

Trabajo Práctico de Modelos Lineales Generalizados

Integrantes:
Candela, Ornella
Mac Kay, Agustina
Ovando, Francisco

Licenciatura en Estadística Año 2025

Introducción

Análisis descriptivo

Tabla 1: Frecuencias absolutas y relativas de diabetes

Diabetes	Frecuencia	Porcentaje (%)	
No	261	66.8	
Sí	130	33.2	
Total	391	100	

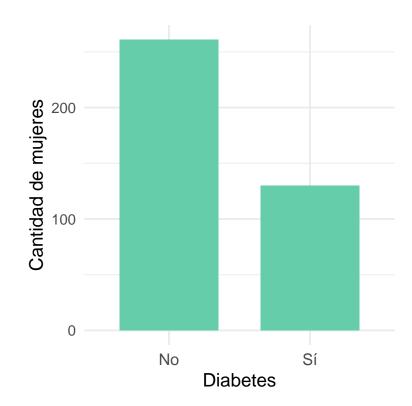


Figura 1: Distribución de diabetes

Tabla 2: Frecuencias absolutas y relativas de obesidad

Obesidad	Frecuencia	Porcentaje (%)
Peso Normal o sobrepeso Obesidad	129 262	33 67
Total	391	100

Tabla 3: Frecuencias absolutas y relativas de glucosa

Glucosa	Frecuencia	Porcentaje (%)
Normal	116	29.7
Elevada	275	70.3
Total	391	100

Tabla 4: Frecuencias absolutas y relativas de presión

Presión	Frecuencia	Porcentaje (%)	
Normal	313	80.1	
Elevada	78	19.9	
Total	391	100	

Tabla 5: Frecuencias absolutas y relativas de DPF

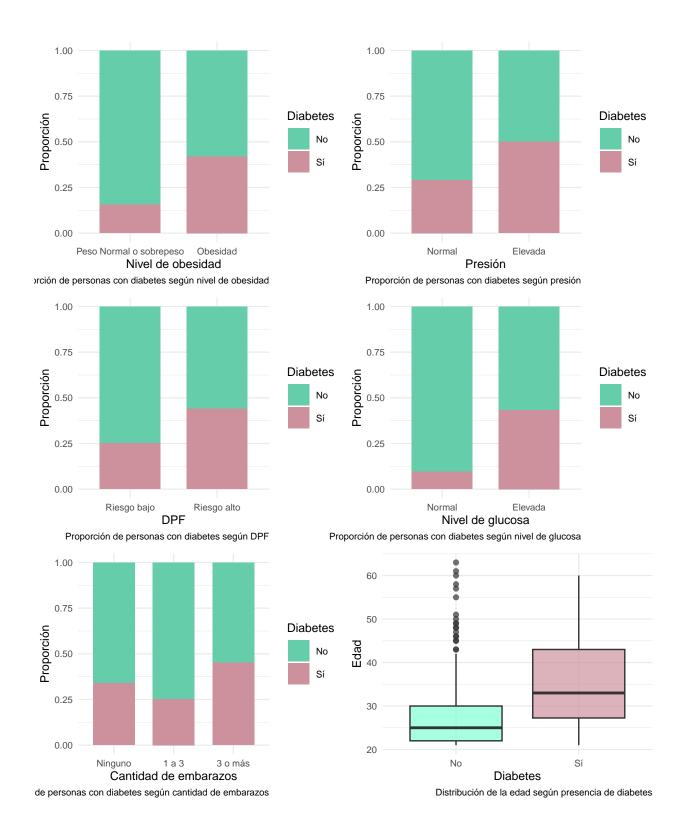
DPF	Frecuencia	Porcentaje (%)	
Riesgo bajo	223	57	
Riesgo alto	168	43	
Total	391	100	

Tabla 6: Frecuencias absolutas y relativas de embarazo

Embarazos	Frecuencia	Porcentaje (%)
Ninguno	56	14.3
1 a 3	202	51.7
Más de 3	133	34
Total	391	100

Tabla 7: Estadísticas descriptivas de la variable edad

Variable	Media	Mediana	DE	Mínimo	Máximo
Edad	30.73657	27	9.892482	21	63



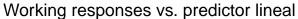
Selección del modelo

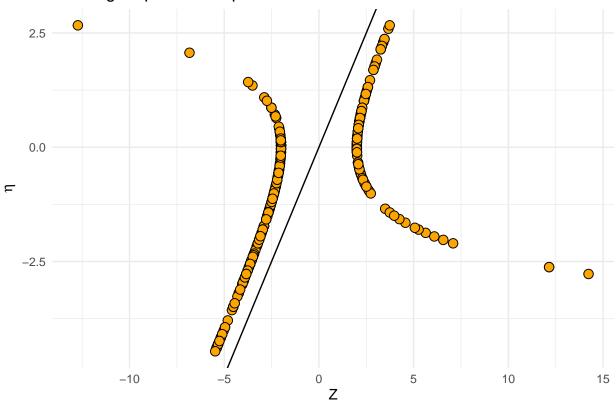
```
## Start: AIC=327.49
## diabetes ~ edad + glucosa + dpf + obesidad
##
                    Df Deviance
                                   AIC
##
                         314.47 326.47
## + dpf:obesidad
## <none>
                         317.49 327.49
## + edad:glucosa 1 317.35 329.35
## + glucosa:obesidad 1 317.45 329.45
## + edad:obesidad 1 317.46 329.46
## + glucosa:dpf
                     1 317.47 329.47
## + edad:dpf
                     1 317.48 329.48
## - dpf
                     1 330.10 338.10
## - obesidad
                    1 338.02 346.02
                     1 347.22 355.22
## - edad
## - glucosa
                     1 347.52 355.52
##
## Step: AIC=326.47
## diabetes ~ edad + glucosa + dpf + obesidad + dpf:obesidad
##
##
                    Df Deviance
                                   AIC
## <none>
                         314.47 326.47
## - dpf:obesidad
                    1 317.49 327.49
## + edad:obesidad
                    1 314.37 328.37
## + edad:glucosa
                    1 314.37 328.37
## + glucosa:dpf
                     1 314.41 328.41
## + glucosa:obesidad 1 314.45 328.45
## + edad:dpf
                     1 314.46 328.46
                     1 344.84 354.84
## - glucosa
## - edad
                     1 346.04 356.04
```

Bondad de ajuste

[1] 0.6365891

Verificación el enlace elegido



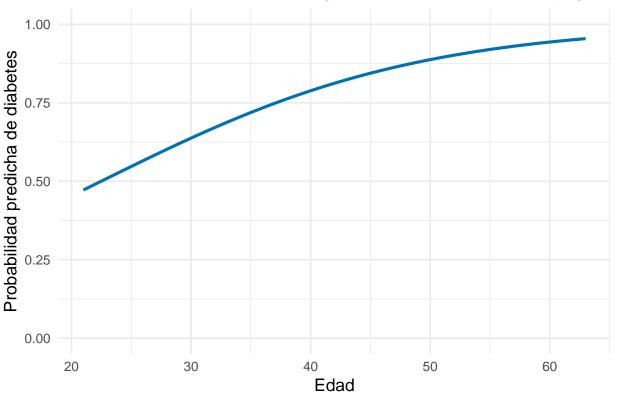


```
## Analysis of Deviance Table
## Model 1: diabetes ~ edad + glucosa + dpf + obesidad
## Model 2: diabetes ~ glucosa + obesidad + edad + dpf + pred.2.logit
    Resid. Df Resid. Dev Df Deviance Pr(>Chi)
           327
                   317.49
## 1
                   317.28 1 0.20728
## 2
           326
                                      0.6489
##
## Call:
## glm(formula = diabetes ~ glucosa + obesidad + edad + dpf + pred.2.logit,
       family = binomial(link = "logit"), data = datos_train)
##
##
## Coefficients:
                Estimate Std. Error z value
                                                 Pr(>|z|)
## (Intercept) -5.77245
                            0.91927 -6.279 0.00000000034 ***
## glucosa1
                 1.78401
                            0.48396
                                    3.686
                                                 0.000228 ***
## obesidad1
                 1.38501
                            0.39021
                                      3.549
                                                 0.000386 ***
```

```
## edad
                 0.07408
                            0.01475
                                      5.021 0.00000051330 ***
## dpf1
                 0.94772
                            0.28436
                                      3.333
                                                 0.000860 ***
## pred.2.logit -0.03576
                            0.07933
                                     -0.451
                                                 0.652138
                   0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## Signif. codes:
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)
##
##
      Null deviance: 428.40
                              on 331 degrees of freedom
## Residual deviance: 317.28 on 326 degrees of freedom
  AIC: 329.28
##
## Number of Fisher Scoring iterations: 6
```

Curvas ajustadas

Probabilidad de diabetes según edad (dpf, obesidad y glucc



Análisis de linealidad en la edad

20% 40% 60% 80%

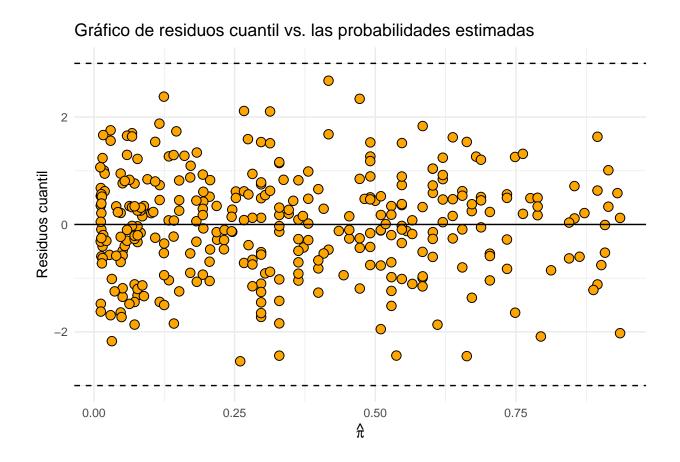
```
## 23 25 29 38
##
## Call:
## glm(formula = diabetes ~ glucosa + obesidad + dpf + presion +
       edad_2 + edad_3 + edad_4 + edad_5, family = binomial(link = "logit"),
       data = datos_train)
##
##
## Coefficients:
              Estimate Std. Error z value Pr(>|z|)
## (Intercept) -5.1272
                            0.6492 -7.898 2.83e-15 ***
## glucosa1
                1.9719
                            0.4124
                                    4.782 1.73e-06 ***
## obesidad1
                1.3182
                            0.3589 3.673 0.000240 ***
## dpf1
                 1.0491
                            0.2868 3.658 0.000254 ***
## presion1
                0.5076
                            0.3395 1.495 0.134868
                            0.5202 2.047 0.040614 *
## edad 2
                 1.0651
## edad 3
                1.2084
                            0.4867 2.483 0.013045 *
## edad 4
                1.6494
                            0.4874 3.384 0.000714 ***
## edad 5
                2.5325
                            0.4852 5.219 1.80e-07 ***
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)
##
       Null deviance: 428.40 on 331 degrees of freedom
##
## Residual deviance: 307.12 on 323 degrees of freedom
## AIC: 325.12
##
## Number of Fisher Scoring iterations: 5
##
## Call:
## glm(formula = diabetes ~ glucosa + obesidad + dpf + presion +
##
       edad_ORDEN, family = binomial(link = "logit"), data = datos_train)
##
## Coefficients:
              Estimate Std. Error z value
                                              Pr(>|z|)
## (Intercept) -5.4969
                            0.6519 - 8.432
                                                < 2e-16 ***
## glucosa1
                            0.4080 4.713 0.0000024363 ***
                 1.9229
## obesidad1
                            0.3493 3.799
                                              0.000145 ***
                1.3270
                            0.2855 3.680
                 1.0507
                                               0.000233 ***
## dpf1
## presion1
                0.4791
                            0.3323 1.441
                                               0.149451
## edad_ORDEN
                0.5649
                            0.1043 5.416 0.0000000609 ***
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

```
##
## (Dispersion parameter for binomial family taken to be 1)
##
##
       Null deviance: 428.40 on 331 degrees of freedom
## Residual deviance: 308.96 on 326 degrees of freedom
## AIC: 320.96
##
## Number of Fisher Scoring iterations: 5
## Analysis of Deviance Table
##
## Model 1: diabetes ~ glucosa + obesidad + dpf + presion + edad_ORDEN
## Model 2: diabetes ~ glucosa + obesidad + dpf + presion + edad_2 + edad_3 +
##
       edad_4 + edad_5
     Resid. Df Resid. Dev Df Deviance Pr(>Chi)
##
           326
                   308.96
## 1
## 2
                   307.12 3
           323
                             1.8439 0.6054
```

Análisis de residuos

Evaluación de la componente sistemática

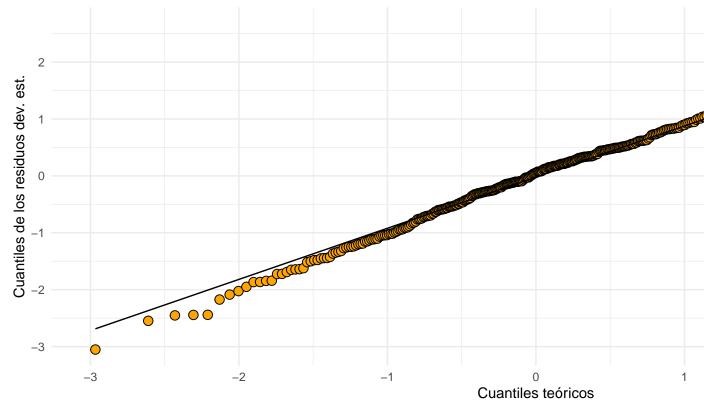
Observe como se ve el gráfico de los residuos vs. las medias estimadas bajo el enlace logit:



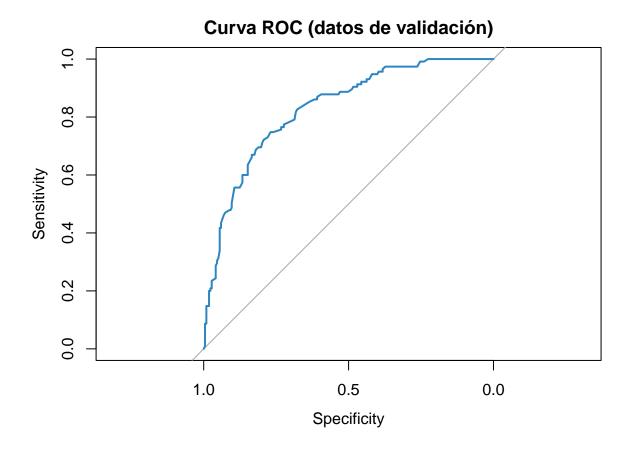
Evaluación de la componente aleatoria

Mediante un gráfico QQ puede evaluarse si la distribución supuesta es adecuada.

Gráfico probabilístico normal con residuos deviance est.



Capacidad predictiva del modelo



```
##
     threshold
## 1 0.3767094
## Confusion Matrix and Statistics
             Reference
##
## Prediction 0 1
##
            0 31 7
            1 10 11
##
                  Accuracy : 0.7119
                    95% CI: (0.5792, 0.8224)
       No Information Rate: 0.6949
       P-Value [Acc > NIR] : 0.4511
##
##
##
                     Kappa : 0.3508
##
##
   Mcnemar's Test P-Value : 0.6276
```

```
##
               Sensitivity: 0.6111
##
               Specificity: 0.7561
##
##
            Pos Pred Value: 0.5238
##
            Neg Pred Value : 0.8158
                Prevalence: 0.3051
##
            Detection Rate: 0.1864
##
      Detection Prevalence: 0.3559
##
         Balanced Accuracy: 0.6836
##
##
          'Positive' Class : 1
##
##
```

Resultados

Conclusión