	Основи класичної молекулярної динаміки. Лабораторна робота 2
	Студентка Пороскун Олена. Група ПМ.м-21 Тask 3
	<pre>import random import numpy as np import math import time</pre>
In [3]:	count = 50 # кількість частинок Розраховуємо випадкову величину.
In [4]:	<pre>def randV():     #random.seed(s)     max_num = 2147483647     ksi = random.randint(0, max_num) / (max_num+1) # ksi = rand_r(&amp;seedp)/(RAND_MAX+1.0);     return ksi #rand(V())</pre>
In [5]:	#randV()  Розраховуємо початкові значення координат $(x_0, y_0)$ та швидкостей частинок $(vx_0, vy_0)$ , що знаходяться у резервуарі розміром $(Lx, Ly)$ .  def Inital_XY(N=10, Lx = 20, Ly = 20, vmax = 20):
	<pre>vx0, vy0 = np.zeros(N), np.zeros(N) for i in range(N):     x0[i] = randV()*Lx;     y0[i] = randV()*Ly;     vx0[i] = vmax*(2*randV() - 1);     vy0[i] = vmax*(2*randV() - 1);</pre>
	return x0, y0, vx0, vy0  #x0_, y0_, vx0_, vy0_ = Inital_XY()  x0, y0, vx0, vy0 = Inital_XY(N=count)
In [7]:	Перевіряємо межі початкових значень,  print(min(x0),min(y0)) print(max(vx0), max(vy0))  0.8172706048935652 0.47896682284772396
	19.723131861537695 19.90949798375368 Перевіряємо розмірність масивів.  print(np.shape(x0),np.shape(y0), np.shape(vx0), np.shape(vy0))
	(50,) (50,) (50,) (50,) Виводимо перші 5 значень з кожного масиву.  list(zip(x0[:5], y0[:5]))
Out[9]:	[(5.344565445557237, 11.358099896460772), (1.207144232466817, 2.4572083726525307), (19.869896341115236, 14.526140419766307), (17.00371972285211, 4.76365159265697), (15.880661383271217, 8.696228200569749)]
	list(zip(vx0[:5], vy0[:5]))  [(8.21661189198494, -16.45287286490202),     (-14.350154343992472, 5.645126365125179),     (-12.086515128612518, -11.710753459483385),     (-0.6559620052576065, -1.2511676736176014),
In [11]:	(-1.293065994977951, -3.0179922468960285)] Будуємо графік координат декількох перших частинок (за замовчуванням їх буде 10 або всі).  def fun_plot1(x, y, n=10):
	<pre>if (n &lt; 2):     n = 1 if (n &gt; len(x)):     n = len(x) # 1 cnoci6</pre>
	<pre>for i in range(n):     plt.scatter(x[i], y[i], s=30, label=f'{i+1}' " частинка")     plt.text(x[i], y[i], " "f'{i+1}')  # 2 cnoci6 #plt.scatter(x[:n], y[:n], s=20, c='m')</pre>
	plt.xlabel("x") plt.ylabel("y") plt.title("Графік координат перших " f'{n}' " частинок" ) if (n < 20):
	<pre>plt.legend(bbox_to_anchor=(1,1), loc="upper left") ax = [0, 20, 0, 20] ax2=[-1, 21, -1, 21] ax3=[-1, 32, -1, 21] plt.axis(ax2)</pre>
	#fun_plot1(x0, y0)  Розглянемо основні ідеї методу молекулярної динаміки. Припустимо, що між N(N – 1)/2 парами частинок діє двочастинковий потенціал.  Як придатний приклад такого потенціалу можна розглянути потенціал Леннарда-Джонса
	$U(r_{12})=4arepsilon\{(rac{\sigma}{r_{12}})^{12}-(rac{\sigma}{r_{12}})^6\}$ де $r_{12}$ — відстань між частинками 1 і 2, а $arepsilon$ ("відстань" взаємодії частинок 1 та 2) і $\sigma$ (глибина потенціальної ями або "енергія") — сталі.
In [12]:	# (двочастинковий) потенціал Леннарда-Джонса, що діє між N(N - 1)/2 парами частинками def phi(r, sigma=1, eps=1):     sr6 = (sigma/r)**6     U_r = 4*eps*(sr6*sr6 - sr6)     return U_r
	Такий потенціал добре описує притягання у випадку, коли частинки віддалені на значну відстань, і відштовхування, коли вони зближені. У такому разі еволюція системи у часі відбувається відповідно до детерміністичних законів руху кожної частинки, причому сила взаємодії $F_{ij}$ спрощується і подається так:
In [13]:	$\overrightarrow{F}( \overrightarrow{x_i}-\overrightarrow{x_j} )=-rac{\partial}{\partial \overrightarrow{x_i}}U( \overrightarrow{x_i}-\overrightarrow{x_j} )$ # сила взаємодії між частинкамии
	def F(r, sigma=1, eps=1):         sr6 = (sigma/r)**6         F_r = 24*eps*sigma/r*sr6*(2*sr6 - 1)         return F_r    Граничні умови (коли частинка виходить за межі резервуара)
	# жорсткі граничні умови  def Test11(X, Y, Vx, Vy, Lx=20, Ly=20):     k=0     while ((X < 0)   (X > Lx)   (Y < 0)   (Y > Ly)):
	<pre>if (X &lt; 0):     X = -X     Vx = -Vx  if (X &gt; Lx):     X = Lx-(X-Lx)</pre>
	<pre>Vx = -Vx  if (Y &lt; 0):     Y = -Y     Vy = -Vy</pre>
	<pre>if (Y &gt; Ly):     Y = Ly-(Y-Ly)     Vy = -Vy k+=1 return X, Y, Vx, Vy, k</pre>
	#X, $Y$ , $Vx$ , $Vy$ , $k$ = $Test11(X=-4, Y=250, Vx=9, Vy=8, Lx=20, Ly=20)$ $#print(X, Y, Vx, Vy)$ $#A=10=-9=8$ Використовуємо алгоритм Ейлера щоб розрахоувати координати $(x,y)$ частинок з часом та з цими даними розрахувати значення середнього часу $mpt(R)$ досягнення значення $R$ (відстані, що пройшла
	частинка). $R_i = \sqrt{(x_i - x_{i0})^2 + (y_i - y_{i0})^2}$
	Алгоритм Ейлера
	$egin{align} a_{xi} &= rac{F(x_i,y_i)}{m_i} = -rac{1}{m_i}rac{\partial}{\partial x_i}U(x_i,y_i) \ a_{yi} &= rac{F(x_i,y_i)}{m_i} = -rac{1}{m_i}rac{\partial}{\partial y_i}U(x_i,y_i) \ \end{align}$
	$egin{align} a_{yi} &= rac{-}{m_i} rac{-}{\partial y_i} \mathcal{O}\left(x_i, y_i ight) \ x_i(t + \Delta t) &= x_i(t) + v_{xi}(t) \Delta t \ y_i(t + \Delta t) &= y_i(t) + v_{yi}(t) \Delta t \ \end{pmatrix}$
	$egin{aligned} v_{xi}(t+\Delta t) &= v_{xi}(t) + a_{xi}(t) \Delta t \ v_{yi}(t+\Delta t) &= v_{yi}(t) + a_{yi}(t) \Delta t \ dv &= d^2x \end{aligned}$
	$a=rac{dx}{dt}=rac{dx}{dt}$ $=v$
In [15]:	$\frac{dv}{dt}=a$ def funct3(x0, y0, vx0, vy0, R=3, mas=1, sigm=1, epsilon=1, Lx=20, Ly=20, test_ = "Test11"): $N= len(x0) \ \# \ \kappa\text{-}cmb \ \ \textit{частинок}$
	t = 0  # початковий час dt = 0.0002 # крок по часу  # тимчасовий масив координат та швидкостей x_n, y_n = np.zeros(N), np.zeros(N)
	vx_n, vy_n = np.zeros(N), np.zeros(N)  times_R = np.zeros(N) # час для кожної частинки коли вона досягла R R_i = np.zeros(N) # саме значення R_i(>=R), яке досягла кордината  # mean pasage time (середній час досягнення значення R)
	<pre>for i in range(N):     t = 0     x, y = x0, y0     vx, vy = vx0, vy0</pre>
	<pre>while (R_i[i] &lt; R):  t = round(t,5)</pre>
	<pre>X, Y = x[i], y[i] Vx, Vy = vx[i], vy[i]  X1 = X + Vx*dt Y1 = Y + Vy*dt</pre>
	<pre>fx, fy = 0, 0 for j in range(N):     if (j!=i):         rx = X1 - x[j]         ry = Y1 - y[j]         r = math.sqrt(rx*rx + ry*ry)</pre>
	<pre>if (r &lt; math.sqrt(Lx*Lx + Ly*Ly)):     Fr = F(r, sigma = sigm, eps = epsilon)     Fr = Fr/mas     fx += (Fr * rx / r)     fy += (Fr * ry / r)</pre>
	<pre>Vx1 = Vx + fx*dt Vy1 = Vy + fy*dt  if (test_ == "Test11"):     X1, Y1, Vx1, Vy1, steps = Test11(X1, Y1, Vx1, Vy1)</pre>
	<pre>x_n[i], y_n[i] = X1, Y1 vx_n[i], vy_n[i] = Vx1, Vy1  dx = X1 - x0[i] dy = Y1 - y0[i]</pre>
	<pre>R_i[i] += math.sqrt(dx*dx + dy*dy)  if (R_i[i] &gt;= R):     times_R[i] = t  x, y = x_n, y_n</pre>
	<pre>vx, vy = vx_n, vy_n  t += dt  mpt = np.mean(times_R) mpt = round(mpt,5)</pre>
	<pre>#print("R","\teps"," \tsigma", "\tmpt ") print(R,"\t",epsilon,"\t",sigm,"\t", mpt) return times_R, R_i, mpt</pre>
	Знайдемо середній час досягнення частинками $R=3.$ • Розрахуємо дані для $R=3,\;\sigma\left(sigma1\right)=[1,3,5,7],\;\varepsilon\left(epsilon\right)=1.$
In [16]:	start_time = time.time() sigma1 = [0.1, 0.4, 1, 1.5] #sigma1 = [1, 1.5, 2, 2.5] times1 = [] # Ri1 = [] # mpt1 = [] # mean pasage time (середній час досягнення значення R)
	<pre>print("R","\t eps "," \t sigma", "\t mpt1") for i in range(len(sigma1)):     times_, Ri_, mpt_ = funct3(x0, y0, vx0, vy0, sigm = sigma1[i], epsilon = 1)     times1.append(times_)     Ri1.append(Ri_)</pre>
	mpt1.append(mpt_) print("Ця частина коду виконувалася %s seconds." % round(time.time() - start_time, 2))  R eps sigma mpt1 3 1 0.1 0.01048 3 1 0.4 0.01048 3 1 1 0.000984
	3 1 1.5 0.00742 Ця частина коду виконувалася 1.86 seconds. Перевіримо розмірність нових масивів.
In [17]:	<pre>print(np.shape(times1)) print(np.shape(Ri1)) print(np.shape(mpt1))  (4, 50) (4, 50)</pre>
In [18]:	(4,) • Розрахуємо дані для $R=3,\sigma$ $(sigma)=1,\varepsilon$ $(epsilon2)=[0.5,1,1.5,2].$ start_time = time.time()
	epsilon2 = [1, 3, 5, 10]  times2 = [] #  Ri2 = [] #  mpt2 = [] # mean pasage time (середній час досягнення значення R)  print("R","\t eps"," \t sigma", "\t mpt2")  for i in range(len(epsilon2)):
	times_, Ri_, mpt_ = funct3(x0, y0, vx0, vy0, sigm = 1, epsilon = epsilon2[i]) times2.append(times_) Ri2.append(Ri_) mpt2.append(mpt_) print("Ця частина коду виконувалася %s seconds." % round(time.time() - start_time, 2))
	R eps sigma mpt2 3 1 1 0.00984 3 3 1 0.00922 3 5 1 0.00903 3 10 1 0.00878 Ця частина коду виконувалася 1.03 seconds.
In [19]:	<pre>print(np.shape(times2)) print(np.shape(Ri2)) print(np.shape(mpt2))  (4, 50)</pre>
	(4, 50) (4,) Функція, що априксимує дані, повертає:  • соеf - коефіцієнти рівняння, яке відповідає початковим даним,
In [20]:	<ul> <li>polinom - рівняння з коефіцієнтами,</li> <li>mpt_to_compare - значення функції для порівняння зі початковими.</li> <li>def fun_aprox(X, mpt):         k=1</li> </ul>
	<pre>k=1 mpt_new = mpt*0 eps = 1000 bool_mpt = 0  while ((eps &gt;= 0.00001) &amp; (k&lt;10)):     coef = np.polyfit(X, mpt,k)</pre>
	<pre>coet = np.polyfit(X, mpt,k) polinom = np.poly1d(coef) mpt_to_compare = polinom(X)  mpt_old = np.round(mpt,5) mpt_to_compare = np.round(mpt_to_compare,5)</pre>
	<pre>eps = abs(mpt_old[0] - mpt_to_compare[0]) bool_mpt = np.sum(mpt_old == mpt_to_compare)  #print("\n k =",k) #print("coef:", coef)</pre>
	<pre>#print("y = aprox(x):\n",polinom) #print("Περεβίρκα:\n", " X =", X, "\n mpt = ", mpt_old,"\n mpt_to_compare =", mpt_to_compare) #print("bool_mpt =",bool_mpt) #print("eps =",eps)  k += 1</pre>
	<pre>print("coef:", coef) print("y = aprox(x) :\n",polinom) print("Перевірка:\n", " X =", X, "\n", mpt_old, "= mpt\n",mpt_to_compare,"= mpt_to_compare") return coef, polinom, mpt_to_compare</pre>
	#c0, p0, mpt_to_compare0 = fun_aprox(sigma, mpt)  Побудуємо тепер початкові дані та знайдену криву.
In [21]:	<pre>def fun_plot31(mpt, sigm = [0.1, 0.4, 1, 1.5]):     plt.scatter(sigm, mpt, label="Початкові значення функції у = mpt(\$\sigma\$)", s=40, c='m')     # порівняння з апроксимованою кривою деякого степеня     #sigm_new = np.linspace(0.5, 8.5, 50)</pre>
	<pre>min_sigm = min(sigm) max_sigm = max(sigm) sigm_new = np.linspace(min_sigm-0.2, max_sigm+0.5, 50)  coef, polinom, mpt_to_compare = fun_aprox(sigm, mpt)</pre>
	<pre>mpt_new = polinom(sigm_new) plt.plot(sigm_new, mpt_new, label = "y = aprox(x)", linewidth = 1, c='c')  plt.xlabel("\$\sigma\$ (sigma)") plt.ylabel("mpt") plt.title("Графік mpt в залежності від \$\sigma\$ (sigma)")</pre>
	plt.legend(bbox_to_anchor=(1,1), loc="upper left")  fun_plot31(mpt1, sigma1)  coef: [-0.00160366  0.0012203  -0.00027338  0.01049674]  y = aprox(x):  3
	-0.001604 x + 0.00122 x - 0.0002734 x + 0.0105 Περεείρκα:     X = [0.1, 0.4, 1, 1.5]     [0.01048 0.00984 0.00742] = mpt     [0.01048 0.00984 0.00742] = mpt_to_compare
	Початкові значення функції $y = mpt(\sigma)$ $y = aprox(x)$
	0.008 -
	章 <sub>0.006</sub> -
	0.004 -
In [22]:	$0.002 = \frac{1}{0.00}$ $0.00 = \frac{1.0}{0.00} = \frac{1.5}{0.00} = \frac{1.5}$
[22]:	plt.scatter(epsilon, mpt, label="Початкові значення функції y = mpt(\$\epsilon\$)", s=40, c='m') # порівняння з апроксимованою кривою деякого степеня min_eps = min(epsilon)
	<pre>max_eps = max(epsilon) epsilon_new = np.linspace(min_eps-0.5, max_eps+1, 50) coef, polinom, mpt_to_compare = fun_aprox(epsilon, mpt) mpt_new = polinom(epsilon_new) plt.plot(epsilon_new, mpt_new, label = "y = aprox(x)", linewidth = 1, c='c')</pre>
	<pre>plt.xlabel(" \$ \epsilon \$") plt.ylabel("mpt") plt.title("Графік mpt в залежності від \$ \epsilon \$ (epsilon)") plt.legend(bbox_to_anchor=(1,1), loc="upper left")  fun_plot32(mpt2, epsilon2)</pre>
	coef: [-5.25793651e-06 1.01071429e-04 -6.45932540e-04 1.03901190e-02] y = aprox(x) :
	X = [1, 3, 5, 10] [0.00984 0.00922 0.00903 0.00878] = mpt [0.00984 0.00922 0.00903 0.00878] = mpt_to_compare    Γραφίκ mpt в залежності від ε (epsilon)
	0.0100 - 0.0098 -
	0.0094 - December 20,0094 - December 20,0093 - Dece
	0.0092 - 0.0090 - 0.0088 -
	0.0086 - 0.00
	ε

Комп'ютерне моделювання задач прикладної математики