



Benemérita Universidad Autónoma de Puebla

Facultad de Ciencias de la Computación

INGENIERIA DE SOFTWARE

Regresión Logística



Aguilar Gasca Erasmo

Corona Valerio Gabriel

García Zarate Ángel Alfonso



Introducción:

La regresión logística es un procedimiento básico de la estadística que permite explorar la relación entre una variable dependiente categórica y una o más variables independientes. Su principal función es predecir la probabilidad de que un evento ocurra o no, por ejemplo, si una condición está presente o no. Por consiguiente, se utiliza en distintos campos como medicina, economía, ciencias sociales, entre otros. El modelo de regresión logístico generalmente se aplica cuando suponemos una relación entre variables y se requiere clasificar datos en solo dos grupos. La capacidad de interpretar las relaciones y la medida esencial medida de impacto acciones de prevención adecuadas.

Desarrollo del análisis:

Lugares a trabajar	Cantidad de registros
<i>Ciudad de Mexico</i>	10523
<i>Euskadi</i>	6891
<i>Los Angeles</i>	45533
<i>Dallas</i>	5307

Variables dicotómicas a utilizar:

Variable	Valores
<i>host_is_superuser</i>	['f' 't']
<i>instant_bookable</i>	['f' 't']
<i>host_identity_verified</i>	['t' 'f']

Conversión de variables a dicotómicas

<i>Variable</i>	<i>Valores Originales</i>	<i>Valores Nuevos</i>
<i>room_type</i>	'Entire home/apt', 'Hotel room', 'Private room', 'Shared room'	['Entire home/apt' 'No Entire home/apt']
<i>bathrooms</i>	['1' '2' '3' '4' '5' '6' '7'] *La cantidad varia según el pais	['≤1 baño' '>1 baño']

Análisis Realizados:

1er Analisis:

Variable dependiente
host_is_superhost

Variable(s) Independiente(s)
price

Resultados obtenidos:

Pais	Presicion del modelo	Exactitud del modelo	Sensibilidad del modelo
CDMX	0.6220779220779221	0.6195856873822976	0.0
Euskadi	0.6257686676427525	0.6257686676427525	0.0
Los Angeles	0.6329787234042553	0.6329787234042553	0.0
Dallas	0.660437123851758	0.660437123851758	0.04746317512274959

2do Analisis:

Variable dependiente

instant_bookable

Variable(s) Independiente(s)

'review_scores_communication',
'review_scores_checkin'

Resultados obtenidos:

Pais	Presicion del modelo	Exactitud del modelo	Sensibilidad del modelo
CDMX	0.27154046997389036	0.6046879949318974	0.8661228406909789
Euskadi	0.49633699633699635	0.6102514506769826	0.782780410742496
Los Angeles	0.2550335570469799	0.6728404099560761	0.8576923076923076
Dallas	0.5648994515539305	0.6534839924670434	0.7546391752577319

3er Analisis:

Variable dependiente

instant_bookable

Variable(s) Independiente(s)

'review_scores_rating', 'price',
'host_acceptance_rate'

Resultados obtenidos:

Pais	Presicion del modelo	Exactitud del modelo	Sensibilidad del modelo
CDMX	0.7047434656340755	0.6997149192271144	0.026595744680851064
Euskadi	0.5534114403859407	0.5425531914893617	0.3298862461220269
Los Angeles	0.5909090909090909	0.7431918008784774	0.9973372781065089
Dallas	0.5223880597014925	0.6064030131826742	0.9333333333333333

4to Analisis:

Variable dependiente

instant_bookable

Variable(s) Independiente(s)

'number_of_reviews', 'price'

Resultados obtenidos:

Pais	Presicion del modelo	Exactitud del modelo	Sensibilidad del modelo
CDMX	0.7047434656340755	0.6046879949318974	0.8661228406909789
Euskadi	0.5534114403859407	0.6102514506769826	0.782780410742496
Los Angeles	0.7463396778916545	0.6728404099560761	0.8576923076923076
Dallas	0.6001255492780917	0.6534839924670434	0.7546391752577319

5to Analisis:

Variable dependiente

host_identity_verified

Variable(s) Independiente(s)

'number_of_reviews', 'price',
'host_total_listings_count'

Resultados obtenidos:

Pais	Presicion del modelo	Exactitud del modelo	Sensibilidad del modelo
CDMX	0.9322141273360786	0.9322141273360786	0.0
Euskadi	0.9782398452611218	0.9782398452611218	0.0
Los Angeles	0.8927525622254758	0.8927525622254758	0.0
Dallas	0.9221594475831764	0.9221594475831764	0.0

6to Analisis:

Variable dependiente

host_identity_verified

Variable(s) Independiente(s)

'host_acceptance_rate',
'review_scores_rating'

Resultados obtenidos:

Pais	Presicion del modelo	Exactitud del modelo	Sensibilidad del modelo
CDMX	0.9306303452644916	0.9306303452644916	0.0
Euskadi	0.9758220502901354	0.9758220502901354	0.0
Los Angeles	0.8943631039531479	0.8943631039531479	0.0
Dallas	0.9234149403640929	0.9234149403640929	0.0

7mo Analisis:

Variable dependiente

room_type

Variable(s) Independiente(s)

'accommodates',
'host_acceptance_rate', 'price'

Resultados obtenidos:

Pais	Presicion del modelo	Exactitud del modelo	Sensibilidad del modelo
CDMX	0.7591836734693878	0.7994931897370922	0.8438327157226045
Euskadi	0.7572463768115942	0.8583172147001934	0.9101274312541918
Los Angeles	0.7198492462311558	0.813103953147877	0.9334791687381923
Dallas	0.96	0.9001883239171374	0.9978021978021978

8vo Analisis:

Variable dependiente

room_type

Variable(s) Independiente(s)

'number_of_reviews', 'bedrooms'

Resultados obtenidos:

Pais	Presicion del modelo	Exactitud del modelo	Sensibilidad del modelo
CDMX	0.6649789029535865	0.7329743427304403	0.7935517420696828
Euskadi	0.6164383561643836	0.7770793036750484	0.8266850068775791
Los Angeles	0.08560311284046693	0.7241581259150806	0.9767441860465116
Dallas	.7994931897370922	0.8681732580037664	0.9942487419122933

9no Analisis:

Variable dependiente

bathrooms_text

Variable(s) Independiente(s)

'number_of_reviews', 'price',
'accommodates'

Resultados obtenidos:

Pais	Presicion del modelo	Exactitud del modelo	Sensibilidad del modelo
CDMX	0.6799410029498525	0.7272727272727273	0.894249512670565
Euskadi	0.7495741056218058	0.7558027079303675	0.8842519685039371
Los Angeles	0.8349318525996972	0.8233528550512446	0.9238915396252764
Dallas	0.8324873096446701	0.8305084745762712	0.8935483870967742

10mo Analisis:

Variable dependiente

bathrooms_text

Variable(s) Independiente(s)

'host_acceptance_rate',

'review_scores_rating'

Resultados obtenidos:

Pais	Presicion del modelo	Exactitud del modelo	Sensibilidad del modelo
CDMX	0.6566360468799494	0.6566360468799494	0.0
Euskadi	0.6058994197292069	0.6058994197292069	0.0
Los Angeles	0.6168374816983895	0.6168374816983895	0.0
Dallas	0.583804143126177	0.583804143126177	0.8935483870967742

Conclusión:

El análisis de regresión logística realizado nos dio la oportunidad de evaluar qué variables afectan ciertas características de alojamiento en diferentes ciudades y en qué medida. Los modelos sondeados varían en precisión, exactitud y sensibilidad, porque los datos son heterogéneos y las relaciones entre las variables estudiadas son más complejas de lo esperado. En particular, encontramos que hay ciertas variables que predicho con más eficiencia que otras. Esto recibe el asunto bajo análisis directo y puede ser tomado en cuenta para análisis y futuros estudios.