Homework No.7

Ruqi Feng

November 2022

1 Simple Pendulum

1.1 Description

Write a program to numerically solve a simple pendulum's motion using Euler's midpoint method, RK4, Euler-trapezoidal method (implement these methods by yourself). Plot the angle and total energy as a function of time. Explain the results.

1.2 Solution

考虑一个 n 阶 ODE

$$c_n f^{(n)}(x) + c_{n-1} f^{(n-1)}(x) + c_{n-2} f^{(n-2)}(x) + c_1 f'(x) + c_0 f(x) = 0$$
 (1)

可以通过换元 $f^{(k)}(x) \rightarrow y_k (k \le n_{max} - 1)$ 被转化为一阶 ODE 组:

$$\frac{dy_n}{dx} = -\frac{c_{n-1}y_{n-1} + c_{n-2}y_{n-2} + c_1y_1 + c_0y_0}{c_n}$$
 (2)

$$\frac{dy_{n-1}}{dx} = y_n \tag{3}$$

$$\dots$$
 (4)

$$\frac{dy_k}{dx} = y_{k+1} \tag{5}$$

$$\frac{dy_0}{dx} = y_1 \tag{7}$$

写成向量形式,就是

$$\frac{d\vec{y}}{dx} = \vec{f}(\vec{y}, x) \tag{8}$$

对于单摆, $\ddot{\theta} = -k \sin \theta$, 其中 $k = \frac{g}{l}$ Eq.8中的 \vec{f} 不显含时,于是有

$$\frac{dy_0}{dx} = y_1 \tag{9}$$

$$\frac{dy_1}{dx} = -k\sin\theta\tag{10}$$

其中 $y_0 = \theta$, $y_1 = \dot{\theta}$ 下面我们使用四种方法解这个 ODE:

1.2.1 Euler

把 \vec{y} 关于x展开到第1阶

$$\vec{y}(x+\delta x) = \vec{y}(x) + \frac{d\vec{y}}{dx}\delta x + O(\delta x)$$
(11)

将 Eq.8 and Eq.9代入得

$$\vec{y}_{i+1} = \vec{y}_i + \vec{f}(\vec{y}_i, x_i)\delta x + O(\delta x)$$
(12)

其中 δx 为步长。只要输入初始的 $\vec{y_0}, x_0$ 和 $\vec{f}(\vec{y_0}, x_0)$, 迭代即可求解。

1.2.2 Midpoint

为了得到更准确的导数,用 Euler 法得到的 y_{i+1} 估计中点,再利用中点的导数 $\vec{f}(\vec{y}+\Delta y_{attempt}/2,x+h/2)$ 进行迭代。其中

$$\Delta y_{attempt} = \vec{f}(\vec{y}_i, x_i) \delta x \tag{13}$$

1.2.3 RK-4

假设 \vec{y}_{i+1} 的变化量是不同位置 (x_j, y_j) 的导数的线性组合

$$\vec{y}(x_{i+1}) = \vec{y}(x_i) + \sum_{i=1}^{n} a_{ij} \vec{f}_{ij} \delta x$$
 (14)

其中

$$\vec{f}_{ij} = \vec{f}(y_i + \sum_{k=1}^j b_{jk} \vec{f}_{ik} \delta x, x_i + c_{ij} \delta x)$$

$$\tag{15}$$

于是对于某一个求解步 i 我们获得了 a_{ij} , b_{jk} , c_{ij} 额外的自由度。于是我们可以调整这些参数让更高阶的 Taylor 公式被满足。4 阶 RK 法中,有 4 个 \vec{f} 被求解出,在常数时间复杂度内让局部精度达到了 $o(h^4)$ 。对应的参数为

$$k_1 = \vec{f}(x_i, y_i) \tag{16}$$

$$k_2 = \vec{f}(x_i + \frac{1}{2}\delta x, y_i + \frac{1}{2}k_1\delta x)$$
 (17)

$$k_3 = \vec{f}(x_i + \frac{1}{2}\delta x, y_i + \frac{1}{2}k_2\delta x)$$
 (18)

$$k_4 = \vec{f}(x_i + \delta x, y_i + k_3 \delta x) \tag{19}$$

1.2.4 Euler-trapazoidal

为了在函数变化较平缓的地方减少计算开销,我们希望在这些地方增加步长,影响精度较小。E-T 方法就是一个变步长的方法。它的基本思想是在某一个求解步的位置上迭代计算直到 \vec{f} 收敛到希望的精度。

首先用 Euler 法得到初始迭代

$$\vec{y}_{i+1,0} = \vec{y}_i + \vec{f}_{i,0} \delta x \tag{20}$$

得到 $\vec{f}_{i+1,0} = \vec{f}(x)$ 迭代计算导数

$$\vec{y}_{i+1,j} = \vec{y}_i + (\vec{f}_{i,0} + \vec{f}_{i+1,j}) \frac{\delta x}{2}$$
(21)

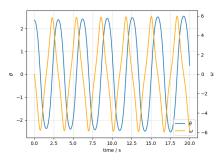
其中

$$\vec{f}_{i+1,j+1} = \vec{f}(x + \delta x, \vec{y}_{i+1,j})$$
(22)

1.3 Input and Outputs

用四种方法求解并画出 θ 和 ω 对时间的图像。步长均为 1e-3s(ET 法收敛判断条件为 1e-5),求解 $10\to 20s$ 内的运动。可以看出,Euler 法的角度振幅逐渐变大,而其他方法没有明显的变化。单摆的方程是能量守恒的,所以为了研究各个数值方法的精度,将能量对时间画出。除了 Euler 法中,能量非周期性的偏移主导外,其他各个方法中能量周期性震荡,而非周期性的偏移与之相比很小。这代表着虽然这些方法并不保证能量守恒,但能量的总体偏移也较小。其中 RK-4 在周期中能量波动的相对误差很小,达到了 1e-11。 z

程序使用了 numpy, matplotlib 库。在安装了依赖库的环境中运行 q1_pendulum.py 即可。下面是程序运行的截图。



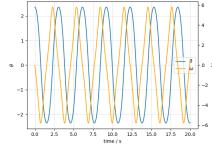


图 1: Euler 法

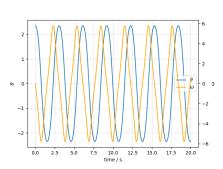


图 2: midpoint 法

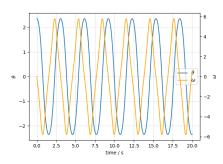
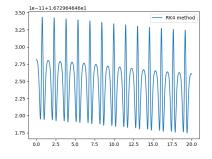


图 3: Runge-Kutta - 4 order 法

图 4: Euler-Trapezoidal 法



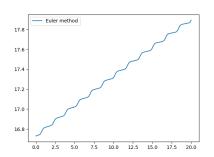


图 5: RK-4 法, 能量变化

图 6: Euler 法, 能量变化

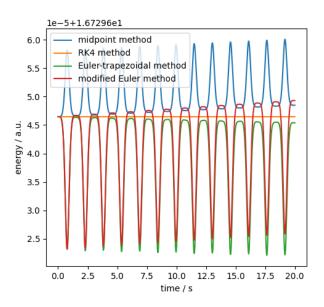


图 7: midpoint method, Euler-Trapezoidal method, modified Euler method 的能量变化。可以看出 RK-4 法比其他更精确。

1.4 Pseudocode

Algorithm 1 Simple Pendulum: Euler

Input: k, or $\frac{g}{l}$, θ_0 , $\dot{\theta}_0$ h, t_m

Output: E(t), $\theta(t)$

1:
$$t \leftarrow 0$$

2:
$$\omega[0] \leftarrow \dot{\theta}_0$$

3:
$$\theta[0] \leftarrow \theta_0$$

4: while $t < t_m$ do

5:
$$\theta[i+1] \leftarrow \theta[i] + \omega h$$

6:
$$\omega[i+1] \leftarrow \omega[i] - k \sin \theta[i]h$$

7:
$$t \leftarrow t + h$$

8: end while

9:
$$\vec{E} \leftarrow \frac{1}{2}l^2\omega^2 + g^2l^2(1-\cos\theta)$$

 \triangleright set m as 1

10: **return** $\vec{E}, \vec{\theta}$

Algorithm 2 Simple Pendulum: midpoint

Input: k, or $\frac{g}{l}$, θ_0 , $\dot{\theta}_0$ h, t_m

Output: E(t), $\theta(t)$

1:
$$t \leftarrow 0$$

2:
$$\omega[0] \leftarrow \dot{\theta}_0$$

3:
$$\theta[0] \leftarrow \theta_0$$

4: while $t < t_m$ do

5:
$$\theta_{mid} \leftarrow \theta[i] + \omega h$$

6:
$$\omega_{mid} \leftarrow \omega[i] - k \sin \theta[i]h$$

7:
$$\theta[i+1] \leftarrow \theta[i] + \frac{\omega[i] + \omega_{mid}}{2}h$$

8:
$$\omega[i+1] \leftarrow \omega[i] - k \sin(\frac{\theta[i] + \theta_{mid}}{2})h$$

9:
$$t \leftarrow t + h$$

10:
$$i \leftarrow i + 1$$

11: end while

12:
$$\vec{E} \leftarrow \frac{1}{2}l^2\omega^2 + g^2l^2(1-\cos\theta)$$

 \triangleright set m as 1

13: **return** $\vec{E}, \vec{\theta}$

Algorithm 3 Simple Pendulum: E-T

```
Input: k, or \frac{g}{l}, \theta_0, \dot{\theta}_0 h, t_m
       Output: E(t), \theta(t)
  1: t \leftarrow 0
  2: \omega[0] \leftarrow \dot{\theta}_0
 3: \theta[0] \leftarrow \theta_0
  4: while t < t_m do
              \theta_{last} \leftarrow \theta[i] + \omega h + 1
              \omega_{last} \leftarrow \omega[i] - k \sin \theta[i] h + 1
  6:
              \theta_{tmp} \leftarrow \theta[i] + \omega h
  7:
              \omega_{tmp} \leftarrow \omega[i] - k\sin\theta[i]h
  8:
              while (\theta_{tmp} - \theta_{last})^2 + (\omega_j - \omega_{last})^2 < 1e-5 do
  9:
                      \theta_{last} \leftarrow \theta_{tmp}
10:
                      \omega_{last} \leftarrow \omega_{tmp}
11:
                     \theta_{tmp} \leftarrow \theta[i] + \frac{\omega[i] + \omega_{last}}{2} h
\omega_{tmp} \leftarrow \omega[i] - k(\frac{\sin \theta[i]}{2} + \frac{\sin \theta_{last}}{2}) h
12:
13:
              end while
14:
              \theta[i+1] \leftarrow \theta_{tmp}
15:
              \omega[i+1] \leftarrow \omega_{tmp}
16:
              t \leftarrow t + h
17:
              i \leftarrow i + 1
19: end while
20: \vec{E} \leftarrow \frac{1}{2}l^2\omega^2 + g^2l^2(1-\cos\theta)
                                                                                                                                       \triangleright set m as 1
21: return \vec{E}, \vec{\theta}
```

Algorithm 4 Simple Pendulum: RK-4

Input: k, or $\frac{g}{l}$, θ_0 , $\dot{\theta}_0$ h, t_m

Output:
$$E(t)$$
, $\theta(t)$

1:
$$t \leftarrow 0$$

2:
$$\omega[0] \leftarrow \dot{\theta}_0$$

3:
$$\theta[0] \leftarrow \theta_0$$

4: while
$$t < t_m$$
 do

5:
$$\theta_{mid} \leftarrow \theta[i] + \omega h$$

6:
$$\omega_{mid} \leftarrow \omega[i] - k \sin \theta[i]h$$

7:
$$\theta[i+1] \leftarrow \theta[i] + \frac{\omega[i] + \omega_{mid}}{2}h$$

7:
$$\theta[i+1] \leftarrow \theta[i] + \frac{\omega[i] + \omega_{mid}}{2} h$$

8: $\omega[i+1] \leftarrow \omega[i] - k \sin(\frac{\theta[i] + \theta_{mid}}{2}) h$

9:
$$t \leftarrow t + h$$

10:
$$i \leftarrow i + 1$$

11: end while

12:
$$\vec{E} \leftarrow \frac{1}{2}l^2\omega^2 + g^2l^2(1-\cos\theta)$$

 \triangleright set m as 1

13: **return** $\vec{E}, \vec{ heta}$

2 Radial Schrodinger Equation

2.1 Description

Write a program to numerically solve radial Schrödinger equation (see detais in the slides) for

- V(r) = -1/r (hydrogen atom)
- $V_{loc}(r)$

Compute and plot the first three eigenstates.

2.2 Solution

我们知道径向 Schrodinger 方程可以写成

$$\left(\frac{\hbar^2}{2m}\frac{d^2}{dr^2} + E - V(r) - \frac{\hbar^2 l(l+1)}{2mr^2}\right)u = 0$$
 (23)

其中

$$u(r) = r\psi(r) \tag{24}$$

是归一化的径向波函数。因此和 Sec.1一致,我们可以将此方程转化为 2 元 的 1 阶 ODE 组。但这里 E 未知,是一个本征值方程。

注意到边界条件

$$u(0) = 0 \tag{25}$$

$$u(\infty) = 0 \tag{26}$$

所以在不考虑归一化时,边界导数可以任取,相当于 $u \to \lambda u$ 一定仍然满足 Eq.23。于是本征值问题可以转化为解方程

$$u_{\infty}(E) = 0 \tag{27}$$

其中 u_{∞} 在给定 E 时可以由初始条件 u(0) 解得。等价地,也可以从 $r = \infty$ 作为解 ODE 的初始条件,寻找使得 u(0) = 0 的 E,这被称为 shooting 法。 我采用了 bisection 方法解 Eq.27,并用 RK-4 解 ODE 组。为了确定各个解 的初始区间,我先在在不同 1 下足够大的区域内画出 $u(\infty)$ 关于 E 的图像,从而找到 3 个最低的本征能量的大致范围。

2.3 Input and Outputs

取
$$\frac{\hbar^2}{m} = 1$$
 以及 $\frac{e^2}{4\pi\varepsilon_0} = 1$ 。

2.3.1 hydrogen atom

可以注意到,取 r_{∞} 为约 100 以上时, u_{∞} 零点对应的能量已经基本收敛。所以取 $r_{\infty} = 100$ 。由 Fig.8,9, 10可以看出,在势能 $V_1(r) = \frac{1}{r}$ 时,l 增大 1 会使得最小的本征能量被去除;而某个 l 的所有本征能量都包含在 l-1 的本征能量中。这对应着某个 n 能级的能量是 n(n+1) 度简并的。

最小 3 个能量的本征态可以是 l=0 的最小三个能量。分别为约 0.5, 0.125, 0.5555...。用 bisection 法可以解得能量为

\overline{n}	$E/\alpha^2 m_e c^2$
1	-0.4999992370605469
2	-0.12499923706054687
3	-0.05555603027343749

值得注意的是,从 u_{∞} 开始求解和 u_0 开始求解给出了完全**一致**的结果。这 说明从两个方向求解 ODE 的过程中差别不大。但在画出本征态的过程中,可以看出11中的虚线,即从 0 开始求解时, u_{∞} 并不能满足,而从 0 开始求解却可以。我认为,这是由于

$$\|\frac{\partial u_{\infty}}{\partial E}\| \gg \|\frac{\partial u_0}{\partial E}\| \tag{28}$$

即使求解 ODE 的过程中没有误差, u_{∞} 也会因为 E 受限于浮点数精度不是精确值而出现大幅度偏离。类似地, u_{∞} 也会受到 RK-4 求解误差的影响,这也可能是 u_{∞} 发散而 u_{0} 不发散的原因。

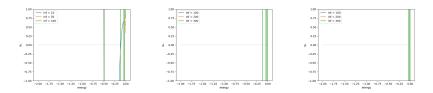


图 8: $u_{\infty}(E)$ 在 l=0 图 9: $u_{\infty}(E)$ 在 l=1 图 10: $u_{\infty}(E)$ 在 l=2

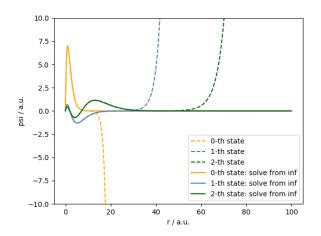


图 11: 从两个方向代人 E 求解 u(r),从 0 开始求解时,在一段时间后 u_{∞} 会发散

2.3.2 pseudo potential

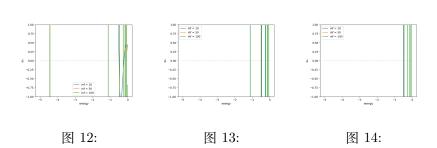
取势能为2.1并再次画出 $u_{\infty}(E)$ 的图像,如 Fig.12,13,14所示。可以看出最小的能量约为 -4 在 l=0,第二小约 -1.1 在 l=1,第三小在 -1.1 约 l=0.而且可以明显看出不同 l 的简并解除了。可以求解出三个最小能量是

\overline{n}	$E/\alpha^2 m_e c^2$
1	-4.458247184753418
2	-1.122279167175293
3	-1.1154321670532226

画出对应的本征态如图15所示,可以发现 l=0 的最小、第二小能量本征态分别有 0,1 个零点; l=1 的最小能量本征态有 0 个零点。这再次确认了我们已经找到了最小的能量。从 u_{∞} 开始求解的发散原因与 Sec.2.3.1中的讨论相同。

2.3.3 screenshot

程序使用了 numpy 和 matplotlib 和 scipy 库。在安装了依赖库的环境下运行 q2_radial_Schrodinger.py 即可。



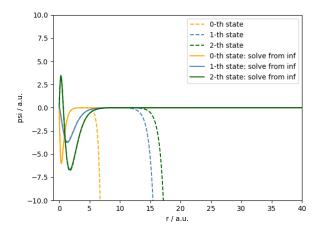


图 15: 代人 E 求解 u。节点数分别是 0,0,1,对应 l=0 的第 1,2 小能量和 l=1 的第一小能量。

eigenvalues (energies) of H, starting from r = 0: -0.4099992370605469 -0.12499923706054687 -0.85555603027343749 starting from r = 100.0: -0.4099992370605469 -0.12499923706054687 -0.65555603027343749 eigenvalues (energies) of Li, starting from r = 0: -4.458247184753418 -1.122279167175293 -1.1154321670532226 starting from r = 100.0: -4.458247184753418 -1.122279167175293 -1.1154321670532226

图 16: 程序运行截图

2.4 Pseudocode

Algorithm 5 Radial Schrodinger

```
Input: potential V(r), energy range el, er where u_{\infty}(el) < 0 and
   u_{\infty}(er) > 0
   Output: energy eigenvalue E
1: u_0 \leftarrow 0
2: u_0' \leftarrow 1
                                                        \trianglerightarbitrary derivative, I chose 1
3: tol \leftarrow 1e - 5
4: while abs(el - er) > tol do
       Solve u_{\infty} with energy E = \frac{el + er}{2} using RK-4 method \triangleright see Algo.4
       if u_i n f t y < 0 then
            el \leftarrow \frac{el + er}{2}
       else
            er \leftarrow \frac{el+er}{2}
```

6:

7:

8:

9:

12:
$$E \leftarrow \frac{el+er}{2}$$

Return: E