

# Ley de Hooke, Oscilador armónico

Ajustes lineales, ajustes no lineales, sensor de posición, calibración y más...

# El oscilador armónico

$$-k(x - l_0) - mg = m \frac{d^2x}{dt^2}$$

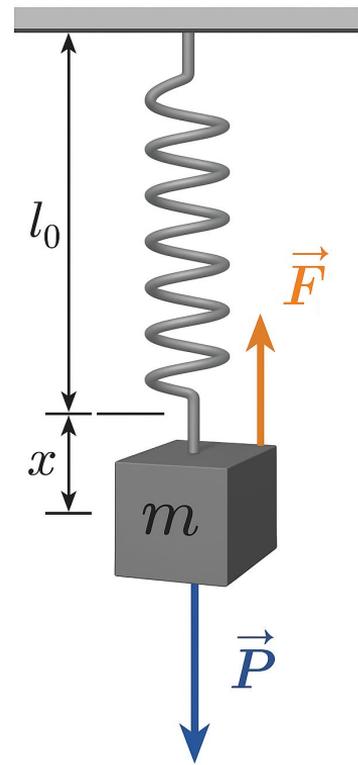
Esta vez es sin aproximaciones!

$$\omega^2 x + \frac{d^2x}{dt^2} = 0$$

Dos soluciones, dos análisis:

- Homogenea (independiente de t)
- Particular (dependiente de t)

Un sensor



# El oscilador armónico

$$-k(x - l_0) - mg = m \frac{d^2x}{dt^2}$$

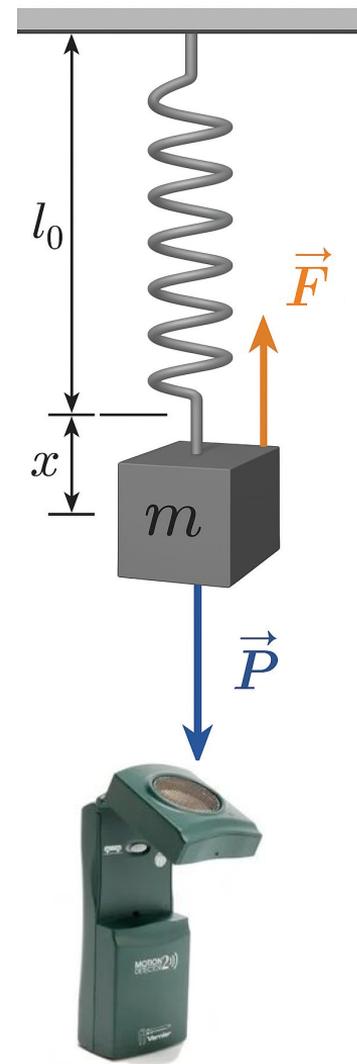
Esta vez es sin aproximaciones!

$$\omega^2 x + \frac{d^2x}{dt^2} = 0$$

Dos soluciones, dos análisis:

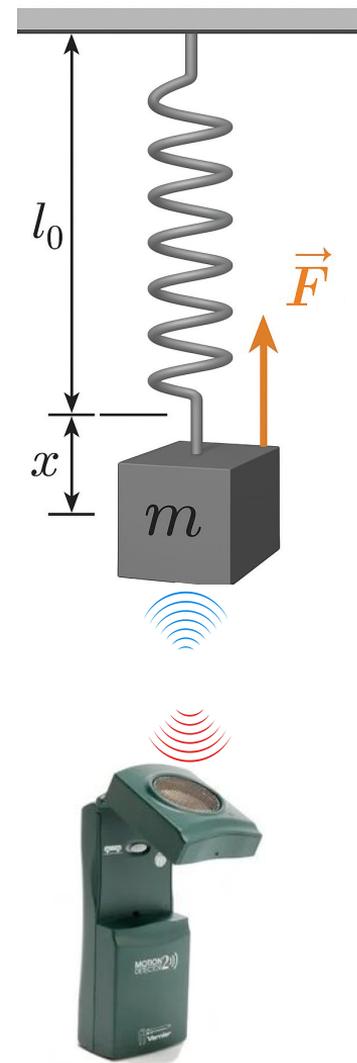
- Homogenea (independiente de t)
- Particular (dependiente de t)

Un sensor



# Sensor de Posición MD-BTD

- Lean [el manual!](#) y [la guía de uso](#)
- Funciona con ultrasonido:
  - Emite una señal
  - Mide el intervalo entre la señal y el rebote
  - Sabiendo que  $v_s = 343$  m/s, puedo calcular la distancia
- Cuidado con los rebotes accidentales y la saturación (dist min = 30 cm)
- Se conecta al canal **digital** del sensor DAQ
- Hay que calibrarlo (carrito, masa sola)
- Frecuencia de muestreo < 50 Hz
- Resolución ~1 mm



# Calibración del sensor de posición

Para que el sensor arroje una posición en metros lo tenemos que calibrar.

Respuesta del sensor: lineal  $\Rightarrow$  necesito 2 distancias para la calibración:

D1 y D2: distancias conocidas

t1 y t2: lecturas de tiempo

Necesitamos determinar las constantes de calibración  $K_0$  y  $K_1$

$$\textit{Distancia} = K_0 + K_1 \cdot \textit{tiempo}$$

Distancia	Tiempo
D1	t1
D2	t2

# Calibración del sensor de posición

Selección y configuración de canales

Canal 1 Canal 2 Canal 3 AIO AII **Canal DIG**

Motion detector  
**OFF** **ON**

Ecuación DIG  
 $d = K0 + K1 \cdot t$

Unidades  
metros

K0  
0

K1  
0

Guardar calibración

Cargar calibración

Calibración automática

Ayuda Cancelar Aplicar

Calibración automática

Calibracion automática

Medir tiempo 1 Nº Muestras Medir tiempo 2

5

Tiempo 1 medido (ms) 0

Desviacion Std Tiempo 1 0

Distancia asignada 1 (m) **0,00**

Tiempo 2 medido (ms) 0

Desviacion Std Tiempo 2 0

Distancia asignada 2 (m) 0,00

Calcular coeficientes

Formula:  
 $D = K0 + t \cdot K1$

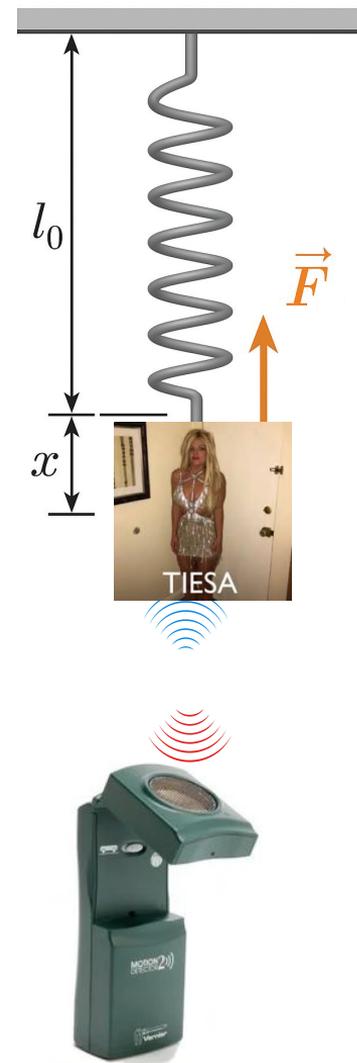
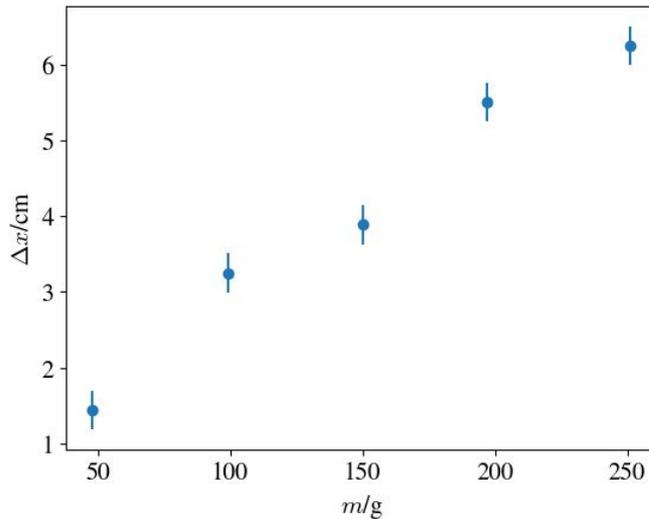
Se recomienda realizar una medición posterior a la calibración para verificar la linealidad y rango de la misma.

K0 0 K1 0

Ayuda Cancelar Aplicar

# Caso estático

- Distintas masas, distintos estiramientos
- Cómo están relacionados? -> Ley de Hooke
- Con qué herramienta podemos analizar?



# Cuadrados mínimos lineales

Minimizamos los residuos pesados por su error

$$\chi^2 = \sum_i \frac{[y_i - f(x_i|a, b)]^2}{(\sigma_i^y)^2}$$

Medidos, son fijos!

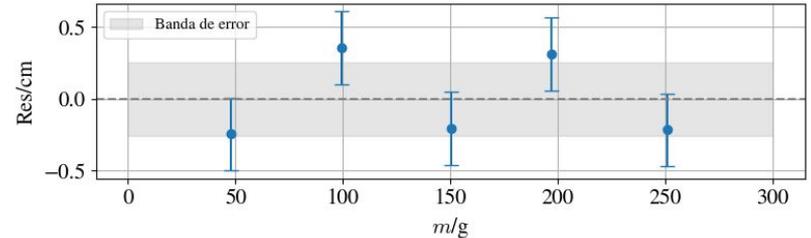
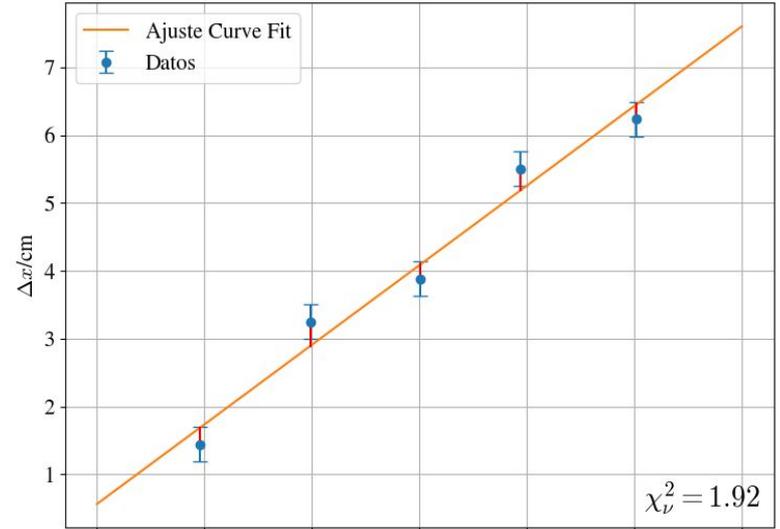
Mis variables

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial a, b} = -2 \sum_i \frac{[y_i - f(x_i|a, b)]}{(\sigma_i^y)^2} \cdot \frac{\partial f(x_i|a, b)}{\partial a, b} = 0$$

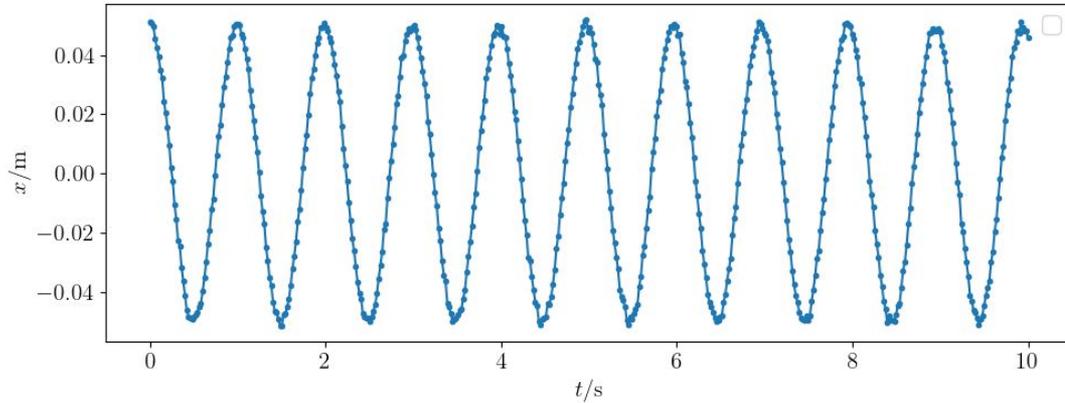
$$a = \frac{\left(\sum_i \frac{1}{(\sigma_i^y)^2}\right) \left(\sum_i \frac{x_i y_i}{(\sigma_i^y)^2}\right) - \left(\sum_i \frac{x_i}{(\sigma_i^y)^2}\right) \left(\sum_i \frac{y_i}{(\sigma_i^y)^2}\right)}{\Delta}$$

$$b = \frac{\left(\sum_i \frac{x_i^2}{(\sigma_i^y)^2}\right) \left(\sum_i \frac{y_i}{(\sigma_i^y)^2}\right) - \left(\sum_i \frac{x_i}{(\sigma_i^y)^2}\right) \left(\sum_i \frac{x_i y_i}{(\sigma_i^y)^2}\right)}{\Delta}$$

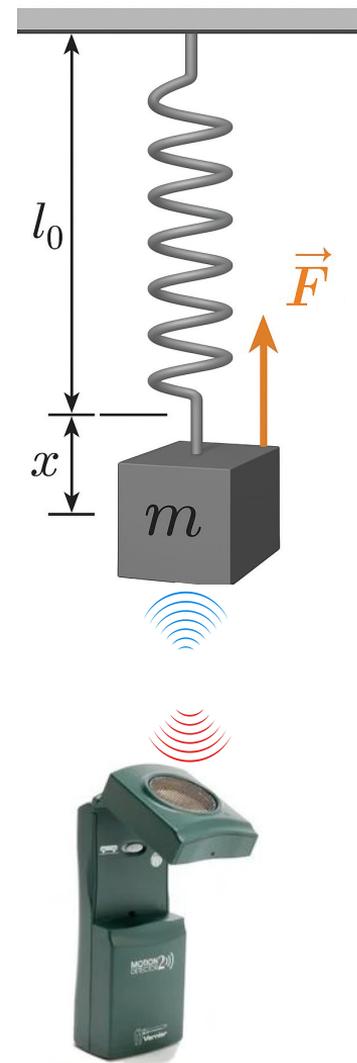
$$\Delta = \left(\sum_i \frac{1}{(\sigma_i^y)^2}\right) \left(\sum_i \frac{x_i^2}{(\sigma_i^y)^2}\right) - \left(\sum_i \frac{x_i}{(\sigma_i^y)^2}\right)^2$$



# Caso dinámico



$$x(t) = A \cos(\omega t + \varphi) + C$$



# Cuadrados mínimos **no** lineales

Minimizamos los residuos pesados por su error

$$\chi^2 = \sum_i \frac{y_i - f(x_i|a, b)}{(\sigma_i^y)^2}$$

Mis variables

Medidos, son fijos!

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial a, b} = -2 \sum_i \frac{[y_i - f(x_i|a, b)]}{(\sigma_i^y)^2} \cdot \frac{\partial f(x_i|a, b)}{\partial a, b} = 0$$

~~$$a = \frac{\left(\sum_i \frac{1}{(\sigma_i^y)^2}\right) \left(\sum_i \frac{x_i y_i}{(\sigma_i^y)^2}\right) - \left(\sum_i \frac{x_i}{(\sigma_i^y)^2}\right) \left(\sum_i \frac{y_i}{(\sigma_i^y)^2}\right)}{\Delta}$$~~

~~$$b = \frac{\left(\sum_i \frac{x_i^2}{(\sigma_i^y)^2}\right) \left(\sum_i \frac{y_i}{(\sigma_i^y)^2}\right) - \left(\sum_i \frac{x_i y_i}{(\sigma_i^y)^2}\right) \left(\sum_i \frac{x_i}{(\sigma_i^y)^2}\right)}{\Delta}$$~~

~~$$\Delta = \left(\sum_i \frac{1}{(\sigma_i^y)^2}\right) \left(\sum_i \frac{x_i^2}{(\sigma_i^y)^2}\right) - \left(\sum_i \frac{x_i}{(\sigma_i^y)^2}\right)^2$$~~

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial a, b} = -2 \sum_i \frac{[y_i - f(x_i|a, b)]}{(\sigma_i^y)^2} \cdot \frac{\partial f(x_i|a, b)}{\partial a, b} = 0$$

¡Es válido! E incluso para más variables

Ahora tenemos que encontrar los valores de los parámetros que minimicen el  $\chi^2$

¿Cómo?

# Cuadrados mínimos **no** lineales

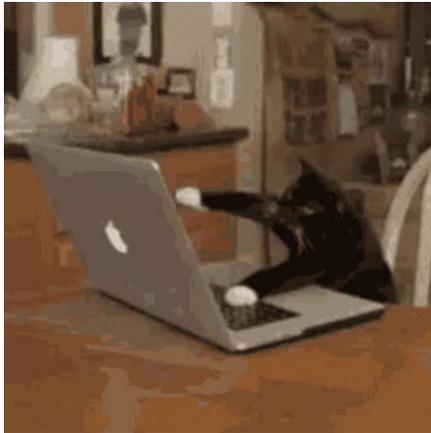
Minimizamos los residuos pesados por su error

$$\chi^2 = \sum_i \frac{[y_i - f(x_i|a, b)]^2}{(\sigma_i^y)^2}$$

Medidos, son fijos!

Mis variables

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial a, b} = -2 \sum_i \frac{[y_i - f(x_i|a, b)]}{(\sigma_i^y)^2} \cdot \frac{\partial f(x_i|a, b)}{\partial a, b} = 0$$



$$\frac{\partial \chi^2}{\partial a, b} = -2 \sum_i \frac{[y_i - f(x_i|a, b)]}{(\sigma_i^y)^2} \cdot \frac{\partial f(x_i|a, b)}{\partial a, b} = 0$$

¡Es válido! E incluso para más variables

Ahora tenemos que encontrar los valores de los parámetros que minimicen el  $\chi^2$

¿Cómo?

# Cuadrados mínimos **no** lineales

Queremos ajustar el gráfico de posición en función del tiempo

Tenemos nuestros pares de datos  $x_i$  y  $t_i$ .

Usando mi modelo:

$$f(t_i) = A \cos(\omega t_i + \varphi) + C$$

Tengo que encontrar  $A$ ,  $\omega$ ,  $\varphi$  y  $C$  que minimicen

$$Res = \sum_i \frac{(f(t_i) - x_i)^2}{\sigma_i}$$

Primero hagámoslo jugando acá

# Cuadrados mínimos **no** lineales

Queremos ajustar el gráfico de posición en función del tiempo

Tenemos nuestros pares de datos  $x_i$  y  $t_i$ .

Usando mi modelo:

$$f(t_i) = A \cos(\omega t_i + \varphi) + C$$

Tengo que encontrar  $A$ ,  $\omega$ ,  $\varphi$  y  $C$  que minimicen

$$Res = \sum_i \frac{(f(t_i) - x_i)^2}{\sigma_i}$$

Pero es poco práctico. Mejor hacerlo numéricamente

# Cuadrados mínimos **no** lineales

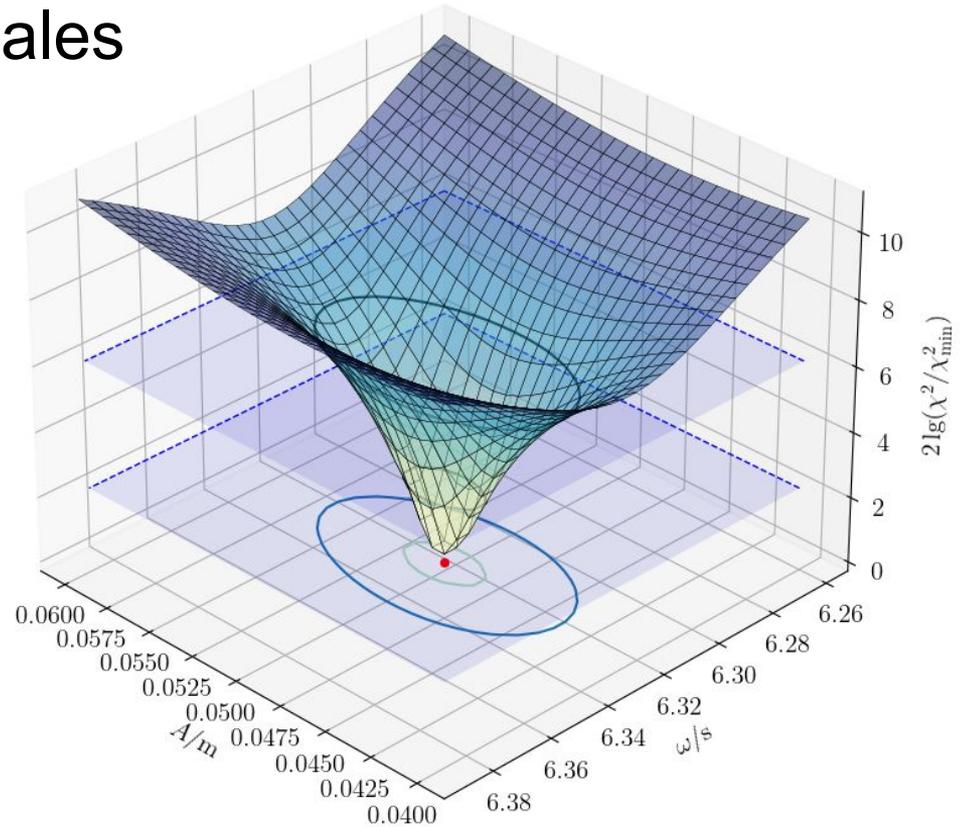
Consejo: Estimar cuánto valen mis parámetros y darle esta info al ajuste

Me quedo con dos variables ( $A, \omega$ ) para poder graficar

La sup tiene un mínimo en el set de valores que es mi estimador.

En vez de tener intervalos de confianza tengo estas elipses de confianza

A partir de las elipses puedo estimar mis errores



# Cuadrados mínimos **no** lineales

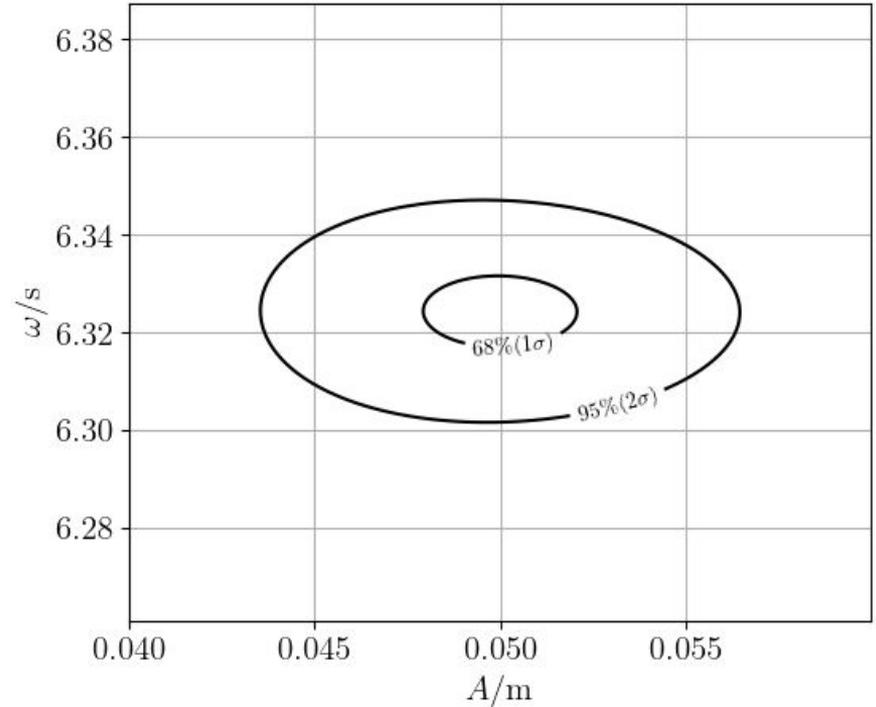
Consejo: Estimar cuánto valen mis parámetros y darle esta info al ajuste

Me quedo con dos variables ( $A, \omega$ ) para poder graficar

La sup tiene un mínimo en el set de valores que es mi estimador.

En vez de tener intervalos de confianza tengo estas elipses de confianza

A partir de las elipses puedo estimar mis errores

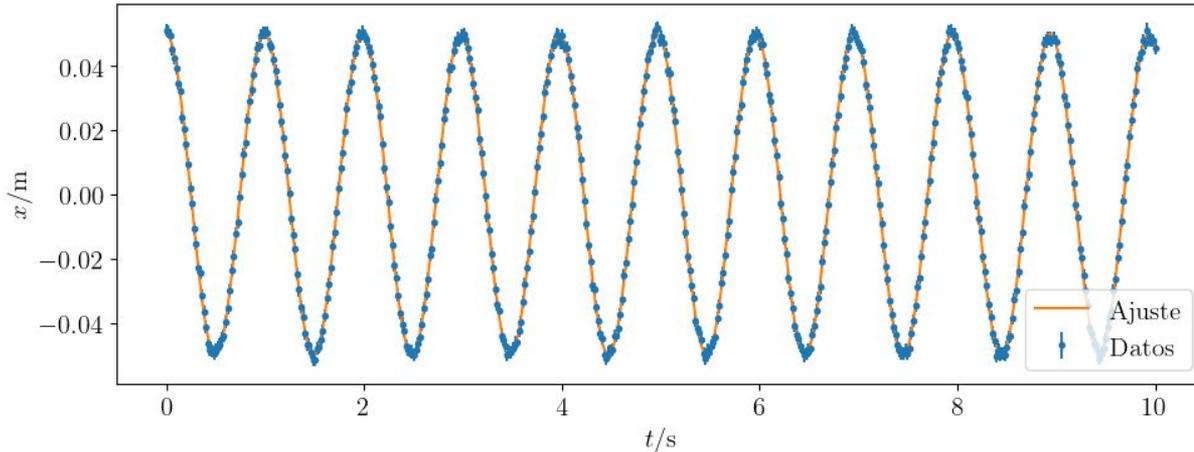


# Cuadrados mínimos **no** lineales

Ahora tengo mis parámetros que minimizan los residuos, puedo ver qué tan bueno es mi ajuste.

$\chi^2$  mínimo: 125.37

$\chi^2$  reducido: 0.25



$$A = (0.0500 \pm 0.0001) \text{ m}$$
$$\omega = (6.3242 \pm 0.0002) \text{ s}^{-1}$$
$$\phi = (0.0036 \pm 0.0009) \text{ rad}$$
$$C = (0.0001 \pm 0.0020) \text{ m}$$

# Qué vamos a hacer

Leer la guía

Mediciones:

- Resorte en el caso estático.
- Resorte en caso dinámico

Análisis:

- Incertezas estadísticas
- Propagación de incertezas
- Cuadrados mínimos lineales y no lineales

# Qué vamos a hacer

Leer la guía

Mediciones:

- Resorte en el caso estático.
- Resorte en caso dinámico

Análisis:

- Incertezas estadísticas
- Propagación de incertezas
- Cuadrados mínimos lineales y no lineales



# Qué vamos a hacer

Es importante que comparen de alguna manera los métodos

¿qué observables pueden obtener para compararlos?

Extra y por si las cosas no dan muy bien, los papers de Arrieta y Cushing

