

Aprendizaje Automático - Trabajo Práctico 3

Gonzalo Castiglione - 49138

May 12, 2012

Objetivo: Aplicar diversos métodos estadísticos para aprender a hacer inferencia a partir de datos experimentales.

1 Métodos de estadística paramétrica

1. Soluciones

(a) medidas:

	Largo Cépalos	Ancho Cépalos	Largo Pétalo	Ancho Pétalo
(b) $\hat{\mu}$	6.5880	2.9740	5.5520	2.0260
$\hat{\sigma}$	0.6232	0.3160	0.5409	0.2692
E_{cm}	0.0081	0.0021	0.0061	0.0015

(c) Intervalos de confianza para con un nivel de confianza de 0.95.

	Ancho	Largo	Ancho	Largo
I	2.8643	1.9657	3.0837	2.0863

2. Se tienen 80 componentes, de las cuales 12 son defectuosas. Por ser este experimento una secuencia de ensayos Bernoulli, repetidos n veces, se lo puede considerar una distribución binomial.

(a) La proporción de componentes no defectuosos de la muestra $= \bar{x}_{nd} \frac{80-12}{80} = 0.85$

i. Un estimador \hat{x} es un estimador insesgado para estimar a x si $E[\hat{x}] = p$.

Sea $S_n = x_1 + x_2 + \dots + x_n$. En donde cada x_i representa 1 si el componente no está defectuoso o 0 en caso contrario.

$$E[\bar{x}] = E((\sum x_i)/n) = \frac{1}{n} \sum E(x_i) = \frac{1}{n} np = p.$$

Por lo tanto este es un estimador *insesgado*.

ii. Muestra: 68 mediciones con $\{x_i, y_i\} = 1$ y 12 mediciones con $\{x_i, y_i\} = 0$.

$e_0 = (0 - 0.85)$ (para las 12 muestras defectuosas)

$e_1 = (1 - 0.85)$ (para las 68 muestras no defectuosas)

Por lo que el error cuadrático medio estaría dado por la fórmula:

$$E_{CM} = \sqrt{\frac{(1-0.85)^2 \cdot 68 + (0-0.85)^2 \cdot 12}{80}} = \sqrt{\frac{1.53 + 8.67}{80}} \simeq 0.35$$

(b) Proporción de sistemas que funcionan correctamente $= \frac{\binom{80-12}{2}}{\binom{80}{2}} = \frac{2278}{3160} = 0.72$

3. código:

```
birds=[
...replace meditations here...
];
alpha=0.01
[h,p,ci,stats] = ttest(birds(:,2), birds(:,3), alpha)
```

Si $\alpha > p\text{-value} = 0.0117$

Entonces se rechaza H_0 (o sea que $u_D \neq 0$)

Si no

Entonces no se rechaza, es decir las plumas podrían ser iguales.

Están en lo cierto, para $\alpha = 0.05$ hay variación entre el color de las plumas

4. Solución

(a) .

i. Código de matlab utilizado

```
load brains.txt;
x = 1:28;
y = brains(:,1);
z = brains(:,2);
clf;
hold on;
plot(x, y, '*b;Peso Promedio en Kg;')
plot(x, z, '*r;Peso Cerebro Promedio en G;')
print('-dpng', './TotalWeightVsBrainWeight.png')
```

(Ver figura 1 y 2 - Anexo)

En una observación a simple vista, se puede ver que las mediciones que se diferencian notablemente del resto son: 6, 7, 14, 15, 16 y por supuesto, la 25.

ii. No

(b) Código de matlab utilizado

```
load brains.txt
regstats(brains(:,1), brains(:,2),'línear')
```

(Ver figura 3 - Anexo)

- (c) La recta que mejor ajusta con los ejes x e y con la función \log aplicados a ambos es: $y = a * x + b$. Con $a = 0.496$ y $b = 2.55$. Por lo tanto, para obtener la recta que ajusta a los puntos x e y sin aplicar las transformación, es aplicar la transformación inversa al \log , es decir $\text{pow}(10, n)$. Quedando así la curva que aproxima a los puntos como: $10^y = a * 10^x + b$. Despejando por y , $y = \log(a * 10^x + b)$. En la figura 4 del Anexo se puede ver cuan bien se aproximan los valores.
- (d) En los gráficos del punto b, se puede observar que las mediciones que estan muy fuera del común de son no solo las 14, 15 y 25 sino que también la 6 y la 16. Por lo que fueron removidos de la tabla de valores. El gráfico obtenido luego de ajustados los valores se muestra en la figura 5 del Anexo.

2 Anexo

Gráficos de cada ejercicio:

1)

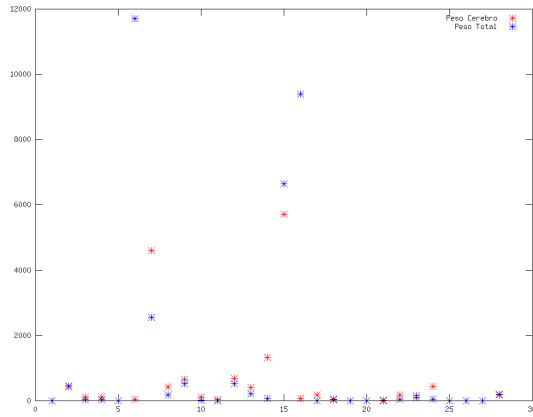


Figure 1: Peso del cerebro y peso total para cada medición en brains.txt*

* El valor del peso del cerebro de la medición 25 no se ve en la figura ya que se aleja demasiado del resto de los valores y el ajustar los ejes solo para mostrar ese valor produce que todas las demás mediciones no puedan apreciarse correctamente.

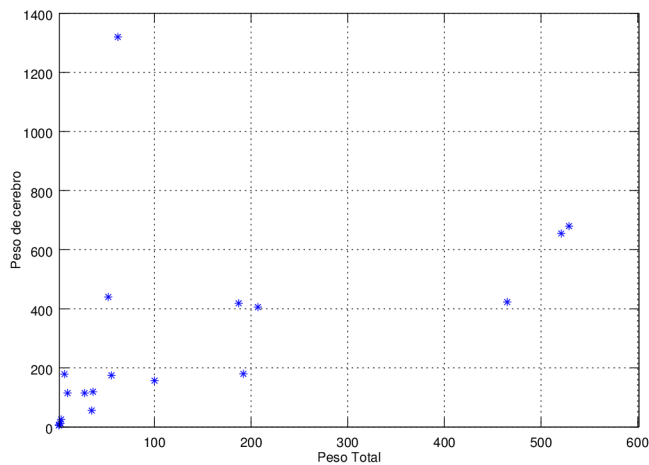


Figure 2: Peso total en Kg Vs peso del cerebro en G**

** Se removieron los valores para los 4 valores de x mayores a 2000 ya que ocultaban la visualización de todos los demás valores

4)

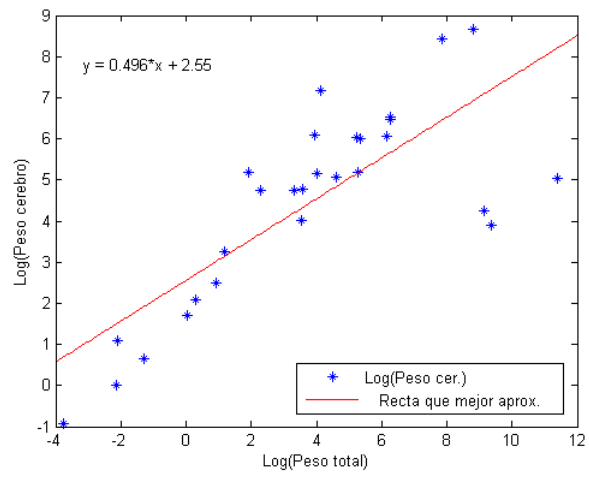


Figure 3: Logaritmo de ambas mediciones y la línea que mejor los aproxima

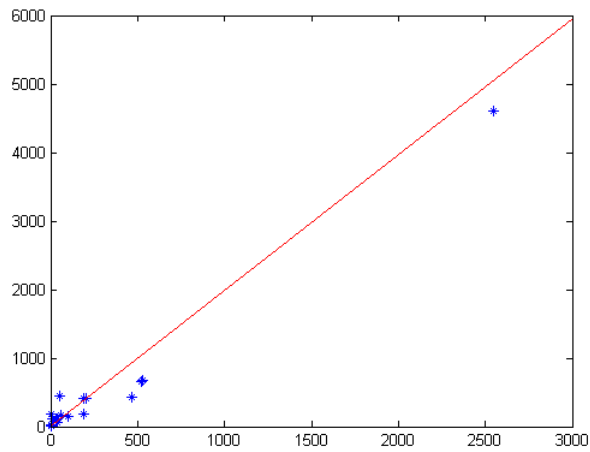


Figure 4: Logaritmo de ambas mediciones y la línea que mejor los aproxima