

Symulacje dynamiki molekularnej - ruchy planet.

Rafał Kornel

Wstęp

Problem - rozwiązać numerycznie problem dwóch ciał.

$$\mathbf{F}_j = m_j \frac{d^2 \mathbf{r}_j}{dt^2} = \sum_{i=1, i \neq j}^N \mathbf{F}_{ij} \quad (1)$$

Do rozwiązania problemu zostały użyte trzy metody numeryczne:

Algorytm Eulera

Wynika z rozwinięcia w szereg Taylora:

$$\mathbf{r}(t + \delta t) \approx \mathbf{r}(t) + \dot{\mathbf{r}}(t)\delta t + \frac{1}{2!}\ddot{\mathbf{r}}(t)\delta t^2 \quad (2)$$

Stąd wynikają wzory na położenie oraz pęd:

$$r(t + \delta t) = r(t) + p(t)\delta t + \frac{1}{2}F(t)\delta t^2$$

$$p(t + \delta t) = p(t) + F(t)\delta t$$

Kod poniżej przedstawia klasę, która została użyta do przechowywania danych.

```
class Planet:
    def __init__(self, pos, mom, m, static = False):
        self.pos = pos          # position
        self.mom = mom          # momentum
        self.m = m              # mass
        self.pos_history = []
        self.vel_history = []
        self.pot = []           # potential energy
        self.kin = []           # kinetic energy

        self.is_static = static
        self.r = 0.3 if static else 0.2
        self.fig = pl.Circle(self.pos, self.r, color=pl.cm.summer(self.m))
```

Kod poniżej przedstawia implementację algorytmu Euler'a.

```
def evolve_euler(self):
    for p in self.planets:
        f = self.calculate_force(p)

        p.pos_history.append(p.pos)

        kin, pot = self.calculate_energy(p)
        p.kin.append(kin)
        p.pot.append(pot)

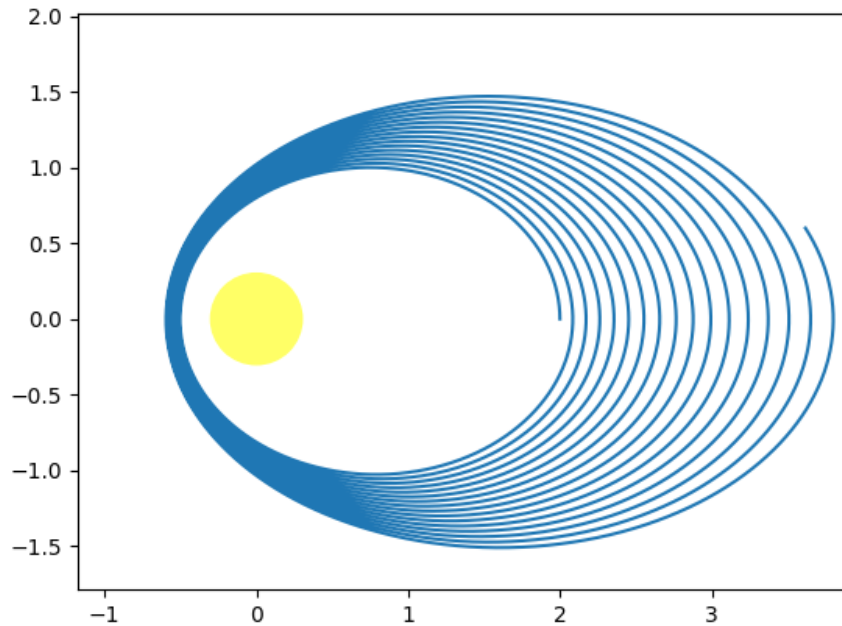
        p.pos = p.pos + p.mom * self.dt / p.m + 1 / (2 * p.m) * f * (self.dt ** 2)
        p.mom = p.mom + f * self.dt
```

Dla $N = 100000$ iteracji, orbita planety o warunkach początkowych

$$\mathbf{r} = (2, 0)$$

$$\mathbf{p} = (0, 0.1)$$

wygląda następująco:



Rys. 1: Orbita planety w metodzie Eulera.

A tak wygląda wykres energii:

Energia całkowita w tej metodzie nie jest zachowana, co widać na przybliżeniu:

Algorytm Verleta

Wzór na położenie w n -tym kroku ma następującą postać:

$$r_{n+1} = 2r_n - r_{n-1} + \left(\frac{F_n}{m}\right)\delta t^2$$

Jak widać, do wyznaczenia $n+1$ -ego kroku potrzebujemy tylko n -tego i $n-1$ -ego położenia. Prędkość nie jest potrzebna do algorytmu Verleta, lecz gdybyśmy chcieli ją policzyć, to wyraża się wzorem:

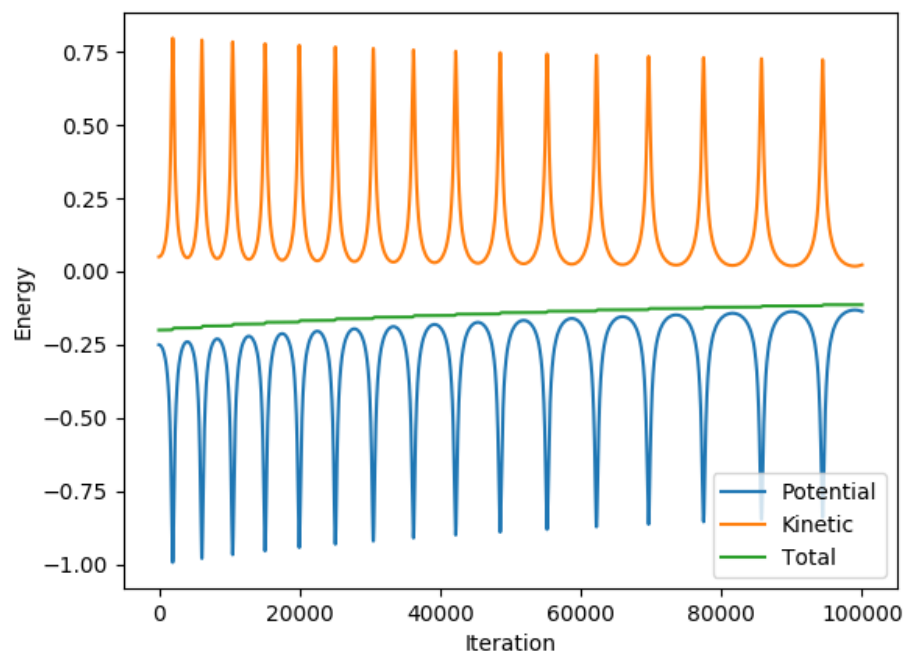
$$v_n = \frac{r_{n+1} - r_{n-1}}{2\delta t}$$

Tak wygląda implementacja algorytmu Verleta:

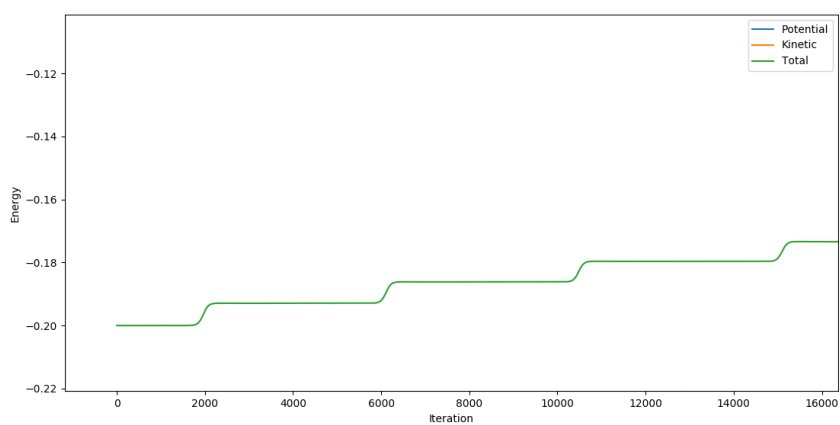
Dla takich samych jak wyżej warunków początkowych orbita przy algorytmie Verleta wygląda tak:

Tak prezentuje się wykres energii w tymże algorytmie:

Przybliżając wykres energii możemy zauważyć, że energia całkowita, mimo że nie jest stała, to nie rośnie wraz z postępem symulacji.



Rys. 2: Bilans energii w symulacji metoda Eulera.



Rys. 3: Przybliżenie wykresu energii - widać wzrosty energii całkowitej.

```

def evolve_verlet(self):
    for p in self.planets:
        f = self.calculate_force(p)

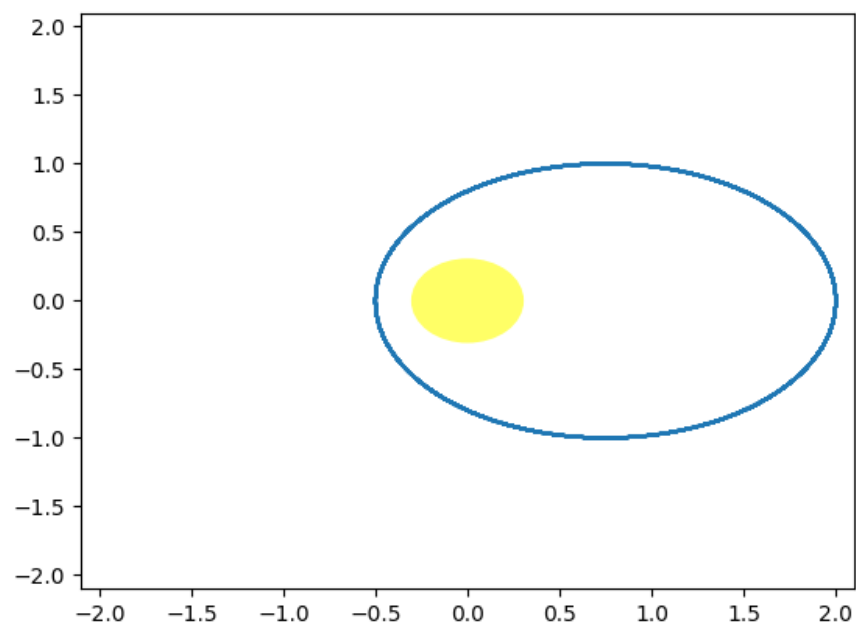
        if len(p.pos_history) == 0:
            pos_prev = p.pos - p.mom * self.dt/p.m
            p.pos_history.append(pos_prev)

        p.pos_history.append(p.pos)

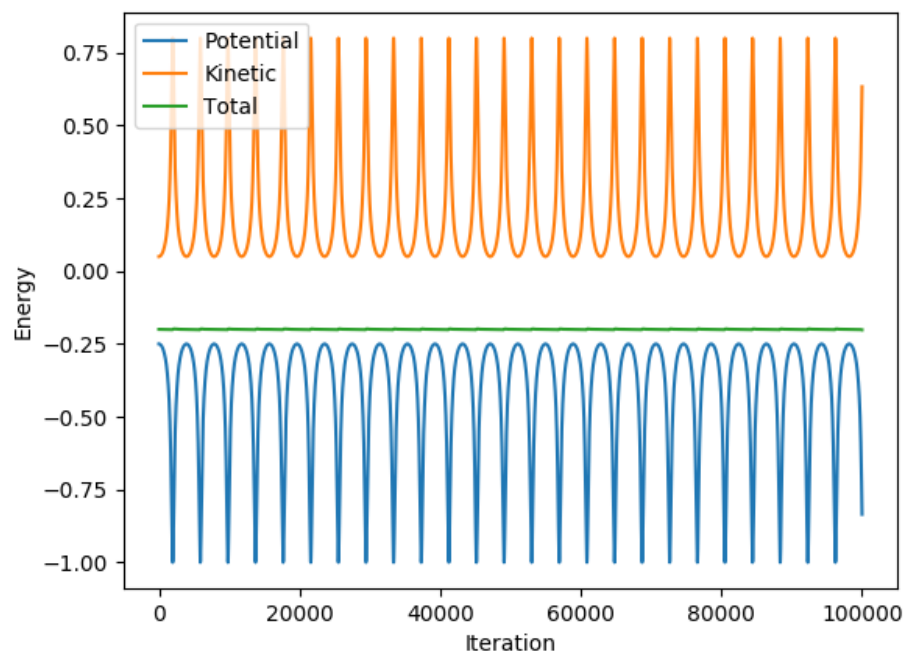
        kin, pot = self.calculate_energy(p)
        p.kin.append(kin)
        p.pot.append(pot)

        p.pos = 2*p.pos_history[-1] - p.pos_history[-2] + f*(self.dt)**2/p.m
        p.mom = p.m/(2*self.dt) * (p.pos - p.pos_history[-2])

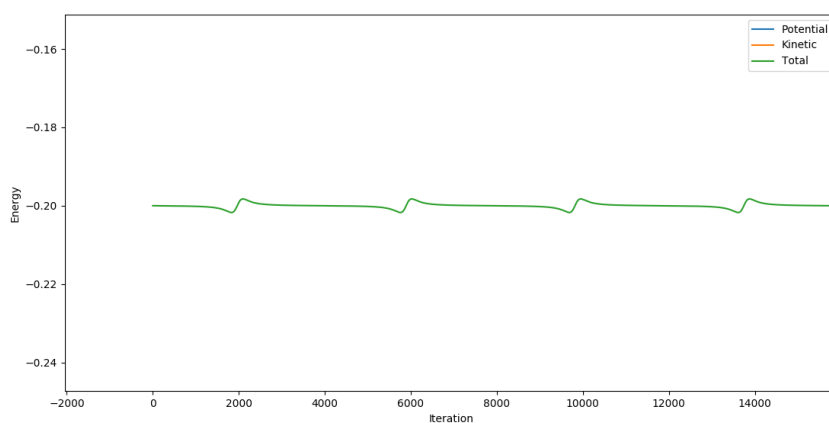
```



Rys. 4: Orbita planety używając algorytmu Verleta.



Rys. 5: Bilans energii w symulacji wykorzystując algorytm Verleta.



Rys. 6: Przybliżenie wykresu energii w metodzie wykorzystującej algorytm Verleta

Algorytm skokowy (leapfrog)

W algorytmie skokowym liczymy prędkość w kroku $n + 1/2$, aby uzyskać położenie. Wzory potrzebne do przeprowadzenia symulacji:

$$v_{n+1/2} = v_{n-1/2} + \left(\frac{F}{m}\right)\delta t$$

$$r_{n+1} = r_n + v_{n+1/2}\delta t$$

Kod przedstawiający implementację algorytmu skokowego:

```
def evolve_leapfrog(self):
    for p in self.planets:
        f = self.calculate_force(p)

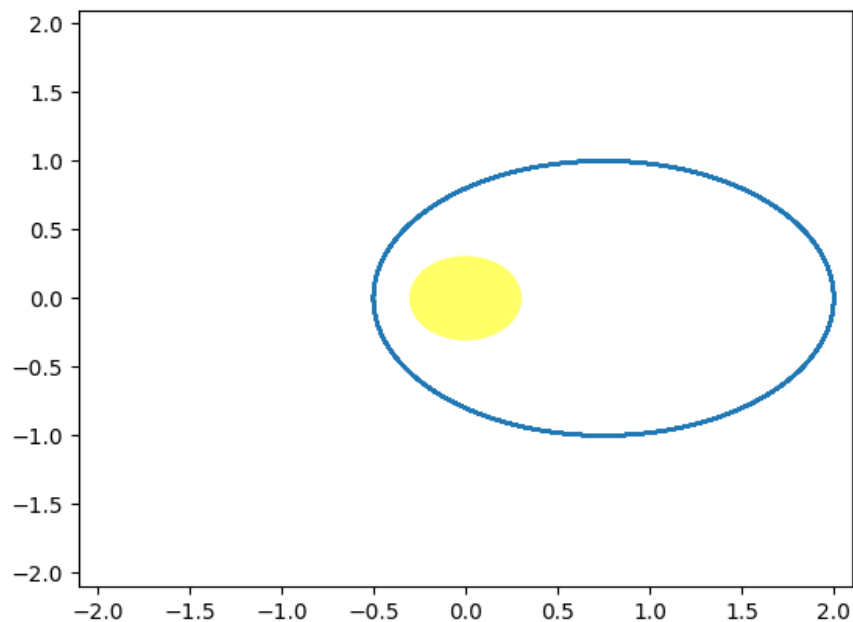
        if len(p.vel_history) == 0:
            p.vel_history.append(p.mom/p.m - f*self.dt/(2*p.m))

        p.pos_history.append(p.pos)
        p.vel_history.append(p.vel_history[-1] + f*self.dt/p.m)

        kin, pot = self.calculate_energy(p)
        p.kin.append(kin)
        p.pot.append(pot)

        p.mom = p.m*(p.vel_history[-1] + p.vel_history[-2])/2
        p.pos = p.pos + p.vel_history[-1]*self.dt
```

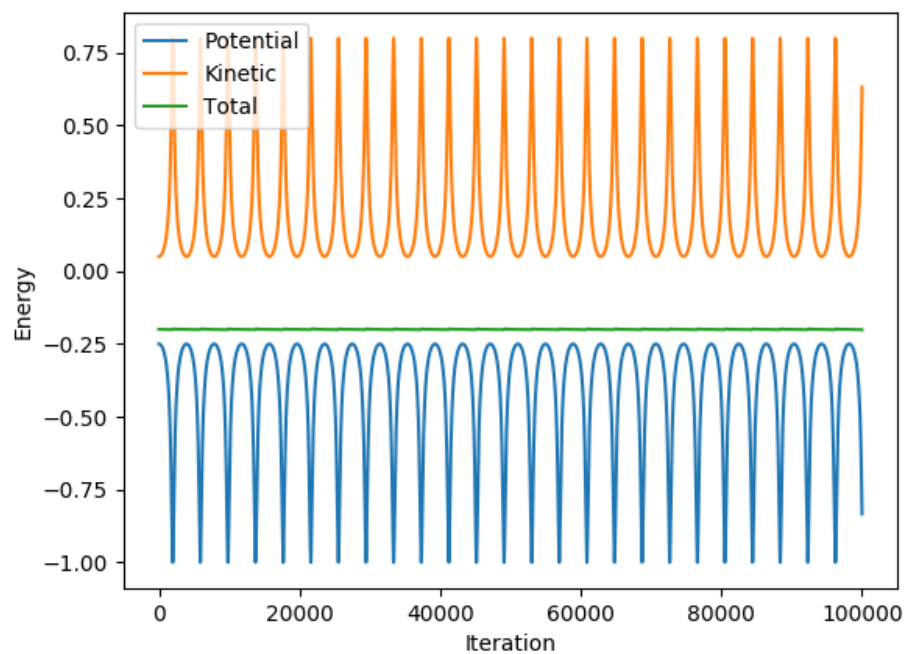
Tak prezentuje się orbita planety w symulacji wykorzystującej algorytm skokowy:



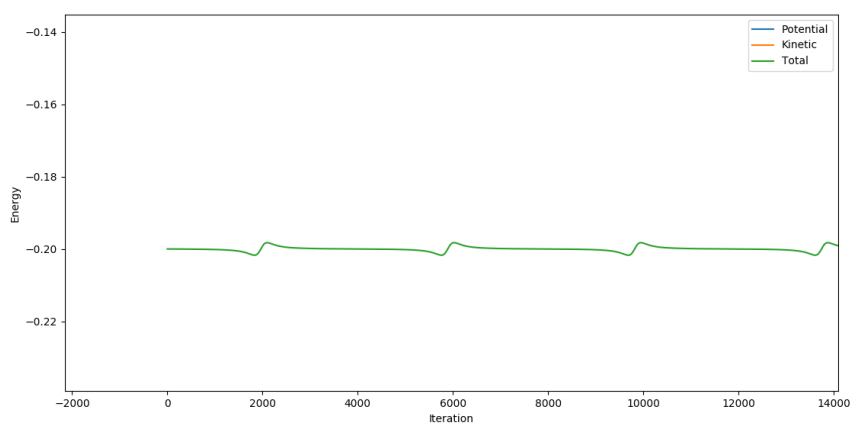
Rys. 7: Orbita planety używając algorytmu leapfrog.

Wykres energii w algorytmie leapfrog:

Przybliżając wykres energii możemy zauważyć, że tutaj, podobnie jak w przypadku algorytmu Verleta, energia nie jest zachowana, lecz nie rośnie nieograniczenie.



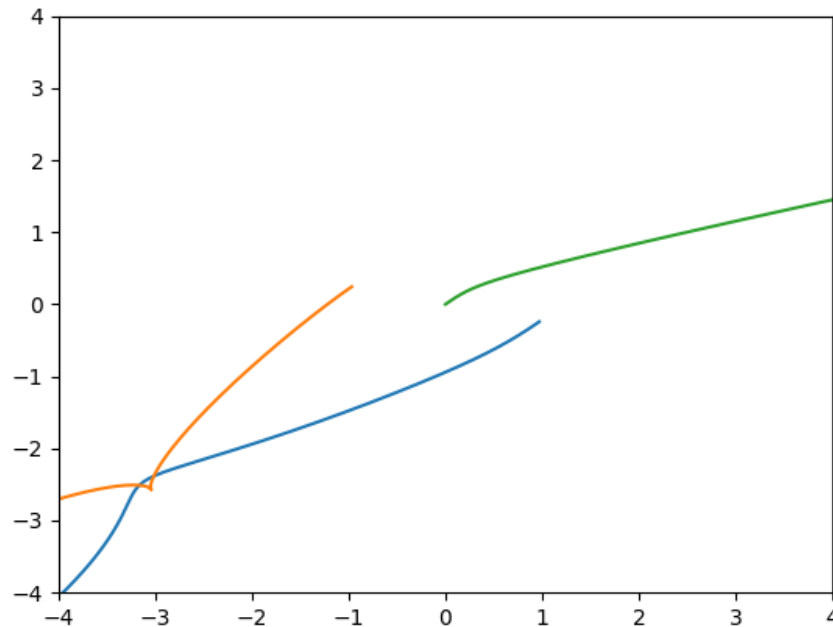
Rys. 8: Bilans energii w symulacji wykorzystując algorytm leapfrog.



Rys. 9: Przybliżenie wykresu energii w metodzie wykorzystującej algorytm leapfrog

Próby uzyskania lemniskaty Chencinera

Niestety, nie udało się uzyskać orbity w kształcie lemniskaty, mimo zastosowania podanych w pracy [1] warunków początkowych. Poniżej zostały przedstawione otrzymane rezultaty:



Rys. 10: Symulacja przeprowadzona dla warunków początkowych przedstawionych w pracy Chencinera.

Inne metody / fragmenty kodu użyte w symulacji

Klasa World - piaskownica symulacji:

```
class World:
    def __init__(self, G, planets, static_objects, dt):
        self.G = G
        self.planets = planets
        self.statics = static_objects
        self.dt = dt
        self.size = 2.1
```

Metoda licząca siłę, działającą na cząstkę:

```
def calculate_force(self, planet):
    f = np.array([0., 0.])

    for other in self.planets + self.statics:
        if planet is not other:
            d = World.d(other.pos, planet.pos)
            f += ( self.G * planet.m * other.m / d**3 ) \
                * (other.pos - planet.pos)

    return f
```

Metoda licząca energię kinetyczną i potencjalną cząstki:


```

def calculate_energy(self, p):
    pot = 0
    for o in self.planets + self.statics:
        if p is not o:
            pot += (-1) * self.G * o.m * p.m / World.d(o.pos, p.pos)
    kin = 0.5 * np.linalg.norm(p.mom) ** 2 / p.m
    return (kin, pot)

```

Metoda licząca odległość między dwiema cząsteczkami:

```

@staticmethod
def d(r1, r2):
    dist = ( (r1[0] - r2[0])**2 + (r1[1] - r2[1])**2 )**0.5
    return dist

```

References

- [1] Oryginalna praca Chencinera http://emis.matem.unam.mx/journals/Annals/152_3/chencine.pdf