

НАЦІОНАЛЬНИЙ ТЕХНІЧНИЙ УНІВЕРСИТЕТ УКРАЇНИ  
«КИЇВСЬКИЙ ПОЛІТЕХНІЧНИЙ ІНСТИТУТ  
ІМЕНІ ІГОРЯ СІКОРСЬКОГО»

Факультет прикладної математики

Кафедра прикладної математики

Звіт  
із лабораторної роботи №2  
з дисципліни «Теорія керування»  
на тему  
«Математичне моделювання епідемій»

Виконав:

студент групи КМ-01  
*Романецький М.С.*

Перевірили:

Професор ПМА ФПМ  
*Норкін В.І.*  
Асистент ПМА ФПМ  
*Жук І.С.*

## Зміст

Постановка задачі.....	3
Теоретичні відомості.....	4
Порядок виконання роботи.....	5
Основна частина.....	6
Дослідження параметру $N$ (Загальне число індивідів) .....	8
Дослідження параметру $r$ (Інтенсивність контактів індивіда).....	9
Дослідження параметру $s$ (Ймовірність зараження при контакті з хворим) ....	10
Дослідження параметру $u$ (Відсоток вакцинованих за час).....	11
Висновок.....	12
Використана література .....	13
Додаток А – Код програми .....	14

## Постановка задачі

### Проста неперервна динамічна модель епідемії в популяції з $N$ індивідів SIR-модель (Susceptible, Infected, Recovered)

Введемо наступні величини:

$N$  - загальне число індивідів;

$S(t)$  - число здорових індивідів (без імунітету, susceptibles);

$I(t)$  - число хворих і заразних (Infected);

$R(t)$  - число індивідів з імунітетом (здорових с імунітетом та тих, що видужали з придбаним імунітетом);

$D(t)$  - число померлих;

$u(t)$  - доля вакцинованих (ізолюваних) в одиницю часу;

$p(t)dt = p(I(t)) \cdot dt$  - ймовірність заразитися здоровому за час  $dt$ ;

$S(t) \cdot p(I(t))dt$  - середнє число заражених за час  $dt$ ;

$\alpha \cdot dt$  - ймовірність одужання інфікованого за час  $dt$ ;

$\beta \cdot dt$  - ймовірність смерті інфікованого за час  $dt$ ;

$u(t) \cdot dt$  - (керований) відсоток вакцинованих за час  $dt$ ;

$S(t) \cdot u(t)dt$  - число вакцинованих за час  $dt$ .

### Модель зараження (ймовірності зараження $p(I)$ )

Нехай

$r$  - інтенсивність контактів індивіда,  $r \cdot dt$  - число контактів за час  $dt$ ;

$c$  - ймовірність зараження при контакті з хворим.

Вочевидь,  $I/N$  - ймовірність зустріти хворого при будь-якому контакті.

Яка ймовірність заразитися за час  $dt$ , тобто за  $r \cdot dt$  контактів?

Відмітимо, що

$rdt \frac{I}{N}$  - число контактів з хворими за час  $dt$ ,

$(1-c)$  - ймовірність не заразитися при контакті з хворим,

$(1-c)^{rdt \frac{I}{N}}$  - ймовірність не заразитися при  $rdt \frac{I}{N}$  контактах,

$1 - (1-c)^{rdt \frac{I}{N}}$  - ймовірність заразитися при  $rdt \frac{I}{N}$  контактах,

$$1 - (1-c)^{rdt \frac{I}{N}} = 1 - \exp\left(\frac{r \log(1-c)I}{N} dt\right) \approx 1 - \left(1 + \frac{r \log(1-c)I}{N} dt\right) = -\frac{r \log(1-c)I}{N} dt.$$

Таким чином інтенсивність зараження (ймовірність зараження в одиницю часу)

$$\text{дорівнює } p(I) = -\frac{rI \log(1-c)}{N}.$$

## Теоретичні відомості

### Модель 3. Модель зі зворотним зв'язком

В моделі зі зворотним зв'язком керовані параметри (цими параметрами можуть бути  $u, r, c$ ) залежать від поточного стану системи  $(S, I, R, D)$ . Наприклад, інтенсивність контактів  $r$  може бути залежною від кількості інфікованих (або померлих),  $r = r(I) = r_0 / (I/N)^\gamma$  або  $r = r(I) = r_0 e^{-\gamma I/N}$ ,  $\gamma \geq 0$ ; інтенсивність вакцинації (у випадку наявності вакцини) також може залежати від кількості інфікованих (або померлих),  $u = u(I) = \min\{u_{\max}, u_0 (I/N)^\delta\}$ ,  $\delta \geq 0$ ; ймовірність підхопити інфекцію  $c$  також може бути керованою величиною (залежить від правил соціального дистанціювання та строгості індивідуальних захисних заходів),  $c = c(I) = c_0 / (I/N)^\lambda$ ,  $\lambda \geq 0$ . Пошук цих та інших функціональних форм  $r(I)$ ,  $u(I)$ ,  $c(I)$  є важливою проблемою керування епідемією.

### Рекомендації щодо вибору параметрів моделі $r, c, q, q_0, u, N, T$ .

Бажано орієнтуватися на епідемічну ситуацію з короно-вірусом COVID-19,

Наприклад,

$r \in [0.001, 50]$ , (дослідити, як радикальне зменшення числа контактів впливає на хід епідемії)

$c \in [0.5, 0.9]$ , (у COVID-19 дуже висока ймовірність передачі)

$q \in [0.05, 0.1]$ , (у COVID-19 досить повільний процес одужання,  $1/q$  - середній час одужання)

$q_0 \in [0.01, 0.1]$ , (відсоток смертельних випадків коливається від 1% до 10%)

$u \in [0, 0.01]$ , (для COVID-19 практично ще немає вакцини)

$N \in [10^3, 10^6]$ , (як виглядає епідемічний процес для невеликих міст і для міст мільйонників)

$T \in [30, 300]$  (моделювання потрібно вести до моменту закінчення епідемії).

## Порядок виконання роботи

### Завдання.

Промодельовати розвиток епідемії, розв'язав задачу Коши для системи диференціальних рівнянь для різних наборів параметрів моделі

$(N, r, c, q, u(t) = \text{const})$  та керувань  $u(t) \in U = \{u : 0 \leq u \leq u_{\max} < 1\}$

В тому числі зі зворотним зв'язком  $(u(I/N), r(I/N), c(I/N))$ .

### Порядок виконання роботи.

- 1) Обрати модель M1 – M5.
- 2) Обрати значення параметрів моделі  $(N, r, c, q, q_0, \alpha, \beta, u_{\max})$  відповідно їх змісту (орієнтуватися на пандемію COVID-19).
- 3) Обрати початкові значення, наприклад,  $I(0) > 0$ ,  $S(0) = N - I(0)$ ,  $J(0) = 0$ ,  $R(0) = 0$ ,  $D(0) = 0$ .
- 4) Обрати проміжок часу  $[0, T]$ .
- 5) Обрати програму для розв'язання нелінійної системи диференціальних рівнянь (solver, наприклад, ode23 в системі Matlab, або відповідну програму в інших системах програмування).
- 6) Розв'язати задачу Коши на відрізку часу  $[0, T]$ .
- 7) Візуалізувати розв'язок, тобто побудувати графіки функцій  $S(t), I(t), R(t), D(t)$ . На графіках вказати назву графіку, назву осей координат, легенду, значення основних параметрів моделі.
- 8) Обчислити основні характеристики епідемічного процесу для обраного набору параметрів моделі (пік процесу -  $I_{\max} = \max_{t \in [0, T]} I(t)$ ,  $t_{\max} = \arg \max_{t \in [0, T]} I(t)$ ; тривалість епідемії; кінцевий результат епідемії,  $S(\infty), I(\infty), J(\infty), R(\infty), D(\infty)$ ).
- 9) Дослідити зміни розвитку епідемії (картину) для різних значень параметрів моделі  $(N, r, c, q, q_0, u(t) = \text{const})$ .
- 10) Дослідити зміни розвитку епідемії (картину) для різних керувань  $u(t) \in U = \{u : 0 \leq u \leq u_{\max} < 1\}$ , в тому числі зі зворотним зв'язком  $u(I/N), r(I/N), c(I/N)$ .
- 11) Підготувати звіт про роботу в електронному вигляді (з графіками, висновками і лістингом програми).
- 12) Надіслати звіт викладачеві на електронну адресу.

## Основна частина

У даній роботі для моделювання епідемії було використано модель №3, що є моделлю зі зворотним зв'язком. Керовані параметри моделі залежать від поточного стану системи.

Для обрахунку процесу протікання епідемії було запрограмовано систему диференціальних рівнянь, а їх розв'язок знаходиться за допомогою методу Рунге-Кутта 4 порядку.

Спробуємо змодельовати епідемію на наступних даних:

$$N = 1\,000\,000$$

$$S = 950\,000$$

$$I = 50\,000$$

$$R = 0$$

$$D = 0$$

$$C_0 = 0.8$$

$$R_0 = 3$$

$$U_0 = 0.1$$

$$\alpha = 0.1$$

$$\beta = 0.05$$

$$T = [0, 100]$$

За даних параметрів було змодельовану таку епідемію:

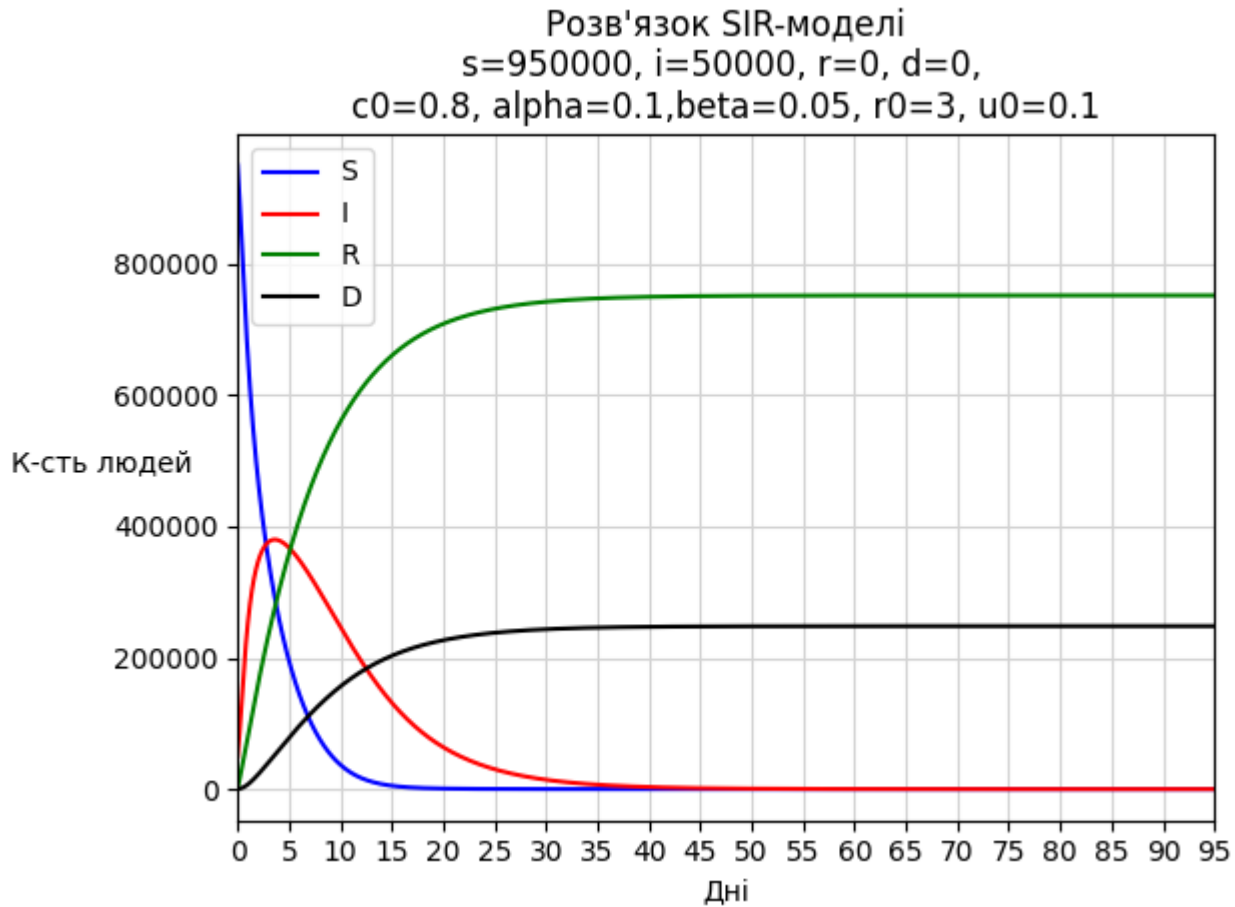


Рис. 1 – Графік протікання епідемії

Основні характеристики даної епідемії:

```
Пік інфікованих = 379966 , цей пік відбувся на 4 день
Результати епідемії:
Кількість suspected людей: 3
Кількість infected людей: 0
Кількість recovered людей: 751758
Кількість dead людей: 248237
Кількість днів, які тривала епідемія: 93
```

Отже, в результаті епідемії, яка тривала 93 дні перехворіло або отримало імунітет все населення міста. Приблизно четверта частина населення померла, а решта отримала імунітет.

## Дослідження параметру N (Загальне число індивідів)

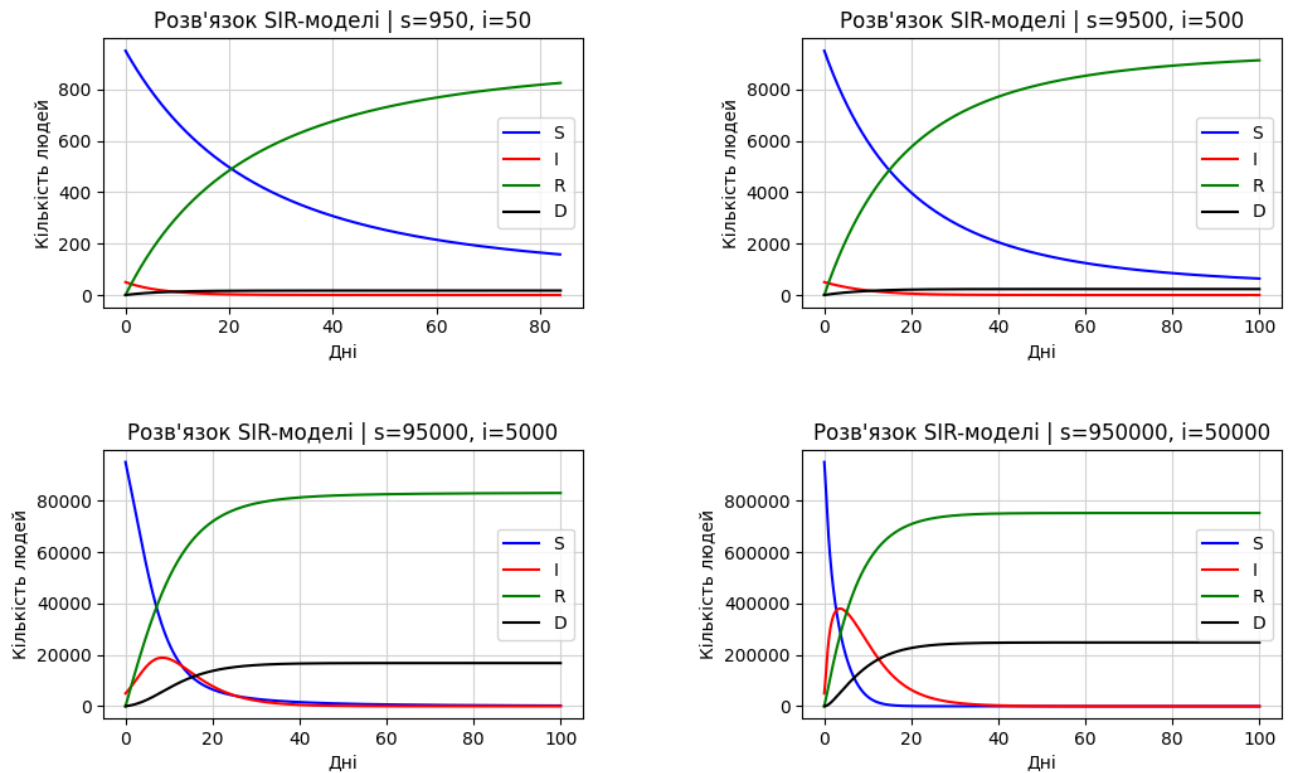


Рис. 2 – Графіки протікання епідемії при  $N = [1\ 000, 10\ 000, 100\ 000, 1\ 000\ 000]$

Для цього дослідження було використано такі параметри:

$R = 0$	$C0 = 0.8$	$\alpha = 0.1$
$D = 0$	$R0 = 3$	$\beta = 0.05$
	$U0 = 0.1$	$T = [0, 100]$

Де  $\alpha \cdot dt$  - ймовірність одужання інфікованого за час  $dt$  ;

$\beta \cdot dt$  - ймовірність смерті інфікованого за час  $dt$  ;

При  $N=1\ 000$  та  $N=10\ 000$  можемо побачити досить малу кількість інфікованих / хворих та малу смертність. Чого не можна сказати при  $N=100\ 000$  та  $N=1\ 000\ 000$

При такій кількості населення міста кількість інфікованих суттєво вища. При коефіцієнті смертності  $= 0.8$ , кількість померлих при  $N = 100\ 000$  та  $N = 1\ 000\ 000$  приблизно  $1/5$  частина від усього населення.



## Дослідження параметру $r$ (Інтенсивність контактів індивіда)

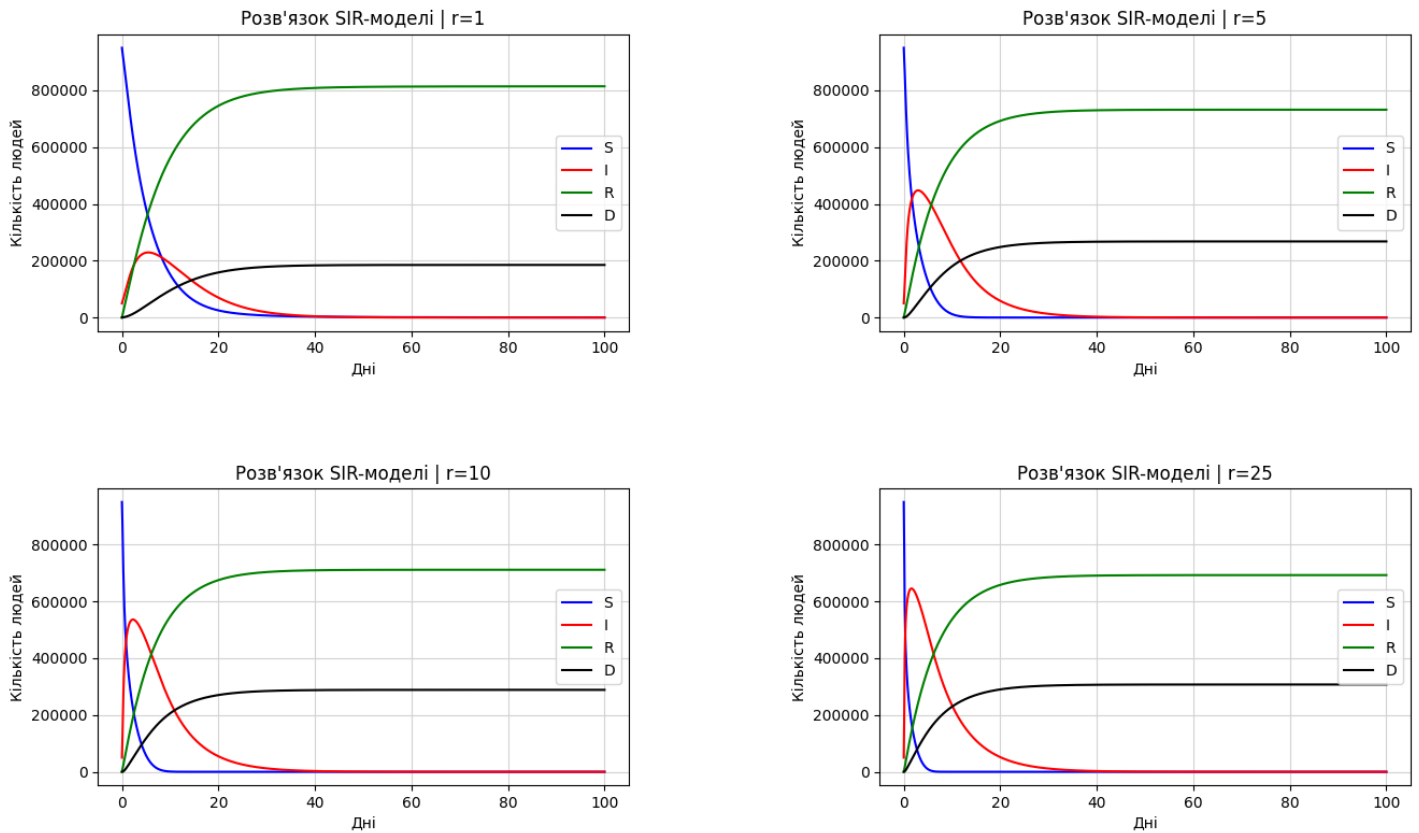


Рис. 3 – Графіки протікання епідемії при  $r_0 = [1, 5, 10, 25]$

Для цього дослідження було використано такі параметри:

$$N = 1\,000\,000$$

$$R = 0$$

$$C_0 = 0.8$$

$$\alpha = 0.1$$

$$S = 950\,000$$

$$D = 0$$

$$U_0 = 0.1$$

$$\beta = 0.05$$

$$I = 50\,000$$

$$T = [0, 100]$$

Де  $\alpha \cdot dt$  - ймовірність одужання інфікованого за час  $dt$  ;

$\beta \cdot dt$  - ймовірність смерті інфікованого за час  $dt$  ;

Отримані результати виявилися досить логічними: кількість контактів особи має вплив на темп поширення інфекції серед населення і тривалість епідемії. Чим більше контактів, тим швидше інфекція розповсюджується, призводячи до імунітету або смерті людей.

## Дослідження параметру $c$ (Ймовірність зараження при контакті з хворим)

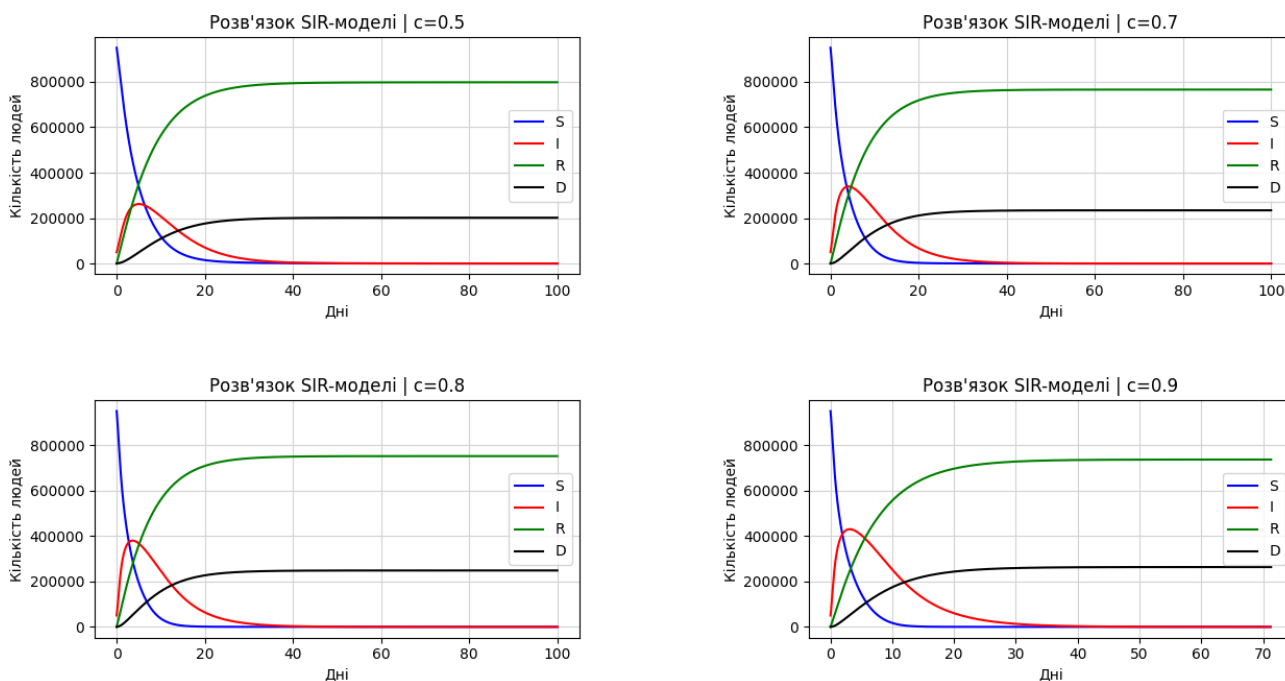


Рис. 4 – Графіки протікання епідемії при  $c_0 = [0.5, 0.6, 0.7, 0.8]$

Для цього дослідження було використано такі параметри:

$N = 1\,000\,000$	$R = 0$	$R_0 = 3$	$\alpha = 0.1$
$S = 950\,000$	$D = 0$	$U_0 = 0.1$	$\beta = 0.05$
$I = 50\,000$			$T = [0, 100]$

Зміна цього параметра також впливає на темп поширення інфекції серед людей, час досягнення піку епідемії і тривалість її перебігу. Проте, за визначених умов моделі, зміна цього параметра має невеликий вплив на загальну епідеміологічну ситуацію.

## Дослідження параметру $u$ (Відсоток вакцинованих за час)

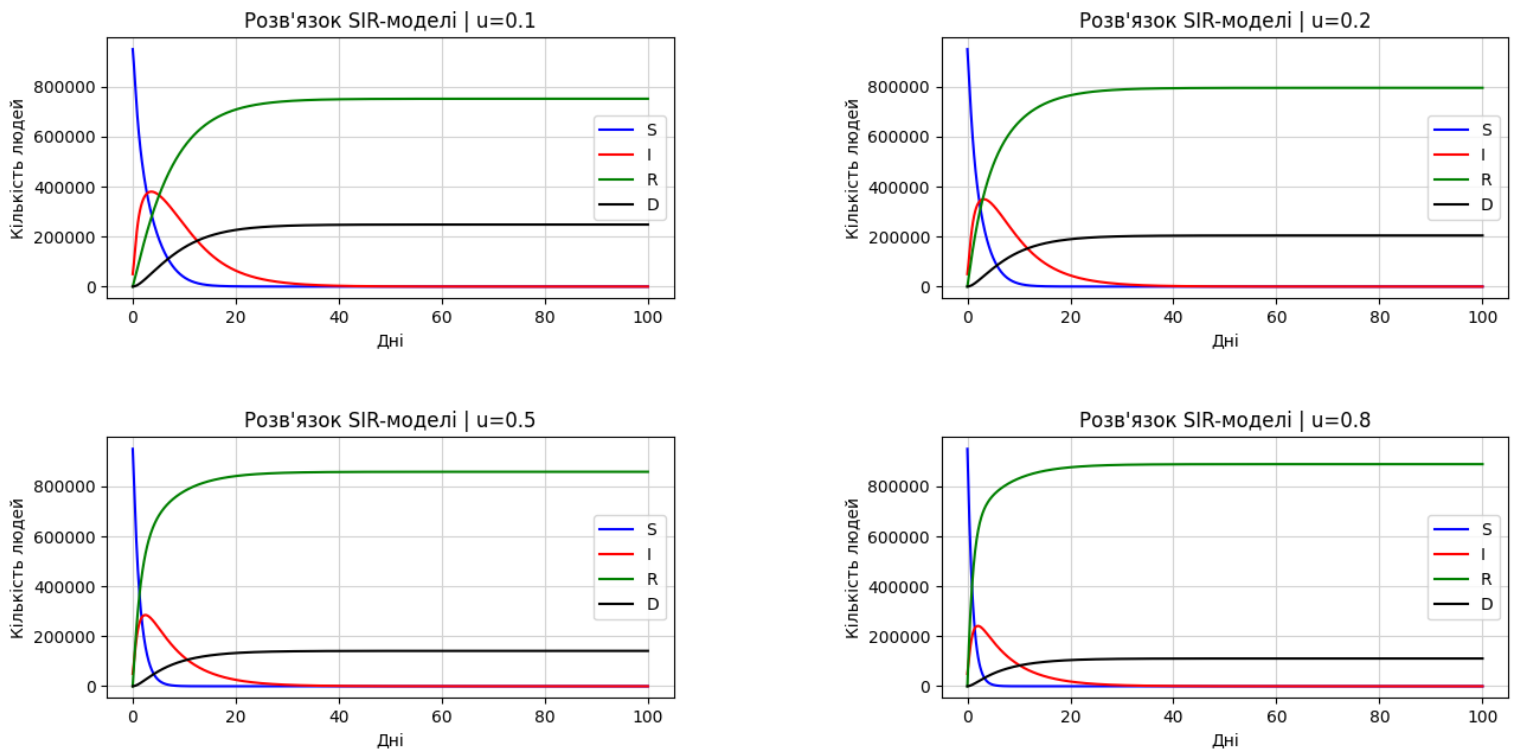


Рис. 5 – Графіки протікання епідемії при  $u_0 = [0.1, 0.2, 0.5, 0.8]$

Для цього дослідження було використано такі параметри:

$N = 1\,000\,000$	$R = 0$	$C_0 = 0.8$	$\alpha = 0.1$
$S = 950\,000$	$D = 0$	$R_0 = 3$	$\beta = 0.05$
$I = 50\,000$			$T = [0, 100]$

З цього дослідження можна спостерігати вплив цього регулюючого параметру на епідемічну ситуацію. Зокрема, зі збільшенням значення параметра  $u$  збільшується кількість людей, які отримують імунітет, і спостерігається швидше вщухання епідемії. Це передбачувано, оскільки зі зростанням цього коефіцієнта більше людей проходить вакцинацію від хвороби.

## Висновок

Під час виконання цієї лабораторної роботи було розглянуто основні принципи побудови математичних моделей поширення епідемій і досліджено, як різні параметри впливають на тривалість та інтенсивність хвороби.

Всі отримані результати підтвердили теоретичні відомості.

- Зростання населення призводить до швидшого поширення інфекції та збільшення кількості смертей.
- Збільшення контактів збільшує ймовірність зараження, що призводить до збільшення кількості хворих.
- Зі збільшенням ймовірності зараження при контакті з хворим збільшується темп поширення інфекції.
- Однак підвищення відсотку вакцинованих істотно підвищує шанси виживання та скорочує тривалість епідемії.

## Використана література

1. Методичні вказівки до лабораторної роботи.
2. A. Huppert, G. Katriel, Mathematical modelling and prediction in infectious disease epidemiology, Clin. Microbiol. Infection 19 (2013), 999-1005.

## Додаток А – Код програми

Romanetskiy\_KM-01\_Lab2.py:

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

def u(_i, _u0):
    return min(umax, _u0*((_i/N)**delta))

def p(_i, _r0, _c0):
    _r = _r0*np.exp(-gamma*_i/N)
    _c = _c0/((_i/N)**lamda)
    _p = -_r*_i*np.log(1-_c)/N
    return _p

def st(_s, _i, _r0, _c0, _u0):
    return -_s*p(_i, _r0, _c0) - _s*u(_i, _u0)

def it(_s, _i, _r0, _c0):
    return _s*p(_i, _r0, _c0) - alpha*_i - beta*_i

def rt(_s, _i, _u0):
    return alpha*_i + _s*u(_i, _u0)

def dt(_i):
    return beta*_i

def rk4(_s, _i, _r, _d, _h, _r0, _c0, _u0):
    k1 = _h * st(_s, _i, _r0, _c0, _u0)
    q1 = _h * it(_s, _i, _r0, _c0)
    l1 = _h * rt(_s, _i, _u0)
    m1 = _h * dt(_i)
    k2 = _h * st(_s, _i, _r0, _c0, _u0)
    q2 = _h * it(_s, _i, _r0, _c0)
    l2 = _h * rt(_s, _i, _u0)
    m2 = _h * dt(_i)
    k3 = _h * st(_s, _i, _r0, _c0, _u0)
    q3 = _h * it(_s, _i, _r0, _c0)
```

```

l3 = _h * rt(_s, _i, _u0)
m3 = _h * dt(_i)
k4 = _h * st(_s, _i, _r0, _c0, _u0)
q4 = _h * it(_s, _i, _r0, _c0)
l4 = _h * rt(_s, _i, _u0)
m4 = _h * dt(_i)
s_next = _s + (k1 + 2 * k2 + 2 * k3 + k4) / 6
i_next = _i + (q1 + 2 * q2 + 2 * q3 + q4) / 6
r_next = _r + (l1 + 2 * l2 + 2 * l3 + l4) / 6
d_next = _d + (m1 + 2 * m2 + 2 * m3 + m4) / 6
return s_next, i_next, r_next, d_next

def test_n():
    N = [1_000, 10_000, 100_000, 1_000_000]
    s = [950, 9_500, 95_000, 950_000]
    i = [50, 500, 5_000, 50_000]
    s_res = []
    i_res = []
    r_res = []
    d_res = []
    for k in range(len(N)):
        s_list = [s[k]]
        i_list = [i[k]]
        r_list = [r]
        d_list = [d]
        for j in range(step):
            res1, res2, res3, res4 = rk4(s_list[j], i_list[j], r_list[j],
d_list[j], h, r0, c0, u0)
            s_list.append(res1)
            i_list.append(res2)
            r_list.append(res3)
            d_list.append(res4)

        s_list = np.array(s_list)
        i_list = np.array(i_list)
        r_list = np.array(r_list)
        d_list = np.array(d_list)
        s_res.append(s_list)
        i_res.append(i_list)
        r_res.append(r_list)
        d_res.append(d_list)

    x = np.arange(t0, t + h, h)
    plt.subplot(2, 2, 1)
    plt.title('Розв\'язок SIR-моделі | s={}, i={}'.format(s[0], i[0]))
    plt.plot(x, s_res[0], color='blue', label="S")

```

```

plt.plot(x, i_res[0], color='red', label="I")
plt.plot(x, r_res[0], color='green', label="R")
plt.plot(x, d_res[0], color='black', label="D")
plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')
plt.ylabel('Кількість людей')

plt.subplot(2, 2, 2)
plt.title('Розв\'язок SIR-моделі | s={}, i={}'.format(s[1], i[1]))
plt.plot(x, s_res[1], color='blue', label="S")
plt.plot(x, i_res[1], color='red', label="I")
plt.plot(x, r_res[1], color='green', label="R")
plt.plot(x, d_res[1], color='black', label="D")
plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')
plt.ylabel('Кількість людей')

plt.subplot(2, 2, 3)
plt.title('Розв\'язок SIR-моделі | s={}, i={}'.format(s[2], i[2]))
plt.plot(x, s_res[2], color='blue', label="S")
plt.plot(x, i_res[2], color='red', label="I")
plt.plot(x, r_res[2], color='green', label="R")
plt.plot(x, d_res[2], color='black', label="D")
plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')
plt.ylabel('Кількість людей')

plt.subplot(2, 2, 4)
plt.title('Розв\'язок SIR-моделі | s={}, i={}'.format(s[3], i[3]))
plt.plot(x, s_res[3], color='blue', label="S")
plt.plot(x, i_res[3], color='red', label="I")
plt.plot(x, r_res[3], color='green', label="R")
plt.plot(x, d_res[3], color='black', label="D")
plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')

```



```

plt.ylabel('Кількість людей')
plt.tight_layout()
plt.show()

def test_r():
    r_test = [1, 5, 10, 25]
    s_res = []
    i_res = []
    r_res = []
    d_res = []
    for k in range(len(r_test)):
        s_list = [s]
        i_list = [i]
        r_list = [r]
        d_list = [d]
        for j in range(step):
            res1, res2, res3, res4 = rk4(s_list[j], i_list[j], r_list[j],
d_list[j], h, r_test[k], c0, u0)
            s_list.append(res1)
            i_list.append(res2)
            r_list.append(res3)
            d_list.append(res4)

        s_list = np.array(s_list)
        i_list = np.array(i_list)
        r_list = np.array(r_list)
        d_list = np.array(d_list)
        s_res.append(s_list)
        i_res.append(i_list)
        r_res.append(r_list)
        d_res.append(d_list)

    x = np.arange(t0, t + h, h)
    plt.subplot(2, 2, 1)
    plt.title('Розв\'язок SIR-моделі | r={}'.format(r_test[0]))
    plt.plot(x, s_res[0], color='blue', label="S")
    plt.plot(x, i_res[0], color='red', label="I")
    plt.plot(x, r_res[0], color='green', label="R")
    plt.plot(x, d_res[0], color='black', label="D")
    plt.legend()
    plt.grid(c='lightgrey')
    ax = plt.gca()
    ax.set_axisbelow(True)
    plt.xlabel('Дні')
    plt.ylabel('Кількість людей')
    plt.tight_layout()

```

```

plt.subplot(2, 2, 2)
plt.title('Розв\`язок SIR-моделі | r={}'.format(r_test[1]))
plt.plot(x, s_res[1], color='blue', label="S")
plt.plot(x, i_res[1], color='red', label="I")
plt.plot(x, r_res[1], color='green', label="R")
plt.plot(x, d_res[1], color='black', label="D")
plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')
plt.ylabel('Кількість людей')
plt.tight_layout()

plt.subplot(2, 2, 3)
plt.title('Розв\`язок SIR-моделі | r={}'.format(r_test[2]))
plt.plot(x, s_res[2], color='blue', label="S")
plt.plot(x, i_res[2], color='red', label="I")
plt.plot(x, r_res[2], color='green', label="R")
plt.plot(x, d_res[2], color='black', label="D")
plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')
plt.ylabel('Кількість людей')
plt.tight_layout()

plt.subplot(2, 2, 4)
plt.title('Розв\`язок SIR-моделі | r={}'.format(r_test[3]))
plt.plot(x, s_res[3], color='blue', label="S")
plt.plot(x, i_res[3], color='red', label="I")
plt.plot(x, r_res[3], color='green', label="R")
plt.plot(x, d_res[3], color='black', label="D")
plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')
plt.ylabel('Кількість людей')
plt.tight_layout()
plt.show()

def test_c():
    c_test = [0.5, 0.7, 0.8, 0.9]

```

```

s_res = []
i_res = []
r_res = []
d_res = []
for k in range(len(c_test)):
    s_list = [s]
    i_list = [i]
    r_list = [r]
    d_list = [d]
    for j in range(step):
        res1, res2, res3, res4 = rk4(s_list[j], i_list[j], r_list[j],
d_list[j], h, r0, c_test[k], u0)
        s_list.append(res1)
        i_list.append(res2)
        r_list.append(res3)
        d_list.append(res4)

    s_list = np.array(s_list)
    i_list = np.array(i_list)
    r_list = np.array(r_list)
    d_list = np.array(d_list)
    s_res.append(s_list)
    i_res.append(i_list)
    r_res.append(r_list)
    d_res.append(d_list)

x = np.arange(t0, t + h, h)
plt.subplot(2, 2, 1)
plt.title('Розв\'язок SIR-моделі | c={}'.format(c_test[0]))
plt.plot(x, s_res[0], color='blue', label="S")
plt.plot(x, i_res[0], color='red', label="I")
plt.plot(x, r_res[0], color='green', label="R")
plt.plot(x, d_res[0], color='black', label="D")
plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')
plt.ylabel('Кількість людей')
plt.tight_layout()

plt.subplot(2, 2, 2)
plt.title('Розв\'язок SIR-моделі | c={}'.format(c_test[1]))
plt.plot(x, s_res[1], color='blue', label="S")
plt.plot(x, i_res[1], color='red', label="I")
plt.plot(x, r_res[1], color='green', label="R")
plt.plot(x, d_res[1], color='black', label="D")

```

```

plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')
plt.ylabel('Кількість людей')
plt.tight_layout()

plt.subplot(2, 2, 3)
plt.title('Розв\'язок SIR-моделі | c={}'.format(c_test[2]))
plt.plot(x, s_res[2], color='blue', label="S")
plt.plot(x, i_res[2], color='red', label="I")
plt.plot(x, r_res[2], color='green', label="R")
plt.plot(x, d_res[2], color='black', label="D")
plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')
plt.ylabel('Кількість людей')
plt.tight_layout()

plt.subplot(2, 2, 4)
plt.title('Розв\'язок SIR-моделі | c={}'.format(c_test[3]))
plt.plot(x, s_res[3], color='blue', label="S")
plt.plot(x, i_res[3], color='red', label="I")
plt.plot(x, r_res[3], color='green', label="R")
plt.plot(x, d_res[3], color='black', label="D")
plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')
plt.ylabel('Кількість людей')
plt.tight_layout()
plt.show()

def test_u():
    u_test = [0.1, 0.2, 0.5, 0.8]
    s_res = []
    i_res = []
    r_res = []
    d_res = []
    for k in range(len(u_test)):
        s_list = [s]
        i_list = [i]

```

```

        r_list = [r]
        d_list = [d]
        for j in range(step):
            res1, res2, res3, res4 = rk4(s_list[j], i_list[j], r_list[j],
d_list[j], h, r0, c0, u_test[k])
            s_list.append(res1)
            i_list.append(res2)
            r_list.append(res3)
            d_list.append(res4)

        s_list = np.array(s_list)
        i_list = np.array(i_list)
        r_list = np.array(r_list)
        d_list = np.array(d_list)
        s_res.append(s_list)
        i_res.append(i_list)
        r_res.append(r_list)
        d_res.append(d_list)

x = np.arange(t0, t + h, h)
plt.subplot(2, 2, 1)
plt.title('Розв\'язок SIR-моделі | u={}'.format(u_test[0]))
plt.plot(x, s_res[0], color='blue', label="S")
plt.plot(x, i_res[0], color='red', label="I")
plt.plot(x, r_res[0], color='green', label="R")
plt.plot(x, d_res[0], color='black', label="D")
plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')
plt.ylabel('Кількість людей')
plt.tight_layout()

plt.subplot(2, 2, 2)
plt.title('Розв\'язок SIR-моделі | u={}'.format(u_test[1]))
plt.plot(x, s_res[1], color='blue', label="S")
plt.plot(x, i_res[1], color='red', label="I")
plt.plot(x, r_res[1], color='green', label="R")
plt.plot(x, d_res[1], color='black', label="D")
plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')
plt.ylabel('Кількість людей')
plt.tight_layout()

```

```

plt.subplot(2, 2, 3)
plt.title('Розв\'язок SIR-моделі | u={}'.format(u_test[2]))
plt.plot(x, s_res[2], color='blue', label="S")
plt.plot(x, i_res[2], color='red', label="I")
plt.plot(x, r_res[2], color='green', label="R")
plt.plot(x, d_res[2], color='black', label="D")
plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')
plt.ylabel('Кількість людей')
plt.tight_layout()

plt.subplot(2, 2, 4)
plt.title('Розв\'язок SIR-моделі | u={}'.format(u_test[3]))
plt.plot(x, s_res[3], color='blue', label="S")
plt.plot(x, i_res[3], color='red', label="I")
plt.plot(x, r_res[3], color='green', label="R")
plt.plot(x, d_res[3], color='black', label="D")
plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')
plt.ylabel('Кількість людей')
plt.tight_layout()
plt.show()

def first():
    s_list = [s]
    i_list = [i]
    r_list = [r]
    d_list = [d]
    for j in range(step):
        res1, res2, res3, res4 = rk4(s_list[j], i_list[j], r_list[j], d_list[j], h,
r0, c0, u0)
        s_list.append(res1)
        i_list.append(res2)
        r_list.append(res3)
        d_list.append(res4)
    s_list = np.array(s_list)
    i_list = np.array(i_list)
    r_list = np.array(r_list)
    d_list = np.array(d_list)

```

```

max_infected = max(i_list)
max_time = t0 + h*(np.where(i_list == max_infected)[0])
print('\nПік інфікованих = ', int(max_infected), ', цей пік відбувся на ',
int(round(max_time[0], 0)), 'день')
end_time = t0 + h*np.where(i_list < 1)[0][0]
print("Результати епідемії: ")
print("Кількість suspected людей: ", int(s_list[-1]))
print("Кількість infected людей: ", int(i_list[-1]))
print("Кількість recovered людей: ", int(r_list[-1]))
print("Кількість dead людей: ", int(d_list[-1]))
print("Кількість днів, які тривала епідемія: ", int(end_time))
x = np.arange(t0, t+h, h)
plt.title('Розв\'язок SIR-моделі\ns={}, i={}, r={}, d={}, \nc0={}, alpha={}, '
          'beta={}, r0={}, u0={}'.format(s, i, r, d, c0, alpha, beta, r0, u0))
plt.plot(x, s_list, color='blue', label="S")
plt.plot(x, i_list, color='red', label="I")
plt.plot(x, r_list, color='green', label="R")
plt.plot(x, d_list, color='black', label="D")
plt.legend()
plt.grid(c='lightgrey')
ax = plt.gca()
ax.set_axisbelow(True)
plt.xlabel('Дні')
plt.ylabel('К-сть людей', rotation=0)
plt.xlim(0, int(end_time)+1)
plt.xticks(np.arange(0, t, 5))
plt.tight_layout()
plt.show()

if __name__ == '__main__':
    N = 1_000_000
    s = 950_000
    i = 50_000
    r = 0
    d = 0
    c0 = 0.8
    r0 = 3
    u0 = 0.1
    alpha = 0.1
    beta = 0.05
    t0, t = 0, 100

    h = 0.1
    step = int((t-t0)/h)

    gamma = 6

```

```
delta = 0.1  
lamda = 0.01  
umax = 0.9
```

```
first()
```

```
test_n()
```

```
test_r()
```

```
test_c()
```

```
test_u()
```