

# **Mecánica: Leyes de Newton y Momento de Inercia**

Pazos Pérez, José  
CAMBIAR DNI

# Índice

<b>I</b>	<b>Leyes de Newton</b>	<b>2</b>
<b>1</b>	<b>Objetivos</b>	<b>2</b>
1.1	Segunda ley de Newton . . . . .	2
1.2	Procedimiento de medida . . . . .	2
1.3	Otras consideraciones . . . . .	3
<b>2</b>	<b>MRU</b>	<b>4</b>
2.1	Tablas de datos . . . . .	4
2.2	Representación gráfica . . . . .	5
2.3	Ajuste por mínimos cuadrados . . . . .	6
2.4	Interpretación: Velocidad media . . . . .	7
2.5	Velocidad instantánea . . . . .	7
2.5.1	Tratamiento de datos . . . . .	7
2.5.2	Cálculo de $V$ . . . . .	9
2.5.3	Propagación de errores . . . . .	9
<b>3</b>	<b>MRUA</b>	<b>10</b>
3.1	Tablas de datos . . . . .	10
3.2	Método 1: $s = \frac{1}{2}at^2$ . . . . .	10
3.2.1	Ajuste por mínimos cuadrados . . . . .	12
3.3	Método 2: $a = \frac{\Delta V}{\Delta T}$ . . . . .	13
3.3.1	Ajuste por mínimos cuadrados . . . . .	13
3.4	Aceleración teórica . . . . .	15
<b>4</b>	<b>Conclusiones POR HACER!!!!</b>	<b>16</b>
<b>II</b>	<b>Momento de Inercia</b>	<b>18</b>
<b>1</b>	<b>Objetivos</b>	<b>18</b>
	<b>Anexos</b>	<b>19</b>
A	Ajuste por mínimos cuadrados . . . . .	19

## Experiencia I

# Leyes de Newton

## 1 Objetivos

Realizaremos una serie de experiencias para verificar de manera empírica las leyes de Newton en dos escenarios diferentes:

- Movimiento rectilíneo uniforme [MRU]
- Movimiento rectilíneo uniformemente acelerado [MRUA]

### 1.1 Segunda ley de Newton

Comprobaremos la ley fundamental de la dinámica o segunda ley de Newton. Esta explica que la fuerza que actúa sobre un cuerpo es proporcional a la aceleración de su centro de masas, con una constante igual a la masa del cuerpo:

$$\vec{F} = m\vec{a} \quad (1)$$

De esta ecuación podemos deducir dos factores esenciales:

- Si no se aplica ninguna fuerza sobre el cuerpo, su aceleración será nula, por lo que mantendrá su velocidad. A esto lo llamamos MRU.
- Si por el contrario aplicamos una fuerza, su aceleración será proporcional a la misma e inversamente proporcional a la masa del cuerpo. Si la fuerza es constante se considera MRUA.

En esta práctica comprobaremos ambos casos.

### 1.2 Procedimiento de medida

Aunque no entraremos en gran detalle sobre el montaje experimental debido a la situación extraordinaria que nos impidió ir al laboratorio a realizar esta práctica, estableceremos cuales serán los procedimientos básicos para tomar las medidas.

Utilizaremos un banco con microperforaciones que crearan una superficie de aire que hará flotar a nuestra masa y reducirá drásticamente el efecto del rozamiento. Además, colocaremos dos detectores que medirán cuánto tiempo transcurre cuando el móvil se desplaza de uno a otro, con lo que calcularemos la variación de la velocidad, además de cuánto tiempo tarda el diafragma en cruzar el detector, útil para saber la velocidad instantánea del objeto.

Explicaremos los detalles de cada uno de los dos experimentos en sus respectivos apartados.

### 1.3 Otras consideraciones

Para el tratamiento de errores utilizaremos los métodos descritos en el documento "Análisis de Incertidumbres" de Alfredo Amigo. La fórmula general de propagación de incertidumbres que referenciaremos a lo largo del trabajo se describe a continuación:

$$s(y) = \sqrt{\sum_i \left( \frac{\partial y}{\partial x_i} \right)^2 \cdot s^2(x_i)} \quad (2)$$

Referido a los ajustes por mínimos cuadrados, la explicación completa se encuentra en las memorias de electricidad. De todas maneras, en los apéndices (A) se encuentra una transcripción literal de la misma.

## 2 MRU

En esta primera parte consideraremos el caso en el que las fuerzas que actúan sobre el objeto son nulas (o prácticamente despreciables). Para ello le comunicaremos un impulso inicial al móvil y dejaremos que se desplace sobre el banco. Deberíamos de obtener una velocidad constante a lo largo de todo el recorrido.

Mediremos la distancia entre los detectores (S), la cual iremos aumentando en sucesivas medidas, y anotaremos tres tiempos diferentes. T será el tiempo que tarda en recorrer S, T1 el tiempo que tarda el diafragma en atravesar el primer detector y T2 lo equivalente referido al segundo. Hemos de tener en cuenta que la longitud del diafragma del móvil (L) es de 0,100m para nuestros cálculos.

### 2.1 Tablas de datos

Representaremos las tablas de los datos obtenidos con tres masas distintas realizando diez medidas para distintas separaciones S. Como las incertidumbres de S y T\* se mantienen constantes, siendo  $s(S) = 0,001m$  y  $s(T) = 0,001s$ , no las incluiremos en la tabla. También diremos que las incertidumbres de L y m son  $s(L) = 0,001m$  y  $s(m) = 0,00001kg$ .

<b>M<sub>1</sub> = 0,20089kg</b>				<b>M<sub>2</sub> = 0,26079kg</b>			<b>M<sub>3</sub> = 0,30167kg</b>		
S(m)	T(s)	T1(s)	T2(s)	T(s)	T1(s)	T2(s)	T(s)	T1(s)	T2(s)
0,400	0,465	0,116	0,117	0,530	0,132	0,132	0,559	0,140	0,140
0,500	0,584	0,117	0,118	0,690	0,132	0,132	0,701	0,139	0,140
0,600	0,694	0,115	0,116	0,794	0,131	0,132	0,870	0,143	0,144
0,650	0,752	0,115	0,116	0,855	0,132	0,132	0,920	0,140	0,142
0,700	0,818	0,117	0,117	1,012	0,142	0,144	0,985	0,139	0,140
0,800	0,929	0,116	0,117	1,087	0,133	0,134	1,141	0,141	0,143
0,900	1,052	0,116	0,117	1,200	0,132	0,133	1,278	0,140	0,142
1,000	1,195	0,118	0,118	1,335	0,132	0,134	1,419	0,140	0,142
1,100	1,320	0,118	0,118	1,472	0,132	0,134	1,556	0,139	0,142
1,200	1,398	0,115	0,117	1,632	0,134	0,136	1,700	0,139	0,142

## 2.2 Representación gráfica

Ahora pasaremos a dibujar los datos de  $S$  en función de  $T$ . Para ello procesaremos los datos en `python`, utilizando la librería `pandas`, que nos permite importar directamente archivos `.csv`, el mismo formato que usamos para representar las tablas de  $\text{\LaTeX}$ .

```
import numpy as np
import pandas as pd

d = [pd.read_csv("LN_MRU_M{}.csv".format(i), sep=';', decimal=',')
      for i in range(1,4)]
S = np.array([d[j]["S"] for j in range(0,3)])
T = np.array([d[j]["T"] for j in range(0,3)])
```

Y utilizaremos estas estructuras de `numpy` para representar los datos, gracias a `matplotlib`. Los guardaremos en formato `.pgf` para cargarlos directamente en  $\text{\LaTeX}$  con toda la calidad.

```
for i in range(len(T)):
    plt.clf()
    plt.scatter(T[i], S[i], color=c[i])
    #Guardar usando una funcion personalizada tres graficas distintas
```

Finalmente obtenemos estas gráficas:

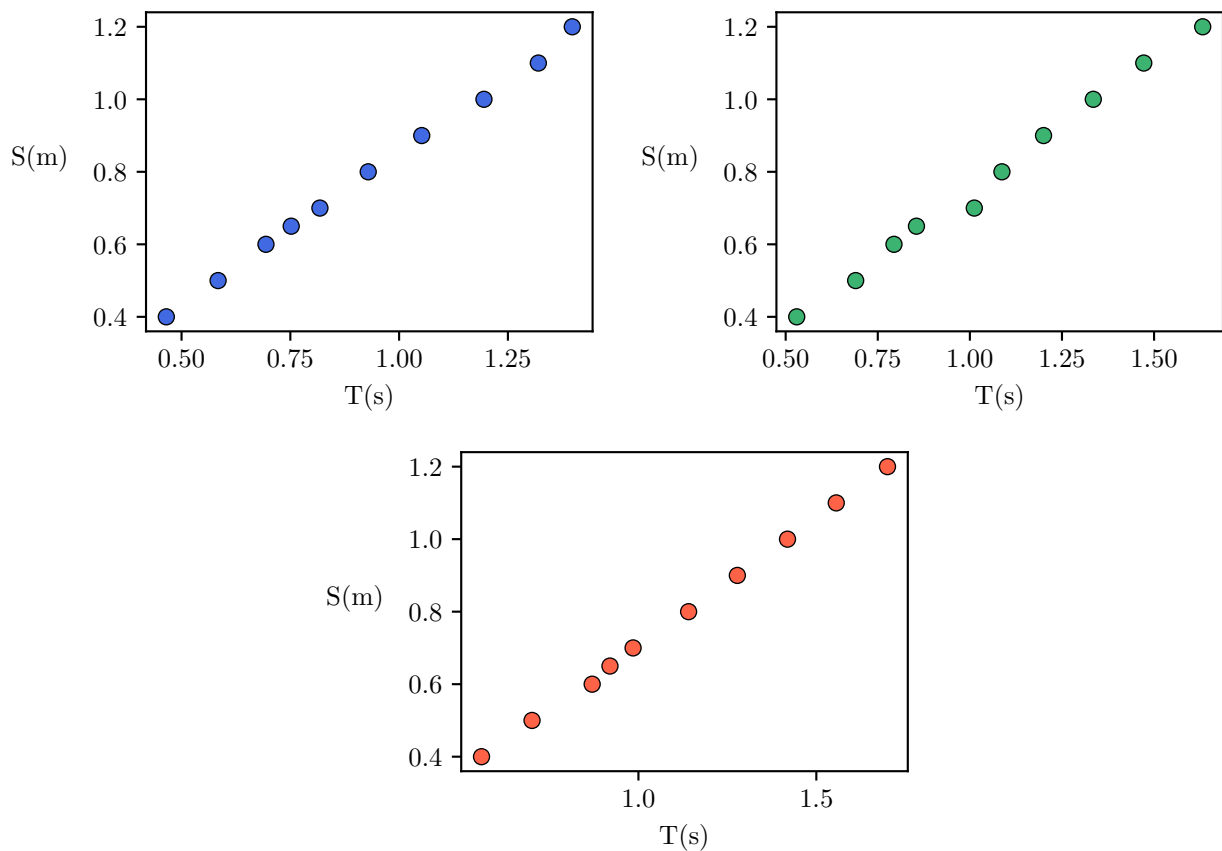


Figura 1: Distancia entre detectores ( $S$ ) frente a tiempo ( $T$ ) para  $(m_1, m_2, m_3)$

## 2.3 Ajuste por mínimos cuadrados

Como podemos observar, las gráficas anteriores parecen ajustarse a una recta, por lo que procederemos a hacer una regresión lineal. Además, sabemos que si la distancia entre los detectores es  $S = 0$ , el tiempo que el móvil tardará en recorrerla también será  $T = 0$ , por lo que la recta debe pasar por el origen. Deducimos pues que es una regresión lineal sin término independiente. Además, las incertidumbres  $s(y) = s(S)$  no varían, por lo que podremos hacer una regresión simple.

Las fórmulas relativas a este tipo de regresión así como una explicación detallada del programa que utilizaremos pueden encontrarse en el anexo (A). Procedemos a representar las gráficas con sus correspondientes rectas y términos de ajuste.

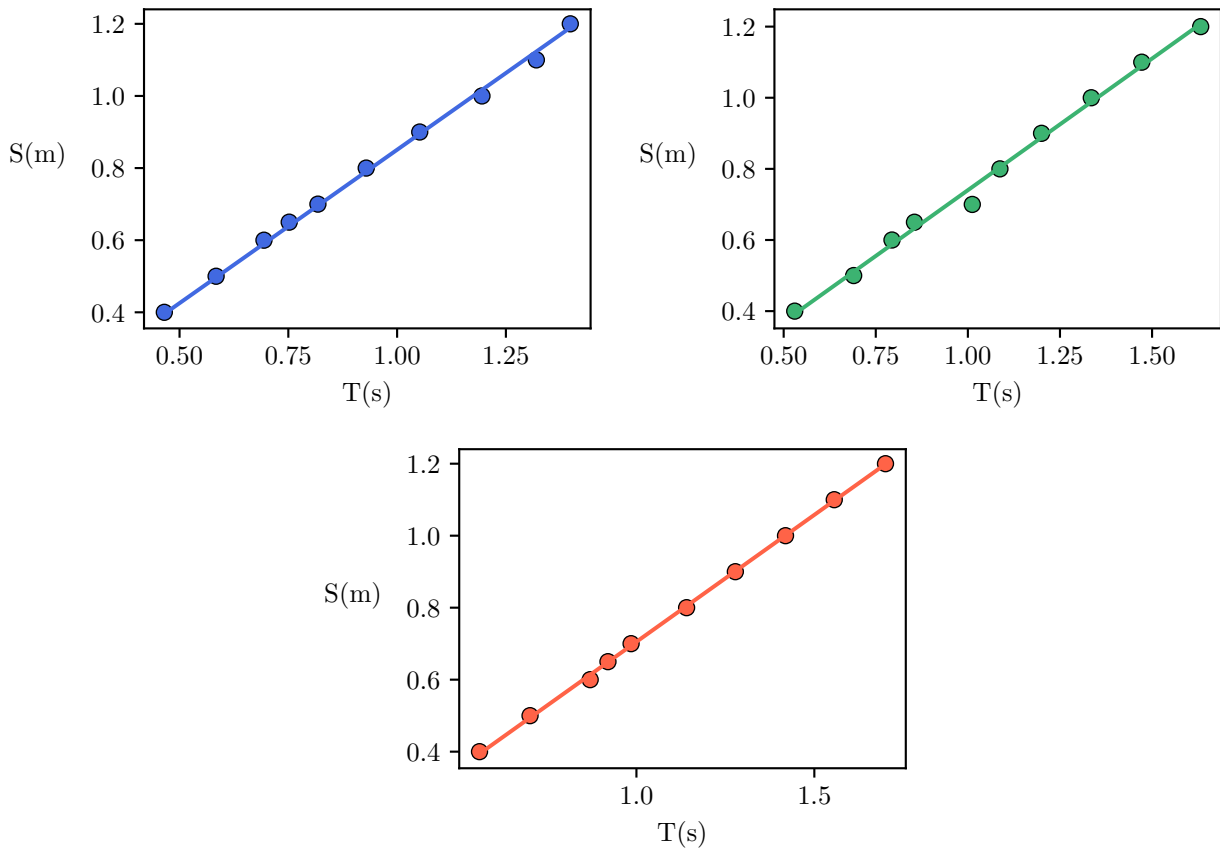


Figura 2: Distancia entre detectores ( $S$ ) frente a tiempo ( $T$ ) para  $(m_1, m_2, m_3)$  con un ajuste lineal por mínimos cuadrados sin término independiente

$b_1 = 0,8508 \pm 0,0039m/s$	$s_1 = 0,012$	$r_1 = 0,99990$
$b_2 = 0,7401 \pm 0,0056m/s$	$s_2 = 0,020$	$r_2 = 0,9997$
$b_3 = 0,7052 \pm 0,0016m/s$	$s_3 = 0,0059$	$r_3 = 0,99997$

Hemos decidido enseñar las gráficas en el dominio en el que tomamos los datos experimentales, pero podemos comprobar fácilmente que las rectas pasan por cero si extendemos la recta para que llegue al origen.

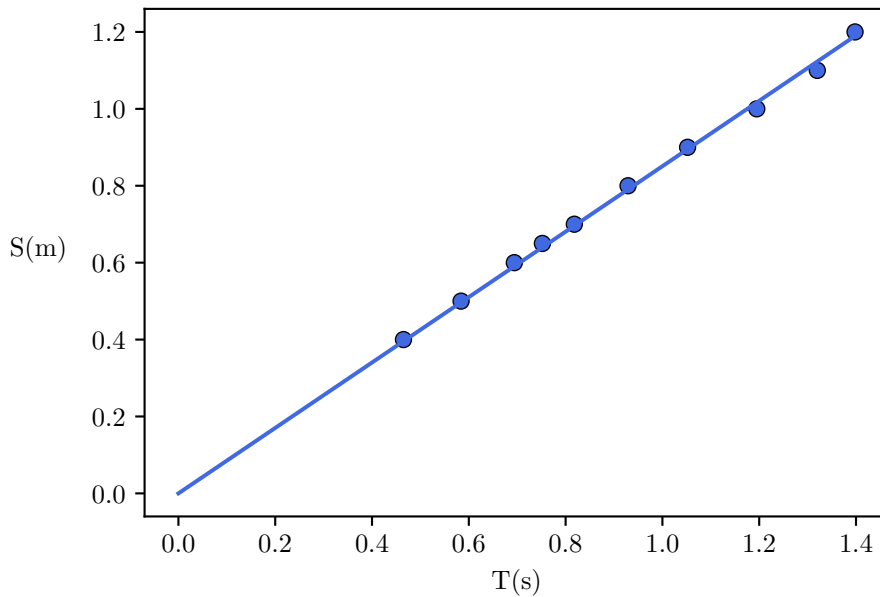


Figura 3: Extensión de la gráfica para  $m_1$  hasta el origen

## 2.4 Interpretación: Velocidad media

Ahora que tenemos un ajuste lineal para cada tabla de datos, podemos deducir que la pendiente de esas rectas (el término  $b$ ) es la velocidad media del móvil. Si tomamos la siguiente ecuación podemos ver las similitudes:

$$S = v \cdot T \quad S = b \cdot T \quad \Rightarrow \quad v = b \quad (3)$$

Y tendremos las siguientes velocidades medias de los móviles con sus incertidumbres:

$$v_1 = 0,8508 \pm 0,0039 m/s \quad v_2 = 0,7401 \pm 0,0056 m/s \quad v_3 = 0,7052 \pm 0,0016 m/s$$

## 2.5 Velocidad instantánea

Ahora trataremos de calcular la velocidad instantánea del objeto al pasar los detectores 1 y 2. Para ello podemos utilizar los distintos datos  $T_1$  y  $T_2$  que se miden para cada distancia  $S$  en las tablas experimentales, pero al ser distintas medidas debemos de aplicar tratamiento de errores para dar una cifra que las represente a todas.

### 2.5.1 Tratamiento de datos

Aplicaremos el procedimiento estándar de tratamiento para varias medidas a las columnas  $T_1$  y  $T_2$  de nuestras tablas. Como demostración iremos indicando el valor de los parámetros



calculados para T1 en la primera tabla, pero al final indicaremos todos los datos calculados para el resto de columnas. En el proceso explicaremos las fórmulas necesarias así como el código utilizado para implementarlo en **python**.

1. Calculamos la media de la muestra,  $\bar{x}$ .

$$\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{n} = \frac{1,163}{10} = 0,1163s \quad (4)$$

```
def tratamiento_datos(x, sb=0):
    #x es un array de numpy con los datos a tratar
    #sb es la incertidumbre experimental
    import numpy as np
    #Media
    fmed = lambda x: x.sum() / len(x)
    med = fmed(x)
```

2. Calculamos la desviación típica de la muestra,  $s_A(x)$ .

$$s_A(x) = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n - 1}} = \sqrt{\frac{1,21 \cdot 10^{-5}}{10 - 1}} = 0,0012s \quad (5)$$

```
#Desviacion tipica muestra
fsa = lambda x, m: (((x - m)**2).sum() / (len(x) - 1))**0.5
sa = fsa(x, med)
```

3. Evaluamos los valores discordantes, aquellos que se encuentren fuera del intervalo de confianza  $\bar{x} - k \cdot s_A(x) \leq x_i \leq \bar{x} + k \cdot s_A(x) = 0,1139s \leq x_i \leq 0,1187s$ . Tomaremos  $k = 2$  para asegurar una cobertura del 95%. En este caso todos los valores están dentro del intervalo y no hay que eliminar ninguno. Por ejemplo, en T1 de la segunda tabla, el valor 0,142 no entra en su intervalo de confianza y ha de ser eliminado.

```
#Valores discordantes
k = 2
lb = med - k*sa
ub = med + k*sa
e = np.array(np.where(np.logical_or(x <= lb, x >= ub)))
.flatten().astype(np.int32).tolist()
nx = np.delete(x, e)
```

4. Volvemos a computar el valor medio  $\bar{x}$  y la desviación típica de la muestra  $s_A(x)$ , además la desviación típica de la media  $s_A(\bar{x})$  con los datos corregidos. No aplicar este proceso más de una vez.

$$s_A(\bar{x}) = \frac{s_A(x)}{\sqrt{n}} = \frac{0,0012}{\sqrt{10}} = 0,00038s \quad (6)$$

```
#Calcular de nuevo
med = fmed(nx)
sa = fsa(nx, med)
#Desviacion tipica media
sm = sa / len(nx)**0.5
```

5. Calculamos la incertidumbre combinada,  $s_C(\bar{x})$ .

$$s_C(\bar{x}) = \sqrt{[s_A(\bar{x})]^2 + [s_B(\bar{x})]^2} = \sqrt{[0,00038]^2 + [0,001]^2} = 0,0011s \quad (7)$$

6. Resultado final de la forma  $\bar{x}, s_C(\bar{x}), \phi = n - 1$ :

$$(\bar{x}, s_C(\bar{x}), \phi) = (0,1163s; 0,0011s; 9)$$

Ahora completaremos los resultados del resto de tablas:

*Para  $m_2$ -T1 eliminamos 0,142; para  $m_2$ -T2 eliminamos 0,144; para  $m_3$ -T1 eliminamos 0,143*

$m_1 :$	$T1(0,1163s; 0,0011s; 9)$	$T2(0,1171s; 0,0011s; 9)$
$m_2 :$	$T1(0,1322s; 0,0011s; 8)$	$T2(0,1332s; 0,0011s; 8)$
$m_3 :$	$T1(0,1397s; 0,0010s; 8)$	$T2(0,1417s; 0,0011s; 9)$

### 2.5.2 Cálculo de V

Utilizando los datos descritos anteriormente y sabiendo que la longitud del diafragma es  $L = 0,100 \pm 0,001m$  calcularemos las velocidades instantáneas en ambos detectores. Si son iguales (o razonablemente similares) comprobaremos que al no aplicar una fuerza la velocidad se mantiene constante.

$$V_1 = \frac{L}{T_1} \quad V_2 = \frac{L}{T_2} \quad (8)$$

$m_1 :$	$V_1 = \frac{0,1}{0,1163} = 0,860m/s$	$V_2 = \frac{0,1}{0,1171} = 0,854m/s$
$m_2 :$	$V_1 = \frac{0,1}{0,1322} = 0,7563m/s$	$V_2 = \frac{0,1}{0,1332} = 0,7506m/s$
$m_3 :$	$V_1 = \frac{0,1}{0,1397} = 0,7160m/s$	$V_2 = \frac{0,1}{0,1417} = 0,7057m/s$

### 2.5.3 Propagación de errores

Antes de afirmar nada, calcularemos también el error de dichas medidas utilizando propagación de errores.

$$s(V) = \sqrt{\left(\frac{\partial V}{\partial L}\right)^2 \cdot s^2(L) + \left(\frac{\partial V}{\partial T_i}\right)^2 \cdot s^2(T_i)} = \sqrt{\frac{s^2(L)}{T_i^2} + \frac{L^2 \cdot s^2(T_i)}{T_i^4}} \quad (9)$$

Finalmente obtenemos:

$m_1 :$	$V_1 = 0,860 \pm 0,011m/s$	$V_2 = 0,854 \pm 0,011m/s$
$m_2 :$	$V_1 = 0,7563 \pm 0,0095m/s$	$V_2 = 0,7506 \pm 0,0094m/s$
$m_3 :$	$V_1 = 0,7160 \pm 0,0088m/s$	$V_2 = 0,7057 \pm 0,0086m/s$

Como podemos comprobar, los resultados son muy parecidos entre ambas velocidades para cada masa. La ligera diferencia que entra dentro del intervalo de incertidumbre se puede deber a las mediciones del laboratorio así como al rozamiento del aire por no realizar el experimento en un vacío.

### 3 MRUA

En la segunda parte de la práctica verificaremos que la fuerza es proporcional a la aceleración. La configuración es igual a la del primer experimento con una salvedad. Ahora le comunicaremos una aceleración al móvil utilizando un peso que cuelga de una polea en el otro extremo del banco que acelerará hacia el suelo por la acción de la gravedad.

#### 3.1 Tablas de datos

En esta ocasión seguiremos midiendo S y T cómo la distancia entre los detectores y el tiempo que tarda en recorrerla, y sólo tomaremos T2 cómo el tiempo que el diafragma tarda en recorrer el segundo detector. Las incertidumbres son constantes,  $s(S) = 0,001m$  y  $s(T) = 0,001s$ , por lo que no las incluiremos en la tabla. Además, el diafragma mide  $L = 0,1m$  con una incertidumbre igual a la de S, y la masa que cuelga de la polea es  $m = 0,02977kg$ . Todas las masas tienen incertidumbre  $s(M) = 0,00001kg$ .

	<b>M<sub>1</sub> = 0,20401kg</b>		<b>M<sub>2</sub> = 0,23003kg</b>		<b>M<sub>3</sub> = 0,33012kg</b>	
S(m)	T(s)	T2(s)	T(s)	T2(s)	T(s)	T2(s)
0,250	0,654	0,121	0,749	0,132	0,795	0,137
0,300	0,689	0,113	0,843	0,123	0,920	0,129
0,350	0,757	0,104	0,911	0,113	0,983	0,122
0,400	0,809	0,102	0,927	0,109	1,019	0,120
0,450	0,843	0,096	0,990	0,102	1,074	0,118
0,500	0,917	0,090	1,080	0,098	1,095	0,113
0,550	0,953	0,084	1,093	0,095	1,143	0,110
0,600	0,987	0,082	1,117	0,091	1,207	0,107
0,650	1,050	0,080	1,211	0,089	1,257	0,105
0,700	1,119	0,076	1,242	0,085	1,293	0,100

#### 3.2 Método 1: $s = \frac{1}{2}at^2$

El primer método que utilizaremos es la distancia que recorre un móvil uniformemente acelerado. Esta se puede derivar utilizando ecuaciones diferenciales siendo la velocidad y la posición inicial las constantes de integración.

$$v = \frac{ds}{dt} \quad s = vt + s_0 \quad (10)$$

$$a = \frac{dv}{dt} = \frac{d}{dt} \left( \frac{ds}{dt} \right) = \frac{d^2s}{dt^2} \quad s = \frac{1}{2}at^2 + v_0t + s_0 \quad (11)$$

En este caso, cómo  $s_0 = 0$  y  $v_0 = 0$ , la ecuación 11 se reduce a  $s = \frac{1}{2}at^2$ .

Vemos que podemos poner la ecuación cómo  $y = bx$  siendo y la distancia, b la aceleración y x la mitad del tiempo al cuadrado. Entonces, si representamos S frente a  $\frac{1}{2}T^2$  podremos hacer

un ajuste por mínimos cuadrados para obtener la pendiente y calcular así la aceleración. Antes de ello debemos crear una nueva columna en la tabla para  $\frac{1}{2}T^2$ .

	<b><math>M_1 = 0,20401\text{kg}</math></b>	<b><math>M_2 = 0,23003\text{kg}</math></b>	<b><math>M_3 = 0,33012\text{kg}</math></b>
S(m)	$\frac{1}{2}T^2(s^2)$	$\frac{1}{2}T^2(s^2)$	$\frac{1}{2}T^2(s^2)$
0,250	$0,21386 \pm 0,00065$	$0,28050 \pm 0,00075$	$0,31601 \pm 0,00080$
0,300	$0,23736 \pm 0,00069$	$0,35532 \pm 0,00084$	$0,42320 \pm 0,00092$
0,350	$0,28652 \pm 0,00076$	$0,41496 \pm 0,00091$	$0,48314 \pm 0,00098$
0,400	$0,32724 \pm 0,00081$	$0,42966 \pm 0,00093$	$0,5191 \pm 0,0010$
0,450	$0,35532 \pm 0,00084$	$0,49005 \pm 0,00099$	$0,5767 \pm 0,0011$
0,500	$0,42044 \pm 0,00092$	$0,5832 \pm 0,0011$	$0,5995 \pm 0,0011$
0,550	$0,4541 \pm 0,0010$	$0,5973 \pm 0,0011$	$0,6532 \pm 0,0011$
0,600	$0,4871 \pm 0,0010$	$0,6238 \pm 0,0011$	$0,7284 \pm 0,0012$
0,650	$0,5513 \pm 0,0011$	$0,7333 \pm 0,0012$	$0,7900 \pm 0,0013$
0,700	$0,6261 \pm 0,0011$	$0,7713 \pm 0,0012$	$0,8359 \pm 0,0013$

Agora representaremos gráficamente S frente a  $\frac{1}{2}T^2$  utilizando un programa moi similar ao do experimento anterior.

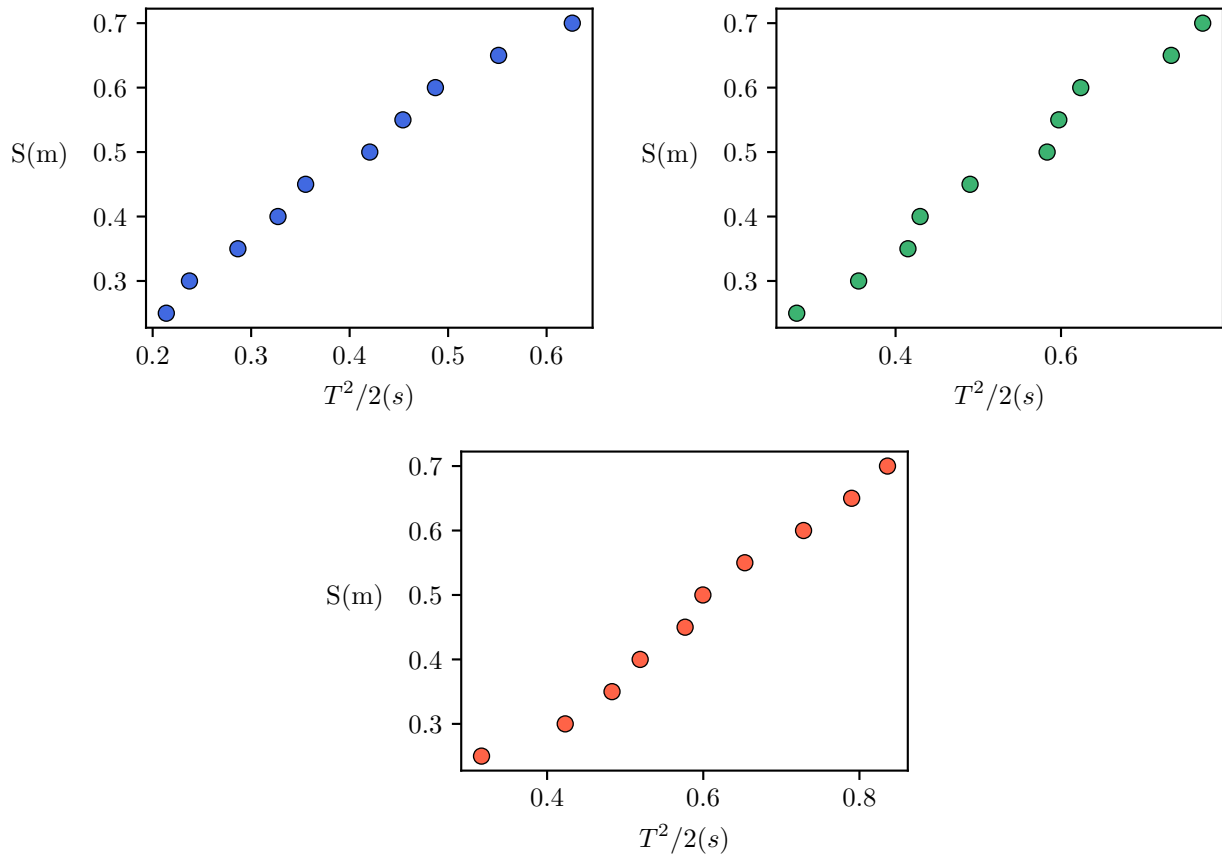


Figura 4: Distancia recorrida (S) frente a  $\frac{1}{2}T^2$  para  $(m_1, m_2, m_3)$

### 3.2.1 Ajuste por mínimos cuadrados

Realizaremos un ajuste lineal por mínimos cuadrados simple y sin término independiente, ya que para una distancia  $S = 0$ ,  $T = 0$  y por lo tanto  $\frac{1}{2}T^2 = 0$ , deduciendo entonces que la recta que intentamos ajustar pasa por el origen. Usaremos el mismo programa que en el apartado anterior para representar las gráficas con sus términos de ajuste.

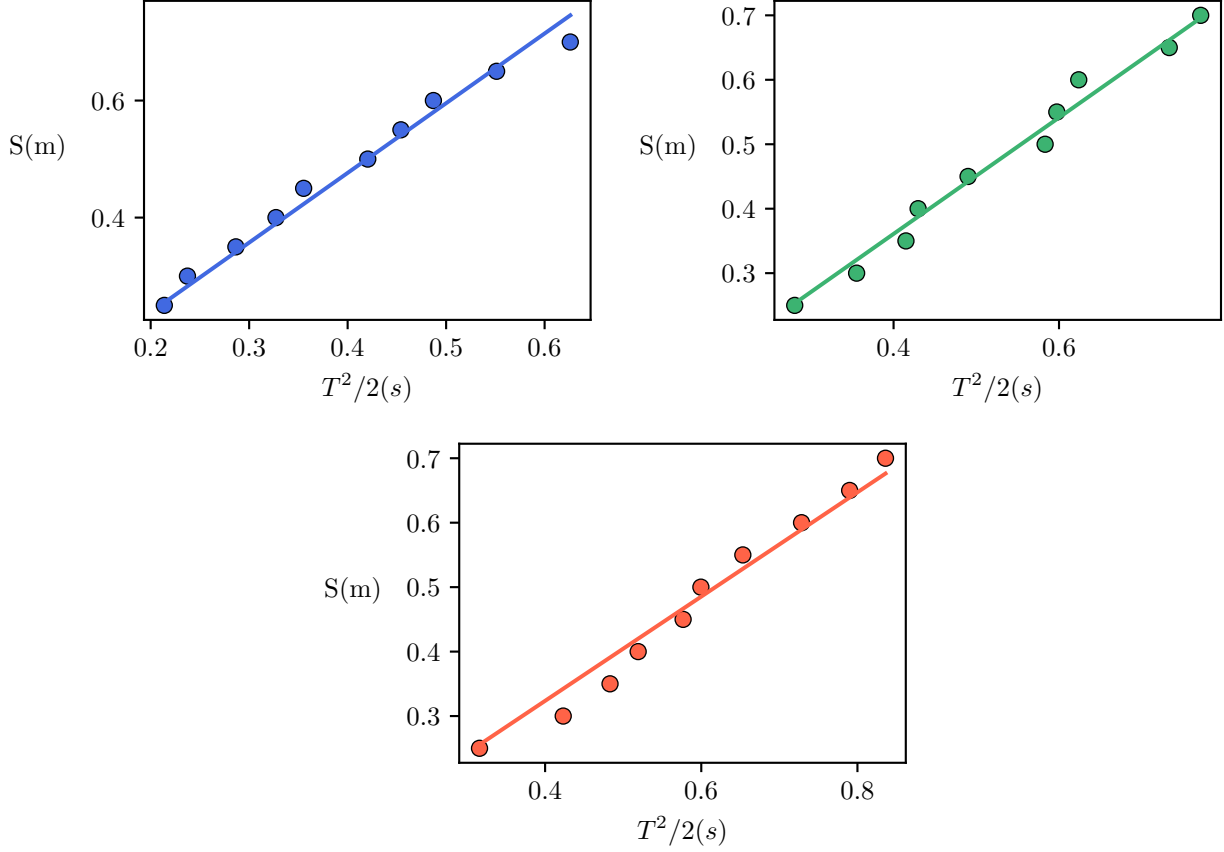


Figura 5: Distancia recorrida ( $S$ ) frente a  $\frac{1}{2}T^2$  para  $(m_1, m_2, m_3)$  con regresión lineal simple sin término independiente

$b_1 = 1,191 \pm 0,016m/s^2$	$s_1 = 0,021$	$r_1 = 0,9992$
$b_2 = 0,902 \pm 0,011m/s^2$	$s_2 = 0,020$	$r_2 = 0,9992$
$b_3 = 0,809 \pm 0,013m/s^2$	$s_3 = 0,025$	$r_3 = 0,998$

Como explicamos anteriormente, podemos relacionar la pendiente de las rectas (b) con la aceleración del móvil, por lo tanto:

$$a_1 = 1,191 \pm 0,016m/s^2 \quad a_2 = 0,902 \pm 0,011m/s^2 \quad a_3 = 0,809 \pm 0,013m/s^2$$

### 3.3 Método 2: $a = \frac{\Delta V}{\Delta T}$

Mediante la ecuación 11 podemos ver que  $a$  es la derivada de  $v$  respecto a  $t$ . Para intervalos finitos es posible hayar la aceleración media dividiendo  $\Delta V/\Delta T$ .

Calcularemos la velocidad instantánea en el segundo detector para cada S, que además corresponderá a  $\Delta V$  ya que la velocidad inicial es 0. Usaremos 8 y 9.

$V_1(m/s)$	$V_2(m/s)$	$V_3(m/s)$
0.826+/-0.011	0.7576+/-0.0095	0.7299+/-0.0090
0.885+/-0.012	0.813+/-0.010	0.7752+/-0.0098
0.962+/-0.013	0.885+/-0.012	0.820+/-0.011
0.980+/-0.014	0.917+/-0.012	0.833+/-0.011
1.042+/-0.015	0.980+/-0.014	0.847+/-0.011
1.111+/-0.017	1.020+/-0.015	0.885+/-0.012
1.190+/-0.019	1.053+/-0.015	0.909+/-0.012
1.220+/-0.019	1.099+/-0.016	0.935+/-0.013
1.250+/-0.020	1.124+/-0.017	0.952+/-0.013
1.316+/-0.022	1.176+/-0.018	1.000+/-0.014

#### 3.3.1 Ajuste por mínimos cuadrados

Ahora representaremos gráficamente  $V$  frente a  $T$ , y haremos un ajuste lineal sin término independiente utilizando el método definido anteriormente para encontrar la pendiente, en este caso la aceleración, ya que  $\Delta V = a\Delta T$ . También añadiremos los parámetros del ajuste.

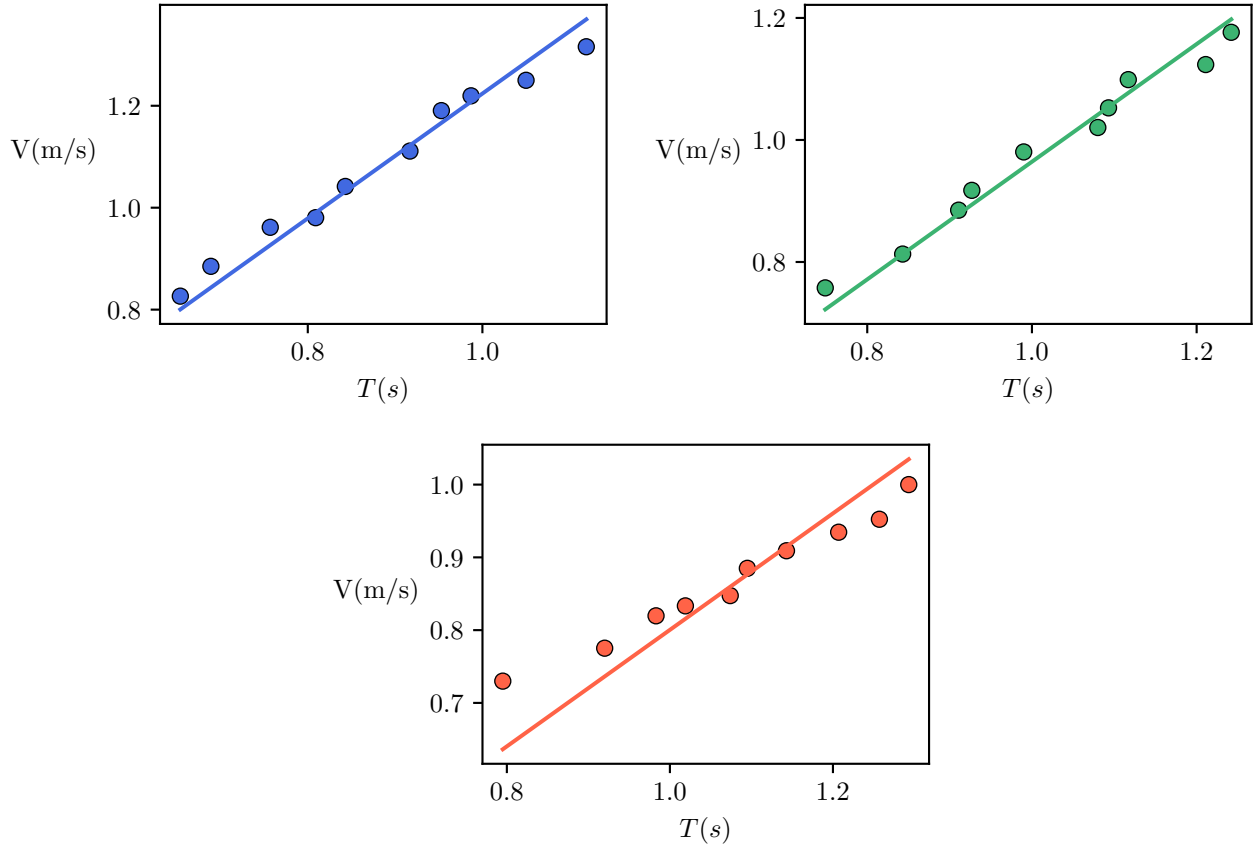


Figura 6: Velocidad ( $V$ ) frente a tiempo ( $T$ ) para ( $m_1$ ,  $m_2$ ,  $m_3$ ) con regresión lineal simple sin término independiente

$$\begin{array}{lll}
 b_1 = 1,224 \pm 0,011 \text{m/s}^2 & s_1 = 0,031 & r_1 = 0,9996 \\
 b_2 = 0,964 \pm 0,0078 \text{m/s}^2 & s_2 = 0,025 & r_2 = 0,9997 \\
 b_3 = 0,800 \pm 0,013 \text{m/s}^2 & s_3 = 0,043 & r_3 = 0,998
 \end{array}$$

Ya que la pendiente es la aceleración, podemos obtener sus valores para este experimento.

$$a_1 = 1,224 \pm 0,011 \text{m/s}^2 \quad a_2 = 0,964 \pm 0,0078 \text{m/s}^2 \quad a_3 = 0,800 \pm 0,013 \text{m/s}^2$$

### 3.4 Aceleración teórica

Finalmente calcularemos cuál sería la aceleración teórica y así poder compararla con nuestros resultados experimentales. Sabiendo que las masas del móvil son  $M_1 = 0,20401kg$ ,  $M_2 = 0,23003kg$  y  $M_3 = 0,33012kg$ , y que la masa que cuelga de la polea es  $m = 0,02977kg$ , además de conocer su incertidumbre,  $s(M) = 0,00001kg$ , podemos calcular la aceleración utilizando las leyes de Newton:

$$F = M \cdot a \quad T = m \cdot g \quad Ma = mg \quad a = g \frac{m}{M} \quad (12)$$

Además de su incertidumbre (*tomaremos  $g$  cómo  $9,8 \pm 0,1m/s^2$* ):

$$s(a) = \sqrt{\frac{g^2 m^2 s(M)^2}{M^4} + \frac{g^2 s(m)^2}{M^2} + \frac{m^2 s(g)^2}{M^2}} \quad (13)$$

Así nos queda:

$$a_1 = 1.430 \pm 0.015m/s^2 \quad a_2 = 1.268 \pm 0.013m/s^2 \quad 0.8838 \pm 0.0090m/s^2$$

Si lo comparamos con las dos aceleraciones experimentales vemos que los valores difieren considerablemente, especialmente las de los dos primeros términos, pero de nuevo podemos atribuir al procedimiento de medida en el laboratorio y a los diferentes tipos de rozamiento y fricción (polea, aire) que no se ajusten completamente.



## **4 Conclusiones POR HACER!!!!**



## Experiencia II

# Momento de Inercia

## 1 Objetivos

En esta práctica trabajaremos sobre el momento de inercia de distintos cuerpos. Este surge al rotar un objeto sobre uno de sus ejes, puede considerarse análogo a la masa en un movimiento armónico simple. Nuestras metas a lo largo de la práctica son las siguientes:

- Medir la constante recuperadora del muelle que utilizaremos en los experimentos.
- Calcular el momento de inercia de distintos cuerpos.
- Verificar que se cumple el Teorema de Steiner.

# Anexos

## A Ajuste por mínimos cuadrados

(Transcripción literal de las memorias de Electricidad, parte de Bobinas de Helmholtz)

Para ajustar los una serie de datos que parezcan seguir una relación lineal podemos utilizar el método de **ajuste por mínimos cuadrados**. Al ser *lineal*, podemos ajustarla por una recta general de la forma  $y = \alpha + \beta x$ . El problema a resolver sería conseguir la mejor aproximación  $a, b$  de los parámetros  $\alpha, \beta$  y sus incertidumbres utilizando nuestra serie de parámetros  $\{x_i, y_i\}$ . Sin embargo, en este caso sabemos que las rectas pasan por el origen (Puesto que para  $I=0, B=0$ ), por lo tanto el parámetro  $a$  va a ser igual a 0, ya que si sustituimos  $y=0$  y  $x=0$ , obtenemos  $0 = \alpha + \beta \cdot 0$ . Este tipo de regresión de la forma  $y = \beta x$  llama **ajuste por mínimos cuadrados sin término independiente**, y es la que encaja con nuestra ecuación  $B = c \cdot I$ .

Para ello minimizaremos la suma de los productos del peso estadístico de cada punto,  $w_i$ , por el cuadrado de la desviación de los datos,  $[y_i - bx_i]^2$ . Por lo tanto, la derivada respecto a  $b$  debe de ser 0.

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^n w_i [y_i - bx_i]^2 \quad (14)$$

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial b} = 0 \quad (15)$$

De aquí resultan dos posibles casos:

1. Si las incertidumbres de  $x_i$  no son despreciables respecto a las de  $y_i$ . Obtenemos la siguiente ecuación:  $\omega_i = \frac{1}{s^2(y_i) + b^2 s^2(x_i)}$ , que excede el nivel de este curso.
2. Si por el contrario podemos despreciar las incertidumbres de  $x_i$  respecto a  $y_i$ , podemos simplificar la ecuación anterior a  $\omega_i = [s(y_i)]^{-2}$ .

En nuestro caso, estamos representando  $B(y_i)$  frente a  $I(x_i)$ , y como ya comentamos la incertidumbre de  $I$  no está especificada por lo que consideraremos que es despreciable frente a la de  $B$ , así que podemos aplicar el segundo caso.

Además, podemos considerar que las incertidumbres de  $y_i$  permanecen constantes entre las diferentes medidas, por lo que también lo hará el peso estadístico  $w = cte$ . Finalmente, conseguimos la expresión matemática de  $b$  en base a la serie de medidas  $\{x_i, y_i\}$ , que sustituiremos por  $I$  y  $B$ . También podemos calcular la desviación típica ( $s$ ), la incertidumbre de  $b$  ( $s(b)$ ) y el coeficiente de regresión lineal ( $r$ ).

$$b = \frac{\sum_i x_i y_i}{\sum_i x_i^2} = \frac{\sum_i IB}{\sum_i I^2} \quad (16)$$

$$s = \sqrt{\frac{\sum_i (y_i - bx_i)^2}{n-1}} = \sqrt{\frac{\sum_i (B - bI)^2}{n-1}} \quad (17)$$

$$s(b) = \frac{s}{\sqrt{\sum_i x_i^2}} = \frac{s}{\sqrt{\sum_i I^2}} \quad (18)$$

$$r = \frac{\sum_i x_i y_i}{\sqrt{(\sum_i x_i^2) \cdot (\sum_i y_i^2)}} = \frac{\sum_i IB}{\sqrt{(\sum_i I^2) \cdot (\sum_i B^2)}} \quad (19)$$

Implementaremos este procedimiento utilizando una vez más **python**. Lo haremos en una librería a parte para poder utilizarlo en el resto de las memorias. El código se describe a continuación, dónde los parámetros **x** e **y** son arrays de **numpy** o series de **pandas**, lo equivalente a una columna de nuestras tablas. Contienen la función `.sum()`, que hace un sumatorio de todos sus miembros. Como vemos, podemos operar antes de hacer la suma, por ejemplo, para calcular  $\sum_i x_i y_i$ .

```
def reg_lin_b(x, y):
    n = len(x) #Numero de datos

    #Sumatorios necesarios
    sxy = (x*y).sum()
    sx2 = (x**2).sum()
    sybx = ((y - b*x)**2).sum()
    sy2 = (y**2).sum()

    b = sxy / sx2 #Pendiente de la recta
    s = (sybx / (n-1))**0.5 #Desviacion tipica
    sb = s / (sx2)**0.5 #Incertidumbre de b
    r = sxy / (sx2 * sy2)**0.5 #Coeficiente de regresion lineal

    return (b, s, sb, r)
```

Ahora crearemos el programa que nos permitirá representar las rectas junto a los puntos experimentales, y nos devolverá los datos de la regresión lineal.

```
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt

#Datos, similarmente para las otras dos tablas
d1 = pd.read_csv("BH-4.csv", sep=';', decimal=',')
I1 = d1["I"]; Be1 = d1["Bexp"]

#Regresion lineal sin termino independiente
b1 = rl(I1, Be1)[0]
xr1 = np.linspace(0, max(I1), 10); yr1 = b1 * xr1
```

```
#Graficas
plt.scatter(I1, Be1) #Experimental, puntos
plt.plot(xr1, yr1) #Teorica, recta regresion lineal
```

Y obtenemos la siguiente gráfica con los parámetros de regresión indicados.

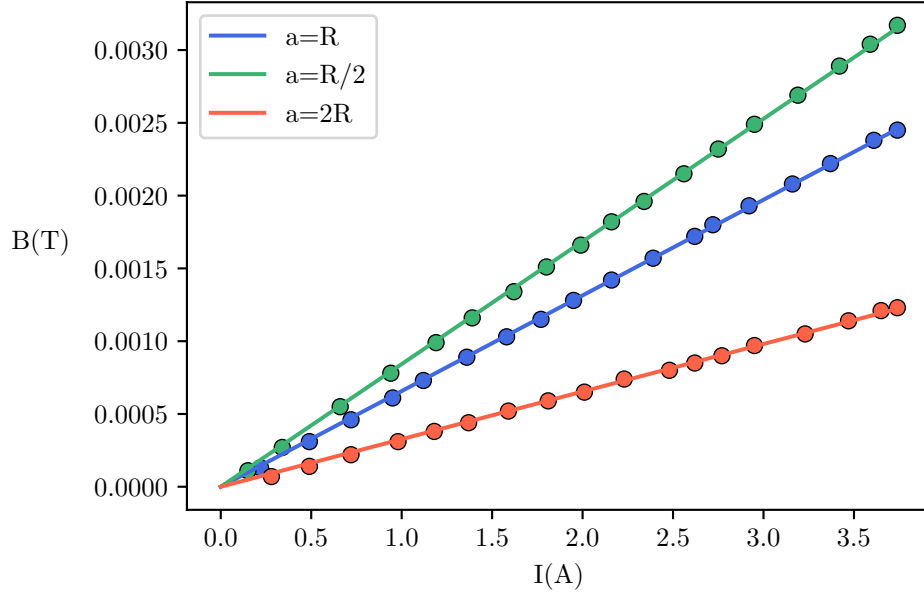


Figura 7: Campo magnético ( $B$ ) frente a la intensidad ( $I$ ) para tres separaciones de las bobinas ( $a=R$ ,  $a=R/2$ ,  $a=2R$ ) con regresión lineal simple sin término independiente

$b_1 = 0,0006572T/A$	$s_1 = 9,3 \cdot 10^{-6}T$	$sb_1 = 9,5 \cdot 10^{-7}T/A$	$r_1 = 0,99998$
$b_2 = 0,000843T/A$	$s_2 = 1,3 \cdot 10^{-5}T$	$sb_2 = 1,3 \cdot 10^{-6}T/A$	$r_2 = 0,99997$
$b_3 = 0,000327T/A$	$s_3 = 1,1 \cdot 10^{-5}T$	$sb_3 = 1,1 \cdot 10^{-6}T/A$	$r_3 = 0,99990$