

Imputar valores faltantes utilizando la mediana para las variables numéricas

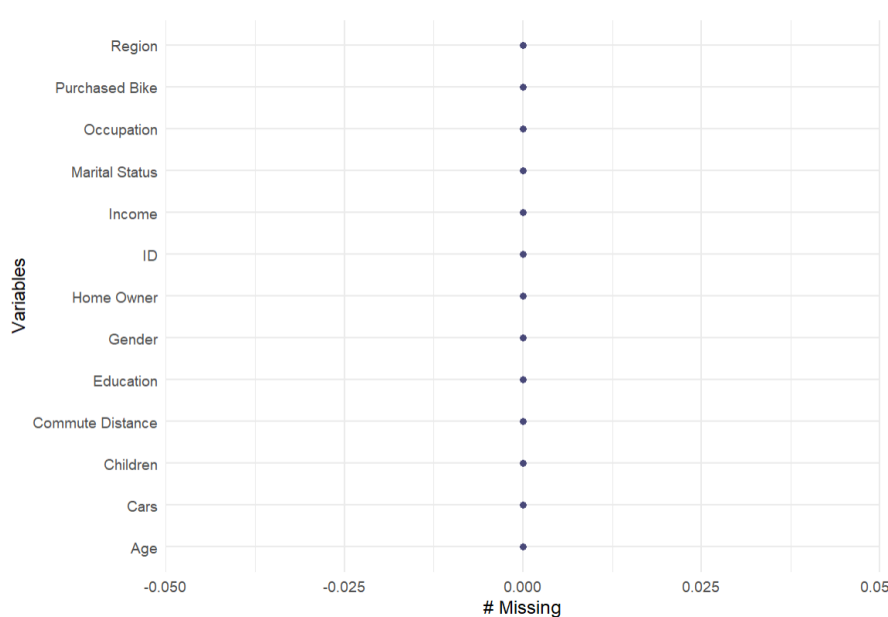
```
# Imputar valores faltantes con la mediana en variables numericas
df$Income[is.na(df$Income)] <- median(df$Income, na.rm = TRUE)
df$Children[is.na(df$Children)] <- median(df$Children, na.rm = TRUE)
df$Cars[is.na(df$Cars)] <- median(df$Cars, na.rm = TRUE)
df$Age[is.na(df$Age)] <- median(df$Age, na.rm = TRUE)
```

Imputar valores faltantes utilizando el modo para las variables categóricas

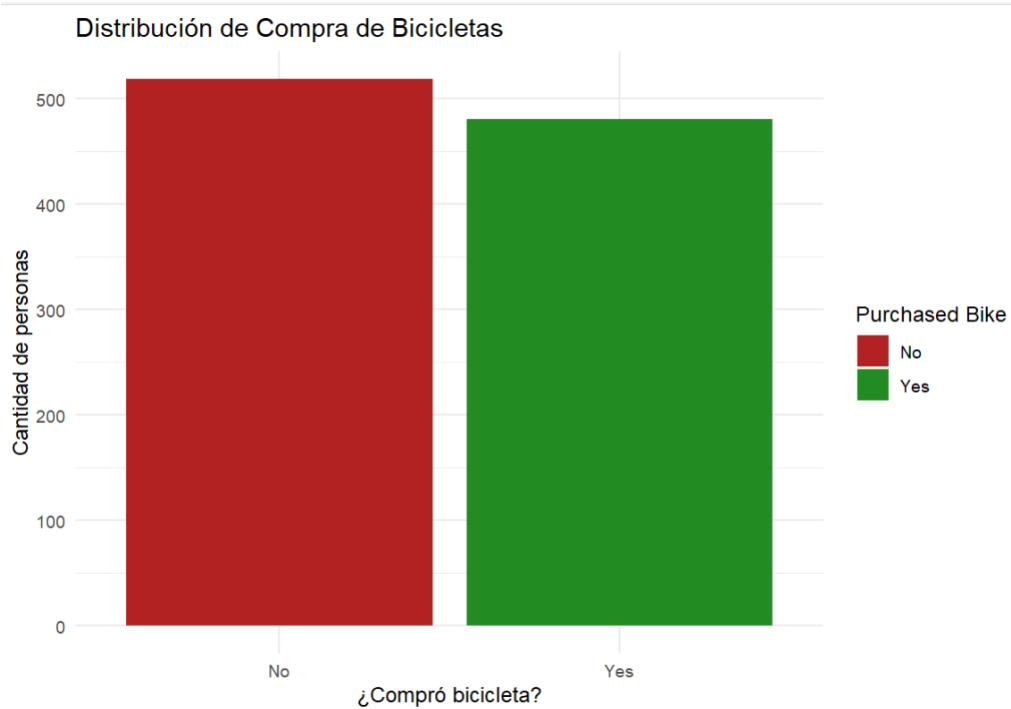
```
# Función para obtener el valor más frecuente (modo)
get_mode <- function(x) {
  ux <- na.omit(unique(x))
  ux[which.max(tabulate(match(x, ux)))]
}

# Imputar valores faltantes en columnas categóricas con el modo
df <- df %>%
  mutate(across(where(is.character), ~ ifelse(is.na(.), get_mode(.), .)))
```

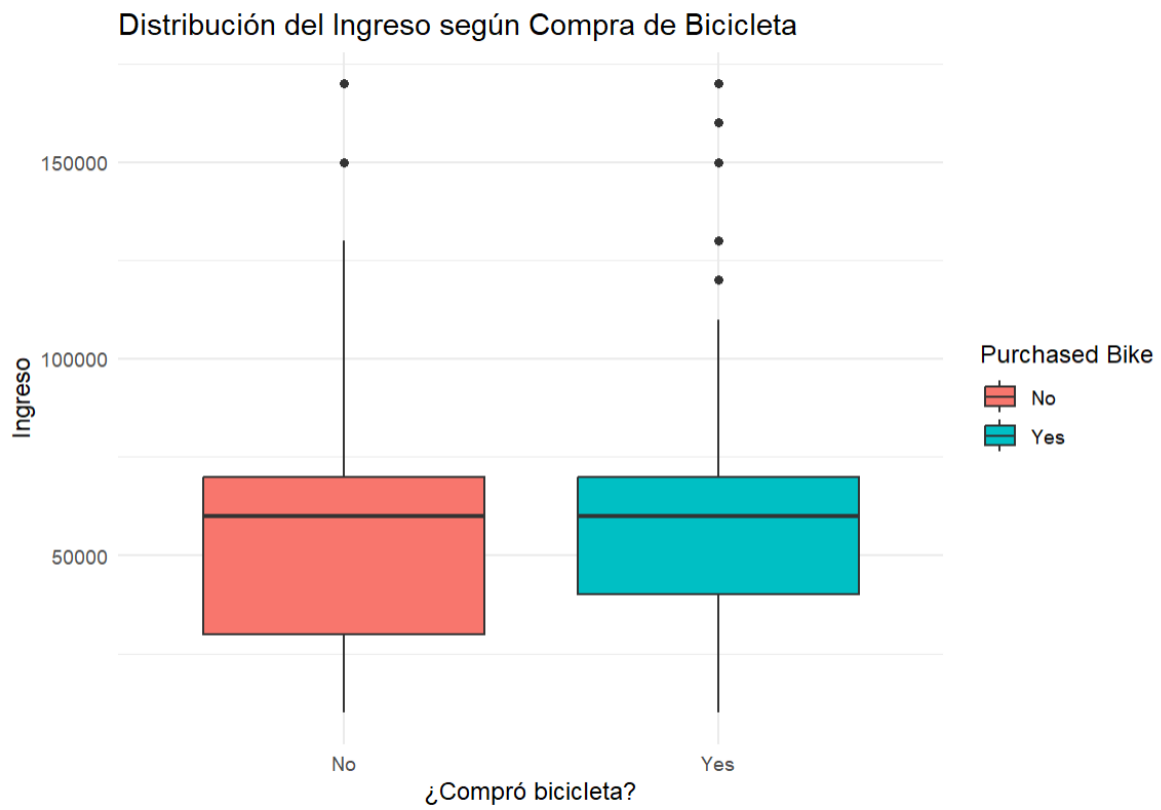
Visualización de valores faltantes después de las imputaciones



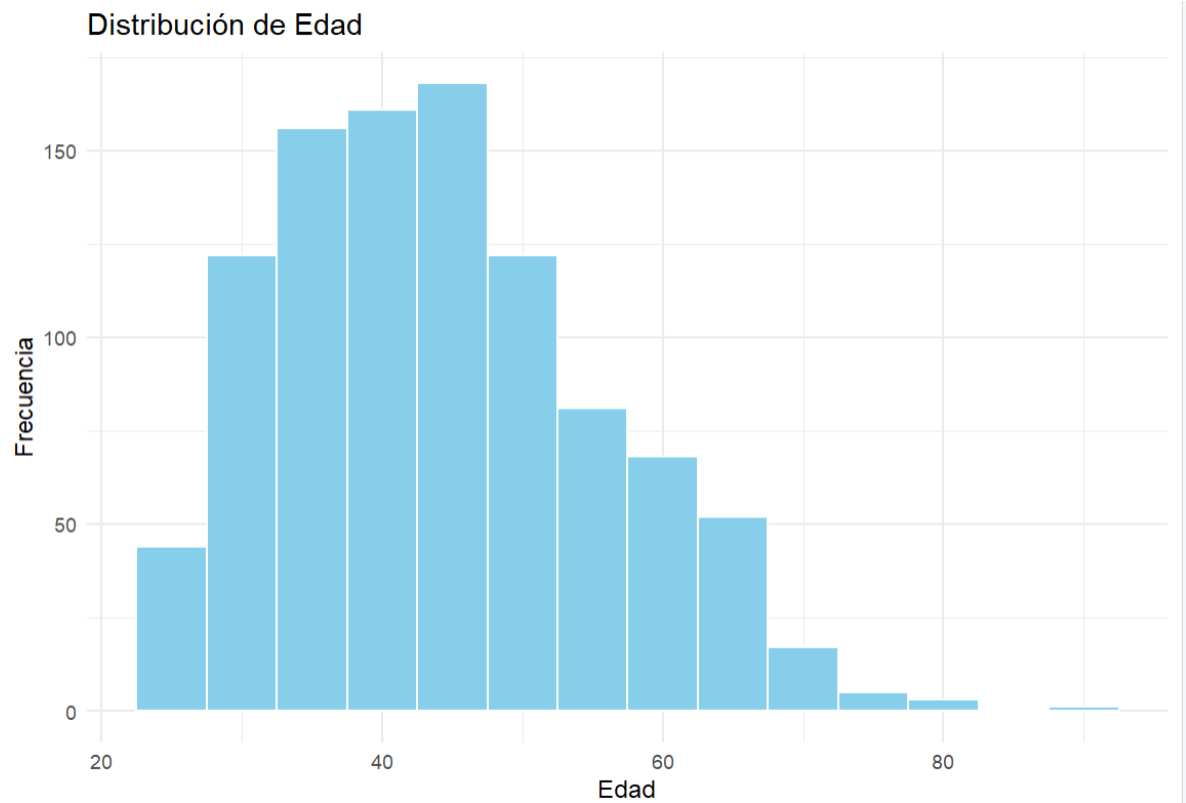
Distribución de las variables "Purchased Bike"

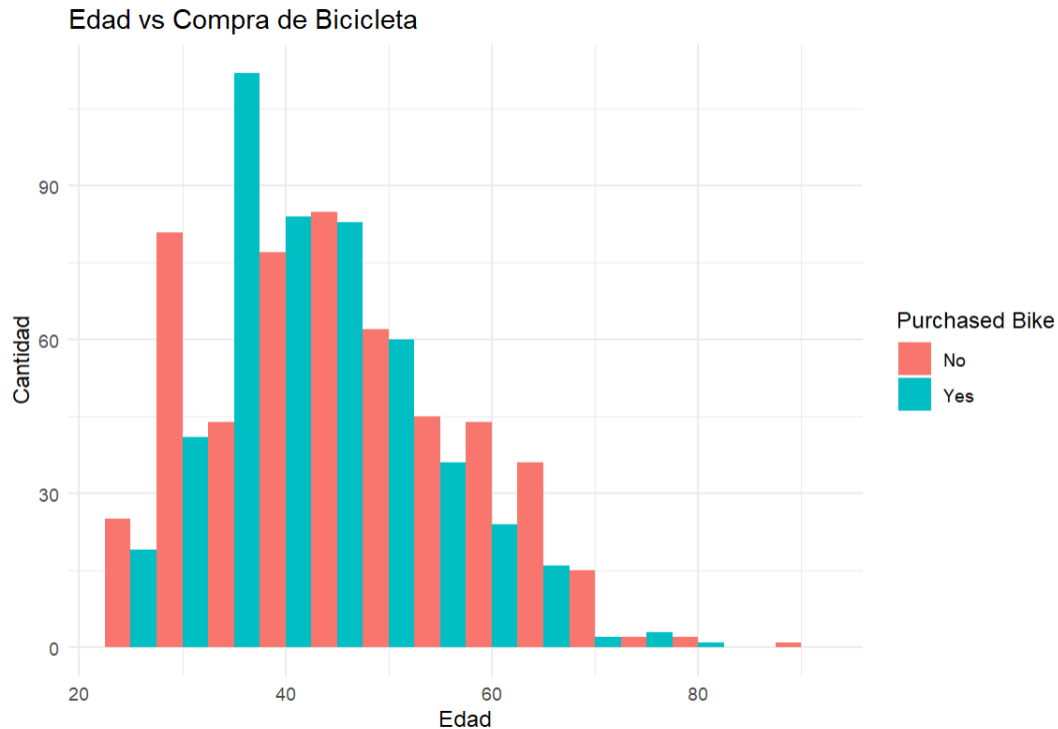


Boxplot de ingresos por compra de bicicleta



Histograma de Edades





Conclusiones

Compras de bicicleta: La mayoría no compró bicicleta.

Ingresos: Hay una gran variabilidad. Quienes compraron bicicleta tienden a tener ingresos más altos (según el boxplot).

Edad: Las compras se concentran entre los 30 y 50 años.

Las bicicletas parecen ser más populares entre adultos de mediana edad, con ingresos medios, pocas responsabilidades familiares (0-2 hijos) y que poseen 1 o 2 autos. por lo cual la compra de bicicleta es para ejercicio, recreación y no para sustituir su transporte principal.

Para el siguiente paso se puede tomar en cuenta las variables más relevantes, realizar un mejor tratamiento con los datos nulos y crear un modelo predictivo para saber si un cliente comprará o no.