Para la transformacion de datos se tiene en cuenta lo siguiente:

* Si se hace la transformaacion de forma de la variable satisfaccion [1-4] = 0 y [5-10] = 1, se tiene muy pocas observaciones para el primer caso
* Para tratar de correguir eso se convirtio de la siguiente manera satisfaccion [1-5] = 0 y [6-10] = 1

# Modelo

## Logit

* Por el criterio de AIC es mejor usar el Logit
* En cambio agua (servicio y calidad no son significativos)
* Ingreso familiar como logaritmo no es significativa y provoca que otras variables no sean significativas
* Gasto total, no es significativo, pero si se toma logaritmo si lo es, esta ultima inclusion al modelo provoca que las variables servicio de internet y el numero de pisos de la vivienda no sean significativas al 5%

## Probit

Modelo con todas las variables

Las mismas variables son significativas para un modelo probit

## Modelos para los 3 distritos

Por el Criterio de AIC, el modelo elegido es el de tipo Logit.

Modelos Logit

Dependent variable:

satisfaccion

Huancayo

Chilca

El Tambo

(1)

(2)

(3)

sentimiento\_serguridad

5.277\*\*\* (0.708)

1.943\*\*\* (0.464)

2.110\*\*\* (0.298)

covid\_positivo

3.864\*\*\* (0.911)

covid\_sintomas

0.791\*\* (0.339)

covid\_depresion

-0.999\*\* (0.477)

-0.509\* (0.292)

covid\_desempleo

-2.046\*\*\* (0.517)

servicio\_agua

2.289\*\*\* (0.864)

servicio\_desague

3.329\* (1.935)

1.775\*\* (0.766)

cal\_servicio\_mant\_parq

0.367\* (0.197)

0.630\*\*\* (0.130)

cal\_servicio\_telefono

-0.353 (0.216)

0.739\*\*\* (0.196)

cal\_servicio\_electricidad

0.676\*\*\* (0.149)

cal\_servicio\_desague

0.769\*\* (0.301)

-0.334\* (0.187)

muni\_recojo\_basura

-3.365\*\* (1.453)

-1.241\*\* (0.623)

alr\_parques\_recreativas

1.056\*\* (0.463)

alr\_calles\_pavimentadas

1.579\*\*\* (0.558)

-1.428\*\*\* (0.469)

alr\_auxilio\_rap

0.817\* (0.469)

1.193\*\* (0.466)

total\_gasto

-0.0004\*\*\* (0.0001)

f\_menor18

-0.411\*\* (0.180)

f\_mujer

-0.527\*\*\* (0.189)

f\_hombre

-0.294\*\* (0.119)

jefe\_ocu

-1.200\*\*\* (0.319)

0.263 (0.160)

idiomas

1.561\*\*\* (0.352)

hogar\_ingresos\_cuantos

0.492\*\*\* (0.118)

genero

0.711\*\* (0.281)

Constant

-0.021 (1.659)

-7.091\*\*\* (2.430)

-4.779\*\*\* (1.169)

Observations

288

281

522

Log Likelihood

-68.852

-95.384

-189.454

Akaike Inf. Crit.

159.704

216.768

404.908

Note:

*p<0.1;* ***p<0.05;*** p<0.01

Calls: hyo\_1: glm(formula = model\_hyo, family = binomial(link = “logit”), data = hyo)

======================================= (Intercept) -0.021  
(1.659)  
sentimiento\_serguridad 5.277\*\*\*  
(0.708)  
covid\_positivo 3.864\*\*\*  
(0.911)  
covid\_depresion -0.999\*  
(0.477)  
cal\_servicio\_telefono -0.353  
(0.216)  
cal\_servicio\_desague 0.769\*  
(0.301)  
muni\_recojo\_basura -3.365\*  
(1.453)  
alr\_calles\_pavimentadas 1.579\*\*  
(0.558)  
alr\_auxilio\_rap 0.817  
(0.469)  
total\_gasto -0.000\*\*  
(0.000)  
f\_menor18 -0.411\*  
(0.180)  
————————————— Deviance 137.704  
N 288  
======================================= Significance: \*\*\* = p < 0.001;  
\*\* = p < 0.01;  
\* = p < 0.05

# Precios hedonicos