



PRISMA ODS
REVISTA MULTIDISCIPLINARIA
SOBRE DESARROLLO SOSTENIBLE

ISSN: 3072-8452

**DETERMINANTES
SOCIODEMOGRÁFICOS Y
CARACTERÍSTICAS DEL
EMPLEO QUE INCIDEN EN EL
INGRESO LABORAL DE LA
POBLACIÓN DEL CANTÓN
MILAGRO, 2024**

*SOCIODEMOGRAPHIC
DETERMINANTS AND
EMPLOYMENT CHARACTERISTICS
AFFECTING LABOR INCOME IN
THE POPULATION OF MILAGRO
CANTON, 2024*

AUTOR

**JONATHAN POZO
ALEGRÍA**

UNIVERSIDAD ESTATAL DE
MILAGRO - FACULTAD DE
CIENCIAS SOCIALES, EDUCACIÓN
COMERCIAL Y DERECHO
ECUADOR

Determinantes Sociodemográficos y Características del Empleo que Inciden en el Ingreso Laboral de la Población del Cantón Milagro, 2024

Sociodemographic Determinants and Employment Characteristics Affecting
Labor Income in the Population of Milagro Canton, 2024

Jonathan Pozo Alegría

jpozoa2@unemi.edu.ec

<https://orcid.org/0009-0008-1365-873X>

Universidad Estatal de Milagro - Facultad de Ciencias Sociales, Educación Comercial y
Derecho
Ecuador

Artículo recibido: 24/11/2025

Aceptado para publicación: 26/12/2025

Conflictos de Intereses: Ninguno que declarar

RESUMEN

El estudio analiza los determinantes sociodemográficos y las características del empleo que inciden en el ingreso laboral de la población económicamente activa del cantón Milagro durante el año 2024. La investigación adopta un enfoque cuantitativo, con un diseño explicativo de corte transversal, utilizando datos secundarios provenientes de la Encuesta Nacional de Empleo, Desempleo y Subempleo (ENEMDU) del Instituto Nacional de Estadística y Censos. Para el análisis se estimó un modelo de regresión lineal múltiple que permite identificar la incidencia de variables individuales y laborales sobre el ingreso laboral. Los resultados evidencian que el nivel educativo y las horas trabajadas son los principales determinantes positivos del ingreso, destacándose incrementos significativos para quienes alcanzan niveles de educación técnica y superior. Asimismo, la experiencia laboral muestra un efecto positivo, aunque con rendimientos decrecientes en etapas avanzadas de la vida laboral. En contraste, el sexo no presenta un efecto estadísticamente significativo sobre el ingreso dentro de la muestra analizada. Por otra parte, el sitio de trabajo revela importantes disparidades, ya que desempeñarse en sectores informales o en ubicaciones precarias se asocia con menores niveles de ingreso. El modelo econométrico presenta adecuada consistencia estadística, sin problemas de multicolinealidad, heterocedasticidad ni errores de especificación, y explica aproximadamente el 66 % de la variación del ingreso laboral. Los hallazgos confirman que las desigualdades de ingreso en el cantón Milagro responden a diferencias en capital humano, condiciones laborales y segmentación del mercado de trabajo, lo que resalta la necesidad de políticas públicas orientadas a la formalización del empleo, el fortalecimiento educativo y la reducción de brechas estructurales.

Palabras clave: ingreso laboral, nivel educativo, mercado laboral, empleo informal, regresión lineal múltiple

ABSTRACT

This study analyzes the sociodemographic determinants and employment characteristics that influence labor income among the economically active population of Milagro canton in 2024. A quantitative approach with an explanatory cross-sectional design was adopted, using secondary data from Ecuador's National Survey of Employment, Unemployment, and Underemployment (ENEMDU). A multiple linear regression model was estimated to assess the impact of individual and job-related variables on labor income. The results indicate that educational attainment and hours worked are the main positive determinants of labor income, with significant income increases associated with technical and higher education levels. Work experience also exhibits a positive effect, although with diminishing returns at later stages of the working life. In contrast, gender does not show a statistically significant effect on income within the analyzed sample. Additionally, workplace location reveals substantial income disparities, as employment in informal or precarious settings is associated with lower earnings. The econometric model demonstrates strong statistical validity, with no evidence of multicollinearity, heteroskedasticity, or specification errors, and explains approximately 66% of the variation in labor income. The findings confirm that income inequality in Milagro canton is largely driven by differences in human capital, employment conditions, and labor market segmentation, highlighting the need for public policies aimed at employment formalization, educational strengthening, and the reduction of structural labor market inequalities.

Keywords: labor income, educational attainment, labor market, informal employment, multiple linear regression

INTRODUCCIÓN

En América Latina, el ingreso laboral constituye uno de los principales componentes del ingreso total de los hogares y un indicador clave para medir el bienestar económico, la equidad social y la dinámica productiva de los países. Este ingreso abarca tanto empleos formales como autónomos y su importancia radica en que permite a los individuos cubrir necesidades básicas, acceder a servicios como educación y salud y mejorar su calidad de vida (Martín Abeles, 2015).

En Ecuador, el panorama nacional refleja las tendencias estructurales observadas en la región. Durante el año 2024, el empleo informal alcanzó un 58 % de la población económicamente activa (**Figura 7**), lo que afecta directamente los niveles de ingreso. Paralelamente, los índices de pobreza por ingresos se situaron en 28 % (**Tabla 1**), mientras que la pobreza extrema alcanzó un 12,7 % (**Tabla 1**), cifras que evidencian profundas desigualdades en el acceso a empleos formales y a ingresos suficientes para una vida digna (Instituto Nacional de Estadística y Censos., 2025).

Estas desigualdades se ven acentuadas por factores como la informalidad, la limitada protección social y las brechas de sexo, que condicionan el mercado laboral y afectan de manera diferenciada a hombres y mujeres. Estudios recientes muestran que estos factores influyen directamente en los ingresos y en la capacidad de los hogares para satisfacer sus necesidades básicas, destacando la necesidad de comprender cómo se manifiestan estas desigualdades a nivel local (Rattenhuber, 2022).

Aunque existen investigaciones a nivel nacional, se observa una falta de estudios centrados específicamente en el cantón Milagro, lo que evidencia un vacío de conocimiento sobre los determinantes del ingreso laboral en este territorio. Ante esta situación, el presente estudio propone un análisis empírico de las variables sociodemográficas y características del trabajo que inciden en los ingresos de los habitantes de Milagro, sustentándose en investigaciones previas sobre brechas salariales y condiciones laborales en Ecuador, especialmente aquellas que examinan la calidad del empleo en relación con factores sociodemográficos (Troncoso, 2024).

Se toma como referencia una investigación aplicada en Perú, que, por pertenecer al mismo contexto latinoamericano ofrece hallazgos relevantes para esta propuesta. Dicha investigación permitió identificar variables clave como el nivel educativo, las horas trabajadas, la

experiencia laboral, el número de trabajos, la edad y el sexo como determinantes directos del ingreso laboral (Torres Coronel, 2023).

La relevancia de este estudio radica en su capacidad para generar evidencia sobre el ingreso laboral en el cantón Milagro, permitiendo comprender cómo las condiciones del empleo y las características de la población afectan los ingresos y contribuyen a una mejor caracterización del mercado laboral local. A partir de esto, surge la siguiente pregunta de investigación:

¿Cuáles son los determinantes sociodemográficos y las características del empleo que inciden en el ingreso laboral de la población económicamente activa del cantón Milagro durante el año 2024?

Propósito del estudio

Identificar los factores socioeconómicos que influyen en el ingreso laboral de la población económicamente activa del cantón Milagro en el año 2024, mediante un análisis transversal y la aplicación de regresión lineal múltiple, para aportar evidencia empírica sobre la dinámica del empleo local.

DESARROLLO

Unidad de análisis

El estudio se enfoca en los determinantes sociodemográficos y las características del empleo que influyen en el ingreso laboral de la población económicamente activa del cantón Milagro en el año 2024. Comprender estos factores es fundamental para analizar la economía laboral, especialmente en contextos donde predominan la informalidad, el subempleo y las desigualdades estructurales. Examinar estos elementos permite identificar brechas económicas, entender su origen y generar información útil para la formulación de políticas públicas orientadas a mejorar la equidad y el bienestar social.

Evidencia empírica

La investigación se sustenta principalmente en dos enfoques teóricos: la teoría neoclásica del ingreso y la teoría del crecimiento endógeno.

La teoría neoclásica del ingreso laboral, desarrollada a finales del siglo XIX por economistas como John Bates Clark y Philip Wicksteed, plantea que el salario de un trabajador se determina por su productividad marginal, es decir, por el valor adicional que su trabajo aporta a la producción. Desde esta perspectiva factores como la educación, la experiencia y las horas

trabajadas son fundamentales para aumentar la productividad individual y, en consecuencia, el ingreso laboral (Jürgen Meckl, 2002).

Por su parte, la teoría del crecimiento endógeno, propuesta en la década de 1980 por Paul Romer y Robert Lucas, amplía el enfoque neoclásico al incorporar variables estructurales, como la inversión en capital humano, la tecnología y las condiciones institucionales que afectan el desarrollo económico a largo plazo. Desde esta perspectiva, el ingreso laboral no depende únicamente de la productividad individual, sino también de las condiciones estructurales del entorno (Novales, 2022).

Ambas teorías brindan un marco conceptual complementario que permiten analizar el impacto de características individuales como la edad, nivel educativo, experiencia laboral y número de empleos, junto con factores contextuales como el sitio de trabajo, influyen en la generación de ingresos. Esta perspectiva integral combina elementos microeconómicos y estructurales, esenciales para entender la diversidad dentro de la población económicamente activa del cantón.

Variables de estudio

La variable dependiente de este estudio es el ingreso laboral, entendido como la remuneración monetaria percibida por la participación en actividades económicas, tanto formales como informales. Mientras que las variables independientes incluyen factores sociodemográficos y características del empleo:

Edad: Representa un determinante estructural del ingreso laboral, reflejando la acumulación de experiencia, habilidades y capital humano a lo largo de la vida profesional. Durante los primeros años de inserción laboral, los ingresos tienden a incrementarse conforme se desarrollan destrezas y conocimientos, alcanzando su punto máximo en la mediana edad. Posteriormente, los salarios pueden estabilizarse o disminuir debido a cambios en las horas trabajadas, menor inversión en capacitación o rigideces salariales.

Un estudio aplicado al mercado laboral portugués evidencia que, en edades avanzadas, los ingresos no siempre reflejan la productividad marginal, ya que los salarios pueden mantenerse o reducirse incluso cuando la productividad no cae en igual proporción (Ana Rute Cardoso, Paulo Guimarães, & José Varejão., 2011).

En el contexto ecuatoriano, según el análisis del medio Plan V basado en la Encuesta Nacional de Empleo, Desempleo y Subempleo de diciembre de 2021, solo el 35,9 % de las

personas entre 40 y 65 años contaba con empleo pleno, el 64,1 % restante se encontraba en subempleo o desempleo. Esto revela que una parte significativa de la población adulta enfrenta dificultades para acceder a trabajos formales y bien remunerados, lo que demuestra que la edad influye directamente en las oportunidades y condiciones laborales disponibles (Redacción Plan V, 2022).

Nivel educativo: Constituye un factor determinante para el desarrollo económico y social, dado que se relaciona directamente con la productividad, la empleabilidad y las oportunidades laborales. En Ecuador, para 2019, el 20,3 % de la población adulta había alcanzado la educación superior, mientras que el 43,2 % contaba únicamente con educación básica, lo que evidencia brechas formativas significativas en el país. La literatura muestra que las personas con mayor escolaridad tienden a obtener mejores resultados en el mercado laboral, reflejados en mayores ingresos y una productividad superior (Morales Véliz, 2021).

Estudios como el de (Lucero, 2019) indican que, aunque la educación incrementa los salarios, los retornos pueden disminuir en niveles formativos avanzados, evidenciando rendimientos decrecientes del capital educativo. En el cantón Milagro, esta dinámica se hace particularmente visible en quienes completan educación técnica o superior, ya que presentan ingresos considerablemente mayores en comparación con quienes solo alcanzan la educación básica, lo cual incide directamente en su acumulación de capital humano y en su integración al mercado laboral (Suárez, 2022).

Horas trabajadas: En América Latina, la duración de la jornada laboral es un tema clave para el análisis del mercado laboral y la desigualdad. Según estadísticas recientes, muchos países latinoamericanos tienen jornadas legales relativamente extensas, aunque las horas efectivamente trabajadas pueden variar ampliamente (**Figura 8**).

En Ecuador la legislación laboral establece un límite máximo de 40 horas semanales, de acuerdo con el artículo 47 del Código del Trabajo. En 2023, el Ministerio de Trabajo emitió un acuerdo que permitía distribuir estas 40 horas en jornadas diarias de hasta 12 horas, siempre que el empleador y trabajador llegaran a un consenso (Redacción Primicias, 2023). Sin embargo, bajo la administración actual esta disposición no se encuentra plenamente vigente, la normativa establece que la jornada diaria máxima ordinaria es de 10 horas, pudiendo excederse de manera excepcional mediante autorización formal, garantizando siempre la protección de los derechos del trabajador (vLex Ecuador).

Desde una perspectiva teórica y económica, las horas trabajadas semanalmente no solo determinan los ingresos actuales, sino que también ejercen un papel fundamental en la acumulación de capital humano. Un estudio reciente documenta que las variaciones en las horas trabajadas a lo largo de la vida laboral explican una porción significativa de la desigualdad en los ingresos vitalicios (Alexander Bick, Adam Blandin, & Richard Rogerson, 2024).

Experiencia laboral: Medida en años acumulados de trayectoria en el mercado de trabajo, incrementa los ingresos hasta un punto de saturación, mostrando retornos mayores en trabajadores jóvenes que en los mayores. Esto indica que los beneficios de la experiencia se acumulan inicialmente de manera significativa, pero se estabilizan con el tiempo, siendo los trabajadores jóvenes quienes obtienen retornos relativamente mayores, especialmente en modalidades de empleo flexibles (He Yang, 2023).

Sexo: Las diferencias de sexo en los ingresos laborales siguen siendo un problema estructural, presente en diversos contextos a pesar de los avances normativos. En América Latina, la participación de las mujeres en el mercado laboral ha aumentado, pero persisten brechas salariales significativas, incluso la Organización Internacional del Trabajo (OIT) señala que la desigualdad salarial de sexo sigue siendo una de las principales fuentes de inequidad laboral en la región (Gontero, 2025).

En el contexto ecuatoriano, pese a que las mujeres presentan niveles educativos y experiencia comparables a los hombres, sus ingresos siguen siendo menores. Estudios recientes indican que la brecha salarial promedio en el país se sitúa alrededor del 9,3 %, y factores como segregación ocupacional y discriminación de sexo explican parte de esta diferencia (Urquidí, Chalup, & Serrate, 2023).

Número de empleos: la alta informalidad laboral es una característica estructural persistente, y muchos trabajadores recurren a estrategias de diversificación laboral para asegurar ingresos estables o suficientes. Según la OIT, en la región existe una informalidad elevada, lo que sugiere que una parte de los trabajadores puede tener que combinar varios empleos para mejorar su ingreso familiar o su seguridad laboral (Organización Internacional del Trabajo, 2022).

En Ecuador, algunos reportes señalan que, tres de cada 10 trabajadores ecuatorianos admiten sentirse plenos en su empleo, pero también hay quienes hacen multi trabajos para mejorar sus condiciones económicas, según un análisis de la Universidad de Las Américas, en 2024 cerca

del 29,6 % de la población económicamente activa tiene otro empleo no pleno (Universidad de Las Américas (UDLA), 2024).

Desde una perspectiva teórica, el número de empleos simultáneos es relevante porque refleja estrategias de resiliencia laboral, ya que al tener múltiples ocupaciones permite a los individuos mitigar la pérdida de ingresos por subempleo o informalidad, pero también puede implicar costos en términos de acumulación de capital humano como menos tiempo para formación y agotamiento.

Sitio de trabajo: En América Latina, la distinción entre empleo formal e informal constituye uno de los ejes más relevantes para entender la estructura laboral y la heterogeneidad de los ingresos. En muchos países de la región, una proporción significativa de la población económicamente activa labora en unidades productivas informales, las cuales carecen de registro formal, seguridad social y protecciones laborales plenas, lo que influye profundamente en la desigualdad salarial y en la acumulación de capital humano.

En el caso de Ecuador, esta realidad está reflejada en los datos recientes, según reportes del INEC, aproximadamente el 55,5% de los trabajadores pertenecen al sector informal. Esta situación evidencia la persistencia de empleos sin estabilidad, seguridad social ni beneficios laborales completos, lo que afecta directamente la calidad del ingreso y la protección social de gran parte de la población económicamente activa del país (Astudillo, 2025).

Un informe reciente de la Economía Solidaria del año 2024, en las zonas rurales la ocupación formal e informal se distribuye de manera muy distinta dependiendo del sector: por ejemplo, en agricultura el 74,4% de la población ocupada trabaja en actividades rurales, mientras que solo un 11,8 % está en servicios, esto muestra cómo el sitio de trabajo configura grandes disparidades laborales (Instituto Nacional de Economía Popular y Solidaria, 2024).

En conjunto, estas variables permiten un análisis integral de los determinantes del ingreso laboral, combinando factores individuales, contextuales y estructurales, esenciales para comprender las diferencias económicas dentro de la población económicamente activa del cantón Milagro.

Unidad de análisis del estudio

La unidad de análisis de este estudio está constituida por los miembros de la población económicamente activa (PEA) del cantón Milagro durante el año 2024 que se encuentran insertos en el mercado laboral. Esto incluye tanto a hombres como a mujeres en edad laboral

que participan en diversas actividades económicas y ocupan distintos roles dentro de diferentes sectores y modalidades de empleo en el cantón. Esta definición permite comprender los determinantes sociodemográficos y las características del empleo que influyen directamente en el ingreso laboral de los individuos.

METODOLOGÍA

Enfoque y Diseño de Investigación

El estudio se enmarca dentro del enfoque cuantitativo, ya que busca analizar, mediante métodos estadísticos la relación entre las variables y su efecto sobre el ingreso laboral de la PEA del cantón Milagro. Se adopta un diseño explicativo de tipo transversal, el cual permite identificar relaciones causales y de asociación entre las variables en un momento específico del tiempo que es el año 2024, este diseño posibilita describir el comportamiento de los factores analizados y determinar su influencia en el nivel de ingreso laboral.

Fuentes de Datos

La investigación se sustenta en fuentes de información secundaria, provenientes de los registros oficiales del Instituto Nacional de Estadística y Censos (INEC). La base de datos utilizada fue filtrada para incluir únicamente los registros correspondientes al cantón Milagro, con el fin de analizar los factores sociodemográficos y las características del empleo que inciden en el ingreso laboral durante 2024. La población de estudio está constituida por personas en edad laboral (18 a 65 años) que forman parte de la población económicamente activa (PEA) del cantón, incluyendo tanto el sector formal como el informal. Se excluyeron aquellos individuos que no registraron actividad económica durante el periodo de estudio, asegurando así la pertinencia y consistencia del análisis.

Ejecución y procesamiento de Información

Para el procesamiento y análisis de la información se emplearon herramientas tecnológicas especializadas que permitieron desarrollar el estudio con rigor estadístico. El software Stata v17 constituyó la herramienta principal para la estimación del modelo de regresión lineal múltiple, dado que ofrece procedimientos robustos para el análisis econométrico. En este programa se realizaron tanto las estimaciones del modelo como la verificación de los supuestos estadísticos, entre ellos la evaluación de la multicolinealidad mediante el Factor de Inflación de la Varianza (VIF), la prueba de heterocedasticidad de Breusch–Pagan/Cook–

Weisberg y el test Ramsey RESET utilizado para comprobar la correcta especificación funcional del modelo. De manera complementaria, Microsoft Excel se utilizó durante las etapas previas del proceso, particularmente en la organización inicial de la base de datos, la depuración de registros, la recodificación de variables y la estructuración de los archivos que luego fueron exportados a Stata para el análisis avanzado.

El procedimiento de análisis se desarrolló de forma secuencial. En una primera etapa, se estimó un modelo de regresión lineal múltiple con el propósito de identificar la incidencia de las características sociodemográficas y laborales sobre el ingreso. La calidad del modelo se evaluó mediante el coeficiente de determinación (R^2 y R^2 ajustado), que permitió establecer el nivel de variabilidad del ingreso explicado por las variables independientes. Asimismo, la significancia estadística de los coeficientes fue verificada a través de las pruebas t para el análisis individual y la prueba F para la evaluación conjunta de la relevancia del modelo, garantizando así la consistencia de los resultados.

En la segunda etapa se realizó la verificación de los supuestos del modelo econométrico con el fin de asegurar la validez de las estimaciones. Se examinó la existencia de multicolinealidad a través del VIF, con lo cual se identificó si las variables independientes presentaban redundancia entre sí. Posteriormente, se comprobó la presencia de heterocedasticidad mediante la prueba de Breusch–Pagan/Cook–Weisberg, con el objetivo de determinar si la varianza del término de error permanecía constante. La correcta especificación del modelo se evaluó con el test de Ramsey RESET, el cual permitió verificar si la forma funcional seleccionada era la adecuada. Finalmente, la normalidad de los residuos se analizó mediante un gráfico Q-Q, lo que facilitó identificar desviaciones respecto a la distribución normal.

Al tratarse de una investigación transversal, los resultados permiten identificar asociaciones entre variables, Para trabajos futuros sería recomendable incorporar la recolección de datos primarios, lo cual permitiría un mayor control sobre la información, un análisis más detallado de los determinantes del ingreso laboral y la posibilidad de emplear metodologías que permitan explorar relaciones causales con mayor profundidad.

RESULTADOS Y DISCUSIÓN

Análisis de los resultados

Se realizó un análisis descriptivo de las principales variables con el objetivo de caracterizar a la población económicamente activa del cantón Milagro durante el año 2024 (**Tabla 2**). La

edad promedio fue de 36 años, con un rango entre 18 y 65 años, mostrando una distribución ligeramente sesgada hacia los grupos jóvenes y adultos, lo que refleja la estructura demográfica laboral local.

Respecto al nivel educativo, la mayoría de los trabajadores posee educación básica o secundaria, mientras que el acceso a educación superior es limitado, lo que sugiere restricciones en el capital humano disponible en el cantón. El promedio de horas trabajadas por semana fue de 42, con una desviación estándar de 8, indicando variabilidad en la intensidad laboral entre los individuos.

La experiencia laboral promedio fue de 10 años, concentrándose principalmente en personas de mediana edad. En términos de sexo, como se observa en la Figura 3, el 54 % de la población es masculina y el 46 % femenina. Finalmente, el número promedio de empleos fue de 1.3 por persona, evidenciando la existencia de empleo múltiple en ciertos grupos como estrategia para complementar ingresos.

Análisis Inferencial/Econométrico

Se estimó un modelo de regresión lineal múltiple para analizar los determinantes del ingreso laboral, considerando como variables independientes: edad, nivel educativo, horas trabajadas por semana, experiencia laboral, número de empleos, sexo y sitio de trabajo. La forma funcional propuesta es:

$$\log(Ingrl + 1) = \beta_0 + \beta_1 Edad + \beta_2 p10a + \beta_3 Horasenlasemana + \beta_4 PExperiencialaboral + \beta_5 Númerotrabajos + \beta_6 Sexo + \beta_7 sitiodetrabajo + \varepsilon$$

A partir de la estimación econométrica del modelo propuesto realizada con datos de corte transversal en Stata, se obtuvieron resultados que permiten analizar la relación entre las variables explicativas consideradas y el ingreso laboral.

Figura 1. Resultados del modelo de regresión lineal

<pre> .do "C:\Users\pc\AppData\Local\Temp\STD459c_000000.tmp" . regress ln_ingreso i.Nivel_Estudio ln_horas Experiencialaboral i.Sexo i.sitiodet > rabajo </pre>																																																																							
Source	SS	df	MS	Number of obs =	293																																																																		
Model	136.839484	18	7.60219356	F(18, 274) =	30.17																																																																		
Residual	69.0479385	274	.251999776	Prob > F =	0.0000																																																																		
Total	205.887423	292	.705093913	R-squared =	0.6646																																																																		
				Adj R-squared =	0.6426																																																																		
				Root MSE =	.502																																																																		
<table> <tr> <th>ln_ingreso</th><th>Coefficient</th><th>Std. err.</th><th>t</th><th>P> t </th><th>[95% conf. interval]</th></tr> <tr> <td>Nivel_Estudio</td><td></td><td></td><td></td><td></td><td></td></tr> <tr> <td>5</td><td>-.1976902</td><td>.3740777</td><td>-0.53</td><td>0.598</td><td>-.9341218 .5387414</td></tr> <tr> <td>6</td><td>.2786452</td><td>.0858357</td><td>3.25</td><td>0.001</td><td>.109664 .4476264</td></tr> <tr> <td>7</td><td>.0467817</td><td>.120786</td><td>0.39</td><td>0.699</td><td>-.1910048 .2845682</td></tr> <tr> <td>8</td><td>.2318922</td><td>.1905634</td><td>1.22</td><td>0.225</td><td>-.1432622 .6070467</td></tr> <tr> <td>9</td><td>.341529</td><td>.1018191</td><td>3.35</td><td>0.001</td><td>.1410819 .5419762</td></tr> <tr> <td>10</td><td>.8920028</td><td>.1497575</td><td>5.96</td><td>0.000</td><td>.5971812 1.186824</td></tr> <tr> <td>ln_horas</td><td>.9582334</td><td>.0730753</td><td>13.11</td><td>0.000</td><td>.814373 1.102094</td></tr> <tr> <td>Experienciala-l</td><td>.0085148</td><td>.0037474</td><td>2.27</td><td>0.024</td><td>.0011373 .0158922</td></tr> <tr> <td>2.Sexo</td><td>.0089336</td><td>.0796447</td><td>0.11</td><td>0.911</td><td>-.1478598 .165727</td></tr> </table>						ln_ingreso	Coefficient	Std. err.	t	P> t	[95% conf. interval]	Nivel_Estudio						5	-.1976902	.3740777	-0.53	0.598	-.9341218 .5387414	6	.2786452	.0858357	3.25	0.001	.109664 .4476264	7	.0467817	.120786	0.39	0.699	-.1910048 .2845682	8	.2318922	.1905634	1.22	0.225	-.1432622 .6070467	9	.341529	.1018191	3.35	0.001	.1410819 .5419762	10	.8920028	.1497575	5.96	0.000	.5971812 1.186824	ln_horas	.9582334	.0730753	13.11	0.000	.814373 1.102094	Experienciala-l	.0085148	.0037474	2.27	0.024	.0011373 .0158922	2.Sexo	.0089336	.0796447	0.11	0.911	-.1478598 .165727
ln_ingreso	Coefficient	Std. err.	t	P> t	[95% conf. interval]																																																																		
Nivel_Estudio																																																																							
5	-.1976902	.3740777	-0.53	0.598	-.9341218 .5387414																																																																		
6	.2786452	.0858357	3.25	0.001	.109664 .4476264																																																																		
7	.0467817	.120786	0.39	0.699	-.1910048 .2845682																																																																		
8	.2318922	.1905634	1.22	0.225	-.1432622 .6070467																																																																		
9	.341529	.1018191	3.35	0.001	.1410819 .5419762																																																																		
10	.8920028	.1497575	5.96	0.000	.5971812 1.186824																																																																		
ln_horas	.9582334	.0730753	13.11	0.000	.814373 1.102094																																																																		
Experienciala-l	.0085148	.0037474	2.27	0.024	.0011373 .0158922																																																																		
2.Sexo	.0089336	.0796447	0.11	0.911	-.1478598 .165727																																																																		
<pre> Comando </pre>																																																																							

Fuente: Elaboración propia, mediante el *software* estadístico Stata 18.

Descripción: La figura presenta los resultados del Modelo de Regresión Lineal, cuyo objetivo es explicar el Logaritmo del Ingreso, el modelo utiliza un conjunto de variables sociodemográficas y laborales como predictoras. El modelo es globalmente significativo.

Se muestran los resultados de una regresión lineal múltiple basada en un modelo estadísticamente significativo, la prueba F obtenida es de 30.17 con un valor p menor a 0.0001, lo que confirma que, en conjunto las variables independientes incluidas poseen un poder explicativo relevante sobre el ingreso laboral. Esto implica que el modelo tiene capacidad para predecir de manera adecuada la variable dependiente.

En complemento a lo anterior, el coeficiente de determinación $R^2 = 0.6646$ señala que aproximadamente el 66.46% de la variación en el ingreso laboral es explicado por las variables del modelo, del mismo modo, el R^2 ajustado = 0.6426 confirma la validez del modelo al considerar el número de predictores y finalmente el error estándar de los residuos de 0.502, sugiere una dispersión moderada entre los valores predichos y los valores observados.

En cuanto a las variables independientes, Los niveles educativos 6, 9 y 10 mostraron coeficientes positivos y significativos, indicando incrementos en el ingreso laboral aproximados del 28 %, 34 % y 89 %, respectivamente. Esto evidencia que alcanzar niveles

educativos más altos tiene un efecto positivo y relevante sobre la remuneración. Otros niveles, como 5, 7 y 8, no presentaron significancia estadística, sugiriendo que no se observa un impacto sobre el ingreso.

En lo que respecta a otros determinantes del ingreso laboral, se observa que las horas trabajadas presentan un efecto significativo y positivo, con un coeficiente de 0.9582, lo que indica que incrementos en las horas laboradas contribuyen a un aumento proporcional en el ingreso.

De igual forma, las horas trabajadas presentan un impacto positivo, con un coeficiente de 0.9582, indicando que aumentos en la jornada laboral se traducen en incrementos proporcionales del ingreso. Estos resultados resaltan la importancia del esfuerzo laboral directo en la determinación de la remuneración.

Por otro lado, la variable sexo no presenta un efecto significativo sobre el ingreso laboral en este modelo, con un coeficiente de 0.0089 y un valor p elevado de 0.911. lo que sugiere que, dentro de la muestra, no existen diferencias relevantes entre hombres y mujeres en cuanto a remuneración. Aunque diversos estudios previos documentan la existencia de brechas salariales de género, en este caso particular el resultado sugiere que dichas diferencias no son evidentes, posiblemente debido a la estructura de la muestra.

Figura 2. Resultados del Modelo de Regresión Lineal

sitiode trabajo						
2	-.3276879	.1199755	-2.73	0.007	-.5638789	-.091497
3	-.711378	.1319389	-5.39	0.000	-.9711208	-.4516351
4	-.6140145	.1952637	-3.14	0.002	-.9984222	-.2296067
5	-1.320026	.5225169	-2.53	0.012	-2.348684	-.2913678
6	-.1620579	.126947	-1.28	0.203	-.4119734	.0878577
8	-.5600228	.1240105	-4.52	0.000	-.8041572	-.3158884
9	-.6111466	.11462	-5.33	0.000	-.8367944	-.3854987
10	-.5614572	.2745628	-2.04	0.042	-1.101978	-.0209364
11	-.3385343	.1006174	-3.36	0.001	-.5366157	-.1404529
_cons	2.661408	.2925428	9.10	0.000	2.085491	3.237325

Fuente: Elaboración propia, mediante el *software* estadístico Stata 18.

Descripción: La matriz de coeficientes presenta los resultados del modelo de regresión lineal estimado por MCO, cuyo objetivo es explicar el Logaritmo del Ingreso. El modelo es significativo, las variables predictoras incluyen el Nivel de Estudio con 10 categorías.

Respecto al sitio de trabajo, algunas categorías presentan coeficientes negativos y significativos, indicando que desempeñarse en determinados sectores o ubicaciones se asocia con menores ingresos. Esta variable incluye las siguientes categorías: 2) Obra en construcción, 3) Se desplaza, 4) Al descubierto en la calle, 5) Quiosco en la calle, 6) Local propio o arrendado, 7) Local de cooperativa o asociación, 8) Vivienda distinta a la suya, 9) Su vivienda, 10) Sitio fijo o terreno y 11) Finca o terreno. Por ejemplo, trabajar en quioscos (categoría 5) se asocia con un ingreso promedio un 132 % menor respecto al sitio base, mientras que el trabajo en local propio (categoría 6) no muestra efecto significativo ($\beta = -0.1620$, $p = 0.203$). Estos hallazgos reflejan cómo la heterogeneidad del mercado laboral y la segmentación por ubicación pueden generar disparidades salariales importantes.

Estos hallazgos son consistentes con la teoría económica que señala que la heterogeneidad del mercado laboral y la segmentación pueden generar disparidades salariales significativas entre diferentes sectores o ubicaciones. Por lo tanto, el sitio de trabajo emerge como un determinante crucial para entender las variaciones en el ingreso laboral y evidencia la necesidad de políticas que busquen reducir estas desigualdades sectoriales o regionales.

Figura 3. Resultados de la Prueba del Factor de Inflación de la Varianza.

Variable	VIF	1/VIF
Nivel_Estu~0		
5	1.10	0.906612
6	1.96	0.509844
7	1.83	0.547015
8	1.26	0.795478
9	2.01	0.497285
10	1.43	0.701669
ln_horas	1.37	0.728615
Experienci~1	1.47	0.679636
2.Sexo	1.72	0.582583
sitiodeotra~0		
2	1.63	0.614175
3	1.29	0.776836
4	1.18	0.849356
5	1.08	0.926156
6	1.25	0.802111
8	1.45	0.691618
9	1.53	0.655027
10	1.18	0.847279
11	1.50	0.665686
Mean VIF	1.46	
end of do-file		

Fuente: Elaboración propia, mediante el *software* estadístico Stata 18.

Descripción: La tabla presenta los resultados del Factor de Inflación de la Varianza (VIF) para diagnosticar la presencia de multicolinealidad entre las variables independientes utilizadas en el modelo de regresión de la Tabla 5. Se observa que todos los valores VIF individuales son bajos (inferiores a 5), y el VIF promedio es de 1.46. Este resultado indica que no existe evidencia de un problema de multicolinealidad que afecte la fiabilidad de los coeficientes del modelo.

Para evaluar la posible presencia de multicolinealidad entre las variables independientes se calcularon los valores del Factor de Inflación de la Varianza (VIF), los cuales oscilaron entre 1.08 y 2.01, con una media de 1.46, por debajo del umbral crítico de 10, indicando ausencia de problemas significativos de colinealidad, asegurando que cada variable aporta información relevante y diferenciada al modelo.

Este resultado corrobora que las estimaciones de los coeficientes de regresión son confiables, el análisis estadístico realizado sobre los determinantes del ingreso laboral puede interpretarse con confianza facilitando una mejor comprensión del impacto individual de cada variable explicativa en el nivel de ingresos.

Figura 4. Resultados del Test RESET de Ramsey para Especificación del Modelo.

```
. do "C:\Users\pc\AppData\Local\Temp\STD459c_000000.tmp"

. estat ovtest

Ramsey RESET test for omitted variables
Omitted: Powers of fitted values of ln_ingreso

H0: Model has no omitted variables

F(3, 271) = 1.73
Prob > F = 0.1601

.
end of do-file
```

Fuente: Elaboración propia, mediante el *software* estadístico Stata 18.

Descripción: La tabla presenta el resultado del Test RESET de Ramsey, una prueba de diagnóstico utilizada para detectar la presencia de variables omitidas o un error en la forma funcional del modelo de regresión (Tabla 5). La hipótesis nula establece que el modelo no tiene variables relevantes omitidas. Con un valor de probabilidad de 0.1601, que es mayor que el nivel de significancia del 5% (0.05), el modelo se considera correctamente especificado y no existen problemas significativos de variables omitidas.

Para verificar la especificación correcta del modelo de regresión se aplicó el test de Ramsey RESET mediante el comando estat ovtest, este test evalúa si en el modelo existen variables omitidas lo que podría generar sesgos en las estimaciones y afectar la validez de las inferencias, la hipótesis nula plantea que el modelo está correctamente especificado sin variables omitidas importantes.

El resultado obtenido mostró un valor F de 1.73 con un p-valor de 0.1601, lo cual no permite rechazar la hipótesis nula al nivel de significancia convencional, esto indica que no hay evidencia estadísticamente significativa que sugiera la omisión de variables relevantes en el modelo, se concluye que la especificación del modelo es adecuada y que las variables incluidas explican de manera consistente el comportamiento del ingreso laboral.

Figura 5. Resultados del Test de Breusch-Pagan/Cook-Weisberg para Heteroscedasticidad.

```
. do "C:\Users\pc\AppData\Local\Temp\STD459c_000000.tmp"
. estat hettest

Breusch-Pagan/Cook-Weisberg test for heteroskedasticity
Assumption: Normal error terms
Variable: Fitted values of ln_ingreso

H0: Constant variance

      chi2(1) =    3.06
Prob > chi2 = 0.0803

.
end of do-file
```

Fuente: Elaboración propia, mediante el *software* estadístico Stata 18.

Descripción: La tabla presenta los resultados del Test de Breusch-Pagan/Cook-Weisberg, utilizado para diagnosticar la homocedasticidad del modelo de regresión (Tabla 5). La hipótesis nula de la prueba establece que la varianza es constante (homocedasticidad). Con un

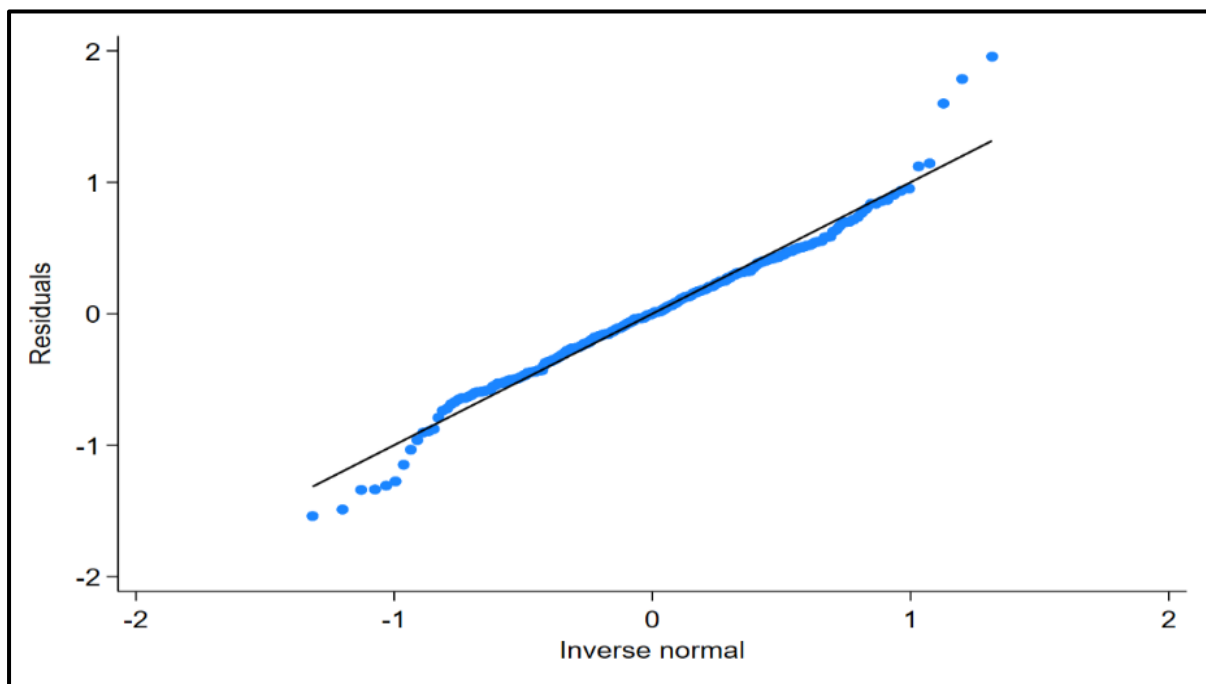
valor de probabilidad de 0.0803. Por lo tanto, el modelo no presenta evidencia significativa de heteroscedasticidad, cumpliendo con este supuesto clave del modelo de Mínimos Cuadrados Ordinarios (MCO).

Por otro lado, para evaluar la presencia de heterocedasticidad en los residuos del modelo se aplicó el test de Breusch–Pagan/Cook–Weisberg con el comando estat hettest, la heterocedasticidad implica que la varianza de los errores no es constante, lo que puede invalidar los estimadores estándar y llevar a inferencias incorrectas.

El test arrojó un valor chi-cuadrado de 3.06 con un p-valor de 0.0803, un resultado que no es suficiente para rechazar la hipótesis nula de varianza constante al nivel de significancia del 5%, esto sugiere que no existen problemas graves de heterocedasticidad en el modelo, permitiendo confiar en la validez de los errores estándar estimados y en la robustez de las pruebas estadísticas realizadas.

Ambos diagnósticos respaldan la solidez del modelo de regresión lineal múltiple utilizado para analizar los determinantes del ingreso laboral, confirmando que la especificación es correcta y que los supuestos de homocedasticidad se cumplen en términos generales.

Figura 6. Gráfico de Cuartiles-Cuartiles (Q-Q Normal) de los Residuales del Modelo de Regresión.



Fuente: Elaboración propia, mediante el *software* estadístico Stata 18.

Descripción: El gráfico de dispersión presenta los cuartiles de los residuales del modelo de la Tabla 5 frente a los cuartiles de una distribución normal teórica. La cercanía de los puntos azules a la línea recta indica que los residuales siguen una distribución normal, el patrón central de los datos soporta el supuesto de normalidad de los errores del modelo de MCO.

El gráfico es una herramienta fundamental para evaluar el supuesto de normalidad en los residuos de un modelo de regresión lineal, en este gráfico el eje vertical representa los residuos observados del modelo, mientras que el eje horizontal muestra los cuantiles teóricos correspondientes a una distribución normal estándar, la línea diagonal indica el comportamiento esperado de los puntos si la distribución de los residuos fuera perfectamente normal.

En el análisis realizado se observa que la mayoría de los residuos se alinean de manera cercana a la línea diagonal, lo cual indica que el supuesto de normalidad se cumple razonablemente bien, el patrón general del gráfico es lineal lo que confirma que el supuesto de normalidad es suficiente.

CONCLUSIÓN

El análisis realizado evidencia que el ingreso laboral tiene un impacto decisivo en el bienestar económico de la población activa del cantón Milagro, ya que determina la capacidad de los individuos y sus hogares para cubrir necesidades básicas, acceder a servicios de salud y educación y mejorar su calidad de vida. Los resultados muestran que aquellos trabajadores con mayor nivel educativo y una jornada laboral más extensa perciben ingresos más elevados, lo que permite mayor estabilidad económica y capacidad de inversión en el desarrollo personal y familiar. En este sentido, el ingreso laboral no solo refleja la productividad del trabajador, sino que también actúa como un mediador clave del bienestar social y la calidad de vida, destacando la importancia de políticas orientadas a incrementar la remuneración y la formalización del empleo para fortalecer el bienestar económico local.

Las desigualdades de ingreso se manifiestan de manera clara en función del nivel educativo, la experiencia laboral y el tipo de ocupación. Los trabajadores con educación técnica o superior presentan incrementos significativos en sus ingresos, mientras que quienes poseen educación básica o media tienen remuneraciones más bajas, reflejando la brecha en capital humano dentro del cantón. La experiencia laboral contribuye a la acumulación de habilidades y competencias, pero sus beneficios tienden a estabilizarse en la mediana edad, lo que evidencia limitaciones en el acceso a empleos mejor remunerados para ciertos grupos. Por

otra parte, aunque los resultados del modelo muestran que el sexo no tiene un efecto estadísticamente significativo sobre los ingresos en la muestra analizada, la literatura indica que la desigualdad salarial de género sigue siendo una preocupación estructural en la región, posiblemente mitigada en este caso por la estructura de la muestra o la homogeneidad en determinados sectores laborales. Finalmente, el tipo de ocupación y la ubicación del empleo generan diferencias importantes en los ingresos, destacando la relevancia de la informalidad y los empleos precarios en la segmentación del mercado laboral.

Los perfiles laborales predominantes en el cantón tienen implicaciones directas sobre la equidad y la movilidad económica. La alta presencia de empleos informales y la necesidad de mantener múltiples ocupaciones para garantizar ingresos adecuados limitan la capacidad de los trabajadores para acceder a oportunidades de desarrollo profesional y salarial sostenido. Esta situación contribuye a la perpetuación de desigualdades y dificulta la movilidad económica ascendente, evidenciando que la estructura del mercado laboral local refuerza brechas entre distintos grupos de trabajadores, afectando la equidad y la posibilidad de alcanzar un desarrollo económico más inclusivo.

Los patrones laborales y las características del sitio de trabajo influyen significativamente en la distribución y variabilidad del ingreso. Empleos en quioscos, en la calle o en ciertas áreas rurales presentan remuneraciones notablemente más bajas, mientras que los trabajadores con empleo formal o en locales propios tienden a recibir ingresos más estables y elevados. Esta heterogeneidad evidencia que la ubicación del trabajo y las condiciones del empleo son determinantes esenciales para entender las diferencias en los ingresos percibidos y que las políticas de formalización y protección social podrían reducir estas disparidades y promover una distribución más equitativa de los ingresos dentro del cantón.

Finalmente, las diferencias en nivel educativo y experiencia laboral son factores determinantes de la generación de desigualdades de ingreso entre distintos grupos de trabajadores en Milagro. La educación superior y una trayectoria laboral consolidada permiten acceder a empleos mejor remunerados, mientras que la limitada formación y experiencia restringen las oportunidades salariales y de movilidad, esta relación subraya la necesidad de implementar estrategias de capacitación, fortalecimiento del capital humano y promoción de la formalización laboral, con el objetivo de reducir las brechas de ingreso y generar un entorno económico más equitativo y sostenible para la población activa del cantón.

REFERENCIAS

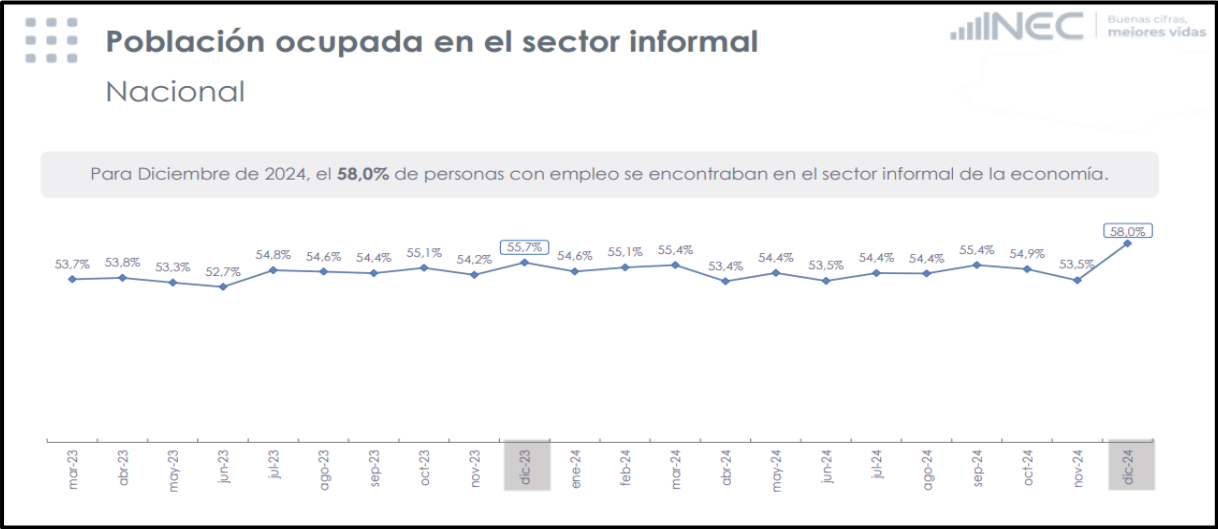
- Afonso, Ó. (2011). Dirección de I+D y difusión norte-sur, capital humano, crecimiento y salarios. *Economics Research International*.
- Alexander Bick, A. B. (2025). Desigualdad en las horas trabajadas y los ingresos a lo largo de la vida. *NBER*.
- Alexander Bick, Adam Blandin, & Richard Rogerson. (2024). *Hours Worked and Lifetime Earnings Inequality*. St. Louis, MO (Missouri, EE. UU.): Federal Reserve Bank of St. Louis.
- Ana Rute Cardoso, P. G. (2011). ¿Son los trabajadores mayores dignos de su salario? Una investigación empírica de los nexos entre edad, productividad y edad y salario. *IZA*.
- Ana Rute Cardoso, Paulo Guimarães, & José Varejão. (2011). Are Older Workers Worthy of Their Pay? An Empirical Investigation of Age-Productivity and Age-Wage Nexuses. *De Economist*, 95–111.
- Astudillo, E. (2025). Empleo en Ecuador da pocas señales de mejora en marzo y persiste la informalidad. *Bloomberg Línea*.
- Autor, D., Dorn, D., & Hanson, G. (2013). The China syndrome: Local labor market effects of import competition in the United States. *American Economic Review*, 6(2121–2168), 103. doi: <https://10.1257/aer.103.6.2121>
- Comisión Económica para América Latina y el Caribe (CEPAL). (2021). *El regionalismo abierto en América Latina y el Caribe*. Naciones Unidas. Obtenido de <https://www.cepal.org/es/publicaciones/46708-regionalismo-abierto-america-latina-caribe>
- Doorley, K. &. (2024). Tax-benefit systems and the gender gap in income. *Journal of Economic Inequality*, 285-309.
- Gontero, S. &. (2025). Desigualdad salarial de género en América Latina: ¿Cuál es la brecha relevante por cerrar? *Organización Internacional del Trabajo*.
- He Yang, C. &. (2023). The Impact Mechanism of Work Experience on the Income of Flexible Workers: Evidence from China. *Sustainability*, 123-135.
- Huq Sowrov, S. M. (s.f.). Trade openness, tariffs and economic growth: An empirical study from countries of G-20. *arXiv*. Obtenido de <https://arxiv.org/abs/2405.08052>
- Instituto Nacional de Economía Popular y Solidaria. (2024). Guía SC3.2 Oportunidades de Empleo V2 sept 2024.

- Instituto Nacional de Estadística y Censos. (27 de enero de 2025). *Encuesta Nacional de Empleo, Desempleo y Subempleo (ENEMDU): Boletín técnico, diciembre 2024*. Quito: INEC: INEC .
- Jürgen Meckl, S. Z. (2002). IZA DP No. 668: Solow and Heterogeneous Labor: A Neoclassical Explanation of Wage Inequality. *IZA Institute of Labor Economics*.
- Keane, K. D. (2024). Sistemas de beneficios fiscales y la brecha de género en los ingresos. *IZA*.
- Krugman, P., & Obstfeld, M. (2018). *Economía internacional: teoría y política*. Pearson Educación.
- Lucero, M. F. (2019). Rendimiento de la educación en Ecuador.
- Martín Abeles, V. A. (2015). Participación del ingreso laboral en el ingreso total en América Latina, 1990-2010. *UN-ilibrary*.
- Mideros, A. &. (2021). Desigualdad salarial y determinantes del ingreso en el mercado laboral ecuatoriano. *Revista Ecuatoriana de Economía*, 45–67.
- Morales Véliz, J. (2021). *Incidencia de la educación en los ingresos laborales en el Ecuador, año 2019*. Guayaquil, Ecuador: Universidad de Guayaquil.
- Morales Véliz, J. D. (2021). Incidencia de la educación en los ingresos laborales en el Ecuador, año 2019. *Repositorio.UG*.
- Novales, . F. (2022). *Crecimiento económico*. Berlin, Heidelberg: Springer Berlin, Heidelberg.
- Organización Internacional del Trabajo. (2022). Elevada informalidad es detonante de pobreza laboral en América Latina y el Caribe.
- Organización Mundial del Comercio (OMC). (2022). *Informe sobre el comercio mundial 2022*. Obtenido de https://www.wto.org/spanish/res_s/publications_s/wtr22_s.html
- Ponce, J. &. (2019). *Determinantes del ingreso y empleo en América Latina: evidencia empírica para Ecuador*. CEPAL: Naciones Unidas.
- Rattenhuber, H. X. (2022). Female labour supply and informal employment in Ecuador. *United Nations University – World Institute for Development Economic Research (UNU-WIDER)*.
- Redacción Plan V. (2022). Solo una de cada tres de personas mayores de 40 años tiene empleo formal en el Ecuador.
- Redacción Primicias. (2023). Ministro saliente emite acuerdo que permite jornada laboral diaria de 12 horas.

- Rodrik, D. (s.f.). A primer on trade and inequality. *Oxford Open Economics*, 3, i1076–i1082. doi: <https://10.1093/ooec/odad048>
- SENPLADES. (2023). *Plan Nacional de Desarrollo 2024–2025: Ecuador crece sostenible*. Secretaría Nacional de Planificación.
- Studnicka, Z. (2025). Tariff evasion, the trade gap, and structural trade. *Review of World Economics*, 161, 1215–1254. doi: <https://10.1007/s10290-025-00583-7>
- Suárez, M. (2022). La educación determina tener un buen empleo y un mejor salario.
- Torres Coronel, R. E. (2023). *Factores determinantes de la brecha salarial entre hombres y mujeres en el mercado laboral peruano: 2014 - 2018*. Perú: Universidad Católica Santo Toribio de Mogrovejo.
- Troncoso, D. E. (2024). *Las determinantes de la calidad del empleo en el Ecuador en el periodo 2019-2023*. Cuenca: Universidad del Azuay.
- Universidad de Las Américas (UDLA). (2024). El subempleo en Ecuador: un problema más complejo de lo que parece.
- Urquidi, M., Chalup, M., & Serrate, L. (2023). Changes in Ecuador's Gender Earning Gap: An Analysis from 2000 to 2021. *Inter-American Development Bank (IDB)*.
- vLex Ecuador. (s.f.). Código del Trabajo.
- Wang, Z., Xu, X., Yang, Y., & Zhu, X. (2024). Optimal trade and industrial policies in the global economy: A deep learning framework. *arXiv*. Obtenido de <https://arxiv.org/abs/2407.17731>
- Zhaoxing, C. L. (2023). El mecanismo de impacto de la experiencia laboral en los ingresos de los trabajadores flexibles: evidencia de China. *MDPI*.

ANEXOS

Figura 7. Población Ocupada en el Sector Informal de la Economía en Ecuador (marzo 2023 - diciembre 2024).



Fuente: Encuesta Nacional de Empleo, Desempleo y Subempleo (ENEMDU).

Descripción: Evolución mensual del porcentaje de población ocupada en el sector informal a nivel nacional, desde marzo de 2023 hasta diciembre de 2024.

Tabla 1. Porcentaje de Pobreza y Pobreza Extrema en Ecuador (diciembre 2020 - diciembre 2024).

Indicador Desagregación		dic-20	dic-21	dic-22	dic-23	dic-24	Variación significativa dic-23/dic-24
Pobreza	Nacional	33,0%	27,7%	25,2%	26,0%	28,0%	No
	Urbano	25,4%	20,8%	17,8%	18,4%	20,9%	No
	Rural	49,2%	42,4%	41,0%	42,2%	43,3%	No
Pobreza Extrema	Nacional	15,4%	10,5%	8,2%	9,8%	12,7%	No
	Urbano	9,0%	5,9%	3,9%	3,3%	6,0%	No
	Rural	29,1%	20,3%	17,4%	23,7%	27,0%	No

Fuente: Encuesta Nacional de Empleo, Desempleo y Subempleo (ENEMDU).

Descripción: Presenta los porcentajes de la población en situación de pobreza y pobreza extrema en el país, incluyendo la desagregación por área nacional, urbana y rural, con datos recolectados anualmente en el mes de diciembre, desde 2020 hasta la proyección de 2024.

Figura 8. Comparación de la Jornada de Trabajo Semanal Legal (en horas) en Países Seleccionados de América Latina.



Fuente: Organización Internacional del Trabajo (OIT).

Descripción: Gráfico de barras horizontales que compara el límite máximo de la jornada de trabajo legal semanal (en horas) en una selección de países de América Latina, donde Ecuador y Chile presentan el menor número de horas (40).

Tabla 2. Matriz de Datos Seleccionados de la ENEMDU para el Análisis de Regresión del Ingreso.

	Ingre	Eda	p10a	Horasenlasemana	Experiencia	Númerotrabaja	Sexo	sitio d
1	712	41	6	50	5	1	1	1
2	768	42	9	32	15	1	2	1
3	912	40	10	24	8	1	2	1
4	2100	47	10	40	11	1	1	1
5	500	40	10	40	5	1	2	9
6	1500	48	6	40	25	1	1	1
7	500	19	7	24	1	1	1	1
8	615	59	6	40	20	1	1	11
9	308	41	4	40	4	1	1	3
10	818	30	9	40	8	1	1	1
11	740	47	8	54	30	1	1	9
12	302	73	6	30	10	1	1	3
13	700	33	10	48	1	1	2	8
14	543	68	9	20	40	2	1	6
15	350	41	6	30	12	1	1	2
16	500	40	6	35	15	1	1	2
17	80	41	6	8	15	1	1	2
18	300	42	6	20	3	1	2	9
19	460	42	6	40	8	1	2	9
20	1160	56	10	32	27	1	2	1
21	1680	59	6	48	1	2	1	1
22	603	29	9	45	0	1	2	1
23	1110	56	10	40	20	1	2	1
24	1000	59	6	40	4	1	1	1
25	574	29	9	60	0	1	2	1
26	600	63	4	28	40	1	1	2
27	100	62	4	32	12	1	2	9
28	150	63	4	10	40	1	1	2
29	500	33	6	24	6	1	1	2
30	400	33	6	40	5	1	1	2
31	300	68	9	28	38	1	1	6
32	240	60	7	28	20	1	1	2
33	150	61	4	24	20	1	1	3
34	1972	53	9	40	25	1	1	1
35	1402	25	10	40	2	1	2	1
36	940	54	9	40	25	1	1	1
37	1062	24	10	40	3	1	2	1
38	890	20	7	40	0	1	1	1
39	122	86	4	20	40	1	1	10
40	872	60	8	40	20	1	1	1
41	552	31	9	40	10	1	1	1
42	552	31	6	40	1	1	2	1
43	655	24	9	32	0	1	2	1
44	108	28	9	20	0	1	2	8
45	1100	30	6	40	3	1	1	1
46	250	54	6	18	20	1	1	2
47	120	54	6	18	15	1	1	2
48	1275	55	9	40	18	1	1	11
49	320	43	9	25	4	1	2	9
50	554	46	6	40	18	1	1	1
51	108	43	6	12	3	1	2	9
52	1050	52	9	50	5	1	1	6
53	380	41	6	50	9	1	1	9
54	150	41	6	20	18	1	1	6
55	230	57	4	48	40	1	2	9
56	80	51	6	20	2	1	2	8
57	744	23	7	40	0	1	1	1
58	230	52	6	14	3	2	2	9
59	460	27	9	44	1	1	2	1
60	465	23	7	43	0	2	1	11
61	1170	46	10	42	13	1	2	6
62	160	52	4	8	8	1	2	8
63	505	19	9	40	1	1	1	11
64	400	28	6	20	1	1	1	11
65	485	19	9	40	1	1	1	11
66	240	54	6	24	2	1	1	2
67	460	48	6	40	9	1	2	1
68	280	53	6	40	1	1	1	2
69	463	48	6	40	10	1	2	1
70	400	44	4	20	24	1	1	2
71	480	46	4	42	30	1	1	2
72	50	24	7	10	0	1	1	8
73	125	19	7	16	1	1	1	1
74	200	24	7	10	1	1	1	8
75	300	19	7	16	2	1	1	1
76	552	29	8	40	5	1	1	1
77	953	27	10	40	1	1	2	1
78	180	63	6	42	20	1	1	6
79	500	29	8	40	6	1	1	1
80	700	26	9	40	1	1	2	1
81	0	27	6	20	0	1	2	1
82	560	48	4	40	14	1	1	1
83	500	48	4	40	10	1	1	11
84	100	48	6	10	15	1	1	8
85	560	54	4	40	10	1	1	11
86	510	54	4	40	20	1	1	11
87	140	30	7	20	2	1	2	8
88	100	30	7	10	1	1	2	11
89	240	35	6	24	2	1	2	1
90	510	53	6	40	30	1	1	10
91	300	43	4	50	5	1	2	9
92	440	54	6	40	20	1	1	11
93	540	42	6	42	15	2	2	9
94	90	34	6	10	5	1	2	9
95	570	59	6	50	3	2	1	3
96	400	60	4	40	20	2	1	10
97	350	46	9	6	2	1	1	1
98	460	25	7	32	6	1	1	11
99	500	63	9	7	24	1	1	3
100	1196	35	6	40	3	1	1	1
101	465	23	7	40	1	1	1	1
102	560	45	4	48	24	1	1	2
103	938	25	7	48	2	1	2	1
104	120	46	4	20	20	1	1	2
105	550	25	7	48	2	1	2	1
106	130	38	4	18	6	1	2	9
107	280	37	4	28	2	1	2	8
108	160	44	4	20	12	1	2	8
109	260	45	4	20	3	1	2	8
110	70	68	4	12	0	1	2	8
111	40	75	4	28	10	1	1	3
112	100	70	4	20	1	1	1	3
113	150	68	4	30	24	1	1	4
114	200	69	4	25	24	1	1	4
115	540	52	4	40	1	1	2	8
116	540	22	7	48	1	1	1	1
117	190	52	4	24	1	1	2	1
118	620	22	7	40	1	1	1	1
119	520	67	4	48	30	1	1	11

	A	B	C	D	E	F	G	H
306	520	67	4	48	30	1	1	11
308	80	28	5	10	10	1	1	11
309	510	66	4	40	20	1	1	11
311	230	28	5	28	10	1	1	11
312	520	46	4	40	10	1	2	1
314	400	24	7	40	3	1	1	11
315	553	47	6	40	1	1	2	11
317	180	24	7	24	6	1	1	11
318	240	51	4	30	15	1	1	11
321	360	49	6	40	10	1	1	11
326	510	49	6	40	20	1	1	11
331	630	52	6	48	10	1	1	11
334	510	52	6	40	3	1	1	1
336	144	18	7	16	0	1	1	1
337	400	40	4	40	1	1	1	2
342	276	40	4	26	1	1	1	2
347	500	52	4	40	10	1	1	11
350	400	62	6	48	5	1	1	11
352	250	63	6	30	30	1	1	11
354	780	28	9	40	0	1	1	1
355	645	28	9	40	2	1	2	1
357	700	29	9	48	1	1	1	6
358	750	29	10	40	2	1	2	1
360	6000	57	6	48	30	1	1	6
361	3000	56	6	40	10	1	2	6
362	1095	27	9	40	4	1	2	1
364	2000	56	6	40	6	1	1	3
365	550	55	6	40	3	1	2	1
367	320	74	6	20	31	1	1	10
368	100	68	6	8	30	1	2	9
371	200	53	6	24	1	1	1	2
377	250	55	4	35	2	1	1	8
384	472	37	6	48	0	1	1	1
391	650	46	9	40	10	1	2	1
392	530	22	9	40	1	1	1	11
393	520	52	6	48	4	1	1	11
394	980	47	9	40	8	1	2	1
395	510	53	6	40	20	1	1	11
396	510	23	9	40	2	1	1	11
402	460	24	9	40	3	1	2	1
407	250	66	6	40	20	1	1	6
409	500	49	9	50	11	1	1	1
410	460	48	6	50	20	1	2	1
416	400	61	9	40	20	1	1	6
418	500	61	9	40	12	1	1	6
419	70	72	6	12	28	1	2	5
420	1500	47	10	40	7	1	1	1
421	1050	53	9	40	21	1	2	1
434	1100	48	9	40	20	1	1	1
425	1300	53	9	40	23	1	2	1
426	230	18	7	20	0	1	1	1
430	550	34	6	60	5	1	1	1
435	30	46	9	15	17	1	2	9
436	580	34	6	40	2	1	1	8
440	100	40	6	20	10	1	2	9
442	500	65	9	40	20	1	1	11
446	850	35	10	24	12	1	2	1
451	150	49	6	10	5	1	1	9
452	200	45	9	15	5	1	2	8
453	660	26	7	48	6	1	1	1

Fuente: Elaboración propia, con base en datos de la ENEMDU (2024).

Descripción: Matriz de datos de corte transversal que contiene una muestra de 740 observaciones utilizada para el modelo econométrico. La variable dependiente es el Ingreso, mientras que las variables independientes incluyen características sociodemográficas y de empleo.

© Los autores. Este artículo se publica en Prisma ODS bajo la Licencia Creative Commons Atribución 4.0 Internacional (CC BY 4.0). Esto permite el uso, distribución y reproducción en cualquier medio, incluidos fines comerciales, siempre que se otorgue la atribución adecuada a los autores y a la fuente original.



doi: <https://doi.org/10.65011/prismaods.v4.i2.109>

Cómo citar este artículo (APA 7ª edición):

Pozo Alegría, J. . (2025). Determinantes Sociodemográficos y Características del Empleo que Inciden en el Ingreso Laboral de la Población del Cantón Milagro, 2024. *Prisma ODS: Revista Multidisciplinaria Sobre Desarrollo Sostenible*, 4(2), 453-479. <https://doi.org/10.65011/prismaods.v4.i2.109>