Práctica II Tipología

y Ciclo de Vida de los datos



Gregorio Andrés García Menéndez Manuel Gómez Montero

8 de junio de 2019

Índice

1. Introducción								
	1.1.	Objetivos	3					
	1.2.	Descripción del Dataset	3					
2.	Lim	pieza de datos	5					
	2.1.	Unión de conjuntos	5					
	2.2.	Tratamiento de NAs	6					
	2.3.	Selección de variables/Reducción de dimensionalidad	7					
	2.4.	Tipos de Variables	8					
	2.5.	Análisis de Outliers	9					
3.	Aná	ilisis Estadístico	9					
	3.1.	Análisis gráfico inicial	9					
	3.2.	Estadística Inferencial	11					

5.	Con	clusion	nes	19
4.	Esti	udio de	e correlación	17
	3.3.	Model	o de regresión lineal	16
		3.2.3.	Estudiantes que aprueban ($G>=10$) y estudiantes que suspenden ($G<10$)	15
		3.2.2.	Estudiantes con diferente situación de convivencia de los padres	13
		3.2.1.	Estudiantes de distinto sexo	12

1. Introducción

1.1. Objetivos

Los objetivos de esta práctica son:

- Aprender a aplicar los conocimientos adquiridos y su capacidad de resolución de problemas en entornos nuevos o poco conocidos dentro de contextos más amplios o multidisciplinares.
- Saber identificar los datos relevantes y los tratamientos necesarios (integración, limpieza y validación) para llevar a cabo un proyecto analítico.
- Aprender a analizar los datos adecuadamente para abordar la información contenida en los datos.
- Identificar la mejor representación de los resultados para aportar conclusiones sobre el problema planteado en el proceso analítico.
- Actuar con los principios éticos y legales relacionados con la manipulación de datos en función del ámbito de aplicación.
- Desarrollar las habilidades de aprendizaje que les permitan continuar estudiando de un modo que tendrá que ser en gran medida autodirigido o autónomo.
- Desarrollar la capacidad de búsqueda, gestión y uso de información y recursos en el ámbito de la ciencia de datos.

1.2. Descripción del Dataset

El dataset escogido ha sido obtenido a través de una encuesta de estudiantes de secundaria que asisten a cursos de matemáticas y portugués. Este conjunto de datos contiene bastante información de interés sobre los estudiantes. Aunque incialmente el objetivo principal del dataset era ver el consumo de alcohol en estudiantes según variables sociodemográficas, dicho dataset contiene suficiente información para otro tipo de estudios, centrados por ejemplo en la calificación de los alumnos.

Los datos han sido obtenidos de Kaggle y se encuentran en dos ficheros CSV independientes, uno para la asignatura de matemáticas y otro para la de portugués. Cada uno de estos ficheros contiene las siguientes variables:

- 1. school: Define la escuela del estudiante. Puede ser "GP" (Gabriel Pereira) o "MS" (Mousinho da Silveira).
- 2. sex: Indica el sexo del estudiante.
- 3. age: Se refiere a la edad del estudiante.
- 4. address: Indica si el estudiante vive en zona urbana o rural.
- 5. famsize: Define si la familia se compone de menos de tres miembros o de tres o más.
- 6. Pstatus: Se refiere al estado de los padres, si viven juntos o no.
- 7. Medu: Nivel de educación de la madre (0: Ninguna, 1: Primaria (hasta 4°), 2: Primaria (Desde 5°), 3: Secundaria o 4: Educación superior).
- 8. Fedu: Nivel de educación del padre (0: Ninguna, 1: Primaria (hasta 4°), 2: Primaria (Desde 5°), 3: Secundaria o 4: Educación superior).
- 9. Mjob: Trabajo de la madre.
- 10. Fjob: Trabajo del padre.
- 11. reason: Razón por la que se escoge esta escuela.
- 12. guardian: Tutor del alumno.
- 13. traveltime: Tiempo de camino a la escuela (1: ¡15 min., 2: 15 to 30 min., 3: 30 min. a 1 hora,4: ¿1 hora).
- 14. *studytime*: Tiempo de estudio semanal (1: ¡2 horas, 2: 2 a 5 horas, 3: 5 a 10 horas o 4: ¿10 horas).
- 15. failures Número de fracasos en clases pasadas (4 para 4 o más)
- 16. schoolsup Define si el estudiante recibe o no clases particulares.
- 17. famsup Indica si el estudiante recibe apoyo educativo familiar.
- 18. paid: Clases extra pagadas dentro de la asignatura del curso.
- 19. activities: Actividades extraescolares.
- 20. nursery: Indica si asistió a la guardería.
- 21. higher: Define si el estudiante tiene intención de realizar estudios superiores.

- 22. internet: Indica si el estudiante posee internet en casa.
- 23. romantic: Define si el estudiante tiene una relación amorosa.
- 24. famrel: Calidad de las relaciones familiares (De 1 a 5 de peor a mejor).
- 25. freetime: Indica la cantidad de tiempo libre del estudiante (De 1 a 5 de menos a más).
- 26. goout: Mide la frecuencia con la que el estudiante sale con amigos (De 1 a 5 de menos a más).
- 27. Dalc -Consumo de alcohol entre semana (De 1 a 5 de menos a más).
- 28. Walc Consumo de alcohol los fines de semana (De 1 a 5 de menos a más).
- 29. health Mide el estado de salud del estudiante (De 1 a 5 de peor a mejor).
- 30. absences: Número de ausencias a clase.
- 31. G1: Calificación del primer periodo.
- 32. G2: Calificación del segundo periodo.
- 33. G3: Calificación final.

2. Limpieza de datos

2.1. Unión de conjuntos

El primer paso consiste en unir ambos conjuntos de datos de cada clase para tener un único dataset que será el que utilizaremos en el resto del documento.

Según se indica en Kaggle existen 382 estudiantes que asisten a ambos cursos. Como cada alumno en los dos ficheros no viene identificado con un *id* único, explican que estos estudiantes pueden ser identificados por el mismo valor de las siguientes características en ambos ficheros: colegio, sexo, edad, dirección, tamaño de familia, trabajo y nivel de educación de los padres, razón por la que ha elegido el colegio, si han asistido a la guardería y si poseen internet en casa.

Sin embargo creemos que además de estas características hay otras que no pueden variar en un mismo estudiante en ambos ficheros como son: el tiempo de camino a la escuela, número de fracasos en clases pasadas, si realiza actividades extraescolares, si tiene intención de realizar estudios superiores, si tiene una relación, la calidad de las relaciones, la frecuencia de salidas con amigos, la cantidad consumida de alcohol y el estado de salud. Con esta separación vemos que existen 320 estudiantes que asisten a ambas clases.

Comparando los valores de ambos cursos del resto del variables vemos que también coinciden en ambos cursos el tutor del alumno, si recibe soporte familiar y el tiempo de estudio.

								40
school sex	age	address famsize	Pstatus	Medu	Fedu	Mjob	Fjob	reason
GP:485 F:417	Min. :15.00	R:218 GT3:508	A: 90	Min. :0.000	Min. :0.000	at_home :150	at_home : 48	course :312
MS:239 M:307	1st Qu.:16.00	U:506 LE3:216	T:634	1st Qu.:2.000	1st Qu.:1.000	health : 52	health : 26	home :171
	Median :17.00			Median :2.000	Median :2.000	other :283	other :407	other : 78
	Mean :16.81			Mean :2.485	Mean :2.285	services:164	services:205	reputation:163
	3rd Qu.:18.00			3rd Qu.:4.000	3rd Qu.:3.000	teacher : 75	teacher : 38	·
	Max. :22.00			Max. :4.000	Max. :4.000			
nursery inte	rnet travelti	me failures	school	sup activities	s higher roman	tic famrel	freeti	ne goout
no :150 no ::	169 Min. :1.0	900 Min. :0.000	0 no:64	8 no :378	no : 82 no :4	52 Min. :1.6	000 Min. :1	.0 Min. :1.000
yes:574 yes:	555 1st Qu.:1.0	000 1st Qu.:0.000	0 ves: 7	6 yes:346	yes:642 yes:2	72 1st Qu.:4.6	000 1st Qu.:3	.0 1st Ou.:2.000
	Median :1.0	000 Median :0.000	0 1	•		Median :4.0	000 Median :3	.0 Median :3.000
	Mean :1.	565 Mean :0.345	3			Mean :3.9)13 Mean :3	.2 Mean :3.195
	3rd Ou.:2.0	900 3rd Ou.:0.000	9			3rd Ou.:5.0	000 3rd Qu.:4	.0 3rd Ou.:4.000
	Max. :4.0	000 Max. :3.000	9			Max. :5.6	000 Max. :5	.0 Max. :5.000
Dalc	Walc	health	guardian	famsup	studytime paid	d.mat absence	es.mat G	1.mat
Min. :1.000	Min. :1.000	Min. :1.000 f	ather:169	no :287 M:	in. :1.00 no	:214 Min. :	0.000 Min.	: 3.00
1st Qu.:1.000	1st Qu.:1.000	1st Qu.:2.000 m	other:491	yes:437 1s	st Qu.:1.00 yes	:181 1st Qu.:	0.000 1st Q	u.: 8.00
Median :1.000	Median :2.000	Median :4.000 o	ther : 64	Me	edian :2.00 NA':	s:329 Median :	4.000 Media	n :11.00
Mean :1.519	Mean :2.311	Mean :3.552		Me	ean :1.92	Mean :	5.709 Mean	:10.91
3rd Qu.:2.000	3rd Qu.:3.000	3rd Qu.:5.000		31	rd Qu.:2.00	3rd Qu.:	8.000 3rd Q	u.:13.00
Max. :5.000	Max. :5.000	Max. :5.000		Ma	ax. :4.00	Max. :	75.000 Max.	:19.00
						NA's :	329 NA's	:329
G2.mat	G3.mat	paid.por absen	ces.por	G1.por	G2.por	G3.por		
Min. : 0.00	Min. : 0.00	no :610 Min.	: 0.000	Min. : 0.0	Min. : 0.00	Min. : 0.00		
1st Qu.: 9.00	1st Qu.: 8.00	yes : 39 1st Qu	.: 0.000	1st Qu.:10.0	1st Qu.:10.00	1st Qu.:10.00		
Median :11.00	Median :11.00	NA's: 75 Median	: 2.000	Median :11.0	Median :11.00	Median :12.00		
Mean :10.71	Mean :10.42	Mean	: 3.659	Mean :11.4	Mean :11.57	Mean :11.91		
3rd Qu.:13.00	3rd Qu.:14.00	3rd Qu	.: 6.000	3rd Qu.:13.0	3rd Qu.:13.00	3rd Qu.:14.00		
Max. :19.00	Max. :20.00	Max.	:32.000	Max. :19.0	Max. :19.00	Max. :19.00		
NA's :329	NA's :329	NA's	: 75	NA's :75	NA's :75	NA's :75		

Figura 1: Summary dataset conjunto

El dataset resultado de la unión posee un total de 724 alumnos 75 de los cuales solo asisten a matemáticas, 329 solo a portugués y 320 a ambos cursos.

2.2. Tratamiento de NAs

En primer lugar vamos a encargarnos de los valores perdidos que se dan unicamente en los casos de que los alumnos no hayan asistido a alguno de los cursos, una opción sería eliminar los datos de cualquier alumno que no posea datos en algunos de los cursos, pero implicaría quedarnos solo con un 44 % de los datos.

Por lo tanto la opción escogida para los valores perdidos es la siguiente:

- paid: Unificaremos las variables de ambos cursos tomando un valor "yes" cuando el alumno de clases extras pagadas de alguno de los cursos.
- absences: Viendo los números parece que las ausencias son mayores en matemáticas. Como lo que nos interesa es saber los alumnos que han faltado más o menos veces y queremos evitar que tenga un mayor peso los alumnos de matemáticas, normalizaremos estos valores y en el caso de que los alumnos hayan asistido a ambos cursos utilizaremos la media de ambos valores.
- calificaciones: En este caso todas las calificaciones se mueven en el mismo rango por lo que en el caso de los alumnos que hayan asistido a ambos cursos aplicaremos la media de ambos.

										40
	sex	ag		dress famsiz			Fed		Mjob	
GP:485	F:417	Min.	:15.00 R:2	218 GT3:50	8 A: 90	Min. :0.0	900 Min. :	0.000 at_h	ome :150	
MS:239	M:307	1st Qu.	:16.00 U:5	506 LE3:21	6 T:634	1st Qu.:2.0	900 lst Qu.:	1.000 heal	th : 52	
		Median	:17.00			Median :2.0	000 Median :	2.000 othe	r :283	
		Mean	:16.81			Mean :2.4	485 Mean :	2.285 serv	ices:164	
		3rd Qu.	:18.00			3rd Qu.:4.0	900 3rd Qu.:	3.000 tead	her : 75	
		Max.	:22.00			Max. :4.0	900 Max. :	4.000		
Fjo	b	rea	ason nur	sery inter	net trav	eltime	failures	schoolsup	activities higher	
at home :	48	course	:312 no	:150 no :10	69 Min.	:1.000 M:	in. :0.0000	no :648	no :378 no : 82	
health :	26	home	:171 yes:	:574 yes:5	55 1st Qu	.:1.000 19	st Qu.:0.0000	yes: 76	yes:346 yes:642	
other :	407	other	: 78		Median	:1.000 Me	edian :0.0000			
services:	205	reputatio	n:163		Mean	:1.565 Me	ean :0.3453			
teacher :	38				3rd Qu	.:2.000 3	rd Qu.:0.0000			
					Max.	:4.000 Ma	ax. :3.0000			
romantic	f	amrel	freetin	ne goo	ut	Dalc	Walc	hea	ilth guardian	n
no :452	Min.	:1.000	Min. :1	.0 Min.	:1.000 Mi	n. :1.000	Min. :1.0	00 Min.	:1.000 father:169	9
yes:272	1st Q	u.:4.000	1st Qu.:3	.0 1st Qu.	:2.000 1s	t Qu.:1.000	1st Qu.:1.0	00 1st Qu.	:2.000 mother:491	1
	Media	n:4.000	Median :3	.0 Median	:3.000 Me	dian :1.000	Median :2.0	00 Median	:4.000 other: 64	4
	Mean	:3.913	Mean :3	.2 Mean	:3.195 Me	an :1.519	Mean :2.3	11 Mean	:3.552	
	3rd Q	u.:5.000	3rd Qu.:4	.0 3rd Qu.	:4.000 3r	d Qu.:2.000	3rd Qu.:3.0	00 3rd Qu.	:5.000	
	Max.	:5.000	Max. :5	.0 Max.	:5.000 Ma:	x. :5.000	Max. :5.0	00 Max.	:5.000	
famsup	stu	dytime	paid	G1	G	2	G3	absences		
no :287	Min.	:1.00	no :515 I	Min. : 2.5	0 Min.	: 0.00 Mir	n. : 0.00 I	Min. :0.00	00	
yes:437	1st Q	u.:1.00	yes:209	lst Qu.: 9.0	0 1st Qu.	: 9.00 1st	t Qu.: 9.50	1st Qu.:0.00	00	
	Media	n :2.00		Median :11.0	0 Median	:11.00 Med	dian :11.00	Median :0.06	25	
	Mean	:1.92		Mean :10.9	4 Mean	:10.97 Mea	an :11.07 I	Mean :0.10	57	
	3rd Q	u.:2.00	3	3rd Qu.:13.0	0 3rd Qu.	:13.00 3rd	d Qu.:13.00	3rd Qu.:0.15	27	
	Max.	:4.00		Max. :18.5	0 Max.	:18.50 Max	x. :18.50 I	Max. :0.87	33	

Figura 2: Summary dataset sin NAs

En el notebook se pueden ver los detalles de estos procesos en la figura 2 podemos ver la salida del comando *summary* para este nuevo dataset.

2.3. Selección de variables/Reducción de dimensionalidad

Observando el dataset vemos que, aún tras la unión de los datasets, tenemos una gran cantidad de dimensiones, en concreto 33, lo que puede dificultar nuestro análisis. En esta primera fase vamos a hacer una primera aproximación para reducir la dimensionalidad. Posteriormente en los primeros apartados del análisis estadístico reduciremos aún más esta dimensionalidad.

En primer lugar existen variables que, a priori, tienen poca significancia para nuestro análisis como puede ser la escuela a la que asiste el alumno, por lo que podemos eliminar esta variable.

Por otro lado podemos agrupar las calificaciones en una única variable que nos indique la calificación media del alumno.

Con estos detalles que pueden observarse en el notebook vemos que hemos conseguido reducir a 30 la dimensionalidad.

								40
school	sex a	ige addres:	s famsize	Pstatus	Medu	Fedu	Mjob	
GP:485	F:417 Min.	:15.00 R:218	GT3:508	A: 90 M:	in. :0.000	Min. :0.000	at_home :150	
MS:239	M:307 1st Qι	i.:16.00 U:506	LE3:216	T:634 19	st Qu.:2.000	1st Qu.:1.000	health : 52	
	Mediar	:17.00		Me	edian :2.000	Median :2.000	other :283	
	Mean	:16.81		Me	ean :2.485	Mean :2.285	services:164	
	3rd Qu	1.:18.00		31	rd Qu.:4.000	3rd Qu.:3.000	teacher : 75	
	Max.	:22.00		Ma	ax. :4.000	Max. :4.000		
Fjo	b r	eason nursery	internet	travel	time fai	lures schoo	lsup activitie	es higher
at home :	48 course	:312 no :150	no :169	Min. :	1.000 Min.	:0.0000 no :64	48 no :378	no : 82
health :	26 home	:171 yes:574	yes:555	1st Qu.::	1.000 1st Qu	.:0.0000 yes:	76 yes:346	yes:642
other :	407 other	: 78	•	Median ::	1.000 Median	:0.0000	•	•
services:	205 reputati	on:163		Mean :	1.565 Mean	:0.3453		
teacher :	38			3rd Qu.:2	2.000 3rd Qu	.:0.0000		
				Max. :4	4.000 Max.	:3.0000		
romantic	famrel	freetime	goout		Dalc	Walc	health	quardian
no :452	Min. :1.006	Min. :1.0	Min. :1.0	000 Min.	:1.000 Min	n. :1.000 Mi	n. :1.000	father:169
yes:272	1st Qu.:4.000	1st Qu.:3.0	1st Qu.:2.0	000 1st (Qu.:1.000 1s1	t Qu.:1.000 1s	t Qu.:2.000	mother:491
•	Median :4.000	Median :3.0	Median :3.0	000 Media	an :1.000 Med	dian :2.000 Med	dian :4.000	other : 64
	Mean :3.913	Mean :3.2	Mean :3.	195 Mean	:1.519 Mea	an :2.311 Mea	an :3.552	
	3rd Qu.:5.000	3rd Qu.:4.0	3rd Qu.:4.0	000 3rd (Qu.:2.000 3rd	d Qu.:3.000 3rd	d Qu.:5.000	
	Max. :5.006	Max. :5.0	Max. :5.0	000 Max.	:5.000 Max	c. :5.000 Ma:	x. :5.000	
famsup	studytime	paid	G1	G2	G:	absei	nces	
no :287	Min. :1.00		: 2.50	Min. : 0	0.00 Min.	: 0.00 Min.	:0.0000	
yes:437	1st Qu.:1.00	ves:209 1st (Ou.: 9.00	1st Qu.: 9	9.00 1st Ou.	9.50 1st Ou.	:0.0000	
,	Median :2.00	Media	n :11.00	Median :13		:11.00 Median	:0.0625	
	Mean :1.92	Mean					:0.1057	
	3rd Qu.:2.00		Qu.:13.00	3rd Qu.:13				
	Max. :4.00	Max.					:0.8733	

Figura 3: Summary dataset reducido

2.4. Tipos de Variables

En los tipos mostrados hay algunos que no es correcto el tipo. En la educación tanto de la madre como del padre consideramos que aunque se use un número para la representación debería ser un factor. Lo mismo ocurre para el tiempo de viaje o el tiempo de estudio. Podemos encontrar más detalles en el notebook.

La explicación de considerar el tiempo de estudio y el tiempo de viaje es que, aunque pueden parecer numéricas, en realizar son factores. En la descripción del dataset aparece explicado:

studytime: Weekly study time: (numeric: 1 - ;2 hours, 2 - 2 to 5 hours, 3 - 5 to 10 hours, or 4 - ;10 hours) traveltime: Home to school travel time (numeric: 1 - ;15 min., 2 - 15 to 30 min., 3 - 30 min. to 1 hour, or 4 - ;1 hour)

Por lo tanto, al ser categorías, las tratamos como factores y no como numéricas.

2.5. Análisis de Outliers

Para las variables numéricas realizamos un estudio de outliers. En nuestro caso, las variables a estudiar son .ªgez "G". El resto de variables numéricas en realidad no lo son, puesto que son categóricas. Por ejemplo: "studytime" va de 1 a 4, y no hace referencia a las horas que el alumno pasa estudiando, sino que son categorías equivalentes a por ejemplo: Nada, Poco, Normal, Mucho. Podría haber valores erróneos debido a la transcripción de los datos o similar, pero dichos errores ya los hubiéramos detectado en la creación del data set, ya que gracias a la función "summary" vemos los valores mínimos y máximos y para estas variables categóricas numéricas no hay valores erróneos (mínimo y máximo corresponden a las categorías mínimas y máximas).

Procedemos al estudio de age y G:

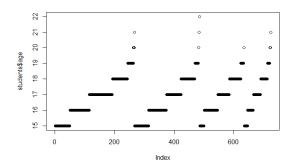
Como podemos ver, para el campo edad los alumnos van de los 15 a los 22, siendo las franjas más pobladas los 15, 16 y 17 años. Al haber valores intermedios que en número van disminuyendo gradualmente desde los 18 hasta los 22, no consideramos ningún valor extremo (como el único estudiantes de 22 años) como valor erróneo. Además, al ser tan pocos estudiantes, no los descartamos en nuestros estudios ya que pueden aportar información valiosa, y como podemos ver en la comparativa del conjunto con outliers y sin outliers, no cambia de forma crítica.

En el caso de la media de la nota "G. es más claro todavía. Los datos no demuestran valores extremos que se puedan deber a errores, y aquellos más alejados de la mayor concentración de estudiantes son valores que aportan información para los estudios que vamos a realizar en cuanto al consumo de alcohol y de desempeño estudiantil.

3. Análisis Estadístico

3.1. Análisis gráfico inicial

Observando las gráficas vemos que hay variables que parece que sí tienen influencia a simple vista en el consumo de alcohol tanto a diario como los fines de semana, como pueden ser el sexo y el estado de los padres. Sin



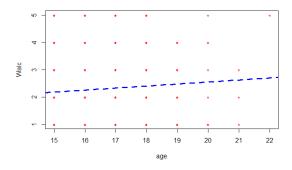


Figura 4: Distribución de la variable Age

Figura 5: Walc en función de Age con outliers. Modelo lineal en azul.

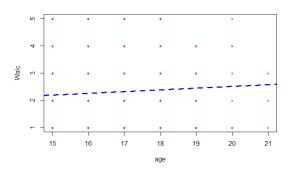


Figura 6: Walc en función de Age sin outliers. Modelo lineal en azul.

embargo vemos otros que, a priori, no parece que tengan influencia así que en un primer momento vamos a dejar fuera del análisis si el alumno tiene internet, si tiene una relación, el tutor, la dirección, si realiza actividades extraescolares, si recibe clases de pago o si recibe el apoyo de su familia en el estudio.

En la figura 11 podemos ver el resumen del dataset. Tras la fase de limpieza y este pequeño análisis hemos pasado de tener dos datasets con 33 dimensiones a **un único dataset con 21 dimensiones** pasando por un dataset conjunto de 41 dimensiones.

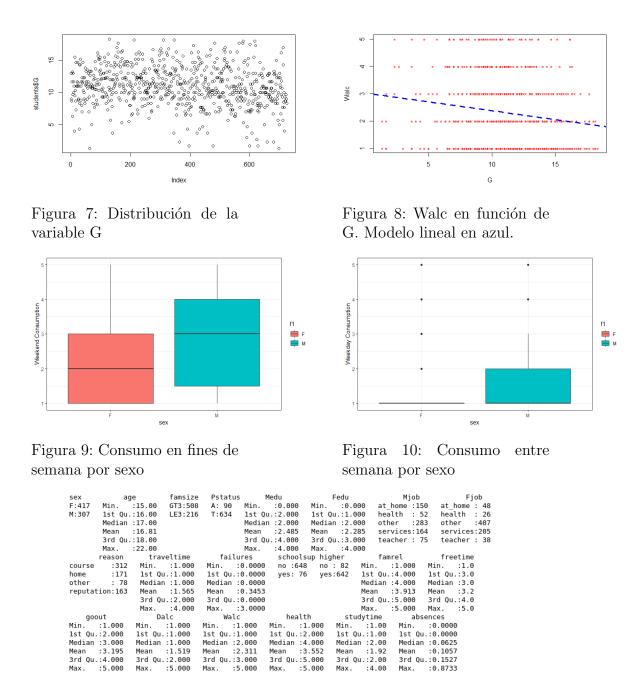


Figura 11: Summary dataset final

:5.000

3.2. Estadística Inferencial

En este apartado vamos a ver si hay diferencia significativas en el consumo de alcohol a diario y fines de semana entre estudiantes en función del sexo y de situación de los padres. También veremos si el consumo de alcohol es distinto entre estudiantes que aprueban y que suspenden:

Se trata de un problema de diferencia de medias entre dos muestras en el que no conocemos la varianza poblacional. Tampoco sabemos a priori si los datos siguen una distribución normal, pero el tamaño de las muestras es lo suficientemente grande para tener en cuenta el teorema del límite central.

Para cada caso la hipótesis sería:

$$\begin{cases} H_0: & \mu_{g1} - \mu_{g2} = 0 \\ H_1: & \mu_{g1} - \mu_{g2} \neq 0 \end{cases}$$

3.2.1. Estudiantes de distinto sexo

Separamos el consumo de alcohol los fines de semana en dos conjunto según el sexo:

```
data_weekend_sex_m <- students$Walc[students$sex == 'M']
data_weekend_sex_f <- students$Walc[students$sex == 'F']

t.test(data_weekend_sex_m, data_weekend_sex_f, var.equal = TRUE, conf.level = 0.95)

Two Sample t-test

data: data_weekend_sex_m and data_weekend_sex_f
t = 9.7324, df = 722, p-value < 2.2e-16
alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0

95 percent confidence interval:
    0.7114636    1.0710375
sample estimates:
mean of x mean of y
    2.824104    1.932854</pre>
```

Por el p-value vemos que no podemos aceptar la hipótesis nula, y concluimos que al 95 % de nivel de confianza los estudiantes masculinos y femeninos no tienen el mismo consumo de alcohol los fines de semana.

Realizamos las mismas operaciones para el consumo de alcohol entre semana:

```
data_weekday_sex_m <- students$Dalc[students$sex == 'M']
data_weekday_sex_f <- students$Dalc[students$sex == 'F']

t.test(data_weekday_sex_m, data_weekday_sex_f, var.equal = TRUE,
conf.level = 0.95)

Two Sample t-test

data: data_weekday_sex_m and data_weekday_sex_f
t = 8.2948, df = 722, p-value = 5.321e-16
alternative hypothesis: true difference in means is not equal to
0
95 percent confidence interval:
0.4211673 0.6823564
sample estimates:
mean of x mean of y
1.837134 1.285372</pre>
```

Por el p-value vemos que ocurre lo mismo que en los fines de semana. No podemos acepta la hipotésis nula y al $95\,\%$ afirmamos que hay diferencia en el consumo de alcohol entre estudiantes masculinos y femeninos para los días entre semana.

3.2.2. Estudiantes con diferente situación de convivencia de los padres

Ahora realizamos el estudio para el consumo de alcohol según la situación de los padres de cada alumno:

Primero, en fines de semana:

```
data_weekend_pstatus_t <- students$Walc[students$Pstatus == 'T']
data_weekend_pstatus_a <- students$Walc[students$Pstatus == 'A']

t.test(data_weekend_pstatus_t, data_weekend_pstatus_a, var.equal
= TRUE, conf.level = 0.95)

Two Sample t-test

data: data_weekend_pstatus_t and data_weekend_pstatus_a
t = 1.3035, df = 722, p-value = 0.1928</pre>
```

```
alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
95 percent confidence interval:
-0.09613914 0.47601996
sample estimates:
mean of x mean of y
2.334385 2.144444
```

En el caso del consumo en los fines de semana, no hay diferencias significativas en función del estado de convivencia de los padres a un 95 % de nivel de confianza.

Ahora, para el consumo entre semana:

```
data_weekday_pstatus_t <- students$Dalc[students$Pstatus == 'T']
data_weekday_pstatus_a <- students$Dalc[students$Pstatus == 'A']

t.test(data_weekday_pstatus_t, data_weekday_pstatus_a, var.equal
= TRUE, conf.level = 0.95)

Two Sample t-test

data: data_weekday_pstatus_t and data_weekday_pstatus_a
t = 0.69872, df = 722, p-value = 0.4849
alternative hypothesis: true difference in means is not equal to
0

95 percent confidence interval:
   -0.1318160    0.2774872
sample estimates:
mean of x mean of y
   1.528391    1.455556</pre>
```

Con un p-value tan alto aceptamos la hipótesis nula, concluyendo que el consumo de alcohol entre semana es el mismo para estudiantes cuyos padres viven juntos y para estudiatnes cuyos padres viven separados.

3.2.3. Estudiantes que aprueban (G >= 10) y estudiantes que suspenden (G < 10)

Por último, realizamos el estudio para el consumo de alcohol según las calificaciones que obtiene el alumno (si aprueba o suspende):

En el caso del consumo los fines de semana:

```
data_weekend_aprobados <- students$Walc[students$G >= 10]
data_weekend_suspensos <- students$Walc[students$G < 10]

t.test(data_weekend_aprobados, data_weekend_suspensos, var.equal
= TRUE, conf.level = 0.95)

Two Sample t-test

data: data_weekend_aprobados and data_weekend_suspensos
t = -2.8183, df = 722, p-value = 0.00496
alternative hypothesis: true difference in means is not equal to
0

95 percent confidence interval:
    -0.4842420 -0.0865913
sample estimates:
mean of x mean of y
    2.214583    2.5000000</pre>
```

Con un p-value menor que 0.05, al $95\,\%$ de confianza afirmamos que sí hay diferencia en el consumo de alcohol los fines de semana en función de si el alumno aprueba o no.

```
data_weekday_aprobados <- students$Dalc[students$G >= 10]
data_weekday_suspensos <- students$Dalc[students$G < 10]

t.test(data_weekday_aprobados, data_weekday_suspensos, var.equal
= TRUE, conf.level = 0.95)

Two Sample t-test

data: data_weekday_aprobados and data_weekday_suspensos
t = -2.7561, df = 722, p-value = 0.005996</pre>
```

```
alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
95 percent confidence interval:
-0.34170360 -0.05740842
sample estimates:
mean of x mean of y
1.452083 1.651639
```

Viendo el p-value, podemos decir al 95

3.3. Modelo de regresión lineal

0.39053

0.69001

studytime2 -0.14179

sexRM

Dalc

En este apartado aplicaremos un modelo de regresión lineal múltiple que use como variables explicativas cuánto sale el estudiante con amigos, cuánto bebe entre semana, su sexo y su edad.

Al usar regresores cualitativos, es importante definir una categoría de referencia, para lo que usaremos la función de R *relevel* estableciendo la categoría "Fçomo referente para el sexo. El resultado lo almacenamos en una nueva variable.

```
students$sexR <- relevel(students$sex, "F")</pre>
modelo <- lm(Walc ~ goout + sexR + Dalc + age + studytime, data =</pre>
students )
summary (modelo)
Call:
lm(formula = Walc ~ G + sexR + Dalc + studytime + goout, data = students)
Residuals:
             1Q Median
                              3Q
                                     Max
-3.3617 -0.6975 -0.1785 0.6505
                                 2.8745
Coefficients:
            Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
(Intercept) 0.42554
                         0.18484
                                   2.302
                                           0.0216 *
            -0.01084
                         0.01189 -0.912
                                           0.3623
G
```

0.07592 5.144 3.48e-07 ***

0.04087 16.885 < 2e-16 ***

0.0832 .

0.08172 -1.735

```
-0.25165
                        0.11580
                                -2.173
                                          0.0301 *
studytime3
                                 -2.544
studytime4
           -0.43120
                        0.16952
                                          0.0112 *
             0.28685
                        0.03076
                                  9.327
                                         < 2e-16 ***
goout
Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

Residual standard error: 0.9339 on 716 degrees of freedom Multiple R-squared: 0.4843, Adjusted R-squared: 0.4793 F-statistic: 96.06 on 7 and 716 DF, p-value: < 2.2e-16

Como podemos ver, aspectos que influyen mucho en el modelo son:

- Que el alumno salga con amigos
- Que el alumno sea de sexo masculino
- Si el alumno bebe entre semana tenderá a beber más los fines de semana
- Cuanto más tiempo de estudio dedica el alumno, menos bebe

La edad no influye de forma significativa para el consumo de alcohol según el modelo.

En este caso, el modelo explica un $48\,\%$ de la variabilidad en los datos.

4. Estudio de correlación

Estudiamos el de nivel de significancia de la relación entre la calificación que obtienen los alumnos y otro tipo de factores:

- Sexo
- Edad
- Consumo de alcohol los fines de semana
- Consumo de alcohol entre semana
- Situación de los padres (cohabitando o no)

Al estudiar el nivel de relación entre una variable contínua (la nota) y variables categóricas (el resto), usamos el test ANOVA para obtener este nivel de significancia:

```
# Sexo
aov1 = aov(students.red$G ~ students.red$sex)
summary(aov1)
# Edad
aov1 = aov(students.red$G ~ students.red$age)
summary(aov1)
# Consumo de alcohol fines de semana
aov1 = aov(students.red$G ~ students.red$Walc)
summary(aov1)
# Consumo de alcohol entre semana
aov1 = aov(students.red$G ~ students.red$Dalc)
summary(aov1)
# Situación de los padres
aov1 = aov(students.red$G ~ students.red$Pstatus)
summary(aov1)
Output:
                 Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
                  1
                         24
                              24.46
                                      2.688 0.102
students.red\$sex
                722
Residuals
                      6570
                              9.10
                 Df Sum Sq Mean Sq F value
students.red\$age
                        109 109.37
                                      12.18 0.000513 ***
                   1
Residuals
                722
                      6485
                              8.98
Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' 1
                  Df Sum Sq Mean Sq F value
                                              Pr(>F)
                         150 150.35
students.red\$Walc
                   1
                                       16.84 4.52e-05 ***
Residuals
                 722
                       6444
                               8.93
Signif. codes: 0 '*** 0.001 '** 0.01 '* 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
                  Df Sum Sq Mean Sq F value
                                              Pr(>F)
                         139 139.34
students.red\$Dalc 1
                                       15.58 8.66e-05 ***
                 722
                       6455
                               8.94
Residuals
               0 '***, 0.001 '**, 0.01 '*, 0.05 '., 0.1 ', 1
Signif. codes:
                     Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
students.red\$Pstatus
                      1
                              1
                                  1.231
                                         0.135 0.714
Residuals
                    722
                          6594
                                 9.132
```

Como podemos observar, no hay correlación entre la calificación del estudiante y el sexo o el estado de convivencia de los padres. Sin embargo, en el desempeño escolar de los estudiantes sí que influyen significativamente la edad y el consumo de alcohol tanto en fines de semana como entre semana.

5. Conclusiones

POR COMPLETAR

Referencias

- [HKP12] HAN, Jiawei ; KAMBER, Micheline ; PEI, Jian: Data mining: concepts and techniques. Elsevier/Morgan Kaufmann, 2012. Chapter 3
- [Osb10] OSBORNE, Jason W.: Data Cleaning Basics: Best Practices in Dealing with Extreme Scores. In: Newborn and Infant Nursing Reviews 10 (2010), Nr. 1, S. 37-43. http://dx.doi.org/10.1053/j.nainr.2009.12.009. DOI 10.1053/j.nainr.2009.12.009
- [Squ15] Squire, Megan: Clean data: save time by discovering effortless strategies for cleaning, organizing, and manipulating your data. Packt Publishing Ltd, 2015. Chapters 1 & 2