Implementación de infraestructura cloud con políticas de seguridad para un sistema integrador de aplicaciones y modelos de inteligencia artificial de orientación vocacional

José Daniel Gómez Cabrera



# UNIVERSIDAD DEL VALLE DE GUATEMALA Facultad de Ingeniería



## Implementación de infraestructura cloud con políticas de seguridad para un sistema integrador de aplicaciones y modelos de inteligencia artificial de orientación vocacional

Trabajo de graduación en modalidad de modelo de trabajo profesional presentado por

José Daniel Gómez Cabrera

Para optar al grado académico de Licenciado en Ingeniería en Ciencias de la Computación y Tecnologías de la Información

Vo.Bo.:		
	(f) Ing. L	udwing Cano
Tribunal	l Examinador:	
	(f) Ing. L	udwing Cano
	(f)	sconocido

Fecha de aprobación: Guatemala, nde diciembre de 2025.

Desconocido

Prefacio

En el transcurso de mi formación académica, he sido testigo de la compleja travesía que significa para muchos estudiantes latinoamericanos la elección de una carrera universitaria. Esta decisión, que marca profundamente el futuro profesional y personal, frecuentemente se toma con información limitada y sin las herramientas adecuadas para un análisis introspectivo efectivo. El presente trabajo surge de la convergencia entre mi pasión por las tecnologías de la información y mi interés por contribuir a resolver problemáticas educativas en nuestra región. La orientación vocacional, tradicionalmente relegada a métodos convencionales y generalistas, representa un campo propicio para la aplicación de tecnologías avanzadas como la inteligencia artificial y el análisis de datos, ofreciendo así soluciones personalizadas y accesibles a través de sistemas integradores que conecten múltiples servicios y plataformas. Este proyecto no habría sido posible sin el apoyo invaluable de mi asesor, el Ing. Ludwing Cano, cuya guía y conocimiento han sido fundamentales para navegar los aspectos técnicos y metodológicos de esta investigación, especialmente en el desarrollo de la infraestructura cloud y los sistemas integradores de aplicaciones. Asimismo, extiendo mi agradecimiento a la Facultad de Ingeniería de la Universidad del Valle de Guatemala por proporcionar el entorno académico que ha estimulado mi desarrollo profesional y ha fomentado mi interés por la aplicación de soluciones tecnológicas a problemas sociales relevantes. Agradezco también a mis compañeros de estudio, cuyas perspectivas y colaboración enriquecieron significativamente este trabajo. Sus aportes durante las sesiones de discusión y retroalimentación han sido invaluables para refinar los conceptos y metodologías aplicados en este proyecto, particularmente en el diseño de la arquitectura del sistema integrador. Finalmente, dedico este trabajo a mi familia, cuvo apovo incondicional ha sido el pilar fundamental durante toda mi formación académica. Su comprensión, paciencia y aliento constante han sido esenciales para culminar con éxito esta etapa de mi vida profesional. Confío en que este proyecto contribuirá de manera significativa al campo de la orientación vocacional en América Latina, aprovechando el potencial de las tecnologías emergentes y los sistemas integradores para democratizar el acceso a herramientas de orientación vocacional de calidad, adaptadas a las necesidades específicas de nuestra región, proporcionando una infraestructura robusta y escalable que conecte eficientemente múltiples servicios y plataformas educativas.

José Daniel Gómez Cabrera

Guatemala, Noviembre del 2025

## Agradecimientos

Class aptent taciti sociosqu ad litora torquent per conubia nostra, per inceptos himenaeos. Sed vulputate, metus vel efficitur fringilla, orci ex ultricies augue, sit amet rhoncus ex purus ut massa. Nam pharetra ipsum consequat est blandit, sed commodo nunc scelerisque. Maecenas ut suscipit libero. Sed vel euismod tellus.

Proin elit tellus, finibus et metus et, vestibulum ullamcorper est. Nulla viverra nisl id libero sodales, a porttitor est congue. Maecenas semper, felis ut rhoncus cursus, leo magna convallis ligula, at vehicula neque quam at ipsum. Integer commodo mattis eros sit amet tristique. Cras eu maximus arcu. Morbi condimentum dignissim enim non hendrerit. Sed molestie erat sit amet porttitor sagittis. Maecenas porttitor tincidunt erat, ac lacinia lacus sodales faucibus.

xxxxxxx

## ${\sf Indice}$

Pr	refacio	III				
Ag	gradecimientos	IV				
Li	ista de Figuras	VIII				
Li	ista de Cuadros	IX				
Re	esumen	X				
1.	1. Introducción					
2.	Objetivos 2.1. Objetivo General					
3.	Justificación	5				
4.	<ul> <li>Marco Teórico</li> <li>4.1. Orientación vocacional en América Latina</li> <li>4.2. Elección de carrera universitaria</li> <li>4.3. La preparación para los estudios universitarios</li> <li>4.4. Desafíos en América Latina</li> <li>4.5. ¿Qué es Inteligencia Artificial?</li> <li>4.6. Sistemas de recomendación vocacional con propósitos educativos basados en Inteli-</li> </ul>	. 8 . 8 . 9				
	gencia Artificial	. 9 . 10 . 10 . 11 . 11 . 12 . 12 . 13 . 13 . 14 . 15 . 15				

ÍNDICE VI

	4.10.	4.9.3. Arquitectura Contenerizada con Kubernetes	16 16 17 17 18				
		4.10.4. Implementación de seguridad de la información personal	19				
	4.11.	Políticas de seguridad	20				
		4.11.1. Desarrollo de políticas	20				
<b>5</b> .	Met	odología	21				
	5.1.	Análisis de Arquitecturas	22				
		5.1.1. Arquitectura Basada en Microservicios	22				
		5.1.2. Arquitectura Serverless	22				
		5.1.3. Arquitectura Contenerizada con Kubernetes	23				
	5.2.	Análisis de Lenguajes de Programación	23				
		5.2.1. Go (Golang)	24				
		5.2.2. Java	24				
		5.2.3. Python	25				
		5.2.4. JavaScript (con Node.js)	25				
	5.3.		26				
		5.3.1. Amazon Web Services (AWS)	26				
		5.3.2. Microsoft Azure	27				
		5.3.3. Google Cloud Platform (GCP)	27				
	5.4.	Análisis de Proveedores de Bases de Datos en AWS	28				
		5.4.1. Amazon DynamoDB	28				
		5.4.2. Amazon RDS	29				
		5.4.3. Amazon DocumentDB	30				
	5.5.	Análisis de Sistemas de Autenticación para AWS	31				
		5.5.1. AWS Cognito	31				
		5.5.2. Clerk	32				
	5.6.	Fases del Desarrollo	32				
	5.7.	Prototipo	33				
6.	Ant	Antecedentes 3-					
7.	Alca	ance	35				
8.		ivación de la dinámica del mecanismo	36				
		Dinámica de cuerpos rígidos	36				
	8.2.	Restricciones	36				
		8.2.1. Mecanismos de lazo cerrado	36				
a	Con	trol del sistema mecánico	37				
<i>J</i> .		La ecuación del manipulador	37				
	9.1.	La ecuación del mampulador	31				
10	.Con	clusiones	38				
11	$. \mathrm{Rec}$	omendaciones	39				
Bi	bliog	rafía	45				
Ar	iexos	3	46				
Α.	Plar	nos de Construcción	46				
Gl	osari	io	47				

ÍNDICE	VI
--------	----

	Lista de Figuras

Lista de Cuadros

Resumen

El presente trabajo aborda el desarrollo de un sistema integrador de aplicaciones e infraestructura cloud para una multiplataforma inteligente de orientación vocacional dirigida a estudiantes graduandos con aspiración a cursar estudios universitarios en América Latina. La investigación responde a la necesidad crítica de mejorar los procesos de elección de carrera en la región, donde factores como la desigualdad económica, la falta de información actualizada y la rápida evolución del mercado laboral dificultan la toma de decisiones informadas por parte de los estudiantes.

El proyecto integra tecnologías avanzadas de inteligencia artificial y análisis de datos para implementar un sistema integrador que, basado en las preferencias académicas, fortalezas intelectuales y gustos personales de los usuarios, proporciona de forma segura, escalable y eficiente los datos necesarios para generar sugerencias personalizadas de licenciaturas, temarios de estudio a medida y recomendaciones de especialización profesional. La arquitectura desarrollada prioriza aspectos fundamentales como la seguridad de la información, la velocidad de respuesta, la escalabilidad para atender múltiples usuarios simultáneamente y la accesibilidad desde diversos contextos geográficos y tecnológicos, incluyendo funcionalidades de autenticación y consulta de resultados generados por modelos externos de inteligencia artificial.

La metodología implementada combina enfoques cuantitativos y cualitativos, incluyendo revisión documental sobre orientación vocacional, instrumentación psicométrica, recolección y análisis de datos, así como la identificación de problemas educacionales específicos de la región latinoamericana. El desarrollo técnico sigue un cronograma estructurado que abarca desde la planificación y diseño arquitectónico del sistema integrador hasta la implementación, pruebas, optimización y validación de la infraestructura cloud, priorizando altos estándares de rendimiento, disponibilidad y accesibilidad.

Los resultados obtenidos demuestran que la integración de tecnologías de inteligencia artificial en los procesos de orientación vocacional a través de un sistema integrador ofrece ventajas significativas en términos de personalización, accesibilidad y pertinencia de las recomendaciones. El sistema integrador desarrollado constituye una herramienta valiosa para apoyar a los estudiantes en la crucial tarea de elegir una carrera universitaria alineada con sus capacidades e intereses, contribuyendo así a reducir la deserción académica y a mejorar la satisfacción profesional a largo plazo.

Este trabajo representa una contribución significativa al campo de la orientación vocacional en América Latina, proponiendo un enfoque tecnológico innovador basado en sistemas integradores que responde a las particularidades socioeconómicas y educativas de la región, con potencial para impactar positivamente en las trayectorias académicas y profesionales de los estudiantes.

Palabras clave: orientación vocacional, inteligencia artificial, sistema integrador, infraestructura cloud, sistemas de recomendación, educación superior, América Latina.

## CAPÍTULO 1

Introducción

La elección de una carrera universitaria representa un momento crucial en la vida de cualquier estudiante, marcando el inicio de su trayectoria profesional y personal. Sin embargo, este proceso de decisión puede resultar abrumador, especialmente en el contexto latinoamericano, donde el acceso a la educación superior privada es limitado y muchos estudiantes enfrentan incertidumbre sobre sus aptitudes e intereses. La falta de orientación vocacional adecuada a menudo conduce a elecciones desacertadas, resultando en cambios de carrera, abandono de estudios y frustración profesional.

En América Latina, la educación superior se enfrenta a desafíos significativos. La desigualdad económica limita el acceso a instituciones privadas de calidad, mientras que las universidades públicas a menudo carecen de recursos para brindar una orientación vocacional personalizada y actualizada. Esta situación se agrava por la falta de información sobre las diversas opciones de carrera y los requisitos académicos, lo que dificulta la toma de decisiones informadas.

Además, la globalización y la rápida evolución del mercado laboral exigen profesionales con habilidades especializadas y adaptabilidad. Los estudiantes necesitan comprender las tendencias del mercado, las demandas de las industrias emergentes y las competencias necesarias para sobresalir en sus campos. Sin embargo, la orientación vocacional tradicional a menudo se centra en pruebas estandarizadas y evaluaciones genéricas, sin considerar las particularidades de cada estudiante y las oportunidades laborales en su entorno.

Ante este panorama, el desarrollo de un sistema inteligente de orientación vocacional se presenta como una solución innovadora y necesaria. Este sistema, basado en tecnologías de inteligencia artificial y análisis de datos, puede proporcionar a los estudiantes una orientación personalizada y precisa, considerando sus intereses, aptitudes, valores y contexto socioeconómico. Al ofrecer información detallada sobre las carreras, los planes de estudio y las perspectivas laborales, el sistema puede empoderar a los estudiantes para tomar decisiones informadas y construir un futuro profesional exitoso.

El presente trabajo propone el desarrollo de un sistema integrador de aplicaciones y su infraestructura cloud para abastecer una multiplataforma inteligente de orientación vocacional, generación de temarios de estudio y sugerencias de especializaciones a nivel profesional, para estudiantes graduandos con aspiración a estudiar una licenciatura. Estos serán generados y clasificados en función de sus preferencias académicas, fortalezas intelectuales y gustos personales. El sistema integrador estará diseñado para proporcionar, de forma segura, escalable y eficiente, los datos necesarios para la plataforma inteligente, incluyendo funcionalidades de autenticación y consulta de resultados ge-

2

nerados por modelos externos de inteligencia artificial para la recomendación de carreras y rutas de aprendizaje. El servicio estará diseñado para garantizar la seguridad de la información, la velocidad de respuesta, la exactitud de la información sugerida, y la escalabilidad de peticiones y recursos, necesarias para atender a un gran número de usuarios de manera simultánea, sin comprometer la calidad de la información ni la experiencia del usuario, priorizando altos estándares de rendimiento, disponibilidad y accesibilidad.

Objetivos

## 2.1. Objetivo General

Diseñar e implementar una infraestructura cloud segura, escalable y accesible para un sistema integrador de aplicaciones que consuma modelos externos de inteligencia artificial y proporcione, con una latencia menor a 300 ms en promedio y disponibilidad  $>99.9\,\%$ , los datos necesarios para una multiplataforma de orientación vocacional dirigida a estudiantes graduandos.

## 2.2. Objetivos Específicos

- Diseñar la arquitectura de la infraestructura cloud del sistema integrador en un plazo no mayor a 4 semanas, asegurando independencia del proveedor (cloud-agnostic).
- Implementar la infraestructura definida utilizando un proveedor cloud, alcanzando un tiempo de despliegue automatizado < 10 minutos por ambiente (desarrollo, testing y producción).
- Desarrollar un backend integrador que garantice seguridad en datos personales mediante cifrado AES-256 en reposo y TLS 1.3 en tránsito, validado por pruebas de penetración.
- Configurar e implementar políticas de seguridad (autenticación OAuth 2.0, autorización basada en roles, rotación de claves cada 90 días, mitigación contra ataques DoS) para el sistema integrador.
- Medir y optimizar la velocidad de respuesta del sistema, garantizando que las operaciones CRUD y consultas a modelos externos de IA tengan un tiempo de respuesta promedio < 500 ms bajo una carga de 500 usuarios concurrentes.
- Validar la escalabilidad horizontal del sistema mediante pruebas de estrés que demuestren soporte para al menos 2,000 usuarios concurrentes, sin degradar el rendimiento más de un 20% respecto a la carga base.
- Asegurar la accesibilidad de la plataforma garantizando compatibilidad con > 95 % de navegadores modernos y validando disponibilidad de acceso en condiciones de conexión de > 5 Mbps en pruebas de campo.

 $\blacksquare$  Garantizar el flujo seguro de datos entre el sistema integrador y los modelos de IA externos mediante pruebas de integración que aseguren una tasa de error de comunicación < 1 %.

## CAPÍTULO 3

Justificación

El presente proyecto aborda la necesidad de implementar soluciones tecnológicas avanzadas en la orientación educativa, utilizando sistemas inteligentes para la evaluación y recomendación, como los descritos por Chauhan et al. (2020). La propuesta de un sistema integrador de aplicaciones para la clasificación y recomendación de carreras universitarias se alinea con la creciente demanda de herramientas personalizadas que apoyen a los estudiantes en sus decisiones formativas. Este sistema integrador debe proporcionar, de forma segura, escalable y eficiente, los datos necesarios para una plataforma inteligente de orientación vocacional, integrando consideraciones técnicas, educativas y éticas para ofrecer una herramienta pertinente para las demandas actuales y futuras, y respetuosa con la privacidad del usuario.

La infraestructura tecnológica subyacente del sistema integrador es fundamental. El diseño de sistemas basados en inteligencia artificial para entornos educativos requiere arquitecturas robustas que permitan procesar datos y ofrecer recomendaciones de manera eficiente y escalable (Chauhan et al., 2020). La implementación de una infraestructura cloud para el sistema integrador de aplicaciones debe priorizar la seguridad de información, velocidad de respuesta, escalabilidad de peticiones y accesibilidad del servicio. Además, la adopción efectiva de estas herramientas en entornos educativos depende de una cuidadosa orquestación y comunicación entre las partes interesadas, asegurando que la analítica del aprendizaje sea comprendida y utilizada adecuadamente (Prieto-Alvarez et al., 2018).

La necesidad de un sistema integrador surge de la complejidad inherente a conectar múltiples puntos de acceso y servicios. En el contexto de la orientación vocacional, es fundamental unificar la comunicación entre los sistemas de autenticación de usuarios, las bases de datos de información académica y los modelos externos de inteligencia artificial que generan las recomendaciones. El sistema integrador actúa como el punto central que orquesta esta interacción, garantizando que los datos fluyan de manera segura y eficiente entre los diferentes componentes del ecosistema educativo. Esta integración no solo optimiza el rendimiento del sistema, sino que también simplifica la experiencia del usuario al proporcionar un acceso unificado a todos los servicios necesarios para la orientación vocacional.

La relevancia de este enfoque se acentúa ante la transformación del mercado laboral. El Foro Económico Mundial (2023) destaca cómo las habilidades requeridas y las profesiones están en constante evolución, haciendo indispensable una orientación que prepare a los estudiantes para el futuro del trabajo. Un sistema integrador que no solo recomiende carreras, sino que también sugiera áreas de especialización y genere itinerarios de estudio adaptados, responde directamente a esta necesidad de desarrollo continuo de competencias. El sistema debe gestionar eficientemente la velocidad

de respuesta para la autenticación, obtención, creación, actualización y eliminación de datos, así como la generación de clasificaciones de sugerencias de posibles licenciaturas, temarios de estudio y sugerencias de especialidades a nivel profesional.

El contexto digital actual de los jóvenes en regiones como América Latina y el Caribe (UNICEF, 2020) justifica la implementación de una solución tecnológica accesible y adaptada a sus patrones de interacción con la información. El sistema integrador debe asegurar la accesibilidad del servicio para que pueda ser utilizado por cualquier usuario, sin importar su ubicación geográfica, dispositivo de acceso o limitaciones de velocidad de conexión a internet, permitiendo que el servicio pueda ser utilizado por un gran número de usuarios de manera simultánea.

La confidencialidad, integridad y disponibilidad son primordiales para el sistema integrador. Al manejar datos personales y académicos, el sistema debe adherirse estrictamente a las directrices sobre inteligencia artificial y educación, garantizando la protección de datos y la privacidad, tal como lo recomienda la UNESCO (2021). La implementación de políticas de seguridad para el sistema integrador debe priorizar la autenticación, autorización, cifrado de datos, protección contra ataques y cumplimiento de normativas de seguridad. El sistema integrador debe garantizar el flujo de datos seguro necesarios para el correcto funcionamiento, asegurando la correcta comunicación entre los puntos de acceso para la obtención de resultados de los modelos de inteligencia artificial de orientación vocacional. La construcción de confianza a través de prácticas responsables es esencial para la aceptación y el éxito del sistema integrador.

Marco Teórico

La presente investigación adopta un enfoque de ingeniería tecnológica aplicada, orientado al diseño, implementación y validación de una infraestructura para un sistema integrador cloud seguro, escalable y de alto rendimiento, que sirva de soporte a un sistema inteligente de orientación vocacional. El enfoque metodológico sigue los principios del desarrollo ágil y DevOps, priorizando prácticas de diseño de sistemas distribuidos, seguridad informática, disponibilidad de servicios y eficiencia computacional.

#### 4.1. Orientación vocacional en América Latina

La orientación vocacional es un proceso psicológico y pedagógico que ayuda a los estudiantes a elegir una profesión acorde con sus motivaciones, aptitudes y valores [1]. En América Latina, este proceso enfrenta desafíos significativos debido a la desigualdad económica, la falta de información actualizada sobre el mercado laboral y la rápida evolución de las demandas profesionales [2]. La falta de recursos y personal especializado es un obstáculo clave, con muchos orientadores atendiendo a cientos de estudiantes, lo que limita la atención personalizada.

La brecha tecnológica agrava estas dificultades. Aunque las tecnologías de la información y la comunicación (TIC) podrían mejorar la orientación vocacional, el acceso limitado en comunidades rurales y de bajos recursos restringe su implementación [2]. Además, los métodos tradicionales, como pruebas estandarizadas, a menudo no consideran las particularidades de cada estudiante ni las tendencias del mercado laboral, lo que resulta en decisiones poco informadas, cambios de carrera y deserción académica. En este contexto, los sistemas tecnológicos avanzados, como el propuesto en esta tesis, ofrecen una solución innovadora. Al utilizar inteligencia artificial (IA) y análisis de datos, estos sistemas pueden proporcionar orientación personalizada, analizando intereses, habilidades y contexto socioeconómico para generar recomendaciones adaptadas.

La orientación vocacional es un proceso esencial para los estudiantes que se preparan para ingresar a la educación superior. En América Latina, enfrenta desafíos significativos debido a la desigualdad económica, la falta de información actualizada sobre el mercado laboral y la rápida evolución de las demandas profesionales. Según [2], la falta de orientación vocacional adecuada perpetúa la desigualdad de oportunidades en la región. La tecnología, en particular la inteligencia artificial, puede desempeñar un papel fundamental al proporcionar orientación personalizada y accesible a los estudiantes, ayudándolos a identificar carreras alineadas con sus intereses, habilidades y valores.

Los métodos tradicionales de orientación vocacional, como pruebas estandarizadas, a menudo no consideran las particularidades de cada estudiante ni las tendencias del mercado laboral. Esto resulta en decisiones poco informadas, lo que puede llevar a cambios de carrera o deserción académica. En este contexto, el desarrollo de sistemas tecnológicos avanzados se presenta como una solución innovadora para abordar estas problemáticas.

#### 4.2. Elección de carrera universitaria

La elección de carrera es una decisión crítica que influye en la trayectoria profesional y la satisfacción personal de un individuo. Factores como intereses personales, habilidades, valores, expectativas familiares, estatus socioeconómico y acceso a información sobre carreras son determinantes [1]. En América Latina, la falta de orientación adecuada a menudo lleva a elecciones subóptimas, resultando en arrepentimiento profesional.

El arrepentimiento por la elección de carrera se refiere a la insatisfacción o remordimiento que sienten los profesionales por su camino elegido, a menudo debido a una falta de coincidencia con sus intereses o habilidades, expectativas no cumplidas o presiones externas. Según [3], las carreras con mayor número de arrepentidos incluyen Periodismo (87%), Sociología (72%), Arte (72%), Comunicación (64%) y Magisterio (61%), principalmente por bajos salarios y falta de estabilidad laboral. En Perú, el Periodismo también lidera la insatisfacción debido a la alta competencia y la limitada disponibilidad de empleos [4].

Otro estudio indica que más de un tercio de los graduados de 2014 elegiría otra carrera o no estudiaría en la universidad, a menudo por problemas de empleabilidad [5]. En México, entre el  $30\,\%$  y el  $40\,\%$  de los universitarios abandona o cambia de carrera en los primeros semestres debido a la falta de orientación vocacional [6]. Estos datos subrayan la necesidad de sistemas de orientación que alineen las elecciones con las aptitudes y el mercado laboral, reduciendo el riesgo de arrepentimiento.

## 4.3. La preparación para los estudios universitarios

La preparación para los estudios universitarios implica desarrollar habilidades académicas, comprender las expectativas universitarias y fomentar hábitos de estudio efectivos. Los planes de estudio personalizados son esenciales para optimizar el aprendizaje, permitiendo a los estudiantes enfocarse en áreas específicas y gestionar su tiempo de manera eficiente [7].

Herramientas como el Centro de Habilidades Académicas Robert Gillespie de la Universidad de Toronto ofrecen guías para crear planes de estudio personalizados, destacando la importancia de identificar fechas clave, desglosar asignaciones y programar tiempo de estudio [7]. De manera similar, plataformas como MyMap.ai utilizan IA para generar horarios de estudio personalizados, ayudando a los estudiantes a priorizar materias y mejorar su rendimiento académico [8].

La necesidad de una plataforma de orientación vocacional en Latinoamérica es evidente debido a que como estudiantes de América Latina tenemos un sistema de orientación vocacional deficiente, en el cual aproximadamente el  $60\,\%$  persisten con la carrera universitaria elegida al final de los estudios de nivel medio, dejando al  $40\,\%$  de los estudiantes universitarios con carreras abandonadas en los primeros semestres. [6]

#### 4.4. Desafíos en América Latina

Los desafíos en la orientación vocacional en América Latina son múltiples. La desigualdad económica limita el acceso a instituciones educativas de calidad, mientras que las universidades públicas a menudo carecen de recursos para ofrecer orientación personalizada [2]. Además, la orientación suele introducirse tarde, en el último año de secundaria, y carece de contenido crucial para la toma de decisiones [2]. La desconexión entre los programas de orientación y las necesidades del mercado laboral también es un problema, ya que los orientadores a menudo no tienen información actualizada sobre tendencias laborales [2].

### 4.5. ¿Qué es Inteligencia Artificial?

La inteligencia artificial (IA) es una rama de la informática que se centra en la creación de sistemas y máquinas capaces de realizar tareas que normalmente requieren inteligencia humana, como el aprendizaje, el razonamiento, la percepción y la toma de decisiones [9]. En términos simples, la IA permite a las computadoras imitar comportamientos inteligentes, procesando grandes cantidades de datos para identificar patrones, hacer predicciones o generar contenido de manera autónoma, sin necesidad de programación explícita para cada escenario posible [10].

Para personas no familiarizadas con el tema, se puede pensar en la IA como un asistente inteligente que aprende de ejemplos, similar a cómo un niño aprende a reconocer objetos o resolver problemas. Asimismo puede considerarse como una máquina universal, que lo resuelve todo en cualquier lenguaje soportado por el proveedor de este servicio. Existen diferentes tipos de IA: la IA estrecha, que se enfoca en tareas específicas como el reconocimiento de voz o la recomendación de productos, y la IA general, que aspira a emular la inteligencia humana en un amplio rango de actividades, aunque esta última aún está en desarrollo [11]. En el contexto de este documento, la IA se aplica en sistemas de recomendación vocacional, donde analiza datos personales de los usuarios para generar sugerencias personalizadas de carreras y rutas de aprendizaje, mejorando la accesibilidad y precisión en la orientación educativa.

Esta tecnología ha evolucionado rápidamente, impulsada por avances en el aprendizaje automático (machine learning) y el procesamiento de datos masivos, permitiendo aplicaciones prácticas en campos como la educación, la salud y el entretenimiento. Sin embargo, su implementación requiere consideraciones éticas, como la privacidad de los datos y la mitigación de sesgos, para asegurar un uso responsable [12]. En este caso, se desea profundizar en la aplicación de la Inteligencia Artificial en el campo de la orientación vocacional de Guatemala y Latinoamérica.

## 4.6. Sistemas de recomendación vocacional con propósitos educativos basados en Inteligencia Artificial

Los sistemas de recomendación basados en inteligencia artificial (IA) son herramientas poderosas para personalizar la orientación vocacional. Estos sistemas analizan datos de los usuarios, como intereses, habilidades, valores y rendimiento académico, para generar sugerencias de carreras y planes de estudio. Según [13], los sistemas de recomendación utilizan técnicas como el filtrado colaborativo, que se basa en las preferencias de usuarios similares, y el filtrado basado en contenido, que utiliza las características de los elementos (en este caso, carreras) y las preferencias del usuario. El 70 % de los jóvenes que utilizan herramientas de IA reportan mayor satisfacción en sus elecciones de carrera, destacando la efectividad de estas tecnologías [14]. Sin embargo, se recomienda complementar la IA con asesoramiento humano para abordar aspectos emocionales y contextuales, asegurando un enfoque integral.

Un ejemplo relevante es la plataforma peruana QueEstudiar, que utiliza IA para analizar más de medio millón de perfiles vocacionales, logrando una precisión del 74 % y una exactitud del 82 % en sus recomendaciones de áreas de estudios [15]. Este sistema demuestra cómo la IA puede proporcionar evaluaciones completas y actualizadas, aunque se recomienda complementarlas con asesoramiento humano para abordar aspectos emocionales y contextuales. Sin embargo, este tipo de plataformas no conforman un sistema de orientación vocacional. Se desea contribuir al desarrollo del sistema de orientación vocacional de Guatemala, integrando la Inteligencia Artificial a la plataforma de orientación vocacional.

### 4.7. ¿Qué es un sistema integrador de aplicaciones?

Un sistema integrador, también conocido como plataforma de integración de aplicaciones, es un componente tecnológico que actúa como un puente entre múltiples sistemas, servicios y aplicaciones heterogéneas, facilitando la comunicación, el intercambio de datos y la orquestación de procesos de manera unificada y eficiente. En el contexto de la orientación vocacional basada en inteligencia artificial, un sistema integrador permite conectar interfaces de usuario como aplicaciones web o móviles, con bases de datos y modelos externos de inteligencia artificial para procesar información personalizada, como preferencias académicas y fortalezas intelectuales, generando recomendaciones escalables y seguras para cumplir el objetivo de proveer una plataforma de orientación vocacional eficiente. [16].

#### 4.7.1. Application Programming Interface

Una Interfaz de Programación de Aplicaciones (API por sus siglas en inglés) es un conjunto de reglas y protocolos que permite que diferentes programas de software se comuniquen entre sí, intercambiando datos y funcionalidades de manera estandarizada. En esencia, actúa como un intermediario que facilita la integración entre sistemas heterogéneos, permitiendo que una aplicación solicite servicios o datos de otra sin necesidad de conocer su implementación interna. Por ejemplo, una API puede exponer endpoints para enviar datos de usuario y recibir respuestas procesadas, lo que es fundamental en entornos distribuidos como la nube. [17] [18]

Esta tecnología es crucial para el trabajo de graduación porque permite la conexión fluida entre los componentes del sistema integrador, como las interfaces de usuario (web o móvil), las bases de datos y los modelos externos de inteligencia artificial. Sin APIs, sería imposible orquestar el flujo de información personalizada, como las preferencias académicas y fortalezas intelectuales de los estudiantes, para generar recomendaciones vocacionales escalables y seguras. En el contexto de la orientación vocacional en América Latina, donde se manejan datos sensibles de estudiantes, las APIs aseguran una integración eficiente que minimiza la duplicación de esfuerzos y reduce latencias en las respuestas, contribuyendo directamente a la accesibilidad y pertinencia del sistema.

En términos de objetivos, esta sección cumple con el objetivo específico de diseñar una arquitectura que integre múltiples servicios y plataformas educativas (según se detalla en la sección 2.2), al proporcionar las bases para la comunicación estandarizada entre módulos. Además, contribuye al objetivo general de implementar una infraestructura cloud segura, ya que las APIs bien diseñadas facilitan la aplicación de políticas de autenticación y encriptación, mejorando la protección de datos personales. En el desarrollo del proyecto, las APIs permiten el uso de lenguajes con tipado estricto en el backend, lo que ofrece beneficios como tipado estático para reducir errores en la integración de aplicaciones. Esto contribuye al trabajo al asegurar una implementación de un sistema integrador de aplicaciones, robusto y mantenible, para la plataforma de orientación vocacional, alineada con las necesidades de escalabilidad para atender picos de alta demanda durante periodos de inscripción universitaria. [19]

#### 4.7.2. API Gateway

Un punto de entrada único que gestiona las solicitudes entrantes, enruta el tráfico hacia servicios backend y maneja aspectos como la autenticación y el rate limiting. En un sistema cloud, el API Gateway actúa como una capa de abstracción que centraliza el control de accesos, monitorea el tráfico y aplica transformaciones a las solicitudes y respuestas, lo que simplifica la gestión de múltiples microservicios o APIs externas. Por instancia, puede validar tokens de autenticación antes de redirigir una consulta a un modelo de AI, previniendo accesos no autorizados y optimizando el rendimiento general del sistema. [20] [21] [22]

La importancia de este componente en el trabajo radica en su rol como guardián de la infraestructura cloud, especialmente para un sistema integrador que maneja datos educativos sensibles en una región como América Latina, donde la desigualdad tecnológica exige soluciones accesibles y seguras. Sin un API Gateway, el sistema estaría expuesto a vulnerabilidades como sobrecargas o ataques distribuidos, lo que comprometería la confidencialidad de las preferencias vocacionales de los usuarios. Esto es vital para mantener la integridad del proceso de recomendación, donde se integran modelos de inteligencia artificial para generar sugerencias personalizadas de carreras y temarios.

Respecto a los objetivos, cumple con el específico de implementar políticas de seguridad en la integración de aplicaciones (sección 2.2), al centralizar mecanismos como autenticación y limitación de tasas, lo que reduce el riesgo de brechas. Contribuye al trabajo de graduación al proporcionar una arquitectura unificada que facilita la escalabilidad y el mantenimiento, permitiendo que el sistema atienda a múltiples usuarios simultáneamente sin degradar el rendimiento. En la implementación, un API Gateway en entornos cloud como AWS o Azure, combinado con un backend con tipado estricto, mejora la robustez al manejar errores tipados y rutas seguras, alineándose con discusiones sobre desarrollo backend eficiente.

#### 4.7.3. Escalabilidad Horizontal

La capacidad de agregar recursos dinámicamente para manejar un mayor volumen de usuarios, esencial en entornos educativos con picos de demanda, como periodos de inscripción universitaria. A diferencia de la escalabilidad vertical (aumentar potencia en un solo servidor), la horizontal implica añadir más instancias o nodos en paralelo, distribuyendo la carga a través de un clúster. Esto se logra mediante herramientas como auto-escalado en la nube, donde se monitorean métricas como CPU o tráfico para activar nuevos servidores automáticamente, asegurando alta disponibilidad y rendimiento óptimo en sistemas de recomendación basados en AI. [23] [24] [25]

En el contexto del trabajo, esta escalabilidad es fundamental porque la plataforma de orientación vocacional debe soportar variaciones en el uso, como miles de estudiantes accediendo simultáneamente durante temporadas de graduación en América Latina. Sin ella, el sistema podría colapsar bajo carga, afectando la entrega de recomendaciones personalizadas basadas en IA. Es importante para garantizar accesibilidad geográfica y tecnológica, reduciendo costos al pagar solo por recursos usados y contribuyendo a la democratización de herramientas educativas.

Cumple con el objetivo específico de diseñar una arquitectura escalable (sección 2.2), al permitir el manejo eficiente de datos de múltiples usuarios sin comprometer la velocidad de respuesta. Contribuye al trabajo al fortalecer la infraestructura cloud, integrando con contenedores como Kubernetes para una distribución automática de cargas, lo que optimiza el consumo de modelos de AI y reduce tiempos de procesamiento. En combinación con backend en TypeScript, facilita implementaciones modulares que escalan horizontalmente sin refactorizaciones mayores.

#### 4.7.4. Consumo de Modelos de Inteligencia Artificial

Se refiere a la integración con APIs externas de modelos de machine learning o generative AI, permitiendo que el sistema ingiera datos de entrada (e.g., perfiles de usuarios) y obtenga resultados (e.g., sugerencias de carreras) sin necesidad de hospedar los modelos estática e internamente. Esto implica llamadas a servicios como OpenAI o modelos personalizados vía endpoints, procesando inputs como fortalezas intelectuales para generar outputs educativos adaptados, con énfasis en eficiencia y bajo costo computacional. [26] [27]

Esta aproximación es esencial para el trabajo porque permite leveraging de modelos de IA avanzados sin la carga de entrenamiento interno, enfocándose en la integración segura para orientación vocacional. En América Latina, donde los recursos computacionales son limitados, consumir AI vía APIs acelera el desarrollo y asegura actualizaciones continuas de los modelos, mejorando la precisión de recomendaciones y reduciendo deserción académica al alinear carreras con intereses personales.

Cumple con el objetivo específico de integrar modelos de IA en el sistema integrador (sección 2.2), al facilitar la personalización de sugerencias educativas. Contribuye al trabajo al optimizar la infraestructura cloud, combinando con API Gateway para autenticar llamadas y escalabilidad horizontal para manejar volúmenes altos de consultas AI, resultando en un sistema eficiente y adaptable. Implementado en backend con TypeScript, asegura manejo seguro de datos en transacciones AI.

## 4.7.5. Sistema integrador para la plataforma inteligente de orientación vocacional

Estos términos son fundamentales en entornos de sistemas integradores para garantizar la interoperabilidad, reduciendo la complejidad de conectar componentes distribuidos mientras se prioriza
la seguridad y el rendimiento. En aplicaciones educativas, como la orientación vocacional, permiten
una integración seamless con modelos de IA externos, asegurando que los resultados se entreguen a
clientes diversos (e.g., apps móviles, web) de forma agnóstica al proveedor cloud subyacente. Estas
son los conceptos base para entender el funcionamiento del sistema integrador de apliaciones para la plataforma inteligente de orientación vocacional, independientemente de sus especificaciones
técnicas. En esencia, este sistema actúa como el orquestador central que une las piezas del puzzle
educativo, permitiendo que datos de usuarios fluyan hacia modelos de IA para generar recomendaciones personalizadas de carreras, temarios y especializaciones, todo dentro de un entorno cloud
escalable. [28]

La importancia de este componente en el trabajo de graduación radica en su capacidad para abordar las desigualdades educativas en América Latina, donde los estudiantes a menudo carecen de acceso a orientación personalizada. Al integrar IA con plataformas educativas, el sistema facilita recomendaciones adaptadas a fortalezas individuales, reduciendo la deserción y mejorando la alineación con el mercado laboral. Esto es crucial para un contexto donde la desigualdad económica y la falta de información actualizada son barreras comunes, haciendo que el sistema sea una herramienta democratizadora para la educación superior. [29]

En términos de objetivos, cumple con el específico de implementar una infraestructura que conecte múltiples servicios educativos (sección 2.2), al proporcionar una integración fluida que soporta consultas simultáneas y autenticación segura. Contribuye al objetivo general al asegurar que la plataforma sea accesible y eficiente, optimizando el uso de recursos cloud para atender picos de demanda durante periodos clave como inscripciones. En el proyecto, este sistema integrador fortalece la arquitectura overall, permitiendo el leveraging de plataformas como FutureFit AI para inspirar soluciones locales, y asegurando que el backend en TypeScript maneje integraciones robustas con menos errores.

#### 4.7.6. ¿Qué es Backend?

El backend, también conocido como: el lado del servidor en el desarrollo de software, se refiere a la parte de una aplicación o sistema que opera en el fondo o detrás de escena, invisible para el usuario final. Este componente es responsable de manejar la lógica operacional, el procesamiento de datos, la interacción con bases de datos, la autenticación de usuarios y otras operaciones esenciales que permiten que la aplicación funcione correctamente. A diferencia del frontend, que es la interfaz visible con la que interactúan los usuarios (como botones, formularios y diseños en una página web), el backend se encarga de tareas como almacenar información, realizar cálculos complejos y comunicar con servicios externos, como lo es consumir servicios de modelos de Inteligencia Artificial para orientación vocacional, asegurando que los datos se procesen y entreguen de manera eficiente y segura. [30] [31]

En el contexto de sistemas integradores como el propuesto en este trabajo, el backend actúa como el núcleo que conecta múltiples componentes, gestionando el flujo de información entre modelos de inteligencia artificial, bases de datos y aplicaciones cliente. Por ejemplo, cuando un estudiante ingresa sus preferencias en una plataforma de orientación vocacional, el backend procesa estos datos, invoca modelos de IA externos y devuelve recomendaciones personalizadas sin que el usuario vea los procesos internos. Esta separación entre frontend y backend permite un desarrollo modular, facilita el mantenimiento y mejora la escalabilidad, haciendo que el sistema sea más robusto y adaptable a cambios futuros. Entender el backend es fundamental para apreciar cómo los sistemas modernos manejan la complejidad técnica mientras proporcionan experiencias simples y accesibles al usuario. El servicio backend es parte fundamental de un sistema integrador, debido a que en este se ubica toda la lógica operacional para poder integrar los diferentes sistemas que necesiten ser interconectados y en este caso, integrar todos los sistemas de la plataforma de orientación vocacional inteligente. [32]

La importancia del backend en este trabajo reside en su rol como motor invisible que habilita la personalización de recomendaciones vocacionales, manejando datos sensibles con seguridad en un entorno cloud. En América Latina, donde la accesibilidad tecnológica varía, un backend bien diseñado asegura respuestas rápidas y escalables, contribuyendo a la equidad educativa al permitir que estudiantes de regiones remotas accedan a herramientas avanzadas sin infraestructura local costosa.

Cumple con el objetivo específico de desarrollar la lógica de integración (sección 2.2), al gestionar autenticación y procesamiento de datos de IA. Contribuye al trabajo al proporcionar una base modular para futuras expansiones, como agregar nuevos modelos de AI, y optimizando el rendimiento para usuarios simultáneos, alineado con discusiones sobre desarrollo backend eficiente en comunidades técnicas.

#### 4.7.7. Función de la Arquitectura en un Sistema Integrador

En un sistema integrador, la arquitectura cumple una función pivotal al definir la estructura general del sistema, estableciendo cómo los componentes interactúan para facilitar la integración de servicios heterogéneos, el procesamiento de datos y la orquestación de flujos de trabajo. Esta arquitectura actúa como el blueprint que guía el desarrollo, asegurando que el sistema pueda manejar la comunicación entre interfaces de usuario, bases de datos y modelos externos de inteligencia artificial de manera eficiente y coherente. [33]

Específicamente, en el contexto de un integrador para orientación vocacional, la arquitectura backend permite el consumo seguro de Inteligencia Artificial, procesando entradas como perfiles de usuarios y generando salidas personalizadas, mientras mantiene la integridad de los datos y la escalabilidad para múltiples clientes. Según [22], la arquitectura backend es responsable de manejar el almacenamiento, el procesamiento y la comunicación entre componentes, lo que es esencial para sistemas que integran servicios externos y responden a solicitudes en tiempo real.

Además, la arquitectura asegura atributos de calidad como la disponibilidad, la resiliencia y la seguridad, permitiendo que el sistema se adapte a cargas variables sin comprometer el rendimiento. Por ejemplo, mediante el uso de patrones de diseño como el API Gateway y la orquestación de microservicios, se optimiza el flujo de datos desde los modelos de IA hacia los clientes frontend, reduciendo latencias y mejorando la experiencia del usuario. Esta función no solo facilita la integración técnica, sino que también alinea el sistema con requisitos no funcionales, como la conformidad con estándares de privacidad y la capacidad de evolución futura. [34]

La importancia de esta función en el trabajo radica en su capacidad para crear un sistema robusto y adaptable, esencial para manejar la diversidad de contextos educativos en América Latina. Sin una arquitectura sólida, la integración de IA podría fallar bajo carga, comprometiendo la utilidad de las recomendaciones vocacionales. Esto es vital para superar desafíos como la desigualdad tecnológica, asegurando que la plataforma sea resiliente y evolucione con las necesidades del mercado laboral.

## 4.8. Arquitectura Cloud en un Sistema Integrador

La arquitectura cloud, o arquitectura en la nube, se refiere al diseño y estructuración de sistemas informáticos que utilizan recursos computacionales remotos proporcionados por proveedores de servicios en la nube, como servidores, almacenamiento, bases de datos y redes, accesibles a través de internet [35]. En el contexto de sistemas backend o integradores, esta arquitectura define cómo se organizan y conectan los componentes del "lado del servidor" (ver Sección sobre Concepto de Backend), permitiendo la integración de aplicaciones, el procesamiento de datos y la orquestación de servicios de manera distribuida y escalable [36]. Por ejemplo, en un sistema integrador para orientación vocacional, la arquitectura cloud facilita el consumo de modelos de IA externos, el almacenamiento seguro de perfiles de usuarios y la entrega de recomendaciones a múltiples clientes simultáneamente, sin necesidad de infraestructura física local.

A diferencia de las arquitecturas tradicionales (on-premises o locales), que dependen de servidores físicos instalados en las instalaciones de una organización, con recursos fijos y costos iniciales altos para hardware y mantenimiento, las arquitecturas cloud ofrecen flexibilidad y eficiencia. En las tradicionales, la escalabilidad requiere compras adicionales de equipo, lo que puede generar subutilización durante periodos de baja demanda y altos tiempos de inactividad por fallos; en contraste, la nube permite el auto-escalado automático, pagando solo por los recursos usados (modelo pay-as-yougo), reduciendo costos operativos en hasta un 50 % en algunos casos y mejorando la disponibilidad global [37]. Además, las arquitecturas cloud incorporan modelos como IaaS (Infraestructura como Servicio), PaaS (Plataforma como Servicio) y SaaS (Software como Servicio), que abstraen la gestión de hardware, permitiendo a los desarrolladores enfocarse en la lógica de negocio en lugar de la infraestructura subyacente.

Profundizando en el tema, las arquitecturas cloud para backend e integradores enfatizan la resiliencia mediante redundancia geográfica (datos replicados en múltiples centros de datos), la seguridad integrada (cifrado automático y controles de acceso) y la integración con herramientas de DevOps para deployments continuos. En comparación con las tradicionales, que a menudo sufren de latencia mínima pero limitaciones en movilidad, las cloud pueden introducir algo de latencia debido a la dependencia de internet, pero compensan con mayor agilidad para actualizaciones y colaboración remota [38]. Un enfoque híbrido combina ambos mundos, integrando sistemas legacy con servicios cloud para una transición gradual, común en entornos educativos donde se requiere compatibilidad con infraestructuras existentes [39]. Esta evolución hacia la nube es esencial para sistemas como el propuesto, ya que soporta la escalabilidad necesaria para atender a miles de estudiantes en América Latina, asegurando accesibilidad y rendimiento óptimo.

## 4.9. Tipos de Arquitecturas para Sistemas Integradores en la Nube

El diseño de arquitecturas cloud para sistemas integradores debe enfocarse en la escalabilidad, la independencia del proveedor (cloud-agnostic), la integración con modelos de IA externos y la provisión de resultados a múltiples clientes. A continuación, se describen tres arquitecturas relevantes, adaptadas al contexto de un sistema de orientación vocacional. Estas se basan en principios de diseño que permiten el consumo de APIs de IA (e.g., modelos de recomendación basados en filtrado colaborativo o aprendizaje profundo) y la distribución de resultados personalizados, priorizando la alta disponibilidad y la eficiencia computacional.

#### 4.9.1. Arquitectura Basada en Microservicios

La arquitectura de microservicios divide el sistema integrador en componentes independientes y modulares, cada uno responsable de una función específica, como la autenticación de usuarios, el procesamiento de datos o la invocación de modelos de IA. Esta aproximación facilita la escalabilidad horizontal, permitiendo que servicios individuales se escalen según la demanda sin afectar al conjunto [40].

En el contexto de orientación vocacional, un microservicio dedicado al consumo de IA podría invocar APIs externas de modelos como aquellos basados en TensorFlow o Hugging Face, procesando entradas como perfiles de estudiantes y generando salidas como sugerencias de carreras. Un API Gateway (e.g., implementado con herramientas como Kong o AWS API Gateway, pero de forma agnóstica) actúa como fachada, enrutando solicitudes desde clientes (web, móvil) hacia los microservicios relevantes, mientras maneja la autenticación OAuth y el cifrado de datos sensibles. Para la escalabilidad, se utiliza auto-scaling basado en métricas como CPU o tráfico de solicitudes, asegurando que picos de usuarios (e.g., miles de estudiantes consultando simultáneamente) no comprometan el rendimiento.

Esta arquitectura es cloud-agnostic al emplear estándares como RESTful APIs y contenedores Docker, permitiendo despliegues en AWS, Azure o Google Cloud sin modificaciones significativas. Según un estudio sobre escalabilidad en aplicaciones de ML, los microservicios reducen el tiempo de deployment en un  $40\,\%$  y mejoran la resiliencia al aislar fallos [41]. Sin embargo, requiere una robusta orquestación para evitar la complejidad de "microservices sprawl".

#### 4.9.2. Arquitectura Serverless

La arquitectura serverless elimina la gestión de servidores subyacentes, delegando la escalabilidad automática al proveedor cloud, lo que la hace ideal para sistemas integradores con cargas variables, como consultas esporádicas en orientación vocacional. En este modelo, funciones como AWS Lambda, Azure Functions o Google Cloud Functions se activan por eventos (e.g., una solicitud HTTP de un usuario), consumiendo modelos de IA externos vía APIs y devolviendo resultados en tiempo real [42].

Para este proyecto, una función serverless podría manejar el flujo completo: recibir datos del usuario (e.g., preferencias académicas), invocar un modelo de IA externo para generar recomendaciones, y distribuir los resultados a clientes multiplataforma mediante un bus de eventos como Apache Kafka o un servicio agnóstico como Pub/Sub. La escalabilidad es inherente, con auto-scaling que ajusta recursos en milisegundos para manejar desde 1 hasta miles de solicitudes simultáneas, reduciendo costos al cobrar solo por ejecución. La integración con IA se realiza a través de triggers event-driven, por ejemplo, usando webhooks para notificar resultados asincrónicos.

Esta arquitectura es cloud-agnostic mediante el uso de frameworks como Serverless Framework o OpenFaaS, que abstraen las diferencias entre proveedores. Un análisis reciente indica que serverless reduce los costos operativos en un  $50-70\,\%$  en aplicaciones de IA con patrones de uso intermitentes, aunque puede introducir latencia en cold starts para funciones infrecuentes [43]. Es particularmente adecuada para entornos educativos donde la demanda varía por temporadas.

#### 4.9.3. Arquitectura Contenerizada con Kubernetes

La arquitectura contenerizada utiliza contenedores (e.g., Docker) para empaquetar componentes del sistema integrador, orquestados por Kubernetes (K8s), un sistema open-source para automatizar el deployment, scaling y gestión de aplicaciones distribuidas. Esto asegura portabilidad cloudagnostic, ya que K8s se ejecuta en cualquier proveedor (AWS EKS, Azure AKS, Google GKE) sin cambios en el código [44].

En el ámbito de la orientación vocacional, contenedores separados podrían albergar servicios como un ïntegrador de IA"que consume modelos externos (e.g., vía gRPC o REST), procesando datos de usuarios y almacenando resultados en una base de datos persistente como PostgreSQL en un volumen Kubernetes. Kubernetes maneja la escalabilidad mediante Horizontal Pod Autoscaler (HPA), que ajusta el número de pods basados en métricas como tráfico o uso de recursos, permitiendo manejar un gran volumen de clientes simultáneos. La provisión de resultados se realiza a través de un Ingress Controller, exponiendo endpoints seguros para aplicaciones cliente.

Esta aproximación integra AI de manera eficiente, soportando workloads de ML con operadores como Kubeflow para orquestar pipelines de inferencia. Según un informe sobre multicloud management, Kubernetes reduce el vendor lock-in en un 80 % y mejora la resiliencia en entornos AI al distribuir cargas [45]. Desafíos incluyen la curva de aprendizaje para la configuración inicial, pero ofrece alta disponibilidad mediante replicas y self-healing.

Estas arquitecturas, al ser cloud-agnostic, permiten flexibilidad en el despliegue, enfocándose en la integración de IA para orientación vocacional mientras garantizan escalabilidad y seguridad. La elección depende de factores como el volumen de usuarios y el costo, pero todas priorizan el consumo eficiente de modelos externos y la entrega de resultados personalizados.

## 4.10. Seguridad de un sistema integrador de aplicaciones

La seguridad en un sistema integrador de aplicaciones basado en la nube es un aspecto fundamental, especialmente cuando se manejan datos sensibles relacionados con la orientación vocacional, como preferencias personales, fortalezas intelectuales y perfiles educativos de los usuarios. En un entorno cloud, donde múltiples servicios y modelos de IA se interconectan a través de APIs, es esencial implementar medidas robustas para proteger contra amenazas externas e internas, garantizando la confidencialidad, integridad y disponibilidad de la información [46].

Esta sección es determinante para el trabajo de graduación, ya que el sistema integrador debe garantizar la confianza de los usuarios al proteger datos sensibles, alineándose con el objetivo general de proporcionar una plataforma segura y escalable. La implementación de estas medidas asegura que el sistema cumpla con las necesidades de los estudiantes latinoamericanos, donde la privacidad es un factor crítico para la adopción de herramientas tecnológicas.

#### 4.10.1. Importancia de la arquitectura segura

Una arquitectura segura en sistemas integradores cloud no solo previene brechas de datos, sino que también asegura el cumplimiento de regulaciones y políticas de seguridad, fomenta la confianza de los usuarios y hace que un sistema integrador sea seguro de utilizar. Según estudios, el diseño de seguridad debe considerar riesgos como configuraciones incorrectas y amenazas internas, que son comunes en entornos híbridos [47]. La importancia radica en proteger los datos en tránsito y en reposo, minimizando el impacto de posibles ataques cibernéticos que podrían comprometer la privacidad de los estudiantes en América Latina que utilicen la plataforma inteligente de orientación vocacional.

#### Amenazas comunes y mitigación

Entre las amenazas comunes en sistemas cloud se encuentran las brechas de datos, configuraciones erróneas, amenazas internas y ataques de denegación de servicio. Para mitigarlas, se recomienda implementar monitoreo continuo, cifrado de datos y controles de acceso estrictos [47]. Por ejemplo, el uso de herramientas de auditoría en la nube ayuda a identificar vulnerabilidades en tiempo real, mientras que la educación de los usuarios reduce riesgos internos.

La identificación y mitigación de estas amenazas son cruciales para cumplir con el objetivo de implementar una infraestructura segura. En el contexto del trabajo, esto asegura que el sistema integrador pueda operar sin interrupciones, proporcionando recomendaciones vocacionales confiables y protegiendo la integridad de los datos procesados por modelos de Inteligencia Artificial y clasificación externos.

Otra amenaza frecuente es el robo de credenciales, que puede mitigarse mediante autenticación multifactor y rotación regular de claves [48].

El manejo del robo de credenciales influye en la robustez del sistema, garantizando que solo usuarios autorizados accedan a los servicios, lo que es esencial para mantener la confianza y cumplir con las leyes de protección de datos en América Latina.

#### Impacto de la arquitectura segura en el desempeño del sistema integrador

La arquitectura segura impacta directamente en el desempeño del sistema integrador, no solamente protegiendo el sistema, sino también protegiendo al alto volumen de usuarios que serán atendidos simultáneamente, en otras palabras, que el sistema sea escalable, cumpliento así un objetivo específico del proyecto. Al mitigar riesgos como configuraciones erróneas, se asegura que la infraestructura cloud pueda escalar sin comprometer la seguridad, facilitando la accesibilidad desde diversos contextos geográficos y tecnológicos en la región, independientemente de la plataforma cloud donde esté alojado el sistema integrador.

#### 4.10.2. Autentificación

La autenticación es la primera línea de defensa en un sistema integrador, asegurando que solo usuarios autorizados accedan a los servicios. Métodos comunes incluyen la autenticación básica, claves API, OAuth 2.0 y tokens JWT, que son ideales para entornos cloud donde se integran múltiples aplicaciones [49].

La autenticación es un pilar para alcanzar el objetivo de seguridad, ya que permite un acceso controlado a los datos sensibles de los estudiantes. En el trabajo de graduación, su implementación

asegura que el sistema integrador sea accesible solo a usuarios verificados, protegiendo el acceso a las recomendaciones personalizadas generadas por modelos externos de Inteligencia Artificial.

El sistema OAuth 2.0 para autenticación segura y federada, es una excelente opción para el sistema integrador de aplicaciones de la plataforma inteligente de orientación profesional, ya que este permite a los usuarios iniciar sesión mediante proveedores externos como Google o Microsoft, reduciendo la exposición de credenciales [50]. El uso de OAuth 2.0 positivamente en la escalabilidad del sistema, facilitando la integración con plataformas educativas existentes y cumpliendo con los objetivos de accesibilidad y eficiencia en la región.

#### Métodos avanzados de autenticación

Además de los básicos, métodos como la autenticación biométrica o basada en verificación de múltiples pasos pueden integrarse para mayor seguridad, especialmente en accesos a datos sensibles de orientación vocacional [51]. La combinación de estos métodos con políticas de expiración de sesiones minimiza riesgos de suplantación de identidad.

La incorporación de métodos avanzados de autenticación es determinante para el trabajo, ya que fortalece la seguridad en un sistema que manejará datos personales de estudiantes, alineándose con políticas de seguridad locales de protección de datos y mejorando la experiencia del usuario.

#### 4.10.3. Seguridad de la información personal

La protección de datos personales es crítica en un sistema que maneja información sensible de estudiantes. Esto implica no solo cumplir con leyes, sino también implementar medidas técnicas para prevenir fugas [52].

Esta subsección es esencial para el cumplimiento del objetivo general de proporcionar un sistema seguro, ya que protege la privacidad de los usuarios, un factor clave para su adopción en América Latina, donde las brechas de datos son una preocupación creciente debido a la falta de regulaciones y leyes de seguridad de la información en la mayoría de países.

#### Leyes de seguridad de la información

En América Latina, las leyes de protección de datos varían por país, pero muchas se inspiran en el General Data Protection Regulation (GDPR), el cual es el reglamento general de protección de datos europeo. Por ejemplo, en Argentina, la Ley 25.326 regula el tratamiento de datos personales, complementada por normativas específicas [53]. En Brasil, la LGPD (Ley General de Protección de Datos) exige consentimiento explícito y medidas de seguridad para datos sensibles [54]. Para este sistema, es esencial cumplir con estas regulaciones para operar en múltiples países de la región.

El cumplimiento de estas leyes influye directamente en la legitimidad del sistema integrador, asegurando que el trabajo de graduación sea viable en un contexto multinacional y cumpla con los estándares éticos y legales, un aspecto crítico para su implementación.

Otras leyes relevantes incluyen la Ley Federal de Protección de Datos en México y la Ley 29733 en Perú, que enfatizan la responsabilidad del controlador de datos en entornos cloud [55].

La adherencia a estas normativas adicionales impacta en la escalabilidad del sistema, permitiendo su expansión a otros países latinoamericanos mientras se alinean con los objetivos de accesibilidad y seguridad.

#### Encriptación

La encriptación protege los datos personales tanto en reposo como en tránsito. Técnicas como AES-256 para datos en reposo y TLS 1.3 para en tránsito son recomendadas en entornos cloud [56]. En el sistema integrador, los datos de usuarios deben encriptarse antes de almacenarse en la nube, utilizando claves gestionadas por servicios como AWS KMS o Google Cloud KMS [57].

La encriptación es fundamental para cumplir con el objetivo de proteger la información personal, asegurando que los datos de los estudiantes permanezcan confidenciales durante todo el proceso de recomendación vocacional. Al encriptar la información, se cumple con políticas de seguridad como GDPR para poder proveer un sistema integrador seguro para la plataforma inteligente de orientación vocacional.

#### Tipos de encriptación

Se distinguen el cifrado simétrico (rápido para grandes volúmenes de datos) y asimétrico (seguro para intercambio de claves). Para datos personales en IA, el cifrado homomórfico permite procesar datos encriptados sin descifrarlos, preservando la privacidad [58].

El uso de diferentes tipos de encriptación aplica directamente al trabajo al optimizar el procesamiento de datos sensibles por modelos de IA, influenciando la eficiencia y la seguridad del sistema integrador.

#### 4.10.4. Implementación de seguridad de la información personal

La implementación involucra la integración de controles en la arquitectura cloud, como el uso de API gateways con validación de tokens y monitoreo de logs. Se debe realizar auditorías regulares y pruebas de penetración para validar la efectividad [59].

Esta etapa es determinante para validar la infraestructura cloud, asegurando que cumpla con los objetivos de rendimiento y disponibilidad, esenciales para un sistema que servirá a múltiples usuarios simultáneamente.

En fases de desarrollo, adoptar DevSecOps integra la seguridad desde el inicio, automatizando chequeos de vulnerabilidades en el pipeline de CI/CD [60].

La adopción de DevSecOps impacta en la metodología del trabajo, permitiendo un desarrollo iterativo y seguro que respalda los objetivos de optimización y escalabilidad del sistema.

#### Herramientas y mejores prácticas

Herramientas como Google Cloud Armor o AWS WAF ayudan a mitigar ataques a APIs. Además, implementar el principio de menor privilegio en IAM asegura que los accesos sean limitados [61].

El uso de estas herramientas y prácticas influye en la robustez del sistema, garantizando que el trabajo cumpla con los estándares de seguridad necesarios para operar en un entorno cloud accesible y eficiente.

### 4.11. Políticas de seguridad

Las políticas de seguridad definen las reglas y procedimientos para mantener la integridad del sistema. Estas incluyen políticas de acceso, respaldo de datos y respuesta a incidentes, adaptadas al entorno cloud [62].

Las políticas de seguridad son esenciales para estructurar el sistema integrador, asegurando que cumpla con los objetivos de confidencialidad y disponibilidad, lo que es clave para su implementación exitosa en América Latina.

Una política efectiva debe cubrir la clasificación de datos, obligando a encriptar información sensible y realizar revisiones periódicas. En el contexto latinoamericano, incorporar cumplimiento con leyes locales fortalece la política [63].

La clasificación de datos y el cumplimiento legal aplican al sistema integrador al garantizar que el sistema sea éticamente aceptable y funcional en un entorno regulado, apoyando los objetivos de accesibilidad y seguridad.

#### 4.11.1. Desarrollo de políticas

El desarrollo implica identificar riesgos específicos del sistema integrador, como exposición de modelos IA, y definir controles como rotación de claves y entrenamiento en seguridad para el equipo [64].

El desarrollo de políticas impacta en la planificación del proyecto, permitiendo mitigar riesgos específicos y alineándose con el objetivo de crear un sistema seguro y sostenible a largo plazo.

#### Políticas específicas para la arquitectura cloud

Incluyen políticas de configuración segura, como deshabilitar accesos públicos innecesarios y usar redes privadas virtuales (VPC) para aislar recursos [65].

Estas políticas específicas influyen en la arquitectura del sistema, asegurando que la infraestructura cloud sea resistente a ataques y cumpla con los requisitos de escalabilidad y rendimiento establecidos en los objetivos.

## CAPÍTULO 5

Metodología

El desarrollo del presente trabajo de graduación se basa en una aproximación estructurada y sistemática, enfocada exclusivamente en la implementación del sistema integrador para la plataforma inteligente de orientación vocacional "Mirai". Dado que el proyecto involucra la integración de tecnologías emergentes como la inteligencia artificial y la infraestructura cloud, se adopta una metodología ágil, específicamente adaptando principios de Scrum, para permitir iteraciones rápidas, flexibilidad ante cambios y una entrega continua de valor. Esta elección se justifica por la naturaleza dinámica del proyecto, donde los requisitos pueden evolucionar basados en pruebas iniciales y retroalimentación técnica, sin comprometer la calidad ni la seguridad. Esta aproximación general contribuye al cumplimiento del objetivo general, al diseñar e implementar la infraestructura cloud de manera iterativa y enfocada en estándares altos de rendimiento, disponibilidad y accesibilidad.

La metodología ágil se implementará a través de sprints de dos semanas, cada uno con objetivos claros, reuniones individuales diarias y breves para monitoreo de progreso, revisiones al final de cada sprint para validar avances y retrospectivas para identificar mejoras. El backlog del producto incluirá tareas como el diseño arquitectónico, la implementación de componentes de integración, la configuración de políticas de seguridad y las pruebas unitarias e integrales. Se utilizarán herramientas como Git para control de versiones, Notion para gestión de tareas y entornos de desarrollo en cloud como AWS para prototipado rápido. Esta aproximación asegura que el sistema integrador se desarrolle de manera iterativa, priorizando funcionalidades críticas como la autenticación segura y la consulta de modelos externos de IA, alineándose con los objetivos específicos relacionados con la seguridad y la eficiencia, independientemente del servicio cloud que se utilice.

Antes de detallar las fases del desarrollo, se analizan las tres arquitecturas investigadas en el marco teórico: basada en microservicios, serverless y contenerizada con Kubernetes. Este análisis considera sus puntos fuertes y débiles en el contexto del sistema integrador, que debe manejar integraciones con modelos de IA externos para orientación vocacional, priorizando escalabilidad, seguridad y eficiencia en costos. Esta sección contribuye al objetivo específico de diseñar la infraestructura del sistema integrador (objetivo específico 1), al evaluar opciones para una arquitectura óptima.

### 5.1. Análisis de Arquitecturas

#### 5.1.1. Arquitectura Basada en Microservicios

Esta arquitectura divide el sistema en servicios independientes, cada uno responsable de una funcionalidad específica, comunicándose vía APIs. Esta evaluación apoya el objetivo específico de priorizar la escalabilidad (objetivo específico 6), ya que permite el escalado individual de componentes.

#### Puntos fuertes:

- Alta escalabilidad: Cada microservicio puede escalarse individualmente según la demanda.
- Flexibilidad: Facilita la integración de nuevos componentes, como APIs de modelos de IA externos.
- Mantenibilidad: Errores en un servicio no afectan al sistema completo, y permite actualizaciones independientes.

#### Puntos débiles:

- Complejidad operativa: Requiere orquestación para manejar múltiples servicios, lo que aumenta la overhead de gestión.
- Latencia: La comunicación entre servicios puede introducir retrasos si no se optimiza.
- Costos iniciales: Mayor esfuerzo en diseño y monitoreo distribuido.

#### 5.1.2. Arquitectura Serverless

En esta aproximación, el código se ejecuta en funciones gestionadas por el proveedor cloud, sin necesidad de servidores dedicados. Este análisis se alinea con el objetivo específico de gestionar la velocidad de respuesta (objetivo específico 5), al enfocarse en ejecuciones eficientes y de bajo costo.

#### Puntos fuertes:

- Escalabilidad automática: Se ajusta a la demanda sin intervención manual, ideal para cargas variables en consultas de IA.
- Reducción de costos: Se paga solo por uso, minimizando gastos en periodos de baja actividad.
- Desarrollo rápido: Enfoque en lógica de negocio sin preocuparse por infraestructura subyacente.

#### Puntos débiles:

- Limitaciones en estado: Dificultad para manejar estados persistentes sin servicios adicionales.
- Cold starts: Retrasos iniciales en ejecuciones infrecuentes, que podrían afectar la respuesta en tiempo real.
- Dependencia del proveedor: Riesgo de vendor lock-in y menos control sobre el entorno.

#### 5.1.3. Arquitectura Contenerizada con Kubernetes

Utiliza contenedores (e.g., Docker) orquestados por Kubernetes para desplegar y gestionar aplicaciones. Esta revisión contribuye al objetivo específico de asegurar la accesibilidad (objetivo específico 7), al promover portabilidad y consistencia en diferentes entornos.

#### Puntos fuertes:

- Portabilidad: Los contenedores son consistentes en diferentes entornos, facilitando despliegues híbridos.
- Orquestación avanzada: Kubernetes maneja autoescalado, balanceo de carga y recuperación automática.
- Seguridad integrada: Soporte para políticas de red y secrets management.

#### Puntos débiles:

- Curva de aprendizaje: Complejidad en configuración y mantenimiento de clústers.
- Overhead de recursos: Requiere más recursos computacionales que serverless para operaciones básicas.
- Costos operativos: Gestión continua de Kubernetes puede ser costosa en términos de tiempo y expertise.

Tras evaluar estas arquitecturas, se determina que ninguna por sí sola satisface óptimamente los requisitos del proyecto, que demanda eficiencia en integración de inteligencia artificial externa, bajo costo inicial y escalabilidad. Por ello, se opta por una arquitectura híbrida, combinando serverless como base principal y microservicios. Esta arquitectura hibrida parte de funciones serverless para manejar integraciones ligeras y de bajo costo como la autentificación y operaciones sencillas como leer, actualizar, crear y eliminar registros, como lo son los datos de usuarios, mientras que microservicios gestionan componentes persistentes como consumir agentes y modelos externos de inteligencia artificial (e.g., APIs de recomendación vocacional). Kubernetes se considera como opción futura para escalado avanzado, pero no se implementa en esta fase para evitar complejidad innecesaria del prototipo. Esta elección equilibra los puntos fuertes de escalabilidad y costo bajo, mitigando debilidades como latencia mediante optimizaciones en APIs y caching, y apoya múltiples objetivos específicos, como el desarrollo de un sistema integrador seguro (objetivo específico 3) y la garantía del flujo de datos seguro (objetivo específico 8).

## 5.2. Análisis de Lenguajes de Programación

Antes de proceder con las fases del desarrollo, se realiza un análisis comparativo de lenguajes de programación adecuados para implementar el backend del sistema integrador. Este análisis evalúa opciones populares para desarrollo de APIs y servicios cloud, considerando factores como rendimiento, facilidad de integración con APIs externas de IA, manejo de datos en formato JSON y compatibilidad con entornos serverless o de microservicios. Esta sección contribuye al objetivo específico de diseñar la infraestructura del sistema integrador (objetivo específico 1), al seleccionar un lenguaje que optimice la eficiencia y la seguridad en el manejo de datos vocacionales sensibles.

#### 5.2.1. Go (Golang)

Go es un lenguaje compilado diseñado por Google, enfocado en simplicidad, eficiencia y concurrencia. Esta evaluación apoya el objetivo específico de priorizar la velocidad de respuesta (objetivo específico 5), ya que su rendimiento nativo es ideal para sistemas de alto tráfico.

#### Puntos fuertes:

- Alto rendimiento: Compilación a binarios nativos resulta en ejecuciones rápidas y bajo consumo de memoria, perfecto para escalabilidad en cloud.
- Concurrencia integrada: Las goroutines facilitan el manejo de múltiples solicitudes simultáneas, como consultas a modelos de IA.
- Seguridad: Tipado estático reduce errores en tiempo de ejecución, y su ecosistema incluye herramientas para autenticación segura.

#### Puntos débiles:

- Curva de aprendizaje: Menos intuitivo para desarrolladores sin experiencia en lenguajes compilados, lo que podría ralentizar el prototipado.
- Ecosistema limitado: Menos bibliotecas para integración rápida con JSON o APIs web comparado con lenguajes interpretados.
- Verboso: Requiere más código para tareas comunes, aumentando el tiempo de desarrollo inicial.

#### 5.2.2. Java

Java es un lenguaje orientado a objetos, multiplataforma y maduro, ampliamente usado en entornos enterprise. Este análisis se alinea con el objetivo específico de garantizar la seguridad de los datos (objetivo específico 8), gracias a su robustez en aplicaciones seguras.

#### Puntos fuertes:

- Madurez y ecosistema: Amplias bibliotecas (e.g., Spring Boot) para APIs REST, integración con cloud y manejo de seguridad.
- Portabilidad: "Write once, run anywhere" facilita despliegues en diferentes proveedores cloud.
- Rendimiento: Optimizado para aplicaciones de gran escala, con buen soporte para multihilo.

#### Puntos débiles:

- Verboso y complejo: Requiere más boilerplate code, lo que incrementa el tiempo de desarrollo y mantenimiento.
- Consumo de recursos: Mayor uso de memoria comparado con lenguajes más ligeros, elevando costos en entornos cloud.
- Curva de aprendizaje: Configuraciones complejas para proyectos simples, no ideal para iteraciones rápidas.

#### 5.2.3. Python

Python es un lenguaje interpretado, versátil y de alto nivel, popular en IA y desarrollo web. Esta revisión contribuye al objetivo específico de integrar modelos de IA externos (objetivo específico 3), dada su compatibilidad con bibliotecas de machine learning.

#### Puntos fuertes:

- Facilidad de uso: Sintaxis clara y concisa acelera el desarrollo, ideal para prototipado rápido de integradores.
- Ecosistema rico: Bibliotecas como Flask, FastAPI y requests facilitan la creación de APIs y manejo de JSON.
- Integración con IA: Nativo soporte para herramientas como TensorFlow o APIs de modelos externos.

#### Puntos débiles:

- Rendimiento: Más lento en ejecuciones intensivas debido a ser interpretado, lo que podría afectar la escalabilidad.
- GIL (Global Interpreter Lock): Limita la concurrencia real en multihilo, problemático para cargas altas.
- Tipado dinámico: Mayor riesgo de errores en runtime, especialmente en sistemas con datos sensibles.

#### 5.2.4. JavaScript (con Node.js)

JavaScript, ejecutado en el runtime Node.js para backend, es un lenguaje interpretado y eventdriven. Esta evaluación apoya el objetivo específico de asegurar la accesibilidad y compatibilidad (objetivo específico 7), por su nativa afinidad con JSON y web standards.

#### Puntos fuertes:

- Compatibilidad con JSON: JSON es nativo en JavaScript, facilitando parsing y manipulación sin overhead, ideal para integraciones con APIs de IA que usan este formato.
- Asincronía: Modelo non-blocking I/O maneja eficientemente solicitudes concurrentes, mejorando la velocidad en consultas vocacionales.
- Ecosistema web: Bibliotecas como Express.js y Axios permiten desarrollo rápido de APIs RESTful y serverless (e.g., con AWS Lambda).

#### Puntos débiles:

- Tipado dinámico: Puede llevar a errores sutiles si no se maneja con herramientas como TypeScript.
- Rendimiento en CPU-intensive: Menos eficiente para tareas computacionales pesadas comparado con lenguajes compilados.
- Madurez en enterprise: Aunque creciente, requiere más cuidado en seguridad para aplicaciones críticas.

Al profundizar en los diferentes lenguajes de programación, se determinó que JavaScript con Node js es la opción óptima para el sistema integrador, ya que ninguna alternativa equilibra tan bien la facilidad de desarrollo, alta compatibilidad con proveedores cloud, el rendimiento en entornos web y la compatibilidad nativa con JSON. Esta elección se justifica por la necesidad de manejar datos en formato JSON de manera eficiente, proveniente de modelos de IA externos y respuestas personalizadas de orientación vocacional, reduciendo latencia en parsing y serialización. Además, Node is soporta perfectamente arquitecturas híbridas serverless-microservicios, permitiendo despliegues rápidos en proveedores cloud sin vendor lock-in. Las ventajas incluyen desarrollo iterativo rápido alineado con metodología ágil, integración seamless con frontend (si se expande), y un ecosistema vasto para seguridad (e.g., JWT para autenticación). Para mitigar debilidades, se incorporará TypeScript para tipado estático, asegurando robustez sin sacrificar velocidad. Esta selección apoya múltiples objetivos específicos, como el desarrollo de un sistema integrador seguro (objetivo específico 3) y la optimización de flujos de datos (objetivo específico 8), priorizando compatibilidad y eficiencia en un contexto de orientación educativa accesible. No obstante, se considera que la arquitectura de microservicios permite realizar implementaciones de diferentes lenguajes a la vez, por lo que se consideró Python para realizar un microservicio de consumo de modelos de inteligencia artificial y machine learning para facilitar su consumo e implementación.

## 5.3. Análisis de Proveedores de Nube

Antes de proceder con las fases del desarrollo, se realiza un análisis comparativo de proveedores de nube líderes para hospedar la infraestructura del sistema integrador. Este análisis evalúa opciones populares considerando factores como servicios disponibles, integración con IA, escalabilidad, seguridad, costos y presencia global, especialmente en América Latina. Esta sección contribuye al objetivo específico de diseñar la infraestructura del sistema integrador (objetivo específico 1), al seleccionar un proveedor que optimice la eficiencia, la accesibilidad y la seguridad en el manejo de datos vocacionales sensibles.

## 5.3.1. Amazon Web Services (AWS)

AWS, lanzado en 2006, es el proveedor de nube más maduro y con la mayor cuota de mercado global (alrededor del 31 % en 2025) [66]. Ofrece una amplia gama de servicios, incluyendo cómputo serverless (Lambda), almacenamiento (S3), bases de datos (RDS, DynamoDB) y herramientas de IA (SageMaker). Esta evaluación apoya el objetivo específico de priorizar la escalabilidad (objetivo específico 6), gracias a su robusta infraestructura global [67]. **Puntos fuertes:** 

- Amplia gama de servicios: Más de 200 servicios fully-featured, facilitando integraciones complejas como APIs de IA externas y sistemas de recomendación vocacional [68].
- Escalabilidad y rendimiento: Autoescalado global con 38 regiones geográficas, ideal para usuarios en América Latina con baja latencia [67].
- Seguridad avanzada: Herramientas como IAM, KMS y GuardDuty para políticas de seguridad granular, alineadas con el manejo de datos personales sensibles.
- Integración con IA: Servicios como Bedrock y SageMaker permiten consumo eficiente de modelos externos, apoyando el objetivo de integración de IA (objetivo específico 3).

#### Puntos débiles:

 Complejidad: La vasta oferta puede ser abrumadora para principiantes, requiriendo más tiempo de aprendizaje.

- Costos: Puede ser más caro para cargas impredecibles si no se optimiza, aunque ofrece modelos de pago por uso.
- Vendor lock-in: Dependencia de servicios propietarios podría complicar migraciones futuras.

#### 5.3.2. Microsoft Azure

Azure, introducido en 2010, se integra seamlessly con el ecosistema Microsoft, ofreciendo servicios como Azure Functions para serverless, Blob Storage y Azure AI. Con una cuota de mercado del 24 % en 2025, es fuerte en entornos enterprise [66]. Este análisis se alinea con el objetivo específico de garantizar la seguridad de los datos (objetivo específico 8), por sus certificaciones y herramientas de cumplimiento. **Puntos fuertes:** 

- Integración con Microsoft: Ideal para organizaciones usando Office 365 o Windows, facilitando autenticación híbrida con Active Directory.
- Servicios de IA: Azure OpenAI y Cognitive Services para recomendaciones personalizadas, útil para orientación vocacional.
- Híbrido y multi-nube: Soporte fuerte para entornos on-premise, beneficiando accesibilidad en regiones con infraestructura limitada.
- Seguridad: Azure Sentinel y compliance con GDPR/HIPAA, protegiendo datos personales.

#### Puntos débiles:

- Menos regiones globales: Más de 70 regiones, pero potencialmente aumentando latencia en América Latina comparado con competidores si no se elige óptimamente [69].
- Costos variables: Precios pueden ser más altos para IA en comparación con GCP.
- Curva de aprendizaje: Interfaz menos intuitiva para no-usuarios de Microsoft.

## 5.3.3. Google Cloud Platform (GCP)

GCP, lanzado en 2011, destaca en datos y IA, con servicios como Cloud Functions, BigQuery y Vertex AI. Posee el 11 % del mercado en 2025 y es conocido por innovación en big data [66]. Esta revisión contribuye al objetivo específico de integrar modelos de IA externos (objetivo específico 3), dada su fortaleza en machine learning. **Puntos fuertes:** 

- Fortalezas en IA y datos: Vertex AI y AutoML para recomendaciones vocacionales eficientes y análisis de datos.
- Costos competitivos: A menudo más barato para cargas de datos intensivas, con descuentos sostenidos.
- Sostenibilidad: Enfoque en energía renovable, atractivo para proyectos educativos.
- Innovación: Servicios como Anthos para multi-nube, mejorando portabilidad.

#### Puntos débiles:

- Menos maduro: Menos servicios generales comparado con AWS, limitando opciones para integradores complejos.
- Cobertura global: 40 regiones, pero menos presencia en América Latina que AWS [70].
- Soporte enterprise: Menos enfocado en grandes empresas, con interfaz que puede ser confusa para escalabilidad masiva.

En base a las diferentes especificaciones de cada uno de los proveedores cloud, se determinó que Amazon Web Services (AWS) es la opción óptima para el sistema integrador, ya que equilibra mejor la amplitud de servicios, la escalabilidad global y la integración con IA en comparación con Azure y GCP. Aunque Azure ofrece integración superior con Microsoft y GCP destaca en costos para IA, AWS proporciona la mayor madurez y ecosistema completo, con herramientas como API Gateway para integraciones seguras y Lambda para serverless híbrido, reduciendo latencia en consultas vocacionales. Su presencia global, incluyendo regiones en Sudamérica, asegura accesibilidad (objetivo específico 7) para usuarios latinoamericanos, mientras que sus características de seguridad (IAM, encryption) garantizan el flujo de datos seguro (objetivo específico 8). Independientemente, AWS es útil por su modelo de pago por uso que minimiza costos iniciales, su soporte para Node.js en entornos híbridos y su liderazgo en mercado, permitiendo un desarrollo iterativo alineado con la metodología ágil y apoyando el objetivo general de una infraestructura robusta para orientación vocacional personalizada.

## 5.4. Análisis de Proveedores de Bases de Datos en AWS

Antes de proceder con las fases del desarrollo, se realiza un análisis comparativo de proveedores de bases de datos en AWS para almacenar y gestionar los datos del sistema integrador. Este análisis evalúa opciones populares considerando factores como tipo de base de datos, escalabilidad, rendimiento, seguridad, costos y compatibilidad con entornos cloud, especialmente para datos estructurados como información de cursos y datos flexibles como perfiles de estudiantes en América Latina. Esta sección contribuye al objetivo específico de diseñar la infraestructura del sistema integrador (objetivo específico 1), al seleccionar soluciones que optimicen la eficiencia, la accesibilidad y la seguridad en el manejo de datos vocacionales sensibles.

# 5.4.1. Amazon DynamoDB

Amazon DynamoDB es una base de datos NoSQL completamente gestionada, orientada a clave-valor y documentos, lanzada en 2012. Ofrece escalabilidad automática y rendimiento de milisegundos, ideal para aplicaciones con cargas variables [71]. Esta evaluación apoya el objetivo específico de priorizar la escalabilidad (objetivo específico 6), gracias a su capacidad para manejar grandes volúmenes de datos sin intervención manual [72].

#### Puntos fuertes:

- Escalabilidad horizontal ilimitada: Puede manejar petabytes de datos y millones de solicitudes por segundo, ajustándose automáticamente a la demanda [72].
- Alto rendimiento y baja latencia: Respuestas en milisegundos, perfecto para consultas en tiempo real como recomendaciones vocacionales personalizadas.
- Flexibilidad en el modelo de datos: Soporta esquemas dinámicos, facilitando el almacenamiento de datos no estructurados como preferencias de usuarios.

- Integración con AWS: Fácil conexión con servicios como Lambda y API Gateway, apoyando la integración de modelos de IA externos (objetivo específico 3).
- Seguridad integrada: Encriptación en reposo y tránsito, con IAM para control de acceso granular.

#### Puntos débiles:

- Limitado en consultas complejas: No soporta joins o transacciones ACID completas, lo que complica queries relacionales [71].
- Costos impredecibles: Modelo de pago por uso puede aumentar con picos de tráfico si no se optimiza.
- Curva de aprendizaje: Requiere diseño de tablas basado en patrones de acceso, diferente de SQL tradicional [73].

### 5.4.2. Amazon RDS

Amazon RDS (Relational Database Service) es un servicio gestionado para bases de datos relacionales, compatible con motores como MySQL, PostgreSQL y SQL Server, lanzado en 2009. Proporciona automatización en backups, patching y escalado [74]. Este análisis se alinea con el objetivo específico de garantizar la seguridad de los datos (objetivo específico 8), por sus características de alta disponibilidad y cumplimiento normativo.

#### Puntos fuertes:

- Soporte para consultas complejas: Joins, transacciones ACID y esquemas estructurados, ideal para datos relacionales como catálogos de cursos y relaciones entre entidades.
- Alta disponibilidad: Multi-AZ para failover automático y read replicas para distribución de carga [74].
- Gestión automatizada: Backups, actualizaciones y monitoreo integrados, reduciendo overhead operativo.
- Seguridad robusta: Encriptación, VPC isolation y compliance con estándares como GDPR y HIPAA.
- Integración con AWS: Fácil uso con otros servicios cloud, mejorando la accesibilidad (objetivo específico 7).

#### Puntos débiles:

- Escalabilidad vertical limitada: Requiere instancias más grandes para crecer, no tan flexible como NoSQL para cargas masivas [71].
- Costos más altos para alta disponibilidad: Multi-AZ incrementa precios, aunque ofrece pago por uso.
- Dependencia de esquema fijo: Menos adaptable a cambios en datos no estructurados [73].

### 5.4.3. Amazon DocumentDB

Amazon DocumentDB es una base de datos de documentos completamente gestionada y compatible con MongoDB, lanzada en 2019, que emula la API de MongoDB para facilitar migraciones. Funciona sobre instancias EC2 subyacentes en la infraestructura de AWS, ofreciendo un modelo serverless que escala automáticamente la capacidad en incrementos finos según la demanda, sin necesidad de aprovisionar servidores manualmente [75]. Esta evaluación contribuye al objetivo específico de integrar modelos de IA externos (objetivo específico 3), gracias a su soporte para datos JSON flexibles y consultas complejas en estructuras anidadas [76].

#### **Puntos fuertes:**

- Compatibilidad con MongoDB: Permite migrar aplicaciones existentes sin cambios significativos en el código, utilizando drivers y APIs estándar de MongoDB, lo que ofrece ventajas sobre
  DynamoDB para equipos familiarizados con MongoDB [77].
- Escalabilidad y rendimiento: Escala horizontalmente hasta 64 TiB con latencia de milisegundos y hasta 15 réplicas de lectura para alta disponibilidad, ideal para cargas variables en orientación vocacional [78].
- Seguridad integrada: Encriptación en reposo y en tránsito mediante AWS KMS, con soporte para VPC y control de acceso granular vía IAM, cumpliendo estándares como SOC 2 y GDPR, superior en algunos aspectos a implementaciones auto-gestionadas de MongoDB al eliminar overhead de gestión de seguridad [75].
- Gestión automatizada: Backups automáticos, monitoreo y parches manejados por AWS, reduciendo costos operativos en comparación con clústeres MongoDB auto-hospedados en EC2, donde se requiere mantenimiento manual [76].
- Beneficios frente a otros basados en MongoDB: Como servicio gestionado, ofrece menor TCO (hasta 43 % de ahorro en instancias optimizadas para memoria) y escalado automático sin vendor lock-in completo, a diferencia de MongoDB Atlas, que puede tener limitaciones en integración exclusiva con AWS; también supera a DynamoDB en consultas complejas anidadas y a RDS en flexibilidad para datos no estructurados [78].

#### Puntos débiles:

- Compatibilidad limitada: No soporta todas las características avanzadas de MongoDB (e.g., sharding completo), lo que puede requerir reescrituras para aplicaciones complejas, a diferencia de MongoDB nativo [77].
- Costos para I/O intensivo: Aunque ofrece configuraciones I/O-optimizadas con hasta 40
- Dependencia de AWS: Vendor lock-in y curva de aprendizaje para optimizar instancias EC2 subyacentes, menos flexible que RDS para datos relacionales estrictos [78].

Tras evaluar estos proveedores de bases de datos, incluyendo Amazon DocumentDB como alternativa para workloads compatibles con MongoDB, se determina que Amazon DocumentDB es la opción óptima para el sistema integrador. Aunque RDS ofrece robustez en consultas estructuradas y DynamoDB destaca en escalabilidad para datos variables, se opta por DocumentDB por su superior seguridad con características integradas como encriptación en reposo y en tránsito mediante AWS KMS [79], escalabilidad horizontal automática hasta 64 TiB con baja latencia [78], compatibilidad con la API de MongoDB que facilita migraciones sin cambios en el código [75], facilidad de desarrollo gracias a su gestión automatizada y uso de drivers estándar [80], compatibilidad con otros

sistemas para integraciones o transiciones futuras [81], facilidad en la realización de queries complejas y anidadas, capacidad para realizar llamadas foráneas mediante populate en bibliotecas como Mongoose para resolver referencias similares a joins [78], y la gran cantidad de librerías compatibles (e.g., MongoDB Node.js driver, Mongoose) que permiten un manejo eficiente y extendido [75]. Esta elección se justifica por la necesidad de manejar datos flexibles como perfiles de estudiantes y cursos con integridad y eficiencia, facilitando el escalado para miles de estudiantes en América Latina y reduciendo latencia en accesos personalizados. Su integración seamless en AWS asegura seguridad (objetivo específico 8) y eficiencia en flujos de datos. Independientemente, DocumentDB minimiza costos iniciales mediante pago por uso, soporta desarrollo iterativo con Node.js y alinea con el objetivo general de una infraestructura escalable para orientación vocacional, adaptándose a cargas variables y datos sensibles [71].

# 5.5. Análisis de Sistemas de Autenticación para AWS

Antes de proceder con las fases del desarrollo, se realiza un análisis comparativo de sistemas de autenticación para integrar en la infraestructura AWS del sistema integrador. Este análisis evalúa opciones considerando factores como facilidad de integración, seguridad, escalabilidad, soporte para autenticación multifactor, manejo de sesiones y compatibilidad con aplicaciones web, especialmente para usuarios en América Latina con datos sensibles vocacionales. Esta sección contribuye al objetivo específico de garantizar la seguridad de los datos (objetivo específico 8), al seleccionar una solución que optimice la autenticación segura y el control de acceso en el manejo de información personal.

## 5.5.1. AWS Cognito

AWS Cognito es un servicio de autenticación y autorización nativo de AWS, lanzado en 2014, que proporciona user pools para registro y login, e identity pools para acceso a recursos AWS [82]. Ofrece integración profunda con otros servicios AWS como Lambda y API Gateway. Esta evaluación apoya el objetivo específico de priorizar la escalabilidad (objetivo específico 6), gracias a su capacidad para manejar millones de usuarios sin servidores dedicados [83]. **Puntos fuertes:** 

- Integración nativa con AWS: Facilita el acceso seguro a recursos como S3 o DynamoDB, alineado con la arquitectura híbrida del proyecto.
- Escalabilidad ilimitada: Maneja picos de tráfico automáticamente, ideal para un sistema accesible en múltiples regiones latinoamericanas [82].
- Seguridad avanzada: Soporte para MFA, OAuth, SAML y encriptación, protegiendo datos personales sensibles.
- Costos basados en uso: Pago por usuarios activos mensuales, minimizando gastos iniciales para un proyecto educativo.

#### Puntos débiles:

- Complejidad de configuración: Requiere conocimiento profundo de AWS, aumentando la curva de aprendizaje y tiempo de desarrollo [83].
- Limitaciones en UX: Interfaz de autenticación predeterminada es básica, requiriendo personalización adicional para una experiencia amigable.
- Vendor lock-in: Dependencia total de AWS, complicando migraciones futuras si se expande el proyecto.

### 5.5.2. Clerk

Clerk es una plataforma de autenticación y gestión de usuarios moderna, lanzada en 2020, que ofrece componentes listos para usar en aplicaciones web, con soporte para social logins, passwordless y sesiones seguras [84]. Se integra fácilmente con backends Node.js y AWS mediante SDKs. Este análisis se alinea con el objetivo específico de asegurar la accesibilidad (objetivo específico 7), por su enfoque en experiencias de usuario intuitivas y multiplataforma [85]. **Puntos fuertes:** 

- Facilidad de integración: SDKs para JavaScript/Node.js permiten implementación rápida en entornos serverless como Lambda, acelerando el desarrollo iterativo alineado con la metodología ágil [85].
- Seguridad integral: Monitoreo de dispositivos, revocación de sesiones y cumplimiento con estándares como SOC 2, garantizando protección de datos vocacionales sensibles [84].
- Experiencia de usuario superior: Componentes UI prebuilt para login, registro y MFA, ideal para estudiantes en contextos educativos con baja tolerancia a fricciones.
- Escalabilidad y flexibilidad: Maneja crecimiento de usuarios sin overhead, con soporte para integraciones con IA externas mediante JWT seguros.

#### Puntos débiles:

- Costos para escalado: Plan gratuito limitado; tiers pagos por usuarios activos, potencialmente más caros que Cognito para volúmenes muy altos [86].
- Dependencia externa: No nativo de AWS, requiriendo configuración adicional para integración con servicios como IAM.
- Menos maduro en enterprise: Aunque creciente, puede faltar algunas características avanzadas de federación en comparación con Cognito.

Ambos son sistemas de autentificación robustos y seguros, pero Clerk es la mejor opción para el sistema integrador en AWS, ya que equilibra mejor la facilidad de desarrollo, la seguridad y la experiencia de usuario en comparación con Cognito. Aunque Cognito ofrece integración nativa y escalabilidad robusta, Clerk simplifica la implementación en un backend Node.js, reduciendo tiempo de desarrollo y permitiendo enfocarse en funcionalidades core como la integración de modelos de IA (objetivo específico 3). Su enfoque en UI intuitiva asegura accesibilidad para estudiantes latinoamericanos (objetivo específico 7), mientras que las características de seguridad como MFA y monitoreo de sesiones garantizan el flujo de datos seguro (objetivo específico 8). Independientemente, Clerk es útil por su modelo developer-friendly que minimiza boilerplate code, soporta autenticación social para mayor inclusión en regiones con diversidad tecnológica, y alinea con el objetivo general de una infraestructura segura y escalable para orientación vocacional personalizada, facilitando un despliegue rápido y mantenible en AWS [83].

# 5.6. Fases del Desarrollo

El proyecto se divide en fases iterativas alineadas con la metodología ágil:

1. **Investigación:** Indagación profunda en los conceptos y métodos necesarios para poder implementar el diseño y arquitectura del sistema integrador para la plataforma inteligente de orientación vocacional, así como para el desarrollo del prototipo del mismo.

- 2. **Planificación y Diseño:** Definición de requisitos del backend, modelado de datos y diseño de APIs para integración con modelos de IA. Incluye configuración inicial de entornos cloud y políticas de seguridad (e.g., IAM, encriptación). Esta fase cumple directamente con el objetivo específico de diseñar la infraestructura (objetivo específico 1).
- 3. Implementación: Desarrollo de microservicios y funciones serverless en lenguajes como Python o Node.js, utilizando frameworks como Express o FastAPI. Se integra autenticación (e.g., OAuth) y consultas seguras a APIs externas. Esta etapa aborda el objetivo específico de implementar la infraestructura priorizando seguridad, velocidad, escalabilidad y accesibilidad (objetivo específico 2), así como la implementación de políticas de seguridad (objetivo específico 4).
- 4. **Pruebas:** Unitarias, de integración y de seguridad, utilizando herramientas como Jest o Pytest. Se simulan cargas para validar escalabilidad. Esta fase contribuye a priorizar la escalabilidad (objetivo específico 6) y gestionar la velocidad de respuesta (objetivo específico 5) mediante validaciones empíricas.
- 5. Optimización y Validación: Monitoreo de rendimiento con herramientas cloud (e.g., Cloud-Watch) y ajustes basados en métricas. Validación final contra objetivos específicos. Esta fase asegura la accesibilidad (objetivo específico 7) y el flujo de datos seguro (objetivo específico 8), cerrando el ciclo hacia el objetivo general.

Esta metodología asegura un desarrollo eficiente, enfocado en el backend, con énfasis en seguridad y escalabilidad para el sistema integrador, cumpliendo integralmente con los objetivos propuestos.

# 5.7. Prototipo

$C \wedge D I$	Τı	11	$\sim$	h
CAPÍ	11	JL	()	U

Antecedentes

Puede encontrarse un trabajo similar en  $[\mathbf{hoover2010bio}]$  o bien  $[\mathbf{park2014design}]$ 

CAPÍTULO	7
o, = -	•

Alcance

Podemos usar Latex para escribir de forma ordenada una fórmula matemática.

# CAPÍTULO 8

Derivación de la dinámica del mecanismo

- 8.1. Dinámica de cuerpos rígidos
- 8.2. Restricciones
- 8.2.1. Mecanismos de lazo cerrado

Mecanismo de cuatro barras

			$\cap$
CAPÍ	TII	$\cap$	$\cup$
CAPI	ΙU	LU	J

Control del sistema mecánico

# 9.1. La ecuación del manipulador

	1	$\sim$
$C \setminus D(T) \setminus C$		( )
CAPÍTULO		U
		_

Conclusiones

# capítulo 11

Recomendaciones

- [1] EducoWay. ¿Qué es la orientación vocacional y para qué sirve? Publicado: 23 noviembre 2021, Consultado: 2025-08-26. 2021. URL: https://educoway.com/que-es-la-orientacion-vocacional-y-para-que-sirve/.
- [2] Infobae. La falta de orientación vocacional provoca desigualdad de oportunidades en América Latina. Publicado: 13 diciembre 2024, Consultado: 2025-08-26. 2024. URL: https://www.infobae.com/educacion/2024/12/13/la-falta-de-orientacion-vocacional-provocadesigualdad-de-oportunidades-en-america-latina/.
- [3] Utopía Urbana. Un importante ranking aseguró que estas son las carreras con más profesionales arrepentidos. Publicado: 2 marzo 2023, Consultado: 2025-08-26. 2023. URL: https://utopiaurbana.city/2023/03/02/un-importante-ranking-aseguro-que-estas-son-las-carreras-con-mas-profesionales-arrepentidos/.
- [4] Panamericana. ¿Cuál es la carrera en Perú que tiene la mayor cantidad de egresados arrepentidos? Esto dice la IA. Consultado: 2025-08-26. 2025. URL: https://panamericana.pe/tecnologia/409764-carrera-peru-mayor-cantidad-egresados-arrepentidos-dice-ia.
- [5] El Confidencial. Estas son las carreras universitarias con más licenciados arrepentidos 5 años después. Publicado: 2 julio 2021, Consultado: 2025-08-26. 2021. URL: https://www.elconfidencial.com/alma-corazon-vida/educacion/2021-07-02/estas-con-las-carreras-con-mas-arrepentidos-un-lustro\_3156608/.
- [6] EF Blog México. ¿Eres del 40 % de universitarios que se equivoca al elegir carrera? Publicado: 8 octubre 2020, Consultado: 2025-08-26. 2020. URL: https://www.ef.com.mx/blog/language/4-de-cada-10-universitarios-cambia-de-carrera-en-mexico/.
- [7] Universidad de Toronto. Six steps to create a personalized and effective study plan. Consultado: 2025-08-26. s.f. URL: https://www.utm.utoronto.ca/rgasc/student-resource-hub/study-skills-resources/six-steps-create-personalized-and-effective-study-plan.
- [8] MyMap.ai. Free AI study plan creator. Consultado: 2025-08-26. s.f. URL: https://www.mymap.ai/study-plan-creator.
- [9] AWS. ¿Qué es la IA? Explicación de la inteligencia artificial. Consultado: 2025-08-26. 2025. URL: https://aws.amazon.com/es/what-is/artificial-intelligence/.
- [10] Google Cloud. ¿Qué es la inteligencia artificial o IA? Consultado: 2025-08-26. 2025. URL: https://cloud.google.com/learn/what-is-artificial-intelligence?hl=es-419.
- [11] DataCamp. ¿Qué es la IA? Guía rápida para principiantes. Publicado: Sep 11, 2024, Consultado: 2025-08-26. 2024. URL: https://www.datacamp.com/es/blog/what-is-ai-quick-start-guide-for-beginners.

[12] Tableau. ¿Qué es la Inteligencia artificial? Definición, historia y aplicaciones. Consultado: 2025-08-26. 2025. URL: https://www.tableau.com/es-mx/data-insights/ai/what-is.

- [13] Algolia. What role does AI play in recommendation systems and engines? Consultado: 2025-08-26. 2024. URL: https://www.algolia.com/blog/ai/what-role-does-ai-play-in-recommendation-systems-and-engines.
- [14] Psico-Smart. ¿Cuáles son las tendencias actuales en orientación vocacional en la era digital? Publicado: 27 agosto 2024, Consultado: 2025-08-26. 2024. URL: https://blogs-es.psico-smart.com/articulo-cuales-son-las-tendencias-actuales-en-orientacion-vocacional-en-la-era-digital-100914.
- [15] El Comercio. Educación: Primera plataforma de orientación vocacional en utilizar inteligencia artificial. Consultado: 2025-08-26. 2021. URL: https://elcomercio.pe/viu/educacion-primera-plataforma-de-orientacion-vocacional-en-utilizar-inteligencia-artificial-nndc-noticia/.
- [16] Len Bass, Paul Clements y Rick Kazman. Software Architecture in Practice. 4th. Addison-Wesley, 2021. URL: https://www.amazon.com/Software-Architecture-Practice-SEI-Engineering/dp/0136886094.
- [17] IBM. What Is API Integration? Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://www.ibm.com/think/topics/api-integration.
- [18] Cleo. What is API Integration? Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://www.cleo.com/blog/what-is-api-integration.
- [19] Refonte Learning. AI and APIs: Integrating Artificial Intelligence into Your API Services. Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://www.refontelearning.com/blog/ai-and-apis-integrating-artificial-intelligence-into-your-api-services.
- [20] Solo.io. What Is an API Gateway? How It Works Why You Need One. Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://www.solo.io/topics/api-gateway.
- [21] Kong HQ. What is an API Gateway? Core Fundamentals and Use Cases. Accessed: 2025-09-25. 2023. URL: https://konghq.com/blog/learning-center/what-is-an-api-gateway.
- [22] IBM. What Is an API Gateway? Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://www.ibm.com/think/topics/api-gateway.
- [23] Clarifai. Horizontal vs Vertical Scaling | Which Strategy Fits Your AI Workloads? Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://www.clarifai.com/blog/horizontal-vs-vertical-scaling.
- [24] InfraCloud. How to Build Scalable AI Systems in the Cloud. Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://www.infracloud.io/blogs/build-scalable-ai-systems-in-cloud/.
- [25] Spiceworks. What Is Horizontal Cloud Scaling? Definition, Process, and Best ... Accessed: 2025-09-25. 2021. URL: https://www.spiceworks.com/tech/cloud/articles/horizontal-cloud-scaling/.
- [26] Brighteye Ventures. AI's growing role in Vocational Education. Accessed: 2025-09-25. 2024. URL: https://www.brighteyevc.com/post/ai-s-growing-role-in-vocational-education.
- [27] MDPI. "AI-Powered Academic Guidance and Counseling System Based on ..." En: Applied System Innovation (2023). Accessed: 2025-09-25. URL: https://www.mdpi.com/2571-5577/7/1/6.
- [28] FutureFit AI. FutureFit AI: AI-Powered Workforce Solutions. Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://www.futurefit.ai/.
- [29] MDPI. "Design of Intelligent Management Platform for Industry-Education ..." En: (2022). Accessed: 2025-09-25. URL: https://www.mdpi.com/2076-3417/12/14/6836.
- [30] Coursera. What Does a Back-End Developer Do? Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://www.coursera.org/articles/back-end-developer.

[31] Built In. What Is Back-End Development? (Definition, Features). Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://builtin.com/software-engineering-perspectives/back-end-development.

- [32] Learn To Code With Me. The Beginner's Guide to Backend Development (2024 Guide). Accessed: 2025-09-25. 2024. URL: https://learntocodewith.me/posts/backend-development/.
- [33] Enterprise Architecture. The Role of the Enterprise Architect in Application Systems Integration. Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://enterprise-architecture.org/about/thought-leadership/the-role-of-the-enterprise-architect-in-application-systems-integration/.
- [34] Vega IT. The secrets of effective system integration architecture. Accessed: 2025-09-25. 2024. URL: https://www.vegaitglobal.com/media-center/business-insights/the-secrets-of-effective-system-integration-architecture.
- [35] Google Cloud. ¿Qué es la arquitectura de nube? Beneficios y componentes. Consultado: 2025-08-26. 2025. URL: https://cloud.google.com/learn/what-is-cloud-architecture?hl=es-419.
- [36] IBM. ¿Qué es la arquitectura en la nube? Consultado: 2025-08-26. 2025. URL: https://www.ibm.com/mx-es/think/topics/cloud-architecture.
- [37] Powernet. Cloud vs. Legacy: ¿Arquitecturas tradicionales o basadas en la nube? Publicado: Nov 16, 2023, Consultado: 2025-08-26. 2023. URL: https://www.powernet.es/blog/cloud-vs-legacy-arquitecturas-tradicionales-o-basadas-en-la-nube.
- [38] Right People Group. Infraestructura en nube frente a infraestructura informática tradicional. Consultado: 2025-08-26. 2025. URL: https://rightpeoplegroup.com/es/blog/infraestructura-en-nube-frente-a-infraestructura-informatica-tradicional.
- [39] ORSYS. Arquitecturas sin servidor: ¿por dónde empezar? Publicado: May 28, 2025, Consultado: 2025-08-26. 2025. URL: https://www.orsys.fr/orsys-lemag/es/arquitecturas-sin-servidor-por-donde-empezar/.
- [40] Meeran. Microservices Architecture for AI Applications: Scalable Patterns and 2025 Trends. Publicado: May 1, 2025, Consultado: 2025-08-26. 2025. URL: https://medium.com/@meeran03/microservices-architecture-for-ai-applications-scalable-patterns-and-2025-trends-5ac273eac232.
- [41] Khan Mudassir. Microservices Architecture: The Future of Scalable Web and AI Applications. Consultado: 2025-08-26. 2025. URL: https://medium.com/@khanmudassir124/microservices-architecture-the-future-of-scalable-web-and-ai-applications-285786bca4fc.
- [42] AWS. Building serverless architectures for agentic AI on AWS. Publicado: Jul 29, 2025, Consultado: 2025-08-26. 2025. URL: https://docs.aws.amazon.com/prescriptive-guidance/latest/agentic-ai-serverless/introduction.html.
- [43] Crunch. How to Build Cloud-Agnostic AI Agents: Architecture for AWS, Azure, Google Cloud. Publicado: Jul 3, 2025, Consultado: 2025-08-26. 2025. URL: https://crunch.is/blog/how-to-build-cloud-agnostic-ai-agents-architecture-for-aws-azure-google-cloud/.
- [44] CloudThat. Kubernetes Deployment on Cloud Agnostic. Publicado: Mar 20, 2023, Consultado: 2025-08-26. 2023. URL: https://www.cloudthat.com/resources/blog/kubernetes-deployment-on-cloud-agnostic.
- [45] Palo Alto Networks. Multicloud Management with AI and Kubernetes. Consultado: 2025-08-26. s.f. URL: https://www.paloaltonetworks.com/cyberpedia/kubernetes-multicloudmanagement.
- [46] Universitat Oberta de Catalunya. Arquitectura y diseño de seguridad de aplicaciones en la nube pública. Consultado: 2025-09-03. 2025. URL: https://openaccess.uoc.edu/server/api/core/bitstreams/bed7cd64-0767-43f6-a3ac-5ce5b7d34bba/content.

[47] Computerworld. Las siete principales amenazas a la seguridad en la nube y cómo abordarlas. Publicado: Agosto 5, 2024, Consultado: 2025-09-03. 2024. URL: https://www.computerworld.es/article/3481264/las-siete-principales-amenazas-a-la-seguridad-en-la-nube-y-como-abordarlas.html.

- [48] Fortinet. 10 consejos para superar los riesgos de seguridad en la nube pública. Consultado: 2025-09-03. 2025. URL: https://www.fortinet.com/lat/resources/cyberglossary/public-cloud-security-risks.
- [49] Apidog. 9 métodos populares de autenticación de API para proteger las API. Consultado: 2025-09-03. 2025. URL: https://apidog.com/es/blog/api-authentication-methods-5/.
- [50] Google Cloud. *Métodos de autenticación en Google*. Consultado: 2025-09-03. 2025. URL: https://cloud.google.com/docs/authentication?hl=es-419.
- [51] Palo Alto Networks. ¿Qué es la seguridad de las API? Consultado: 2025-09-03. 2025. URL: https://www.paloaltonetworks.es/cyberpedia/what-is-api-security.
- [52] Safetica. Seguridad de datos en la nube: definiciones, riesgos y 7 mejores prácticas. Publicado: Marzo 11, 2024, Consultado: 2025-09-03. 2024. URL: https://www.safetica.com/es/recursos/blogs/seguridad-de-datos-en-la-nube-definiciones-riesgos-y-7-mejores-practicas-para-la-proteccion-de-datos-en-la-nube.
- [53] EY. Protección de Datos Personales en LATAM: Guía de Consulta Rápida. Consultado: 2025-09-03. 2023. URL: https://www.ey.com/es\_ce/insights/law/proteccion-de-datos-personales-en-latam.
- [54] ClarkeModet. Protección de datos en los países de Latinoamérica. Publicado: Junio 19, 2023, Consultado: 2025-09-03. 2023. URL: https://www.clarkemodet.com/articulos/proteccion-de-datos-en-los-paises-de-latinoamerica/.
- [55] WeLiveSecurity. Panorama y tendencias legislativas sobre la Protección de Datos en LATAM. Publicado: Octubre 3, 2023, Consultado: 2025-09-03. 2023. URL: https://www.welivesecurity.com/es/privacidad/panorama-proteccion-datos-paises-latam/.
- [56] Google Cloud. ¿Qué es el encriptado y cómo funciona? Consultado: 2025-09-03. 2025. URL: https://cloud.google.com/learn/what-is-encryption?hl=es.
- [57] CloudMounter. ¿Qué es el cifrado en la nube? Publicado: Agosto 11, 2025, Consultado: 2025-09-03. 2025. URL: https://cloudmounter.net/es/what-is-cloud-encryption/.
- [58] Cloudflare. ¿Por qué es importante la encriptación para la privacidad? Consultado: 2025-09-03. 2025. URL: https://www.cloudflare.com/es-es/learning/privacy/encryption-and-privacy/.
- [59] Auditool. Auditoría de la nube: Principios esenciales y mejores prácticas. Publicado: Junio 13, 2024, Consultado: 2025-09-03. 2024. URL: https://www.auditool.org/blog/auditoriade-ti/auditoria-de-la-nube-principios-esenciales-y-mejores-practicas.
- [60] ISACA. Security Assurance in the SDLC for the Internet of Things. Consultado: 2025-09-03. 2017. URL: https://www.isaca.org/es-es/resources/isaca-journal/issues/2017/volume-3/security-assurance-in-the-sdlc-for-the-internet-of-things.
- [61] Zscaler. ¿Qué es la seguridad en la nube? Consultado: 2025-09-03. 2025. URL: https://www.zscaler.com/es/resources/security-terms-glossary/what-is-cloud-security.
- [62] Google Cloud. ¿Qué es la seguridad en la nube? Consultado: 2025-09-03. 2025. URL: https://cloud.google.com/learn/what-is-cloud-security?hl=es-419.
- [63] Hivenet. Seguridad en la nube: principales beneficios, riesgos y estrategias. Publicado: Agosto 28, 2024, Consultado: 2025-09-03. 2024. URL: https://www.hivenet.com/es/post/understanding-security-on-the-cloud-key-benefits-and-strategies.
- [64] Netdata. Políticas de seguridad en la nube: ¿Cómo comenzar? Consultado: 2025-09-03. 2024. URL: https://blog.netdatanetworks.com/politicas-de-seguridad-en-la-nube-comocomenzar.

[65] Gigas. Políticas de Seguridad en Firewalls en la Nube: Cómo Definir y Gestionarlas. Publicado: Octubre 11, 2024, Consultado: 2025-09-03. 2024. URL: https://blog.gigas.com/es/politicas-seguridad-firewalls-nube.

- CloudZero. 90+ Cloud Computing Statistics: A 2025 Market Snapshot. Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://www.cloudzero.com/blog/cloud-computing-statistics/.
- [67] AWS Global Infrastructure Regions az. Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://aws.amazon.com/about-aws/global-infrastructure/regions\_az/.
- [68] AWS vs Azure vs Google Cloud in 2025: Cloud Comparison. Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://www.cloudwards.net/aws-vs-azure-vs-google/.
- [69] What are Azure regions? | Microsoft Learn. Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://learn.microsoft.com/en-us/azure/reliability/regions-overview.
- [70] Google Cloud's Data Center Locations: Regions and Availability ... Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://dgtlinfra.com/google-cloud-data-center-locations/.
- [71] RDS vs. DynamoDB: a Complete Comparison in 2025. Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://www.bytebase.com/blog/rds-vs-dynamodb/.
- [72] DynamoDB: Understand The Benefits With Real Life Use Cases. Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://www.geeksforgeeks.org/blogs/dynamodb-understand-the-benefits-with-real-life-use-cases/.
- [73] AWS RDS vs DynamoDB A Complete Comparison for 2025. Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://sqlflash.ai/article/20250922\_aws\_rds\_vs\_dynamodb/.
- [74] AWS RDS vs. Self-Managed Databases in 2025. Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://medium.com/appfoster/aws-rds-vs-self-managed-databases-in-2025-complete-guide-for-developers-and-architects-3199cb0ed57d.
- [75] Amazon DocumentDB (with MongoDB compatibility). Accessed: 2025-10-21. 2025. URL: https://aws.amazon.com/documentdb/.
- [76] DynamoDB vs DocumentDB on AWS: Which Is Right for You? Accessed: 2025-10-21. 2025. URL: https://k21academy.com/amazon-web-services/aws-solutions-architect/aws-dynamodb-vs-document/.
- [77] Comparing Amazon DocumentDB And MongoDB. Accessed: 2025-10-21. 2025. URL: https://www.mongodb.com/resources/compare/documentdb-vs-mongodb.
- [78] DocumentDB vs DynamoDB: Which AWS NoSQL Is Right for You? Accessed: 2025-10-21. 2025. URL: https://www.pump.co/blog/documentdb-vs-dynamodb.
- [79] Security in Amazon DocumentDB. Accessed: 2025-10-21. 2025. URL: https://docs.aws.amazon.com/documentdb/latest/developerguide/security.html.
- [80] What is Amazon DocumentDB (with MongoDB compatibility). Accessed: 2025-10-21. 2025. URL: https://docs.aws.amazon.com/documentdb/latest/developerguide/what-is.html.
- [81] Amazon DocumentDB: Understanding what it is and when to use it. Accessed: 2025-10-21. 2023. URL: https://n2ws.com/blog/aws-cloud/amazon-documentdb.
- [82] Zuplo. Auth Pricing Wars: Cognito vs Autho vs Firebase vs Supabase. Accessed: 2025-09-25. 2024. URL: https://zuplo.com/learning-center/api-authentication-pricing.
- [83] SuperTokens. Cognito Alternatives: Access Services That Pair With Any Set-Up. Accessed: 2025-09-25. 2024. URL: https://supertokens.com/blog/cognito-alternatives.
- [84] Clerk. Authentication Security in Web Applications: A Comprehensive Guide. Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://clerk.com/articles/authentication-security-in-web-applications.

[85] Focus Otter. The Complete Guide to Integrating Clerk with an AWS Backend. Accessed: 2025-09-25. 2024. URL: https://blog.focusotter.com/the-complete-guide-to-integrating-clerk-with-an-aws-backend.

[86] Stytch. The best authentication services in 2025. Accessed: 2025-09-25. 2025. URL: https://stytch.com/blog/best-authentication-services/.

anexo A
Planos de Construcción

		Glosario

**fórmula** Una expresión matemática.

 ${\bf latex}\;$  Es un lenguaje de marcado adecuado especialmente para la creación de documentos científicos. 35

# Lista de Símbolos

- c Velocidad de la luz en el vacío
- h Constante de Plank