

Estadística

Francisco de Borja Rodríguez Ortiz

Contenido

- 1. Introducción
 - ¿Que es la estadística?
 - Modelo estadístico
 - Método estadístico
 - > Algunas herramientas de análisis de datos mediante estadística
- 2. Datos
 - Descripción de una sola variable
 - > Descripción conjunta de varias variables
- > 3. Modelos
 - Probabilidad y variables aleatorias
 - Modelos de distribución de probabilidad
 - Modelos Multivariantes
- > 4. Inferencia estadística
 - > Estimación puntual
 - > Estimación por intervalos
 - > Estimación bayesiana
 - Contraste de hipótesis

Máster en Big Data y Data Science

Introducción

- > ¿Que es la estadística?
- Modelo estadístico
- Método estadístico
- Construir un Modelo estadístico
- Algunas herramientas de análisis de datos mediante estadística (además de Python): Matlab y SPSS



- ¿Que es la estadística?
 - Es la ciencia que estudia como obtener conclusiones de la investigación empírica mediante el uso de modelos matemáticos.
 - > Actúa como vínculo en los modelos matemáticos y los fenómenos reales.
 - > Un modelo matemático es una abstracción simplificada de algún aspecto de la realidad más compleja.
 - Siempre existen discrepancias entre el modelo y lo que representa este en la realidad.
 - La estadística proporciona una metodología para medir esas discrepancias (fundamental en ciencia aplicada, como tecnología, economía, sociología, medicina, y hoy en día en Big Data, etc.).
 - > Es la **tecnología** del método científico experimental.



- > ¿Que problemas puede resolver?
 - > Descripción de datos: permite resumir la información contenida en los datos.
 - Análisis de muestras: No es posible en algunos caso estudiar todos los elementos de una población. Así dada una muestra representativa se pueden hacer inferencias respecto la población completa. La inferencia se puede realizar mediante un modelo probabilístico obtenido de la muestra. Hoy en día con Big Data, casi se puede tener una población.
 - Contrastación de hipótesis: En investigación empírica es fundamental la contrastación de hipótesis. Nos permiten comparar las predicciones resultantes de la hipótesis con los datos observados.
 - Medición de relaciones: las relaciones que observamos entre variables físicas, sociales y técnicas son prácticamente siempre estadísticas, por los errores de medición.
 - Predicción: el estudio de la historia de variables estadísticas permite inferir valores futuros.



Introducción: Método estadístico



- Estadística descriptiva: recolecta, ordena, analiza y representa a un conjunto de datos, con el fin de describir apropiadamente las características de este y así resumirlos.
 - > Calcula que parámetros estadísticos el conjunto de datos: gráficos, medidas de frecuencias, centralización, posición, dispersión, etc.
- La estadística inferencial: saca conclusiones generales para toda la población a partir del estudio de una muestra (para un grado de fiabilidad o significación de los resultados obtenidos.
 - > Utiliza herramientas como el muestreo, la estimación de parámetros, el contraste de hipótesis, etc.



Máster en Big Data y Data Science

Introducción: Modelo estadístico

- > El Modelo estadístico **descompone** una variable respuesta de estudio en dos valores:
 - > Parte predecible o sistemática
 - > Parte aleatoria, impredecible o residual.
- Así el modelo estadístico define la forma de la parte predecible (respuesta media), y la variabilidad de la impredecible respecto a la respuesta media.
 - > Observación=parte sistemática (predecible) + parte aleatoria (impredecible).
- En un problema real, en definitiva un variable respuesta y (o varias y; en el caso multivariante), será función de otras variables de número desconocido (incluso no observables), siendo el modelo estadístico un acercamiento aproximación de esta realidad.
 - Esta aproximación tiene en cuenta las variables observables presumiblemente más importantes y engloba en la parte aleatoria los efectos del resto de variables que no se tienen en cuenta.
- Para el cálculo de modelos estadísticos se suele utilizar distribuciones de probabilidad.



Máster en Big Data y Data Science

Introducción: Método estadístico





Máster en Big Data y Data Science

Introducción: Etapas para construir un Modelo estadístico



onstrucción y refinamiento del modelo estadístico

Introducción: Metodología Estadística y Big Data

- El Big Data empieza a cambiar la metodología vista anteriormente de estadística:
 - Según lo que hemos mostrado anteriormente, generalmente tenemos un problema real que queremos resolver, así empezamos a tomar datos mediante un muestreo de una población definida orientados a resolver ese problema. Es decir no tenemos los datos al principio.
 - Sin embargo en Big Data, tenemos los datos al principio y empezamos ha hacer un análisis exploratorio para aprender sus estructuras.
 - Generalmente en estadística proponemos un modelo para hacer inferencia respecto unos parámetros del modelo que ajusto con la población.
 - > Con Big Data es muy difícil hacer esto, no sabemos como parametrizar en algunos casos.
 - En estadística es muy importante como extraer de la muestra la máxima información (eficiencia estadística) que me pueda dar a conocer la población de la que proviene esa muestra.
 - En Big Data no es tan importante la eficiencia estadística ya que en algunos casos tenemos casi la población.



Máster en Big Data y Data Science

Introducción: Algunas Herramientas - Matlab

- Introducción
- Tipos de elementos
- Tipos de estructuras de datos
- Importar ficheros cvs
- > Histogramas
- > Medidas de centralidad y posición
- Medidas de forma
- Diagramas de caja (boxplot)
- Q-Qplots
- > Diagramas de dispersión e histogramas



- > Matlab (abreviatura de MATrix LABoratory, "laboratorio de matrices") es un software matemático comercial, cuya función principal es análisis de datos:
 - > Entorno de desarrollo integrado (IDE).
 - > Lenguaje de programación propio (lenguaje M).
- > ¿Qué puede hacer Matlab?
 - > Manipulación de matrices
 - > representación de datos y funciones
 - > implementación de algoritmos
 - > creación de interfaces de usuario (GUI)
 - > Comunicación con programas en otros lenguajes y con otros dispositivos hardware.
- > MATLAB dispone de dos herramientas adicionales:
 - > Simulink (plataforma de simulación multidominio)
 - > GUIDE (editor de interfaces de usuario GUI)
 - > Paquetes para ampliar las capacidades de Matlab:
 - > Cajas de herramientas (toolboxes)
 - Y las de Simulink:
 - Paquetes de bloques (blocksets)
- > Es un software muy usado en universidades, centros de investigación y desarrollo.



Máster en Big Data y Data Science

- Por ejemplo, la Toolbox Statistics proporciona un conjunto completo de herramientas para evaluar e interpretar datos:
 - > Organización y gestión de datos
 - > Estadística descriptiva
 - > Elaboración de gráficos estadísticos y visualización de datos
 - Distribuciones de probabilidades
 - Modelo lineal y no lineal
 - > Contrastes de hipótesis
 - > Estadística multivariante
 - ➢ Etc.



Máster en Big Data y Data Science

DEMADRI

> Los tipos de elementos en Matlab para generar expresiones:

Máster en Bia Data y Data Science	Fstadística	13
	4.1600	
	c2 =	2.0000e+00 + 2.1000e+04
i1=3i, i2=3j, i3=-1.6*i, i4=2.1e4*i	4.1600	i4 =
% Números imaginarios	c1 =	0.0000 - 1.6000i
% Notación científica c1=0.416e+1, c2=0.0000416e5, c3=4.16e-2	-2.5000	i3 =
	d5 =	
% Números decimales d1=10, d2=+2, d3=-15, d4=2.1, d5=-2.5	2.1000	0.0000 + 3.0000i
	d4 =	i2 =
	-15	0.0000 + 3.0000i
Números imaginarios	d3 =	i1 =
Notación cientítica	2	
	d2 =	0.3416
> Decimales	10	c3 =
Números	d1 =	

- Los tipos de elementos en Matlab para generar expresiones:
 - Variables: no requiere declaración del tipo de variable, ya que son consideradas como matrices de tamaño variable.
 - > Por defecto se inicializan a 0.
 - El nombre de la variable siempre empieza por una letra seguida por letras, dígitos y "_", máximo 31 (son los que se leen).
 - > Se distingue entre mayúsculas y minúsculas.
 - También se pueden usar como variables lógicas.

```
% Variables lógicas
if (0), disp('0 equivale a False'), end
if (1), disp('1 equivale a True'), end
a 1=21; if (a 1), disp('a 1 distinto 0 equivale a True'), end
if (~0), disp(' ~ 0 equivale a True'), end
```

Salida en la terminal:

```
1 equivale a True
a_1 distinto 0 equivale a True
~ 0 equivale a True
```



- > Los tipos de elementos en Matlab para generar expresiones:
 - > Operadores

```
> Operadores aritméticos: + , - , *, / , ^
                                                 10
                                              b =
                                              s \equiv
% Operadores aritméticos + , - , *, / , ^
a = 10
                                              r =
b = 10.1
s=a + b % Suma
r=a - 3 % Resta
                                              p =
p=b*3 % Multiplicación
d=3.5/7 % División
e=a^b
            % Exponención
                                              d =
```

a = 10.1000 20.1000 30.3000 0.5000 e = 1.2589e+10



- Los tipos de elementos en Matlab para generar expresiones:
 - Funciones: realizan un conjunto de operaciones sobre los parámetros de las funciones. Las funciones están vectorizadas:

% Ayuda sobre funciones
elementales
help elfun

>> help elfun Elementary math functions.

Trigonometric.

asind

asinh

.

- sin Sine.
- sind Sine of argument in degrees.
- sinh Hyperbolic sine.
- asin Inverse sine.
 - Inverse sine, result in degrees.
 - Inverse hyperbolic sine.
- cos Cosine.
- cosd Cosine of argument in degrees.



Máster en Big Data y Data Science

- Las estructuras fundamentales son las matrices:
 - Matrices de dimensión n x 1 (vectores), por ejemplo para organizar n observaciones de variables unidimensionales

```
% Vectores
vf1=[2 3 4 5 6] % vector fila (1,5)
vf2=[2, 3, 4, 5, 6] % vector fila (1,5) vc =
vc=[2; 3; 4; 5; 6] % vector columna (5,1)
2
vf1 = 2 3 4 5 6
vf2 = 4
2 3 4 5 6
```



Máster en Big Data y Data Science

- > Las estructuras fundamentales son las matrices:
 - Matrices de dimensión n x m (matrices), por ejemplo para organizar n observaciones multivariantes en filas y columnas

```
% Matrices
a=[2 3 4 5 6;2 3 4 5 6] % Matriz (2,5)
b=[1 2 3 4 5;1 2 3 4 5] % Matriz (2,5)
c1=[a;b] % Matriz (4,5)
c2=[a b] % Matriz (2,10)
a=
c2=[a b] % Matriz (2,10)
a=
c2=[a b] % Matriz (2,10)
a=
c2 3 4 5 6
c2 3 6 6
c2 3 6 6 c2 5 6
c2 5 6 c2 5 6 c2 5 6 c2 5 6 c2 5 6 c2 5 6 c2
```

 Cells para organizar datos heterogéneos con diferentes tamaños, unidades, etc,...



La generación y manipulación de matrices se hace con el operador colon ":"

```
%Generación y manipulación de matrices
....
a=1:10 %vector (1,10)
b=1:0.5:10 %vector (1,19)
c=[1:10; 11:20; 21:30] %matriz (3,10)
ct=c' %matriz (10,3)
a=[1 2 3; 4 5 6; 7 8 9] %matriz (3,3)
fla=a(1,:) % fila 1 de la matriz a
f3a=a(3,:) % fila 3 de la matriz a
cla=a(:,1) % columna 1 de la matriz a
c2a=a(:,2) % columna 2 de la matriz a
v=[] % matriz vacía
a=[1 2 3; 4 5 6; 7 8 9] %matriz (3,3)
r1=a(1:3,2:3) %matriz (3,2)
r2=a(1:3,[1 3]) %matriz (3,2)
```

```
a = 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10

b = Columns 1 through 12

1.0000 1.5000 2.0000 2.5000 3.0000

3.5000 4.0000 4.5000 5.0000 5.5000

6.0000 6.5000

Columns 13 through 19
```

```
7.0000 7.5000 8.0000 8.5000 9.0000
9.5000 10.0000
```



La generación y manipulación de matrices se hace con el operador colon ":"

```
%Generación y manipulación de matrices
....
a=1:10 %vector (1,10)
b=1:0.5:10 %vector (1,19)
c=[1:10; 11:20; 21:30] %matriz (3,10)
ct=c' %matriz (10,3)
a=[1 2 3; 4 5 6; 7 8 9] %matriz (3,3)
fla=a(1,:) % fila 1 de la matriz a
f3a=a(3,:) % fila 3 de la matriz a
cla=a(:,1) % columna 1 de la matriz a
c2a=a(:,2) % columna 2 de la matriz a
v=[] % matriz vacía
a=[1 2 3; 4 5 6; 7 8 9] %matriz (3,3)
r1=a(1:3,2:3) %matriz (3,2)
r2=a(1:3,[1 3]) %matriz (3,2)
```

$ct = 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \\ 6 \\ 7 \\ 8 \\ 9 \\ 10 \\ a = 1 \\ 4 \\ 7$	11 12 13 14 15 16 17 18 19 20 2 5 8	21 22 23 24 25 26 27 28 29 30 3 3 6 9	c2a = 2 5 8 v = [] a = 1 4 7 r1 = 2 r1 = 2	
4 7 fla =	5 8	6 9	2 5 8	360
ا f3a = 7	2	3 9	r2 = 1	3
cla = 1 4 7	J	č	4 7	ć



Importar ficheros cvs

Para leer un fichero cvs, se hace mediante la función cvsread()

```
%Importando datos en cvs
data = csvread('spamND.csv', 1);
```

- > El parámetro 1 sirve para eliminar la fila de etiquetas.
- Podemos eliminar columnas también, por ejemplo las 4 primera columnas:

> data = csvread('spamND.csv', 1,4);



Histogramas

Haciendo histogramas por defecto

%Calculando histogramas size(data) %filas columnas hist(data(:,1)) % histograma de la columna hist(data(:,1),10) % igual que el anterior hist(data(:,1),100) % con 100 bins [N,X] = hist(data(:,1),10) % no pinta nada hist(data) % pinta todos a la vez ans =100 16 N =4 9 10 15 22 17 13 7 2 1 X =-1.9690 -1.4932 -1.0174 -0.5416 -0.0658 0.4100 0.8857 1.3615 1.8373 2.3131



Máster en Big Data y Data Science

Histogramas

Haciendo histogramas por defecto









Máster en Big Data y Data Science

Histogramas

Pintando varios histogramas en una matriz:

```
%Pintando varios histogramas en una matriz
data=randn(100,16); % matriz de datos
aleatorios gaussianos (100,16)
for(i=1:16)
    subplot(4,4,i)% matriz de 4x4 subfiguras
    hist(data(:,i))
end
```



Matriz de Histogramas





Máster en Big Data y Data Science

- Para el calculo la media aritmética podemos utilizar mean()
- > Para el calculo de la mediana podemos utilizar median ()
- Para el calculo de percentiles podemos utilizar prctile()
 - prctile(x,p) devuelve un valor que sería mayor que el p% de los valores del vector x.
 - > Así la mediana es el percentil 50% median(x)=prctile(x,50)
 - Los cuartiles se calculan como prctile(x,[25,50,75])



Distribución uniforme de datos

```
%Medidas de centralidad y posición de datos uniformes
x uniforme=rand(1000,1); % 1000 datos distribuidos
uniformemente entre 0 y 1
m=mean(x uniforme)
med=median(x uniforme)
hist(x uniforme)
hold on
plot([m m], [0 200], 'r')
plot([med med], [0 200], 'q')
hold off
pcr=prctile(x uniforme, 50)
q=prctile(x uniforme, [25, 50, 75])
```







Máster en Big Data y Data Science

Distribución gaussiana de datos

```
%Medidas de centralidad y posición de datos distribuidos
según una gaussiana
x g=randn(1000,1); % 1000 datos distribuidos
uniformemente entre 0 y 1
m=mean(x q)
med=median(x g)
hist(x g)
hold on
plot([m m], [0 300], 'r')
plot([med med], [0 300], 'q')
hold off
pcr=prctile(x g, 50)
q=prctile(x g, [25, 50, 75])
```







Máster en Big Data y Data Science

> Distribución de Poisson para los datos

```
%Medidas de centralidad y posición de datos
distribuidos según una poisson
x p=poissrnd(4,1000,1); % 1000 datos distribuidos
seún una poisson de lambda 4
m=mean(x p)
med=median(x p)
hist(x p)
hold on
plot([m m], [0 300], 'r')
plot([med med], [0 300], 'q')
hold off
pcr=prctile(x p, 50)
q=prctile(x p, [25, 50, 75])
```







Máster en Big Data y Data Science

Medidas de dispersión

- > Rango
 - range(x)
 - max(x)-min(x)
- Rango intercuartílico
 - > iqr(x)
 - prctile(x,75)-prctile(x,25)
- 🕨 Varianza
 - sum((x-mean(x)).^2))/length(x)
 - var(x) %normaliza por n -1
 - var(x,1) %normaliza por n

- Desviación típica
 - sqrt(sum((x-mean(x)).^2))/ length(x)
 - sqrt(var(x)) %normaliza por n -1
 - std(x) %normaliza por n -1
 - > sqrt(var(x,1)) %normaliza por n
 - std(x,1) %normaliza por n



Medidas de dispersión	r1 = 6.8901	
%Medidas de dispersión de datos distribuidos según una gaussiana	r2 = 6.8901	s1 = 1.0108
<pre>x_g=randn(1000,1); % 1000 datos distribuidos segun una gaussiana r1=range(x_g) %Rango r2=max(x_g)-min(x_g)</pre>	i1 = 1.4083	s2 = 1.0108
<pre>i1=iqr(x_g) %Rango intercuartílico i2=prctile(x_g,75)-prctile(x_g,25) v1=sum(((x_g-mean(x_g)).^2))/length(x_g) %Varianza</pre>	i2 = 1.4083	s3 = 1.0108
<pre>v2=var(x_g) % normaliza por n-1 v3=var(x_g,1) % normaliza por n s1=sqrt(sum((x_g-mean(x_g)).^2)/length(x_g))</pre>	v1 = 1.0217	s4 = 1.0108
<pre>%Desviación típica s2=sqrt(var(x_g,1)) % normaliza por n s3=std(x_g,1) % normaliza por n</pre>	v2 = 1.0227	s5 = 1.0108
s4=sqrt(var(x_g,1))% normaliza por n s5=std(x_g,1) % normaliza por n	v3 = 1.0217	



Medidas de forma

- Coeficiente de asimetría:
 - > $CA = \sum (x_i \langle x \rangle)^3 / ns^3$
 - > skewness(x)
- > Coeficientes de apuntamiento o curtosis:

>
$$CA_p = \sum (x_i - \langle x \rangle)^4 / ns^4$$

kurtosis(x)
Medidas de forma

```
0.0281
%Medidas de forma
x u=rand(1000,1); % 1000 datos
                                                   CA_g =
distribuidos uniformemente entre 0 y 1
                                                     -0.0526
figure(1); hist(x u)
x q=randn(1000,1); % 1000 datos
                                                   CA p =
distribuidos según una gaussiana
                                                     0.6886
figure(2); hist(x q)
x p=poissrnd(4,1000,1); % 1000 datos
distribuidos según una Poisson de lambda
                                                   CAp_u =
                                                     1.8104
figure(3); hist(x p)
CA^{u=skewness(x \overline{u})}, CA g=skewness(x_g),
                                                   CAp_g =
CA p=skewness(x p) % Coeficientes de
                                                     2.9335
asimetría
CAp_u=kurtosis(x_u), CAp_g=kurtosis(x_g),
                                                   CAp_p =
CAp p=kurtosis(x p) % Coeficientes de
                                                     3.8057
curtosis
```



Estadística

CA u =

Medidas de forma



UAM IVERSIDAD AUTONOMA DEMADRID

Máster en Big Data y Data Science

Diagramas de caja (boxplot)

- La información obtenida a partir de las medidas de centralización, dispersión y forma se pueden resumir en un único diagrama: boxplots.
- El diagrama de caja consta de una caja central que está delimitada por la posición de los cuartiles Q3 y Q1.
- > La caja está dividida por la mediana.
- De los extremos de la caja salen unas líneas que se extienden hasta los punto inferior y superior:
 - > $LI = max\{ min(x_i), Q1 1.5 RIC \}$
 - > $LS = min\{ max(x_i), Q3 + 1.5 RIC \}$
- Los datos fuera del intervalo (LI,LS) se consideran atípicos y se pintan en el gráfico.
- La función de Matlab es boxplot(x).

Diagramas de caja (boxplot)

```
%Boxplots
x u=rand(1000,1); % 1000 datos distribuidos
uniformemente entre 0 y 1
subplot(2,2,1); hist(x u)
x g=randn(1000,1); % 1000 datos distribuidos según
una gaussiana
subplot(2,2,2); hist(x g)
x p=poissrnd(4,1000,1); % 1000 datos distribuidos
según una Poisson de lambda 4
subplot(2,2,3); hist(x p)
subplot(2,2,4);boxplot([x u x g x p])
```



Diagramas de caja (boxplot)







UAM NIVERSIDAD AUTONOMA

Máster en Big Data y Data Science

- Los gráficos Q-Q (Q-Q plots) se caracterizan por visualizar de una manera muy rápida y sencilla como se diferencian los datos de dos distribuciones de observaciones.
- Se basan en representar enfrentados en un gráfico x-y los cuantiles de ambas distribuciones. El "Q" viene de cuantil en inglés.
- Si todos los cuantiles son iguales aparecerá la recta x=y en el gráfico, y significará los dos conjuntos de datos se distribuyen de manera idéntica.
- Generalmente una de la distribuciones es conocida (por ejemplo una normal en Matlab por defecto), para contrastar si los datos observados se ajustan a la distribución conocida.
- La función en Matlab es qaplot().

```
%QQplots
x u=rand(1000,1); % 1000 datos distribuidos uniformemente entre
0 y 1
subplot(2,2,1); hist(x u)
x g=randn(1000,1); \% 1000 datos distribuidos según una
qaussiana
subplot(2,2,2); hist(x g)
x p=poissrnd(4,1000,1); % 1000 datos distribuidos según una
Poisson de lambda 4
subplot(2,2,3); hist(x p)
subplot(2,2,4); boxplot([x u x g x p])
figure(2)
subplot(2,2,1); qqplot(x u)
subplot(2,2,2); qqplot(x p)
subplot(2,2,3); qqplot(x q)
subplot(2,2,4); qqplot(x q, x u)
```









Máster en Big Data y Data Science





Máster en Big Data y Data Science

- Se suelen combinar en estadística multivariante los diagramas de dispersión de las diferente variables junto con los histogramas.
- > Un diagrama de dispersión es la representación de las observaciones de dos o tres variables enfrentadas.
- > Existen varios tipos en matlab:
 - > scatterhist()
 - > gplotmatrix()



```
%Diagramas de dispersión e histogramas
figure(1);
x u=rand(1000,1); % 1000 datos distribuidos uniformemente entre 0 y 1
subplot(2,2,1); hist(x u)
x g=randn(1000,1); % 1000 datos distribuidos según una gaussiana
subplot(2,2,2); hist(x q)
x p=poissrnd(4,1000,1); % 1000 datos distribuidos según una Poisson de
lambda 4
subplot(2,2,3); hist(x p)
subplot(2,2,4); boxplot([x u x g x p])
data uq=[x u x q];
data qp=[x q x p];
data pu=[x p x u];
figure(2); scatterhist(data ug(:,1),data ug(:,2)); title('data {ug}')
figure(3); scatterhist(data gp(:,1), data gp(:,2)); title('data {gp}')
figure(4); scatterhist(data pu(:,1), data pu(:,2)); title('data {pu}')
data=[x u x q x p];
figure(5); gplotmatrix(data);
```











IVERSIDAD AUTONOMA DEMADRID

Máster en Big Data y Data Science







Máster en Big Data y Data Science



Máster en Big Data y Data Science

SIDAD AU





Máster en Big Data y Data Science

Bibliografía y lecturas relacionadas:

- <u>http://es.mathworks.com/help/</u>
- <u>http://es.mathworks.com/products/statistics/</u>
- <u>http://www.pi.ingv.it/~longo/CorsoMatlab/OriginalManuals/</u> <u>stats.pdf</u>
- Fundamentos de estadística. Daniel Peña Sánchez Ribera. Alianza Editorial, 2001 o 2008.
- Computational statistics handbook with MATLAB. Martinez, Wendy L. Chapman & Hall/CRC, 2008.
- Statistics in MATLAB A Primer. Cho, MoonJung. Chapman and Hall/CRC, 2014.



Introducción: Algunas Herramientas - SPSS

- Introducción
- Las cuatro ventanas
- Análisis Básico
- Frecuencias
- > Descriptivos
- > Análisis de regresión lineal
- Varias representaciones Visuales

Introducción

- Originalmente es un acrónimo del Paquete Estadístico para las Ciencias Sociales (Statistical Package for the Social Science), Sin embargo, en la actualidad la parte SPSS del nombre completo del software (IBM SPSS) no es acrónimo de nada.
- Es uno de los paquetes estadísticos hoy en día más populares que puede realizar la manipulación de datos de gran complejidad y un análisis de los mismos con instrucciones muy simples.



lmagen extraída de https://es.wikipedia.o rg/wiki/SPSS



Las cuatro ventanas

- > En SPSS puedes manejar lo básico con cuatro ventanas.
- Las cuatro ventanas:
 - Editor de datos
 - > Una ventana de salida de resultados
 - > Un editor de sintaxis
 - > Y una ventana para ejecutar secuencias de comandos
- Estas cuatro ventanas pueden ser invocadas desde
 - > Si son nuevas: archivo>nuevo y aparecen las cuatro opciones.
 - Si ya existen como fichero: archivo>abrir y aparecen las cuatro opciones



- Editor de datos: Sistema de hoja de cálculo para definir, introducir, editar y visualizar datos. La extensión del archivo guardado será "SAV", esto es lo que se llama archivo muestral.
- Vamos a utilizar demo.sav: es un estudio ficticio de varios miles de personas que contiene información básica demográfica y de consumo (viene en el directorio de "samples" de SPSS con otros muchos ejemplos).
- > demo.sav es un fichero binario, y para abrirlo archivo>abrir>datos....
- > Descripción de todos los archivos muestrales de SPSS



- > La ventana por defecto tendrá el editor de datos
- > Hay dos hojas en la ventana:
 - Vista de datos
 - Vista de variables
- La ventana Vista de datos es visible cuando se abre por primera vez el Editor de datos
 - > Esta hoja contiene los datos que se han cargado
- Se pueden marcar datos con el ratón y hacer análisis estadísticos.



ta	demo.sav [Conjunto_de_datos2] - IBM SPSS Statistics Editor de datos – 🗇 🗙																					
Archivo Ec	litar ⊻er <u>D</u> a	os <u>T</u> rans	formar <u>A</u> naliz	ar <u>G</u> ráficos	Utilidades	Ventana Ay	uda															
			1	*	P AA	- 🏝 🖌	🔤 🖉	2			5											
15 : cocheca	3,00																				Visible: 2	9 de 29 variables
ĺ	edad	marital	direcc	ingres	ingcat	coche	cochecat	educ	empleo	retirado	empcat	satlab	genero	residen	inalam	multline	VOZ	busca	internet	idllam	espera	tv
1	55	1	1 12	72,00	3,00	36,20	3,00	1	23	C	3	5	m	4		0 0	1	1 0	0	0	0	1 📥
2	56	() 29	153,00	4,00	76,90	3,00	1	35	C	3	4	h	1		1 0	1	1 1	0	1	1	1
3	28	1	9	28,00	2,00	13,70	1,00	3	4	0	1	3	m	3		1 0	1	1 0	0 0	1	1	1
4	24	1	4	26,00	2,00	12,50	1,00	4	0	0	1	1	h L	3		1 1	1	1 0		0	1	
6	20		2	25,00	1,00	37.20	3.00	2	13		2	2	n h	2		0 0		1 1		0	0	- 1
7	43	(1 19	40.00	2.00	19.80	2.00	3	10		2	2	n h			1 1		1 0	1	1	0	
8	35) 15	57.00	3.00	28.20	2,00	2	1	0	1	1	m	1		0 0	(D 0) 0	0	0	1
9	46	(26	24,00	1,00	12,20	1,00	1	11	0	2	5	m	2		0 0	1	1 0	0	1	0	1
10	34	1	I 0	89,00	4,00	46,10	3,00	3	12	C	2	4	h	6		1 0	1	1 0	0	1	1	1
11	55	1	1 17	72,00	3,00	35,50	3,00	3	2	0	1	3	m	2		1 0	(0 0	1	0	0	1
12	28	() 3	24,00	1,00	11,80	1,00	4	4	C	1	5	h	1		1 0	() 1	1	0	1	1
13	31	1	1 9	40,00	2,00	21,30	2,00	4	0	C	1	2	m	4		0 0	(0 0	0 0	0	0	1
14	42	(8	137,00	4,00	68,90	3,00	3	3	0	1	1	m	1		1 0	(0 0	0 0	1	0	1
15	35	(8	70,00	3,00	34,10	3,00	3	9	0	2	4	h L	3		0 0	(0 0	1	0	1	1
10	52		24	159,00	4,00	18,90	3,00	4	16		3	5	n b	2		1 1				1	1	
18	32		· ·	28.00	2,00	13,70	2,00	1	2		1	4	m	2		0 0				1	1	
10	42	() 9	109.00	4.00	54 70	3 00	3	20	0	3	3	m	1		1 0	() (1	0	0	1
20	40		12	117.00	4.00	58,30	3.00	2	19	0	3	5	m	4		1 1		1 0	1	0	0	1
21	30	() 3	23,00	1,00	11,80	1,00	1	3	C	1	3	h	1		0 0	(0 0	0	0	0	1
22	48	() 14	21,00	1,00	9,50	1,00	3	2	C	1	3	h	1		0 0	1	1 0	0	0	0	1
23	39	1	1 17	17,00	1,00	8,50	1,00	4	2	C	1	3	h	5		1 1	1	1 0	0	1	0	1
24	42	1	5	34,00	2,00	16,60	2,00	2	13	C	2	3	m	4		0 0	(0 0	0 0	1	0	1
25	45	1	1 12	115,00	4,00	57,40	3,00	1	27	C	3	4	m	5		0 0	1	1 0	0 0	1	1	1
26	51	1	1 10	47,00	2,00	23,00	2,00	1	9	C	2	3	h	3		0 0	() 1	0	0	0	1
27	39	1	9	33,00	2,00	16,30	2,00	3	1	C	1	1	h	4		1 0	(0 0	0 0	0	0	1
28	49	(29	135,00	4,00	68,40	3,00	2	14	C	2	5	m	1		0 1	(0 0	0 0	0	0	1
29	52	(20	272,00	4,00	74,90	3,00	1	35	0	3	5	h ·	1		1 1		1 0	0 0	1	0	1
30	53		29	41,00	2,00	19,90	2,00	1	9		2	4	n 	2		1 0				1		
32	34		, 10	20,00	1,00	11,00	1,00	3	7		1	1	h	2		· 1	1	1 1 0		1	1	
33	58	() 2	60.00	3.00	29.70	2,00	4	1	0	1	1	n h	1		1 0		, 0 , 1	,	1	1	1
34	25	1	1 0	58,00	3,00	28,40	2,00	3	4	0	1	2	m	5		1 1	1	1 0) 0	1	1	1
35	57	1	1 28	92,00	4,00	45,50	3,00	2	25	0	3	5	m	4		0 1	1	1 1	0	0	1	1
36	30	1	1 7	21,00	1,00	10,50	1,00	4	4	C	1	1	h	2		0 0	(0 0	1	0	1	1
37	21	(0 0	13,00	1,00	6,30	1,00	3	0	C	1	1	m	2		0 0	(0 0	1	0	0	1 🚽
	1																					E E
Vista de da	Vista de vari	ables																				
		_									and the second	and the second second					IBM S	PSS Statistics I	Processor está	listo	Unicode:ON	12.50
		~	29 P	•																	H P 9 0	13:50



Máster en Big Data y Data Science

- Si hacemos clic en la pestaña Vista de variables, pasamos a vista de variables.
- Esta hoja contiene información sobre el conjunto de datos que se almacena en el conjunto de datos: nombre, tipo, anchura, ...
- Nombre: el primer carácter del nombre de la variable debe ser alfabético
 - Los nombres de variables deben ser únicos, y tiene que ser inferior a 64 caracteres.
 - > No se permiten espacios.
- > Tipo: indica el tipo de variable.
 - Haga clic en la casilla de «tipo». Los dos tipos básicos de las variables que se utilizarán son numéricas y de cadena. Esta columna le permite especificar el tipo de variable.



- Anchura: el número de dígitos para valores numéricos o la longitud de una variable de cadena.
- > Decimales: número de decimales
 - > Tiene que ser menor o igual a 16
- > Etiqueta: puede especificar los detalles de la variable
 - > Se puede escribir caracteres hasta 256.
- Valores: esto se utiliza y sugerir que los números representan la categoría de la variable, cuando esta representa una categoría.
 - > Definición de las etiquetas de valor:
 - > Haga clic en la celda de la columna los valores.
 - > Para el valor, y la etiqueta, puede poner hasta 60 caracteres.
 - Después de definir los valores haga clic en Agregar y, a continuación, haga clic en Aceptar.



ta 🛛								d	emo.sav [Con	junto_de_datos2] - IBM SPSS Sta	tistics Editor de datos	-	ð ×
Archivo	Editar <u>V</u> er	Datos Transfo	rmar	<u>A</u> nalizar <u>G</u> ráfi	cos <u>U</u> tilidades	Ventana Ayu	ıda							
😑 I					i ip h			s 🎹 1	A 🕢 (ABS -				
	Nombre	e Tipo	Anch	hura Decimales	Etiqueta	Valores	Perdidos	Columnas	Alineación	Medida	Rol			
4	ingres	Numérico	8	2	Ingresos del ho	Ninguna	Ninguna	8	🗮 Derecha	🛷 Escala	🦒 Entrada			4
5	ingcat	Numérico	8	2	Categoría de in	{1,00, Meno	Ninguna	8	🗃 Derecha	🚮 Ordinal	ゝ Entrada			
6	coche	Numérico	8	2	Precio del coch	. Ninguna	Ninguna	8	🚟 Derecha	🛷 Escala	🔪 Entrada			
7	cochecat	Numérico	8	2	Categoría del pr	. {1,00, Econ	Ninguna	8	🚟 Derecha	Ordinal	🔪 Entrada			
8	educ	Numérico	4	0	Nivel educativo	{1, No comp	Ninguna	8	遭 Derecha	🛷 Escala	🖒 Entrada			
9	empleo	Numérico	4	0	Años con la em	. Ninguna	Ninguna	8	🗏 Derecha	🛷 Escala	🖒 Entrada			
10	retirado	Numérico	4	0	Retirado	{0, No}	Ninguna	8	🚟 Derecha	i Escala	🔪 Entrada			
11	empcat	Numérico	4	0	Años con la em	. {1, Menos d	Ninguna	8	🚟 Derecha	Ordinal	🔪 Entrada			
12	satlab	Numérico	4	0	Satisfacción la	{1, Muy ins	Ninguna	8	🗃 Derecha	🔗 Escala	S Entrada			
13	genero	Cadena	1	0	Género	{h, Hombre}	Ninguna	8	📑 Izquierda	🗞 Nominal	Sentrada			
14	residen	Numérico	4	0	Número de per	Ninguna	Ninguna	8	遍 Derecha	Escala	Entrada			
15	inalam	Numérico	4	0	Servicio inalám	{0, Si}	Ninguna	8	Derecha	Escala	S Entrada			
16	multline	Numérico	4	0	Múltiples líneas	{0, SI}	Ninguna	8	E Derecha	Escala	S Entrada			
17	VOZ	Numérico	4	0	Buzón de voz	{0, Si}	Ninguna	8	E Derecha	Escala	S Entrada			
18	busca	Numérico	4	0	Buscapersonas	{0, Si}	Ninguna	8	E Derecha	Escala	> Entrada			
19	internet	Numérico	4	0	Internet	{0, Si}	8, 9	8	E Derecha	Escala	S Entrada			
20	Idllam	Numérico	4	0	ID llamadas	{0, Si}	Ninguna	8	E Derecha	Escala	S Entrada			
21	espera	Numérico	4	0	Llamada en es	{0, Si}	Ninguna	8	Derecha	Escala	Entrada			
22	tv	Numerico	4	0	Tiene IV	{0, Si}	Ninguna	8	Derecha	Escala	Entrada			
23	video	Numerico	4	0	Tiene Video	{0, Si}	Ninguna	8	Derecha	& Escala	Entrada			
24	cd	Numerico	4	0	Tiene Hi-fi/CD	{U, SI}	Ninguna	8	Derecha	Escala	Entrada			
25	pda	Numerico	4	0	Tiene PDA	{U, SI}	Ninguna	8	E Derecha	Escala	Entrada			
20	pc few	Numerico	4	0	Tiene feu	{U, SI}	Ninguna	0	E Derecha	Escala	S Entrada			
21	noticion	Numérico	4	0	Fuene lax	{0, SI}	Ninguna	0	E Derecha	Escala	Entrada			
20	reenueet	Numérico	4	0	Despuesta	{0, 3i}	Ninguna	8	Terecha	Escala	 Entrada 			
30	Teapuear	Numerico	-	U U	respuesta	10, 01	ranguna	0	- Derecita	Cocara	. Entrada			
31	-													
32	_													
33	_													
34	-													
35	-													
36														
37														
38														
39														
40														
41														
42	4													-
Vieto da a	aton Mart 1													
vista de c	Vista de	variables												
												IBM SPSS Statistics Processor está listo	Unicode:ON	
	-		Sa	D Cl										



Máster en Big Data y Data Science

Las cuatro ventanas: Salida de resultados

- > Una ventana de salida de resultados: visualiza la salida de los resultado.
- > Puede grabar los resultados en ficheros de extensión "spv".
- Aparece los comandos que se introducen a SPSS en la parte de arriba.
- > Aparece un árbol de operaciones a la izquierda.
- > Puedes modificar las etiquetas de la salida.
- p. ej. marcar columnas con el ratón>botón derecho>estadísticos descriptivos.



Las cuatro ventanas: Salida de resultados

demo.sav [Conjunto_de_datos2] - IBM SPSS Statistics Editor de datos													
Archivo Editar Ver Datos Transformar Analizar Gráficos Utilidades Ventana Ayuda													
2 🗏 🖨 💷 🗠 🛥 📓 🎥 🕮 🗰 🗱 📓 🔚 🖧 🚟 🔐 ⊘ 🦫 🤲													
1 : edad	e edad 55												
	edad marital	direcc in	🕫 👘 *Resultado 1 (Documento 1) - IBM SPSS Statistics Visor – 🗖 💌	idllam e	espera	tv							
1	55 1	1 12	Archivo Editar Ver Datos Transformar Insertar Formato Analizar Gráficos Utilidades Ventana Ayuda	0	0	1 🚔							
2	56 (0 29		1	1	1							
3	28	1 9		1	1								
4	24	1 4 0 2		1	0	1							
6	45 1	1 9		0	0	1							
7	42 (0 19	□ artesuator → Call Logaritmo FREQUENCIES VARIABLES=edad marital	1	0	1							
8	35 (0 15	Frecuendas /STATISTICS=RANGE MINIMUM MAXIMUM STDDEV MEAN MEDIAN	0	0	1							
9	46 (0 26	Molas /FORMAT=LIMIT(50)	1	0	1							
10	34 1	1 0	Estadísticos /ORDER=ANALYSIS.	1	1	1							
11	55 1	1 17		0	0	1							
12	28 (0 3	←© Thulos → Frecuencias	0	1	1							
13	31 1	1 9		0	0	1							
14	42 (8	B → B table of the foreune Estadisticos	1	0								
15	52 1	0 0 1 24	Edad en años Estado civil	1	1	1							
17	21 1	1 24	Lang Estado ovil N Valido 6400 6400	1	1								
18	32 (0 0	Nedia 42.06 50	1	1	1							
19	42 (0 9	Mediana 41,00 ,00	0	0	1							
20	40 1	1 12	Desviación estándar 12,290 ,500	0	0	1							
21	30 (0 3	Rango 59 1	0	0	1							
22	48 (0 14	Minimo 18 0	0	0	1							
23	39 1	1 17		1	0	1							
24	42 1	1 5		1	0	1							
25	45 1	1 12	Tabla de frecuencia	1	1	1							
26	51 1	1 10		0	0	1							
2/	39 1	1 9 0 20	Estado civil	0	0								
20	43 (0 23	Porcentaje Porcentaje	1	0	1							
30	53 1	1 29	Válido Sin casar 3224 50,4 50,4 50,4	1	1	1							
31	34 (0 10	Casado 3176 49,6 49,6 100,0	1	1	1							
32	47 1	1 6	Total 6400 100,0 100,0	0	0	1							
33	58 (0 2		1	1	1							
34	25 1	1 0		1	1	1							
35	57 1	1 28	IBM SPSS Statistics Processor está listo Unicode:ON	0	1	1							
36	30 1	1 7	21,00 1,00 10,50 1,00 4 4 0 1 1 h 2 0 0 0 1 1	0	1	1							
37	21 (0 0	13,00 1,00 6,30 1,00 3 0 1 1 m 2 0 0 0 1 1	0	0	1 🗸							
	1					N							
Vista de datos Vista de variables													
			IBM SPSS Statistics Processor está listo	Un	nicode:ON								
	: 💿 🖂	23		- :	P 🔛 🖣	15:10 30/09/2015							



Máster en Big Data y Data Science

Estadística

Las cuatro ventanas: Editor de sintaxis

- Es un editor para composición de comandos y lenguaje de SPSS y luego ejecutarlo.
- Se pueden grabar las hojas de composición de expresiones en SPSS con la extensión "sps". Son archivos de texto.
- Puede ahorrar y automatizar muchas tareas comunes mediante el eficaz lenguaje de comandos.
- El lenguaje de comandos también proporciona algunas funcionalidades no incluidas en los menús y cuadros de diálogo.
- El lenguaje de comandos también permite guardar los trabajos en un archivo de sintaxis, con lo que podrá repetir los análisis en otro momento.



Las cuatro ventanas: Editor de sintaxis

le demo.sav [] - IBM SPSS Statistics Editor de datos													- 8 ×									
Archivo <u>E</u> ditar <u>V</u> er <u>Datos</u> Iransformar <u>A</u> nalizar <u>Gráficos</u> <u>Utilidades</u> Ventana Ayuda																						
2																						
7 : ingcat	ngcat 2,00														Visible: 29	de 29 variables						
	edad	marital (lirecc	ingres	ingcat	coche	cochecat	educ	empleo	retirado	empcat	satlab	genero	residen	inalam	multline	VOZ	busca	internet	idllam	espera	tv
1	55	1	12	72,00	3,00	36,20	3,00	1	23	0	3	45	5 m		4	0)	1 0	0	0	0	1 📤
2	56	0	29	153,00	4,00	76,90	3,00	1	35	0	3			*Re	sultado2 [Documento2] -	IBM SPSS S	tatistics Visor			1	
3	28	1	9	28,00	2,00	13,70	1,00	3	4	0	1 	Arc	hivo <u>E</u> ditar	Ver <u>D</u> atos	Transformar	Insertar Forn	nato <u>A</u> nalizar	<u>G</u> ráficos <u>U</u> t	lilidades Ven	lana Ayuda	1	1
- 4	24			Sin	taxisCursoDe	mo.sps - IBM	SPSS Statist	ics Editor de	sintaxis				a H é	h 🗟 👌) II.	0.0	i 🎬 🗓	ä 🚣 🚅			0	
6	45	Archivo	ditar <u>V</u> er	Datos	Transformar	<u>Analizar</u> <u>G</u> ra	ficos <u>U</u> tilida	ides Ejecuta	r Herramient	a <u>s</u> Ventana	a Ayuda									•	0	
7	42				~ 2	🎬 🎬 i	╘							* -							0	1
8	35			, Ē						Utilizar conii	intos de variat		🖲 Resultado		FDF	DUENCIES VARI	ABLESTING			*	0	1
9	46		/*	07.	¥⊼ 4 ⁄⊼ - 1				Activo: Sin n	d			- 📔 Logari	tmo	/:	STATISTICS=RJ	NGE MINIMU	M MAXIMUM S	STDDEV MEAN	MEDIAN	0	1
10	34	GET			1 🖓 GET								+ 🖻 Ti	lulos	/:	FORMAT=LIMIT	(50)				1	1
11	55	DATASET	NAME		2 Ó FILE:	='C:\Users\frod	rig\Documents	SPSS\demo.	sav'.			_	🔂 N	otas	/	ORDER=ANALYS1	IS.				0	1
12	28	FREQUEN	UES		3 DATA	SET NAME Co	njunto_de_dat	os1 WINDOW:	FRONT.			_		stadisticos							1	
13	42				5 7 FREQ	UENCIES VAR	IABLES=ingre	s				_			+ Fre	cuencias					0	1
15	35				6 /STA	TISTICS=RAN	GE MINIMUM	MAXIMUM STI	DDEV MEAN N	IEDIAN											1	1
16	52				8 0 /ORD	DER=ANALYSI) S.									Estadistico	os				1	1
17	21				9 🕨											esos del nogar er	n miles	1			1	1
18	32														14	Perdidos	0400				1	1
19	42														Me	lia	69,4748				0	1
20	40	_										_			Me	liana	45,0000				0	1
21	30											_			Det	wiación estándar	78,71856				0	
22	39											_			Mín	imo	9.00				0	1
24	42														Máx	imo	1116,00				0	1
25	45																	•		*	1	1
26	51														4					F	0	1
27	39																BM SPSS Stati	stics Processor	está listo	Unicode:ON	0	1
28	49												5 m		1	0	1	0 0	0	0	0	1
29	52	_											5 h		1	1	1	1 0	0	1	0	1
30	53	-											4 h		1	1	4	1 0	0	1	1	1
32	34 47	-											4 h		2	0	1	1 1 0 0	9	1	0	1
33	58												1 h	-	1	1 1)	0 0	0	1	1	1
34	25												2 m		5	1	1	1 0	0	. 1	1	1
35	57	Utilizar cor	juntos de var	riables		IBM SPS	S Statistics Pro	cessor está list	to Unicode	ON In 9 Col 0			5 m	4	4	0	1	1 1	0	0	1	1
36	30			21,00	1,00	10,00	1,00	-	-	~			1 h		2	0	0	0 0	1	0	1	1
37	21	0	0	13,00	1,00	6,30	1,00	3	0	0	1		1 m	-	2	0	0	0 0	1	0	0	1 👻
	4																					Þ
Vista de dat	os Vista de varial	bles																				
IBM SPSS Statistics Processor está listo Unicode ON																						
IBM SPSS Statistics Processor está listo Unicode ON												16:06 30/09/2015										



Las cuatro ventanas: Ventana de Script

- Brinda la oportunidad de escribir programas en toda regla, en un lenguaje muy similar al BASIC.
- La ventana es un simple editor de texto para la composición de sintaxis. La extensión del archivo guardado será "sbs".
- > El fichero se puede ejecutar en el SPSS.
- > Esta ventana es para usuarios más avanzados.
- > Algunos ejemplos en:
 - http://www.ibm.com/support/knowledgecenter/es/SSLVQG 7.0.1/dat acollection cads ddita/datacollection/mrstudio/xml/dmgr cads script example.html



Las cuatro ventanas: Ventana de Script

ta 🛛	demo.sav [Conjunto_de_datos1] - IBM SPSS Statistics Editor de datos 💶 🗖 🗙																						
Archivo Edit	tar <u>V</u> er <u>D</u> at	os <u>T</u> rans -	formar <u>A</u> nalia	tar <u>G</u> ráficos	<u>U</u> tilidades	Ventana Ayu	da	1		_													
			1		P H) 👬 🔛 🔛	= 4				6												
								0													Visible	29 de 29 va	riables
, [hehe	marital	direcc	ingres	ingcat	coche	cochecat	educ	empleo	retirado	emocat	catlah	genero	residen	inalam	multline	¥07	busca	internet	idllam	espera	ty	
1	55	1	12	72.00	3,00	36,20	3,00	1	23	1) 3		5 m	4		0 0		1 (0 0	0	0		1
2	56	0	29	153,00	4,00	76,90	3,00	1	35	i (3 3		4 h	1		1 0		1	1 0	1	1		1
3	28	1	9	28,00	2,00	13,70	1,00	3	4	. () 1		3 m	3		1 0		1 (0 0	1	1		1
4	24	1	4	26,00	2,00	12,50	1,00	4	0	1) 1		1 h	3		1 1		1 () 0	0	1		1
5	25	0	2	23,00	1,00	11,30	1,00	2	5		2		2 h	2		0 0		0 (0 0	1	0		1
6	45	1	9	76,00	4,00	37,20	3,00	3	13	(2		2 h	2		0 1		1	1 0	0	0		1
7	42					Script1 * (so	cript) - SPSS	Statistics I	Basic Script I	Editor (desig	jnj					1 1		1 (1	1	0		<u> </u>
8	35	Archivo	Edición Ver I	Macro Depurar	r Hoja Ayuda											0 0		0 0	0	0	0		
10	40	BG		• 11 = 4	<u>0</u> 66° ⇒ •∃		ŕ _								_	0 0 1 0		1 () 0	1	1		1
11	55	Object: (Ge	meral)					▼ Pr	oc: Main						-	1 0		0 0) 1		. 0		1
12	28	1 'Ad	d file date :	to file name.											^	1 0		0 .	1 1	0	1		1
13	31	'Ad	ds file date	to file name	es meeting gi	ven file path	and file m	ask.								0 0		0 () 0	0	0		1
14	42	PO 'rl	sted to SPSS evesque@vide	K-L list by F otron.ca http	Raynald Leves p://pages.inf	que on 2003/0 init.net/rlev	05/21 resqu/index.	htm								1 0		0 (0 0	1	0		1
15	35	Curr.	Maria													0 0		0 () 1	0	1		1
16	52	300	Path\$="c:\te	est\"												1 1		1 .	1 0	1	1		1
17	21		F\$ = Dir\$(Pa Debug, Print	ath\$ & "*.spc Fs	o")											1 1		0 (0 0	1	1		1
18	32		While F\$ \Leftrightarrow													0 0		0 () 0	1	1		1
19	42		T\$=CStr Debug.P:	(FileDateTime rint F\$;" ";T	e(Paths & Fs) Is)										1 0		0 0	1	0	0		
20	40		T\$=Repla	ace (I\$,"/","	'-")	Fe Talaa (Fe "										0 0				0	0		<u>.</u>
21	48		F\$ = Di:	che « re HB r c\$()	acue e nerc(re, inser(re,	.)-1) «	e perc(i	19,10362(19,)-1) «	. apo					0 0		1 () 0	0	0		1
23	39	End	Wend													1 1		1 () 0	1	0		1
24	42	T														0 0		0 () 0	1	0		1
25	45															0 0		1 (0 0	1	1		1
26	51															0 0		0	1 0	0	0		1
27	39															1 0		0 (0 0	0	0		1
28	49															0 1		0 (0 0	0	0		1
29	52															1 1		1 (0 0	1	0		1
30	53															1 0		1 (0 0	1	1		1
31	34														~	1 1		1 .	1 9	1	1		1
32	47	<												>		0 0			0	0	0		
33	26	ldle.											N	UM 19	11.	1 1		1 (1	1		-
35	57	1	28	92.00	4.00	45.50	3.00	2	- 25		1 3		5 m	4		0 1		1 .	, U	1	1		1
36	30	1	7	21.00	1,00	10,50	1.00	4	4) 1		1 h	2		0 0	-	0 () 1	0	1		1
37	21	0	0	13,00	1,00	6,30	1,00	3	0) 1		1 m	2		0 0		0 () 1	0	0		1
	4																						E F
Minto do data	Vista de vori	obles									***												
vista de dato	a viola ac valia																						
		_									-		-				IBM S	SPSS Statistics	Processor está l	isto	Unicode:ON		
		~	P 🕘 🛛 🗵																			a) 17:	6 2015



Máster en Big Data y Data Science

Análisis Básico

Frecuencias

Este análisis genera tablas de frecuencias que muestran recuentos de frecuencias y porcentajes de los valores de las variables individuales.

- Descriptivos
 - Este análisis muestra el máximo, mínimo, media y desviación estándar de las variables

- > Análisis de regresión lineal
 - > La regresión lineal estima los coeficientes de la ecuación lineal



Análisis Básico: Frecuencias

- Haga clic en Analizar>estadísticos descriptivos>Frecuencias
- > Haga clic en la variable de estudio y muévala a la derecha
 - > En estadísticos: se puede selccionar lo que quieres presentar.
 - > En gráficos puedes elegir barras, histograma, etc.
- > En aceptar presenta los cálculos y gráficas.

Variables:	te Frecuencias: Es	stadísticos				
Variables: Variab	Trecuencias: Es ✓ Cuartiles ✓ Cuartiles ✓ Purios de corte para: 10 ✓ Purios de corte para: 10	tadisticos	Bitado civi (marital) Años en la dirección actual (direcc) Ingresos del hogar en miles (ingres) Categoría de ingresos en miles (ingres) Categoría de ingresos en miles (ingres) Categoría del precio del coche principal Categoría del precio del coche principal Categoría del precio del coche principal Años con la empresa actual (empleo) Anivel educativo (educ) Años con la empresa actual (empleo) Aniver o de presonas en el hogar (res Servicio inalámbrico (inalam) Miblies lineas (mutitine) Buzón de voz (voz) Internet (internet) Miblies lineas (mutitine) Miblies lineas (maritime) Miblies Miblie	Frecuencias Variables: Caracteristic dad en años (edad)	Estilo	Frecuencias: Gráficos Tipo de gráfico Gráficos de garras Gráficos de garras Gráficos drculares Histogramas: Mogtrar cuiva normal en el histograma Valores del gráfico © Frecuencias © Porgentajes Continuar Cancelar Ayuda
	Continuar	ar Ayuda	Aceptar <u>P</u> eç	ar <u>R</u> establecer Cancelar Ayuda		



Máster en Big Data y Data Science

Análisis Básico: Frecuencias



UNIVERSIDAD AUTONOMA DEMADRID

Máster en Big Data y Data Science

Análisis Básico: Frecuencias

> Todos procedimientos utilizando la GUI de SPSS, se pueden hacer mediante el editor de sintaxis, copiando los comandos que aparecen al principio de los cálculos del visor de resultados:





Máster en Big Data y Data Science
Análisis Básico: Descriptivos

- Este análisis muestra el máximo, mínimo, media y desviación estándar de las variables.
- Haga clic en Analizar>estadísticos descriptivos>Descriptivos
- > Haga clic en la variable de estudio y muévala a la derecha
- > En aceptar presenta los cálculos y gráficas.





Máster en Big Data y Data Science

- > La regresión lineal estima los coeficientes de la ecuación lineal
- Haga clic en Analizar>Regresiones>Lineales y por ejemplo:

1 8	*Resultado3 (Documento3) - IBM SPSS Statistics Visor	- D ×
Archivo Editar Ver Datos	s Transformar Insertar Formato Analizar Gráticos Utilidades Ventana Ajuda	
😑 🗄 🖨 🖄 🕴	▥ ☞ ↗ 冥 鬻 ▙ ▦ ◇ � 待 ₽ ₽ ₪ ㅋ + + - 값 ₿ च 0 월	
Class of some set of the set	<pre>Main REGRESSION /MISSING LISTWISE /MISSING LISTWISE /MISSING LISTWISE /MISSING UNT(10) /MODELSING /METHOD-ENTER ingres. Regression</pre>	*
- E Regresión	Variables entradas leiminadas ^a	
- In Titulos	Variables Variables	
Contraster entra Contraster entra Contraster entra Contraster entra Contraster	Modelo Introductions Immunistis Modelo Immunistis Immunistis	
Dispersión de Dispersión de	Residuo 857864.418 6398 134.083 Aceptar Pegar Restablecer Cancelar Ayuda	
Cognitive	a. Variable dependente: Education andos b. Predictores: (Constante), Ingresos del hogar en miles Coefficientes*	
@ Titulos	Coefcientes	
GGraph	Mode/or Error sign 1 (Constame) 38,423 1,93 199,020 0,00 Ingreso set hogat 0 23,52 24,93 199,020 0,00	
4 Indiana Indi	miles ,voa ,voa ,voa ,voa	*
	IBM SPSS Statistics Processor está listo	Unicode:ON
		20:34



Máster en Big Data y Data Science

Análisis Básico: Análisis de regresión lineal Pintar la regresión: Gráficos>Gráficos de variables de regresión.





Máster en Big Data y Data Science

> Pintar la regresión: Gráficos>Gráficos de variables de regresión.





Máster en Big Data y Data Science

> Pintar la regresión: Gráficos>Gráficos de variables de regresión.





Máster en Big Data y Data Science





Máster en Big Data y Data Science

Representaciones Visuales: Histogramas



UAM IVERSIDAD AUTONOM/ DEMADRID

Máster en Big Data y Data Science

Representaciones Visuales: Matriz de dispersión





Máster en Big Data y Data Science

Representaciones Visuales: Boxplots





Máster en Big Data y Data Science

Representaciones Visuales: Histogramas





Máster en Big Data y Data Science

Representaciones Visuales: QQplot





Máster en Big Data y Data Science

Representaciones Visuales: QQplot





Máster en Big Data y Data Science

Bibliografía y lecturas relacionadas:

- SPSS White Papers
- SPSS Demos and Tutorials
- Repositorio de IBM: <u>ftp://public.dhe.ibm.com/</u>
 - > ftp://public.dhe.ibm.com/software/analytics/spss/
- Descripción de todos los archivos muestrales de SPSS
- Discovering Statistics Using IBM SPSS Statistics. Field, Andy. Sage Publications Ltd, 2012.

