez	Estado actual de desarrollo de la iniciativa, desde proyectos piloto hasta implementación consolidada y masiva
Marco legal o ético	Referencias a normativas, regulaciones o políticas que sustentan, regulan o limitan el uso de la IA en ese contexto
Fuentes	Documentos, artículos, informes o portales de donde se extrajo la información
¿A quién sustituye?	Funciones, procesos o actores humanos que son reemplazados o asistidos por la tecnología

Fuente: elaboración propia.

Proceso para el análisis de los datos

Este estudio se apoyó en un proceso de sistematización y análisis de los datos obtenidos de la literatura y de los documentos oficiales de cada uno de los casos seleccionados (Ruvalcaba-Gómez & García-Benitez, 2023). El procedimiento metodológico siguió las siguientes etapas:

- Búsqueda y recolección documental: búsqueda sistematizada con palabras clave definidas y filtro de resultados con criterios de actualidad, confiabilidad, pertinencia y calidad académica.
- Selección y registro de datos: se eligieron y registraron los datos relevantes, cuidando la precisión y la integridad de la información.
- Análisis temático y comparativo: con técnicas de codificación y categorización, se identificaron características, similitudes y diferencias entre las distintas iniciativas.

Esta metodología propicia la sistematización del conocimiento en la unión de los temas sobre el uso de la IA en el sector público, la transparencia gubernamental y el combate a la corrupción.

RESULTADOS

Esta sección presenta el análisis descriptivo de las diferentes iniciativas internacionales que implementan IA para el combate a la corrupción. La investigación desarrolla un análisis comparativo de los países que destacan en cada uno de los continentes, basándose en las similitudes y diferencias que se identifican respecto a las siguientes características: el tipo de IA que se utiliza, el sector en donde se aplica, qué busca sustituir la IA, el marco legal o ético que lo regula, el nivel de madurez de la iniciativa, así como los resultados que se han obtenido y los desafíos que implica la adopción de este desarrollo tecnológico (ver Tablas 2 a 6).

Tabla 2. Mapeo de iniciativas de IA para combatir la corrupción en América

Variable	Colombia	Estados Unidos	Canadá	México
Nombre de la iniciativa	Vigia	Analytics Program	Fintrac	Plataforma Digital Nacional
Año	2021	2024	2023	2022
Tipo de IA utilizada	<i>Machine learning</i> supervisado	<i>Machine learning</i> supervisado	<i>Machine learning</i> supervisado	<i>Machine learning</i> supervisado
Sector donde se aplica	Contratación pública	Pagos federales	Inteligencia financiera	Contratación pública
Características	Sistema de alerta temprana para contratación pública	Analiza transacciones federales y detecta fraudes en tiempo real	Analiza en tiempo real millones de transacciones bancarias y detecta patrones de lavado de dinero y financiamiento ilícito	Identifica patrones de riesgo de corrupción en contratos públicos, enfocándose en la relación comprador-proveedor
Resultados	Mejora la supervisión de contratos y detecta irregularidades con anticipación	Prevención y recuperación de más de 4 mil millones de dólares en fraudes	Aumento de reportes de transacciones sospechosas (de 114 422 en 2015 a 560 858 en 2022-2023)	Buen desempeño en la identificación de contratos irregulares; modelo aplicable internacionalmente
Desafíos clave	Falta de personal capacitado y calidad limitada de los datos	Calidad y disponibilidad de datos; coordinación entre agencias	Manejo de grandes volúmenes de datos y protección de derechos	Calidad y homogeneidad de datos públicos
Nivel de madurez	Activo	Operativo y en expansión	Operativo y en expansión	Piloto
Marco legal o ético	Protección de datos personales de acuerdo con la legislación colombiana	Se basa en el <i>executive order</i> 14110 y en normas de IA, transparencia, gobernanza y protección de datos	Ley de blanqueo de capitales y el poder regulador de Fintrac alineado con marco de IA responsable	En proceso de alineación con principios éticos de transparencia y protección de datos
Fuentes ¿A quién sustituye?	Gallego (2021) A los analistas humanos que revisan manualmente contratos, bases de datos o posibles casos de corrupción con compras públicas	Thomas (2025) Parcialmente a los auditores humanos tradicionales que hacían revisiones caso por caso	Government of Canada (2023) A los analistas financieros humanos que antes analizaban manualmente reportes de transacciones sospechosas	Aldana et al. (2022) Complementa el trabajo de las instituciones tradicionales de control y fiscalización

Fuente: elaboración propia.

Tabla 3. Mapeo de iniciativas de IA para combatir la corrupción en Europa

Variable	Italia	Francia	Dinamarca	Reino Unido	España
Nombre	Autorità Nazionale Anticorruzione (ANAC)	AntiCorAI	Social AI Monitoring System	Public Sector Fraud Authority (PSFA)	Estatal de Administración Tributaria
Año	2023	2023-2025	2015	2023	2024
Tipo de IA utilizada	IA integrada y <i>blockchain</i>	<i>Machine learning</i> supervisado	<i>Machine learning</i> supervisado y minería de datos	<i>Machine learning</i> supervisado	<i>Machine learning</i> supervisado
Sector	Contratación pública	Hacienda pública	Bienestar social	Fraude en pagos públicos	Inspección tributaria
Características	Automatización del ciclo de licitaciones mediante IA y <i>blockchain</i> para prevenir corrupción	Usa IA para analizar datos fiscales y transacciones, detectando fraudes y anomalías tributarias	Emplea hasta 60 modelos de IA para analizar datos administrativos, detectando fraudes en pagos de bienestar	Utiliza la plataforma Snap para detectar redes de fraude en pagos públicos mediante análisis de redes y <i>machine learning</i>	Utiliza IA para analizar datos fiscales y transacciones, mejorando la selección de contribuyente con riesgo a fraude
Resultados	Adopción de un nuevo código de contrataciones con IA	50 % de las investigaciones por fraude iniciadas por IA	Recuperación de 23 millones de euros con un presupuesto anual de 3.1 millones	Detección de más de 140 millones de euros en pagos indebidos	Mejora en la selección de casos de riesgo y aumento en la recuperación de deudas
Desafíos clave	Falta de evidencia empírica sobre impactos reales	Protección de datos sensibles	Riesgo de vigilancia masiva, discriminación algorítmica, protección de datos sensibles y sesgo étnico	Calidad de datos, coordinación interdepartamental	Riesgo de opacidad algorítmica
Nivel de madurez	Fase inicial	Operativo y en expansión	Operativo y en expansión	Operativo y escalado	Operativo en fase de escalamiento
Marco legal o ético	Decreto Legislativo 36/2023; supervisión algorítmica con base en la Ley 190/2012	Normas nacionales de protección de datos y principios éticos de IA en hacienda francesa	Regulaciones de privacidad nacionales y europeas	Marco del Government Counter Fraud Functional Strategy	Basado en la estrategia nacional de IA (2020), real decreto 817/2023 y supervisión futura de la Agencia Española de Supervisión de la Inteligencia Artificial (Aesia)
Fuentes	Bizzini (2024)	Gouvernement de la République française (2025)	Amnesty International (2024)	GOV.UK (2023)	Gobierno de España (2025)
¿A quién sustituye?	No sustituye a la autoridad; automatiza y optimiza el análisis de licitaciones y contratos	Sustituye parcialmente revisiones manuales de datos fiscales	Sustituye parcialmente tareas repetitivas de revisión manual de casos	Sustituye parcialmente las auditorías manuales en detección de fraudes en pagos	Sustituye parcialmente los procesos manuales de revisión de declaraciones fiscales

Fuente: elaboración propia.

Tabla 4. Mapeo de iniciativas de IA para combatir la corrupción en Asia

Variable	Corea del Sur	India	Singapur	China
Nombre de la iniciativa	Koneps	Government e-Marketplace (GeM)	GovTech	Sistema de supervisión del Partido Comunista de China (PCCh)
Año	2006	2016	2023	2012
Tipo de IA utilizada	<i>Machine learning</i> supervisado	<i>Machine learning</i> y <i>deep learning</i>	<i>Machine learning</i> y minería de datos	<i>Machine learning</i> supervisado
Sector donde se aplica	Contratación pública	Compras públicas	Compras públicas	Disciplina gubernamental
Características	Utiliza <i>machine learning</i> para analizar contratos y detectar colusión en licitaciones via indicadores predictivos	Utiliza IA para analizar patrones de comportamiento en compras públicas y detectar fraudes o colusión	Utiliza IA para correlacionar datos de recursos humanos, pagos a proveedores y relaciones familiares, para detectar riesgo de fraude en adquisiciones	Emplea IA para analizar múltiples bases de datos (bancos, propiedades, transacciones) y detectar casos tempranos de corrupción entre funcionarios locales
Resultados	Ahorro estimado de 6.5 millones de dólares anuales	Facilitó compras por 65 mil millones de dólares entre 2024-2025	Identificación regular de casos sospechosos	Identificación de 8721 funcionarios implicados (2012-2019)
Desafíos clave	Riesgo de fraude en etapas menos visibles	Calidad de datos industriales	Integración de datos sensibles	Falta de transparencia algorítmica
Nivel de madurez	Operativo	Operativo	Piloto en expansión	Operativo
Marco legal o ético	Mandato legal y marcos de transparencia de acuerdo con la OCDE	Política de gobierno digital; en proceso de inclusión de <i>blockchain</i> e IA explicativa	En el marco de Smart Nation y las políticas de GovTech, con reglas internas de protección de datos y supervisión humana de alertas	Respaldado por la comisión central de disciplina del partido; actúa bajo marcos de supervisión interna, pero con escasas transparencia externa
Fuentes	Molepo y Jahed (2022)	Balasubramanyam (2025)	Government Technology Agency of Singapore (2024)	TomoNews US (2019)
¿A quién sustituye?	Sustituye parcialmente procesos manuales y descentralizados de gestión de contrataciones	Sustituye parcialmente procesos manuales de evaluación de proveedores, revisión de contratos y control de riesgo	Sustituye parcialmente tareas manuales como revisión de contratos, evaluación de proveedores y análisis de riesgo	Complementa las labores de vigilancia y control de los órganos disciplinarios del PCCh

Fuente: elaboración propia.

Tabla 5. Mapeo de iniciativas de IA para combatir la corrupción en África

Variable	Kenia	Sudáfrica	Nigeria	Ghana
Nombre de la iniciativa	KEBS-AI	Open Contracting Data Standard	Nigerian Integrity Portal	Open Data Initiative
Año	2024	2023	2024	2023
Tipo de IA utilizada	<i>Machine learning</i> , minería de datos y <i>Natural Language Processing</i>	<i>Machine learning</i> y análisis de redes	<i>Machine learning</i> , minería de datos y <i>Natural Language Processing</i>	<i>Machine learning</i> , minería de datos y <i>Natural Language Processing</i>
Sector donde se aplica	Administración tributaria	Licitaciones públicas	Compras públicas	Contraloría social
Características	La IA analiza datos fiscales, transacciones e importaciones, para detectar evasión y fraudes	La IA analiza compras públicas mediante aprendizaje automático y análisis de redes, alertando posibles fraudes y colusiones en licitaciones	Utiliza IA, minería de datos y análisis de denuncias ciudadanas para detectar fraudes en contrataciones públicas	Plataforma que utiliza IA, minería de datos y denuncias ciudadanas automatizadas para detectar fraudes en contrataciones y pagos indebidos
Resultados	Recuperación de 30 millones de dólares entre 2023-2024	Detección de 30 000 licitaciones fraudulentas en 3 años	Recuperación de 4 millones de dólares en menos de 24 horas	Reducción de prácticas corruptas en contratación pública
Desafíos clave	Sabotaje interno y privacidad de datos	Interoperabilidad entre plataformas	Fragmentación de datos públicos	Resistencia institucional
Nivel de madurez	Piloto en expansión	Piloto en expansión	Piloto en escalamiento	Piloto en expansión
Marco legal o ético	Kenya Revenue Authority (KRA) Act Cap 469	Public Procurement Act 28/2024, Public Finance Management Act (PFMA)/Municipal Finance Management (MFMA)	Independent Corrupt Practices and Other Related Offences Commission (ICPC)	Public Procurement Authority Act y Whistle-Blower Act (2006)
Fuentes	Obura (2024)	Duja Consulting (2025)	NAN (2024)	Mensah (2017)
¿A quién sustituye?	Sustituye los métodos manuales de auditoría, fiscalización y detección de evasores	Complementa el trabajo de la fiscalización y compras públicas	Complementa los registros civiles tradicionales y bases de datos dispersas del gobierno	Complementa a las instituciones de auditoría y control gubernamental

Fuente: elaboración propia.

Tabla 6. Mapeo de iniciativas de IA para combatir la corrupción en Oceanía

Variable	Australia	Nueva Zelanda
Nombre de la iniciativa	Robodebt Scheme	Algorithm Charter for Aotearoa New Zealand
Año	2025	2025
Tipo de IA utilizada	<i>Machine learning</i> supervisado	<i>Machine learning</i> supervisado
Sector donde se aplica	Seguridad social y administración tributaria	Sector público
Características	Emplea la IA para detectar fraudes fiscales y pagos indebidos en tiempo real, analizando grandes volúmenes de datos de transacciones	Establecimiento de un marco de IA responsable para asegurar el uso ético, transparente y centrado en la ciudadanía
Resultados	Prevención de 2.5 millones de dólares en fraudes por el impuesto sobre bienes y servicios	Adopción en 37 de 50 agencias gubernamentales
Desafíos clave	Gobernanza de IA en desarrollo	Ausencia de políticas vinculantes
Nivel de madurez	Piloto avanzado	Formativo/desarrollo
Marco legal o ético	Directrices de la Australian National Audit Office (ANAO); Políticas de la Australian Public Service Commission (APSC) para uso responsable de la IA	Alineado al modelo de IA de la OCDE; Privacy Act, Bill of Rights Act y Human Rights Act
Fuentes	Aldane (2025)	New Zealand Government (2023)
¿A quién sustituye?	Sustituye parcialmente la revisión manual de pagos indebidos en programas de seguridad social	Complementa a las agencias del sector público en la toma de decisiones basadas en datos

Fuente: elaboración propia.

Diferencias y similitudes en las iniciativas de IA para combatir la corrupción

El mapeo de las iniciativas muestra una tendencia creciente hacia la adopción de la IA como herramienta para el combate a la corrupción. El análisis comparativo a través de los continentes demuestra que, si bien existen particularidades regionales, se presentan patrones en la aplicación de esta tecnología en el mundo. Los esfuerzos se concentran en sectores de la administración pública con alta vulnerabilidad, como las contrataciones y compras públicas, la administración tributaria y la gestión de pagos federales o de bienestar social (Adobor & Yawson, 2023; Odilla, 2023). Este enfoque sugiere una estrategia orientada a intervenir en los puntos más críticos donde se han manifestado los actos de corrupción.

El *machine learning* supervisado es la tecnología de IA más utilizada (Köbis et al., 2022; Lyeonov et al., 2024). Desde el programa Vigía en Colombia hasta el Robodebt Scheme en Australia, se emplea para analizar grandes cantidades de datos e identificar patrones que sugieran irregularidades, fraudes o colusiones. La contratación pública es el campo de acción principal en países tan diversos como México, Italia, Corea del Sur y Sudáfrica, donde los sistemas de IA se enfocan en detectar anomalías en licitaciones y en las relaciones entre compradores y proveedores (Adobor & Yawson, 2023; Ayobami et al., 2023). Otros ámbitos del sector público relevantes incluyen la inteligencia financiera, como en el caso de Canadá, y la inspección tributaria, como se observa en España y Kenia.

Un hallazgo importante es que la IA no se utiliza como un sustituto del ser humano, sino como una herramienta de complemento a las capacidades de las instituciones gubernamentales (Jarrahi, 2018; Licklider, 1960). Proyectos como la Plataforma Digital Nacional de México y el Open Data Initiative de Ghana están diseñados para complementar el trabajo de las organizaciones públicas. En otros contextos, como en Estados Unidos, Reino Unido y España, la IA reemplaza de forma parcial las actividades repetitivas, como las auditorías caso por caso o la revisión de declaraciones fiscales. Esto permite que los analistas humanos concentren sus esfuerzos en casos de alto riesgo que los algoritmos han filtrado previamente.

El nivel de madurez de estas iniciativas varía significativamente entre regiones (Dener et al., 2021; Dreyling et al., 2024). Mientras que en Europa y América del Norte se encuentran sistemas de IA en fase de expansión, como los de Canadá, Francia y Reino Unido, otras de las implementaciones en África y América Latina, como las de Nigeria, Kenia y México, se encuentran aún en fase piloto o de escalamiento inicial. Como indican Aderibigbe et al. (2023) y Jha y Singh (2024), esta disparidad refleja diferencias en la inversión, la infraestructura de datos y la capacidad institucional para adoptar tecnologías complejas, indicando que, aunque la tendencia es global, el ritmo de implementación es heterogéneo.

Potencial y desafíos de la IA para combatir la corrupción

Los resultados cuantitativos reportados son uno de los indicadores más importantes del uso de la IA para el combate a la corrupción. El Analytics Program de Estados Unidos ha logrado la prevención y recuperación de más de 4 mil millones de dólares en fraudes (Alms, 2024), mientras que el PSFA del Reino Unido ha detectado más de 140 millones de euros en pagos indebidos (Gore & Williamson,

2024). En otras regiones, los impactos también son significativos, con recuperaciones de 30 millones de dólares en Kenia (Mukabi, 2024) y la detección de más de 30 000 licitaciones fraudulentas en Sudáfrica (Maisiri, 2024).

La implementación de la IA enfrenta desafíos comunes en el mundo. El principal obstáculo identificado en casi todas las iniciativas es la calidad, disponibilidad y homogeneidad de los datos. La efectividad de los modelos de aprendizaje automático depende directamente de la calidad de los datos con los que son entrenados (Susar & Aquaro, 2019; Wirtz et al., 2019), un problema explícitamente mencionado en Colombia, Estados Unidos y Francia. Otros desafíos recurrentes incluyen la falta de personal capacitado, la coordinación entre dependencias gubernamentales y la resistencia institucional al cambio (Ruvalcaba Gómez & García Benítez, 2023), como se reporta en Colombia y Ghana, respectivamente.

En cuanto a los marcos legales y éticos, la mayoría de las iniciativas operan bajo sistemas normativos y leyes preexistentes, como las de protección de datos personales. Sin embargo, el desarrollo de marcos regulatorios diseñados específicamente para la adopción de la IA en el sector público sigue siendo uno de los desafíos a enfrentar en muchos países (de Almeida et al., 2021; Scherer, 2015). Mientras naciones como Nueva Zelanda con Algorithm Charter o España con su Estrategia Nacional de IA buscan establecer una gobernanza proactiva, otras se encuentran en proceso de alinear sus iniciativas con principios éticos. Esto subraya la necesidad de un desarrollo normativo que avance en paralelo a la implementación de la IA.

Tecnopolítica en el uso de la IA para combatir la corrupción

Según los hallazgos referentes a la tecnopolítica, el uso de la IA es una estrategia común y en desarrollo para combatir la corrupción, principalmente en áreas de alta vulnerabilidad institucional, como la gestión de programas sociales, la administración tributaria y la contratación pública, con peculiaridades y ajustes según el contexto y las circunstancias de cada país. Si bien los datos cuantitativos revelan impactos económicos importantes en varios países, el potencial tecnopolítico de la IA tiene aún retos persistentes asociados con la cantidad y calidad de los datos, la escasez de expertos especializados y la falta de marcos legales y éticos específicos.

La IA debe evitar la arbitrariedad y la opacidad de los algoritmos cerrados para que la tecnopolítica funcione en contra de la corrupción (Gutiérrez-Rubí, 2021), apoyando decisiones claras, lejos de convertirse en cajas negras que ocultan sesgos o decisiones injustas (de la Torre López, 2025; Jimbo-Santana & Jimbo-Santana, 2021). Para Cabrera Altieri et al. (2025) y de la Torre López (2025), es necesario que la IA respete la dignidad humana y la protección de datos personales, para impedir que sea una herramienta de opresión o una que permita fraudes de identidad digital.

CONCLUSIONES

En la investigación se reconocieron las iniciativas más relevantes que implementan la IA para el combate a la corrupción y el fomento de la transparencia gubernamental en el mundo, a través de

un análisis documental con enfoque descriptivo, cualitativo y comparativo de casos seleccionados, sistematizando información relevante de 19 iniciativas de países.

Se constató que el desarrollo tecnológico de la IA es útil para el combate a la corrupción, aunque su sola implementación no soluciona un problema tan complejo. Según el análisis comparativo, el éxito y la continuidad de estas iniciativas se relaciona con factores como la madurez institucional, la calidad de la infraestructura para los datos y la presencia de marcos de gobernanza. Asimismo, se evidenció que la IA no acelera procesos, que su funcionalidad depende de las condiciones existentes con que se ejecuta y que es útil para mejorar las capacidades y habilidades de las personas, en vez de sustituirlas por completo (Köbis et al., 2021, 2022; Licklider, 1960).

La IA se utiliza en la mayoría de los proyectos para automatizar la detección de anomalías en distintos conjuntos de datos, posibilitando el análisis estratégico y la toma de decisiones complejas. En este contexto, el reto es que las organizaciones públicas capaciten al capital humano para entender y actuar en función de los resultados generados por los algoritmos.

Por otra parte, si se considera que los datos son los elementos más importantes para entrenar los modelos de IA, hay límites a su potencial que se deben enfrentar, como la falta de interoperabilidad entre dependencias, la diversidad de las bases de datos de las organizaciones públicas y la deficiente calidad y estandarización de la información. En este sentido, más que invertir a gran escala en algoritmos sofisticados, se requieren esfuerzos estratégicos en la gobernanza de datos y en la creación de una infraestructura digital integral.

La investigación revela que puede haber una brecha en la gobernanza digital en el mundo, por las diferencias en el nivel de madurez y la escala de las aplicaciones de IA entre los países, pues en Europa y América del Norte hay sistemas en expansión con resultados financieros cuantificables, mientras que las iniciativas en África y América Latina están en fases piloto y enfrentan barreras estructurales.

Además, hay un importante desfase entre el acelerado avance tecnológico de la IA y la creación de marcos legales y éticos para su regulación. La mayoría de las iniciativas están abordando la falta de transparencia y los sesgos algorítmicos con marcos normativos antiguos no aptos para este propósito. Esta ausencia de regulación específica para usar la IA en el sector público puede generar incertidumbre y desconfianza de los ciudadanos hacia el gobierno. En conclusión, las disparidades en la madurez institucional y las diferencias en la regulación e infraestructura muestran que el potencial de la IA para combatir la corrupción está condicionado por contextos políticos, económicos y éticos.

El presente trabajo tiene limitaciones que se deben reconocer. El análisis se basa en un mapeo descriptivo de iniciativas a partir de fuentes públicas, lo que no permite una evaluación causal profunda sobre el impacto de la IA en la reducción de los niveles de corrupción. En futuras líneas de investigación se busca orientar los estudios hacia la medición del impacto de la IA, así como a análisis cualitativos de los procesos de adaptación en las organizaciones públicas y las resistencias institucionales que surgen durante la implementación de estas tecnologías. El análisis comparativo presentado no busca generalizar soluciones, sino ofrecer un panorama general de lo que se está haciendo en el mundo en esta materia.

El presente artículo muestra avances significativos en la implementación de la IA para el combate a la corrupción; sin embargo, aún es necesaria una mayor estandarización y evaluación del impacto, pues muchas de las iniciativas se encuentran en fases piloto y carecen de evaluación independiente.

Los hallazgos sugieren que la tecnopolítica en el análisis de la IA en el combate contra la corrupción y la transparencia gubernamental es un proceso de cambio institucional que, integrado estratégicamente en las dinámicas de la acción pública, puede incrementar la capacidad del gobierno para detectar, vigilar y rendir cuentas.

La IA proporciona herramientas para la vigilancia y el análisis de los datos sin precedentes, pero se requiere de una transformación de las capacidades, los procesos y las estructuras gubernamentales en materia de gobernanza de datos, desarrollo de capital humano y marcos normativos. Por lo que el desafío no solo se encuentra en la programación del algoritmo, sino también en la transformación del sector público.

CONFLICTOS DE INTERÉS

Los autores declaran no tener conflictos de interés.

CONTRIBUCIÓN DE AUTORÍA

Todos los autores contribuyeron conjuntamente a este artículo y asumen la responsabilidad conjunta de su contenido.

DECLARACIÓN DE USO DE INTELIGENCIA ARTIFICIAL

Los autores declaran un uso marginal de la herramienta de inteligencia artificial generativa Gemini durante la fase de preparación del manuscrito para ajuste del fraseo. El uso de esta herramienta se centró exclusivamente en la corrección ortotipográfica de puntuación y sintaxis del texto. Se garantiza un uso ético y honesto de la herramienta utilizada.

REFERENCIAS

- Aderibigbe, A. O., Ohenhen, P. E., Nwaobia, N. K., Gidiagba, J. O., & Ani, E. C. (2023). Artificial Intelligence in developing countries: Bridging the gap between potential and implementation. *Computer Science & IT Research Journal*, 4(3), 185-199. <https://doi.org/10.51594/csitrj.v4i3.629>
- Adobor, H., & Yawson, R. (2023). The promise of artificial intelligence in combating public corruption in the emerging economies: A conceptual framework. *Science & Public Policy*, 50(3), 355-370. <https://doi.org/10.1093/scipol/scac068>

- Agu, J. C., Nkwo, F. N., & Eneiga, R. U. (2024). Governance and anti-corruption measures in Nigeria: Strategies for enhancing transparency, accountability and public trust. *International Journal of Economics and Public Policy*, 8(1), 1-15. <https://doi.org/10.5281/ZENODO.12576796>
- Al Sulaimani, A. H. A., & Ozuem, W. (2022). Understanding the role of transparency, participation, and collaboration for achieving open digital government goals in Oman. *Transforming Government People Process and Policy*, 16(4), 595-612. <https://doi.org/10.1108/tg-04-2022-0044>
- Aldana, A., Falcón-Cortés, A., & Larralde, H. (2022). *A machine learning model to identify corruption in México's public procurement contracts*. arXiv. <https://doi.org/10.48550/arXiv.2211.01478>
- Aldane, J. (2025). Australian tax agency to implement audit report's recommendations on AI governance. *Global Government Forum*. <https://www.globalgovernmentforum.com/australian-tax-agency-to-implement-audit-reports-recommendations-on-ai-governance/>
- Alfaro Paredes, E. A. (2025). *How to fight corruption in public administration with information technology?* Carver University. <https://doi.org/10.32457/alfaro2202595>
- AllahRakha, N. (2025). AI and corruption: Legal liability in algorithmic decision-making. *Access to Justice in Eastern Europe*, 8(3), 303-326. <https://doi.org/10.33327/ajee-18-8.3-a000120>
- Alms, N. (2024). AI tools helped Treasury recover billions in fraud and improper payments. *Nextgov/FCW*. <https://www.nextgov.com/artificial-intelligence/2024/10/ai-tools-helped-treasury-recover-billions-fraud-and-improper-payments/400368/>
- Alto Comisionado de las Naciones Unidas para los Derechos Humanos. (s.f.). *Corrupción y derechos humanos. El ACNUDH y la buena gobernanza*. <https://www.ohchr.org/es/good-governance/corruption-and-human-rights>
- Amnesty International. (2024). *Denmark: AI-powered welfare system fuels mass surveillance and risks discriminating against marginalized groups – report*. <https://www.amnesty.org/en/latest/news/2024/11/denmark-ai-powered-welfare-system-fuels-mass-surveillance-and-risks-discriminating-against-marginalized-groups-report/>
- Andraško, J., Mesarčík, M., & Hamulák, O. (2021). The regulatory intersections between artificial intelligence, data protection and cyber security: challenges and opportunities for the EU legal framework. *AI & Society*, 36(2), 623-636. <https://doi.org/10.1007/s00146-020-01125-5>
- Androniceanu, A. (2021). Transparency in public administration as a challenge for a good democratic governance. *Administratie si Management Public*, 36, 149-164. <https://www.ramp.ase.ro/vol36/36-09.pdf>
- Ayobami, A. T., Mike-Olisa, U., Chidera Ogeawuchi, J., Abayomi, A. A., & Agboola, O. A. (2023). Algorithmic integrity: A predictive framework for combating corruption in public procurement through AI and data analytics. *Journal of Frontiers in Multidisciplinary Research*, 4(2), 130-141. <https://doi.org/10.54660/jfmr.2023.4.2.130-141>
- Balasubramanyam, C. P. (2025). Inside GeM's Drive for Transparent, AI-First Public Procurement. *Analytics India Magazine*. <https://analyticsindiamag.com/ai-features/inside-gems-drive-for-transparent-ai-first-public-procurement/>
- Banerjee, A., Mullainathan, S., & Hanna, R. (2012). *Corruption. Working Paper 17968*. National Bureau of Economic Research. <https://doi.org/10.3386/w17968>

- Banshiwal, B. (2024). The concept of corruption: Theoretical perspective. *Innovative Research Thoughts*, 10(4), 150-157. <https://doi.org/10.36676/irt.v10.i4.1637>
- Bauhr, M., & Grimes, M. (2014). Indignation or resignation: The implications of transparency for societal accountability. *Governance*, 27(2), 291-320. <https://doi.org/10.1111/gove.12033>
- Bertot, J. C., Jaeger, P. T., & Grimes, J. M. (2010). Using ICTs to create a culture of transparency: E-government and social media as openness and anti-corruption tools for societies. *Government Information Quarterly*, 27(3), 264-271. <https://doi.org/10.1016/j.giq.2010.03.001>
- Bizzini, P. (2024). Italy Introduces Entirely Automated Public Tenders. *Algorithm Watch*. <https://algorithmwatch.org/en/entirely-automated-public-tenders-in-italy/>
- Bozhenko, V., & Petrenko, K. (2022). Best practices in the use of digital technologies and artificial intelligence to fight corruption. *Visnik Sumskogo Derzavnogo Universitetu*, (2), 59-66. <https://doi.org/10.21272/1817-9215.2022.2-6>
- Bracci, E. (2023). The loopholes of algorithmic public services: an “intelligent” accountability research agenda. *Accounting Auditing & Accountability*, 36(2), 739-763. <https://doi.org/10.1108/aaaj-06-2022-5856>
- Bustelo Gracia, J. L. (2025). Hacia una gobernanza algorítmica transparente: auditoría de sesgo. Estudio de caso. *Cuadernos de gobierno y administración pública*, 12(1), art. e97604. <https://doi.org/10.5209/cgap.97604>
- Cabrera Altieri, D. H., Rovira Sancho, G., & Carrasco-Campos, Á. (2025). Poder y política de la Inteligencia Artificial. *Teknokultura, Revista de Cultura Digital y Movimientos Sociales*, 22(2), 131-136. <https://doi.org/10.5209/tekn.101728>
- Candón-Mena, J., & Montero-Sánchez, D. (2021). Más allá del ciberactivismo. El complejo escenario de la tecnopolítica contemporánea. En J. Candón-Mena & D. Montero-Sánchez (Eds.), *Del ciberactivismo a la tecnopolítica. Movimientos sociales en la era del escepticismo tecnológico* (pp. 23-46). Comunicación Social Ediciones y Publicaciones. <https://hdl.handle.net/11441/127932>
- Chen, C., & Neshkova, M. I. (2020). The effect of fiscal transparency on corruption: A panel cross-country analysis. *Public Administration*, 98(1), 226-243. <https://doi.org/10.1111/padm.12620>
- Damijan, S. (2023). Corruption: A review of issues. *Economic and Business Review*, 25(1), 1-10. <https://doi.org/10.15458/2335-4216.1314>
- de Almeida, P. G. R., dos Santos, C. D., & Farias, J. S. (2021). Artificial Intelligence Regulation: a framework for governance. *Ethics and Information Technology*, 23(3), 505-525. <https://doi.org/10.1007/s10676-021-09593-z>
- de la Torre López, J. (2025). La tecnomorada del logos sacer y la nueva región tecno-óptica y tecnopolítica. En J. T. Padilla López, D. J. Haro Reyes, J. Esparza Hernández, R. Mariscal Flores & P. E. Gómez Limón (Eds.), *Reflexiones y discusiones sobre Inteligencia Artificial, Transhumanismo y Derechos Humanos* (pp. 307-312). Astra. <https://doi.org/10.61728/AE20252618>
- Del Rey-Puech, P., Balabanova, D., & McKee, M. (2025). Artificial Intelligence and corruption: Opportunities and challenges in the health sector. *The International Journal of Health Planning and Management*, 40(6), 1341-1347. <https://doi.org/10.1002/hpm.70002>

- Delavallade, C. (2006). Corruption and distribution of public spending in developing countries. *Journal of Economics and Finance*, 30(2), 222-239. <https://doi.org/10.1007/bf02761488>
- Dener, C., Nii-Aponsah, H., Ghunney, L. E., & Johns, K. D. (2021). *GovTech maturity index: The state of public sector digital transformation*. International Development in Focus – World Bank Group. <https://doi.org/10.1596/978-1-4648-1765-6>
- Doig, A., & McIvor, S. (2003). The National Integrity System: assessing corruption and reform. *Public Administration and Development*, 23(4), 317-332. <https://doi.org/10.1002/pad.287>
- Doshi, S., & Ranganathan, M. (2019). Corruption. En T. Jazeel, A. Kent, K. McKittrick, N. Theodore et al. (Eds.), *Keywords in Radical Geography: Antipode at 50* (pp. 68-73). Antipode Foundation Ltd. <https://doi.org/10.1002/9781119558071.ch12>
- Dreyling, R., Lemmik, J., Tammet, T., & Pappel, I. (2024). An artificial intelligence maturity model for the public sector: A design science approach. *TalTech Journal of European Studies*, 14(2), 217-239. <https://doi.org/10.2478/bjes-2024-0023>
- Duja Consulting. (2025). *Forensic Audit Techniques for Detecting Procurement Fraud in Africa's Public Sector*. <https://www.duja.co.za/forensic-audit-techniques-for-detecting-procurement-fraud-in-africas-public-sector/>
- Elmoussalami, H. H. (2021). Comparison of artificial intelligence techniques for project conceptual cost prediction: A case study and comparative analysis. *IEEE Transactions on Engineering Management*, 68(1), 183-196. <https://doi.org/10.1109/tem.2020.2972078>
- Erkkilä, T. (2020). Transparency in Public Administration. En *Oxford Research Encyclopedia of Politics*. Oxford University Press. <https://doi.org/10.1093/acrefore/9780190228637.013.1404>
- Fox, J. (2007). The uncertain relationship between transparency and accountability. *Development in Practice*, 17(4-5), 663-671. <https://doi.org/10.1080/09614520701469955>
- Friedrich, C. J. (2017). Corruption Concepts in Historical Perspective. En A. J. Heidenheimer & M. Johnston (Eds.), *Political Corruption* (pp. 15-24). Routledge. <https://doi.org/10.4324/9781315126647-2>
- Fung, A., Graham, M., & Weil, D. (2007). *Full Disclosure: The Perils and Promise of Transparency*. Cambridge University Press. <https://doi.org/10.1017/9780521699617>
- Gallego, J. (2021, 9 de septiembre). *¿Cómo puede la inteligencia artificial ayudar en la lucha contra la corrupción?* <https://www.caf.com/es/blog/como-la-inteligencia-artificial-puede-ayudar-en-la-lucha-contra-la-corrupcion/>
- García Benítez, V. H., Ruvalcaba Gómez, E., & Ayala González, Á. A. (2025). Artificial intelligence in the public sector: a study of the evolution of the academic literature. *LATAM Revista Latinoamericana de Ciencias Sociales y Humanidades*, 6(5), 125-155. <https://doi.org/10.56712/latam.v6i5.4592>
- García Benítez, V. H., & Ruvalcaba-Gómez, E. A. (2021). Análisis de las estrategias nacionales de inteligencia artificial en América Latina: estudio de los enfoques de ética y de derechos humanos. *Revista De Gestión Pública*, 10(1), 5-32. <https://doi.org/10.22370/rgp.2021.10.1.3151>
- Gobierno de España. (2025, 15 de diciembre). *Questions about Artificial Intelligence in the Tax Agency*. https://sede.agenciatributaria.gob.es/Sede/en_gb/gobierno-abierto/transparencia/informacion-institucional-organizativa-planificacion/inteligencia-artificial.html

- Gore, N., & Williamson, K. (2024). Tackling public sector fraud with AI tools. *Open Access Government*. <https://www.openaccessgovernment.org/tackling-public-sector-fraud-ai-tools/180953/>
- Gouvernement de la République française. (2025, 11 de febrero). *Détection des fraudes, analyse de données...: comment l'IA a fait son entrée à Bercy*. <https://www.economie.gouv.fr/actualites/detection-des-fraudes-analyse-de-donnees-comment-lia-fait-son-entree-bercy>
- Government of Canada. (2023). *Canada's Anti-Money Laundering and Anti-Terrorist Financing Regime: Report on Performance Measurement Framework*. Department of Finance Canada. <https://www.canada.ca/en/department-finance/programs/financial-sector-policy/canadas-anti-money-laundering-and-anti-terrorist-financing-regime-report-performance-measurement-framework-released-march-2023.html>
- Government Technology Agency of Singapore. (2024, 25 de noviembre). *AI scams are everywhere, so here's how you can outsmart them*. <https://www.tech.gov.sg/technews/ai-scams-are-everywhere-so-heres-how-you-can-outsmart-them/>
- GOV.UK. (2023). *New counter fraud authority saves taxpayers £311 million in its first year* [Cabinet Office, Public Sector Fraud Authority]. <https://www.gov.uk/government/news/new-counter-fraud-authority-saves-taxpayers-311-million-in-its-first-year-beating-target-by-more-than-100-million>
- Gutiérrez-Rubí, A. (2014). *Tecnopolítica: El uso y la concepción de las nuevas herramientas tecnológicas para la comunicación, la organización y la acción política colectivas*. <https://www.gutierrez-rubi.es/wp-content/uploads/2014/11/Tecnopolitica.pdf>
- Gutiérrez-Rubí, A. (2021). Tecnopolítica y los algoritmos. En J. Sabariego, A. J. D. Amaral & E. B. C. Salles (Eds.), *Algoritarismos* (pp. 102-112). Tirant lo Blanch. <https://hdl.handle.net/11441/106828>
- Henman, P. (2020). Improving public services using artificial intelligence: possibilities, pitfalls, governance. *Asia Pacific Journal of Public Administration*, 42(4), 209-221. <https://doi.org/10.1080/23276665.2020.1816188>
- Jain, A. K. (2001). Corruption: A review. *Journal of Economic Surveys*, 15(1), 71-121. <https://doi.org/10.1111/1467-6419.00133>
- Jankin Mikhaylov, S., Esteve, M., & Champion, A. (2018). Artificial intelligence for the public sector: opportunities and challenges of cross-sector collaboration. *Philosophical Transactions. Series A, Mathematical, Physical, and Engineering Sciences*, 376(2128), art. 20170357. <https://doi.org/10.1098/rsta.2017.0357>
- Janssen, M., Charalabidis, Y., & Zuiderwijk, A. (2012). Benefits, adoption barriers and myths of open data and open government. *Information Systems Management*, 29(4), 258-268. <https://doi.org/10.1080/10580530.2012.716740>
- Jarrahi, M. H. (2018). Artificial intelligence and the future of work: Human-AI symbiosis in organizational decision making. *Business Horizons*, 61(4), 577-586. <https://doi.org/10.1016/j.bushor.2018.03.007>
- Jha, A., & Singh, S. R. (2024). Bridging the divide: Capacity building for AI adoption in developing countries. En P. Yu, S. Wong & A. Prabhakar (Eds.), *AI Strategies for Social Entrepreneurship*

- and Sustainable Economic Development* (pp. 133-150). IGI Global Scientific Publishing. <https://doi.org/10.4018/979-8-3693-6392-8.ch007>
- Jimbo-Santana, M., & Jimbo-Santana, P. (2021). Gobernanza Digital: Desarrollo de las Tecnopólicas en los Países de América Latina: Una Revisión Sistemática de la Literatura. *Economía y Negocios*, 12(1), 51-65. <https://doi.org/10.29019/eyn.v12i1.906>
- Katzenbach, C., & Ulbricht, L. (2022). Gobernanza Algorítmica. *Revista Latinoamericana de Economía y Sociedad Digital*, (1). <https://doi.org/10.53857/cwyi6959>
- Khoa, B. T., Hung, B. P., & Brahmi, M. H. (2023). Qualitative research in social sciences: data collection, data analysis and report writing. *International Journal of Public Sector Performance Management*, 12(1/2), 187-209. <https://doi.org/10.1504/ijpspm.2023.132247>
- Klitgaard, R. (1988). *Controlling Corruption*. University of California Press.
- Klitgaard, R. (2008). *A Holistic Approach to the Fight against Corruption*. https://scholar.cgu.edu/robert-klitgaard/wp-content/uploads/sites/22/2017/02/Holistic_Approach_1-08.pdf
- Köbis, N., Starke, C., & Rahwan, I. (2021). *Artificial Intelligence as an Anti-Corruption Tool (AI-ACT). Potentials and Pitfalls for Top-down and Bottom-up Approaches*. arXiv. <https://doi.org/10.48550/arXiv.2102.11567>
- Köbis, N., Starke, C., & Rahwan, I. (2022). The promise and perils of using artificial intelligence to fight corruption. *Nature Machine Intelligence*, 4(5), 418-424. <https://doi.org/10.1038/s42256-022-00489-1>
- Langseth, P., Stapenhurst, R., & Pope, J. (1997). The role of a national integrity system in fighting corruption. *Commonwealth Law Bulletin*, 23(1-2), 499-528. <https://doi.org/10.1080/03050718.1997.9986471>
- Larsson, S., & Heintz, F. (2020). Transparency in artificial intelligence. *Internet Policy Review*, 9(2). <https://doi.org/10.14763/2020.2.1469>
- Licklider, J. C. R. (1960). Man-Computer Symbiosis. *IRE Transactions on Human Factors in Electronics*, HFE-1(1), 4-11. <https://doi.org/10.1109/thfe2.1960.4503259>
- Lim, W. M. (2025). What is qualitative research? An overview and guidelines. *Australasian Marketing Journal*, 33(2), 199-229. <https://doi.org/10.1177/14413582241264619>
- Lourenço, R. P. (2023). Government transparency: Monitoring public policy accumulation and administrative overload. *Government Information Quarterly*, 40(1), art. 101762. <https://doi.org/10.1016/j.giq.2022.101762>
- Lukito, A. S. (2016). Building anti-corruption compliance through national integrity system in Indonesia: A way to fight against corruption. *Journal of Financial Crime*, 23(4), 932-947. <https://doi.org/10.1108/jfc-09-2015-0054>
- Luna-Pla, I., & Nicolás-Carlock, J. R. (2020). Corruption and complexity: a scientific framework for the analysis of corruption networks. *Applied Network Science*, 5(1), art. 13. <https://doi.org/10.1007/s41109-020-00258-2>
- Lyeonov, S., Draskovic, V., Kubaščíkova, Z., & Fenyves, V. (2024). Artificial intelligence and machine learning in combating illegal financial operations: Bibliometric analysis. *Human Technology*, 20(2), 325-360. <https://doi.org/10.14254/1795-6889.2024.20-2.5>

- Mackey, T. K., & Cuomo, R. E. (2020). An interdisciplinary review of digital technologies to facilitate anti-corruption, transparency and accountability in medicines procurement. *Global Health Action*, 13(Supl. 1), art. 1695241. <https://doi.org/10.1080/16549716.2019.1695241>
- Maisiri, J. (2024). 4IR and the fight against corruption in South Africa: A brighter and more transparent future. *Daily News*. <https://dailynews.co.za/opinion/2023-05-10-4ir-and-the-fight-against-corruption-in-south-africa-a-brighter-and-more-transparent-future/>
- Matheus, R., Faber, R., Ismagilova, E., & Janssen, M. (2023). Digital transparency and the usefulness for open government. *International Journal of Information Management*, 73(1), art. 102690. <https://doi.org/10.1016/j.ijinfomgt.2023.102690>
- Mensah, C. (2017). PPA's new way of tackling corruption and fraud in procurement. *Business Day Ghana*. <https://businessdayghana.com/ppas-new-way-tackling-corruption-fraud-procurement/>
- Merino, M. (2015). *México: la batalla contra la corrupción* [Wilson Center, Mexico Institute]. https://www.rendiciondecuentas.org.mx/wp-content/uploads/2015/10/batalla_contra_la_corrupcion.pdf
- Merino, M. (2022). *Sobre el combate a la corrupción. Informe País, 2020* [IIRCCC-Universidad de Guadalajara-CUCEA]. https://combatealacorrupcion.mx/wp-content/uploads/Sobre-el-combate-a-la-corrupcion-en-Mexico-2020_Reporte-completo-1.pdf
- Merino, M. (2024). *Sobre el combate a la corrupción en México. Informe País 2022: Impunidad y Centralismo*. Universidad de Guadalajara. https://combatealacorrupcion.mx/wp-content/uploads/Informe_corrupcion_2022_InteractivoWEB_VF.pdf
- Molepo, M., & Jahed, M. I. (2022). E-procurement as a Monitoring Tool to Combat Corruption in South Africa. *Administratio Publica*, 30(4), 232-254. https://journals.co.za/doi/full/10.10520/ejc-adminpub_v30_n4_a12
- Morgan, H. (2022). Conducting a Qualitative Document Analysis. *The Qualitative Report*, 27(1), 64-77. <https://doi.org/10.46743/2160-3715/2022.5044>
- Morris, S. D., & Blake, C. H. (Eds.). (2010). *Corruption and Politics in Latin America: National and Regional Dynamics*. Lynne Rienner.
- Moschovis, G. (2010). Public spending allocation, fiscal performance and corruption. *Economic Papers: A Journal of Applied Economics and Policy*, 29(1), 64-79. <https://doi.org/10.1111/j.1759-3441.2010.00048.x>
- Mukabi, V. (2024). *KRA ups anti-graft efforts with new tech innovations* [People Daily Digital]. <https://peopledaily.digital/business/kra-ups-anti-graft-efforts-with-new-tech-innovations>
- Mungiu-Pippidi, A. (2011). *Contextual Choices in Fighting Corruption: Lessons Learned* [Norwegian Agency for Development Cooperation]. <https://ssrn.com/abstract=2042021>
- Mungiu-Pippidi, A. (2015). *The Quest for Good Governance: How Societies Develop Control of Corruption*. Cambridge University Press.
- Mungiu-Pippidi, A. (2023). Transparency and corruption: Measuring real transparency by a new index. *Regulation & Governance*, 17(4), 1094-1113. <https://doi.org/10.1111/rego.12502>
- NAN. (2024). ICPC to tackle corruption with AI, recovers N4b in 24hrs. *The Guardian Nigeria News*. <https://guardian.ng/news/icpc-to-tackle-corruption-with-ai-recovers-n4b-in-24hrs/>

- Neumann, O., Guirguis, K., & Steiner, R. (2024). Exploring artificial intelligence adoption in public organizations: a comparative case study. *Public Management Review*, 26(1), 114-141. <https://doi.org/10.1080/14719037.2022.2048685>
- New Zealand Government. (2023). *Algorithm charter for Aotearoa New Zealand*. <https://data.govt.nz/toolkit/data-ethics/government-algorithm-transparency-and-accountability/algorithm-charter>
- Obura, F. (2024). KRA Explores AI, New Technologies, to Net Tax Cheats. *The Kenyan Wall Street*. <https://kenyanwallstreet.com/kra-explores-ai-new-technologies-to-net-tax-cheats>
- Odilla, F. (2023). Bots against corruption: Exploring the benefits and limitations of AI-based anti-corruption technology. *Crime, Law, and Social Change*, 80(4), 353-396. <https://doi.org/10.1007/s10611-023-10091-0>
- Organización para la Cooperación y el Desarrollo Económico. (2017). *Recommendation of the Council on Open Government* [OCDE/Legal/0438]. <https://legalinstruments.oecd.org/public/doc/359/359.en.pdf>
- Organización para la Cooperación y el Desarrollo Económico. (2019). *Recommendation of the Council on Artificial Intelligence* [OCDE/Legal/0449]. <https://legalinstruments.oecd.org/en/instruments/OECD-LEGAL-0449>
- Organización para la Cooperación y el Desarrollo Económico & CAF Banco de Desarrollo de América Latina. (2022). *Uso estratégico y responsable de la inteligencia artificial en el sector público de América Latina y el Caribe*. OECD Publishing. <https://doi.org/10.1787/5b189cb4-es>
- Porumbescu, G., Meijer, A., & Grimmelikhuijsen, S. (2022). *Government transparency: State of the art and new perspectives*. Cambridge University Press. <https://doi.org/10.1017/9781108678568>
- Rendtorff, J. D. (2010). The Concept of Corruption: Moral and Political Perspectives. En A. Stachowicz-Stanusch (Ed.), *Organizational Immunity to Corruption: Building Theoretical and Research Foundations* (pp. 111-119). Emerald Publishing Limited. <https://doi.org/10.1108/978-1-61735-051-120251008>
- Rose-Ackerman, S., & Palifka, B. J. (2016). *Corruption and government: Causes, consequences, and reform* (2.^a ed.). Cambridge University Press.
- Ruvalcaba Gómez, E. A., & García Benítez, V. H. (2023). *La adopción de la inteligencia artificial en los gobiernos estatales de México. Informe de investigación*. Editorial Universidad de Guadalajara. <https://doi.org/10.32870/9786075810218>
- Ruvalcaba-Gómez, E. A., & Garcia-Benitez, V. H. (2023). Analysis of Artificial Intelligence Strategies: Comparative Study in National Governments. En D. Valle-Cruz, N. Plata-Cesar & J. L. González-Ruiz (Eds.), *Handbook of Research on Applied Artificial Intelligence and Robotics for Government Processes* (pp. 55-76). IGI Global Scientific Publishing. <https://doi.org/10.4018/978-1-6684-5624-8.ch003>
- Ruvalcaba-Gómez, E. A., & Garcia-Benitez, V. H. (2025a). Benefits of artificial intelligence in the public sector: An analysis from the perspective of the state governments of Mexico. En R. Sandoval-Almazán & D. Valle-Cruz (Eds.), *Artificial Intelligence in Government. Public Administration and Information Technology* (pp. 67-102). Springer. https://doi.org/10.1007/978-3-031-87623-3_4

- Ruvalcaba-Gómez, E. A., & Garcia-Benitez, V. H. (2025b). Governance of Artificial Intelligence in the Public Sector: Analysis of public policies in Spain and Mexico. *Review of Policy Research*, 1-26. <https://doi.org/10.1111/ropr.70057>
- Ruvalcaba-Gómez, E. A., & Garcia-Benitez, V. H. (2025c). The Multiple Streams Framework: A lens for understanding Artificial Intelligence adoption in the public sector. *Policy & Internet*, 17(4), art. e70021. <https://doi.org/10.1002/poi3.70021>
- Scherer, M. U. (2015). Regulating artificial intelligence systems: Risks, challenges, competencies, and strategies. *Harvard Journal of Law & Technology*, 29(2), 353-400. <https://doi.org/10.2139/ssrn.2609777>
- Shenkoya, T. (2023). Can digital transformation improve transparency and accountability of public governance in Nigeria? *Transforming Government People Process and Policy*, 17(1), 54-71. <https://doi.org/10.1108/tg-08-2022-0115>
- Shleifer, A., & Vishny, R. W. (1993). Corruption. *The Quarterly Journal of Economics*, 108(3), 599-617. <https://doi.org/10.2307/2118402>
- Susar, D., & Aquaro, V. (2019). Artificial intelligence: Opportunities and challenges for the public sector. *Proceedings of the 12th International Conference on Theory and Practice of Electronic Governance (ICEGOV '19)*, 418-426. <https://doi.org/10.1145/3326365.3326420>
- Tamayo y Tamayo, M. (2003). *El Proceso de la investigación científica*. Limusa Noriega Editores. https://www.gob.mx/cms/uploads/attachment/file/227860/El_proceso_de_la_investigacion_cientifica_Mario_Tamayo.pdf
- Thomas, S. (2025, 9 de abril). *Fraud and Improper Payments. Data Quality and a Skilled Workforce Are Essential for Unlocking the Benefits of Artificial Intelligence*. GAO U.S. Government Accountability Office. <https://files.gao.gov/reports/GAO-25-108412/index.html>
- TomoNews US. (2019, 6 de febrero). *China using AI in 'Zero Trust' system to spot corruption* [video]. Dailymotion. <https://www.dailymotion.com/video/x71yd86>
- Transparency International U.S. (2025). *Transparency International Releases Latest Corruption Perceptions Index*. <https://us.transparency.org/news/transparency-international-releases-latest-corruption-perceptions-index/>
- Valle-Cruz, D., Criado, J. I., Sandoval-Almazán, R., & Ruvalcaba-Gomez, E. A. (2020). Assessing the public policy-cycle framework in the age of artificial intelligence: From agenda-setting to policy evaluation. *Government Information Quarterly*, 37(4), art. 101509. <https://doi.org/10.1016/j.giq.2020.101509>
- van Noordt, C., & Misuraca, G. (2022). Artificial intelligence for the public sector: results of landscaping the use of AI in government across the European Union. *Government Information Quarterly*, 39(3), art. 101714. <https://doi.org/10.1016/j.giq.2022.101714>
- Vian, T. (2020). Anti-corruption, transparency and accountability in health: concepts, frameworks, and approaches. *Global Health Action*, 13(Supl. 1), art. 1694744. <https://doi.org/10.1080/16549716.2019.1694744>
- Villeneuve, J.-P., Mugellini, G., & Heide, M. (2020). International anti-corruption initiatives: A classification of policy interventions. *European Journal on Criminal Policy and Research*, 26(4), 431-455. <https://doi.org/10.1007/s10610-019-09410-w>

- Wirtz, B. W., Langer, P. F., & Fenner, C. (2021). Artificial intelligence in the public sector – a research agenda. *International Journal of Public Administration*, 44(13), 1103-1128. <https://doi.org/10.1080/01900692.2021.1947319>
- Wirtz, B. W., Weyerer, J. C., & Geyer, C. (2019). Artificial intelligence and the public sector—applications and challenges. *International Journal of Public Administration*, 42(7), 596-615. <https://doi.org/10.1080/01900692.2018.1498103>
- Zhang, M., Zhang, H., Zhang, L., Peng, X., Zhu, J., Liu, D., & You, S. (2023). Corruption, anti-corruption, and economic development. *Humanities & Social Sciences Communications*, 10(1), art. 434. <https://doi.org/10.1057/s41599-023-01930-5>
- Zuiderveen Borgesius, F. J. (2020). Strengthening legal protection against discrimination by algorithms and artificial intelligence. *The International Journal of Human Rights*, 24(10), 1572-1593. <https://doi.org/10.1080/13642987.2020.1743976>