# Proyecto Modelos Lineales

### Oscar Gamboa, Gonzalo Mardones, Nicolas Montecinos

#### 2022-10-12

### Introducción

• bla bla

#### Planteamiento del Problema

• Fenomeno: Licencias medicas en funcionarios de educación en Huasco - 2022 han llegado con mucha frecuencia...

#### Justificación del Problema

Las razones que conducen a investigar el fenómeno.

• En funcion del impacto de las licencias medicas. - caracterizacion de la licencia medica (numeros promedios de días )

#### Estado del Arte

BUSCAR UNA REFERENCIA A NIVEL NACIONAL PARA DECLARAR EL IMPACTO (DOCENTES Y MEDICOS) METODOLOGIA DE CONTEO (DESCRIPTIVO)

### Objetivo General y Objetivo Especifico

- Obj General: se busca caracterizar la catnidad de dias promedios de LM de los docentes contratados bajo la administración del servicio de ed. publica de la provincia de Huasco, con info actualizada ENE-2022 a OCT-2022 con el fin poder entregar mayores antecedentes a la hora de tomar decisiones a nivel provincial
- Obj Especificos:
  - Obtener, recopilar y extraer las caracteristicas más importantes que aporten al estudio de la investigación
  - Descripción y asociación de variables predictoras con respecto a la cantidad promedio de días.
  - validación la base de datos y modificar su estructura para los fines de este estudio

### Plateamiento de la hipótesis en el estudio

• Se quiere determinar si la evaluación docente esta indirectametne relacionada con el promedio de días tomados por licencias medicas de los mismos docentes

### Generación de unidades de información

#### Diseño de estrategias metodológicas

Debido a lo que se quiere explicar, se plantea metodologia a traves de regresiones lineales debido a que se quiere explocar . . . .

# Procesamiento de las unidades de información

## Descripción de los datos

Base de datos de Licencias Médicas				
Variable	Tipo	Descripción		
SEXO	Factor	Sexos encontrados: Masculino o femenino		
ESTADO_CIVIL	Factor	Relación de familia, provenientes al matrimonio		
EDAD	Double			
RENTA_PROMEDIO	Double			
SISTEMA_SALUD	Factor			
JORNADA	Double			
NIVEL	Factor			
TIPO_ESTABLECIMIENTO	Factor			
CALIDAD_DESEMPEÑO	Factor	profe jefe o no		
TRAMO_DOCENTE	Factor			
EVALUACION_DOCENTE	Factor			
PROMEDIO_DIAS_LM	Double			
TRASLADO_COMUNA	Double			

Detalle de ETL de los datos

```
BBDD_proyecto <- BBDD_proyecto %>% mutate_at(c("SEXO", "ESTADO_CIVIL",

"SISTEMA_SALUD", "NIVEL",

"TIPO_ESTABLECIMIENTO",

"CALIDAD_DESEMPEÑO",

"COMUNA_ESTABLECIMIENTO",

"ESTAMENTO", "TRAMO_DOCENTE"), factor)

BBDD_proyecto$EVALUACION_DOCENTE <- factor(BBDD_proyecto$EVALUACION_DOCENTE,

levels = c("SIN EVALUACIÓN",

"DESTACADO",

"BASICO",

"INSATISFACTORIO",

"COMPETENTE"))

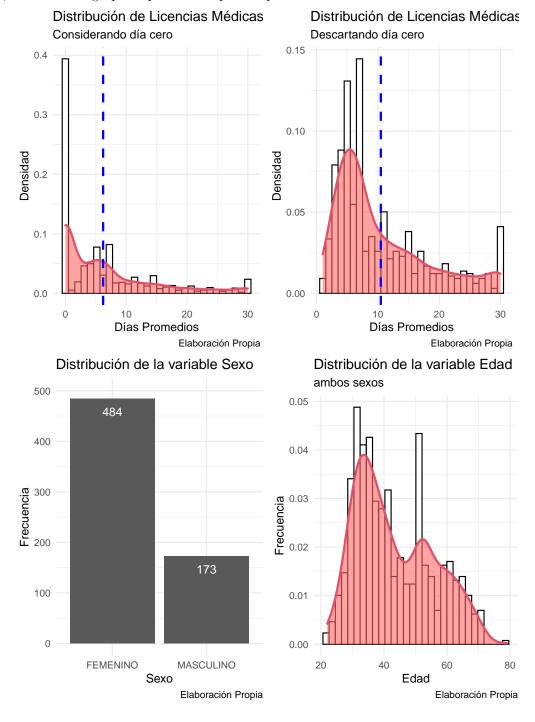
BBDD_proyecto_sin_ceros <- BBDD_proyecto %>% filter(PROMEDIO_DIAS_LM != 0)
```

# Estadística Descriptiva

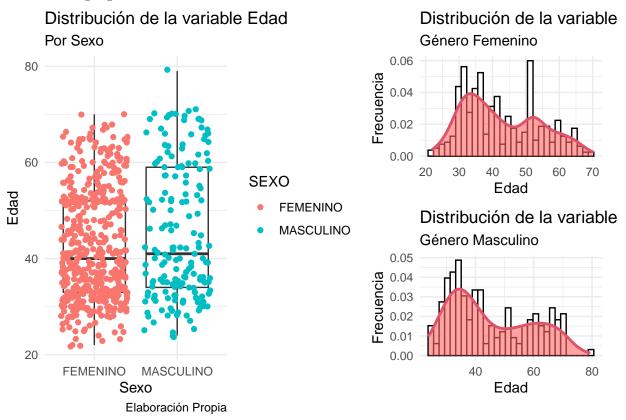
A continuación se presenta análisis descriptivos para las variables más relevantes del estudio, de las cuales destacamos días promedios de licencias médicas, . . . . .

#### Distribución de Licencias Médicas

El gráfico de la izquierda muestra la distribución de licencias médicas que incluyen a los docentes/funcionarios que no han presentado licencias médicas hasta la fecha, en el gráfico de la derecha se muestra la distribución de licencias médicas pero descartando los casos de docentes/funcionarios que no han presentado licencias médicas, siendo este el grupo de personas empleadas para el análisis

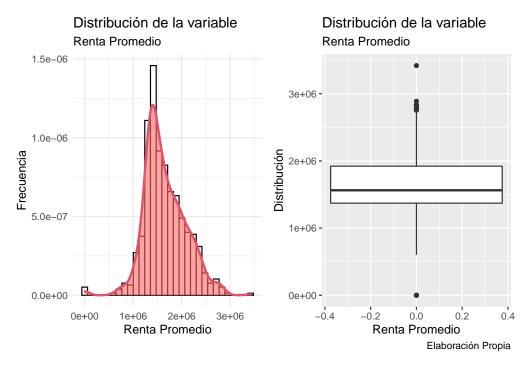


De acuerdo a los resultados, la variable edad parece tener una distribución bimodal, de hecho, nos da luces de uan cierta mezcla de distribuciones, por lo cual se hace necesario el poder analizar esta variable de acuerdo a variables categórigas como es el sexo.



En este sentido, la distribución de edades en mujeres y homnbres es bastante similar, en cada sexo se puede apreciar una distribución bimodal.

## Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max. ## 0 1372121 1563785 1651645 1922665 3420643



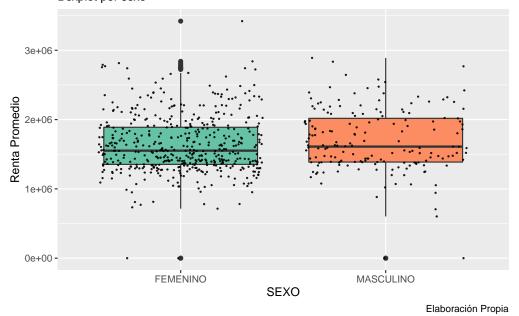
En este caso la distribución de la renta está centrada alrededor de 1,7 millones de pesos, donde el 25% más bajo de la distribución de renta está por debajo de los 1.37 millones, mientras que el 25% de los casos con mayores rentas se encuentran entre 1.93 y 3.42 millones de pesos.

```
## Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
## 0 1353619 1551608 1637245 1888925 3420643

## Min. 1st Qu. Median Mean 3rd Qu. Max.
## 0 1387003 1610283 1691930 2018010 2889913

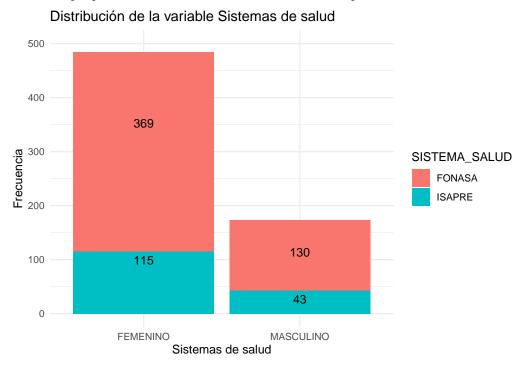
Distribución de variables por la renta promedio

Boxplot por sexo
```

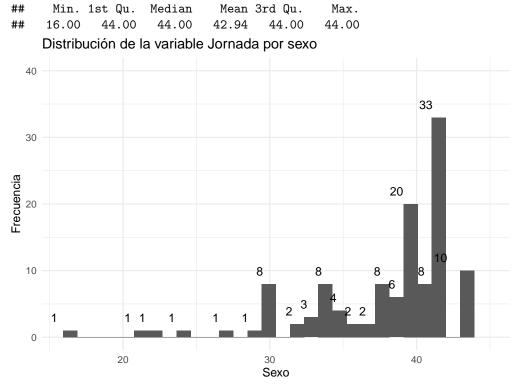


Comparando los niveles de renta por sexo se puede notar una cierta similitud en el rango de montos promedio, más aún, las estadísticas de posición (cuartiles) son bastante similares, por lo que podría no haber un efecto

del sexo sobre los ingresos promedio. Para las mujeres la mediana de las rentas promedio es 1.58 millones, mientras que para los hombre bordea los 1.62 millones de pesos.



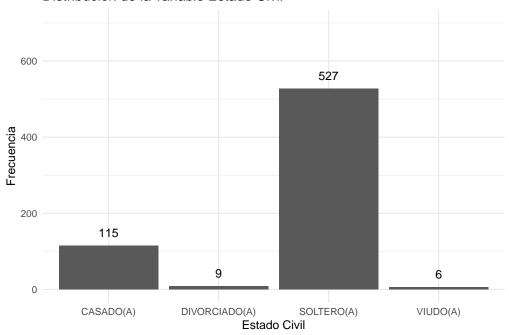
Según los datos, la proporción de personas que pertenecen al sistema de salud fonasa es alto tanto en hombres como en mujeres, esto tiene sentido desde el punto de vista que es una base de información de la provincia de Huasco donde existe una alta mayoría de zonas rurales donde el sistema fonasa es predominante.



Podemos notar que prácticamente el 75% de los las personas de la muestra trabajan jornadas de 44 o menos

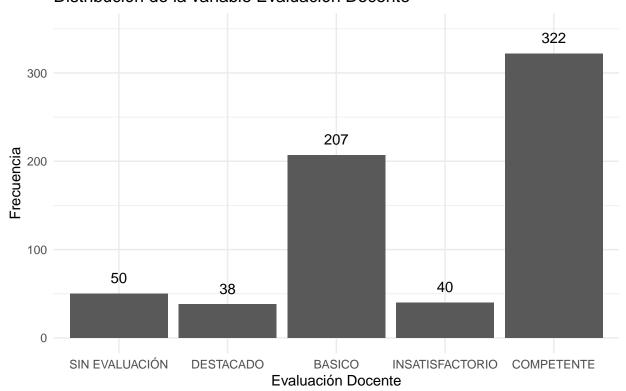
horas semanales, mientras que sólo un caso muestra 88 horas laborales semanales, este caso se debe a  $\dots$ . (justificar el caso)

## Distribución de la variable Estado Civil



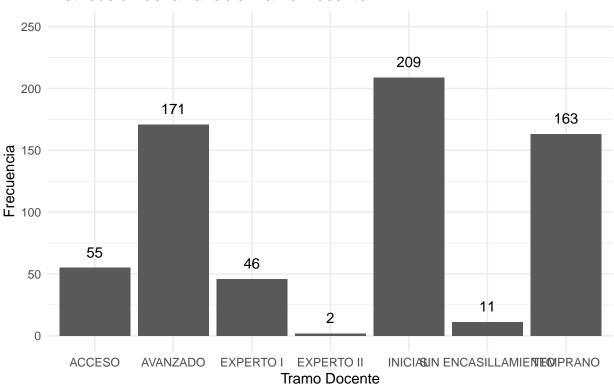
texto

# Distribución de la variable Evaluación Docente



Elaboración Propia

## Distribución de la variable Tramo Docente



Elaboración Propia

#### Selección Formal de Modelo

Para la selección del modelo forward se utilizo una significancia del 5% en cada uno de los test de hipótesis realizados

```
## Single term additions
##
## Model:
## PROMEDIO DIAS LM ~ 1
                                            AIC F value
##
                      Df Sum of Sq
                                     RSS
                                                            Pr(>F)
                                   38257 2672.3
## <none>
## SEXO
                              40.0 38217 2673.6 0.6860 0.4078231
                       1
## ESTADO_CIVIL
                              12.2 38245 2678.1 0.0696 0.9761499
                       3
## EDAD
                             658.4 37599 2662.9 11.4703 0.0007495 ***
                       1
## RENTA_PROMEDIO
                       1
                             117.9 38139 2672.3 2.0241 0.1553012
## SISTEMA_SALUD
                       1
                             251.2 38006 2670.0 4.3299 0.0378370 *
## JORNADA
                       1
                              38.7 38219 2673.7
                                                 0.6635 0.4156263
## NIVEL
                             388.9 37868 2667.6 6.7273 0.0097068 **
                       1
## CALIDAD_DESEMPEÑO
                       1
                             942.1 37315 2657.9 16.5368 5.352e-05 ***
                               3.5 38254 2674.2 0.0594 0.8075512
## ESTAMENTO
## EVALUACION_DOCENTE
                            3441.8 34816 2618.4 16.1139 1.364e-12 ***
```

```
## TRAMO_DOCENTE 6 909.7 37348 2668.5 2.6388 0.0155134 *
## TRASLADO_COMUNA 1 2.2 38255 2674.3 0.0369 0.8476568
## ---
## Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

Para decidir la entrada del segundo predictor, se debe evaluar todos los modelos que ya contienen al promedio de días de licencias medicas, a lo que se agrega cada uno de los predictores restantes por separado.

De acuerdo al caso anterior, el menor valor-p<br/> corresponde al modelo PROMEDIO\_DIAS\_LM  $\sim$  EVALUACION DOCENTE

```
modelo0 = lm(PROMEDIO_DIAS_LM ~ EVALUACION_DOCENTE, data = BBDD_proyecto_sin_ceros)
add1(modelo0, ~ . + SEXO + ESTADO_CIVIL + EDAD + RENTA_PROMEDIO +
      SISTEMA SALUD + JORNADA + NIVEL + CALIDAD DESEMPEÑO +
      ESTAMENTO + EVALUACION_DOCENTE + TRAMO_DOCENTE + TRASLADO_COMUNA,
    test="F")
## Single term additions
## Model:
## PROMEDIO_DIAS_LM ~ EVALUACION_DOCENTE
                    Df Sum of Sq
                                          AIC F value
                                   RSS
                                                         Pr(>F)
## <none>
                                 34816 2618.4
## SEXO
                           63.98 34752 2619.2 1.1986 0.2740068
## ESTADO_CIVIL
                     3
                          0.54 34815 2624.4 0.0033 0.9997332
## EDAD
                     1
                          694.67 34121 2607.1 13.2538 0.0002936 ***
## RENTA PROMEDIO
                          188.81 34627 2616.8 3.5498 0.0599976 .
                     1
                          158.81 34657 2617.4 2.9831 0.0846134 .
## SISTEMA_SALUD
                     1
## JORNADA
                          13.55 34802 2620.1 0.2535 0.6147814
                     1
## NIVEL
                     1
                        454.18 34361 2611.8 8.6048 0.0034707 **
## CALIDAD DESEMPEÑO 1 1177.13 33638 2597.8 22.7809 2.244e-06 ***
## ESTAMENTO
                     1
                         11.51 34804 2620.2 0.2153 0.6428212
                          880.73 33935 2613.5 2.7944 0.0108571 *
## TRAMO DOCENTE
                     6
## TRASLADO COMUNA
                     1 43.86 34772 2619.6 0.8211 0.3651882
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
modelo0 = lm(PROMEDIO_DIAS_LM ~ EVALUACION_DOCENTE + CALIDAD_DESEMPEÑO,
            data = BBDD proyecto sin ceros)
add1(modelo0, ~ . + SEXO + ESTADO_CIVIL + EDAD + RENTA_PROMEDIO +
      SISTEMA SALUD + JORNADA + NIVEL + CALIDAD DESEMPEÑO +
      ESTAMENTO + EVALUACION_DOCENTE + TRAMO_DOCENTE + TRASLADO_COMUNA,
```

```
## Single term additions
##
## Model:
## PROMEDIO_DIAS_LM ~ EVALUACION_DOCENTE + CALIDAD_DESEMPEÑO
                                        AIC F value
                  Df Sum of Sq
                                 RSS
## <none>
                                33638 2597.8
## SEXO
                         71.15 33567 2598.4
                                             1.3777 0.240926
                    1
## ESTADO CIVIL
                    3
                         9.12 33629 2603.6 0.0586 0.981399
## EDAD
                         278.75 33360 2594.3 5.4314 0.020083 *
                    1
                          9.57 33629 2599.6 0.1851 0.667199
## RENTA_PROMEDIO
                   1
## SISTEMA_SALUD
                    1
                        203.14 33435 2595.8 3.9491 0.047315 *
## JORNADA
                        17.12 33621 2599.4 0.3309 0.565314
```

test="F")

```
## NIVEL
                      388.41 33250 2592.2 7.5929 0.006024 **
                   1
## ESTAMENTO
                       12.55 33626 2599.5 0.2426 0.622504
                   1
## TRAMO DOCENTE
                   6
                       747.42 32891 2595.0 2.4429 0.024172 *
## TRASLADO_COMUNA 1
                       3.23 33635 2599.7 0.0624 0.802865
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
modeloO = lm(PROMEDIO DIAS LM ~ EVALUACION DOCENTE + CALIDAD DESEMPEÑO +NIVEL,
            data = BBDD_proyecto_sin_ceros)
add1(modelo0, ~ . + SEXO + ESTADO_CIVIL + EDAD + RENTA_PROMEDIO +
      SISTEMA_SALUD + JORNADA + NIVEL + CALIDAD_DESEMPEÑO +
      ESTAMENTO + EVALUACION_DOCENTE + TRAMO_DOCENTE + TRASLADO_COMUNA,
     test="F")
## Single term additions
##
## Model:
## PROMEDIO DIAS LM ~ EVALUACION DOCENTE + CALIDAD DESEMPEÑO +
      NIVEL
##
                                RSS
                                       AIC F value Pr(>F)
                  Df Sum of Sq
                               33250 2592.2
## <none>
                         22.67 33227 2593.7 0.4428 0.50603
## SEXO
                   1
                        5.17 33245 2598.1 0.0336 0.99175
## ESTADO CIVIL
                   3
## EDAD
                   1
                        319.53 32930 2587.8 6.2973 0.01233 *
## RENTA_PROMEDIO
                       20.10 33230 2593.8 0.3926 0.53115
                 1
                       162.22 33088 2590.9 3.1819 0.07493
## SISTEMA_SALUD
                   1
                       21.67 33228 2593.7 0.4232 0.51558
## JORNADA
                   1
## ESTAMENTO
                   1
                       10.15 33240 2593.9 0.1982 0.65631
## TRAMO_DOCENTE
                   6 711.93 32538 2589.9 2.3485 0.02984 *
## TRASLADO_COMUNA 1
                       2.19 33248 2594.1 0.0427 0.83641
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
modeloO = lm(PROMEDIO_DIAS_LM ~ EVALUACION_DOCENTE + CALIDAD_DESEMPEÑO +NIVEL + EDAD,
            data = BBDD_proyecto_sin_ceros)
add1(modelo0, ~ . + SEXO + ESTADO_CIVIL + EDAD + RENTA_PROMEDIO +
      SISTEMA_SALUD + JORNADA + NIVEL + CALIDAD_DESEMPEÑO +
      ESTAMENTO + EVALUACION_DOCENTE + TRAMO_DOCENTE + TRASLADO_COMUNA,
     test="F")
## Single term additions
##
## Model:
## PROMEDIO DIAS LM ~ EVALUACION DOCENTE + CALIDAD DESEMPEÑO +
##
      NIVEL + EDAD
##
                                       AIC F value Pr(>F)
                  Df Sum of Sq
                                RSS
## <none>
                               32930 2587.8
                         39.69 32891 2589.0 0.7819 0.37690
## SEXO
## ESTADO CIVIL
                   3
                        73.49 32857 2592.3 0.4816 0.69516
## RENTA PROMEDIO 1
                       66.75 32864 2588.5 1.3161 0.25172
## SISTEMA_SALUD
                   1
                       168.81 32762 2586.4 3.3390 0.06812 .
                       13.23 32917 2589.5 0.2605 0.60992
## JORNADA
                   1
## ESTAMENTO
                  1
                        0.08 32930 2589.8 0.0017 0.96756
## TRAMO_DOCENTE 6 720.97 32209 2585.3 2.3988 0.02668 *
## TRASLADO_COMUNA 1
                     1.21 32929 2589.8 0.0239 0.87717
```

```
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
summary(modelo0)
##
## Call:
## lm(formula = PROMEDIO_DIAS_LM ~ EVALUACION_DOCENTE + CALIDAD_DESEMPEÑO +
      NIVEL + EDAD, data = BBDD_proyecto_sin_ceros)
##
## Residuals:
##
      Min
               1Q Median
                              3Q
                                     Max
## -17.787 -4.830 -2.260 3.468 21.881
##
## Coefficients:
##
                                   Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
## (Intercept)
                                    7.59163 1.49024 5.094 4.6e-07 ***
## EVALUACION_DOCENTEDESTACADO
                                   -2.69256
                                               1.55890 -1.727 0.08460 .
## EVALUACION_DOCENTEBASICO
                                   -2.08287
                                               1.13656 -1.833 0.06732 .
## EVALUACION_DOCENTEINSATISFACTORIO 7.87294
                                               1.52249
                                                       5.171 3.1e-07 ***
## EVALUACION_DOCENTECOMPETENTE
                                               1.12365 -1.706 0.08844 .
                                   -1.91725
## CALIDAD_DESEMPEÑOTITULAR
                                                       3.683 0.00025 ***
                                    2.65846
                                               0.72190
                                   -1.84583
## NIVELMEDIA
                                               0.63467 -2.908 0.00376 **
## EDAD
                                    0.06085
                                               0.02425
                                                       2.509 0.01233 *
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Residual standard error: 7.123 on 649 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.1392, Adjusted R-squared: 0.13
## F-statistic: 15 on 7 and 649 DF, p-value: < 2.2e-16
```

## ---

Coeficientes	Estimación	Std. Error	t value	Pr(>t)
Intercepto	7.59163	1.49024	5.094	4.6e-07
EVALUACION_DOCENTEDESTACADO	-2.69256	1.55890	-1.727	0.08460
EVALUACION_DOCENTEBASICO	-2.08287	1.13656	-1.833	0.06732
EVALUACION_DOCENTEINSATISFACTORIO	7.87294	1.52249	5.171	3.1e-07
EVALUACION_DOCENTECOMPETENTE	-1.91725	1.12365	-1.706	0.08844
CALIDAD_DESEMPEÑOTITULAR	2.65846	0.72190	3.683	0.00025
NIVELMEDIA	-1.84583	0.63467	-2.908	0.00376
EDAD	0.06085	0.02425	2.509	0.01233