

UNIVERSIDAD NACIONAL DEL ALTIPLANO

FACULTAD DE INGENIERÍA ECONÓMICA ESCUELA PROFESIONAL DE INGENIERÍA ECONÓMICA



"ANÁLISIS DE LOS DETERMINANTES DEL SUBEMPLEO EN EL ÁREA URBANA DE JULIACA, 2016"

TESIS

Presentado por: BACHILLER CARMEN JANET VARAS RAMIREZ

PARA OPTAR EL TÍTULO PROFESIONAL DE INGENIERO ECONOMISTA

PROMOCIÓN 2015 - II

PUNO - PERU

2017



UNIVERSIDAD NACIONAL DEL ALTIPLANO FACULTAD DE INGENIERÍA ECONÓMICA

"ANÁLISIS DE LOS DETERMINANTES DEL SUBEMPLEO EN EL ÁREA URBANA DE JULIACA, 2016"

TESIS

Presentada por:

CARMEN JANET VARAS RAMIREZ

Para optar el título de:

INGENIERO ECONOMISTA

APROBADA POR EL JURADO REVISOR CONFORMADO POR:

PRESIDENTE :

Dr. CRISTOBAL RUFINO YAPUCHURA SAICO

PRIMER JURADO

Dr. RAUL PORTILLO MACHACA

SEGUNDO JURADO

M.Sc. EFRAIN FRANCO CHURA ZEA

DIRECTOR DE TESIS

Dr. ERASMO MANRIQUE ZEGARRA

Área: Políticas públicas y sociales

Tema: Política fiscal

FECHA DE SUSTENTACIÓN: 21/09/2017



Dedicatoria

Con mucho cariño para mis padres Carmen y Marco, porque creyeron en mí y me sacaron adelante, dándome ejemplos dignos de superación y entrega, hoy puedo ver alcanzar mi meta y es gracias a ustedes, ya que siempre estuvieron impulsándome en los momentos más difíciles de mi carrera, y el orgullo que sienten por mí, fue lo que me hizo no parar e ir hasta el final, esto va para ustedes porque los amo.

A mis hermanos Katy y Marco, gracias por siempre darme los mejores ejemplos como hermanos mayores que son, y no sólo hablarme sino aconsejarme, el querer que sea mejor que ustedes en todo, por ser un apoyo en mi vida diaria y por saber que sólo somos los tres hasta el final, los quiero.



Agradecimientos

A Dios por su amor infinito, por guiar mi camino y tener un plan especial para conmigo.

A mi padres, hermanos y amigos por su apoyo incondicional.

Agradezco de manera especial a mi asesor de tesis el Dr. Erasmo Manrique Zegarra por apoyarme y orientarme no solo en la elaboración del presente trabajo de investigación, sino en todo el proceso formativo como economista.



ÍNDICE

,				
IND	ICE	\mathbf{DE}	FIGUR	A C
		1717	1' 1 (T () 1 (

ÍNDICE DE TABLAS

ÍNDICE DE CUADROS

ÍNDICE DE ACRÓNIMOS

RESUMEN		10
INTRODUCC	IÓN	12
CAPÍTULO I		15
1.1. PL	ANTEAMIENTO DEL PROBLEMA Y OBJETIVOSPLANTEAMIENTO DEL PROBLEMA	15 15
1.1.2.	OBJETIVOS DE LA INVESTIGACIÓN	16
1.2.1.	ANTECEDENTES	16
CAPÍTULO II	[26
	E LITERATURA	
2.1. MA	ARCO TEÓRICO	26
2.1.1.		27
2.2. MA 2.2.1.	ARCO CONCEPTUALSUBEMPLEO	30
	CONCEPTOS RELACIONADOS.	
2.2.2.	EMPLEO	
2.2.3.	EMPLEO FORMAL	
2.2.4.	EMPLEO INFORMAL	
2.2.5.	EMPLEO ATÍPICO	31
2.2.6.	EMPLEO CONTINGENTE	32
2.2.7.	BUSQUEDA DE EMPLEO:	32
2.2.8.	SATISFACCIÓN LABORAL	32
2.2.9.	CONTRATO LABORAL	33
2.2.10.	DESEO Y DISPONIBILIDAD PARA TRABAJAR	33
2.2.11.	INGRESO	34
2.2.12.	SALARIO MÍNIMO	34
2.2.13.	CAPITAL HUMANO	34
2.2.14.	POBLACIÓN ECONOMICAMENTE ACTIVA-PEA	36
2.2.15.	POBLACIÓN NO ECONÓMICAMENTE ACTIVA (INACTIVOS)	36
2.2.17.	DESEMPLEO ABIERTO	37



	2.2.18.	DESEMPLEO OCULTO O DESALENTADOS	37
	2.2.19.	DESEMPLEO TOTAL	38
	2.2.20.	DESEMPLEO URBANO	38
	2.2.21.	TASA DE SUBEMPLEO EN OTROS PAISES	_38
2.3	. HIPÓ	ΓESIS DE LA INVESTIGACIÓN	_41
CA	PÍTULO I	ш	42
		S Y MÉTODOS	
•	3.1. MÉTO 3.1.2. EI	DOS DE INVESTIGACIÓN	_42 _42
		S	
	3.3. POBLA	ACIÓN OBJETIVO	43
	1.3. 3.4.	TAMAÑO DE MUESTRA	44
	3.5. TIP	O DE MUESTREO	45
	3.6. IDE	ENTIFICACIÓN DE VARIABLES	45
•	3.7. MC 3.7.1.	DDELOS DE ELECCIÓN BINARIA INTERPRETACIÓN DE LOS MODELOS DE ELECCIÓN BINARIA	_49 _49
•	3.8. MC	DDELO LOGIT Y PROBIT	_51
		MODELO LOGIT MODELO PROBIT	
,		ITERIOS PARA LA ELECCIÓN DEL MEJOR MODELO	
CA			
		OS Y DISCUSIÓN	
		TADOS	
	4.1.1. IN	CIDENCIA DE LAS CARACTERISTICAS SOCIOECONÓMICAS EN EL	
	SUBEM	PLEO	_57
	4.1.2. IN	CIDENCIA DEL CONTRATO LABORAL EN EL SUBEMPLEO	_70
	4.1.3. IN	CIDENCIA DE LA SATISFACCION LABORAL EN EL SUBEMPLEO	_72
	4.1.4. RE	EGRESION	73
4	4.2. ANAL	ISIS POR NIVEL DE EDUCACION	77
4	4.3. DISCU	SIÓN DE RESULTADOS	79
CC	NCLUSIO	NES	81
RE	COMEND	ACIONES	83
RE	FERENCIA	AS	84



ÍNDICE DE FIGURAS

Figura N° 1: Nivel de educación	58
Figura N° 2: Ingreso	58
Figura N° 3: Experiencia laboral	60
Figura N° 4: Edad	62
Figura N° 5: Sexo	63
Figura N° 6: Tipo de institución de culminacion de dstudios	64
Figura N° 7: Procedencia	65
Figura N° 8: Número de hijos	66
Figura N° 9: Tipo de trabajo	67
Figura N° 10: Estado civil	68
Figura N° 11: Posición en el hogar	69
Figura N° 12: Contrato laboral	70
Figura N° 13: Tipo de contrato	71
Figura N° 14: Satisfacción laboral	72



ÍNDICE DE TABLAS

Tabla N° 1: Nivel de educación	57
Tabla N° 2: Ingreso	58
Tabla N° 3: Experiencia laboral	59
Tabla N° 4: Edad	60
Tabla N° 5: Sexo	62
Tabla N° 6: Tipo de institución de culminación de estudios	63
Tabla N° 7: Procedencia del encuestado	65
Tabla N° 8: Número de hijos	66
Tabla N° 9: Tipo de trabajo	67
Tabla N° 10: Estado civil	68
Tabla N° 11: Posición el hogar	69
Tabla N° 12: Contrato de trabajo	70
Tabla N° 13: Tipo de contrato	71
Tabla N° 14: Satisfacción laboral	72
Tabla N° 15: Modelo Probit del subempleo en juliaca	73
Tabla N° 16: Efectos Marginales del modelo probit	74
Tabla N° 17: Modelo Logit del subempleo en juliaca	76
Tabla N° 18: Efectos marginales del modelo logit	77
ÍNDICE DE CUADROS	



ÍNDICE DE ACRÓNIMOS

BCRP Banco Central de Reserva del Perú

CENAUN Censo Nacional Universitario

CONAFU Consejo Nacional para la Autorización del Funcionamiento

de Universidades

ENAHO Encuesta Nacional de Hogares

ENHAB Encuesta sobre Habilidades y Funcionamiento de Mercado

Laboral Peruano

ICU Índice de Calidad Universitaria

INEI Instituto Nacional de Estadística e informática

LPIE Ley de Promoción de la Inversión de Educación.

PEA Población Económicamente Activa.

PIB Producto Bruto Interno.

MEF Ministerio de Economía y Finanzas

OIT Oficina Internacional del Trabajo

DANE Departamento Administrativo Nacional de Estadística

ECH Encuesta Continua de Hogares



RESUMEN

Uno de los principales problemas que tiene el Perú, es tener a una gran parte del país subempleada no el desempleo en sí mismo. El subempleo tiene carácter estructural y está directamente vinculado con la baja calificación de la mano de obra existente y bajos niveles de productividad.

El presente estudio analiza e identifica los factores socioeconómicos que determinan la probabilidad de que un individuo se encuentre subempleado en el área urbana de la cuidad de Juliaca, utilizando información de corte transversal obtenida a través de la aplicación de encuestas y utilizando los modelos de elección discreta "Logit" y "Probit" con lo cual se encontró que los factores que influyen significativamente sobre el subempleo en el área urbana de la ciudad de Juliaca son: sexo, edad, tipo de institución de la cual egreso el encuestado, contrato laboral, tipo de contrato, y satisfacción laboral; asimismo, otro resultado sumamente interesante fue que la probabilidad de estar subempleado se incrementa en un 11.59% si el individuo es egresado de una universidad privada.

Palabras clave: Contrato laboral, determinantes, satisfacción laboral, subempleo.

TESIS UNA - PUNO

Universidad Nacional del Altiplano

ABSTRACT

One of the main problems that Peru has is to have a large part of the country

underemployed not unemployment itself. Underemployment is structural in nature

and is directly linked to the low qualification of the existing labor force and low

levels of productivity.

The present study analyzes and identifies the socioeconomic factors that

determine the probability of an individual being underemployed in the urban area

of the city of Juliaca, using cross-sectional information obtained through the

application of surveys and using discrete election models "Logit" and "Probit"

found that the factors that significantly influence underemployment in the urban

area of the city of Juliaca are: sex, age, type of institution from which the

respondent graduated, labor contract, type of contract, and job satisfaction;

Another very interesting result was that the probability of being underemployed

increases by 11.59% if the individual is a graduate of a private university.

Keyword: Labor contract, determinants, job satisfaction, underemployment.

11



INTRODUCCIÓN

El subempleo ha sido un factor importante en la dinámica del mercado laboral peruano, especialmente en los últimos años. Esta medida, que se asocia a un indicador de la calidad del empleo y de utilización de la mano de obra, sin embargo, uno de los principales problemas que tiene el Perú, es tener a una gran parte del país subempleada, se estima como porcentaje de la población económicamente activa (PEA), que el 60% de esta mantiene empleos que no permiten cubrir la canasta básica de consumo y menos del 20 % de la PEA tiene acceso a un seguro de salud y de pensiones .(Banco Central de Reserva Perú, 2008). Aunque el subempleo en el 2012 se redujo en 18,2 puntos porcentuales en comparación al 2007, para este mismo año, el departamento con menor tasa de subempleo fue Madre de Dios (19,8%), mientras que los departamentos que registran mayor subempleo son Huancavelica con 46.6%, Huánuco 50.1%, Amazonas 40.6% y Puno con 40.1%. (Ministerio de trabajo y promocion del empleo (MTPE), 2013. Asimismo, dentro de la categoría de subempleados, prevalecen los subempleados por ingresos. En el 2012, los subempleados por ingresos representaron el 25,9% de la PEA.

Cuadro N°1: PEA ocupada por nivel de empleo (%).

2007 PEA(700187)			2012 PEA(783615)				
POBLACION OCUPADA			POBLACION OCUPADA				
AO	SUB HORAS	SUB INGRESOS	POBLACION DESOCUPADA	AO	SUB HORAS	SUB INGRESOS	POBLACION DESOCUPADA
37,9	8,8	50,9	2,4	30,2	4,5	63,0	2,3

Fuente: elaboración propia con base de datos del INEI

AO: Adecuadamente ocupados

SUB-HORAS: Subempleado por horas

SUB-INGRESOS: Subempleado por ingresos.



Como podemos observar en el cuadro anterior el subempleo ha venido decreciendo en los últimos años en el departamento de Puno, pero aún existen personas que se encuentran bajo esta condición laboral.

Considerando que Puno se encuentra dentro de las regiones con mayor tasa de subempleo no es ilógico pensar que Juliaca alberga a un gran porcentaje de subempleados, por tratarse de la ciudad con mayor población de la región y tener un alto nivel de informalidad; sus principales actividades económicas son en un 73% la manufactura, 16,68% el comercio y un 7.54% la industria, entre otros.

En ese marco, se hace relevante estudiar las características de la población subempleada y entender sus determinantes; se estudian las tendencias del subempleo y las características de los trabajadores subempleados del área urbana de la ciudad de Juliaca, con el fin de establecer un marco bajo el cual se pueden estudiar los determinantes del subempleo.

El presente estudio se realizó en un momento donde la economía peruana se encontraba en un momento de expansión y crecimiento, la economía peruana a lo largo de la última década ha sido una de las economías con más rápido crecimiento con una tasa promedio de 5.9% en un contexto de baja inflación.

Cabe resaltar que el departamento de Puno en los últimos años ha tenido el mayor crecimiento del PBI per cápita después de Cusco con un promedio anual de 4.5%, sin embargo este es muy inferior al promedio nacional.

TESIS UNA - PUNO



Entonces analizamos los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca teniendo en cuenta que en nuestro país para el año 2016 conto con la presencia de un entorno externo favorable, políticas macroeconómicas prudentes y reformas estructurales en diferentes áreas lo cual se resume en un escenario de alto crecimiento y baja inflación.

En lo que resta, el trabajo se organiza de la siguiente manera. En el capítulo 2 proporciona una revisión de la literatura académica existente tanto a nivel teórico como empírico. En el capítulo 3 presenta las metodologías empleadas mientras que los resultados y discusiones se describen en el capítulo 4. El capítulo 5 presenta las conclusiones, en el capítulo 6 se exponen las recomendaciones y en el capítulo 7 las referencias. Por último, se finaliza con una recopilación de los anexos.



CAPÍTULO I

1.1. PLANTEAMIENTO DEL PROBLEMA Y OBJETIVOS

1.1.1. PLANTEAMIENTO DEL PROBLEMA

PROBLEMA GENERAL

¿Cuáles son la variables socioeconómicas que explican el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016?

PROBLEMAS ESPECÍFICOS

- ¿Cómo influyen las características socioeconómicas: sexo, edad, tipo de institución de la cual egresó, tipo de trabajo, contrato laboral, satisfacción laboral en el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016?
- ¿Cómo influye el contrato laboral de los trabajadores en el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016?
- ¿Cómo influyen la satisfacción laboral en el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016?



1.1.2. OBJETIVOS DE LA INVESTIGACIÓN

OBJETIVO GENERAL

Analizar cuáles son las causas que explican el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016.

OBJETIVOS ESPECÍFICOS

- Analizar la incidencia de las características socioeconómicas: sexo, edad, tipo de institución de la cual egresó, tipo de trabajo, contrato laboral, satisfacción laboral en el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016.
- Analizar la incidencia del contrato laboral en el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016.
- Analizar la incidencia de la satisfacción laboral en el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016.

1.2. REVISIÓN DE LITERATURA

1.2.1. ANTECEDENTES

Burga & Moreno (2001), realizó una exposición sobre el subempleo profesional en el Perú urbano; donde advierte que la inversión en educación respecto al individuo ha sido reconocida como un instrumento que facilita la obtención de empleos de calidad, el aumento de los ingresos y de la movilidad social. Sin embargo, este aumento ha sido cuestionado después de los años 70 cuando los países en vía de desarrollo presentan aumentos relativos en la tasa de desempleo de los trabajadores más educados con respecto al resto de los trabajadores. También, se halló evidencia de subempleo en los individuos con mayor



educación, donde los trabajadores subempleados son aquellos que se encuentran trabajando en actividades de semi y baja calificación.

Ortiz, Uribe, & Garcia (2007), realizaron un estudio sobre la informalidad y subempleo utilizando un modelo Probit Bivariado aplicado al valle del cauca (Colombia), también realizan un análisis conjunto de los determinantes de la informalidad y el subempleo utilizando un modelo econométrico que incorpora la correlación de los términos de error, el cual encuentra una alta relación entre la informalidad y el subempleo, así como también que los principales determinantes socioeconómicos y personales de las probabilidades marginales asociadas a ambas variables coincide (educación con signo negativo, género masculino con signo negativo, experiencia en el empleo actual con signo negativo). Con respecto a la edad se encuentra que un año adicional aumenta la probabilidad de ser informal mientras que disminuye la probabilidad de estar subempleado; el primer efecto captura el ciclo de vida laboral que induce a los más veteranos a terminar su vida laboral en el sector informal, el segundo efecto refleja que las personas de mayor edad o encuentran puestos adecuados a sus expectativas o cambian sus expectativas después de cierto tiempo. Con respecto a la jefatura del hogar, se encuentra que su efecto marginal es negativo aunque no significativo en el caso de la informalidad, pero si es positivo y significativo en el caso del subempleo.

Mediante el modelo aplicado llegaron a la conclusión que las probabilidades predichas a partir del modelo muestran que las cabeceras municipales del Valle del Cauca presentan un alto deterioro de la calidad del empleo. Que la probabilidad de ser informal sea del 62%; que la probabilidad de



estar subempleado sea del 45%; y que la probabilidad de ser simultáneamente informal y subempleado sea del 32% son indicadores que una gran proporción de los empleos presentan deficiencias de calidad: por lo menos la tercera parte de la población tiene empleos que son objetiva y subjetivamente de baja calidad.

En el estudio se hace la diferencia entre la informalidad y el subempleo dado que es fácil de ser confundido, en la primera parte del trabajo hace una explicación conceptual del subempleo que es cuando la persona se encuentra insatisfecha con su trabajo. El objetivo fue examinar si los determinantes de la informalidad y el subempleo están correlacionados, por medio de un modelo econométrico Probit con datos que provienen de la ECH (2001-2006). Se hace un análisis descriptivo, en donde se concluye que: i) las mujeres se encuentran más en el subempleo; ii) los ingresos que reciben son en promedio menos de dos salarios mínimos; iii) hay un problema de inserción en un sistema pensional o de salud por su carácter de subempleado. Una de las preguntas que se realiza el autor es: ¿Responden la informalidad y el subempleo a los mismos determinantes? Y para esto utilizan variables socioeconómicas: i) Educación ii) edad, ii) género, iii) jefe de hogar, iv) casado, además de características del puesto del trabajo estas con el fin de hacer diferencia entre las dos variables: i) Antigüedad en el puesto de trabajo, ii) actividad económica. Al correr el modelo se concluye que los coeficientes son altamente significativos al ser un modelo Probit es adecuado, y logra determinar qué: i) al incrementar la educación de las personas disminuye la probabilidad de entrar en el mercado informal o subempleado; ii) al ser jefe de familia no interesa en que mercado participar porque debe mantener el hogar y así se disminuye la probabilidad de ser informal; iii) si se tiene antigüedad en el



puesto de trabajo, se hace la diferencia principal entre ser informal o subempleado "A los más veteranos el ciclo de vida laboral los induce a terminar su vida laboral en el sector informal; con el subempleo, a mayor edad disminuye la probabilidad marginal de ser subempleado".

Bardales Layza (2009), analiza los determinantes de la informalidad y del subempleo en el Perú, utiliza información del año 2009 de la Encuesta Nacional de Hogares (ENAHO) y el modelo probit bivariado. De acuerdo a las variables propias del trabajador, se tiene que la probabilidad de trabajar en el sector informal y ser subempleado aumenta para el caso de las mujeres, lo que corresponde a la existencia de un mercado laboral precario en términos de discriminación del género. Los jefes de hogar tienen una mayor probabilidad de no trabajar en el sector informal y de ser subempleados, con ello parece ser que la responsabilidad estaría asociada a la búsqueda de trabajo estable.

Ser casado muestra la misma dirección. Tener un año adicional de educación disminuye la probabilidad de trabajar en el sector informal y ser subempleado, lo que realza el factor del capital humano. Respecto a las características del hogar, se tiene que el promedio de los años de educación acumulados presentan una relación positiva con la probabilidad de ser un trabajador del sector informal y ser subempleado. Los ingresos del hogar, descontando los ingresos del trabajador, disminuyen tales probabilidades, lo que se relaciona con el vínculo entre status y empleo de calidad. Un aumento de los miembros del hogar incrementa la probabilidad de laborar en el sector informal y ser subempleado, lo que implica que el incremento del tamaño del hogar eleva también las necesidades, impulsando al trabajador a aceptar trabajos marginales



con el fin de cubrir sus necesidades.

Figueroa Socarrás (2010), analizó la informalidad laboral y el subempleo en las áreas metropolitanas de Barranquilla, Cartagena y Montería, basado en los datos de la Encuesta Continua de Hogares del 2001-2005, realizo un análisis descriptivo del mercado laboral de las tres áreas metropolitanas de la región haciendo uso del modelo probitbivariado para calcular el impacto de los determinantes socioeconómicos de la informalidad laboral y el subempleo, sobre la probabilidad de ser un empleado de baja calidad en las tres áreas metropolitanas anteriormente mencionadas, los resultados que obtuvo los cuales inciden en la probabilidad de ser un empleado de baja calidad son: genero, jefatura del hogar, estado civil, tiempo de reacomodación laboral, entre otros; también encontró algunas variables significativas como la edad; los trabajadores más jóvenes y menos calificados tardan más en encontrar un nuevo empleo y tienen una alta probabilidad de tener empleos de baja calidad; encontró que los años aprobados de educación, el género, el estado civil, el tiempo entre el empleo anterior y el actual, tienen una gran influencia en tener un empleo de baja calidad y comprueba la teoría de capital humano en el aspecto, que quienes han tenido mayor educación o mayor años de escolaridad, para la etapa más productiva de su vida, tienen mayor expectativa a tener un empleo formal, sin embargo están más propensos a estar subempleados.

Tejada Sambachi (2015), realizo un análisis del empleo y subempleo y los impactos que esta tiene en la población de ecuador. El desempleo repercute en el desarrollo social y económico del Ecuador, reflejando la incapacidad del país de desarrollar trabajos de calidad.



El desempleo y subempleo presentan una disminución considerable, a partir del año 2000 al 2010, el desempleo varía entre un 5% a un 15%, mientras tanto el subempleo se encuentra en un rango entre 30 y 50%. Muchos ecuatorianos al perder su empleo, se han dedicado a una actividad económica inferior a su capacidad o sus estudios, lo que es realmente preocupante en la sociedad.

En el año 2010 la PEA presento una reducción al ser comparada con el año anterior ya que según el INEC, la PEA de menores de 18 años empezó a reducirse por el retorno al sistema educativo. La población más afectada por el desempleo es la que está conformada por las mujeres adolescentes y jóvenes, entre 10 y 19 años, pertenecientes al quintín 1 de menores ingresos, de la ciudad de Guayaquil. La tasa de desempleo afecta al quintil más pobre que está formado en mayor proporción por mujeres. Con respecto al subempleo la población más afectada es la que está conformada por las mujeres pobres, adolescentes, entre 10 y 14 años, pertenecientes, de la ciudad de Machala, ocupados en la rama de Comercio.

El desempleo y subempleo en Ecuador presentan una correlación positiva con la pobreza medida por ingresos y la desigualdad de la distribución del ingreso a lo largo del periodo 2000-2010, por lo tanto se cumple con la hipótesis establecida. El desempleo y subempleo presenta una correlación negativa con el PIB medido en la tasa de crecimiento de PIB trimestral y el salario medido por el salario real, por lo tanto la ley de Okun es aplicada al igual que el análisis de la



curva de Phillips.

Ahmed (1972), realizo un estudio sobre el problema desempleo y subempleo que enfrenta Pakistán, el cual fue desconcertante porque el nivel de desempleo registro un aumento durante la década de los 50 y permaneció prácticamente sin cambios durante la década de los 60 a pesar de un aumento de la tasa de inversión y una expansión de la producción. En términos absolutos, el desempleo aumento de 6millones de años en 1950-51 a 8,04 millones de hombresaños en 1960-61 a pesar de un 2,4 por ciento de la tasa de crecimiento anual de PNB de Pakistán y, a pesar de las inversiones, en términos reales, el doble. Aproximadamente cinco años. Incluso durante los años 60, cuando el PNB creció a un ritmo rápido de 5,4 por ciento anual y la producción de la inversión bruta en 1965 duplico el de 1960, el desempleo en 1969-70 se mantuvo tal alto como fue en 1960. Así como también las políticas de desequilibrio, programas públicos de inversión que favorezcan el sector moderno y los términos de intercambio contra la agricultura eran una característica común en Pakistán, sin embargo, esto solo contribuyo al empeoramiento de la situación de subempleo en la agricultura, lo que se traduce en un rápido aumento de la migración rural a urbana y la consecuente aparición de barrios marginales urbanos y subempleo visible en las ciudades.

En el estudio se revela varias características significativas del subempleo en Pakistán, las principales características de los hallazgos fueron: en Pakistán oriental, la proporción de personas declaradas como subempleadas (en el sentido de que trabajan menos de 26 horas, es decir, mitad o menos de la semana laboral



promedio de 50 horas) era de alrededor del 17 por ciento del número total en el trabajo en el periodo de referencia, o 2,5 millones de personas. La gran mayoría de ellos se encontraban en las aldeas y los menores trabajadores familiares no remunerados que trabajan menos de 15 horas semanales no eran contabilizadores en la fuerza de trabajo.

En el Pakistán occidental, los subempleados por el mismo criterio no representaban más del 4,7% del número total de trabajadores, es decir, unos 500 000 personas. Una vez más, la mayoría vivía en las aldeas; tanto en el Pakistán oriental como en el oeste, la mayor parte de las personas que trabajaban 25 horas o menos por semana se encontraban en la categoría de las 16-25 horas; el numero de 15 horas o menos era relativamente pequeño, probablemente teniendo en cuenta que los trabajadores familiares no remunerados que podría hacer estado en esta categoría ni siquiera estaban incluido en la fuerza de trabajo. Dentro de cada categoría de status de empleo, la tasa de subempleo fue, la más alta entre los trabajadores familiares no remunerados.

Mendoza Tijerino & Altamirano Montoya (2013), realizan una investigación sobre el subempleo laboral en las industrias productivas en Nicaragua, para el cual utilizan información de la última encuesta continua de Hogares 2010 donde buscan identificar las industrias que presenten más problemas de subempleo, tomando en cuenta que los individuos que se encuentren subempleados son individuos que están inconformes e insatisfechos al momento de realizas las labores productivas, donde encuentran que la industria de la construcción es la que presenta mayores probabilidades de contar con empleados



con deseos de trabajar más y no poder hacerlo. Las industrias que presentan menores probabilidad de generar puestos de trabajo en condiciones de subempleo son las industrias agrícolas y las comerciales, en ambas actividades se confirma el predominio del desempleo abierto sobre el subempleo, asimismo se evidencia que individuos con mayores niveles salariales tienen menos probabilidades de desear trabajar más horas a la semana, independientemente de la industria productiva en la que se encuentren.

Bell & Blanchflower (2011), establecen un estudio del subempleo laboral en un momento de choques de demanda para la economía, comprendido en el Reino Unido. La investigación constituye un análisis para diferentes edades de los agentes económicos, considerando un marco conceptual en el que los costos son los que previenen un correcto ajuste al equilibrio de manera rápida. El marco de referencia en el que se basa el estudio establece que, tras algún choque de demanda, las empresas ajustaras inicialmente la utilización del factor trabajo antes de stock de trabajo con el que cuenta. La premisa que sostiene el marco de referencia utilizado radica en que más costoso para una firma despedir trabajadores y contratar nuevos conlleva costos de entrenamiento, despido, contrato, por lo que el ajuste conlleva a una búsqueda de mayores contratos parciales por parte de los empleadores, generando así empleados con deseos de trabajar más y con ganas de ejercer todo su potencial.

Así mismo el ajuste de un empresa con respecto al factor trabajo también se puede llevar a cabo tomando en cuenta el tiempo de laborar que tiene un individuo en dicha empresa. Si el empleado presenta mayor tiempo trabajando en



la empresa es de esperarse que la misma reduzca sus horas de trabajo en lugar de despedirlo, asumiendo siempre que en la economía hay un choque de demanda, una aplicación de tal marco referencial sería inviable ya que descansa en el hecho de contar con trabajadores (al menos en su mayoría) formales, donde al momento del despido y el contrato existan suficientes trabajas legales que impidan minimizar costos de ajuste. Tanto tener que pagar por prestaciones al despedir, como tener que entrenar un nuevo empleado, se perfilan como obstáculos de ajuste.

Bernal (2009), realiza un estudio sobre la informalidad laboral en Colombia el cual concibe al subempleo como una medida de satisfacción por parte del trabajador. De este modo se infiere que querer trabajar más y no poder es evidencia de trabajadores no satisfechos. Trabajar en condiciones de inconformidad implica que no se logra potenciar la capacidad productiva del empleado.

La autora, en su estudio realiza una conexión muy clara entre el subempleo y la informalidad: los trabajadores que se encuentran laborando informalmente son más probables de reportar deseos de trabajar más horas de las que trabajan ordinariamente. Si se toma en cuenta que en Nicaragua 7 de cada 10 trabajadores son informales, es de esperarse que un gran segmento de la población presente pérdidas de satisfacción al trabajar.



CAPÍTULO II

REVISIÓN DE LITERATURA

2.1. MARCO TEÓRICO

El marco teórico de la presente investigación se desprende de los nuevos enfoques neoclásicos. Por ello se fundamentara el fenómeno del subempleo, con el fin de poder, posteriormente, analizar la categorización de los individuos objeto de estudio de acuerdo a las características que poseen.

El enfoque presentado por los neoclásicos sobre el mercado laboral, se trabaja bajo el supuesto; que las condiciones de la oferta laboral, son las determinantes de las decisiones laborales individuales (ORTIZ & URIBE, 2006). Por lo tanto, se afirma que los agentes deciden libremente si se emplean o no. No obstante, el agente se enfrenta a un problema de elección que puede ser descrito de la siguiente manera: inicialmente, debe decidir si participa o no en el mercado de trabajo. Lo cual significa que debe decidir cuantas horas pretende destinar al trabajo y cuantas al ocio. Una vez que ha realizado la elección de participar en el mercado de trabajo, se procede a la búsqueda de empleo, con ello decidirá si se emplea o no, teniendo como referente para su decisión las ofertas laborales que



reciba, y finalmente si decide emplearse, se enfrenta al hecho de optar por un empleo de baja o alta calidad.

2.1.1. MODELO OCIO-CONSUMO

El modelo utilizado para explicar lo anterior se conoce como el OCIO-CONSUMO (OC), en él se presentan factores donde cada individuo toma sus decisiones de forma racional, es decir maximiza una función de utilidad, en la que puede elegir entre ocio (horas dedicadas a actividades diferentes al trabajo) y consumo (Horas dedicadas a laborar). La función de utilidad se supone cuasi cóncava con dos bienes, ocio y consumo, U(O, C), esta función de utilidad está sujeta a dos restricciones una de tiempo y la otra de ingresos. Para una demostración formal del modelo O.C. ver (PERCAVEL, 1986), y para una versión intuitiva ver (McConnell & MACPERSON, 2003).

De esta manera, el individuo resuelve el siguiente problema de optimización:

 $Max \ U(C,L)(1)$

S.a
$$C + wL = V + wT$$
 $con L \le T(2)$

Donde C es el consumo de bienes, L el tiempo de ocio medido en horas, U la utilidad obtenida de la combinación de C y L, w el salario por hora, V el ingreso no laboral y T el tiempo total disponible, H = L - T, se define como las horas de trabajo en un período. Como se mencionó anteriormente, al maximizar



la utilidad el individuo se enfrenta a dos restricciones, la primera establece que en ausencia de ahorro, préstamos, transferencias e impuestos, el individuo gasta todo su ingreso en bienes de consumo, la segunda plantea que los posibles usos del tiempo deben igualar al tiempo total disponible (por ejemplo un día tiene 24 horas, el individuo dispone sólo de ese tiempo). Matemáticamente este problema se resuelve usando los multiplicadores de Lagrange, donde λ es el multiplicador asociado a la restricción presupuestaria y μ es el multiplicador asociado a la restricción de tiempo.

$$\mathcal{L}(C,L,\lambda,\mu) = U(C,L) + \lambda[V + wT - (C+wT)] + \mu(T-w)(3)$$

Tomando las condiciones de primer orden (derivadas parciales con respecto a l variables de elección, O y L, e igualadas a cero) se obtiene:

$$U^{'}C = \lambda(4)$$

 $U^{'}L = \lambda w + \mu(5)$

Se puede demostrar que el punto óptimo se obtiene cuando la tasa a la cual el individuo está dispuesto a intercambiar y la tasa a la cual es capaz de intercambiar en el mercado son iguales, es decir, el individuo entrará al mercado laboral si el salario real fuese al menos igual a la tasa marginal de sustitución (TMS), según ecuación (6), se obtiene cuando:

$$\frac{UmgL}{UmaC} = W^* \qquad (6)$$



Donde *UmgL*, es la utilidad marginal del trabajo y *UmgC* es la utilidad marginal del consumo. De esta forma, la tasa de salario crítica o el salario ante el cual el individuo queda indiferente entre participar o no en el mercado, es conocido como salario de reserva (w*). Este punto se observa en el gráfico (01), donde el individuo elige las cantidades optimas de ocio (O*) y consumo u horas de trabajo (L*) dado su salario de reserva, este punto se encuentra cuando la pendiente de la función de utilidad (TMS) se iguala con el salario de reserva (en este punto la restricción presupuestaria es tangente a la función de utilidad).

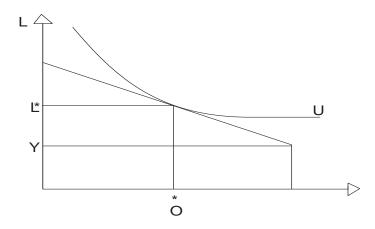


Gráfico Nº 01: Solución de participación laboral del individuo.

Fuente: McConenell, Brue y Macpherson (2003)

Lo anterior implica que el individuo participa en el mercado laboral siempre y cuando el salario de mercado o salario ofrecido es mayor o igual al salario de reserva.

El mecanismo de la variable en mención es el siguiente:

$$Yi = 1$$
 Si Wi>Wi* PARTICIPA

$$Yi = 0$$
 Si Wi



2.2. MARCO CONCEPTUAL

2.2.1. SUBEMPLEO

Para efectos de nuestro trabajo hemos trabajado con el concepto de subempleo por ingresos (o invisible); en este caso se labora 35 o más horas semanales consideradas como normales, cuyos ingresos mensuales por trabajo son inferiores al ingreso mínimo de referencia (INEI, 2012).

2.2.1.1. CONCEPTOS RELACIONADOS.

"el subempleo es una situación del mercado laboral que refleja la subutilización de la capacidad productiva de la población ocupada derivada de un sistema económico nacional o local deficiente" (OIT, 1985).

Desde el punto de vista macroeconómico el subempleo es una variable que presenta un comportamiento contra cíclico, es decir, cuando el país se encuentra en crisis las tasas de subempleo aumentan, pero el problema en muchas ocasiones persiste así el país esté en crecimiento dado los problemas de inclusión del mercado laboral. Por esta razón, el subempleo puede ser medido a través de una variable conocida como "calidad de empleo" pero los componentes de este no permiten determinar que lleva a una persona al subempleo, este genera altos costos individuales debido a que las personas no tienen el suficiente ingreso para adquirir los bienes básicos que permiten su desarrollo en la sociedad y a nivel país crea diferencias competitivas y productivas.



En el Perú se considera dos grupos de subempleo: por horas (visible) y por ingresos (invisible). En el primero se labora menos de 35 horas a la semana pero se desea trabajar horas adicionales y se está a disposición para hacerlo.

2.2.2. EMPLEO

Condición de las personas en edad y capacidad de trabajar que realizan algún tipo de trabajo, asalariado o no. Se refiere al grado de utilización de la fuerza laboral o de la población económicamente activa (PEA) (BCRP, 2011).

2.2.3. EMPLEO FORMAL

Tradicionalmente la OIT define al empleo formal como el de las empresas de más de cinco trabajadores así como a los profesionales y técnicos independientes. De acuerdo a la Encuesta de Hogares del Ministerio de Trabajo, son empresas de producción, comercio o servicios legalmente constituidas, que emplean trabajadores sin tener en cuenta el número de estos (BCRP, 2011)

2.2.4. EMPLEO INFORMAL

Empleo en empresas en las que los trabajadores no han firmado contrato laboral, no tienen seguro de trabajo y no están afiliados al sistema de pensiones. Tradicionalmente se ha incluido al resto de independientes, a los que laboran en microempresas, a los trabajadores familiares no remunerados y a los empleados del hogar (BCRP, 2011)

2.2.5. EMPLEO ATÍPICO

Este tipo de trabajo se considera como fuera de lo normal de los empleos por ser



de horarios flexibles, donde no existe un lugar de trabajo definido, esto no significa que sea siempre clasificado como un trabajo malo, dado que tiene como característica que no es un trabajo repetitivo ni monótono (FARNÉ, 2003)

2.2.6. EMPLEO CONTINGENTE

Se da por la necesidad de la persona a trabajar, al existir aumentos tecnológicos, la contratación y la necesidad de mano de obra cambia, dentro del trabajo contingente se encuentra: medio tiempo, trabajo temporal, los contratistas, y otros, estos son desclasificados por sus condiciones pero esto no significa que la satisfacción del empleado se vea afectado. Cuando se habla de contingente, se relaciona con baja seguridad y un compromiso entre el empleado y empleador sin amplios términos de contratación. (Polivka, 1989)

2.2.7. BUSQUEDA DE EMPLEO:

Se refiere a la expresión de presión efectiva en el mercado de presión efectiva en el mercado de trabajo para conseguir un empleo asalariado o independiente. Son acciones concretas que demuestran que la persona podría incorporarse a trabajar. Son válidas opciones formales de búsqueda como responder a solicitudes de personal publicadas en prensa o bolsa de trabajo. Como también opciones menos formales como son las consultas con amigos o parientes, cuya importancia relativa depende del lugar, espacio y tiempo (Aruas &Cardenas,2014).

2.2.8. SATISFACCIÓN LABORAL

Es el grado de conformidad de la persona respecto a su entorno de trabajo, ésta



incluye la consideración de la remuneración, el tipo de trabajo, las relaciones humanas, la seguridad, etc.

A mayor satisfacción laboral, mayor será el compromiso del trabajador con sus tareas. En cambio, cuando el grado de satisfacción laboral es bajo, el trabajador no siente el peso de la responsabilidad y no pone suficiente empeño en sus actividades diarias.

Freeman (1977), La satisfacción laboral puede ser una variable dependiente e independiente; como variable independiente se puede ver su impacto en la movilidad laboral.

2.2.9. CONTRATO LABORAL

El contrato laboral es el acuerdo entre trabajador y empleador, por el cual, el primero presta servicios profesionales bajo dependencia y subordinación por una remuneración determinada.

Asimismo, este documento debe quedar firmado por ambas partes a más tardar dentro de los primeros quince días de incorporado el trabajador.

2.2.10. DESEO Y DISPONIBILIDAD PARA TRABAJAR

Corresponde a la explicita manifestación de voluntad para trabajar por parte del entrevistado, si la opción de trabajo o empleo se presenta. Este criterio es empleado con relación al periodo de referencia, a objeto de excluir quienes a futuro podrían estar deseosos y disponibles para trabajar (ej. Estudiantes).



2.2.11. INGRESO

Recursos que se obtienen de modo regular como consecuencia de la actividad de una entidad (Márquez, 2012).

2.2.12. SALARIO MINIMO

Remuneración salarial que el estado fija como mínimo y que las empresas están autorizadas a pagar a sus trabajadores con el objetivo de proporcionarles un nivel de vida mínimamente aceptable.

2.2.13. CAPITAL HUMANO

Según Becker (1983) toda actividad que aporte aumentar la renta monetaria futura, que ayuda a aumentar los recursos de las personas se considera inversión en capital humano, comúnmente solo se examina la educación, pero existen otros tipos de inversión como la formación en el trabajo, los cuidados médicos y el realizar migración dependiendo de ciertas cualidades de las personas.

Existen diversas relaciones de la educación con otras características de las personas y la sociedad; no solo basta tener educación, se debe contar con otras características que llevarán a la persona a ofrecer una mano de obra adecuada. i) al aumentar la edad, aumenta los ingresos dado que la gente cuenta con mayor educación y experiencia, ii) cuando existe una alta tasa de desempleo se relaciona inversamente con el nivel de educación, iii) a mayor edad es más difícil recibir por parte de la empresa capacitación, pero más seguro porque las personas jóvenes tienden a cambiar más de empleo, iv) en ciertos casos al existir diferencias amplias en los niveles de educación en la población llevará a ampliar la brecha del



nivel de ingresos. (Becker, 1983).

Para las empresas no siempre es rentable pagar los costos de formación de sus empleados por eso una parte de esos costos son descontados de sus salarios pero el empleado lo hace porque a futuro espera recuperarlos, eso se muestra en la siguiente gráfico.

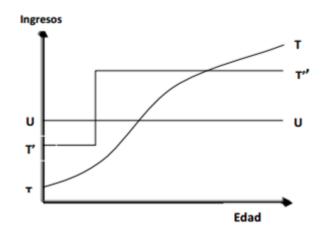


Gráfico N°2: Relación entre ingresos y edad.

Fuente: Becker (1987)

- Cuando la persona recibe el mismo nivel de ingreso en el transcurso de su vida es la línea UU.
- Cuando la persona empieza su formación recibirá salarios más bajos y a medida que se incrementa su experiencia y formación sus ingresos se irán aumentando (curva TT), donde se espera se recuperará la inversión pasada.
- Existe la inversión de las empresas específica, en este caso el menor salario que reciba el empleado por su formación no se podrá recuperar si este se traslada de trabajo y perjudicará a la empresa porque deberá invertir en un nuevo trabajador.



2.2.14. POBLACION ECONOMICAMENTE ACTIVA-PEA

Son todas las personas de 14 años a 65 años que trabajaron al menos una hora en la semana de referencia, o aunque no trabajaron, tuvieron trabajo (ocupados) o bien aquellas personas que no tenían empleo pero estaban disponibles para trabajar (desocupados) (Arias & Cardenas, 2014). No se toma en cuenta los estudiantes, acuartelados, personas que cumplen una condena en prisión, etc.

2.2.15. POBLACIÓN NO ECONÓMICAMENTE ACTIVA (INACTIVOS)

Son todas las personas que pertenecen a la población en edad de trabajar que en la semana de referencia no han trabajado ni buscado trabajo y no desean trabajar. Dentro de este grupo se encuentran las amas de casa, los estudiantes, los rentistas y los jubilados, que no se encontraban trabajando ni buscando trabajo. También se consideran dentro de este grupo a los familiares no remunerados que trabajan menos de 15 horas de trabajo semanales durante el periodo de referencia.

2.2.16. PEA OCUPADA

Es el conjunto de la PEA que trabaja en una actividad económica, sea o no en forma remunerada en el periodo de referencia. En este grupo se encuentran las personas que:

- Tienen una ocupación o trabajo al servicio de un empleador o por cuenta propia y perciben a cambio una remuneración en dinero o especie.



- Tienen una ocupación remunerada, no trabajaron por encontrarse enfermos, de vacaciones, licencia, en huelga o cierre temporal del establecimiento.
- El independiente que se encontraba temporalmente ausente de su trabajo durante el periodo de referencia pero la empresa o negocio siguió funcionando.
- Las personas que prestan servicios en las Fuerzas Armadas, Fuerzas Policiales o en el Clero. Según las condiciones en el trabajo, la PEA ocupada puede estar subempleada o adecuadamente empleada.

2.2.17. DESEMPLEO ABIERTO

Está conformado por el conjunto de personas de más de 14 años de edad que no tienen trabajo y lo están buscando activamente en un periodo de referencia. Asimismo incluye a las personas que realizaron acciones para establecerse en forma independiente, además casos especiales, los que esperan respuesta de un trabajo o aquellos que en primera instancia no manifestaron buscar empleo, pero luego declararon tener voluntad y disponibilidad y, buscaron trabajo como segunda actividad. Se subdivide en: cesantes, personas que tienen experiencia laboral, es decir, que buscaron trabajo pero trabajaban antes, y aspirantes, personas que buscan trabajo por primera vez.

2.2.18. DESEMPLEO OCULTO O DESALENTADOS

Comprende a las personas de más de 14 años de edad, que no estaban trabajando, y no buscaron trabajo porque no creían posible encontrarlo, pero lo buscarían si tuviesen una percepción más positiva de las posibilidades laborales.



2.2.19. DESEMPLEO TOTAL

Definición más amplia del desempleo, en la que se incluye no solo a los desempleados abiertos, sino también a los desempleados ocultos.

2.2.20. DESEMPLEO URBANO

En el Perú, el desempleo urbano se refiere al conjunto de personas de más de 14 años de edad, de uno y otro sexo, que en la semana de referencia no tenían trabajo y lo estaban buscando activamente. Técnicamente, corresponde a los desempleados abiertos.

2.2.21. TASA DE SUBEMPLEO EN OTROS PAISES

- EN ARGENTINA: Los subempleados visibles trabajan menos de 35 horas a la semana y desean trabajar más horas; los subempleados invisibles son trabajadores del sector informal urbano, del servicio doméstico y los sobre empleados en el sector público (área urbana). Asimismo se incluyen a los trabajadores rurales pobres (área rural). (Castillo Masa, 2000)
- EN COLOMBIA: los subempleados visibles trabajan menos de 32 horas semanales y desean trabajar más horas. Los subempleados invisibles son trabajadores con ingresos insuficientes para atender los gastos del hogar y personas cuya ocupación no está de acuerdo con la profesión o entrenamiento. (CASTILLO MASA, 2000).
- EN CHILE: los subempleados visibles laboral menos de 35 horas y desean trabajar más horas, los subempleados invisibles trabajan por cuenta propia



que ganan menos del salario mínimo legal que es de 122 dólares americanos. (Castillo Masa, 2000)

- EN ECUADOR: los subempleados visibles del sector moderno trabajan involuntariamente menos de 40 horas semanales, los subempleados visibles del sector moderno a pesar de trabajar más de 40 horas a la semana perciben ingresos inferiores al salario mínimo vital de 90 dólares americanos. Los subempleados en el sector informal son los ocupados por cuenta propia, los trabajadores familiares no remunérales, los patronos y asalariados de establecimientos de hasta 5 trabajadores excepto quienes desarrollan actividades de nivel profesional o técnico. (Castillo Masa, 2000)
- EN COSTA RICA: los subempleados visibles trabajan menos de 47 horas por semana en su ocupación principal y en otras ocupaciones (si las tiene), desean trabajar más horas por semana, están disponibles para hacerlo, no lo hacen porque no consiguen más trabajo asalariado o independiente. Subempleo invisible trabajan 47 horas o más por semana en su ocupación principal y en sus otras ocupaciones (si las tiene), y su ingreso primario mensual es inferior al salario mínimo vital. (Castillo Masa, 2000)
- EN HONDURAS: los subocupados visibles trabajan menos de 36 horas semanales y desearían trabajar más. Los subocupados invisibles trabajan 36 horas semanales o más y tienen ingresos inferiores al salario mínimo promedio mensual por rama de actividad económica y área geográfica. (Castillo Masa, 2000).



- EN GUATEMALA: los subempleados visible son los ocupados que trabajan menos de 40 horas a la semana y tienen deseos de trabajar más, los subempleados invisible trabajan 40 horas o más a la semana y sus ingresos son inferiores al salario mínimo de la rama de actividad económica. (Castillo Masa, 2000).
- EN PANAMÁ: el subempleados visible trabaja menos de 40 horas por semana en las ocupaciones que tuviese, desean trabajar más y están disponibles para hacerlo, el subempleado invisible traba 40 horas o más a la semana en su ocupación principal y en sus otras ocupaciones (si las tiene), y su ingreso es inferior a un mínimo establecido. (Castillo Masa, 2000).
- EN PARAGUAY: el subempleado visible trabaja menos de30 horas por semana en su ocupación principal y en otras que tuviese, desean trabajar más horas por semana y están disponibles para hacerlo, el subempleado invisible trabaja 30 horas o más a la semana en su ocupación principal y en las demás ocupaciones si las tuviese y su ingreso es inferior al mínimo establecido. (Castillo Masa, 2000).
- EN URUGUAY: el subempleado por insuficiencia de horas trabajadas comprende a trabajadores que laboran una jornada inferior a 40 horas semanales, involuntariamente y que buscan o aceptarían un trabajo subempleados. El subempleado por insuficiencia de volumen de trabajo son los ocupados no asalariados que buscan o aceptarían una actividad suplementaria, independiente del número de horas trabajadas. En el subempleo se considera a los trabajadores por cuenta propia y a los



familiares no remunerados que trabajando más de 40 horas semanales, buscan otro empleo complementario. (Castillo Masa, 2000).

2.3. HIPÓTESIS DE LA INVESTIGACIÓN

HIPÓTESIS GENERAL

El subempleo en el área urbana de Juliaca 2016, está relacionada con variables socioeconómicas.

HIPÓTESIS ESPECÍFICAS

Las características socioeconómicas: sexo, tipo de institución de la cual egresó, tipo de trabajo, satisfacción laboral se correlacionan positivamente y edad, contrato laboral se correlacionan negativamente con el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016.

- El contrato laboral de los trabajadores se relacionan positivamente con el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016.
- La satisfacción laboral de los trabajadores se correlacionan negativamente con el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016.



CAPÍTULO III

MATERIALES Y MÉTODOS

Para el desarrollo y análisis del presente proyecto de investigación se utilizó el siguiente método científico: método deductivo.

3.1. METODOS DE INVESTIGACION

3.1.2. EL MÉTODO DEDUCTIVO:

Se aplicó este método desde un primer momento, ya que partimos de datos generales (antecedentes) aceptados como válidos para plantear las hipótesis y las posibles conclusiones, finalmente esto nos sirvió para contrastar y corroborar los postulados con los resultados obtenidos en el presente trabajo de investigación.

3.2. DATOS

Para la recolección de datos se realizó con la aplicación de encuestas realizada en la ciudad de Juliaca. El objetivo de esta encuesta es generar información acerca de las principales variables socioeconómicas (sexo, edad, tipo de institución de la cual egreso, tipo de trabajo, contrato laboral, satisfacción laboral) que influyen en la



propensión de pertenecer a la condición de estar subempleado. Para la obtención de la población económicamente activa (PEA) se recurre a fuentes secundarias como las páginas web de instituciones cono el INEI, BCR, entre otros.

3.3. POBLACIÓN OBJETIVO

La población de estudio está constituida por el total de población en edad de trabajar en la ciudad de Juliaca, todos residentes en el área urbana de la misma entre mujeres y hombres de 14 a más años, para ello se tomó en cuenta los datos de población del último censo nacional del 2007.

Según el INEI, al año 2007 la población de 14 a 65 años en Juliaca asciende a 146,941 individuos entre hombres y mujeres.

Para el año 2016, la población de referencia se proyectó la tasa de crecimiento población de la ciudad de Juliaca (2.5%-crecimiento intercensal promedio anual del censo nacional 1993 y 2007).

Proyección de la población de Juliaca al año 2016:

- Tasa de crecimiento poblacional (Tcp) = 2.5 %
- Población de referencia *(1+Tcp) ^n
- 146 941*(1+0.025) **^**9
- = 183 509 = PEA para el año 2016



3.4. TAMAÑO DE MUESTRA

Para la determinación del tamaño de la muestra se realiza a partir de la población económicamente activa (PEA), la obtención de tamaño de muestra suele ser complejo y comprende una serie de consideraciones, formulas, métodos de procesamiento, etc., por lo que, a efectos de la presente investigación se utilizará el método de proporciones, asignando p=0,5 y q=0,5 este procedimiento garantiza el mayor tamaño de la muestra sobre la consideración de que la población de estudio comprende 14 hasta los 65 años. La fórmula para determinar la muestra es el siguiente:

$$n = \frac{NZ^2pq}{NE^2 + Z^2pq} = 384 encuestas$$

Dónde:

n= tamaño de muestra

P= proporción de hombres y mujeres que están en el subempleo

Q= proporción de hombres y mujeres que no están subempleados

N= Tamaño de la población, para efectos de la presente investigación N= 183509.

E= Margen de error permisible, en la presente investigación se trabaja con 5%.

Z = Nivel de confianza (z) = 95% (z = 1.96).

Cabe resaltar que las encuestas aplicadas se realizaron en distintas zonas del área urbana de la ciudad de Juliaca, entre los lugares elegido fueron, municipio, gobierno regional, empresas privadas (cajas, bancos), así como también personas elegidas aleatoriamente.



3.5.TIPO DE MUESTREO

Para la determinación del tipo de muestreo cualquiera sea la magnitud de la muestra se debe tener en cuenta no solo el número de individuos, sino también considerar su representatividad respecto de la población. En este sentido, para que nuestra muestra sea representativa de la población, el muestreo debe ser probabilístico o aleatorio, es decir, todos los individuos de la población objetivo tienen la misma probabilidad de estar en la muestra. En una muestra aleatoria tenemos más seguridad de que se encuentran representadas las características importantes de la población en la proporción que les corresponde (Vallejo, 2012). En tal sentido, dada las características heterogéneas de la población de la ciudad de Juliaca, se ha determinado que el tipo de muestreo a realizarse será el muestreo aleatorio simple.

3.6.IDENTIFICACIÓN DE VARIABLES

Las variables que se utilizaron para estudiar las determinantes del subempleo en la ciudad de Juliaca, se han determinado cuidadosamente siguiendo otros estudios (antecedentes) y criterios propios, y son las siguientes:

Cuadro N° 01: Operacionalización de variables.

		TIPO DE	
VARIABLE	Variable	VARIABLE	Cuantificación
DEPENDIENTE			
PROBABILIDAD	Sub	Dummy 1	1= Si es trabajador subempleado y
DE SER			0= Si no es trabajador subempleado.
SUBEMPLEADO			
INDEPENDIENTES			



EDAD	EDAD	Cuantitativa	Edad
SEXO	Sexo	Dummy 1	1= Si el individuo es hombre
		2 daminy 1	0= Si es mujer.
ESTADO CONYUGAL	Estcivil	Dummy 1	SOLTERO: Toma el valor de 1 si el entrevistado es soltero y 0 los demás. CASADO: Toma el valor de 1 si el entrevistado es casado y 0 los demás. DIVORCIADO: Toma el valor de 1 si el entrevistado es divorciado y 0 los demás. VIUDO: Toma el valor de 1 si el entrevistado es viudo y 0 los demás.
POSICIÓN EN EL HOGAR	poshogar	Dummy 1	JEFE_HOGAR: Toma el valor de 1 si el entrevistado es jefe de hogar y 0 los demás. CONYUGE: Toma el valor de 1 si el entrevistado es cónyuge y 0 los demás. HIJO: Toma el valor de 1 si el entrevistado es hijo y 0 los demás.
NÚMERO DE HIJOS	Hijos	Cuantitativa	N° de hijos
DISCAPACIDAD	Disc	Dummy1	1= Si el individuo es discapacitado 0= Si el individuo no es discapacitado
NIVEL EDUCATIVO	nivelEDUC	Dummy 1	SECU: Toma el valor de 1 si el entrevistado alcanzo el nivel secundario y 0 los demás. TECNICO: Toma el valor de 1 si el entrevistado alcanzo el nivel técnico y 0 los demás. SUPERIOR: Toma el valor de 1 si el entrevistado alcanzo el nivel superior y 0 los demás.
TIPO DE INSTITUCIÓN.	Institucion	Dummy 1	1= Si termino en una institución privada 0= Si termino en una institución publica



PROCEDENCIA	Proced	Dummy 1	1= Si el individuo es natural de	
DEL INDIVIDUO			juliaca	
			0= Si el individuo procede del	
			medio rural	
EXPERIENCIA	Explab	Dummy 1	1= Si no tiene experiencia laboral	
LABORAL			0= Si cuenta con experiencia	
			laboral	
ACTUALMENTE	Trab	Dummy 1	1= Si no se encuentra trabajando	
TRABAJA			0= Si trabaja actualmente	
INGRESO			1= si es menor de la RMV	
MENSUAL	Ing	Dummy 1	0= si es mayor a la RMV	
TIPO DE	Tiptrab	Dummy 1	1= si es temporal	
TRABAJO			0= si es permanente	
CONTRATO DE	Contr	Dummy 1	1= Si tiene contrato de trabajo	
TRABAJO			0= Si no tiene contrato de trabajo	
TIPO DE	tipContr	Dummy 1	1= Si su contrato es fijo	
CONTRATO			0= Si su contrato es indefinido	
SATISFACCIÓN	Satisf	Dummy 1	1= Si está insatisfecho con su	
LABORAL			empleo.	
			0= Si está satisfecho con empleo.	

Fuente: elaboración propia, en base al modelo sugerido

En la presente investigación después de tomar en cuenta todas las variables mencionadas en el cuadro anterior, las variables seleccionadas fueron las siguientes:

Sexo: ya que según la ENAHO la tasa de actividad en los hombres (82,4%) es mayor que en las mujeres (64,8%). Sin embargo, en el periodo 2004-2012, se registra un crecimiento de la tasa de actividad de las mujeres; ante esto se quiso saber en el área urbana de Juliaca cuál era el género que se encuentra más propenso a estar subempleado.



- Satisfacción laboral: se utilizó esta variable ya que según (Mendoza & Altamirano, 2012) dicen en su estudio "subempleo laboral en las industrias productivas de Nicaragua" que los individuos que se encuentren subempleados son aquellos individuos que están inconformes e insatisfechos de alguna forma al momento de realizar las labores productivas.
- Tipo de trabajo: esta variable se tomó en cuenta ya que el INEI considera que son más propensos de estar dentro del grupo de subempleados las personas con empleos ocasionales.
- Edad: esta es una variable muy importante ya que se sabrá cuan determinante es la edad de una persona para ser propensa a estar subempleado.
- Contrato laboral: la causa principal de incluir esta variable al modelo fue porque Juliaca es una ciudad informal donde una de las principales fuentes de ingreso de muchas familias es el comercio, sin embargo en su mayoría este es contrabando, por tal motivo se quiso saber cómo influye tener un contrato laboral en medio de esta situación, y si ésta determina en estar subempleado.
- Tipo de institución: esta variable se incluyó ya que en un estudio publicado por el Banco Central de Reserva (BCR), elaborado por los especialistas de la Universidad del Pacífico, Pablo Lavado, Joan Martínez y Gustavo Yamada, reveló que en el Perú el 40% de profesionales universitarios están subempleados, además explicó que en los últimos años hubo en el Perú un auge de creación de universidades fundamentalmente privadas, y que el 75% de esta nueva oferta es de menor calidad que sus predecesoras a este periodo de creación de universidades se le llama "desregulación" y se inicia con la creación del Consejo Nacional para la Autorización de Funcionamiento de Universidades (CONAFU), que estuvo a cargo de la desaparecida Asamblea Nacional de Rectores (ANR),



Para el experto, la creación de SUNEDU es un paso para cambiar esta situación y mejorar la regulación de las universidades, lo que traería como consecuencia una mayor calidad de la educación de los profesionales; en ese sentido se consideró la variable "tipo de institución" con el fin de determinar si el tipo de institución del cual egreso el individuo es un determinante del subempleo en el área urbana de Juliaca

3.7. MODELOS DE ELECCIÓN BINARIA

Existen numerosas situaciones en los que los agentes económicos deben elegir entre dos posibles alternativas, trabajar o no trabajar, afiliarse o no a un determinado sindicato, consumir o no un determinado bien, comprar una casa o no, estudiar o no, entre otras. Las características común de los modelos que se utilizan en casos como estos, es que la variable dependiente es del tipo que produce una respuesta SI o NO, es decir, es dicotómica por naturaleza, la modelación de estas situaciones se efectúa a través de los llamados modelos de respuesta dicotómica. En los siguientes acápites se hará una descripción de los mismos y en específico se aborda los modelos Logit y Probit ya que son las más usadas para este tipo de investigación.

3.7.1. INTERPRETACIÓN DE LOS MODELOS DE ELECCIÓN BINARIA

Hernández, M(2005) manifiesta que la interpretación económica de los modelos de elección binaria se fundamentan en el hecho de que la racionalidad de los agentes económicos hace comportarse a los mismos de modo tal que maximicen la utilidad esperada que les proporciona cada una de las opciones sobre las que toca decidir. Así pues, a la luz de tal interpretación, las probabilidades de que el individuo i elija la alternativa 1 ó la alternativa 0 estaran en función de las



utilidades esperadas por cada decisión para dicho individuo, las cuales se denotan como $U_{i1}\,\,y\,\,U_{i0}$ respectivamente.

Las mismas, son funciones de las variables explicativas de dicha decisión, que son en definitiva características propias de cada alternativa de elección o características personales, económicas o culturales del individuo enfrentado al proceso de decisión.

Específicamente, se define como:

 U_{i0} : La utilidad que proporciona al agente i la elección 0.

 U_{i1} : La utilidad que proporciona el agente i la elección 1.

 X_{i0} : El vector de las variables explicativas que caracterizan la elección de la alternativa 0 por parte del agente i.

 X_{i1} : el vector de las variables explicativas que caracterizan la elección de la alternativa 1 por parte del agente i.

Al suponer linealidad en las funciones de utilidad, se tiene que:

$$U_{i0} = \overline{U}_{i0} + \varepsilon_{i0} = \alpha_0 + X_{i0} \acute{\beta} + \varepsilon_{i0} \dots (1)$$

$$U_{i1} = \overline{U}_{i1} + \varepsilon_{i1} = \alpha_1 + X_{i1} \acute{\beta} + \varepsilon_{i1} \dots (2)$$

Donde α_0 y α_1 y el vector β constituyen los parámetros de las regresiones y ε_{i0} y ε_{i1} son perturbaciones aleatorias que recogen las desviaciones del agente i con respecto a las utilidades medias asociadas a cada decisión \overline{U}_{i0} y \overline{U}_{i1} . Se considera que estas perturbaciones son independientemente distribuidas con esperanza constante e igual a cero y varianza constante en ambos casos. Ahora y dentro del marco de la teoría de la utilidad. El agente i elegirá la opción 1 si la utilidad de esa elección supera a la de la opción 0 y viceversa, es decir:



$$Y_{i} = \begin{cases} 1 \text{ si } \overline{U}_{i1} > \overline{U}_{i0} \\ 0 \text{ si } \overline{U}_{i0} > \overline{U}_{i1} \end{cases} \dots (3)$$

Lo cual implica que:

$$P(y_t = 1) = P(\overline{U}_{i1} > \overline{U}_{i0}) = P(\varepsilon_{i0} - \varepsilon_{i1} < \overline{U}_{i1} > \overline{U}_{i0}) =$$

$$P[\varepsilon_{i0} - \varepsilon_{i1} < (\alpha_1 - \alpha_0) + \dot{\beta}(X_{i1} - X_{i0})] = F(X_i \dot{\beta}) \dots (3')$$

Es decir, la probabilidad de que el individuo *i* elija la opción 1 puede ser resumida a través de la ecuación:

$$P(Y_t = 1) = F(X_i \hat{\beta})....(4)$$

La cual establece que la probabilidad de que el individuo enfrentado al proceso de elección binaria tome una decisión especifica se calcula a través del valor numérico que alcanza una determinada función de distribución F evaluada en un factor $Z_i = X_i \hat{\beta}$ denominado índice, el cual es a su vez función del vector de variables explicativas de la decisión del individuo i.

La ecuación $N^{\circ}4$, constituye el núcleo de la modelación de los procesos de elección binaria. Ahora, dependiendo de la función F que se seleccione, el modelo especificado será diferente. Los modelos Logit y Probit, están determinados a través de ecuaciones que constituyen casos particulares de la ecuación $N^{\circ}4$ cuando se utilizan formas funcionales F específicas.

3.8.MODELO LOGIT Y PROBIT

Se conoce que en los modelos de elección binaria la probabilidad de elección de una determinada alternativa, en sentido general puede ser plasmada a través de la siguiente ecuación:



$$P(Y_i = 1) = P(\overline{U}_{i1} > \overline{U}_{i0}) = F(X_i \acute{\beta}) = F(Z_i)(\acute{4})$$

Dependiendo de la función de distribución acumulativa a la que se asocie el proceso de decisión, el modelo especificado será diferente. De acuerdo con este criterio, los modelos que se han utilizado en la práctica dentro de un conjunto posible de ellos, han sido los siguientes (Hernández & Neninger, 2005).

3.8.1. MODELO LOGIT

La ecuación que se le ha asociado es la función de distribución logística. Desde el punto de vista operativo, la ventaja de este modelo frente al resto es su sencillez:

$$P(Y_{I} = 1) = \Lambda(Z_{i}) = \frac{e^{Z_{i}}}{1 + e^{Z_{i}}} = \Lambda(X_{i}\hat{\beta}) = \frac{e^{X_{i}\hat{\beta}}}{1 + e^{X_{i}\hat{\beta}}}; Z_{i} = \beta_{0} + \beta_{1}X_{1} + \dots + \beta_{k} \dots \dots (5)$$

La función de distribución acumulativa (FDA) utilizada es la función de distribución logística que se denota mediante la letra Λ . El modelo Logit relaciona la variable dicotómica Y_i con las variables X_{2i} X_{ki} a través de la ecuación:

$$Y_i = \frac{1}{1 + e^{-(\beta_1 + \beta_2 x_{2i} + \dots + \beta_k x_{ki})}} + u_i \dots (6)$$

Al igual que en el modelo de probabilidad lineal supone que $E(u_i) = 0$ y dado que la variable de respuesta es la dicotómica se puede demostrar que:

$$P(Y_i = 1) = E(Y_i/X_i) = \frac{1}{1 + e^{-(\beta_1 + \beta_2 x_{2i} + \dots + \beta_k x_{ki})}} \dots (7)$$

Las consideraciones importantes del modelo Logit son:

- Λ hace referencia a la función de distribución logística
- u_i es una variable aleatoria que se distribuye normal $N(0, \sigma^2)$.



- Las variables o características X_i son fijas en el muestreo.
- La variable dependiente Y_i puede tomar los valores cero o la unidad.

La interpretación del modelo Logit se puede efectuar a partir del siguiente hecho: conocidos (dados) los valores de las características X_i , se les asigna una probabilidad, por ejemplo P_i de que la variable Y_i valga la unidad. Así que:

$$Prob(Y_i = 1/X_i) = P_i(8)$$

3.8.1.1.1. EFECTOS MARGINALES MODELO LOGIT

Una vez estimado el modelo, la probabilidad es cuantificada mediante la ecuación 4. De donde se obtienen los efectos marginales para variables cualitativas y cuantitativas.

El efecto marginal para una variable cuantitativa se obtiene a través de la derivada parcial de la ecuación 5, como se muestra a continuación:

$$\frac{\partial \Lambda(X_i \hat{\beta})}{\partial X_{ki}} = \Lambda(X_i \hat{\beta}) [1 - \Lambda(X_i \hat{\beta})] \beta_k \dots (9)$$

Estos valores varían con los valores de X, se puede analizar en diferentes valores de X, por ejemplo en las medias de los regresores o en otros puntos que puedan resultar de interés.

El efecto marginal para una variable cualitativa se obtiene mediante la diferencia de probabilidades cuando la variable independiente toma los valores de 1 y 0; es decir, se evalúa en ambos puntos y se halla la diferencia.



3.8.2. MODELO PROBIT

El modelo Probit relaciona a la variable dicotómica Y_i con las variables explicativas X_{2i} ... X_{ki} a través de una función no lineal como la siguiente:

$$Y_i = \int_{-\infty}^{zi} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{s^2}{2}} ds + u_i$$
(10)

Donde la variable $Z_i = X_i \beta$ es el índice que define el modelo Probit y s es una variable "muda" de integración con media cero y varianza 1. Así pues, la especificación del modelo Probit se efectúa a través de la ecuación de la distribución normal. De forma compacta, el modelo se puede escribir como:

$$Y_i = \Phi(X_i \hat{\beta}) + u_i = \Phi(Z_i) + u_i$$
; $Z_i = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \dots + \beta_k x_k \dots (11)$

Si conocidos (dados) los valores de una característica X_i se asigna una probabilidad, por ejemplo P_i , para que la variable Y_i valga la unidad, se tiene:

$$Prob\ (Y_i = 1/X_i) = P_i \(12)$$

Para los mismos valores de las variables X_i la probabilidad de que la variable Y_i valga cero es $(1 - P_i)$, puesto que la suma de ambas probabilidades debe ser igual a la unidad, entonces en este caso se tiene:

$$Prob\ (Y_i = 0/X_i) = (1 - P_i) \dots (13)$$

3.8.2.1.EFECTOS MARGINALES DEL MODELO PROBIT

Una vez estimado el modelo Probit, la probabilidad es cuantificada mediantes la ecuación 7. De donde se obtienen los efectos marginales para variables cualitativas y cuantitativas.



El efecto marginal para una variable cuantitativa se obtiene a través de la derivada parcial de la ecuación 14, como se muestra a continuación:

$$\frac{\partial \Lambda(X_i \hat{\beta})}{\partial X_{ki}} = \Phi(X_i \hat{\beta}) [1 - \Phi(X_i \hat{\beta})] \beta_k \dots (14)$$

Estos valores varían con los valores de X (variables independientes), se puede analizar en varios valores de X, ya sea en las medias de los regresores o en otros puntos que puedan resultar de interés.

El efecto marginal para una variable cualitativa se obtiene mediante la diferencia de probabilidades cuando la variable independiente toma los valores de 1 y 0; es decir se evalúan en ambos puntos y se halla la diferencia.

3.9. CRITERIOS PARA LA ELECCIÓN DEL MEJOR MODELO

Los modelos probabilísticos más utilizados en el estudio de variables discretas a nivel internacional han sido los modelos logit y probit, estos modelos se usan cuando la variable dependiente es discreta o binaria y sólo puede adoptar dos valores entre 1 (subempleado) y 0 (no subempleado). Estos modelos se interpretan en probabilísticos, es decir sirve para medir la probabilidad de que ocurra el acontecimiento objeto de estudio (Yi = 1).

Para el presente estudio se utilizará el modelo probit, modelo que supone que los errores tiene una distribución normal, produce estimaciones que se encuentran limitadas entre 0 y 1, son estimados utilizando el método de máxima verosimilitud y se interpreta los signos del coeficiente pero no la magnitud, ya que la magnitud no puede ser interpretada usando el coeficiente, porque diferentes modelos tienen

TESIS UNA - PUNO



diferentes escalas de coeficientes y para este tipo de modelo, la función de distribución acumulativa normal estándar $F(x'\beta)$ es:

$$Pi = F(x'\beta) = \Phi(x'\beta) = \int_{-\infty}^{x'\beta} \phi(z)dz = \int_{-\infty}^{\beta 0 + \beta 1x1} \phi(z)dz$$

En donde Pi es la probabilidad de que un individuo sea subempleado, dado un factor Xi.

X1, X2, X3,...X, (K) son las variables explicativas del modelo.

 $\beta 1, \beta 2, \beta 3, \dots, \beta$, (K) son los parámetros del modelo.

Aplicamos el logaritmo natural a esta expresión para la probabilidad del suceso:

$$\ln\left(\frac{Pi}{1 - Pi}\right) = Zi = \alpha + \beta$$

$$\begin{split} P(Y=1) &= \ln \left(\frac{P = Sea~un~trabajador~subempleado}{1 - P = No~sea~trabajador~subempeado} \right) = \alpha + \beta_1(sexo) \\ &+ \beta_2(Edad) + \beta_3(Edad2) + \beta_4(tipo~de~institucion) \\ &+ \beta_5(tipo~de~trabajo) + \beta_6(contrato~laboral) \\ &+ \beta_7(Satisfaccion~laboral) + \text{ui} \end{split}$$



CAPÍTULO IV

RESULTADOS Y DISCUSIÓN

4.1. RESULTADOS

En éste capítulo se procederá al análisis descriptivo de las variables incluidas para este estudio, elaboradas de la encuesta que se tomó a la población urbana económicamente activa del distrito de Juliaca, provincia de San Román y región de Puno.

4.1.1. INCIDENCIA DE LAS CARACTERISTICAS SOCIOECONÓMICAS EN EL SUBEMPLEO

Tabla N° 1: Nivel de educación.

Nivel de educación	Frecuencia	Porcentaje	Porcentaje acumulado	
secundaria	49	12.76	12.76	
Técnico	56	14.58	27.34	
universidad	279	72.66	100	
Total	384	100		

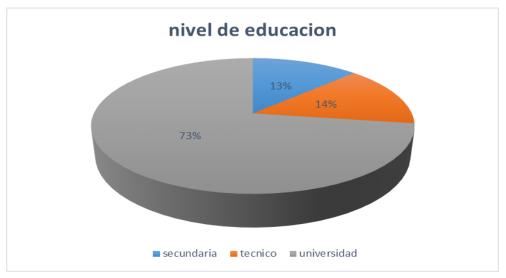


Figura N° 1: Nivel de educación.

En la variable de nivel educación se analiza el nivel educativo más alto alcanzado por cada encuestado. Analizando las descriptivas de esta variable vemos que el 73% de los encuestados alcanzó el nivel universitario, el 14% alcanzó el nivel técnico, mientras que solamente el 13% de los encuestados alcanzó el nivel secundario.

Tabla N° 2: Ingreso.

Ingreso	Frecuencia e	Porcentaj	Porcentaje acumulado
Menor a mínimo			
vital de referencia	267	70%	70%
Mayor al mínimo			
vital de referencia	117	30%	100%
Total	384	100%	

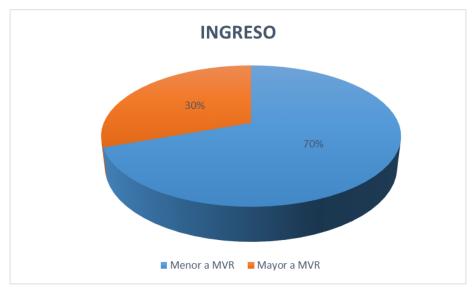


Figura N° 2: Ingreso.

Los datos de la encuesta nos muestran que los encuestados que perciben un ingreso mayor al mínimo vital son de 30% y por consiguiente el resto percibe un ingreso menor al mínimo vital que representa el 70%; esta variable puede ser explicada ya que en según el diario el comercio 2014 el ingreso promedio de nuestro departamento de puno es de S/.720.00, esto decir, menor al ingreso mínimo vital.

Tabla N° 3: Experiencia laboral.

Experiencia laboral	Frecuencia	Porcentaje		Porcentaje acumulado
Si tiene				
experiencia		339	88%	88%
No tiene				
experiencia		45	12%	100%
Total		384	100%	



Figura N° 3: Experiencia laboral.

Uno de los factores influyentes para el desempleo y también para el subempleo es característica de tener experiencia laboral, en el presente estudio de acuerdo a la base de datos obtenida se observa que un 88% de la población urbana económicamente activa de la ciudad de Juliaca sí tiene experiencia laboral, mientras que solamente un 12% no.

Porcentaie

TABLA N° 4: EDAD

Edad	Frecuencia	Porcentaje	acumulado
15 años	1	0.26	0.26
16 años	8	2.08	2.34
17 años	12	3.13	5.47
18 años	13	3.39	8.85
19 años	9	2.34	11.2
20 años	19	4.95	16.15
21 años	8	2.08	18.23
22 años	17	4.43	22.66



Total	384	100	
55 años	2	0.26	100
54 años	2	0.52	99.74
53 años	6	1.56	99.22
52 años	8	2.08	97.66
51 años	2	0.52	95.57
50 años	5	1.3	95.05
49 años	4	1.04	93.75
48 años	2	0.52	92.71
47 años	2	0.52	92.19
46 años	1	0.26	91.67
45 años	3	0.78	91.41
44 años	6	1.56	90.63
43 años	1	0.26	89.06
42 años	9	2.34	88.8
41 años	1	0.26	86.46
40 años	18	4.69	86.2
39 años	2	0.52	81.51
38 años	9	2.34	80.99
37 años	3	0.78	78.65
36 años	5	1.3	77.86
35 años	7	1.82	76.56
34 años	4	1.04	74.74
33 años	5	1.3	73.7
32 años	13	3.39	72.4
31 años	6	1.56	69.01
30 años	19	4.95	67.45
29 años	15	3.91	62.5
28 años	18	4.69	58.59
27 años	20	5.21	53.91
26 años	23	5.99	48.7
25 años	32	8.33	42.71
24 años	22	5.73	34.37
23 años	23	5.99	28.65

Elaboración propia





Figura N° 4: Edad.

Al analizar los datos con respecto a la edad, observamos que casi todas las categorías poseen una frecuencia muy parecida, pero es relativamente mayor en cuanto nos referimos a jóvenes de 25 años, los cuales representan el 8.33%, estos datos nos servirán para analizar a que edad una persona está más propensa a encontrarse en situación de subempleo y cuáles serían las posibles causas, tal como en un artículo publicado por Gustavo Yamada, en donde dice que las personas más propensas a estar subempleadas son jóvenes de edad promedio de 25 años, entonces veremos si nuestros resultados se contrastan con el autor mencionado.

Tabla N° 5: Sexo.

Sexo	Frecuencia	Porcentaje	Porcentaje acumulado
Femenino	201	52.34	52.34
Masculino	183	47.66	100
Total	384	100	

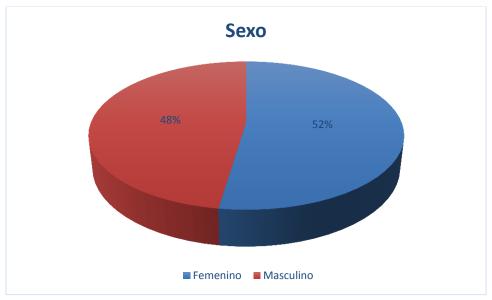


Figura N° 5: Sexo

Según los datos podemos concretar que el 52% de los encuestados son femeninos y la diferencia, es decir, el 48 % corresponden al género masculino, entonces podremos analizar que genero se encuentra más en situación de subempleo y si esta información se contrasta con la bibliografía estudiada anteriormente.

Tabla N° 6: Tipo de institución de culminación de estudios.

Tipo de Institucion de Culminacion de estudios	Frecuencia	Porcentaje	Porcentaje acumulado
Institucion publica	170	44%	44%
Institucion privada	214	56%	100%
Total	384	100%	



Figura N° 6: Tipo de institución de culminación de estudios.

Encontramos esta variable relativamente interesante, ya que nos da a conocer de qué tipo de institución procede el encuestado, considerando que Juliaca no tenía hasta hace poco más de tres años una universidad nacional, los resultados muestran que el 56% culminaron sus estudios en una institución privada, y un 48% en una institución pública, esto se debe a que en la ciudad de estudio existen más instituciones educativas privadas que publicas, sobre todo a nivel superior, cabe mencionar que la Universidad Nacional del Altiplano Juliaca está en funcionamiento hace no más de 3 años, por tal motivo el estudiante que quería seguir una carrera universitaria tenía dos opciones o viajar a la ciudad de Puno y estudiar en la universidad estatal o elegir una universidad particular en su misma ciudad.



Tabla N° 7: Procedencia del encuestado.

Procedencia del			
	Frecuencia	Porcentaje	Porcentaje acumulado
encuestado			

Rural	148	39%	39%
Natural de Juliaca	236	61%	100%
Total	384	100%	

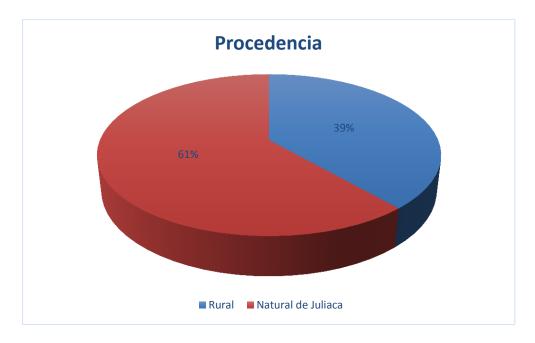


Figura N° 7: Procedencia del encuestado.

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia

Según los datos podemos concretar que el 39% de los encuestados corresponden a una zona rural y la diferencia, es decir, el 61% son naturales de la ciudad de Juliaca, esta variable nos sirve para analizar si una persona proveniente del área rural o de la misma zona de Juliaca está más propenso a encontrarse subempleado y en que porcentaje.



Tabla N° 8: Número de hijos.

Numero de Hijos Frecuencia Porcentaje Porcentaje acumulado

	2	0.2 / 0	200070
5 hijos	2	0.5%	100.0%
4 hijos	6	1.6%	99.5%
3 hijos	32	8.3%	97.9%
2 hijos	50	13.0%	89.6%
1 hijos	64	16.7%	76.6%
0 hijos	230	59.9%	59.9%

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia



Figura N° 8: Número de hijos.

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia

De acuerdo a la base de datos del presente trabajo de investigación se concreta que un 60% de los encuestados no tiene hijos, un 17% tiene solamente un hijo, 13% de los encuestados tienen dos hijos, 8% tres hijos, 2% cuatro hijos, y solamente un 0.5% tiene cinco hijos, esta variable nos sirve para saber por ejemplo si una persona con carga familiar tiene la necesidad de generar



ingresos por ende acepta cualquier trabajo lo cual puede hacer que se encuentre en una situación de subempleo o no. Es por ello que esta variable es importante y podría ser un determinante para que una persona se encuentre en esta situación.

Tabla N° 9: Tipo de trabajo.

Tipo de trabajo Frecuencia Porcentaje Porcentaje acumulado

Total	329	100%	
Ocasional	164	49.85%	100%
Permanente	165	50.15%	50%

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia



Figura N° 9: Tipo de trabajo.

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia

Los resultados muestran que el 50% de los encuestados tienen un trabajo permanente, y de similar modo el 50% restante tiene un trabajo ocasional, entonces como ya se mencionó anteriormente el INEI en artículos publicados llegan a la conclusión que las personas más propensas a encontrarse



subempleadas con personas con un trabajo ocasional, en nuestro trabajo observaremos si nuestros resultados se contrastan con lo mencionado.

Tabla N° 10: Estado civil.

Estado Civil Frecuencia Porcentaje Porcentaje acumulado

soltero	228	59.38%	59%
Casado	155	40.36%	99.7%
Viudo	0	0.00%	99.7%
Divorciado	1	0.26%	100%
Total	384	100.00%	

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia



Figura N° 10: Estado civil

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia.

Según los datos que nos muestran en la encuesta se puede observar que el 60% de los encuestados está soltero, y un 40% de los mismos son casados, no se pudo observar viudos y solo se pudo encuestar a una persona divorciada, el cual representa menos del 1 %.



Tabla N° 11: Posición en el hogar.

Posición en el hogar	Frecuencia	Porcentaje	Porcentaje acumulado
Jefe de hogar	89	23.42%	23%
Conyuque	83	21.84%	45.3%
Hijo	203	53.42%	98.7%
Otro	5	1.32%	100%
Total	380	100.00%	



Figura N° 11: Posición en el hogar.

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia

Es necesario capturar el efecto de dependientes que el joven tiene a su cargo, o si es conyugue, por lo que analizaremos aquí si posee una relación en donde tenga un persona con la cual conviva, esta variable podría ser una razón por la cual el joven esté presionado a conseguir trabajo de inmediato; los resultados muestran que el 53% son hijos por lo que no tienen presión de 0, por otra parte se tiene que un 24% y 22% son jefe de hogar y conyugue respectivamente, los cuales si tienen responsabilidades y por consiguiente la presión de conseguir un trabajo inmediato con la probabilidad de ser subempleado.



4.1.2. INCIDENCIA DEL CONTRATO LABORAL EN EL SUBEMPLEO

Tabla N° 12: Contrato laboral.

Contrato laboral	Frecuencia	Porcentaje	Porcentaje acumulado
No tiene contrato laboral	59	17.93%	18%
Si tiene contrato laboral	270	82.07%	100%
Total	329	100%	

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia



Figura N° 12: Contrato laboral.

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia

Sorprendentemente los resultados muestran que la mayor parte de los encuestados si tiene contrato laboral, un 82% si tiene contrato laboral, mientras que solamente un 18% no tiene contrato laboral, es sorprendente esta situación ya que Juliaca es una ciudad inminentemente informal, sin embargo también se tendrá que determinar el tipo de contrato que tienen los encuestados, dicho apartado lo veremos a continuación.



Tabla N° 13: Tipo de contrato.

Tipo de contrato Frecuencia Porcentaje Porcentaje acumulado

Indefinido	36	13.28%	13%
Fijo	235	86.72%	100%
Total	271	100%	

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia



Figura N° 13: Tipo de contrato.

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia

Como ya lo habíamos mencionado anteriormente, es necesario determinar el tipo de contrato que tienen los encuestados ya es una variable importante, los resultados muestran que el 87% de los encuestados tienen un tipo de contrato fijo, un 13% tienen un contrato indefinido.



4.1.3. INCIDENCIA DE LA SATISFACCION LABORAL EN EL SUBEMPLEO

Tabla N° 14: Satisfacción laboral.

Satisfacción laboral Frecuencia Porcentaje Porcentaje acumulado

Si está satisfecho	217	65.56%	66%
no está satisfecho	114	34.44%	100%
Total	331	100%	

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia



FIGURA N° 14: Satisfacción laboral.

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia

La satisfacción laboral es un factor importante al momento de determinar la subempleabilidad de las personas, los resultados muestran que un 66% de los encuestados están satisfechos con su trabajo, mientras que un 34% no lo está, entonces analizaremos cuan significativa es esta variable para que esta persona pueda o no encontrarse en esta situación de subempleo.



0.3911

4.1.4. REGRESION

Los resultados de la regresión probit para la probabilidad de trabajar fueron los siguientes:

Tabla N° 15: Modelo Probit del subempleo en Juliaca.

Iteration 0: log pseudolikelihood = -192.06102
Iteration 1: log pseudolikelihood = -118.9642
Iteration 2: log pseudolikelihood = -116.98062
Iteration 3: log pseudolikelihood = -116.94861
Iteration 4: log pseudolikelihood = -116.94854
Iteration 5: log pseudolikelihood = -116.94854

Probit regression Number of obs = 329 Wald chi2(7) = 95.93 Prob > chi2 = 0.0000

Pseudo R2

Log pseudolikelihood = -116.94854

		Robust				
ingr	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf.	Interval]
sexo	. 4054735	.1980171	2.05	0.041	.017367	.7935799
satisf	. 4533749	.196734	2.30	0.021	.0677834	.8389664
tipTRAB	.535422	.2120519	2.52	0.012	.119808	.9510361
edad	2705732	.0737892	-3.67	0.000	4151973	1259491
edad2	.0029527	.000981	3.01	0.003	.00103	.0048754
contr	675962	.2301047	-2.94	0.003	-1.126959	224965
institucion	.4776064	.1919311	2.49	0.013	.1014283	.8537845
cons	3.980287	1.307269	3.04	0.002	1.418087	6.542486

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia con Stata 13

Como esperábamos, la mayoría de nuestras variables resultaron significantes dentro del desarrollo del modelo. Si analizamos el R cuadrado, para medir el grado de ajuste del modelo, nos toparemos con que este indicador aumenta cuando se incrementa el número de variables explicativas, sin que esto implique que tengan un aporte importante, por esto es conveniente mejor analizar el R cuadrado ajustado, que es una medida de bondad de ajuste neutral a la introducción de variables adicionales. Contamos con un "R cuadrado



ajustado" del 39.11%, podemos decir que nuestro modelo se ajusta al real en ese porcentaje.

Tabla N° 16: Efectos marginales del modelo Probit.

Marginal effects after probit y = Pr(ingr) (predict) = .16900549

variable	dy/dx	Std. Err.	z	P> z	[95%	C.I.]	х
sexo*	.1041222	.04951	2.10	0.035	.007084	.20116	.449848
satisf*	.1218058	.05735	2.12	0.034	.009401	.23421	.343465
tipTRAB*	.1349422	.05215	2.59	0.010	.032737	.237148	.49848
edad	0682122	.01838	-3.71	0.000	10423	032194	30.8632
edad2	.0007444	.00025	3.03	0.002	.000262	.001226	1044.75
contr*	2031193	.07979	-2.55	0.011	359499	04674	.820669
instit~n*	.1159492	.04584	2.53	0.011	.026105	.205794	.580547

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia con Stata 13

La variable sexo (sexo), es estadísticamente significativa e influye positivamente en la probabilidad de estar subempleado (ingr); es así que la población masculina tienen un 10.41% mayor probabilidad de encontrarse en una situación de subempleo respecto de la población femenina.

Tomando la variable "satisfacción laboral" (satisf), donde se precisa si el encuestado está o no satisfecho con su trabajo, en el modelo especificado si está satisfecho = 0 y no está satisfecho =1, dicha variable tiene una relación positiva con el subempleo, es decir el no estar satisfecho en su trabajo incrementa la probabilidad del individuo de estar subempleado en 12.18%.

La variable "tipo de trabajo" (tipTRAB), resultó significativa, además tiene una relación positiva con la variable subempleo (ingr), donde tener un trabajo ocasional =1 y tener un trabajo permanente = 0; es decir, la población



que tiene una trabajo ocasional tiene un 13.49% más de probabilidad de estar subempleado en comparación de aquellos que tienen un trabajo permanente.

De la misma forma, la variable edad (edad), resulto significativa al 95% de confianza, resultando una relación negativa con el subempleo (ingr); es decir, a mayor edad menor es la probabilidad de estar subempleado, dicho de otra manera tener un año más edad reduce la probabilidad de estar subempleado en un 6.82%.

La variable contrato laboral (contr) es estadísticamente significativa a un nivel de significancia del 5%, se relaciona negativamente con la probabilidad de estar subempleado (ingr), donde tener contrato laboral = 1 y no tenerla = 0; es decir, los individuos que si tienen contrato de trabajo tienen un 20.31% menor probabilidad de estar subempleado que los que no tienen contrato, dicho de otra forma no tener contrato laboral incrementa la probabilidad de estar subempleado.

Otra variable significativa fue el tipo de institución del cual el encuestado egresó (institución), que también resultó ser significativa, donde ser egresado de una institución privada es igual = 1, y ser egresado de un institución pública = 0, los resultados muestran que los egresados de una institución privada (universidad, instituto, tecnológico, secundaria) tienen un 11.59% más probabilidad de estar subempleado. Esto puede ser explicado por la creación de universidades con menos calidad educativa, ya que según el Censo Universitario paso de 346 532 a 839 328 la población universitaria entre 1996 y 2010, lo que



representa un crecimiento de 142%; así mismo aumento el número de universidades de 57 a 100 de las cuales 65 son privadas. Cabe resaltar que lo mismo sucede con la creación de colegios.

Finalmente, existen variables representativas que tienen la relación esperado de acuerdo a la teoría económica que se aplica en esta investigación, pero son no significativos estadísticamente, por tal razón no serán incluidos en el mejor modelo.

Se ha desarrollado nuestra misma ecuación mediante el modelo Logit, para hacer una comparación de los parámetros obtenidos, y poder tener el respaldo de no tener el problema del modelo escogido.

Tabla N° 17: Modelo Logit del subempleo en Juliaca.

Iteration 0: log pseudolikelihood = -192.06102
Iteration 1: log pseudolikelihood = -123.72124
Iteration 2: log pseudolikelihood = -117.24013
Iteration 3: log pseudolikelihood = -116.97304
Iteration 4: log pseudolikelihood = -116.97054
Iteration 5: log pseudolikelihood = -116.97054

		Robust				
ingr	Coef.	Std. Err.	Z	P> z	[95% Conf.	Interval]
sexo	.7848879	.360647	2.18	0.030	.0780328	1.491743
satisf	.7485899	.3504968	2.14	0.033	.0616288	1.435551
tipTRAB	.9530769	.3869354	2.46	0.014	.1946974	1.711456
edad	4766113	.1448226	-3.29	0.001	7604584	1927641
edad2	.0051142	.0019441	2.63	0.009	.0013039	.0089245
contr	-1.186963	.415781	-2.85	0.004	-2.001879	3720476
institucion	.7707381	.3512574	2.19	0.028	.0822862	1.45919
_cons	7.11232	2.561615	2.78	0.005	2.091646	12.13299

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016" Elaboración propia con Stata 13



Tabla N° 18: Efectos marginales del modelo Logit.

Marginal effects after logit y = Pr(ingr) (predict) = .15501951

variable	dy/dx	Std. Err.	z	P> z	[95%	C.I.]	Х
sexo*	.1061245	.04774	2.22	0.026	.012559	.19969	. 449848
satisf*	.1064735	.05689	1.87	0.061	005036	.217983	.343465
tipTRAB*	.1259295	.05182	2.43	0.015	.024371	.227488	.49848
edad	0624306	.01887	-3.31	0.001	099409	025452	30.8632
edad2	.0006699	.00026	2.63	0.009	.00017	.00117	1044.75
contr*	1978921	.08497	-2.33	0.020	364425	031359	.820669
instit~n*	.0972532	.04425	2.20	0.028	.010528	.183978	.580547

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016"

Elaboración propia con Stata 13

4.2. ANALISIS POR NIVEL DE EDUCACION

Tabla N°19: Análisis del subempleo por nivel educativo.

Nivel de educación	Ingresos mayores RMV	Ingresos Menores RMV (SUBEMPLEADO)	Total	Ratio de No Subempleo	Ratio de Subempleo	Total
secundaria	26	23	49	53%	47%	100%
Técnico	35	21	56	63%	38%	100%
universidad	206	73	279	74%	26%	100%
Total	267	117	384	70%	30%	100%

Fuente: Base a datos de "análisis de los determinantes del subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016"

Elaboración propia con Stata 13

En el cuadro se puede obserbar que la cantidad de observaciones con nivel universitario es mucho mayor que las observaciones con nivel tecnico y secundario, de forma que no se puede hacer un analisis de subempleabilidad en general, es por ello que se realizo un analisis de subempleabilidad por nivel edutivo, es decir que porcentage de cada nivel educativo se entontraba en situacion de subempleo.



Se puede observar que solamente el 30% de las observaciones estan subempleados; y que el 47% de los que tienen un nivel educativo secundario estan subempleado; 38% de los tecnicos estan de igual forma subempleados y que solamente el 26% de los que tienen educacion universitaria se encuentran en situacion de subempleo; lo anterior hace pensar que el subempleo tiene una realcion inversa con el nivel educativo.

Analisis de la probabilidad de subempleo entre un individo con nivel Tecnico versus Universitario.

```
. probit ingr univers tecnico
```

Iteration 0: log likelihood = -193.36436
Iteration 1: log likelihood = -189.419
Iteration 2: log likelihood = -189.41646
Iteration 3: log likelihood = -189.41646

Probit regression Number of obs = 330 LR chi2(2) = 7.90 Prob > chi2 = 0.0193 Log likelihood = -189.41646 Pseudo R2 = 0.0204

ingr Coef. Std. Err. z P>|z| [95% Conf. Interval]

univers -.6006972 .2419248 -2.48 0.013 -1.074861 -.1265334

tecnico -.252508 .2922028 -0.86 0.388 -.825215 .3201989

_cons -.1215874 .2257075 -0.54 0.590 -.563966 .3207913

. mfx

variable	dy/dx	Std. Err.	Z	P> z	[95%	C.I.]	Х
univers*	2131816	.08971	-2.38	0.017	389011	037352	.760606
tecnico*	0784798	.08493	-0.92	0.355	244943	.087983	.145455

^(*) $\mathrm{d}y/\mathrm{d}x$ is for discrete change of dummy variable from 0 to 1



A partir de los resultados se puede observar que, si solamente consideramos las variables técnico y universitario como determinante del subempleo, el Pseudo R cuadrado es muy pequeño 2%, y ambas variables independientes tienen el signo negativo, sin embargo solamente universitario es significativo al 95% de confianza.

A partir de los efectos marginales se puede decir que una persona con un nivel de educación universitaria tiene un 21.3% menos de probabilidad de encontrarse en subempleo. Además una persona que alcanzó un nivel de educación técnica tiene solamente un 7.8% menos probabilidad de estar subempleado. Si hacemos un comparativo entre ambos se puede afirmar que una persona que alcanzó el nivel universitario tiene una mayor probabilidad de no encontrarse en una situación de subempleo frente a una que alcanzó el nivel técnico.

4.3. DISCUSIÓN DE RESULTADOS

En esta parte del trabajo, presentamos el análisis de las variables que determinan el subempleo en el área urbana de la ciudad de Juliaca; estas variables son las siguientes: edad, sexo, tipo de institución de la cual egreso el encuestado, contrato laboral, tipo de contrato, satisfacción laboral.

Aunque en la parte de la literatura, la exposición denominada "subempleo profesional en el Perú urbano" realizada por MORENO (2011), donde halló evidencia de subempleo en individuos con mayor educación, en este trabajo la variable "nivel de educación" no resulto significativa, lo que implica que no hay



suficiente evidencia estadística para decir que dicha variable es una determinante del subempleo para el área urbana de Juliaca.

Según Ortiz (2007) en su investigación realiza un análisis descriptivo donde encuentra que las mujeres se encuentran más propensas al subempleo, así como también que los ingresos percibidos de dichas personas en subempleo son menores a la remuneración mínima vital; así como también en el informe anual que realiza la ENAHO para el año 2010 indica que la tasa de subempleo en el Perú fue de 37,4% siendo mayor en el caso de las mujeres (43,5%) que de los varones (32,5%), sin embargo en la presente investigación por ser un caso particular encontramos en nuestros resultado que, el género masculino fue estadísticamente significativa e influye positivamente en la probabilidad de estar subempleado; es así que la población masculina tienen un 10.41% mayor probabilidad de encontrarse en una situación de subempleo respecto de la población femenina, esto puede ser explicado por la informalidad que existe en sus diferentes actividades económicas como el comercio, minería, entre otros.

Por otro lado nuestros resultados coinciden con BERNAL (2009) donde el menciona que las personas subempleadas son aquellas que no se encuentran satisfechas con su empleo, dicha variable "satisfacción laboral" en la presente investigación fue significativa por lo que tiene una relación positiva con el subempleo, es decir, el no estar satisfecho en su trabajo incrementa la probabilidad del individuo a estar subempleado en 12.18%.



CONCLUSIONES

De acuerdo a las hipótesis planteadas y los resultados obtenidos, se concluye que:

El subempleo en el área urbana de Juliaca 2016, está relacionada con variables socioeconómicas ya que resultaron significativas y podemos ver lo siguiente:

- Existe un 11.59% de probabilidad de ser subempleado si se egresó de una institución privada en el área urbana de Juliaca.
- La población en el área urbana de Juliaca que tiene una trabajo ocasional tiene un 13.49% más de probabilidad de estar subempleado en comparación de aquellos que tienen un trabajo permanente.

Las características socioeconómicas se correlacionan positivamente y negativamente con el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016; tales como:

- Edad: la cual tiene una relación negativa con el subempleo (ingr); es decir, a mayor edad, menor es la probabilidad de estar subempleado en un 6.82%.
- Sexo: la probabilidad que la población masculina en el área urbana de la ciudad de Juliaca es mayor en 10.41% a comparación de la población femenina.

El contrato laboral de los trabajadores se relaciona negativamente con la probabilidad de estar subempleado, es decir, las personas que cuentan con un contrato laboral en el área urbana de Juliaca tienen 20.31% menos probabilidad de estar subempleado.

TESIS UNA - PUNO



La satisfacción laboral de las personas empleadas se correlacionan positivamente con el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016, es decir el no estar satisfecho en su trabajo incrementa la probabilidad del individuo de estar subempleado en 12.18%.



RECOMENDACIONES

- Reformulación de políticas de empleo con la participación del gobierno, las autoridades locales y regionales, instituciones públicas, privadas. Así como también el apoyo por parte de las autoridades al desarrollo de las MYPES.
- Es necesario seguir incrementando los esfuerzos por desarrollar el capital humano, la promoción de la educación de calidad fortaleciendo programas académicos para una formación profesional de calidad, de tal manera que lo egresados tengan las condiciones necesarias y las competencias pertinentes para adaptarse al mercado laboral.
- Es necesario eliminar las barreras culturales al trabajo y legislar para la igualdad salarial de varones y mujeres en el mismo puesto de trabajo.
- Reducir los trámites burocráticos para la creación de empresas, así como también el fortalecimiento de entidades financieras del Estado con el fin de transferir crédito y tecnología a un bajo costo.



REFERENCIA BIBLIOGRÁFICA

- AHMED, I. (1972). *UNEMPLOÏMENT AND UNDEREMPLOYMENT IN*. Pakistan.
- BARDALES LAYZA, J. (2009). Informalidad y subempleo: evidencia microeconométrica para el caso peruano. Lima.
- BCRP, B. (2011). Glosario de terminos económicos.
- BELL, D., & BLANCHFLOWER, D. (2011). Underemployment in the UK revisited. Reino Unido.
- BERNAL, R. (2009). The informal labor market in Colombia: Identification and characterization. Desarrollo y Sociedad, 145-208.
- BURGA, C., & MORENO, M. (2001). ¿Existe subempleo profesional en el Perú urbano? Lima.
- CASTILLO MASA, J. (2000). Desempleo y subempleo.
- FARNÉ, S. (2003). Estudio sobre la calidad del empleo en Colombia, Lima, OIT.
- FIGUEROA SOCARRÁS, C. A. (2010). Determinantes de la informalidad laboral y el subempleo en las áreas metropolitanas de Barranquilla, Cartagena y Montería. Barranquilla, Colombia.
- FREEMAN, R. (1977). job satisfaction as an economic variable. national bureau of economic research, paper n° 225.



- INEI. (2002). La estimacion del subempleo en el Perú 1997-2001. 24-27.
- INEI. (2012). Encuesta Nacional de Hogares sobre Condiciones de vida y pobreza continua, 2012. Lima.
- LOPEZ, H. (2001). Desempleo y subempleo: desafios estrategicos para la economia Colombiana. 146.
- LOPEZ, H. (2001). Desempleo y Subempleo: desafios estrategicos para la economia Colombiana. 140.
- LÓPEZ, H. (2001). Desempleo y Subempleo: desafios estrategicos para la economia Colombiana. Colombia.
- MCCONNELL, C. B., & MACPERSON, D. (2003). Economia laboral. Madrid:

 Mc Graw Hill.
- MENDOZA TIJERINO, F., & ALTAMIRANO MONTOYA, Á. (2013).

 Sumempleo laboral en las insdustrias productivas de Nicaragua.

 Nicaragua.
- MINISTERIO DE TRABAJO Y PROMOCION DEL EMPLEO (MTPE). (2013). *Empleo en el Peru 2012*. Lima.
- OIT. (1985). Definiciones internacionales y futuro de las estadisticas del subempleo.
- OIT, O. (1999). definiciones internacionales y futuro de las estadisticas del subempleo. Obtenido de htt://www.ilo.org/public/spanish/.



- ORTIZ QUEVEDO, C. H., URIBE GARCIA, J. I., & GARCIA CRUZ, G. A. (2007). "Informalidad y subempleo: un modelo probit aplicado al Valle Cauca". Sociedad y Economía, 13-104.
- ORTIZ, C. H., URIBE, J. I., & GARCIA, G. A. (2007). *Informalidad y*subempleo: Un modelo Probit Bivariado aplicado al Valle del Cauca.

 Colombia.
- ORTIZ, C., & URIBE, J. I. (2006). ¿ Cómo deciden los individuos en el mercado laboral? modelos y estimación para Colombia . lecturas de economia, 4-19.
- PERCAVEL, J. (1986). "Labor supply of men: a survey". En handbook of labor economics. (Vol. 1). North Holland: Elsevier Science: O. Ashenfelter y R. Layard, editors.
- POLIVKA, A. (1989). On the definition of "contingent work". monthly labor review.
- SUAREZ RIVERA, A. (2000). La medicion del subempleo en Colombia a traves de la ECH.
- TEJADA SAMBACHI, M. I. (2015). Análisis de la pobreza en ecuador: Su evolucion y determinantes en el periodo 2007-2011. Quito.
- VIVAS, A. (2001). Subempleo y bienestar social.
- YAMADA, G. (07 DE ENERO De 2015). El subempleo de profesionales universitarios subió de 29% a 40% en siete años.



ANEXOS



ANEXO A1: ENCUESTA

ENCUESTA



UNIVERSIDAD NACIONAL DEL ALTIPLANO FACULTAD DE INGENIERIA ECONOMICA

			9. ¿Tiene experiencia
1. EDAD	_	_	laboral?
2.Genero:	masculino	femenino	SI
		_	NO
		П	10.¿Actualmente se
3. Estado Civil:	soltero(a)	viudo(a)	encuentra
	casado(a)	divorciado(a)	laborando?
4. posicion en e	el hogar:	_	SI
	jefe de hogar	hijo(a)	NO
		П	11.¿Cuánto es su ingreso
	conyugue	otro	mensual?
		_	Menos de S/850
5. Numero de h	ijos		Mas de S/850
6. ¿Sufre de alg	una discapacidad	1?	
	SI	П	12. Su trabajo es
	NO	Н	Permanente
7. ¿Cuál es el ni	ivel educativo ma	s alto alcanzado	Ocasional
	ltimo grado del n		13. ¿tiene contrato de
por astea y a	icinio gi ado dei n		trabajo?
	Secundaria		SI
	Tecnico	Н	NO
	Superior	Н	14.¿A que tiempo fue
	Superior		pactado?
8. relacionado a	a la respuesta ant	erior: culmino	Fijo
	n una institucion		Indefinido
	Publica	П	15. ¿Esta satisfecho con si
	rabilea	Н	empleo?
	Privada		SI
			NO
			16 procedencia del encuestado
			sector rural
			natural de
			juliaca



ANEXO B1: ESTIMACION DEL MODELO PROBIT 1, PARA DETERMINAR LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

Iteration 0: log likelihood = -129.1695 Iteration 1: log likelihood = -88.259198 Iteration 2: log likelihood = -85.737185 Iteration 3: log likelihood = -85.659117 Iteration 4: log likelihood = -85.657396 Iteration 5: log likelihood = -85.65709 Iteration 6: $log\ likelihood = -85.657031$ Iteration 7: log likelihood = -85.657018 Iteration 8: log likelihood = -85.657016

Probit regression Number of obs = LR chi2(13) = 87.02 Prob > chi2 = 0.0000 Pseudo R2 = 0.3369

Log likelihood = -85.657016

ingr	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf.	Interval]
edad	3290598	.1177536	-2.79	0.005	5598526	0982669
edad2	.0037005	.0017492	2.12	0.034	.0002721	.0071289
sexo	. 4722908	.2767283	1.71	0.088	0700866	1.014668
soltero	-2.147278	280.6436	-0.01	0.994	-552.1987	547.9041
casado	-2.453415	280.644	-0.01	0.993	-552.5056	547.5988
jefehogar	.1686811	.5067846	0.33	0.739	8245985	1.161961
conyugue	.4475182	.5565379	0.80	0.421	6432761	1.538313
NumHijos	.1027019	.23341	0.44	0.660	3547733	.5601772
univers	.0307948	.3083303	0.10	0.920	5735214	. 6351111
institucion	.5020909	.2403708	2.09	0.037	.0309728	. 973209
tipTRAB	.5214818	.2502704	2.08	0.037	.0309607	1.012003
contr	0	(omitted)				
tipContr	.8365131	.6664734	1.26	0.209	4697507	2.142777
satisf	.4530201	.2297114	1.97	0.049	.0027941	.9032462
_cons	5.530226	280.6498	0.02	0.984	-544.5333	555.5937

ANEXO B2: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO PROBIT 1

Marginal effects after probit y = Pr(ingr) (predict) = .09019517

variable	dy/dx	Std. Err.	z	P> z	[95%	C.I.]	x
edad	0535223	.07824	-0.68	0.494	206877	.099833	32.2007
edad2	.0006019	.0009	0.67	0.505	001168	.002372	1127.02
sexo*	.0796241	.11836	0.67	0.501	152366	.311614	. 453532
soltero*	3684687	53.088	-0.01	0.994	-104.418	103.682	. 475836
casado*	4760283	60.981	-0.01	0.994	-119.997	119.045	.527881
jefeho~r*	.0288931	.0991	0.29	0.771	165347	.223133	.271375
conyugue*	.0823964	.1559	0.53	0.597	223167	.38796	.29368
NumHijos	.0167047	.04456	0.37	0.708	070623	.104033	.981413
univers*	.0049473	.0494	0.10	0.920	091879	.101773	.799257
instit~n*	.0784456	.1162	0.68	0.500	149298	.306189	.572491
tipTRAB*	.0902931	.12865	0.70	0.483	161858	.342445	.420074
tipContr*	.0902945	.15262	0.59	0.554	208833	.389422	.866171
satisf*	.0843979	.11801	0.72	0.474	146894	.315689	.275093

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1



ANEXO C1: ESTIMACION DEL MODELO PROBIT 2, PARA DETERMINAR

LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

Iteration 0: log likelihood = -129.1695
Iteration 1: log likelihood = -88.270574
Iteration 2: log likelihood = -85.734935
Iteration 3: log likelihood = -85.660743
Iteration 4: log likelihood = -85.660083
Iteration 5: log likelihood = -85.660083

Probit regression Number of obs = 269

LR chi2(12) = 87.02

Prob > chi2 = 0.0000

ingr	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf.	Interval]
edad	3291794	.1177496	-2.80	0.005	5599645	0983944
edad2	.0037024	.0017491	2.12	0.034	.0002742	.0071307
sexo	. 4728241	.2765964	1.71	0.087	0692949	1.014943
casado	3062384	.5005001	-0.61	0.541	-1.287201	.6747237
jefehogar	.1689362	.5067975	0.33	0.739	8243686	1.162241
conyugue	.4486815	.5561894	0.81	0.420	6414298	1.538793
NumHijos	.1021527	.2332717	0.44	0.661	3550515	.5593569
univers	.0305721	.3083389	0.10	0.921	5737611	.6349054
institucion	.5023808	.2403473	2.09	0.037	.0313088	.9734528
tipTRAB	.5216756	.2502697	2.08	0.037	.031156	1.012195
contr	0	(omitted)				
tipContr	.8366687	.6666129	1.26	0.209	4698685	2.143206
satisf	.4532024	.2297078	1.97	0.049	.0029834	.9034213
_cons	3.384049	1.925575	1.76	0.079	3900084	7.158106

ANEXO C2: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO PROBIT 2

Marginal effects after probit y = Pr(ingr) (predict) = .09145063

dy/dx Std. Err. z P>|z| [95% C.I.] variable х -.0540938 .02317 -2.33 0.020 -.099513 -.008675 32.2007 edad .00126 1127.02 .00033 1.83 0.067 -.000043 edad2 .0006084 .05005 0.108 -.017581 .178603 .0805111 1.61 -.051046 casado* .08457 -0.60 0.546 -.216802 .11471 .527881 .0292281 .09195 0.32 0.751 -.150981 .209437 .271375 jefeho~r* conyugue* .0834162 .11574 0.72 0.471 -.143439 .310272 .29368 .03834 0.44 0.661 -.058351 .091924 .981413 NumHijos .0167867 .04943 0.10 0.920 -.091922 .101848 .799257 univers* .004963 .03695 2.15 0.032 .006886 .151721 .572491 instit~n* .0793036 .04798 1.90 0.057 -.002821 .185243 tipTRAB* .0912108 .0913869 tipContr* .04348 2.10 0.036 .006163 .17661 .866171 .275093 .0852265 satisf* .04988 1.71 0.087 -.012528 .182981

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1



ANEXO D1: ESTIMACION DEL MODELO PROBIT 3, PARA DETERMINAR

LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

Iteration 0: log likelihood = -129.1695
Iteration 1: log likelihood = -88.269692
Iteration 2: log likelihood = -85.739985
Iteration 3: log likelihood = -85.665667
Iteration 4: log likelihood = -85.66501
Iteration 5: log likelihood = -85.66501

ingr	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf.	Interval]
edad	327396	.1163139	-2.81	0.005	555367	0994249
edad2	.0036834	.0017376	2.12	0.034	.0002778	.007089
sexo	. 4659846	.2678085	1.74	0.082	0589105	.9908797
casado	3062116	.5003993	-0.61	0.541	-1.286976	. 6745531
jefehogar	.1696634	.5067231	0.33	0.738	8234956	1.162822
conyugue	.4499126	.5559918	0.81	0.418	6398114	1.539637
NumHijos	.0973637	.2280729	0.43	0.669	3496509	.5443784
institucion	.5003439	.2393082	2.09	0.037	.0313085	.9693792
tipTRAB	.525527	.2471995	2.13	0.034	.041025	1.010029
contr	0	(omitted)				
tipContr	.8398694	.6684588	1.26	0.209	4702857	2.150024
satisf	. 4531896	.2297043	1.97	0.049	.0029775	.9034018
_cons	3.376746	1.924565	1.75	0.079	395332	7.148823

ANEXO D2: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO PROBIT 3

Marginal effects after probit
 y = Pr(ingr) (predict)
 = .09149573

variable	dy/dx	Std. Err.	z	P> z	[95%	C.I.]	х
edad	0538204	.02298	-2.34	0.019	098862	008779	32.2007
edad2	.0006055	.00033	1.83	0.067	000042	.001253	1127.02
sexo*	.0793275	.04852	1.63	0.102	015767	.174422	. 453532
casado*	0510598	.08459	-0.60	0.546	21686	.11474	.527881
jefeho~r*	.0293708	.092	0.32	0.750	150946	.209688	.271375
conyugue*	.083701	.11579	0.72	0.470	143247	.310649	.29368
NumHijos	.0160055	.03751	0.43	0.670	057521	.089532	.981413
instit~n*	.0790211	.03685	2.14	0.032	.006788	.151254	.572491
tipTRAB*	.0919614	.04744	1.94	0.053	001019	.184942	.420074
tipContr*	.0916401	.04337	2.11	0.035	.006642	.176638	.866171
satisf*	.0852521	.0499	1.71	0.088	012541	.183045	.275093

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1 $\,$



ANEXO E1: ESTIMACION DEL MODELO PROBIT 4, PARA DETERMINAR

LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

log likelihood = -129.1695 Iteration 0: Iteration 1: log likelihood = -88.274227 Iteration 2: log likelihood = -85.798664 Iteration 3: log likelihood = -85.721353 Iteration 4: log likelihood = -85.720615 Iteration 5: log likelihood = -85.720615 Number of obs = Probit regression LR chi2(10) 86.90 Prob > chi2 = 0.0000 Log likelihood = -85.720615Pseudo R2 0.3364 Coef. Std. Err. [95% Conf. Interval] ingr z P>|z| edad -.3206925 .1145192 -2.80 0.005 -.5451459 -.0962391 .0035846 .0017135 2.09 0.036 .0002263 edad2 .006943 .4644865 .2674807 1.74 0.082 -.059766 .9887391 sexo -.2028531 .3972655 -0.51 0.610 -.9814793 .575773 casado .3187744 .3968688 0.80 0.422 -.4590742 1.096623 conyugue NumHijos .1179623 .219367 0.54 0.591 -.3119891 .5479137 .4951844 .2384513 2.08 0.038 .0278284 institucion .9625403 tipTRAB .5298881 .2469071 2.15 0.032 .0459591 1.013817 contr 0 (omitted) .8277197 .6674295 1.24 0.215 -.4804182 2.135858 tipContr .229573 1.97 0.049 satisf .4514842 .0015294 9014389 3.298142 1.910407 1.73 0.084 -.4461866 7.042471 _cons

ANEXO E2: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO PROBIT 4

Marginal effects after probit y = Pr(ingr) (predict) = .09204958

variable	dy/dx	Std. Err.	z	P> z	[95%	C.I.]	х
edad	0529546	.02283	-2.32	0.020	097691	008218	32.2007
edad2	.0005919	.00033	1.80	0.071	000052	.001235	1127.02
sexo*	.0794045	.04868	1.63	0.103	016016	.174825	. 453532
casado*	0337915	.06678	-0.51	0.613	164682	.097099	.527881
conyugue*	.0574618	.07807	0.74	0.462	095544	.210468	.29368
NumHijos	.0194786	.03616	0.54	0.590	051385	.090342	.981413
instit~n*	.0785842	.03693	2.13	0.033	.006203	.150965	.572491
tipTRAB*	.0931696	.04758	1.96	0.050	000082	.186421	.420074
tipContr*	.0912952	.04406	2.07	0.038	.004944	.177646	.866171
satisf*	.0852345	. 05	1.70	0.088	01276	.183229	.275093

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1



ANEXO F1: ESTIMACION DEL MODELO PROBIT 5, PARA DETERMINAR

LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

Iteration 0: log likelihood = -129.37472 Iteration 1: log likelihood = -88.414745 Iteration 2: log likelihood = -85.935169 Iteration 3: log likelihood = -85.862663 Iteration 4: log likelihood = -85.86208 Iteration 5: log likelihood = -85.86208

Number of obs = 270 LR chi2(9) = 87.03 Prob > chi2 = 0.0000 Pseudo R2 = 0.3363 Probit regression

Log likelihood = -85.86208

ingr	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf.	Interval]
edad	3282955	.1110858	-2.96	0.003	5460196	1105713
edad2	.0037114	.0016437	2.26	0.024	.0004898	.0069329
sexo	.4319401	.259272	1.67	0.096	0762237	.9401038
conyugue	.2305114	.3543032	0.65	0.515	46391	.9249329
NumHijos	.0480125	.1722664	0.28	0.780	2896234	.3856483
institucion	.4852841	.2373125	2.04	0.041	.0201601	.950408
tipTRAB	.5415638	.2455313	2.21	0.027	.0603313	1.022796
contr	0	(omitted)				
tipContr	.8063249	.6625911	1.22	0.224	4923298	2.10498
satisf	. 4595897	.2289807	2.01	0.045	.0107958	.9083835
_cons	3.420339	1.864071	1.83	0.067	2331741	7.073852

ANEXO F2: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO PROBIT 5

Marginal effects after probit y = Pr(ingr) (predict)

= .0915817

variable	dy/dx	Std. Err.	z	P> z	[95%	C.I.]	х
edad	0540058	.02219	-2.43	0.015	097494	010518	32.2889
edad2	.0006105	.00032	1.93	0.053	-9.0e-06	.00123	1134.46
sexo*	.0734357	.0468	1.57	0.117	018297	.165168	. 451852
conyugue*	.040423	.06643	0.61	0.543	089768	.170614	.292593
NumHijos	.0078982	.02835	0.28	0.781	047674	.06347	. 992593
instit~n*	.0768749	.03679	2.09	0.037	.004765	.148985	.57037
tipTRAB*	.0951262	.04731	2.01	0.044	.002403	.187849	.418519
tipContr*	.0893739	.04444	2.01	0.044	.002276	.176472	.866667
satisf*	.0867204	.04997	1.74	0.083	011228	.184669	.274074
l I							

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1



ANEXO G1: ESTIMACION DEL MODELO PROBIT 6, PARA DETERMINAR

LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

Iteration 0: log likelihood = -129.37472
Iteration 1: log likelihood = -88.457015
Iteration 2: log likelihood = -85.973746
Iteration 3: log likelihood = -85.901292
Iteration 4: log likelihood = -85.90073
Iteration 5: log likelihood = -85.90073

Probit regression Number of obs = 270

LR chi2(8) = 86.95

Prob > chi2 = 0.0000

Log likelihood = -85.90073 Pseudo R2 = 0.3360

Coef. Std. Err. z P>|z| [95% Conf. Interval] ingr -.3268233 .1102229 -2.97 0.003 -.5428563 -.1107903 edad 2.31 0.021 .0037477 .0016238 .0005652 .0069302 edad2 0.088 -.0660764 1.70 .4389174 .2576546 .9439112 .3398605 .258159 0.76 0.447 -.4079554 .9242734 convugue .942556 .4795989 .2362069 2.03 0.042 .0166418 institucion 2.20 0.028 .0596314 1.020762 tipTRAB .5401968 .245191 0 (omitted) contr tipContr .8223865 .6595939 1.25 0.212 -.4703937 2.115167 .4618672 .2287213 2.02 0.043 .0135817 .9101527 3.357237 1.843755 1.82 0.069 -.2564569 6.970931 satisf _cons

ANEXO G2: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO PROBIT 6

Marginal effects after probit y = Pr(ingr) (predict) = .09158397

variable	dy/dx	Std. Err.	Z	P> z	[95%	C.I.]	X
edad	0537646	.02195	-2.45	0.014	096794	010735	32.288
edad2	.0006165	.00031	1.97	0.049	3.8e-06	.001229	1134.46
sexo*	.0746686	.04658	1.60	0.109	016636	.165973	. 451852
conyugue*	.0456203	.06469	0.71	0.481	081163	.172403	.292593
instit~n*	.076002	.03665	2.07	0.038	.004164	.14784	.57037
tipTRAB*	.0948708	.0472	2.01	0.044	.002365	.187377	.418519
tipContr*	.0904782	.04347	2.08	0.037	.005274	.175683	.866667
satisf*	.0872093	.04996	1.75	0.081	01071	.185128	.274074

(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1



ANEXO H1: ESTIMACION DEL MODELO PROBIT 7, PARA DETERMINAR LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

. probit ingr edad edad2 sexo institucion tipTRAB contr tipContr satisf

note: contr != 1 predicts success perfectly contr dropped and 1 obs not used

Iteration 0: log likelihood = -129.37472
Iteration 1: log likelihood = -88.774317
Iteration 2: log likelihood = -86.259791
Iteration 3: log likelihood = -86.188433
Iteration 4: log likelihood = -86.18788
Iteration 5: log likelihood = -86.18788

Probit regression Number of obs = 270LR chi2(7) = 86.37

Prob > chi2 = 0.0000Log likelihood = -86.18788 Pseudo R2 = 0.3338

ingr	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf.	Interval]
edad	3110848	.1083408	-2.87	0.004	5234288	0987408
edad2	.0035778	.0016126	2.22	0.027	.0004172	.0067384
sexo	.3425964	.2210867	1.55	0.121	0907255	.7759184
institucion	.4781369	.2356578	2.03	0.042	.0162561	.9400177
tipTRAB	.5369474	.2449323	2.19	0.028	.0568889	1.017006
contr	0	(omitted)				
tipContr	.8178654	.6528024	1.25	0.210	4616038	2.097335
satisf	.4459941	.2270947	1.96	0.050	.0008967	.8910915
_cons	3.171617	1.82528	1.74	0.082	4058665	6.7491

ANEXO H2: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO PROBIT 7

Marginal effects after probit y = Pr(ingr) (predict) = .09163185

variable	dy/dx	Std. Err.	Z	P> z	[95%	C.I.]	Х
edad	0511953	.02148	-2.38	0.017	09329	009101	32.2889
edad2	.0005888	.00031	1.91	0.057	000017	.001194	1134.46
sexo*	.0578279	.03892	1.49	0.137	018457	.134113	.451852
instit~n*	.0758066	.03662	2.07	0.038	.004031	.147583	.57037
tipTRAB*	.0942947	.04708	2.00	0.045	.00201	.186579	.418519
tipContr*	.0902103	.04354	2.07	0.038	.004869	.175551	.866667
satisf*	.0838532	.04917	1.71	0.088	012522	.180228	.274074

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1



ANEXO I1: ESTIMACION DEL MODELO PROBIT 8, PARA DETERMINAR LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

. probit ingr sexo satisf tipTRAB edad edad2 contr institucion , robust

Iteration 0: log pseudolikelihood = -192.06102 Iteration 1: log pseudolikelihood = -118.9642 Iteration 2: log pseudolikelihood = -116.98062 Iteration 3: log pseudolikelihood = -116.94861 Iteration 4: log pseudolikelihood = -116.94854 Iteration 5: log pseudolikelihood = -116.94854

Probit regression Number of obs = Wald chi2(7) = 95.93 Prob > chi2 = 0.0000 Pseudo R2 = 0.3911

Log pseudolikelihood = -116.94854

		Robust				
ingr	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf.	Interval]
sexo	. 4054735	.1980171	2.05	0.041	.017367	.7935799
satisf	. 4533749	.196734	2.30	0.021	.0677834	.8389664
tipTRAB	.535422	.2120519	2.52	0.012	.119808	.9510361
edad	2705732	.0737892	-3.67	0.000	4151973	1259491
edad2	.0029527	.000981	3.01	0.003	.00103	.0048754
contr	675962	.2301047	-2.94	0.003	-1.126959	224965
institucion	. 4776064	.1919311	2.49	0.013	.1014283	.8537845
_cons	3.980287	1.307269	3.04	0.002	1.418087	6.542486

ANEXO 12: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO PROBIT 8

Marginal effects after probit y = Pr(ingr) (predict) = .16900549

variable	dy/dx	Std. Err.	z	P> z	[95%	C.I.]	х
sexo*	.1041222	.04951	2.10	0.035	.007084	.20116	. 449848
satisf*	.1218058	.05735	2.12	0.034	.009401	.23421	.343465
tipTRAB*	.1349422	.05215	2.59	0.010	.032737	.237148	.49848
edad	0682122	.01838	-3.71	0.000	10423	032194	30.8632
edad2	.0007444	.00025	3.03	0.002	.000262	.001226	1044.75
contr*	2031193	.07979	-2.55	0.011	359499	04674	.820669
instit~n*	.1159492	.04584	2.53	0.011	.026105	.205794	.580547

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1



ANEXO J1: ESTIMACION DEL MODELO LOGIT 1, PARA DETERMINAR

LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

| Iteration 0: log likelihood = -129.1695 | Iteration 1: log likelihood = -92.28322 | Iteration 2: log likelihood = -86.242552 | Iteration 3: log likelihood = -85.821265 | Iteration 4: log likelihood = -85.804446 | Iteration 5: log likelihood = -85.803067 | Iteration 6: log likelihood = -85.802843 | Iteration 7: log likelihood = -85.802818

Iteration 8: log likelihood = -85.802813

Logistic regression Number of obs = 269
LR chi2(13) = 86.73

ingr	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf.	Interval]
edad	5595814	.2335165	-2.40	0.017	-1.017265	1018974
edad2	.0060919	.0035787	1.70	0.089	0009223	.0131061
sexo	.7876285	.4822652	1.63	0.102	157594	1.732851
soltero	-8.770976	943.8249	-0.01	0.993	-1858.634	1841.092
casado	-9.253944	943.8254	-0.01	0.992	-1859.118	1840.61
jefehogar	.3260696	.934193	0.35	0.727	-1.504915	2.157054
conyugue	.7252175	.9727437	0.75	0.456	-1.181325	2.63176
NumHijos	.1155283	.4793193	0.24	0.810	8239204	1.054977
univers	0401258	.541215	-0.07	0.941	-1.100888	1.020636
institucion	.8100287	.4343807	1.86	0.062	0413418	1.661399
tipTRAB	.9401757	. 4593083	2.05	0.041	.0399479	1.840404
contr	0	(omitted)				
tipContr	1.325774	1.202557	1.10	0.270	-1.031195	3.682743
satisf	.7574701	.4005911	1.89	0.059	027674	1.542614
_cons	14.83409	943.8318	0.02	0.987	-1835.042	1864.71



ANEXO J2: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO LOGIT 1

Marginal effects after logit y = Pr(ingr) (predict) = .08149023

variable	dy/dx	Std. Err.	z	P> z	[95%	C.I.]	х
edad	0418844	.12509	-0.33	0.738	287048	.203279	32.2007
edad2	.000456	.00138	0.33	0.741	002246	.003158	1127.02
sexo*	.0616178	.18251	0.34	0.736	296102	.419337	. 453532
soltero*	851221	56.597	-0.02	0.988	-111.779	110.077	. 475836
casado*	9203638	36.296	-0.03	0.980	-72.0598	70.2191	.527881
jefeho~r*	.0260265	.10924	0.24	0.812	188072	.240125	.271375
conyugue*	.0620732	.19945	0.31	0.756	328841	.452988	.29368
NumHijos	.0086472	.04406	0.20	0.844	077717	.095012	.981413
univers*	0030338	.04226	-0.07	0.943	085871	.079803	.799257
instit~n*	.0586042	.1749	0.34	0.738	284197	.401405	.572491
tipTRAB*	.0763285	.22134	0.34	0.730	357498	.510155	.420074
tipContr*	.0684269	.21468	0.32	0.750	352348	.489201	.866171
satisf*	.0659828	.18995	0.35	0.728	30631	.438276	.275093

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1

ANEXO K1: ESTIMACION DEL MODELO LOGIT 2, PARA DETERMINAR LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

Iteration 0: log likelihood = -129.1695 Iteration 1: log likelihood = -92.287256 Iteration 2: log likelihood = -86.233288 Iteration 3: log likelihood = -85.823606 Iteration 4: log likelihood = -85.810042 Iteration 5: log likelihood = -85.809996 Iteration 6: log likelihood = -85.809996 Logistic regression Number of obs = 269 LR chi2(12) 86.72 Prob > chi2 = 0.0000 Log likelihood = -85.809996Pseudo R2 0.3357 Coef. Std. Err. z P>|z| [95% Conf. Interval] ingr -1.017765 -.1021048 -.5599351 .2335912 -2.40 0.017 edad .0060971 .0035802 1.70 0.089 -.0009199 edad2 .0131141 -.1561676 1.733895 .7888636 .4821676 1.64 0.102 sexo -.4829224 .9001982 -0.54 0.592 1.281434 casado -2.247278 .3270466 .9342517 0.35 0.726 2.158146 jefehogar -1.504053 .7280576 .9721612 0.75 0.454 2.633458 conyugue -1.177343 .1137263 .4791647 0.24 0.812 1.052872 NumHijos -.8254192 -.0407437 .5413073 -0.08 0.940 univers 1.020199 -1.101687 .8106907 .4344287 1.87 0.062 -.0407739 1.662155 institucion .9408765 .4593631 2.05 0.041 1.841212 tipTRAB .0405414

1.10 0.270

-1.03144

-.0273266

-1.244356

3.683173

1.543128

13.37891

0 (omitted)

.7579005 .4006335 1.89 0.059

6.067276 3.730493 1.63 0.104

1.325866 1.202729

contr

satisf

_cons

tipContr



ANEXO K2: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO LOGIT 2

Marginal effects after logit y = Pr(ingr) (predict) = .08387945

variable	dy/dx	Std. Err.	z	P> z	[95%	C.I.]	Х
edad	0430275	.02331	-1.85	0.065	088716	.002661	32.2007
edad2	.0004685	.00034	1.40	0.163	000189	.001126	1127.02
sexo*	.0633328	.04309	1.47	0.142	021116	.147782	. 453532
casado*	0377212	.07199	-0.52	0.600	178817	.103375	.527881
jefeho~r*	.0267939	.08128	0.33	0.742	132503	.186091	.271375
conyugue*	.0639444	.09776	0.65	0.513	12766	.255549	.29368
NumHijos	.0087391	.03697	0.24	0.813	063713	.081192	.981413
univers*	0031629	.04243	-0.07	0.941	086332	.080006	.799257
instit~n*	.0602112	.03345	1.80	0.072	005352	.125774	.572491
tipTRAB*	.0783607	.04389	1.79	0.074	007662	.164384	.420074
tipContr*	.0703426	.04334	1.62	0.105	014601	.155286	.866171
satisf*	.0677045	.04357	1.55	0.120	017688	.153097	. 275093

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1

ANEXO L1: ESTIMACION DEL MODELO LOGIT 3, PARA DETERMINAR

LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

Iteration 0: log likelihood = -129.1695
Iteration 1: log likelihood = -92.290001
Iteration 2: log likelihood = -86.234974
Iteration 3: log likelihood = -85.826267
Iteration 4: log likelihood = -85.812871
Iteration 5: log likelihood = -85.812824
Iteration 6: log likelihood = -85.812824

Logistic regression Number of obs = 269

LR chi2(11) = 86.71

Prob > chi2 = 0.0000

Log likelihood = -85.812824 Pseudo R2 = 0.3357

ingr	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf.	Interval]
edad	5626934	. 2307052	-2.44	0.015	-1.014867	1105196
edad2	.0061274	.0035569	1.72	0.085	0008441	.0130989
sexo	.7977821	.4675175	1.71	0.088	1185353	1.7141
casado	4811512	.8997689	-0.53	0.593	-2.244666	1.282363
jefehogar	.3254004	.9339648	0.35	0.728	-1.505137	2.155938
conyugue	.7259984	.9717805	0.75	0.455	-1.178656	2.630653
NumHijos	.1203467	.4712761	0.26	0.798	8033374	1.044031
institucion	.8140624	.4323146	1.88	0.060	0332586	1.661383
tipTRAB	. 9344862	.4512894	2.07	0.038	.0499751	1.818997
contr	0	(omitted)				
tipContr	1.319977	1.19749	1.10	0.270	-1.027061	3.667014
satisf	.7570694	.4005046	1.89	0.059	0279052	1.542044
cons	6.085699	3.721305	1.64	0.102	-1.207924	13.37932



ANEXO L2: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO LOGIT 3

variable	dy/dx	Std. Err.	z	P> z	[95%	C.I.]	Х
edad	0432622	.02313	-1.87	0.061	088593	.002068	32.2007
edad2	.0004711	.00033	1.41	0.159	000184	.001126	1127.02
sexo*	.0641227	.04192	1.53	0.126	018036	.146281	. 453532
casado*	0375995	.07198	-0.52	0.601	178671	.103472	.527881
jefeho~r*	.026664	.08125	0.33	0.743	132574	.185902	.271375
conyugue*	.0637704	.0977	0.65	0.514	127728	.255269	.29368
NumHijos	.0092527	.03638	0.25	0.799	062043	.080548	.981413
instit~n*	.0604886	.03327	1.82	0.069	004716	.125693	.572491
tipTRAB*	.0778172	.04322	1.80	0.072	006902	.162536	.420074
tipContr*	.0701711	.04337	1.62	0.106	014829	.155171	.866171
satisf*	.0676525	.04356	1.55	0.120	017723	.153028	. 275093

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1

ANEXO M1: ESTIMACION DEL MODELO LOGIT 4, PARA DETERMINAR

LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

Iteration 0: log likelihood = -129.1695
Iteration 1: log likelihood = -92.279966
Iteration 2: log likelihood = -86.286776
Iteration 3: log likelihood = -85.885843
Iteration 4: log likelihood = -85.872563
Iteration 5: log likelihood = -85.872516
Iteration 6: log likelihood = -85.872516

Logistic regression Number of obs = 269

LR chi2(10) = 86.59

Prob > chi2 = 0.0000

Log likelihood = -85.872516 Pseudo R2 = 0.3352

ingr	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf.	Interval]
edad	5523706	.228954	-2.41	0.016	-1.001112	1036289
edad2	.005952	.0035241	1.69	0.091	000955	.0128591
sexo	.7995645	.4676051	1.71	0.087	1169246	1.716054
casado	3036578	.7502835	-0.40	0.686	-1.774186	1.166871
conyugue	. 4964383	.722939	0.69	0.492	9204962	1.913373
NumHijos	.1781364	.4391808	0.41	0.685	6826422	1.038915
institucion	.8069604	.4318136	1.87	0.062	0393786	1.653299
tipTRAB	.9346286	.4515026	2.07	0.038	.0496998	1.819557
contr	0	(omitted)				
tipContr	1.296857	1.197426	1.08	0.279	-1.050055	3.64377
satisf	.7482128	.3999907	1.87	0.061	0357546	1.53218
_cons	5.989542	3.720384	1.61	0.107	-1.302277	13.28136



ANEXO M2: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO LOGIT 4

variable	dy/dx	Std. Err.	z	P> z	[95%	C.I.]	Х
edad	042739	. 02309	-1.85	0.064	087992	.002514	32.2007
edad2	.0004605	.00033	1.38	0.167	000192	.001114	1127.02
sexo*	.0646755	.04216	1.53	0.125	017963	.147314	. 453532
casado*	0237092	.05943	-0.40	0.690	140189	.092771	.527881
conyugue*	.0420003	.06761	0.62	0.534	090506	.174507	.29368
NumHijos	.0137831	.03407	0.40	0.686	052991	.080557	.981413
instit~n*	.0603523	.03339	1.81	0.071	005092	.125797	.572491
tipTRAB*	.0783101	.04356	1.80	0.072	007072	.163692	.420074
tipContr*	.0698026	.04408	1.58	0.113	01659	.156195	.866171
satisf*	.0671443	.04361	1.54	0.124	018336	.152625	.275093

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1

ANEXO N1: ESTIMACION DEL MODELO LOGIT 5, PARA DETERMINAR

LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

Iteration 0: log likelihood = -129.37472
Iteration 1: log likelihood = -92.462733
Iteration 2: log likelihood = -86.38559
Iteration 3: log likelihood = -85.978432
Iteration 4: log likelihood = -85.965158
Iteration 5: log likelihood = -85.96511
Iteration 6: log likelihood = -85.96511

Logistic regression Number of obs = 270 LR chi2(9) = 86.82 Prob > chi2 = 0.0000 Log likelihood = -85.96511 Pseudo R2 = 0.3355

ingr	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf.	Interval]
edad	5643502	.2235476	-2.52	0.012	-1.002495	1262049
edad2	.0061488	.0034167	1.80	0.072	0005477	.0128453
sexo	.7612595	.4578551	1.66	0.096	13612	1.658639
conyugue	.3653855	.6449327	0.57	0.571	8986593	1.62943
NumHijos	.0589141	.3301708	0.18	0.858	5882087	.7060369
institucion	.7789468	.4255217	1.83	0.067	0550604	1.612954
tipTRAB	. 9526652	.4487762	2.12	0.034	.0730801	1.83225
contr	0	(omitted)				
tipContr	1.259391	1.192447	1.06	0.291	-1.077763	3.596545
satisf	.7523915	.3996137	1.88	0.060	0308368	1.53562
_cons	6.201014	3.640686	1.70	0.089	9345992	13.33663



ANEXO N2: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO LOGIT 5

variable	dy/dx	Std. Err.	z	P> z	[95%	C.I.]	Х
edad	0431919	.0227	-1.90	0.057	087689	.001306	32.2889
edad2	.0004706	.00033	1.45	0.148	000167	.001108	1134.46
sexo*	.0608193	.04059	1.50	0.134	018733	.140372	. 451852
conyugue*	.0298577	.05681	0.53	0.599	081481	.141197	.292593
NumHijos	.0045089	.02531	0.18	0.859	045089	.054107	.992593
instit~n*	.0577441	.03272	1.77	0.078	006377	.121865	.57037
tipTRAB*	.0792233	.04322	1.83	0.067	005482	.163928	.418519
tipContr*	.0676086	.04416	1.53	0.126	018938	.154155	.866667
satisf*	.0669181	.04342	1.54	0.123	018177	.152013	.274074

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1

ANEXO Ñ1: ESTIMACION DEL MODELO LOGIT 6, PARA DETERMINAR LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

Iteration 0: log likelihood = -129.37472
Iteration 1: log likelihood = -92.482743
Iteration 2: log likelihood = -86.398138
Iteration 3: log likelihood = -85.994137
Iteration 4: log likelihood = -85.980928
Iteration 5: log likelihood = -85.980881
Iteration 6: log likelihood = -85.980881

Logistic regression Number of obs = 270 LR chi2(8) = 86.79 Prob > chi2 = 0.0000 Log likelihood = -85.980881 Pseudo R2 = 0.3354

ingr	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf.	Interval]
edad	5625378	.2221632	-2.53	0.011	9979695	127106
edad2	.0061925	.0033878	1.83	0.068	0004475	.0128325
sexo	.7672064	.4557941	1.68	0.092	1261336	1.660547
conyugue	.3957762	.6212659	0.64	0.524	8218825	1.613435
institucion	.7730648	.4241114	1.82	0.068	0581783	1.604308
tipTRAB	.9541049	.4484507	2.13	0.033	.0751578	1.833052
contr	0	(omitted)				
tipContr	1.27739	1.186644	1.08	0.282	-1.048389	3.603169
satisf	.7519845	.3993984	1.88	0.060	0308219	1.534791
_cons	6.125926	3.603096	1.70	0.089	9360129	13.18786



ANEXO Ñ2: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO LOGIT 6

Marginal effects after logit y = Pr(ingr) (predict) = .08342107

variable	dy/dx	Std. Err.	z	P> z	[95%	C.I.]	Х
edad	0430128	.02251	-1.91	0.056	087138	.001113	32.2889
edad2	.0004735	.00032	1.47	0.143	00016	.001107	1134.46
sexo*	.0612642	.04047	1.51	0.130	018055	.140584	. 451852
conyugue*	.0324941	.05541	0.59	0.558	076098	.141087	.292593
instit~n*	.0572622	.03253	1.76	0.078	0065	.121025	.57037
tipTRAB*	.0792829	.04313	1.84	0.066	00526	.163826	.418519
tipContr*	.0681984	.04356	1.57	0.117	01717	.153567	.866667
satisf*	.0668163	.04334	1.54	0.123	01813	.151762	.274074

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1

ANEXO 01: ESTIMACION DEL MODELO LOGIT 7, PARA DETERMINAR

LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

Iteration 0: log likelihood = -129.37472
Iteration 1: log likelihood = -92.732199
Iteration 2: log likelihood = -86.600484
Iteration 3: log likelihood = -86.195377
Iteration 4: log likelihood = -86.181058
Iteration 5: log likelihood = -86.181014
Iteration 6: log likelihood = -86.181014

Logistic regression Number of obs = 270 LR chi2(7) = 86.39 Prob > chi2 = 0.0000 Log likelihood = -86.181014 Pseudo R2 = 0.3339

ingr	Coef.	Std. Err.	z	P> z	[95% Conf.	Interval]
edad	5331837	.2180633	-2.45	0.014	96058	1057874
edad2	.0058558	.0033746	1.74	0.083	0007582 1435747	.0124698
sexo institucion	. 7723864	. 4237547	1.82	0.110	1435747 0581576	1.406828
tipTRAB	.9617696	.4475086	2.15	0.032	.0846688	1.83887
contr	0	(omitted)				
tipContr	1.267992	1.18228	1.07	0.283	-1.049234	3.585218
satisf	.7404735	.3977667	1.86	0.063	0391349	1.520082
_cons	5.740406	3.550961	1.62	0.106	-1.21935	12.70016



ANEXO O2: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO LOGIT 7

Marginal effects after logit y = Pr(ingr) (predict) = .08302009

variable	dy/dx	Std. Err.	z	P> z	[95%	C.I.]	х
edad	0405901	.02199	-1.85	0.065	083689	.002509	32.2889
edad2	.0004458	.00032	1.40	0.162	000179	.001071	1134.46
sexo*	.0497492	.03377	1.47	0.141	016443	.115941	.451852
instit~n*	.0569631	.03243	1.76	0.079	006608	.120534	.57037
tipTRAB*	.0796458	.04299	1.85	0.064	004621	.163913	.418519
tipContr*	.0675457	.04361	1.55	0.121	017922	.153013	.866667
satisf*	.0653617	.04275	1.53	0.126	018434	.149158	.274074

(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1

ANEXO P1: ESTIMACION DEL MODELO LOGIT 8, PARA DETERMINAR

LA PROBABILIDAD DEL SUBEMPLEO EN EL AREA URBANA DE JULIACA

. logit ingr sexo satisf tipTRAB edad edad2 contr institucion , robust

Iteration 0: log pseudolikelihood = -192.06102 Iteration 1: log pseudolikelihood = -123.72124 Iteration 2: log pseudolikelihood = -117.24013 Iteration 3: log pseudolikelihood = -116.97304 Iteration 4: log pseudolikelihood = -116.97054 Iteration 5: log pseudolikelihood = -116.97054

Logistic regression Number of obs = 329 Wald chi2(7) = 85.77 0.0000 Prob > chi2 Log pseudolikelihood = -116.97054 0.3910

Pseudo R2

Robust ingr Coef. Std. Err. z P>|z| [95% Conf. Interval] 2.18 0.030 .7848879 .0780328 1.491743 .360647 sexo 2.14 0.033 .0616288 1.435551 satisf .7485899 .3504968 0.014 tipTRAB .9530769 .3869354 2.46 .1946974 .1448226 edad -.4766113 -3.29 0.001 -.7604584 -.1927641 2.63 0.009 edad2 .0051142 .0019441 .0013039 .0089245 contr -1.186963 .415781 -2.85 0.004 -2.001879 -.3720476 .7707381 .3512574 2.19 0.028 institucion .0822862 1.45919 7.11232 2.561615 2.78 0.005 2.091646 12.13299 _cons



ANEXO P2: EFECTOS MARGINALES DEL MODELO LOGIT 8

. mfx
Marginal effects after logit
 y = Pr(ingr) (predict)
 = .15501951

variable	dy/dx	Std. Err.	z	P> z	[95%	C.I.]	Х
sexo*	.1061245	.04774	2.22	0.026	.012559	.19969	. 449848
satisf*	.1064735	.05689	1.87	0.061	005036	.217983	.343465
tipTRAB*	.1259295	.05182	2.43	0.015	.024371	.227488	.49848
edad	0624306	.01887	-3.31	0.001	099409	025452	30.8632
edad2	.0006699	.00026	2.63	0.009	.00017	.00117	1044.75
contr*	1978921	.08497	-2.33	0.020	364425	031359	.820669
instit~n*	.0972532	.04425	2.20	0.028	.010528	.183978	.580547

^(*) dy/dx is for discrete change of dummy variable from 0 to 1

ANEXO Q: BASE DE DATOS

satisf		1		0	_	0		0	1	0	1	0			0	0		0	0	1		1			-	1	-	•
tipContr s	٠	Т		_	0				1						•	•		1	1	•			٠	٠	1		0	•
contr t		1	•	_	_	0	٠	0	_	0		٠	٠		0	0		_	1	0		0	•	•	1	0	1	
tipTRAB		0		0	0	_			0	-					-	0	•	0	0	-		1			-	1	-	
ingr	_	0		0	0	0		0	0	0					0	0		0	0	1		1			1	1	1	
trab	_	0	_	0	0	0	_	0	0	0	_	_	_	_	0	0	_	0	0	0	_	0	-	-	0	0	0	-
expLab	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	1
proced	П	П	-	-	П	П	_	0	0	П	0	0	0	1	Т	Т	1	1	0	Т	1	1	П	0	Т	1	0	0
inst	_	0	_	_	_	0	0	1	_	-	0	0	0	-	1	0	_	0	1	1	0	-	-	0	0	-	1	0
univ	-	-	1	1	1	1	1	_	1	-	0	0	-	1	-	-	0	1	0	-	1	0	-	_	-	1	0	0
tec	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	П	0	0	0	0	0	Т	0	0	0	0	П	0	0	0	0	1	_
sec	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0
disc	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Nhijos	0	2	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	2	1	0	0	0	0	0
otro	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
hijo	1	0	_	_	-	1	1	1	1	1	1	1	-	1	1	1	1	1	0	0	1	0	0	1	1	1	1	1
cony	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	-	0	0	0	0	0	0	0	0	0
jhogar	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	1	1	0	0	0	0	0
divor	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
viudo	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
casd	0	-	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	_	0	0	0	0	0
sol	-	0	1	1	1	1	-	-	-	-	-	-	1	-	-	-	-	-	0	-	-	-	0	-	-	-	-	-
sexo	1	0	_	0	_	0	0	0	_	0	0	1	0	0	0	0	_	_	0	1	_	-	1	1	1	-	1	0
edad2	529	1764	625	784	784	576	361	625	625	9/9	441	256	361	276	929	784	576	929	529	484	529	625	729	324	441	929	529	289
edad	23	42	25	28	28	24	19	25	25	26	21	16	19	24	26	28	24	26	23	22	23	25	27	18	21	26	23	17
•								8																				



0 1 0	0 0	0	П		0	-		0	П		0	0	_			0	_	0	П	П	0	Т	0	П	0	_	0	0	0
	. 1		•	•	0		•	_		•	1		-	•	•	0	-		•		_	_	_	•	_	•	-	_	1
0 0 1	0 1	0	0		1	0	•	1	0	•	1	0	1	•	•	1	1	0	0	0	1	1	1	0	1	0	1	1	1
1 1 0	0 0	-	1		0			0	1		0	-	0			0	1	1	1	1	1	0	_	1	_	_	_	_	1
1 0	0 0	0	0		0	0		0	0		0	1	0			0	0	0	1	1	0	1	0	1	0	0	0	-	0
0 0 0																													
0 0 0																											0		
0 0 0	0 0	0	1	1	0	1	1	1	1	0	0	1	1	1	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1	-	П	1	0	
1 0 1	0 1		_	0	-	1	_	0	-	0	0	-	0	_	_	_	0	0	0	-	-	_	0	_	0	_	0	1	0
0 0 0		1	1	1	1	0	0	0	0	0	-	0	П	1	1	1	_	1	1	1	0	1	1	1	1	1	1	-	1
0 0 0	0 0	0	0	0	0	_	-	_	0	-	0	-	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0 1	3 0	7	0	0	2	0	0	33	1	0	33	8	7	0	0	0	0	0	7	2	1	1	2	0	2	0	0	_	0
0 0 0	0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1 0	0	0	1	1	0	1	1	0	0	1	0	0	0	1	1	0	1	1	0	0	0	0	0	1	0	_	0	0	П
0 0 1	0 0	0	0	0	0	0	0	0	-	0	1	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	-	0	0
0 0 0		Т	0	0	_	0	0	_	0	0	0	_	0	0	0	_	0	0	-	_	_	_	_	0	0	0	0	Т	0
0 0 0	0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0																											0		
0 0 1																									1	0	1	П	0
1 1 0																													
1 1 0		0	0			-															_						0		
400 256 1600	1024 296	3401	625																		009	729	841	625	006	929	929	576	784
20 16 40																													
29 2 30 1 31 4																													
(4 (1) (1)	01 01	.,	CI	CI	(1)	(1)	(1)	7	7	7	7	7	7	7	7	7	7	41	41	41	41	41	41	41					



_	0	0	٠	0	٠	0	0	_	_	_	0	0	0	٠	_	0	0	0	_	_	0	٠	0	_	0	_	0	_	0	П	П	0
-	1	1	•	-		П	П				-	-	П				_		П	-	-	٠	-	0	1	_	П	_	П	1	1	_
1	1	1		1		1	1	0	0	0	1	1	1		0	0	1	0	1	1	1		1	1	1	1	1	1	1	1	1	1
0	1	1	٠	0	٠	0	1	_	_	1	0	0	0	٠	П	_	_	1	1	1	1	٠	1	0	1	_	0	_	1	1	1	_
0	0	_		0		1	1	1	1	1	0	0	0		1	1	1	1	1	1	1		0	0	_	1	1	1	0	0	0	0
0	0	0	-	0	_	0	0	0	0	1	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	-	0	0	0	0	0	0	П	-	0	0	П	0	0	0	0	0	0	0	П	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	_	_	1	1	_	_	_	_	_	1	1	0	0	0	_	1	_	1	1	_
_	0	1	0	1	0	1	1	_	0	1	0	1	1	0	_	0	1	0	1	0	1	0	1	0	1	0	0	1	1	1	1	0
_	_	0	-	-	1	-	0	0	0	0	_	_	1	1	1	-	1	-	-	-	-	-	-	-	1	1	-	1	1	1	1	_
0	0	_	0	0	0	0	1	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	33	0	Т	0	0	_	0	0	0	0	7	-	0	-	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	-	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0
_	_	_	_	_	_	0	_	0	_	_	0	_	_	0	_	0	0	0	0	0	_	_	_	_	_	_	0	1	_	0	_	_
0	0	0	0	0	0	-	0	1	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	-	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	-	0	0	0	0	0	_	0	П	0	0	0	0	0	0	0	П	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	-	0	-	0	0	0	0	0	0	0	-	1	0	0	-	-	0	0	0	0	0	-	0	0	0	0	0
1		_	_	_	_	0	_	0	_	_	_	_	_	_	_	0	0	_	_	0	0	_	_	_	_	_	0	1	_		_	_
_	_	_	-	0	0	0	-	0	0	0	0	1	_	_	_	0	_	-	0	0	-	_	0	0	_	0	-	0	0	0	0	0
784	841	529	484	729	006	764	484	625	324	529	156	729	929	625	936	9/9	024	729	444	625	576	976	529	729	929	784	784	625	729	729	1024	625
																															32 1	
9	9	Ò	9	9	9	9	9	ŕ	7	7	7	7	7	7	7	7	7	∞	∞	∞	∞	ò	∞	∞	∞	∞	∞	9	6	6	93	9



0	0	0	П	0	0	П	0	0	•	•	٠	٠	Т	0	0	٠	0	П	П	0	0	0	_	П	Т	Т	0	П	•	•	•	0
1	1	1	1	1	1		1	1					1	1	1		1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	•			-
1	-	-	-	1	-	0	1	1					_	_	1		-	1	_	-	-	_	-	-	_	_	_	_	•			-
1	1	1	1	0	0	0	1	0		٠			1	0	0		1	1	0	1	0	1	1	1	0	1	1	1			٠	0
0	0	0	0	0	0	_	0	0					0	0	0		1	1	_	0	_	0	-	0	0	0	0	_				0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	_	1	_	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	_	_	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	-	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	-	0	0	0
1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	1	0	1	0	1	1	1	1	0	0	1	0	1	1	0	0	1
_	_	_	0	_	0	-	0	_	0	-	_	0	_	0	_	_	_	_	0	0	-	0	0	-	_	_	0	-	0	-	0	_
0	_	-	_	П	1	-	1	1	0	-	0	_	0	0	1	П	0	-	0	-	0	-	-	_	0	1	0	-	-	-	-	1
_	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	_	_	0	0	1	0	0	0	1	0	0	0	_	0	1	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	-	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
7	1	Т	0	0	0	0	-	_	0	_	0	_	2	0	ϵ	0	0	0	3	0	0	2	0	0	0	П	_	0	0	0	0	-
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	-	0	0	-	0	0	_	0	_	0	0	-	0	_	_	1	0	0	-	0	П	0	0	0	0	-	_	1	-	0
0	_	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	Т	П	0	0	0	0	0
-	0	_	0	_	-	0	_	0	0	-	0	_	_	0	_	0	0	0	-	_	0	-	0	0	_	0	0	0	0	0	0	П
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
_	_	1	0	_	1	0	1	1	0	1	0	_	1	0	1	0	0	0	1	0	0	1	0	1	1	1	1	0	0	0	0	1
0	0	0	-	0	0	-	0	0	1	0	-	0	0	1	0	-	_	_	0	-	-	0	-	0	0	0	0	-	_	-	-	0
0	0	1	1	-	1	0	1	0	0	0	-	_	1	0	1	-	1	1	1	1	1	0	1	0	1	0	0	1	1	1	1	1
9/9	006	1891	576	841	841	929	369	9/9	324	024	289	625	784	729	009	529	400	625	784	784	529	784	929	006	625	625	841	484	484	929	529	9/9
									18																							
									104																							
					$\overline{}$		$\overline{}$	$\overline{}$	_		$\overline{}$		$\overline{}$	$\overline{}$		$\overline{}$	$\overline{}$	$\overline{}$	$\overline{}$			$\overline{}$	┰		$\overline{}$							



1	Т	_	_	0	_	$\overline{}$	0	•	П	$\overline{}$	•	_	_	\vdash	0	$\overline{}$	0	0	$\overline{}$	0	1	$\overline{}$	_	0	0	\vdash	$\overline{}$	0	0	0	•	0
		_	_	_	_	_	_		1	_		_	_	П	1	_	Т	_	_		_	_	_	_	Т	П			П	_		_
0	0	1	1	1	1	1	1		1	1		1	1	1	1	1	1	1	1	0	1	1	1	1	1	1	0	0	1	1		_
1	1	0	0	0	0	0	0		0	0		0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	0	0	0	0	0	1	0	0	0		0
1	1	0	0	0	0	0	0		0	0		_	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	_	0	0	_	_	0	0	0		0
0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	-	0	0	0	_	0
0	1	0	0	0	0	0	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0
1	-	0	_	0	-	_	_	1	1	_	_	_	-	_	1	П	1	_	_	_	1	0	_	_	1	_	0	1	_	_	1	0
	-	0	_	0	_	0	-	0	_	0	_	_	_	0	_	0	0	-	-	0	_	0	_	0	_	0	-	0	_	0	0	_
_	0	1	0	-	1	-	-	_	_	-	-	-	1	0	_	0	_	-	-	-	_	-	0	-	0	_	0	0	0	0	-	0
0	_	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	_	0	0	0	0	0	0	_	0	_	0	_	0	_	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	-	0	_
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	2	0	0	ε	2	0	0	0	0	0	0	0	0	ϵ	0	0	0	0	33	0	0	0	0	0	0	0	α	П	4	П	3
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
Т	Т	0	1	1	0	0	1	-	-	1	1	1	1	1	0	1	1	1	1	0	1	1	1	1	1	1	1	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	-	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	-	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	1	Т	_	_	1
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	_	0	0	_	_	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	_	_	_	П
1	-	0	_	_	0	0	Т	_	_	Т	_	_	Т	_	0	П	_	Т	Т	0	1	Т	_	_	_	_	Т	0	0	0	0	0
1	1	0	1	0	0	1	0	0	0	1	1	0	1	1	0	0	0	0	1	1	0	0	1	0	_	0	0	_	1	1	1	1
361	625	1521	784	1225	1764	1444	576	729	1024	1225	1089	576	729	006	1369	9/9	841	9/9	006	1369	9/9	784	929	1225	729	441	625	006	625	2704	961	1225
19	25	39	28	35	42	38	24	27	32	35	33	24	27	30	37	26	56	26	30	37	26	28	26	35	27	21	25	30	25	52	31	35
128	129	130	131	132	133	134	135	136	137	138	139	140	141	142	143	144	145	146	147	148	149	150	151	152	153	154	155	156	157	158	159	160



. 0	0		_	0		0	0	0	1	0	_	0	0		0		1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	-
•	1					1	1	1		_			_		_		1	1		_	0	0	0	0	0	0	0	_	1	_	-
			_	_							_	_							_												
. 1	_																										_	_	1	_	1
. —	0	•	_		•	0	0	0	0	_	0		0	•	0	•	0	1	0	0	1	_	_	0		П	1	0	1		1
. 0	0		_	1		0	0	0	1	0	0	0	0		0		0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0
0 1	0	_	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	_	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	1	_	_	0	1	0	0	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1	1	0	1	1	1	1	1	1	0	1	1	0	1	1
	0	_	0	Ţ	0	0	1	0	-	0	0	_	0	1	0	1	0	0	1	0	0	_	0	_	0	1	0	0	1	0	1
	_	_	_	0	0	П	0	0	-	0	0	_	0	_	0	_	_	0	_	-	-	-	-	_	_	_	0	0	_	_	_
0 0	0	0	0	1	0	0	0	-	0	0	0	0	_	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	_	0	0	0
0 0	0	0	0	0	_	0	_	0	0	_	_	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0	0	0	0	0	0	7	4	-	0	3	_	0	7	0	0	0	2	2	0	0	_	0	0	3	0	0	2	3	0	0	0
0 0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
	0	-	0	1	1	0	0	0	1	0	0	_	0	1	0	1	0	0	0	0	1	_	_	0	1	0	0	0	1	1	_
0 0	0	0	0	0	0	П	0	0	0	0	-	0	0	0	0	0	0	0	0	-	0	0	0	0	0	П	0	_	0	0	0
0 0	0	0	_	0	0	0	_	-	0	_	0	0	_	0	0	0	1	1	1	0	0	0	0	_	0	0	1	0	0	0	0
0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0	0	0	0	0	0	-	_	-	0			0		0	0	0	_	_	0	0	0	0	0	_	0	0	_	_	0	0	0
	_	_	П	1	1	0	0	0	1	0	0	_	0	1	_	1	0	0	_	_	1	_	_	0	1	1	0	0	1	_	1
	1	_	_	0	0	0	1	1	1		0	0		0		1	1	1	1	0	1	0		0	0	1	1	0	0	0	1
484 576	1600	40(787	625	36]	102	230	1444	576	900	625	900	96]	576	625	525	725	84]	144	625	144	576	102	1600	841	900	2025	1849	487	625	725
22 42	40	20	28	25	19	32	48	38	24	30	25	30	31	24	25	23	27	29	38	25	38	24	32	40	29	30	45	43	22	25	27
161	163	164	165	166	167	168	169	170	171	172	173	174	175	176	177	178	179	180	181	182	183	184	185	186	187	188	189	190	191	192	193



0 1 0	0 0	1	_	0		_	0	0		_		0	0	0	0	_	0	0		_	0	1		0	-	-	0	0	0
		_	1	_			_				•	0	1	1	1	1	1	0		_				_	_	_	0	0	0
		1	1	1		0	1	0		0		1	1	1	1	1	1	1		1	0	0		1	1	1	1	1	1
1 0	0	П	1	1	•	1	1	0	٠	1	٠	0	0	0	0	1	1	0	٠	-	1	_		0	0	0	0	0	0
0 0 0	0 0	0	0	0		1	0	1		1	•	0	0	0	0	0	1	0		0	1	-		0	0	0	0	0	0
0 0 0	0	0	0	0	_	0	0	0	_	0	_	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0
0 0 0	0 0	0	0	0	_	0	0	0	1	0	1	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	П	0	0	0	0	0	0
		_	1	_	0	0	Т	0	0	0	1	1	1	0	1	1	1	1	0	П	_	0	0	0	_	Т	1	0	0
1 0	0	_	0	_	0	_	0	_	0	_	0	1	0	_	0	1	0	_	1	0	0	0	_	_	0	_	0	0	_
		0	_	-	0	0	0	_	0	0	0	1	0	0	1	1	_	_	0	_	0	0	0	-	1	1	_	0	0
0 0	0 0	_	0	0	0	_	_	0	0	0	0	0	_	_	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0 0	0 0	0	0	0	1	0	0	0	_	_	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	\vdash	-	-	0	0	0	0	-	1
0 0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 1 0	2 2	0	0	1	0	0	2	0	0	0	0	3	2	_	2	0	0	3	0	0	0	0	0	0	0	_	4	4	33
0 0	0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0	0	_	_	0	1	\vdash	0	_	_	_	_	0	0	0	0	_	_	0	_	_	\vdash	-	-	_	1	0	0	0	0
0 0 1	0 1	0	0	1	0	0	-	0	0	0	0	_	0	_	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	_	0	0
0 1 0	1 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	-	1
0 0 0	0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0 0	0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 1 0		0	0	_	0	0	1	0	0	0	0	1	1	1	1	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	1		1	_
1 0 1	0 0	П	1	0	1	1	0	1	1	1	1	0	0	0	0	1	1	0	1	1	1	1	1	1	1	0	0	0	0
1 0	1 0	1	1	0	_	1	0	0	_	_	0	0	1	0	0	1	_	_	0	1	0	0	0	0	1	0	0	1	1
676 784 784	841 961	529	625	729	324	44	929	529	588	400	256	1600	1024	1296	2401	625	529	1600	484	529	44	324	256	9/9	625	841	2704	3025	2401
26 28 28	29 31	23	25	27	18	21	56	23	17	20	16	40	32	36	46	25	23	40	22	23	21	18	16	56	25	59	52	55	46
194 195 196																													
		—	0	9	Q	0	9	Q	Q	9	Q	0	7	7	7	7	2	2	7	2	7	2	2	2	2	7	7	7	7



0	0	1	0	1	1	0	•	1	1	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	٠	٠	0	1	0	0	1	0	0	0	0	0	0
0	0	-	_	_	П	1				1	1	П	0	П	_	1	_	1	1			1	1	1	1		1	П	П	1	1	_
1	_	1	1	1	-	-		0	0	-	_	П	-	-	1	_	1	-	-			-	_	_	П	0	_	П	-	-	_	1
0	0	0	0	0	0	1		1	1	0	1	1	0	0	0	0	1	1	1			0	1	0	1	1	1	1	0	0	1	1
0	0	0	0	0	0	0		1	_	0	0	0	0	0	0	0	1	0	_			0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	П	0	П	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	-	Т	_	0	_	_	-	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	_	—	—	0	0	0	_	_	_	-	_	0	0	0
-	0	_	0	0	_	0	0	_	0	-	0	0	1	_	_	0	_	0	-	0	1	0	1	1	0	_	0	_	0	-	1	_
0	0	0	Т	1	1	1	0	-	0	1	1	-	1	1	1	1	1	1	0	0	0	1	1	1	1	1	1	_	1	1	1	0
_	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1
0	_	0	0	0	0	0	_	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
7	_	7	0	_	0	0	0	0	0	7	3	2	2	0	0	7	_	-	0	0	0	-	_	0	0	0	0	0	0	0	0	κ
																															0	0
0	0	0	0	0	0	1	1	1	-	0	0	0	0	1	1	0	0	0	1	1	1	0	0	1	1	1	1	1	1	1	1	
0	1	0	0	1	0	0	0	0	0	1	1	1	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0
_	0	-	_	0	Т	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	_	Т	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
_	-	1	0	_	0	0	0	0	0	_	_	_	_	0	0	_	0	0	0	0	0	_	_	0	0	0	0	0	0	0	0	_
0	0	0	-	0	_	-	_	_	-	0	0	0	0	_	1	0	П	-	-	-	-	0	0	-	_	_	-	_	_	-	-	0
1	0	_	0	0	0	0	1	-	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	-	0	0	1	0	0	0	0	0	1	1	0	_	_
2500	2601	1764	1600	1521	1296	529	289	400	256	1600	1024	1296	2401	625	529	1600	484	529	441	324	256	929	625	841	006	529	1089	576	841	576	1024	1764
50	51	42	40	39	36	23	17	20	16	40	32	36	49	25	23	40	22	23	21	18	16	26	25	29	30	23	33	24	29	24	32	42
																															258	



. 0	0	_	0	_	0	0	0	0	0	1	1	0	_	0	0	0		0		0	1	0	_	0	1	0	0	0	0	0	-
	0		_		1	1	_	_	1	1	1	_		_	_	_		_		1		1		0		1	_	_		1	-
. 1	_	0	_	0	-	_	_	_	-	_	0	_	0		$\overline{}$	_	•		•	_	0	_	0	_	0	1		1	0	_	1
. 0	0	_	_	_	0	0	_	0	0	П	П	_	_	_	0	_	•	0	•	0	П	0	-	0	-	1	0	0	_	0	1
. 0	_	_	_	_	_	_	_	_	_	_	_	_	_	_	_	_		_		_	_	_	_	_		_	_	_	_	_	
1 0																															
0 0																															
1 0	_	0	_	0	Т	_	0	0	Т	_	_	0	0	0	$\overline{}$	0	_	0	_	_	_	0	0	_	0	1	0	1	_	_	0
0 1	_	0	_	_	0	1	_	0	1	1	1	_	0	_	0	_	_	_	0	_	0	_	_	0	1	1	0	_	_	0	1
0 0	_	_	_	0	1	0	Т	Т	1	П	П	_	0	_	_	_	0	0	0	_	0	_	0	_	0	П	_	Т	0	1	0
0 1	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1 0	0	0	0	Т	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	1	0	1	0	Т	0	1	0	Т	0	0	0	1	0	_
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 1	\mathcal{C}	0	0	0	4	0	2	2	3	0	0	-	0	0	7	0	0	0	0	-	0	-	0	3	0	0	2	7	0	3	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1 0	0	_	1	1	0	1	0	0	0	1	1	0	1	1	0	_	_	1	_	0	1	0	_	0	1	1	0	0	0	0	_
0	_	0	0	0	0	0	_	_	1	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	_	0	0	0	_	0	0	0	_	0	1	0
1	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	1	0	0	0	0
0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	_	0	0	0		0	1	1	-	0	0	_	0	0	_	0	0	0	0	_	0	_	0	_	0	0	_	1	0	1	0
1 0	0	_	_	_	-	-	0	0	0	-	-	0	_	_	0	_	_	_	_	0	-	0	_	0	-	1	0	0	_	0	-
0 1	0	0	_	0	0	_	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	_	_	_	0	0	_	0	0	0	1	_	0	0	0	0
256 576	1025	324	006	586	136	006	,601	006	009	484	44	006	586	484	009	625	361	024	225	006	400	841	400	936	324	929	680	936	586	1025	361
16 24	()				(.,		•																	, ,				, ,		(.,	
260 261	262	26	797	265	266	26,	268	269	27(27.	272	273	274	275	276	27.	278	275	28(28	287	283	287	285	286	287	288	286	29(291	297



0 0	0 1	0	0	0	0	0	0	0		_	_	_		0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1 0		0	_	_	_	_	_	0			_	0	•	_	0	П	0	_	_	_	_	Т	_	_	П	_	_	_	_
		1	-	-	-	1	_	_	•	0	_	П	•	_	1	1	П	-	1	-	-	_	_	1	1	_	П	-	П
0 0	0	0	0	1	_	0	0	0	•	_	_	0	•	0	0	0	0	_	_	_	0	0	_	0	0	0	0	1	0
1 0	0	0	0	0	-	0	0	0	•	1	1	0	•	0	0	0	0	-	0	-	0	0	0	0	0	0	0	1	0
0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0 1	0 0	1	1	1	1	1	1	0	0	0	0	0	1	1	1	0	1	1	1	0	1	0	0	0	1	1	1	0	0
0 1	0	_	0	-	_	0	_	0	_	0	_	_	0	_	_	0	_	0	_	_	0	_	_	0	-	_	0	-	0
		1	_	_	_	-	_	0	0	_	_	_	0	0	_	-	_	_	_	_	_	1	_	1	-	_	_	_	_
0 0 0	0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0 0	0 0	0	0	0	0	0	0	_	_	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 7 7	1 0	2	3	0	0	3	0	_	0	0	0	3	0	_	3	7	S	0	_	0	0	2	0	2	-	_	_	0	_
0 0 0	0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0	0 1	0	0	-	_	0	_	0	_	-	-	0	_	0	0	0	0	_	0	_	_	0	_	0	0	0	0	-	0
0 0 0	1 0	0	0	0	0	-	0	_	0	0	0	0	0	_	1	1	0	0	1	0	0	_	0	-	0	_	_	0	_
0 1 1	0 0	1	_	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	-	0	0	0	0
0 0	0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 1	1 0	1	1	0	0	1	1	_	0	0	0	П	0	_	1	1	П	0	1	0	0	1	0	1	1	_	П	0	1
0 0	0 1	0	-	-	-	0	0	0	_	-	-	0	_	0	0	0	0	-	0	-	-	0	Т	0	0	0	0	-	0
0 1 1	0	1	0	0	_	0	0	1	_	0	-	-	_	0	0	0	_	0	0	0	_	0	0	0	-	0	0	0	0
484 1764 2704	1225 400	1600	1444	976	400	1764	961	2704	256	324	484	2704	289	1156	1936	1156	2500	400	1089	400	784	3025	400	2304	961	625	1225	400	1600
22 42 52	35 20	40	38	24	20	42	31	52	16	18	22	52	17	34	4	34	50	20	33	20	28	55	20	48	31	25	35	20	40
293 294 295																													
000	2, 2,	9	9	$\widetilde{\omega}$	$\widetilde{\omega}$	$\tilde{\omega}$	$\tilde{\omega}$	$\tilde{\omega}$	$\tilde{\omega}$	$\widetilde{\omega}$	$\widetilde{\omega}$	$\widetilde{\omega}$	$\widetilde{\omega}$	\mathcal{C}	\mathcal{C}	ω	\mathcal{C}	\mathcal{C}	\mathcal{C}	\mathcal{C}	\mathcal{C}	ω	\mathcal{C}	ω	33	33	33	33	ω,



0 1	0	-	0		-	0	1	0	0	0	0	0	0		0	-	0	-	_	_	0	_	0	0	0	1	0	0		0	0
	П	1	1			П	_	П	П	Т	Т	1	1		0		0	1	1	1	1	1	П	1	П		П	1		1	0
	1	1	1		0	1	_	1	1	1	1	1	1		1	0	1	1	1	1	1	1	1	1		0	1	1		1	_
0 1	П	1	-	•	П	0	_	0	0	П	0	0	0		0	1	0	1	1	-	0	-	_	П	0	П	П	0	•	1	0
0	0	0	_	•	_	0	_	0	0	0	0	0	0		0	_	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0		0	0
0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	-	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0
0 0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0
0 1	1	0	1	0	1	1	1	1	0	0	1	1	0	1	0	1	0	0	0	1	1	1	0	0	1	1	0	0	1	1	0
	0	1	_	0	0	0	_	0	1	_	_	0	0	_	0	1	1	0	0	_	0	0	1	0	0	0	1	0	0	1	_
1 0	1	1	1	0	1	1	0	0	1	1	1	1	1	0	1	1	1	1	-	1	1	1	1	1	1	1	1	0	0	1	_
0 1	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0	0	0	0	_	0	0	0	_	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	_	-	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 2	0	0	0	0	0	3	0	-	7	0	-	0	0	0	2	0	3	0	0	0	3	0	-	0	8	0	-	_	0	0	7
0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	_	_	_	_	-		_	0	0	_	0	0	0	0	0	_	0	-	_	_	0	_	0	_	0	-	0	0	-	-	0
0 0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	-	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	1	0	1	0	1	1	0	0	0
1 0	0	0	0	0	0	П	0	0	Т	0	0	0	0	0	1	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	-
0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0 0	0	0	0	0	0	Т	0	_	1	0	1	0	1	0	1	0	-	0	0	0	1	0	_	0	1	0	0	1	0	0	1
п п	1	1	1	1	1	0	1	0	0	1	0	1	0	1	0	1	0	1	1	1	0	1	0	1	0	1	1	0	1	1	0
0 0	_	0	0	0	_	_	_	0	_	0	0	Т	0	1	1	0	-	0	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	0	0	1
1600 361	1089	400	841	586	400	2704	324	3025	1936	625	1764	006	1225	586	2704	400	2500	484	400	324	2209	441	1024	529	1764	324	729	2704	289	006	3136
40	33	20	29	17	20	52	18	55	4	25	42	30	35	17	52	20	50	22	20	18	47	21	32	23	42	18	27	52	17	30	99
326 327																															



0	0	0	0	-	0		0	0	0	0	0	•	0	_	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	1
1	_	0	0	1	0		1	1	1	1	1		0	1	_	1	0	1	1	1	1	1	_	_	1
1	\vdash	_	Т	1	1	•	1	1	1	1	1	•	_	_	1	1	_	1	1	1	1	1	_	Т	1
1	0	0	0	_	1	•	-	0	0	_	0	٠	0	_	0	0	0	0	0	0	0	_	0	0	1
				_																					
0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	1	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	1	1	0	0	0	0	1	0	0	0	0	1	0	0	0	1	0	0	0	1	1	0	1	1
0	_	_	0	-	0	0	1	0	0	1	0	0	_	_	-	0	_	0	1	0	-	П	0	_	1
_	_	_	_	-	_	-	-	-	-	-	-	0	_	_	-	-	0	-	-	0	-	_	_	_	-
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	0	1	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	-	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	7	_	2	1	_	0	1	2	2	_	-	0	_	0	0	-	4	0	1	2	-	0	_	_	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	1	0	1	1	0	0	1	0	0	0	1	0	0	_
_	_	_	_	_	0	0	-	0	_	0	_	0	_	0	0	0	_	0	-	_	_	0	_	_	0
0	0	0	0	0	_	0	0	П	0	_	0	0	0	0	0	П	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0		1	1	1	1	0	1	1	1	1	1	0	1	0	0	1	1	0	1	1	1	0	_	1	0
1	0	0	0	0	0	Т	0	0	0	0	0	П	0	_	П	0	0	Т	0	0	0	П	0	0	1
0	0	0	0	0	Т	-	0	-	0	_	0	-	0	_	-	-	0	0	0	0	0	П	0	0	П
484	1444	2209	2500	729	3025	324	625	1600	1936	1024	576	361	2116	361	006	1296	3364	576	1444	1600	961	400	2025	1156	484
22	38	47	50	27	55	18	25	40	4	32	24	19	46	19	30	36	58	24	38	40	31	20	45	34	22
				363																					



ANEXO R: MATRIZ DE CONSISTENCIA

FUENTE			cia les ser	ia Encuestas	ia ho
INDICADORES			Tasa de Incidencia de las variables mencionadas en la probabilidad de ser subempleado.	-Tasa de incidencia según contrato laboral.	-Tasa de incidencia si el individuo se encuentra satisfecho con su empleo
VARIABLES			-(14-29,30-39,40-49, 50-59, -60 + años) -sex, tiplns, tipTrab, contrLab, satisLab.	ContrLab	SatisLab
HIPOTESIS	El subempleo en el área urbana de Juliaca 2016, está relacionada con variables socioeconómicas.		Las características socioeconómicas: sexo, edad, tipo de institución de la cual egresó, tipo de trabajo, contrato laboral, satisfacción laboral se correlacionan positivamente y negativamente con el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016.	El contrato laboral de los trabajadores se relacionan positivamente con el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016.	La satisfacción laboral de los trabajadores se correlacionan negativamente con el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016.
OBJETIVOS	Analizar cuáles son las causas que explican el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016.		Analizar la incidencia de las características socioeconómicas: sexo, edad, tipo de institución de la cual egresó, tipo de trabajo, contrato laboral, satisfacción laboral en el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016.	Analizar la incidencia del contrato laboral en el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016.	Analizar la incidencia de la satisfacción laboral en el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016.
PROBLEMAS	¿Cuáles son la variables socioeconómicas que explican el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016?	ESPECIFICO	¿Cómo influyen las características socioeconómicas: sexo, edad, tipo de institución de la cual egresó, tipo de trabajo, contrato laboral, satisfacción laboral en el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016?	¿Cómo influye el contrato laboral de los trabajadores en el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016?	¿Cómo influyen la satisfacción laboral en el subempleo en el área urbana de Juliaca, 2016?