5. Modelos lineales generalizados para datos categóricos

Tarea-examen 1: Aprendizaje estadístico supervisado

Carlos Iván Canto Varela, 315649888

La visualización inicial de las frecuencias relativas para los niveles de satisfacción se puede apreciar con una pared de ladrillos (gráfico de mosaico).

Frecuencias relativas de satisfacción

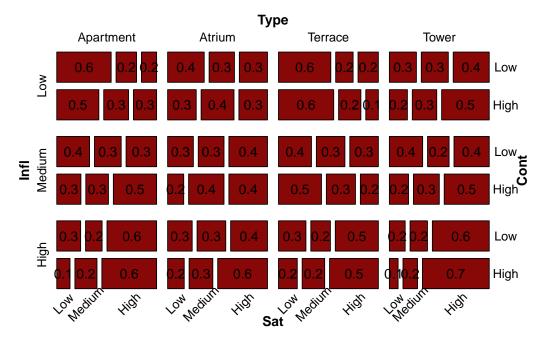


Figura 1: Gráfico de mosaico para las frecuencias relativas en los niveles de satisfacción por combinación

El grupo que muestra más satisfacción es el de las torres, mientras que los más miserables son los que escogieron vivir en terraza. Se observa una tendencia donde a mayor nivel de influencia sobre el mantenimiento, mayor satisfacción y viceversa. También parece darse para el contacto con inquilinos; hasta en aquellos de la categoría *Tower*.

Uno asumiría que si alguien se muda a una torre es porque preferiría estar solo; sé que si yo lo hiciera y tuviera vecinos estaría profundamente insatisfecho con el arrendador.

Con estos datos, el interés es ajustar un modelo logístico multinomial.

En primera instancia, un modelo sin interacciones tiene mejores criterios que uno con todas las interacciones entre categorías:

Puntajes por modelo			
Modelo	Puntaje AIC	Puntaje BIC	
Con interacciones	3527.422	3787.925	
Sin interacciones	3498.084	3574.064	

Similarmente, la prueba de hipótesis para comprobar la plausibilidad del modelo señaló una ausencia de evidencia para rechazar que el modelo reducido sea inútil con un valor p mayor a 0.05.

```
## Analysis of Deviance Table
##
## Model 1: Sat ~ Infl * Cont * Type
## Model 2: Sat ~ Infl + Cont + Type
## Resid. Df Resid. Dev Df Deviance Pr(>Chi)
## 1 3314 3431.4
## 2 3348 3470.1 -34 -38.662 0.2671
```

Este par de aseveraciones es suficiente para trabajar únicamente con el modelo reducido. Sin embargo, se puede hallar un modelo logístico acumulativo al considerar ordinal a la variable de satisfactibilidad.

Similarmente, se verá la factibilidad de dos modelos distintos:

Puntajes por modelo			
Modelo	Puntaje AIC	Puntaje BIC	
Regular	3498.579	3574.559	
Con supuesto de proporcionalidad	3495.149	3538.566	

y con la prueba para el modelo anidado (con supuesto de probabilidad):

```
## Analysis of Deviance Table
##
## Model 1: Sat ~ Infl + Cont + Type
## Model 2: Sat ~ Infl + Cont + Type
## Resid. Df Resid. Dev Df Deviance Pr(>Chi)
## 1 3348 3470.6
## 2 3354 3479.1 -6 -8.5706 0.1992
```

se concluye -con una significancia del 5%- que el modelo con probabilidades proporcionales es de mayor utilidad entre estos dos. Este es inclusive mejor que el logístico multinomial al reducir por 3 puntos el criterio AIC y por 36 al BIC; lo que es de gran conveniencia porque tiene menos parámetros.

Finalmente, se tienen las probabilidades de nivel de satisfacción para cada caso estimadas por el modelo:

```
##
        Infl
                  Type Cont
                                  Low
                                         Medium
## 1
         Low Apartment Low 0.5190446 0.2605076 0.2204478
         Low Apartment High 0.4294564 0.2820628 0.2884808
## 2
                Atrium Low 0.4675586 0.2745382 0.2579032
                Atrium High 0.3798388 0.2875971 0.3325641
## 4
         Low
## 5
               Terrace Low 0.6444841 0.2114255 0.1440905
         I.ow
## 6
               Terrace High 0.5583814 0.2471825 0.1944361
                 Tower Low 0.3784495 0.2876751 0.3338754
## 7
         Low
## 8
                 Tower High 0.2980880 0.2837746 0.4181374
     Medium Apartment Low 0.3798515 0.2875964 0.3325521
```

```
## 10 Medium Apartment High 0.2993357 0.2839753 0.4166890
                Atrium Low 0.3326238 0.2876008 0.3797754
## 11 Medium
  12 Medium
                Atrium High 0.2579547 0.2745537 0.4674916
  13 Medium
                        Low 0.5071211 0.2641195 0.2287594
##
               Terrace
##
  14 Medium
               Terrace High 0.4178032 0.2838213 0.2983756
  15 Medium
                 Tower Low 0.2568266 0.2742122 0.4689612
##
                 Tower High 0.1942210 0.2470589 0.5587201
##
  16 Medium
## 17
        High Apartment
                        Low 0.2292408 0.2643196 0.5064396
##
  18
        High Apartment High 0.1718051 0.2328648 0.5953301
##
  19
        High
                Atrium
                       Low 0.1948550 0.2474227 0.5577223
##
  20
        High
                Atrium High 0.1444204 0.2117081 0.6438715
        High
                        Low 0.3331576 0.2876330 0.3792094
##
   21
               Terrace
##
  22
        High
               Terrace High 0.2584150 0.2746916 0.4668934
  23
                 Tower Low 0.1436926 0.2110837 0.6452237
##
        High
## 24
                 Tower High 0.1047771 0.1724227 0.7228002
        High
```

Como era de esperarse, las probabilidades encontradas tienen bastante parecido con las frecuencias relativas, de modo que las interpretaciones iniciales siguen siendo mayoritariamente válidas. Sin embargo, los nuevos ajustes implican que el gráfico de mosaico ya no es tan preciso. Esta tabla puede puede ser difícil de interpretar y no agradable a la vista. En vez de eso, es más intuitivo analizar casos concretos.

Por ejemplo, el efecto que se observa al considerar la variable *Infl* cuando se asume que la persona renta una vivienda tipo *Tower* y tiene un nivel de contacto *Low* con otros inquilinos se puede ver de manera clara en el siguiente gráfico.

Probabilidad de satisfacción

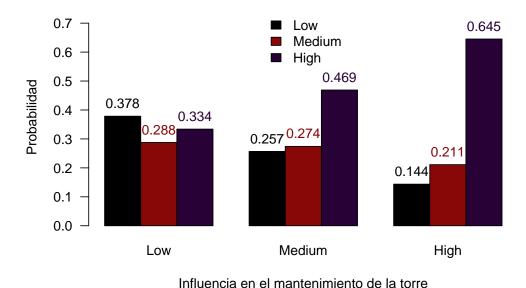


Figura 2: Probabilidades de satisfacción según del modelo al variar la influencia en el mantenimiento

Puede verse que a mayor influencia en el mantenimiento de la torre, la probabilidad de satisfacción alta aumenta, mientras que las de satisfacción baja y media disminuyen. Sin embargo, la de media parece hacerlo de forma mucho más tenue.