

# Pendolo quadrifilare

4 aprile 2017

## 1 Scopo dell'esperienza

L'esperienza verte sullo studio del moto di un pendolo e della dipendenza del periodo dall'ampiezza dell'oscillazione.

## 2 Cenni teorici

Le forze tangenti al cavo che agiscono sul pendolo sono descritte dalla seguente equazione:

$$l\ddot{\theta} = g \sin \theta \quad (1)$$

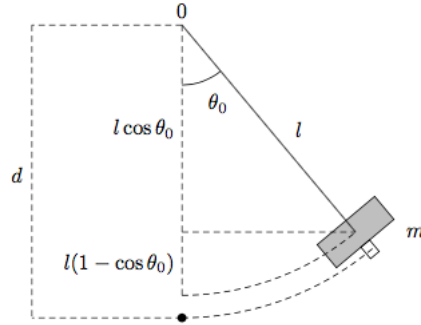
dove  $m$  é la massa del pendolo,  $l$  é la lunghezza del cavo,  $\theta$  é l'angolo formato con la normale a pavimento e  $g$  é l'accelerazione di gravità

Sviluppando l'equazione 1 in serie di Taylor si ottiene l'equazione approssimata del periodo  $T$ :

$$T = 2\pi \sqrt{\frac{l_{CM}}{g}} \left( 1 + \frac{1}{16} \theta_0^2 + \frac{11}{3072} \theta_0^4 + \dots \right) \quad (2)$$

## 3 Materiale a disposizione

- Pendolo quadrifilare con bandierina
- Metro a nastro (risoluzione di 1mm)
- Traguardo ottico
- Dispositivo di acquisizione dati



## 4 Descrizione delle misure

Attraverso il programma arduino, si sono presi i valori dei tempi di transito  $t_T$  nella posizione con  $\theta = 0$  della bandierina di larghezza  $\omega = (0.0210 \pm 0.0005)m$  posta al centro ad una distanza  $d = (1.16 \pm 0.01)m$  dal punto di rotazione del corpo e le misure del periodo  $T$  di oscillazione. Con questi dati si é reso possibile calcolare la velocità media del centro di massa del corpo (posto ad una distanza  $l_{CM}$ ) nel punto di equilibrio e, successivamente, ricavare l'ampiezza dell'oscillazione per verificare la validità dell'equazione (2). (Si sottolinea che il pendolo fisico può essere approssimativamente trattato come un pendolo semplice a distanza  $l_{CM}$  dal punto di rotazione).

## 5 Analisi Dati

Ottenuti i dati con arduino, si é utilizzata la seguente equazione:  $v_o = \frac{\omega}{t_T} \frac{l_{CM}}{d}$  per calcolare la velocità del centro di massa con cui si é poi calcolato l'ampiezza iniziale di oscillazione  $\theta_o$  con la seguente espressione:  $\theta_o = \arccos(1 - \frac{v_o^2}{2gl_{CM}})$ . Poi con il modulo curve-fit di scipy.optimize di Python si é fatto il fit lineare con la funzione (2) con  $\theta_o$  la variabile indipendente, il periodo  $T$  la variabile dipendente, i parametri liberi i coefficienti  $p_1 = \frac{1}{16}$ ,  $p_2 = \frac{11}{3072}$  e  $l_{CM}$ , senza mettere gli errori sulla  $T$  in quanto tutti uguali a 0.00007 s. Importante notare che gli errori su  $T$  non sono gaussiani, ma hanno distribuzione uniforme.

Tabella 1: Risultato del fit lineare con curve-fit

$l_{CM} = (1.1266 \pm 0.0001)m$
$p_1 = 0.064 \pm 0.002$
$p_2 = -0.022 \pm 0.027$
Chisquare = 11.6
Chisquare atteso : $14.0 \pm 3.3$

Si nota immediatamente che a causa degli errori troppo elevati su  $T$  il coefficiente  $p_2$  non può essere assolutamente ricavato attraverso questi dati in quanto troppo 'grossolani', del resto si sta cercando di rilevare un contributo di  $o(\theta^3)$ . Con questi valori si è poi realizzato un grafico della retta di best fit confrontata con i valori ottenuti per via sperimentale.

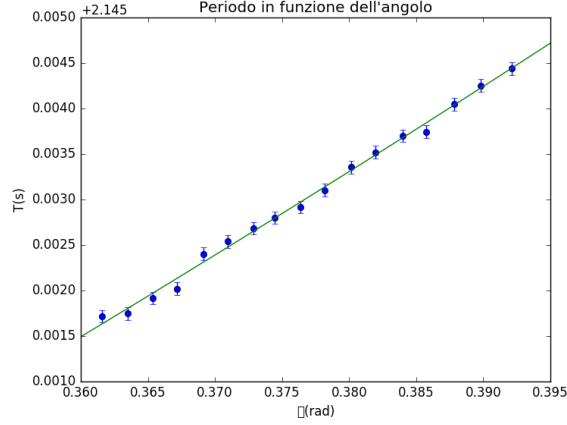


Figura 1: Retta di best fit (in verde) e valori sperimentali (in blu)

## 6 Conclusione

Dal test del chisquare si nota immediatamente che il  $\chi^2$  ottenuto dista meno di una sigma dal valore atteso corrispondente ai gradi di libertà del problema. Di conseguenza il p-value ricavato pari a 36% risulta molto buono e ci assicura che la probabilità di ottenere un valore estremo rispetto a quello trovato è molto alta. L'unico problema di questo fit è che a causa di errori di misura sul periodo  $T$  molto elevati, il coefficiente  $p_2$  non può essere ricavato con questo fit, anche se molto buono.