

# Nelineární analýza časových řad

Tomáš Novák

WEJČF

January 15, 2019

## 1 Dynamické systémy

- Lineární dynamické systémy
- Nelineární dynamické systémy
  - Body stability, fázový portrét
  - Ljapunovův exponent
  - Chaotická množina, atraktor, podivný atraktor

## 2 Nelineární analýza časových řad

- Generování časové řady
- Zpožděný vektor, Takenův teorém
- Předpovědi, stacionarita

# Dynamické systémy

Soustava veličin  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$  závislých na:

- vnější proměnné (většinou na čase)
- počátečních podmínkách
- evolučních zákonech

Rozlišujeme stochastické a deterministické dynamické systémy. Pro mechanické deterministické systémy můžeme evoluční zákony ztotožnit s diferenciálními rovnicemi plynoucí z Hamiltonových rovnic:

$$\begin{aligned}\dot{\xi}_1 &= f_1(t, \xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n), \\ \dot{\xi}_2 &= f_2(t, \xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n), \\ &\vdots \\ \dot{\xi}_n &= f_n(t, \xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n),\end{aligned}$$

kde  $\xi_k = \xi_k(\mathbf{x}, \mathbf{p})$  pro  $k = 1, 2, \dots, n$ .

# Dynamické systémy

Diferenciální rovnice jednoznačně určují trajektorii  $\xi_1(t), \xi_2(t), \dots, \xi_n(t)$  ve fázovém prostoru v závislosti na počátečních podmínkách

$\xi_1(0), \xi_2(0), \dots, \xi_n(0)$ .

Dále budeme uvažovat autonomní soustavu rovnic, tj. nezávislé explicitně na čase.

\*Pro diskrétní dynamické systémy (většinou 2-dimenzionální) se zápis zkrátí:

$$x_{n+1} = f_1(x_n, y_n),$$

$$y_{n+1} = f_2(x_n, y_n),$$

se zadanými  $x_0, y_0$ .

# Lineární dynamické systémy

$$\dot{\xi}_1 = a_{11}\xi_1 + \cdots + a_{1n}\xi_n,$$

$$\vdots$$

$$\dot{\xi}_n = a_{n1}\xi_1 + \cdots + a_{nn}\xi_n,$$

což je ekvivalentní  $\dot{\xi} = \mathbf{A}\xi$ .

Soustavu vyřešíme nalezením vlastních čísel a vektorů matice  $\mathbf{A}$ :

$$\mathbf{A}\eta^{(l)} = \lambda_l \eta^{(l)}.$$

Rovnici splňuje každý výraz tvaru:  $\xi = \eta \exp(\lambda t)$ .

Odkud obecné řešení (\*násobnost vlastních čísel):

$$\xi(t) = c_1 \eta^{(1)} e^{\lambda_1 t} + c_2 \eta^{(2)} e^{\lambda_2 t} + \dots$$

# Nelineární dynamické systémy

## Body stability, fázový portrét

Oproti lineárnímu případu superpozice řešení nemusí být řešením.  
Pro odhadnutí fázového portréту soustavy nalezneme stacionární body  $\xi_s$ , splňující:

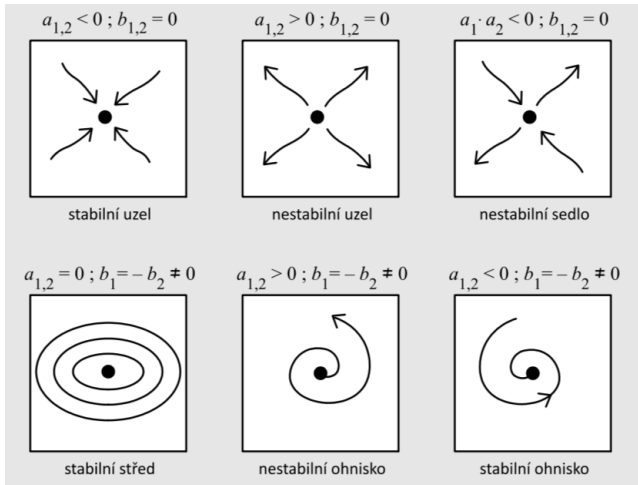
$$f_k(\xi_s) = 0,$$

pro  $k = 1, 2, \dots, n$ .

Poté v těchto bodech vyšetřujeme druh stacionarity. Ke každému bodu nalezneme matici stability  $n \times n$ , jejíž koeficienty jsou  $a_{kl} \equiv \frac{\partial f_k}{\partial \xi_l}$ .

# Nelineární dynamické systémy

Pro soustavu dvou diferenciálních rovnic bude mít matice stability rozměr  $2 \times 2$  a dvě vlastní čísla  $\omega_1 = a_1 + ib_1$  a  $\omega_2 = a_2 + ib_2$ , poté jsou možné následující kombinace:



# Nelineární dynamické systémy

## Ljapunovův exponent

Zkoumejme jak se vyvíjí dvě trajektorie s blízkými počátečními podmínkami, tj.  $\xi(0) \equiv \xi_0$  a  $\xi(0) + \varepsilon$ .

Platí-li:

$$\|\xi(t, \xi_0 + \varepsilon) - \xi(t, \xi_0)\| \sim e^{\lambda t},$$

poté exponent  $\lambda$  nazveme Ljapunovým exponent. Pokud  $\lambda > 0$  hovoříme o Ljapunovsky nestabilní trajektorii, zdali  $\lambda < 0$  jde o Ljapunovsky stabilní trajektorii.



# Nelineární dynamické systémy

Chaotická množina, atraktor, podivný atraktor

## Chaotická množina $X$

- každá trajektorie v  $X$  je Ljapunovsky nestabilní
- existuje trajektorie, která  $X$  hustě pokryje
- $X$  je invariantní množina

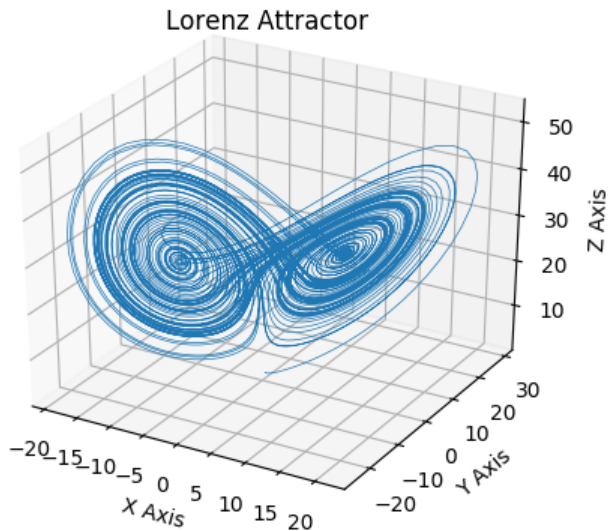
## Atraktor $A$

- trajektorie z okolí  $A$  jsou k  $A$  s rostoucím časem přitahovány
- existuje trajektorie, která  $A$  hustě pokryje
- $A$  je invariantní a uzavřená množina

## Podivný atraktor $S$ – chaotický atraktor

# Nelineární dynamické systémy

## Podivný Lorenzův atraktor



# Nelineární dynamické systémy

## Podivný Lorenzův atraktor

Lorenzův atraktor je generován diferenciálními rovnicemi:

$$\dot{x} = \sigma(y - x),$$

$$\dot{y} = x(r - z) - y,$$

$$\dot{z} = xy - bz,$$

kde  $\sigma$ ,  $r$  a  $b$  jsou kladné parametry. Pro jistou množinu parametrů je atraktor chaotický.

# Nelineární analýza časových řad

## Generování časové řady

System se v čase  $t$  nachází ve stavovém vektoru  $\xi(t)$ , časová řada z měření systému je řada reálných hodnot  $s_1, s_2, \dots, s_k$ , kde

$$s_l = g(\xi(t + l\Delta t)), \quad \text{resp.} \quad s_l = g(x_l, y_l),$$

$l \in \hat{k}$  a  $\Delta t$  je časový rozestup měření. Funkci  $g$  nazýváme měřicí funkcí. Např.  $g(\xi(t)) = \xi_p(t)$ , kde  $p \in \hat{n}$ .

# Nelineární analýza časových řad

Zpožděný vektor (delay vector), Takenův teorém

Nechť máme časovou řadu  $s_1, s_2, \dots, s_k$  reálných čísel. Poté lze vytvořit zpožděný vektor definovaný:

$$\mathbf{s}_n = (s_{n-(m-1)\tau}, s_{n-(m-2)\tau}, \dots, s_{n-\tau}, s_n),$$

kde  $\tau = k\Delta t$  je tzv. zpoždění (time lag),  $\Delta t$  je časový rozestup sousedních členů časové řady a  $m$  je dimenze vektoru.

Takenův teorém praví, že za poměrně obecných předpokladů ( $m$  je větší nebo rovno dimenzi dynamického systému) je vektor  $\mathbf{s}_n$  ekvivalentní stavovému vektoru  $\xi(n\Delta t)$ .

# Nelineární analýza časových řad

## Výběr parametrů $m$ a $\tau$

Při fixní volbě  $m$  jsou zpožděné vektory ekvivalentní pro různé volby  $\tau$  pouze tehdy, pokud jsou data bez příměsi šumu. Dobrý odhad parametru  $\tau$  je čtvrtina periody, nebo první nula v autokorelaci:

$$c_\tau = \frac{1}{\sigma^2} \langle (s_n - \langle s \rangle)(s_{n-\tau} - \langle s \rangle) \rangle = \frac{\langle s_n s_{n-\tau} \rangle - \langle s \rangle^2}{\sigma^2},$$

kde  $\sigma = \langle (s - \langle s \rangle)^2 \rangle$  je rozptyl časové řady.

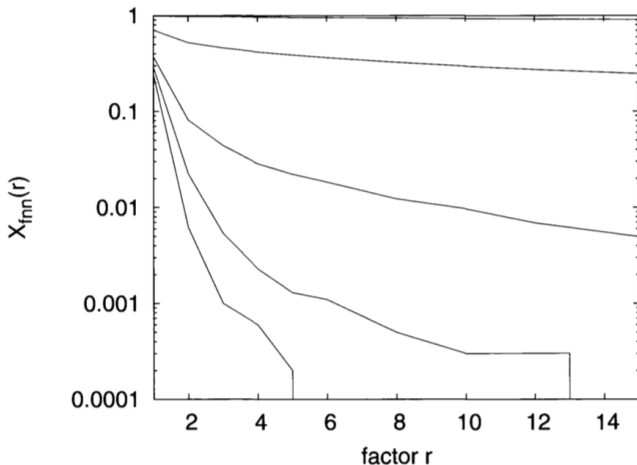
Pro zjištění dostatečné volby  $m$  je třeba sestavit statistiku:

$$X_{fnn}(r) = \frac{\sum_{n=1}^{N-m-1} \Theta \left( \frac{|s_n^{(m+1)} - s_{k(n)}^{(m+1)}|}{|s_n^{(m)} - s_{k(n)}^{(m)}|} - r \right) \Theta \left( \frac{\sigma}{r} - |s_n^{(m)} - s_{k(n)}^{(m)}| \right)}{\sum_{n=1}^{N-m-1} \Theta \left( \frac{\sigma}{r} - |s_n^{(m)} - s_{k(n)}^{(m)}| \right)},$$

# Nelineární analýza časových řad

Výběr parametrů  $m$  a  $\tau$

kde  $r$  je faktor a  $k(n)$  je index zpožděného vektoru, který splňuje  $|\mathbf{s}_n - \mathbf{s}_{k(n)}| = \min.$ , používáme maximální normu.



# Nelineární analýza časových řad

## Předpovědi

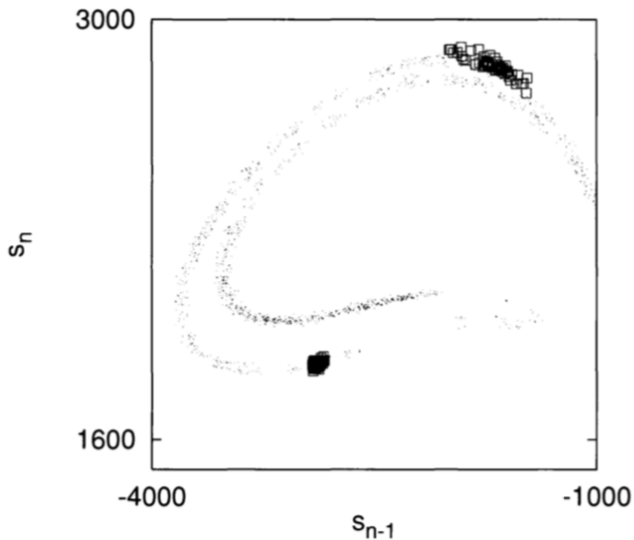
Nechť máme vektory  $\mathbf{s}_1, \dots, \mathbf{s}_N \in \mathbb{R}^m$ . Chceme-li předpovědět člen časové řady  $\Delta n$  do budoucnosti, utvoříme okolí  $U_\varepsilon(\mathbf{s}_N)$  vektoru  $\mathbf{s}_N$  závislém na parametru  $\varepsilon$ . Vezmeme všechny vektory z okolí  $\mathbf{s}_n \in U_\varepsilon(\mathbf{s}_N)$  a koukneme se, jaký člen následuje v individuálních případech. Předpověď je poté:

$$\hat{\mathbf{s}}_{N+\Delta n} = \frac{1}{|U_\varepsilon(\mathbf{s}_N)|} \sum_{\mathbf{s}_n \in U_\varepsilon(\mathbf{s}_N)} \mathbf{s}_{n+\Delta n}.$$



# Nelineární analýza časových řad

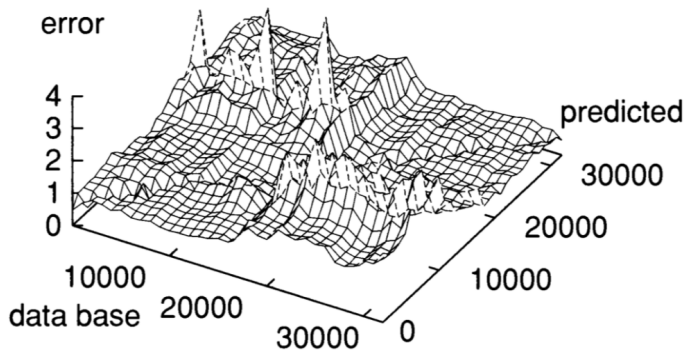
Předpovědi, stroboskopický náhled



# Nelineární analýza časových řad

## Předpovědi, ověření stacionarity řady

Rozdělíme části časové řady, pomocí jedné z částí předpovídáme výsledky z jiných. Sestavíme graf rozdílu pomocí RMS předpovědí a reálných dat a sledujeme, jak moc se liší předpověď od skutečnosti. Tím ověřujeme stacionaritu řady.



- [1] Holger Kantz, Thomas Schreiber. Nonlinear time series analysis. 359 str. Cambridge University press
  
- [2] Petr Kulhánek. Vybrané kapitoly z teoretické fyziky. 417 str.