

# Projekt nr 1

## Procesy stochastyczne w biologii i naukach społecznych

Marcin Socha 418253, Antoni Misztal 417741

19 czerwca 2023

### 1 Projekt

Rozważmy problem procesu stochastycznego  $x(t)$  spełniającego równanie

$$\frac{dx}{dt} = -\frac{1}{\tau} (x \ln(x) - ax) + \frac{\sqrt{2}\sigma}{\sqrt{\tau}} x \eta(t), \quad (1)$$

gdzie  $a$  jest stałą dodatnią,  $\tau$  stałą czasu,  $\sigma$  amplitudą białego szumu, zaś  $\eta(t)$  procesem gaussowskim spełniającym

$$\langle \eta(t) \rangle = 0 \quad (2)$$

oraz

$$\langle \eta(t_1) \eta(t_2) \rangle = \delta(t_1 - t_2). \quad (3)$$

#### 1.1 a)

Policzmy rozkład stacjonarny  $x$ . Zauważmy, że równanie (1) jest równaniem Langevina dla funkcji

$$F(x) = -\frac{1}{\tau} (x \ln(x) - ax) \quad (4)$$

oraz

$$G(x) = \frac{\sqrt{2}\sigma}{\sqrt{\tau}} x. \quad (5)$$

W związku z tym możemy zastosować formułę Ito

$$dH(x) = (H'(x)F(x) + \frac{1}{2}H''(x)G^2(x))dt + H'(x)G(x)dW + O(dt^{3/2}) \quad (6)$$

dla funkcji  $y(x) = H(x) = \ln(x)$ , gdzie  $W$  to proces Wienera. Wówczas

$$\begin{aligned} \frac{dy}{dt} &= \frac{1}{x} \cdot \left( -\frac{1}{\tau} \right) (x \ln(x) - ax) - \frac{1}{2x^2} \cdot \frac{2\sigma^2}{\tau} x^2 + \frac{1}{x} \cdot \frac{\sqrt{2}\sigma}{\sqrt{\tau}} x \eta(t) + O(dt^{1/2}) \\ \frac{dy}{dt} &\approx -\frac{1}{\tau} (y - a + \sigma^2) + \frac{\sqrt{2}\sigma}{\sqrt{\tau}} \eta(t). \end{aligned} \quad (7)$$

Zauważmy, że powyższe równanie (7) również jest równaniem Langevina. Wiemy z wykładu, że rozkład stacjonarny  $y$  możemy zapisać równaniem

$$\begin{aligned}
P(y) &= \frac{A\tau}{2\sigma^2} \cdot \exp\left(-2 \int^y (z - a + \sigma^2)/(2\sigma^2) dz\right) \\
&= \frac{A\tau}{2\sigma^2} \cdot \exp\left(-\frac{2\sigma^2 y - 2ay + y^2}{2\sigma^2}\right) \\
&= \frac{A\tau}{2\sigma^2} \cdot \exp\left(\frac{-(y - (a - \sigma^2))^2 - (a - \sigma^2)^2}{2\sigma^2}\right) \\
&= \exp\left(\frac{(a - \sigma^2)^2}{2\sigma^2}\right) \frac{A\tau}{2\sigma^2} \cdot \exp\left(\frac{-(y - (a - \sigma^2))^2}{2\sigma^2}\right)
\end{aligned} \tag{8}$$

Zauważmy, że otrzymaliśmy coś podobnego do rozkładu normalnego. Policzmy teraz  $A$ , tak by całka po  $dy$  na całej prostej wynosiła 1

$$\begin{aligned}
\frac{A\tau}{2\sigma^2} \cdot \exp\left(\frac{-(a - \sigma^2)^2}{2\sigma^2}\right) &= \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \\
\sigma(\sqrt{2}/\sqrt{\pi}) \exp\left(\frac{2\sigma^2}{(a - \sigma^2)^2}\right) &= A.
\end{aligned} \tag{9}$$

Stąd otrzymujemy rozkład normalny z parametrami  $\mu_s = a - \sigma^2$  oraz  $\sigma_s = \sigma$ . Podstawiając pod  $y = \ln x$  dostajemy rozkład logarytmicznie normalny z tymi samymi parametrami, więc ostatecznie

$$P_{ss}(x) = \frac{1}{x\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(\frac{-(\ln(x) - (a - \sigma^2))^2}{2\sigma^2}\right) \tag{10}$$

Rozwiążmy teraz analitycznie równanie (1) znajdując rozkład prawdopodobieństwa zmiennej losowej  $x(t)$ .

Rozważmy jednak równanie (7) jako startowe. Zauważmy, że jest ono równoważne równaniu Fokkera-Plancka postaci

$$\frac{\partial P(y, t)}{\partial t} = -\frac{\partial}{\partial y} \left[ -\frac{1}{\tau} (y - a + \sigma^2) P(y, t) \right] + \frac{1}{2} \frac{\partial^2}{\partial y^2} \left[ \frac{2\sigma^2}{\tau} P(y, t) \right]. \tag{11}$$

Spróbujmy znaleźć rozwiązanie (11) będące postaci

$$P(y, t) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(\frac{-(y - \mu(t))^2}{2\sigma^2}\right). \tag{12}$$

Podstawmy więc to równanie do (11) aby móc wyliczyć  $\mu(t)$ .

$$\begin{aligned}
&\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma^3} (y - \mu(t)) \mu'(t) e^{-(y - \mu(t))^2/(2\sigma^2)} = \\
&- \frac{1}{\sigma^3 \tau \sqrt{2\pi}} \exp\left(\frac{-(y - \mu(t))^2}{2\sigma^2}\right) (a\mu(t) - ay - \sigma^2 \mu(t) - y\mu(t) - \sigma^2 + y^2 + \sigma^2 y) + \\
&+ \frac{1}{\tau \sigma^3 \sqrt{2\pi}} \left( \exp\left(\frac{-(y - \mu(t))^2}{2\sigma^2}\right) (-2y\mu(t) + \mu^2(t) - \sigma^2 + y^2) \right).
\end{aligned} \tag{13}$$

Stąd łatwo widzimy dzieląc przez  $\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma^3}e^{-(y-\mu(t))^2/(2\sigma^2)}$ , że

$$\begin{aligned} (y - \mu(t))\mu'(t) = & \\ -\frac{1}{\tau} (a\mu(t) - ay - \sigma^2\mu(t) - y\mu(t) - \sigma^2 + y^2 + \sigma^2y) + & \\ +\frac{1}{\tau} (-2y\mu(t) + \mu^2(t) - \sigma^2 + y^2). & \end{aligned} \quad (14)$$

W takim razie

$$\begin{aligned} (y - \mu(t))\mu'(t) = & \\ -\frac{1}{\tau} (a\mu(t) - ay - \sigma^2\mu(t) + y\mu(t) + \sigma^2y - \mu^2(t)) & \\ = -\frac{1}{\tau}(\sigma^2 - a + \mu)(y - \mu). & \end{aligned} \quad (15)$$

Stąd

$$\mu'(t) = -\frac{1}{\tau}(\sigma^2 - a + \mu) \Rightarrow \mu = Ce^{-t/\tau} + a - \sigma^2. \quad (16)$$

Stąd rozkład zmiennej  $y$  wynosi

$$P(y, t) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(\frac{-(y - Ce^{-t/\tau} - a + \sigma^2)^2}{2\sigma^2}\right). \quad (17)$$

W takim razie skoro  $y = \ln(x)$ , to szukanym rozkładem jest

$$P(x, t) = \frac{1}{x\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(\frac{-(\ln x - Ce^{-t/\tau} - a + \sigma^2)^2}{2\sigma^2}\right), \quad (18)$$

ponieważ dla danego zbioru  $A$  mamy

$$\begin{aligned} P(x \in A) = P(y \in \ln(A)) &= \int_{\ln(A)} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(\frac{-(y - Ce^{-t/\tau} - a + \sigma^2)^2}{2\sigma^2}\right) dy \\ &= \int_A \frac{1}{x\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(\frac{-(\ln x - Ce^{-t/\tau} - a + \sigma^2)^2}{2\sigma^2}\right) dx. \end{aligned} \quad (19)$$

Z podpunktu c) wiemy, że  $x(0) = \frac{a}{2}$ , więc prawie na pewno  $\mu(0) = \frac{a}{2}$ , więc wracając do wzoru (16) mamy, że

$$\mu = \left(\sigma^2 - \frac{a}{2}\right)e^{-t/\tau} + a - \sigma^2, \quad (20)$$

więc ostatecznie otrzymujemy

$$P(x, t) = \frac{1}{x\sigma\sqrt{2\pi}} \exp\left(\frac{-(\ln x - (\sigma^2 - \frac{a}{2})e^{-t/\tau} - a + \sigma^2)^2}{2\sigma^2}\right), \quad (21)$$

## 1.2 b)

Widzimy, że skoro rozkład stacjonarny  $x$  jest logarytmicznie normalny o parametrach  $\mu_s = a - \sigma^2$  oraz  $\sigma_s = \sigma$ , to znamy wartość oczekiwaną oraz wariancję i wynoszą one kolejno

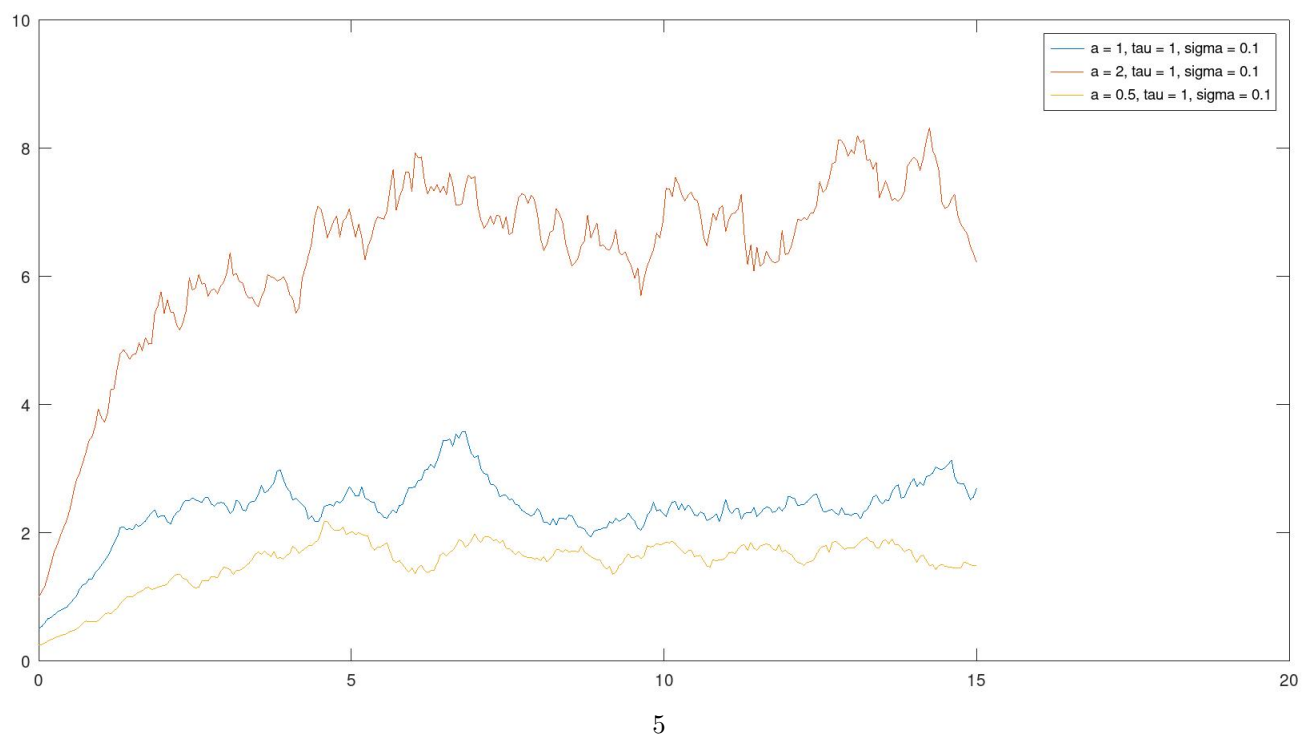
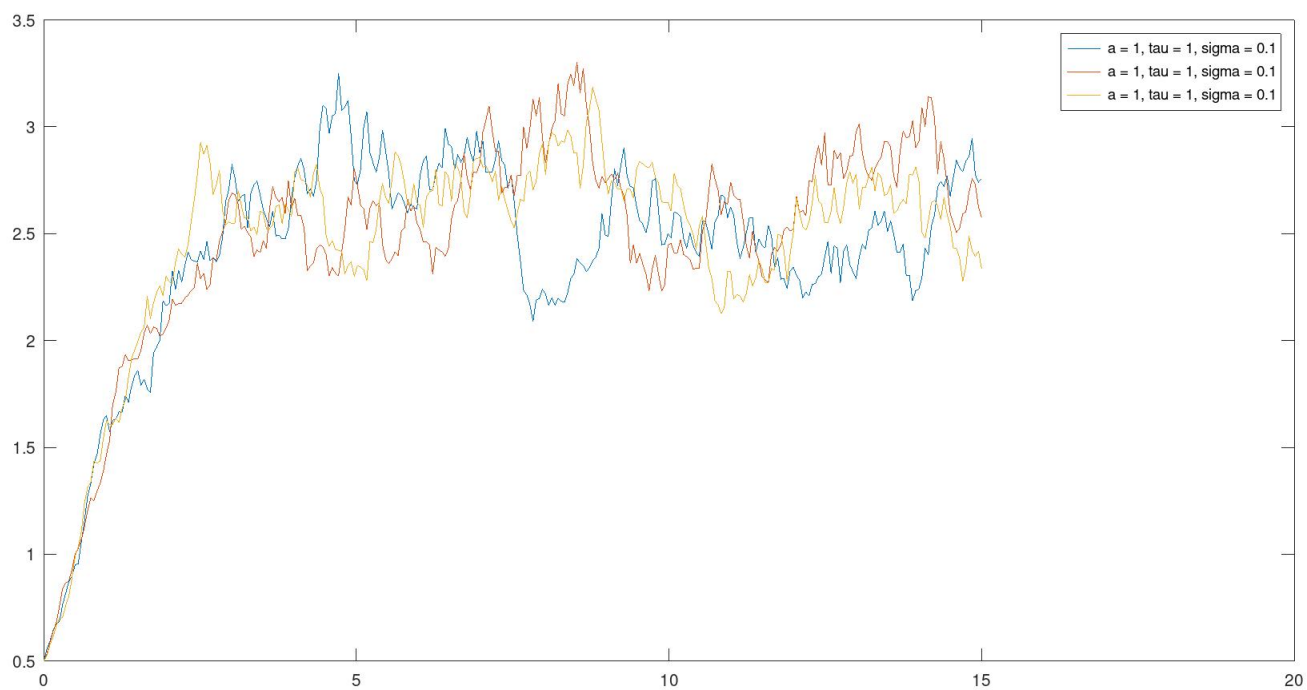
$$\langle x \rangle = \exp(\mu_s + \sigma_s^2/2) = \exp(a - \sigma^2/2) \quad (22)$$

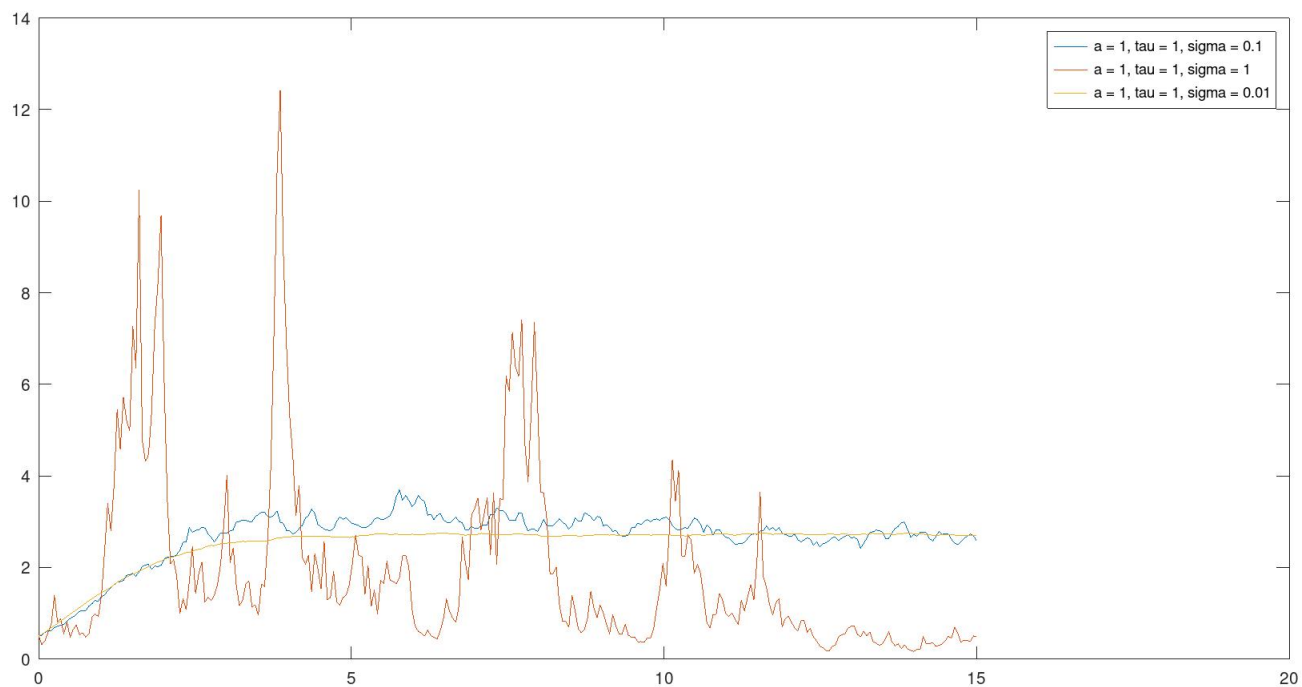
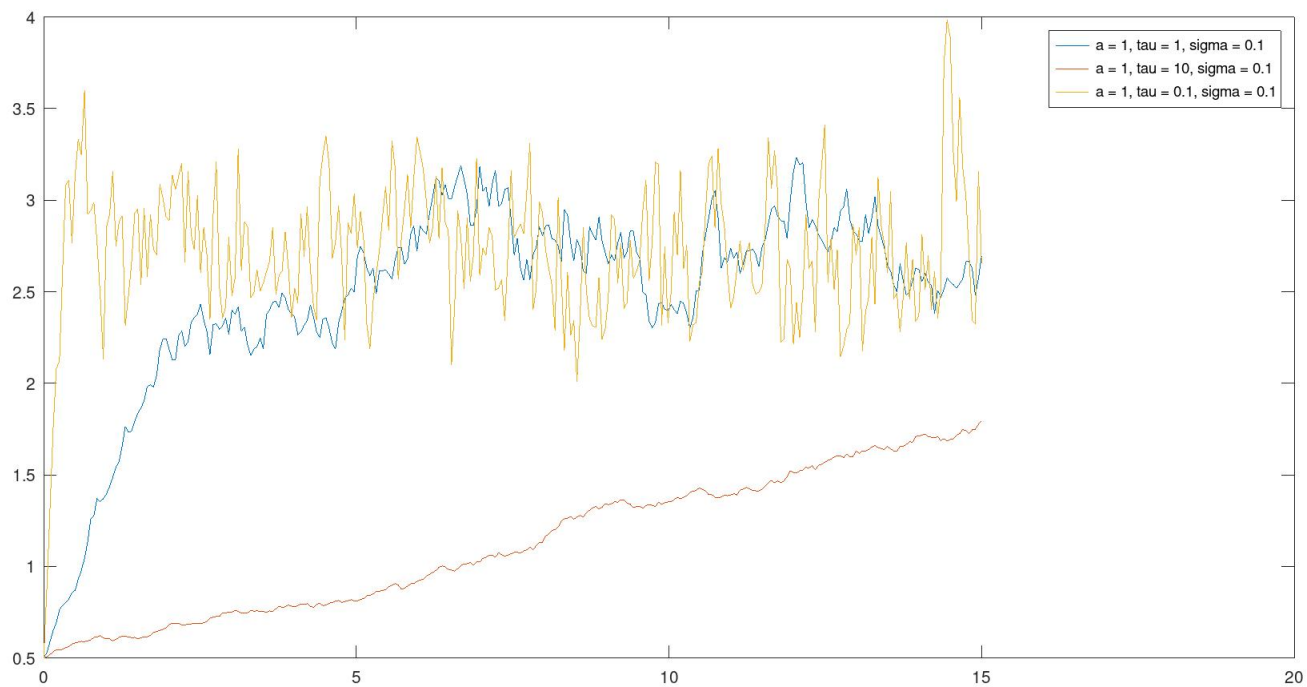
$$SD(x) = \sqrt{(\exp(\sigma_s^2) - 1) \exp(2\mu_s + \sigma_s^2)} = \sqrt{(\exp(\sigma^2) - 1) \exp(2a - \sigma^2)}. \quad (23)$$

## 1.3 c)

Spróbujmy rozwiązać równanie numerycznie. Zakładając, że (1) dla  $x(0) = a/2$  wykorzystajmy metodę Rungego-Kutty. W naszym przypadku będziemy zmieniali parametry  $a, \tau$  oraz  $\sigma$ . W tej metodzie tworzymy proces Wienera generując tablicę przyrostów danej trajektorii będącą zbiorem  $n$  niezależnych losowań z rozkładu normalnego o średniej 0 oraz wariancji równej z góry przyjętej  $\Delta t$ .

Rysunki zostały stworzone w programie Octave przy użyciu kodu (dla każdego rysunku zmieniamy parametry ręcznie).





```

function [t, x, info] = rungekutta (a, tau, sigma, T, N)

## compute the Runge-Kutta approximation of solution x of equation
## dx = -(1 / tau)(xln(x) - ax)dt + x(sqrt(2) * sigma / sqrt(tau))dW_t
## where W_t is a Wiener process, [0, T] is an interval for which we want to
## find a solution and N is the number of points for which we want to find
## Runge-Kutta approximation
## INPUT
## a - positive constant
## tau - time constant
## sigma - noise amplitude
## T - end time
## N - number of points used for approximation
## OUTPUT
## t - time vector
## x - approximated values vector
## info - exit code - zero for succes and nonzero for failure

info = 0;
t = zeros (1, N);
x = zeros (1, N);

if (a <= 0)
    info = -1;
    disp ("Warning: a is not positive");
    return;
endif

if (tau <= 0)
    info = -1;
    disp ("Warning: tau is not positive");
    return;
endif

if (sigma <= 0)
    info = -1;
    disp ("Warning: sigma is not positive");
    return;
endif

if (T <= 0)
    info = -1;
    disp ("Warning: T is not positive");
    return;
endif

if (N < 2)
    info = -1;
    disp ("Warning: N is too small (<2)");
    return;
endif

```

```

h = T / (N-1);
x(1) = a / 2;
dW = sqrt(h) * randn(1, N);
ttau = 1 / tau;
ssigma = (sqrt(2) * sigma) / sqrt(tau);
y = zeros(1, N);
for n = 2:N
    t(n) = (n-1) * h;
    y(n-1) = x(n-1) - ttau * (x(n-1) * log(x(n-1)) - a * x(n-1)) * h ...
        + x(n-1) * ssigma * sqrt(h);
    x(n) = x(n-1) - ttau * (x(n-1) * log(x(n-1)) - a * x(n-1)) * h ...
        + x(n-1) * ssigma * dW(n-1) + 0.5 * (y(n-1) * ssigma - x(n-1) * ssigma) ...
        * (dW(n-1) * dW(n-1) - h) / sqrt(h);
endfor
endfunction

```



```

## first plot

[t,x] = rungekutta (1, 1, 0.1, 15, 300);
plot(t, x, ";a = 1, tau = 1, sigma = 0.1;");
hold on;
[t,x] = rungekutta (1, 1, 0.1, 15, 300);
plot(t, x, ";a = 1, tau = 1, sigma = 0.1;");
[t,x] = rungekutta (1, 1, 0.1, 15, 300);
plot(t, x, ";a = 1, tau = 1, sigma = 0.1;");
hold off;

## a plots

[t,x] = rungekutta (1, 1, 0.1, 15, 300);
plot(t, x, ";a = 1, tau = 1, sigma = 0.1;");
hold on;
[t,x] = rungekutta (2, 1, 0.1, 15, 300);
plot(t, x, ";a = 2, tau = 1, sigma = 0.1;");
[t,x] = rungekutta (0.5, 1, 0.1, 15, 300);
plot(t, x, ";a = 0.5, tau = 1, sigma = 0.1;");
hold off;

## tau plots

[t,x] = rungekutta (1, 1, 0.1, 15, 300);
plot(t, x, ";a = 1, tau = 1, sigma = 0.1;");
hold on;
[t,x] = rungekutta (1, 10, 0.1, 15, 300);
plot(t, x, ";a = 1, tau = 10, sigma = 0.1;");
[t,x] = rungekutta (1, 0.1, 0.1, 15, 300);
plot(t, x, ";a = 1, tau = 0.1, sigma = 0.1;");
hold off;

## sigma plots

[t,x] = rungekutta (1, 1, 0.1, 15, 300);
plot(t, x, ";a = 1, tau = 1, sigma = 0.1;");
hold on;
[t,x] = rungekutta (1, 1, 1, 15, 300);
plot(t, x, ";a = 1, tau = 1, sigma = 1;");
[t,x] = rungekutta (1, 1, 0.01, 15, 300);
plot(t, x, ";a = 1, tau = 1, sigma = 0.01;");
hold off;

```