

Přednáška 3 – Diskrétní a logistický model

Diskrétní veličiny $y_t \in \{1, 2, \dots, N\}$, $u_t \in \{1, 2, \dots, K\}$

Diskrétní model

Podmíněná pf
 $f(y_t | \psi_t, \Theta)$

Regresní vektor (data) $\psi_t = [u_t \ y_{t-1} \ u_{t-1} \ \dots]'$
Neznámé parametry (tabulka pravděpodobností) Θ
Řád modelu – zpoždění výstupu
Závislost $y_t | \psi_t$ – konečný počet kombinací

Příklad:

Pozorovaný system – úsek silnice

$y_t \in \{1, 2\}$ – stupeň dopravy
(1 = volný provoz, 2 = kolony)

Model $f(y_t | y_{t-1}, \Theta)$, $\psi_t = y_{t-1}$

$\psi_t \backslash y_t$	1	2
$y_{t-1} = 1$	$\Theta_{1 1} = 0.7$	$\Theta_{2 1} = 0.3$
$y_{t-1} = 2$	$\Theta_{1 2} = 0.1$	$\Theta_{2 2} = 0.9$

\Rightarrow 1 Alternativní rozdělení

\Rightarrow 1

$y_t | \psi_t$ – 4 kombinace:

1|1, 1|2, 2|1, 2|2

Dimenze diskrétního modelu

Vliv:

- počet možných realizací y_t
- počet veličin v ψ_t a jejich realizací

Příklad:

Model $f(y_t|y_{t-1}, v_t, \Theta)$, $\psi_t = [y_{t-1} \ v_t]'$

$y_t \in \{1, 2\}$ – stupeň dopravy (volný provoz, kolony)

$v_t \in \{1, 2\}$ – den v týdnu (všední den, víkend)

ψ_t \ y_t	1	2	
$y_{t-1} = 1, v_t = 1$	$\Theta_{1 11}$	$\Theta_{2 11}$	$\Rightarrow 1$
$y_{t-1} = 1, v_t = 2$	$\Theta_{1 12}$	$\Theta_{2 12}$	$\Rightarrow 1$
$y_{t-1} = 2, v_t = 1$	$\Theta_{1 21}$	$\Theta_{2 21}$	$\Rightarrow 1$
$y_{t-1} = 2, v_t = 2$	$\Theta_{1 22}$	$\Theta_{2 22}$	$\Rightarrow 1$

Příklad:

Model $f(y_t | y_{t-1}, v_t, \Theta)$, $\psi_t = [y_{t-1} \ v_t]'$
 $y_t \in \{1, 2, 3\}$ – (plynulá jízda, menší kolony, větší kolony)

$v_t \in \{1, 2\}$ – den v týdnu (všední den, víkend)



ψ_t \ y_t	1	2	3	
$y_{t-1} = 1, v_t = 1$	$\Theta_{1 11}$	$\Theta_{2 11}$	$\Theta_{3 11}$	$\Rightarrow 1$
$y_{t-1} = 1, v_t = 2$	$\Theta_{1 12}$	$\Theta_{2 12}$	$\Theta_{3 12}$	$\Rightarrow 1$
$y_{t-1} = 2, v_t = 1$	$\Theta_{1 21}$	$\Theta_{2 21}$	$\Theta_{3 21}$	$\Rightarrow 1$
$y_{t-1} = 2, v_t = 2$	$\Theta_{1 22}$	$\Theta_{2 22}$	$\Theta_{3 22}$	$\Rightarrow 1$
$y_{t-1} = 3, v_t = 1$	$\Theta_{1 31}$	$\Theta_{2 31}$	$\Theta_{3 31}$	$\Rightarrow 1$
$y_{t-1} = 3, v_t = 2$	$\Theta_{1 32}$	$\Theta_{2 32}$	$\Theta_{3 32}$	$\Rightarrow 1$

- Pro $y_t \in \{1, 2, 3, 4, 5\}$, $v_t \in \{1, 2\}$ – dimenze 10×5
- Pro $y_t \in \{1, 2, 3, 4, 5\}$, $v_t \in \{1, 2, \dots, 7\}$?
- Pečlivý výběr veličin a hodnot – přínos vs. ztráta informace
- **Kategorické** rozdělení

Neurčitost v diskretním modelu je dána parametrem Θ

$$f(y_t | y_{t-1}, u_t, \Theta)$$

Neurčitý diskretní model

$\psi_t \backslash y_t$	1	2
$y_{t-1} = 1, u_t = 1$	0.45	0.55
$y_{t-1} = 1, u_t = 2$	0.5	0.5
$y_{t-1} = 2, u_t = 1$	0.4	0.6
$y_{t-1} = 2, u_t = 2$	0.7	0.3

Deterministický model – $\max \{y_{t-1}, u_t\}$

$\psi_t \backslash y_t$	1	2
$y_{t-1} = 1, u_t = 1$	1	0
$y_{t-1} = 1, u_t = 2$	0	1
$y_{t-1} = 2, u_t = 1$	0	1
$y_{t-1} = 2, u_t = 2$	0	1

Deterministický model – $y_t \neq y_{t-1}$

$\psi_t \backslash y_t$	1	2
$y_{t-1} = 1, u_t = 1$	0	1
$y_{t-1} = 1, u_t = 2$	0	1
$y_{t-1} = 2, u_t = 1$	1	0
$y_{t-1} = 2, u_t = 2$	1	0

Generování hodnot

Alternativní rozdělení $y_t \in \{1, 2\}$

```
Stačí jedna pravděpodobnost:  
% pravděpodobnost hodnoty 1  
p=0.7;  
% generuje skalár 1 nebo 2  
y=(rand(1,1)>p)+1  
% nebo počet dat pro více dat  
nd=50;  
% vektor nd hodnot 1 nebo 2  
y=(rand(1,nd)>p)+1
```

($\underbrace{\text{rand}(1,1)}_{\text{hodnota mezi 0 a 1}}$ > 0.7) + 1
 $\underbrace{\hspace{10em}}_{\text{T nebo F}}$
 $\underbrace{\hspace{15em}}_{\text{1 nebo 2 s pravděp. 0.7 pro 1}}$

Kategorické rozdělení $y_t \in \{1, 2, 3\}$

```
Vektor pravděpodobností:  
% pravděpodobnosti 3 hodnot  
p=[0.3 0.5 0.2];  
% kumulativní součet [0.3 0.8 1]  
pp=cumsum(p);  
% generuje skalár 1, 2 nebo 3  
y=sum(rand(1,1)>pp)+1  
% nebo počet dat pro více dat  
nd=50;  
for t=1:nd  
% generuje vektor nd hodnot 1,2,3  
y(t)=sum(rand(1,1)>pp)+1  
end
```

Simulace s alternativním modelem $f(y_t|y_{t-1}, u_t, \Theta)$

```
clear,clc,close
```

```
nd=100; % počet dat
```

```
% tabulka pravděpodobností
```

```
th=[0.48 0.52;
```

```
0.49 0.51;
```

```
0.53 0.47;
```

```
0.51 0.49];
```

```
y(1)=1; % počáteční podmínky
```

```
% řídicí vstup
```

```
u=(rand(1,nd)>0.2)+1;
```

```
for t=2:nd
```

```
    % číslo řádku
```

```
    j=2*(y(t-1)-1)+u(t);
```

```
    % pravděp. z 1.sloupce
```

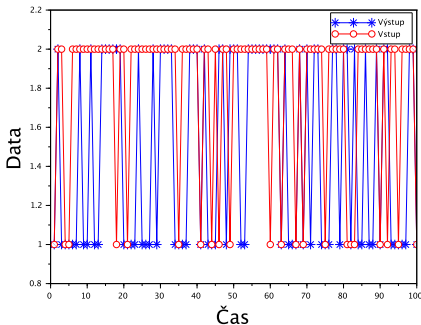
```
    py=th(j,1);
```

```
    % generování výstupu
```

```
    y(t)=(rand(1,1)>py)+1
```

```
end
```

Simulace s diskrétním modelem



Simulace s kategorickým modelem $f(y_t|y_{t-1}, \Theta)$

```
clear,clc,close
```

```
nd=100; % počet dat
```

```
% tabulka pravděpodobností
```

```
th=[0.2 0.7 0.1;  
    0.2 0.1 0.7;  
    0.7 0.2 0.1];
```

```
y(1)=1; % počáteční podmínky
```

```
for t=2:nd
```

```
    % číslo řádku
```

```
    j=y(t-1);
```

```
    % kumulativní součet
```

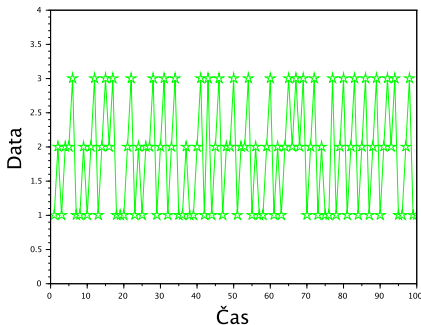
```
    pp=cumsum(th(j,:));
```

```
    % generování výstupu
```

```
    y(t)=sum(rand(1,1)>pp)+1;
```

```
end
```

Simulace s diskretním modelem



Využití diskretního modelu

Klasifikace diskretních dat + **vývoj** dynamické veličiny

Logistický model (logistická regrese)

Modeluje diskrétní výstup $y_t \in \{0, 1\}$

v závislosti na spojitých nebo spojitých+diskrétních veličinách

Obecný tvar pro $y_t \in \{0, 1\}$

$$f(y_t | \psi_t, \theta) = \frac{\exp\{y_t z_t\}}{1 + \exp\{z_t\}},$$



$$\frac{\exp\{z_t\}}{1 + \exp\{z_t\}}$$

$P(y_t=1)$

$$\frac{1}{1 + \exp\{z_t\}}$$

$P(y_t=0)$

$$z_t = \psi_t' \theta + e_t$$

spojitá lineární regrese
Regresní vektor (data)

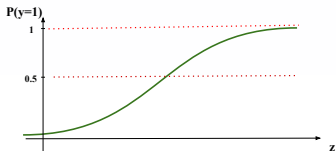
$$\psi_t = [v_{1;t} \ v_{2;t} \ v_{3;t} \ \dots \ 1]'$$

Vektor regresních koeficientů

(neznámé parametry)

$$\theta = [b_1 \ b_2 \ b_3 \ \dots \ k]'$$

Příklad: Systém – úsek silnice
 $y_t \in \{0, 1\}$ – nehoda (NE, ANO)
 $v_{1;t}$ – rychlost 1.auta (spojitá)
 $v_{2;t}$ – rychlost 2.auta (spojitá)
 $v_{3;t}$ – povrch vozovky (diskrétní)
 $v_{4;t}$ – zkušenost řidiče (diskrétní)



$$z_t \in \mathbb{R} \Rightarrow P \in (0, 1)$$

Simulace s logistickým modelem

```
clear,clc,close
```

```
nd=20; % počet dat
```

```
% regresní koeficienty a rozptyl
```

```
th=[1 3 -1 -4 0.5]; r=1;
```

```
% externí vstupy
```

```
v1=randn(1,nd); v2=randn(1,nd);
```

```
v3=randn(1,nd)
```

```
v4=(rand(1,nd)>0.5)+1
```

```
for t=1:nd
```

```
    e=sqrt(r)*rand(1,1,'n'); % šum
```

```
    % regresní vektor
```

```
    ps=[1 v1(t) v2(t) v3(t) v4(t)];
```

```
    z=th*ps'+e; % regrese z
```

```
    % pravděpodobnost 1
```

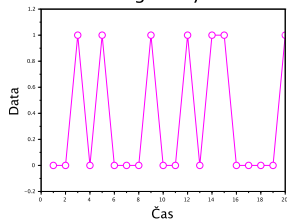
```
    p(t)=exp(z)/(1+exp(z));
```

```
    % generujeme výstup
```

```
    y(t)=double(rand(1,1)<p(t))
```

```
end
```

Simulace s logistickým modelem



Využití

Klasifikace – statický model

Inverzní forma logistické regrese

Funkce logit

$$\text{logit}(p) = \ln \frac{p}{1-p}$$

Dosadíme

$$p = \frac{\exp\{z_t\}}{1 + \exp\{z_t\}}$$

$$\begin{aligned}\ln\left(\frac{p}{1-p}\right) &= \ln\left(\frac{\frac{\exp(z_t)}{1+\exp(z_t)}}{1 - \frac{\exp(z_t)}{1+\exp(z_t)}}\right) = \ln\left(\frac{\exp(z_t)}{1 + \exp(z_t)}\right) - \ln\left(1 - \frac{\exp(z_t)}{1 + \exp(z_t)}\right) \\ &= \ln(\exp(z_t)) - \ln(1 + \exp(z_t)) - \ln\left(\frac{1 + \exp(z_t) - \exp(z_t)}{1 + \exp(z_t)}\right) = \\ &= z_t - \ln(1 + \exp(z_t)) - \ln(1) + \ln(1 + \exp(z_t)) = z_t\end{aligned}$$

Multinomiální logistická regrese – $y_t \in \{0, 1, 2, \dots, N\}$

$$\ln \frac{p_1}{p_0} = z_{t(1)}, \quad \ln \frac{p_2}{p_0} = z_{t(2)}, \quad \dots, \quad \ln \frac{p_N}{p_0} = z_{t(N)}$$