

# Számítógépes szimulációk labor - Populációdinamika

Zsigmond István, iiqcc8

Április 27, 2019



# 1. Bevezetés

## 1.1. Populációdinamika

Newton eredetileg a fizikai rendszerek jobb leírása végett vezette be a differenciálegyenleteket, de hamar kiderült, hogy ez is, mint a matematikai sok más eleme elég szépen leírja a biológiai természet egyes mintáit és működését, illetve tökéletesen alkalmas teljesen más (pl. biztonsági, pénzügyi) "rendszerek" leírására is. Természetesen ezek nem-lineáris rendszerek lineárisan való közelítése, ami azt jelenti, hogy habár kellően reprezentatívak, a természet motívumait, bizonyos szituációkat nem lehet velük 100%-os pontossággal leírni.

A populációdinamika egy olyan leíró rendszer, mely - ahogy a neve is sejteti - egy valamennyi (n) elemből álló rendszer időbeli változását tárgyalja az elemszám szempontjából.

## 1.2. Matematikai leírás

### 1.2.1. Egyszerű születési-halálozási rendszer

Ha csak szaporodási rátát veszünk figyelembe (az a mennyiség, mely a populáció időegységeként való növekedésének számát határozza meg), a populáció elemszámának változása  $\Delta t$  időközönként:

$$n(t + \Delta t) = n(t) + an(t) \quad (1)$$

ahol  $a$  a szaporodási ráta. Ezt átrendezve és határértéket vizsgálva:

$$\frac{dn(t)}{dt} = \lim_{\Delta t \rightarrow 0} \frac{n(t + \Delta t) - n(t)}{\Delta t} = an(t) \quad (2)$$

differenciálegyenletet kapjuk eredményként. Ez a megoldás akkor jó közelítés, ha a populáció mérete nagy. a 2. egyenlet egy szeparábilis differenciálegyenlet, melyet egyszerűen meg lehet oldani.

$$\frac{dn}{n} = adt$$

kiintegrálva mind a két oldalt kapjuk, hogy

$$\int \frac{dn}{n} = \ln(n) = \int adt = at + C$$

Az integrációs konstans nullának választva ( $C = 0$ ), a két oldalt exponenciálisra emelve kapjuk meg a  $n(t)$  általános megoldását:

$$n(t) = e^{at} \quad (3)$$

Tovább bonyolítva a rendszert valóságosabb, ha bevezetünk a szaporodási ráta mellé egy elmúlási/halálozási rátát is, mely annak felel meg, hogy időnként a populáció 1-1 eleme eltűnik a rendszerből a beérkezések mellett. Ekkor a differenciálegyenletünk a következő alakban módosul:

$$\frac{dn}{dt} = an - dn \quad (4)$$

ahol  $d$  a halálozási ráta. Ennek megoldása:

$$n(t) = e^{rt} \quad (5)$$

alakú, ahol  $r = a - d$ .  $r$  előjelétől függően ez egy exponenciálisan növekedő vagy csökkenő rendszer lesz. Továbbbonyolítva olyan paraméterrel, mely figyelembe veszi az élelem és/vagy túléléshez szükséges nyersanyag korlátoltságát, a differenciálegyenletünk a következő alakot ölti:

$$\frac{dn}{dt} = rnF(n) \quad (6)$$

ahol  $\mathbf{F}(\mathbf{n})$  jelöli a erőforrások méretét a populáció pillanatnyi elemszámának függvényében. Érezhető, hogy egy ilyen paraméter bevezetése nagyon könnyen nagyon hamar eltud bonyolódni - még-realistikusabb esetekben ez a paraméter az időnek is a függvénye.  $\mathbf{F}(\mathbf{n})$  egy legegyszerűbb,  $\mathbf{t}$ -től független és  $\mathbf{n}$ -ben lineáris alakja egy olyan paraméter, amely a populáció elemszámának változásával arányosan, ugyanabban a pillanatban nő vagy csökken. Ennek tudni kell azt, hogy  $\mathbf{n} = \mathbf{0}$  esetben az erőforrások száma maximális ( $\mathbf{F}(\mathbf{n} = \mathbf{0}) = \mathbf{1}$ ), illetve egy, a populáció elemszámára vett felső határnál ne engedjen további szaporulást ( $\mathbf{F}(\mathbf{n} = \mathbf{k}) = \mathbf{0}$ ). Ebből megkonstruálhatjuk  $\mathbf{F}(\mathbf{n})$  alakját:

$$F(n) = 1 - \frac{n}{k} \quad (7)$$

mely a fenti feltételeket kielégíti.

Ekkora a differenciálegyenletünk a következő alakban módosul:

$$\frac{dn}{dt} = rn(1 - \frac{n}{k}) \quad (8)$$

Új változó bevezetésével ( $\mathbf{x} = \frac{\mathbf{n}}{\mathbf{k}}$ ) átskálázva a differenciálegyenlet:

$$\frac{dx}{dt} = rx(1 - x) \quad (9)$$

Ennek megoldásként kapjuk meg az ún. logisztikus egyenletet:

$$x(t) = \frac{1}{1 + (\frac{1}{x_0} - 1)e^{-rt}} \quad (10)$$

mely egy, a kezdeti  $\mathbf{r}$  illetve  $\mathbf{x}_0$  paraméterektől függő, növekedő vagy csökkenő szigmoid jellegű görbét ír le.

### 1.2.2. Fixpontok vizsgálata

A logisztikus egyenlet fixpontjai (ahol  $\frac{d\mathbf{x}}{dt} = \mathbf{0}$ ) jelen esetben az  $\mathbf{x} = \mathbf{0}$  és az  $\mathbf{x} = \mathbf{1}$ . A fixpontok lehetnek stabilak vagy instabilak, melyet a rendszer kis kitérésével lehet vizsgálni - ha stabil, visszatér a kezdeti pontba, ha instabil, akkor elszalad (jelen esetben exponenciálisan). A stabilitást lineáris perturbációval a legegyszerűbb vizsgálni; vegyünk egy differenciálegyenletet a következő alakban:

$$\frac{dx}{dt} = f(x) \quad (11)$$

Legyen a fixpont  $\mathbf{x}^*$ ,  $\mathbf{f}(\mathbf{x}^*) = \mathbf{0}$ , kis perturbáció pedig  $\epsilon(\mathbf{t})$ . Ekkor a kitérés:

$$x(t) = x^* + \epsilon(t) \quad (12)$$

Ezt beírva a 11. egyenletbe és Taylor-sorba fejtvé:

$$\frac{dx}{dt} = \frac{dx^*}{dt} + \frac{d\epsilon}{dt} = \frac{d\epsilon}{dt} = f(x^* + \epsilon) = f(x^*) + \epsilon f'(x^*) + \dots \quad (13)$$

Elhagyva a magasabb rendű deriváltakat és felhasználva, hogy  $\mathbf{f}(\mathbf{x} = \mathbf{x}^*) = \mathbf{0}$ , a differenciálegyenletünk a következő alakot ölti:

$$\frac{d\epsilon}{dt} = \epsilon f'(x^*) \quad (14)$$

melynek megoldása:

$$\epsilon(t) = \epsilon(0)e^{f'(x^*)t}. \quad (15)$$

Ez a megoldás akkor stabil, ha  $\lim_{t \rightarrow 0} \epsilon(t) = \mathbf{0}$ , tehát amikor  $\mathbf{f}'(\mathbf{x}^*) < \mathbf{0}$ .

### 1.2.3. Populációk versengése közös erőforrásért

Vegyünk két populációt ( $\mathbf{n}_1, \mathbf{n}_2$ ), melyek közös erőforrásért küzdenek. Legegyszerűbb esetben ez azt jelenti, hogy ha az egyik populáció szaporodik, a másik faj számára kevesebb erőforrás áll rendelkezésre a szaporodáshoz. Ekkor két populáció elemszámának időbeli változását leíró differenciálegyenletek:

$$\frac{dn_1}{dt} = r_1 n_1 \left( 1 - \frac{n_1 + \alpha n_2}{k_1} \right) \quad (16)$$

$$\frac{dn_2}{dt} = r_2 n_2 \left( 1 - \frac{n_2 + \alpha n_1}{k_2} \right) \quad (17)$$

ahol  $\alpha, \beta$  paraméterek azt fejezik ki, hogy milyen arányban fogyasztja az egyik faj a másik erőforrásait. A rendszer fixpontjai így mostmár  $\alpha, \beta, \mathbf{r}_1, \mathbf{r}_2, \mathbf{k}_1, \mathbf{k}_2$  függvénye.

### 1.2.4. Ragadozó-préda rendszerek

A populációk kölcsönhatása itt nem csak az erőforrások egymástól való elvételében nyilvánul meg, hanem abban is, hogy az egyik, dominánsabb populáció erőforrásai között tudja a másik populációt is. Erre példa egy "nyúl-róka" rendszer, ahol kezdetben sok nyúl van, ez sok táplálékot jelent a rókáknak, melyek így elszaporodnak. Egyre több nyúl fogy, tehát a nyulak populációjának elemszáma csökken - a rókák nem tudnak szaporodni. Ha a rókák nem szaporodnak, a nyulak létszáma megnő, ezzel együtt a rókák is újra el tudnak kezdeni szaporodni, és ez a folyamat megy végbe újra és újra. Egy ilyen rendszer leírására alkalmas a Lotka-Volterra-modell, mely korlátlan téplálékforrást feltételez a nyulaknak (R) és korlátlan kapacitást enged a rókáknak (F), mely utóbbi az első feltételből következik. Így a populáció időbeli változását leíró differenciálegyenletek:

$$\frac{dn_R}{dt} = an_R - bn_F n_R \quad (18)$$

$$\frac{dn_F}{dt} = Cn_F n_R - dn_F \quad (19)$$

ahol

- $\mathbf{n}_R$  a nyulak száma,
- $\mathbf{n}_F$  a rókák száma,
- $\mathbf{a}$  a nyulak szaporodási rátája
- $\mathbf{cn}_R$  a rókák szaporodási rátája
- $\mathbf{bn}_F$  a nyulak halálozási rátája
- $\mathbf{d}$  a rókák halálozási rátája

Ez a modell valószínűbbé tehető, ha korlátozzuk a nyulak erőforrásait ( $\mathbf{a} \rightarrow \mathbf{a}(1 - \frac{\mathbf{n}_R}{\mathbf{k}})$ ), illetve korlátozzuk a rókák nyúlfogyasztási képességét ( $\mathbf{cn}_R \mathbf{n}_F \rightarrow \frac{\mathbf{n}_R \mathbf{n}_F}{1 + \mathbf{n}_R \mathbf{s}}$ ).

## 2. Feladatok megvalósítása

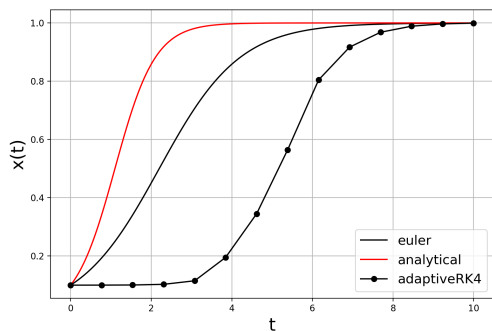
### 2.1. Logisztikus egyenlet fixpont körüli viselkedésének vizsgálata

Az első feladat során a rendszer fixpontok közelében és azoktól távoli pontokban való viselkedését szeretnénk vizsgálni a rendszernek. Az a várakozás, hogy a fixpontoktól nagyon kicsit elmozdulva a rendszer még stabil marad és nem fut el exponenciálisan. A feladat további részét képezte annak

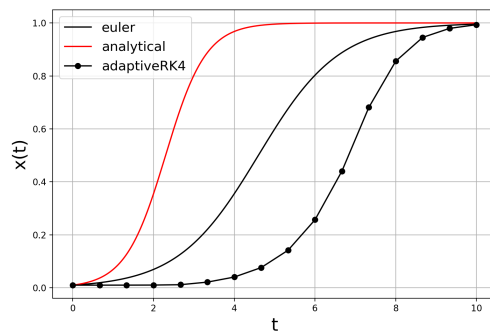
a vizsgálata, hogy a korábban már alkalmazott Euler-módszer és adaptív Runge-Kutta módszer milyen jól adja vissza az analitikus megoldás eredményét.

Első lépésben megírtam a szimulációhoz szükséges kódot (popdyn.cpp), melyben az adaptív módszer implementálásához segítségemre volt egy korábban használt, bolygómozgást szimuláló példakód [2]. A futtatások eredményeit Python-ban értékeltem ki.

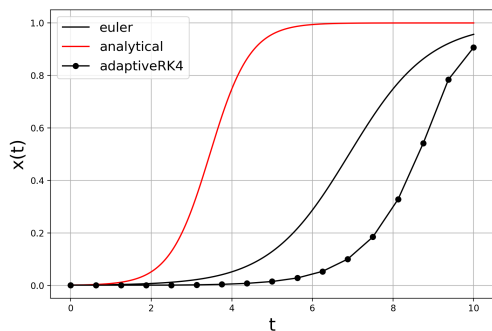
Elindítva a programot az néhány szükséges információ bekérése után visszaad egy adatfájlt, melyet megfelelően kiértékelve jutottam az 1. és a 2. ábrához. az 1. ábra mutatja a rendszer fixpont körüli viselkedését, a fixpont stabilitását.



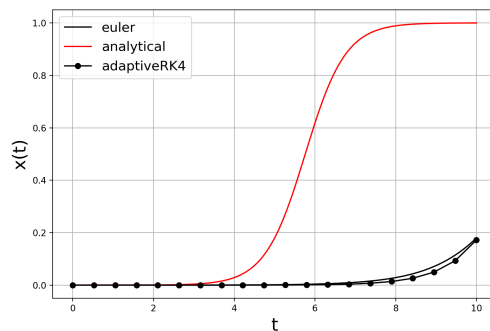
(a)



(b)



(c)

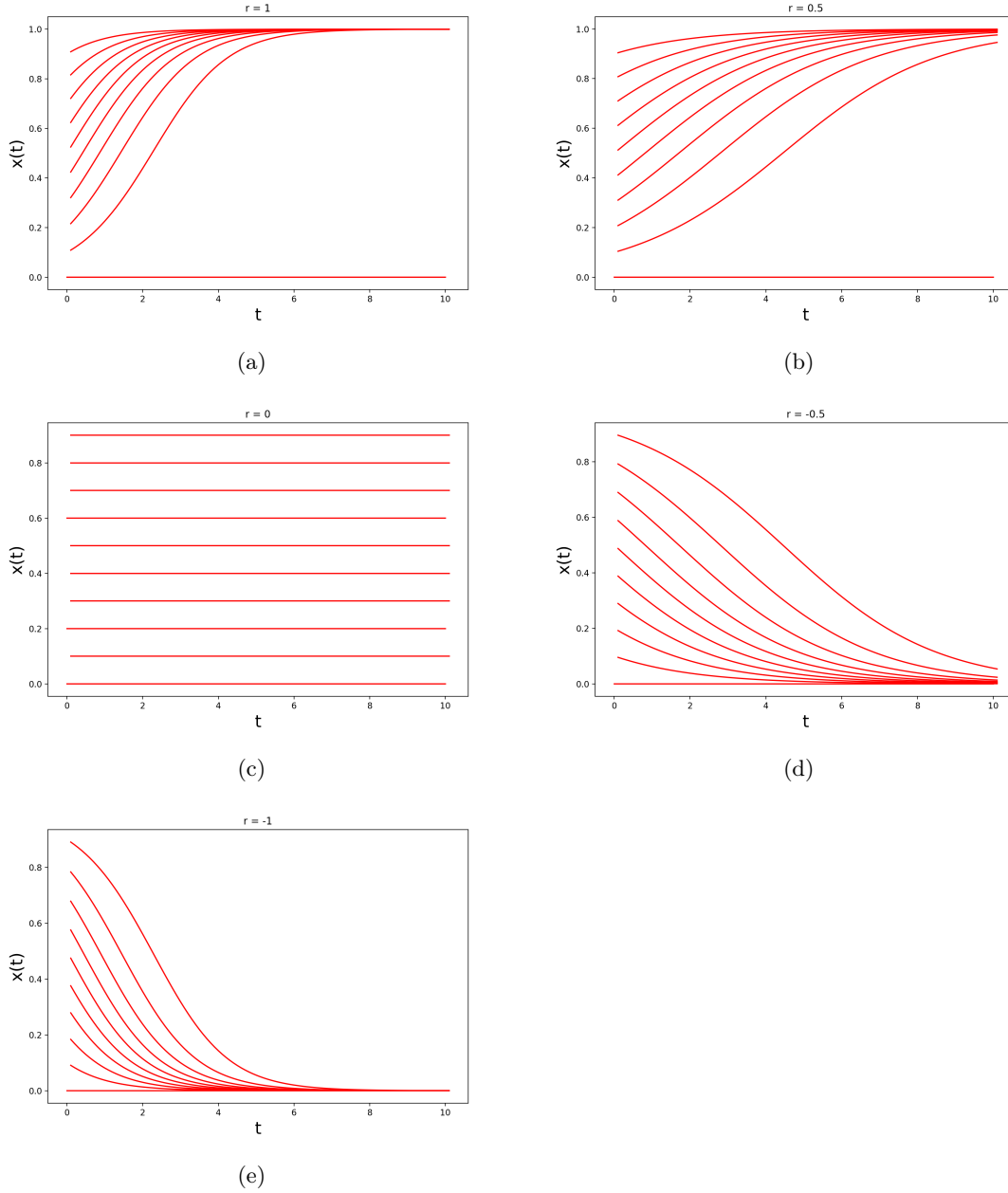


(d)

1. ábra. Telítettség időfejlődése  $r = 1$  és különböző  $x_0$  kezdeti telítettség esetén. (a)  $x_0 = 0.1$ , (b)  $x_0 = 0.01$ , (c)  $x_0 = 0.001$ , (d)  $x_0 = 0.00001$ . Látható, hogy ahogy csökkentjük a telítettség kezdeti értékét, úgy egyre jobban fekszenek egymásra az Euler-módszer és az Adaptív Runge-Kutta módszer eredményei. A kezdeti értékek változtatásából látszik, mennyire stabil a rendszer - ha a fixpont nagyon kicsi ( $x_0 \ll 1$ ), a rendszer hosszú ideig nem fut el az egyensúlyi ponttól.

Érdekes látni, ahogy az instabil pont körül a két módszer csak nagyon lassan szakad el, míg az analitikus módszer látszólag sokkal kevésbé érzékeny. Távolabb menve az instabil ponttól azonban mind a két módszer elkezd megközelíteni az analitikus megoldást, melyek közül az Euler-módszer gyorsabban teszi ezt. Ennek okán választottam a következők alfeladat kiértékeléséhez az Euler-módszer által szolgáltatott eredményeket.

A következő alfeladatban a különböző kezdő- és  $r$  paraméterek mellett kellett kirajzolni a logisztikus egyenletet, ezzel reprodukálva a feladatkiírás idetartozó ábráit. Ennek eredményeit mutatja a 2. ábra.

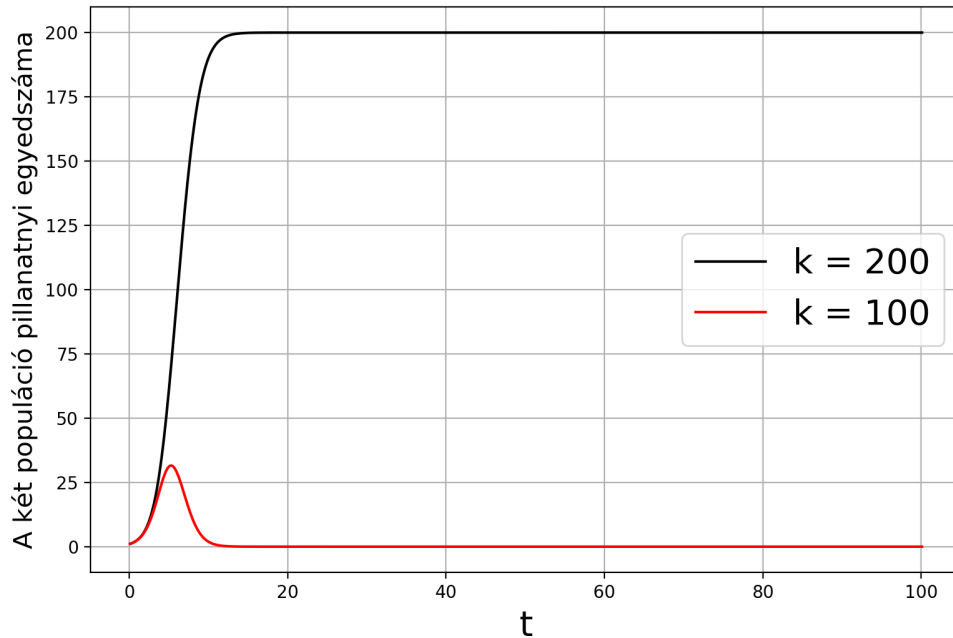


2. ábra. Telítettség időfejlődése különböző  $r$  esetén. (a)  $r = 1$ , (b)  $r = 0.5$ , (c)  $r = 0$ , (d)  $r = -0.5$ , (e)  $r = -1$ . Az ábrákhoz az Euler-módszer numerikus eredményeit alkalmaztam.

## 2.2. Fajok közös erőforrásért való versengése

A második feladatban két faj közös erőforráson való versengésének szimulálása volt a kitűzött feladat. Ehhez első feladathoz írt kódomat módosítottam a 16. és a 17. egyenleteken alapuló Euler-algoritmus bevezetésével (popdyn multipop.cpp). a 3. ábra szemlélteti az így kapott eredményeket.

Nagyon érdekes a szimuláció eredménye: látszólag a nagyobb  $k$  egyedszám-limittel rendelkező faj dominanciája nem csak abban nyilvánul meg, hogy limitálja a másikat, de nagyon hamar kihalásra is ítéli azt, lecsökkentve annak egyedszámát 0-ra és 0-n tartva. Innen látszik az, hogy  $\alpha = \beta = 1$  esetén valóban nem létezik stabilan együtt.



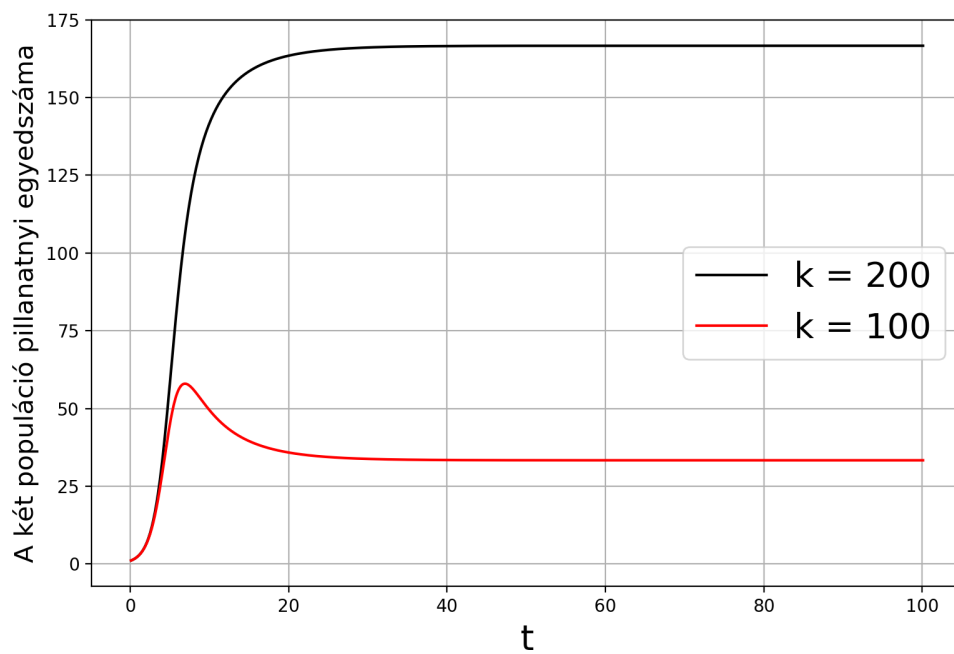
3. ábra. Fajok versengése közös erőforrásokért,  $\alpha = \beta = 1$ . A szimuláció során a nagyobb  $k$  értékkel indított populáció nőtt ki dominánssként.

További része ennek a feladatnak megmutatni, hogy két faj akkor maradhat meg egymás mellett stabilan, ha  $\alpha k_2 < k_1$ , illetve  $\beta k_1 < k_2$ . Egy ilyen megválasztás lehet a korábbi  $k_1 = 200$  és  $k_2 = 100$  értékek mellett az  $\alpha = 1$ ,  $\beta = 0.4$ . Ennek eredményét szemlélteti a 4. ábra.

Láthatjuk, hogy olyan paraméterek mellett elvégezve a szimulációt, melyek kielégítik a stabilitásra felírt feltételt, valóban azt eredményezték, hogy a két faj stabilan megtud élni közös erőforráson osztozva.

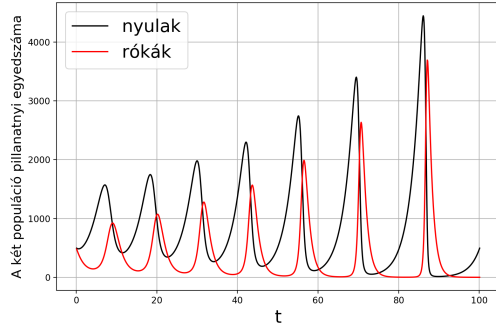
### 2.3. Lotka-Volterra-modell implementációja

Az utolsó feladat célja a Lotka-Volterra-modell implementációja és a hozzá tartozó egyszerű példának, a róka-nyúl rendszer szimulációja. Ennek megoldásához a második feladathoz írt kódomat átírtam úgy, hogy a 18. és a 19. egyenleteken alapuló Euler-algoritmust kezeljen, illetve megváltoztattam a szükséges paramétereket (poldyn LV.cpp). A szimuláció eredményét az 5. ábra mutatja. A felhasznált paraméter a főlán bemutatott példák egyikéből származnak. Sajnos az így kapott eredményem nem tükrözi a főlán demonstráltakat.

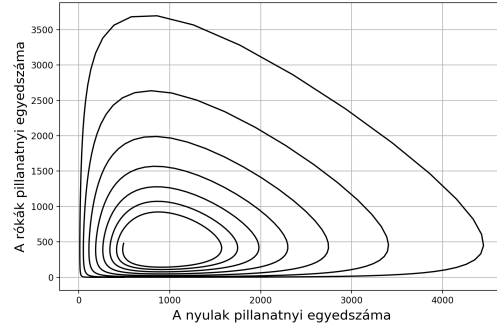


4. ábra. Fajok versengése közös erőforrásokért,  $\alpha = 1$   $\beta = 0.4$ . A szimuláció során továbbra is a nagyobb  $k$  értékkel indított populáció nőtt ki dominánsként, de ezuttal a két faj stabilan tud létezni egymás mellett.





(a)



(b)

5. ábra. Lotka-Volterra modell "róka-nyúl" példájának időfejlődése, a nyulak számára korlátlan táplálékot, a rókák számára korlátlan kapacitást feltételezve. Kezdetben 500-500 egyed képezi mindkét populációt. (a)  $a = 0.4$ , (b)  $b = 0.001$ , (c)  $c = 0.001$ , (d)  $d = 0.9$ . A felhasznált paraméterek a feladatkiírás föliáján bemutatott példákból vannak. Érdekes, hogy habár nem vezettem be extra feltételeket telítettségre, mégis inkább egy olyan esethez hasonló eredményt kaptam a szimulációból.

# Függelék

Az első feladat megvalósításához írt kód:

---

```
#include <cmath>
#include <cstdlib>
#include <fstream>
#include <iostream>
using namespace std;

#include "vector.hpp"
#include "odeint.hpp"
using namespace cpl;

Vector f(const Vector& x) {

    double t = x[0], Xa = x[1], r = 1;
    Vector f(2);
    f[0] = 1;
    f[1] = r * Xa * (1 - Xa);

return f;
}

int main() {
    double r = 1, X0 = 0.1, dx, X, tmax, dt, t, accuracy;

    cout << "Enter the time limit, time's starting point and step size: ";
    cin >> tmax >> t >> dt;
    cout << "Accuracy for adaptive method: ";
    cin >> accuracy;

    clock_t tStart = clock();

    ofstream dataFile("euler.data");

    dx = dt * r * X0 * (1 - X0);
    X = X0 / (X0 + (1 - X0) * exp(-r * t));

    while (t < tmax || X0 >= 1) {

        t += dt;
        X0 += dx;

        dx = dt * r * X0 * (1 - X0);

        X = X0 / (X0 + (1 - X0) * exp(-r * t));

        dataFile << t << ' ' << X0 << ' ' << X << '\n';

    }

    dataFile.close();

    cerr << "Time elapsed for Euler method: " << (double)(clock() - tStart)/CLOCKS_PER_SEC
        << " s" << endl;

    clock_t tStart2 = clock();
```

```

dataFile.open("adaptive.data");

Vector x0(2);
x0[0] = 0, x0[1] = 0.1;

Vector x = x0;

do {
    for (int i = 0; i < 2; i++) {
        dataFile << x[i] << '\t';
    }
    dataFile << '\n';

    adaptiveRK4Step(x, dt, accuracy, f);

} while (x[0] < tmax || x[1] >= 1);

dataFile.close();

cerr << "Time elapsed for adaptiveRK4 method: " << (double)(clock() -
    tStart2)/CLOCKS_PER_SEC << " s" << endl;
}

```

---

A második feladat megvalósításához írt kód:

---

```

#include <cmath>
#include <cstdlib>
#include <fstream>
#include <iostream>
using namespace std;

int main() {
    double r1 = 1, r2 = 1, n1 = 1, n2 = 1, k1 = 200, k2 = 100, dn1, dn2, tmax, dt, t,
        alpha, beta;

    cout << "Enter the time limit, time's starting point and step size: ";
    cin >> tmax >> t >> dt;
    cout << "Enter alpha and beta: ";
    cin >> alpha >> beta;

    clock_t tStart = clock();

    ofstream dataFile("multipop.data");

    dn1 = dt * r1 * n1 * (1 - (n1 + alpha * n2) / k1);
    dn2 = dt * r2 * n2 * (1 - (n2 + beta * n1) / k2);

    while (t < tmax || n1 >= k1 || n2 >= k2) {

        t += dt;
        n1 += dn1;
        n2 += dn2;

        dn1 = dt * r1 * n1 * (1 - (n1 + alpha * n2) / k1);
        dn2 = dt * r2 * n2 * (1 - (n2 + beta * n1) / k2);
    }
}

```

```

        dataFile << t << ' ' << n1 << ' ' << n2 << '\n';
    }

    dataFile.close();

    cerr << "Time elapsed: " << (double)(clock() - tStart)/CLOCKS_PER_SEC << " s" << endl;
}

```

---

A harmadik feladat megvalósításához írt kód:

```

#include <cmath>
#include <cstdlib>
#include <fstream>
#include <iostream>
using namespace std;

int main() {
    double nR = 500, nF = 500, dnR, dnF, tmax, dt, t, a, b, c, d;

    cout << "Enter the time limit, time's starting point and step size: ";
    cin >> tmax >> t >> dt;
    cout << "Enter the values of a, b, c, d: ";
    cin >> a >> b >> c >> d;

    clock_t tStart = clock();

    ofstream dataFile("LV.data");

    dnR = dt * (a * nR - b * nF * nR);
    dnF = dt * (c * nF * nR - d * nF);

    while (t < tmax) {

        t += dt;
        nR += dnR;
        nF += dnF;

        dnR = dt * (a * nR - b * nF * nR);
        dnF = dt * (c * nF * nR - d * nF);

        dataFile << t << ' ' << nR << ' ' << nF << '\n';
    }

    dataFile.close();

    cerr << "Time elapsed: " << (double)(clock() - tStart)/CLOCKS_PER_SEC << " s" << endl;
}

```

---

## Hivatkozások

- [1] Feladatkiírás  
<https://stegerjosef.web.elte.hu/teaching/szamszim/popdin.pdf>
- [2] Bolygómozgás - példakód  
<https://stegerjosef.web.elte.hu/teaching/szamszim/>