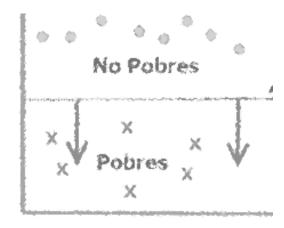
Indicadores de Pobreza Monetaria con Stata

Luis Guillen Grados

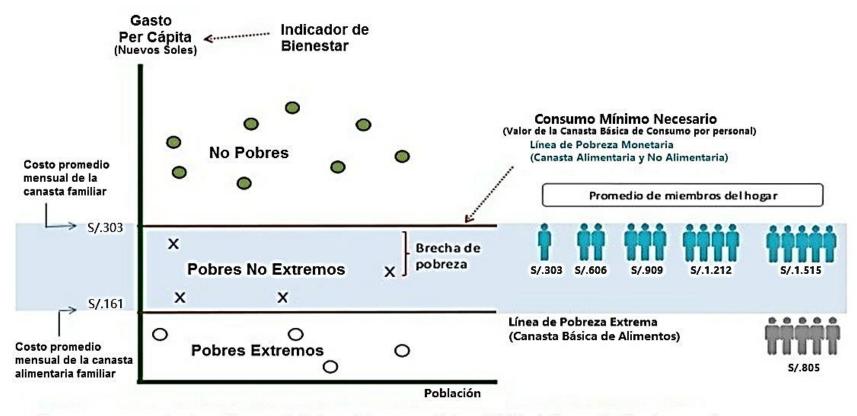
Chief Data Science Iguillen@geoanalytics.pe Iguilleng@gmail.com







¿Cómo se mide la pobreza monetaria en el Perú



Una persona para poder desarrollar sus actividades cotidianas necesita ingerir 2.119 calorías por día. El costo promedio mensual, en el año 2014, de estas calorías (canasta alimentaria) es de S/.161.

Fuente: https://archivo.elcomercio.pe/visor/1849816/1226484-cuales-son-metodos-usados-peru-medir-pobreza-noticia

El indicador más utilizado para medir la pobreza monetaria es la incidencia de pobreza. Este indicador mide el porcentaje de personas cuyo gasto o ingreso per cápita está por debajo de la línea de pobreza en relación a la población total. A pesar de que este indicador tiene la ventaja de ser fácilmente comprensible, también tiene algunas limitaciones. Por ejemplo, no considera la intensidad de la pobreza, lo que implica que no refleja la gravedad de la situación de los pobres. En el Perú, el INEI utiliza este indicador en sus estadísticas oficiales de pobreza.

Indicadores de pobreza monetaria con Stata

Para estimar la pobreza en el Perú 2021, utilizaremos el archivo de datos sumaria-2021.dta de la Encuesta Nacional de Hogares realizada por el Instituto Nacional de Estadística e Informática (INEI). Este archivo y otros puede ser descargado del siguiente enlace: https://proyectos.inei.gob.pe/microdatos/

Para el cálculo de indicadores de pobreza monetaria, el INEI utiliza los propuesto por Foster-Greer-Thorbecke. Como se indicó en la lámina anterior, la expresión matemática que permite su cálculo es:

$$P_{\alpha}(Z,X) = \frac{1}{N} \sum_{i} \left(\frac{Z - X_{i}}{Z}\right)^{\alpha}$$

Donde N es el tamaño de la población, Z es el umbral de pobreza (línea de pobreza) y Xi, para el caso del Perú, es el gasto per cápita mensual..

- . use sumaria-2021, clear
- . describe gashog2d linpe linea

(alimentos)

Variable name	Storage type	Display format	Value label	Variable label
gashog2d	double	%10.0g		gasto total bruto
linpe	float	%9.0g		linea de pobreza alimentaria
linea	float	%9.0g	/ /	linea de pobreza total
ANUAL	otal bruto del hogar valor de la ca básico de co nensual por p	nsumo		valor de la canasta básico de consumo mensual por persona (alimentos + no alimentos)

Las líneas de pobreza total y alimentaria, están por mes y por persona, por lo que el indicador de bienestar (gasto) debe encontrarse en las mismas dimensiones. Entonces, necesitamos crear la variable "gasto per cápita mensual"

- . g gpcm=gashog2d/12/mieperho
- . label var gpcm "gasto per cápita mensual"
- . sum gpcm

Variable	Ob	s Mean	Std. dev	. Min	Max
+					
anam I	34.24	5 746 436	641 1798	45 02584	17060 33

. sum gpcm, d

gasto per	cápita	mensual
-----------	--------	---------

1% 5%	Percentiles 131.425 196.6769	Smallest 45.02584 46.66385		
10%	248.6921	53.2571	Obs	34,245
25%	369.9207	54.43471	Sum of wgt.	34,245
E O 0	E7E 6024		Mann	746 426
50%	575.6034	T	Mean	746.436
		Largest	Std. dev.	641.1798
75%	910.5422	11153.28		
90%	1397.923	12494.81	Variance	411111.5
95%	1830.475	13392.22	Skewness	4.370296
99%	3245.301	17060.33	Kurtosis	47.05737

- en la muestra, ¿cuántas veces mas gasta una persona del 1% de hogares mas ricos respecto al 1% de hogares mas pobres?
- Si la línea de pobreza fuese 570 soles, ¿qué porcentaje aproximado de hogares pobres habría en la muestra?
- en la muestra, ¿cuál es el gasto diario por persona en el 1% de hogares mas pobres?

Cálculo de los indicadores de clase Pα (Foster-Greer-Thorbecke)

Pobreza Total

```
/* CALCULO DE LOS INDICADORES PO, P1 y P2 POR CADA HOGAR EN LA MUESTRA
  POBREZA MONETARIA TOTAL ---> Linea de pobreza total (Z) = linea */
/* Si Z-Xi <0, entonces indicador=0 */
gen indicador=0
replace indicador=1 if qpcm<linea /* identifica a los pobres */
/* Calculo de los indicadores FGT por hogar
  alpha=0 (INCIDENCIA), alpha=1 (BRECHA), alpha=2 (SEVERIDAD) */
gen p0=indicador*((linea-gpcm)/linea)^0
gen pl=indicador*((linea-gpcm)/linea)^1
gen p2=indicador*((linea-gpcm)/linea)^2
/* Estimación de los indicadores PO, P1 y P2 expandido al total de la población */
q facpob=factor07*mieperho /* Necesitamos factor de expansión de personas */
svyset conglome [pw=facpob], strata(estrato) /* Estructura compleja de la muestra */
svy: mean p0 p1 p2 /* Estimamos P0, P1 y P2 para el total de personas Perú 2021 */
Number of strata = 8
                                   Number of obs = 34,245
Number of PSUs = 5.359
                                   Population size = 33,271,455
                                    Design df
                            Linearized
                      Mean std. err.
                                            [95% conf. interval]
          p0 | .2587305
                            .005185
                                            .2485658
                                                         .2688951
          p1 | .0644302 .0016979
                                           .0611016
                                                        .0677588
          p2 | .0234309 .0008032
                                            .0218563
                                                         .0250054
```

Sus CV son:

. estat cv

		Linearized	
I	Mean	std. err.	CV (%)
p0 p1 p2	.2587305 .0644302 .0234309	.005185 .0016979 .0008032	2.00401 2.63528 3.42782

Pobreza Extrema

```
/* CALCULO DE LOS INDICADORES PO, P1 y P2 POR CADA HOGAR EN LA MUESTRA
  POBREZA MONETARIA EXTREMA ---> Línea de pobreza alimentaria (Z) = linpe */
/* Si Z-Xi <0, entonces indicador=0 */
gen indicador e=0
replace indicador e=1 if qpcm<linpe /* identifica a los pobres extremos */
/* Calculo de los indicadores FGT por hogar
   alpha=0 (INCIDENCIA), alpha=1 (BRECHA), alpha=2 (SEVERIDAD) */
gen p0 e=indicador e*((linpe-gpcm)/linpe)^0
gen p1 e=indicador e*((linpe-gpcm)/linpe)^1
gen p2 e=indicador e*((linpe-gpcm)/linpe)^2
/* Estimación de los indicadores PO, P1 y P2 expandido al total de la población */
svy: mean p0 e p1 e p2 e /* EstimamosP0, P1 y P2 para el total de personas Perú 2021 */
Number of strata = 8
                                  Number of obs = 34,245
Number of PSUs = 5,359
                                  Population size = 33,271,455
                                   Design df
                                                          5,351
                           Linearized
                     Mean std. err.
                                           [95% conf. interval]
        p0 e | .0412305 .0020852
                                          .0371427
                                                       .0453183
        p1 e | .0074559 .0004563 .0065614 .0083504
                                         .001878
        p2 e | .0022166 .0001727
                                                       .0025552
```

Sus CV son:

. estat cv

	Mean	Linearized std. err.	CV (%)
p0_e	.0412305	.0020852	5.05739
p1_e	.0074559	.0004563	6.11989
p2_e	.0022166	.0001727	7.79182

Pobreza Total por Departamento

Según la Ficha Técnica de la ENAHO 2021, la muestra es del tipo probabilística, de áreas, estratificada, multietápica e <u>independiente en cada departamento de estudio</u>. Esto indica que, la selección de la muestra en un departamento no se encuentra relacionada con la selección de la muestra de otro departamento, por lo que la variabilidad de los estimadores en un departamento, solo dependen de las unidades primarias de muestreo seleccionadas en el departamento en cuestión. Entonces, la estimación de los errores de muestreo deben ser independientes para cada departamento. Debemos utilizar el enfoque condicional (Cochran, W. G. 1977. Sampling Techniques. 3rd ed. New York: Wiley).

Antes de estimar los indicadores FGT por departamento, veamos las diferencias entre la estimación del indicador P0 para el departamento Madre de Dios, con los enfoques condicional e incondicional

```
g md=substr(ubigeo,1,2)=="17"
svy: mean p0 if md==1 /* enfoque condicional */
svy, subpop(md): mean p0 /* enfoque no condicional */
```

	Enfoque			
	Condicional	Incondicional		
# of strata	5	5		
# os PSUs	101	2 872		
# of obs	621	19 539		
Design df	96	2 867		
p0 (incidencia)	0.0770557	0.0770557		
std. err.	0.0342895	0.0342364		
CV	44.5%	44.4%		

El enfoque condicional restringe la estimación de la varianza del estimador a solo la muestra que pertenece al departamento de Madre de Dios. En este escenario el # de PSUs es fijo (101 psu seleccionadas en Madre de Dios).

Para el cálculo de la varianza del estimador, el enfoque incondicional considera a todas las PSUs del diseño de muestreo (2,872). En este enfoque, el # de PSUs se conoce luego de aplicada la muestra.

Ahora, considerando el enfoque condicional (el # de PSUs no es aleatorio), calculamos la estimación de la incidencia de pobreza (p0) por departamento

```
/* Crear variable departamento */
q dep=substr(ubigeo,1,2)
destring dep, replace
label define dep ///
1 "Amazonas" ///
2 "Ancash" ///
3 "Apurímac" ///
4 "Arequipa" ///
5 "Ayacucho" ///
6 "Cajamarca" ///
7 "Prov. Const. del Callao" ///
8 "Cusco" ///
9 "Huancavelica" ///
10 "Huánuco" ///
11 "Ica" ///
12 "Junin" ///
13 "La Libertad" ///
14 "Lambayeque" ///
15 "Lima" ///
16 "Loreto" ///
17 "Madre de Dios" ///
18 "Moguegua" ///
19 "Pasco" ///
20 "Piura" ///
21 "Puno" ///
22 "San Martín" ///
23 "Tacna" ///
24 "Tumbes" ///
25 "Ucayali", replace
label value dep dep
label dep "departamento"
/* Calculo de la estimación de PO por departamento */
forvalues i = 1/25 {
    di n "departamento: `i' `: label dep `i''"
             svy: mean p0 if dep==`i'
```

```
/* Cuadro con la estimación de PO por departamento */
collect clear
forvalues i = 1/25 {
   quietly: collect r b r se r ci: svy: mean p0 if dep==`i'
collect style cell result[ r b r se r ci], nformat(%8.5f)
collect label levels result r b "Incidencia", modify
collect label levels cmdset ///
1 "Amazonas" ///
2 "Ancash" ///
3 "Apurímac" ///
4 "Arequipa" ///
5 "Ayacucho" ///
6 "Cajamarca" ///
7 "Prov. Const. del Callao" ///
8 "Cusco" ///
9 "Huancavelica" ///
10 "Huánuco" ///
11 "Ica" ///
12 "Junín" ///
13 "La Libertad" ///
14 "Lambayeque" ///
15 "Lima" ///
16 "Loreto" ///
17 "Madre de Dios" ///
18 "Moguegua" ///
19 "Pasco" ///
20 "Piura" ///
21 "Puno" ///
22 "San Martín" ///
23 "Tacna" ///
24 "Tumbes" ///
25 "Ucayali", modify
collect layout (cmdset) (result)
```

singleunit(certainty)

. collect layout (cmdset) (result)

Collection: default
Rows: cmdset
Columns: result
Table 1: 25 x 3

| Incidencia Std. error Amazonas 0.30096 0.02238 0.25679 0.34513 Ancash 0.21862 0.01734 0.18442 0.25282 0.28298 0.02517 0.23318 0.33278 Apurímac 0.12043 0.01435 0.09216 0.14869 Arequipa 0.02166 0.31743 0.40294 Ayacucho 0.36019 Cajamarca 0.39734 0.02122 0.35550 0.43918 Prov. Const. del Callao | 0.28525 0.02292 0.23999 0.33051 Cusco 0.22005 0.02100 0.17862 0.26149 0.41206 0.02791 0.35687 0.46725 Huancavelica Huánuco 0.35489 0.02491 0.30573 0.40404 0.06573 0.01204 0.04202 0.08945 Ica 0.26364 0.01926 0.22569 0.30160 Junín La Libertad 0.26763 0.01747 0.23321 0.30205 Lambayeque 0.13960 0.00000 Lima 0.24619 0.01203 0.22257 0.26981 Loreto 0.34607 0.02056 0.30555 0.38659 Madre de Dios 0.07706 0.03429 0.00899 0.14512 0.10174 0.01418 0.07374 0.12973 Moquegua 0.42115 0.03575 0.35041 0.49189 Pasco Piura 0.25306 0.01716 0.21926 0.28686 0.42597 Puno 0.00000 0.20314 0.01977 0.16415 0.24213 San Martín Tacna 0.21762 0.02610 0.16616 0.26907 0.19335 Tumbes 0.02276 0.14833 0.23837 0.02195 0.12691 0.21356 Ucavali 0.17023

Si necesitamos exportar la tabla anterior a formato MS-Excel, el comando es:

collect export tabla.xls

Incidencia de pobreza, según departamento. 2021

(porcentaje)

(porcentaje)						
	Incidencia	Std. Error	95% (CI	CV	
Amazonas	30.096	2.238	25.679	34.513	7.44	
Ancash	21.862	1.734	18.442	25.282	7.93	
Apurímac	28.298	2.517	23.318	33.278	8.89	
Arequipa	12.043	1.435	9.216	14.869	11.92	
Ayacucho	36.019	2.166	31.743	40.294	6.01	
Cajamarca	39.734	2.122	35.550	43.918	5.34	
Prov. Const. del Callao	28.525	2.292	23.999	33.051	8.04	
Cusco	22.005	2.100	17.862	26.149	9.54	
Huancavelica	41.206	2.791	35.687	46.725	6.77	
Huánuco	35.489	2.491	30.573	40.404	7.02	
Ica	6.573	1.204	4.202	8.945	18.32	
Junín	26.364	1.926	22.569	30.160	7.31	
La Libertad	26.763	1.747	23.321	30.205	6.53	
Lambayeque	13.960	-	-	-	-	
Lima	24.619	1.203	22.257	26.981	4.89	
Loreto	34.607	2.056	30.555	38.659	5.94	
Madre de Dios	7.706	3.429	0.899	14.512	44.50	
Moquegua	10.174	1.418	7.374	12.973	13.93	
Pasco	42.115	3.575	35.041	49.189	8.49	
Piura	25.306	1.716	21.926	28.686	6.78	
Puno	42.597	-	-	-	-	
San Martín	20.314	1.977	16.415	24.213	9.73	
Tacna	21.762	2.610	16.616	26.907	12.00	
Tumbes	19.335	2.276	14.833	23.837	11.77	
Ucayali	17.023	2.195	12.691	21.356	12.89	

Nota: El cálculo del error estándar para los departamento de Lambayeque y Puno no ha sido posible, debido a que existen estratos con un solo conglomerado.

Fuente: Encuesta Nacional de Hogares - 2021. INEI

Elaboración propia

¿Por qué el cuadro anterior no presenta errores de muestreo para los departamento de Lambayeque y Puno?

. svydes if dep==14

<omitido>

					per unit
Stratum	# units	# obs	Min	Mean	Max
1	 62	425	4	6.9	11
Τ.	~ —		-		
2	27	172	4	6.4	9
3	8	49	6	6.1	7
4	27	165	4	6.1	9
5	51	306	5	6.0	7
6	1*	8	8	8.0	8
7	36	285	5	7.9	10
8	3	24	8	8.0	8
8	215	1,434	4	6.7	11

. svydes if dep==21

<omitido>

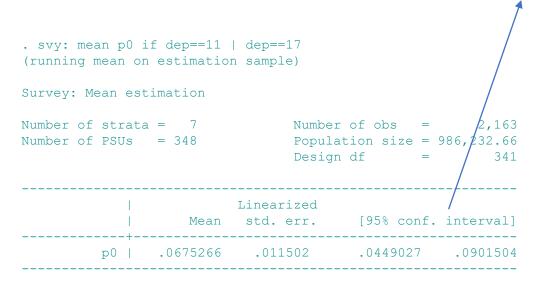
Stratum	# units	# obs	Number Min	of obs pe Mean	r unit Max
2	5.8	283	2	4.9	8
4	1*	6	6	6.0	6
5	36	183	2	5.1	6
6	9	68	5	7.6	8
7	65	481	4	7.4	8
8	16	122	5	7.6	8
6	185	1,143	2	6.2	8

IMPORTANTE: Si, para la estimación por departamento, se hubiera utilizado la opción over(), se mostrarían errores estándar para Lambayeque y Puno. Pero el cálculo no sería correcto, ya que cada la selección de la muestra es independiente en cada departamento.

¿Qué nos dice el INEI sobre los departamentos Ica y Madre de Dios, que presentan los mas altos CV para la incidencia de pobreza?

	Grupo 1	Ayacucho, Cajamarca, Huancavelica, Huánuco, Loreto, Pasco, Puno	36,7	40,9
2021	Grupo 2	Amazonas, Apurimac, Junín, La Libertad, Lima ³⁷ , Lima Metropolitana ²⁷ , Piura, Provincia Constitucional del Callao	24,0	27,1
2021	Grupo 3	Áncash, Cusco, San Martín, Tacna, Tumbes, Ucayali	19,0	22,8
	Grupo 4	Arequipa, Lambayeque, Moquegua	11,0	14,6
	Grupo 5	Ica, Madre de Dios	4,5	9,0

Fuente: Evolución de la Pobreza Monetaria 2010-2021, Informe Técnico. INEI



¿Esta agrupación es válida, sabiendo que el CV de Madre de Dios es muy alto?

Dominancia estocástica

De acuerdo a los resultados obtenidos por departamento, se observa que, la incidencia de pobreza en Cajamarca es mayor a la de La Libertad. Además, sus intervalos de confianza no se traslapan, por lo que, la diferencia entre sus incidencias de pobrezas es estadísticamente significativa. Como se aprecia en el cuadro siguiente:

	 	Incidencia	Std. error	95%	CI
Cajamarca La Libertad		0.39734 0.26763		0.35550 0.23321	

La relación de orden entre la incidencia de pobreza de Cajamarca y La Libertad (39,7% > 26,8%) se sustentan en una línea de pobreza fijada para cada departamento. El siguiente cuadro muestra los valores de las líneas de pobreza total.

CAJAMARCA

. sum linea if dep==6

Variable	Obs	Mean	Std. dev	. Min	Max
linea	1,453	290.5304	28.34	265.4722	364.1123

LA LIBERTAD

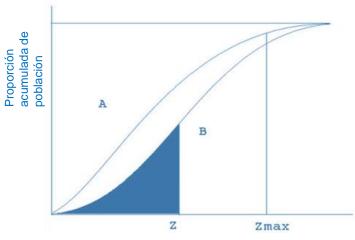
. sum linea if dep==13

Variable	Obs	Mean	Std. dev	. Min	Max
linea	1,538	347.7573	40.41847	277.3391	374.7922

Interrogante:

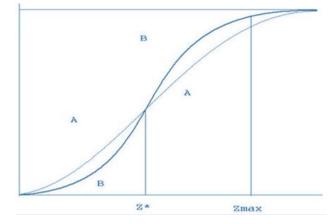
¿Si las líneas tuvieran otro valor, la relación de orden se mantendría?

Para dar respuesta a la interrogante anterior, necesitamos realizar una comprobación de Dominancia Estocástica.



La condición de dominancia de primer orden indica que la pobreza es más baja (o más alta) en un domino si su curva de incidencia de la pobreza se encuentra siempre por debajo de la curva de otro dominio.

Valor relativo = indicador de bienestar / línea de pobreza



Si las curvas se interceptan significará que el ranking de pobreza no es muy claro, ya que para un nivel de la línea de la pobreza la incidencia de un dominio respecto a la de otro dominio puede ser mayor y para otro nivel de la línea la incidencia puede ser menor.

```
/* DOMINANCIA ESTOCASTICA */

/* Creamos la variable que mide el número de veces que el indicador de bienestar
se encuentra en la línea de pobreza
    gpcm / linea, cuando esta relación es igual a 1, estará indicando el valor de
la línea de pobreza. */

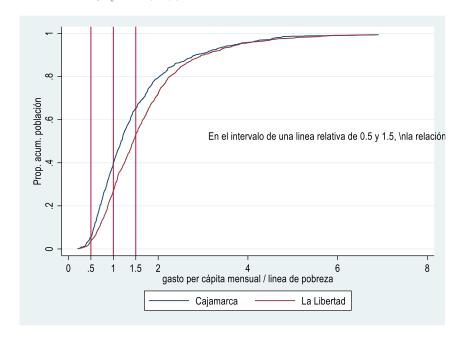
generate zr=gpcm/linea

/* Creamos las frecuencias relativas acumuladas de la población para Cajamarca y
La Libertad */

cumul zr if dep==6 [aw=facpob], generate(pob_6)
cumul zr if dep==13 [aw=facpob], generate(pob_13)
label var pob_6 "Cajamarca"
label var pob_13 "La Libertad"

/* Graficamos */
```

line pob_6 pob_13 zr if zr<7, sort xline(0.5 1 1.5) xlab(0 0.5 1 1.5 2 4 6 8) ytitle("Prop. acum. población") xtitle("gasto per cápita mensual / linea de pobreza") text(0.5 3 "En el intervalo de una linea relativa de 0.5 y 1.5, \n relación de mantiene", place(NE))



La brecha de pobreza monetaria en el Perú

```
. svyset conglome [pw=facpob], strata(estrato)
. svy: mean p1
(running mean on estimation sample)
Survey: Mean estimation
Number of strata = 8
                           Number of obs = 34,245
Number of PSUs = 5.359
                           Population size = 33,271,455
                           Design df = 5,351
                     Linearized
               Mean std. err. [95% conf. interval]
        p1 | .0644302 .0016979
                              .0611016 .0677588
. estat cv
                     Linearized
              Mean std. err.
                                 CV (%)
_____
        p1 | .0644302 .0016979
```

En promedio, los pobres necesitan una transferencia monetaria de 6,4% de la línea de pobreza para acercarse a la línea

La estimación de la brecha presenta alta precisión (CV=2,6%)

¿cuál es la incidencia y brecha de pobreza monetaria en la población que reside en hogares con no mas de 4 miembros.

```
. svy, subpop(if mieperho<=4): mean p0 p1
(running mean on estimation sample)
Survey: Mean estimation
Number of strata = 8
                              Number of obs = 34,245
Number of PSUs = 5,359
                              Population size = 33,271,455
                              Subpop. no. obs = 26,486
                              Subpop. size = 19,953,927
                              Design df
                                                   5,351
                        Linearized
                  Mean std. err.
                                     [95% conf. interval]
         p0 | .1704829 .0046741
         p1 | .0387636 .0013398
                                    .036137
                                                .0413903
```

Otra forma sería:

- . g subpop=mieperho<=4
 . svy: mean p0 p1, over(subpop)</pre>
- (running mean on estimation sample)

Survey: Mean estimation

Number of strata = 8 Number of obs = 34,245Number of PSUs = 5,359 Population size = 33,271,455Design df = 5,351

	 Me	Linearize		f. interval]
c.p0@subpop				
0	.39095	37 .0092253	.3728683	.409039
1	.17048	<u>29</u> . <u>0046741</u>	<u>. 1613197</u>	.1796461
c.p1@subpop				
0	.1028	87 .0032181	.0965783	.1091957
1	.03876	36 .0013398	.036137	.0413903

¿Por qué no se

utiliza IF?

Descomposición de los indicadores de clase Pα (Foster-Greer-Thorbecke)

- La descomposición de los indicadores de pobreza puede adoptarse cuando se quiere establecer el perfil de pobreza del país o cuando se busca saber cual es la contribución de diferentes subgrupos de la población al indicador nacional de la pobreza.
- Sin embargo, las técnicas de descomposición adquieren todo un significado cuando se trata de precisar la evolución en el tiempo de la pobreza.
- Las descomposiciones de la evolución de la pobreza permiten distinguir el impacto de cambios en la estructura de la población y cambios en la incidencia de la pobreza para cada uno de los subgrupos.

Sea una muestra de "n" hogares o individuos (i=1,2,....,n) con gastos yl y ponderaciones wi.

Sea fi = wi * Ni, donde

$$N = \sum_{i=1}^{n} w_i$$

Cuando las observaciones no son ponderadas entonces wi = 1 y N = n

La línea de pobreza es z y la brecha de pobreza para el individuo i-ésimo es max(0, z-yi)

Como se vio anteriormente, los índices de pobreza de la clase FGT están dados por:

$$FGT_{\alpha}(Z,X) = \frac{1}{N} \sum_{i} \left(\frac{Z - X_{i}}{Z} \right)^{\alpha}$$

$$FGT_{\alpha}(Z,X) = w_i I_i \sum_{\alpha} \left(\frac{Z - X_i}{Z} \right)^{\alpha} \qquad I_i = \begin{cases} 1 \ y_i < z \\ 0 \ y_i \ge z \end{cases}$$

Suponiendo que se puede repartir de manera exhaustiva la población en K grupos mutuamente excluyentes (k = 1,, K), cada índice FGT puede descomponerse aditivamente en:

$$FGT_{\alpha} = \sum_{k=1}^{k} P_k FGT_{k\alpha}$$

Donde Pk = Nk/N es el número de personas en el grupo k dividido por el número total de personas (es decir, simplemente la proporción de personas en el grupo k). $FGTk\alpha$ es el índice de pobreza para el subgrupo.

Para descomponer los indicadores FGT en Stata, podemos utilizar el comando povdeco

Total País

Descomponiendo la pobreza por Costa, Sierra, Selva y Lima Metropolitana

```
g region=dominio<=3</pre>
replace region=2 if dominio>=4 & dominio<=6
replace region=3 if dominio==7
replace region=4 if dominio==8
label define region 1 "Costa" 2 "Sierra" 3 "Selva" 4 "Lima Metropolitana"
label value region región
```

. povdeco gpcm [aw=facpob], varpl(linea) by(region)

Foster-Greer-Thorbecke poverty indices, FGT(a)

All obs	a=0	a=1	a=2		
1	0.25873	0.06443	0.02343		

FGT(0): headcount ratio (proportion poor) FGT(1): average normalised poverty gap

FGT(2): average squared normalised poverty gap

Proporción de población que pertenecen a cada subgrupo de análisis (región).

Medias aritméticas del gasto total per cápita para cada subgrupo de análisis (región).

Muestra las medias

per cápita con respecto

a la línea de pobreza

total, para cada subgrupo

aritméticas de las brechas del gasto total

de análisis.

Decompositions by subgroup

Summary statistics for subgroup k = 1, ..., K

region	Pop. share	Mean	Mean poor	Mean gap poor		
+						
Costa	0.23518	673.30979	295.39042	75.32449		
Sierra	0.30992	495.05193	218.59396	80.94631		
Selva	0.12607	542.49322	231.86801	81.05324		
Lima Metropolitana	0.32884	859.36181	357.66487	112.20909		

Medias aritméticas del gasto total per cápita de la población pobre, para cada subgrupo de análisis (región).

Subgroup FGT index estimates, FGT(a)

region	a=0	a=1	a=2			
Costa	0.18278	0.03729	0.01146			
Sierra	0.32499	0.08845	0.03419			
Selva	0.26411	0.06925	0.02603			
Lima Metropolitana	0.24854	0.05935	0.02086			

Subgroup poverty 'share', S k = v k.FGT k(a)/FGT(a)

region		a=0	a=1	a=2	
	-+-				
Costa		0.16615	0.13610	0.11499	
Sierra		0.38929	0.42548	0.45218	
Selva		0.12869	0.13550	0.14005	
Lima Metropolitana		0.31588	0.30292	0.29279	

Subgroup poverty 'risk' = FGT k(a)/FGT(a) = S k/v k

region	a=0	a=1	a=2
+			
Costa	0.70646	0.57870	0.48893
Sierra	1.25609	1.37287	1.45903
Selva	1.02079	1.07486	1.11090
Lima Metropolitana	0.96061	0.92119	0.89037

Riesgos de pobreza para cada subgrupo de análisis (región). Es decir, nos dice en qué medida los pobres de un subgrupo están sub (o sobre) representados respecto a la parte que ellos representan en el conjunto de la población.