

metóda najmenších štvorcov

$x_0, \dots, x_n$  uzly,  $x_i \neq x_j$  pre  $i \neq j$

$f_0, \dots, f_n$

$\varphi_0, \dots, \varphi_m$  bárové funkcie

$(x_i, f_i)$  aproximujeme funkciou  $Q(x) = \sum_{i=0}^m c_i \varphi_i(x)$

tak, aby výraz

$$\sigma^2(c_0, \dots, c_m) = \sum_{j=0}^n (f_j - Q(x_j))^2$$

bol minimálny.

príklad: Dve hodnoty

$x_i$	0,00	0,25	0,5	0,75	1,00
$f_i$	1,0000	1,2840	1,6487	2,1170	2,7183

nájdite najlepšiu aproximáciu polynómom 2. stupňa.

aproximujeme polynómom 2. stupňa

$$\Rightarrow \varphi_0 \equiv 1, \varphi_1 = x, \varphi_2 = x^2$$

$$\sigma^2(c_0, c_1, c_2) = \sum_{j=0}^n (f_j - Q(x_j))^2 = \sum_{j=0}^4 (f_j - c_0 - c_1 x_j - c_2 x_j^2)^2$$

$$\frac{\partial}{\partial c_0} \sigma^2 = -2 \sum_{j=0}^4 (f_j - c_0 - c_1 x_j - c_2 x_j^2) = 0$$

$$\frac{\partial}{\partial c_1} \sigma^2 = -2 \sum_{j=0}^4 (f_j - c_0 - c_1 x_j - c_2 x_j^2) x_j = 0$$

$$\frac{\partial}{\partial c_2} \sigma^2 = -2 \sum_{j=0}^4 (f_j - c_0 - c_1 x_j - c_2 x_j^2) x_j^2 = 0$$

$$I. (n+1)c_0 + \left(\sum_{j=0}^n x_j\right)c_1 + \left(\sum_{j=0}^n x_j^2\right)c_2 = \sum_{j=0}^n f_j$$

$$II. \left(\sum_{j=0}^n x_j\right)c_0 + \left(\sum_{j=0}^n x_j^2\right)c_1 + \left(\sum_{j=0}^n x_j^3\right)c_2 = \sum_{j=0}^n f_j x_j$$

$$III. \left(\sum_{j=0}^n x_j^2\right)c_0 + \left(\sum_{j=0}^n x_j^3\right)c_1 + \left(\sum_{j=0}^n x_j^4\right)c_2 = \sum_{j=0}^n f_j x_j^2$$

ak definujeme diskrétny skalárny súčin funkcií  $g, h$  predpisom  $(g, h) = \sum_{j=0}^n g(x_j) \cdot h(x_j)$ , potom má systém rovníc  $\frac{\partial}{\partial c_i} \sigma^2 = 0$ ,  $i \in \{0, \dots, m\}$  v prípade lineárnej metódy najmenších štvorcov vo všeobecnosti tvar

$$Ac = b, \text{ kde } A = \begin{pmatrix} (\varphi_0, \varphi_0) & (\varphi_0, \varphi_1) & (\varphi_0, \varphi_2) \\ (\varphi_1, \varphi_0) & (\varphi_1, \varphi_1) & (\varphi_1, \varphi_2) \\ (\varphi_2, \varphi_0) & (\varphi_2, \varphi_1) & (\varphi_2, \varphi_2) \end{pmatrix} \quad c = \begin{pmatrix} c_0 \\ c_1 \\ c_2 \end{pmatrix}$$

$$b = \begin{pmatrix} (f, \varphi_0) \\ (f, \varphi_1) \\ (f, \varphi_2) \end{pmatrix} \rightarrow \text{porovnáajte pre } \begin{cases} \varphi_0(x) = 1 \\ \varphi_1(x) = x \\ \varphi_2(x) = x^2 \end{cases}$$

$$I. 5c_0 + 2,5c_1 + 1,875c_2 = 8,768$$

$$II. 2,5c_0 + 1,875c_1 + 1,5625c_2 = 5,4514$$

$$III. 1,875c_0 + 1,5625c_1 + 1,3828125c_2 = 4,4015375$$

$$c_0 = 1,0051$$

$$c_1 = 0,8642$$

$$c_2 = 0,8437$$

polynóm  $c_2 x^2 + c_1 x + c_0$  najlepšie  
aproximuje dáta  $(x_i, f_i)$  symetricky poly-  
nómom 2. stupňa v ruzylle MNS

**Príklad 1.** Pomocou jednoduchých populačných modelov a metódy najmenších štvorcov študujte vývoj ľudskej populácie. Použite voľne dostupné dáta o veľkosti populácie v priebehu posledných rokov.

Označme symbolom  $x(t)$  veľkosť ľudskej populácie v čase  $t$ . Najjednoduchší populačný model je tzv. Malthusov model. Predpokladá, že rýchlosť rastu populácie (akéhokoľvek biologického druhu) je priamo úmerná jej aktuálnej veľkosti. To sa dá vyjadriť nasledujúcou diferenciálnou rovnicou:

$$x'(t) = \lambda x(t),$$

kde  $\lambda$  je miera rastu populácie. Všeobecné riešenie tejto rovnice spĺňajúce počiatočnú podmienku  $x(t_0) = x_0$  má tvar

$$\begin{aligned} x'(t) - \lambda x(t) &= 0, & / \cdot e^{-\lambda t} \\ x'(t)e^{-\lambda t} - \lambda x(t) \cdot e^{-\lambda t} &= 0, \\ (x(t)e^{-\lambda t})' &= 0, & / \int_{t_0}^t \\ \int_{t_0}^t (x(s)e^{-\lambda s})' ds &= 0, \\ x(t)e^{-\lambda t} - x(t_0)e^{-\lambda t_0} &= 0, \\ x(t)e^{-\lambda t} &= x_0e^{-\lambda t_0}, \end{aligned}$$

$$x(t) = x_0e^{\lambda(t-t_0)}.$$

Aby sme presne určili priebeh a vývoj populácie, potrebujeme určiť neznáme parametre  $x_0$  a  $\lambda$  ( $t_0$  je zvolený časový okamih). Na to môžeme použiť metódu najmenších štvorcov. Ešte pred tým než začneme, mali by sme si uvedomiť, že funkcia  $x(t)$  nie je lineárna v premennej  $\lambda$ , teda nie je vyjadrená ako lineárna kombinácia bázových funkcií tak, aby koeficienty lineárnej kombinácie boli hľadané parametre. To môžeme napraviť aplikáciou logaritmu a následnou linearizáciou problému:

$$\begin{aligned} x(t) &= x_0e^{\lambda(t-t_0)}, & / \log(\cdot) \\ \log(x(t)) &= \log(x_0e^{\lambda(t-t_0)}) = \log(x_0) + \lambda(t-t_0) \\ &= \underbrace{(\log(x_0) - \lambda t_0)}_{c_0} \cdot 1 + \underbrace{\lambda}_{c_1} \cdot t. \end{aligned}$$

Teraz už môžeme použiť lineárnu metódu najmenších štvorcov. Bázové funkcie sú  $\varphi_0(t) \equiv 1$  a  $\varphi_1(t) = t$  a hľadáme najlepšiu aproximáciu funkcie  $\log(x(t))$  spomedzi funkcií  $\varphi(t) = c_0\varphi_0(t) + c_1\varphi_1(t)$ , teda hľadáme minimum funkcie

$$\sigma^2(c_0, c_1) = \sum_{j=0}^n (\log(x_j) - c_0 - c_1 t_j)^2.$$

V nasledujúcej tabuľke sú uvedené veľkosti ľudskej populácie vo vybraných rokoch a ich logaritmy.

$t_i$	$x_i$	$\log(x_i)$
$t_0$	3 034 949 748	21, 83346
$t_1$	3 700 437 046	22, 03172
$t_2$	4 458 003 514	22, 21797
$t_3$	5 327 231 061	22, 39610
$t_4$	6 143 493 823	22, 53866
$t_5$	6 956 823 603	22, 66299
$t_6$	7 794 798 739	22, 77672

Môžeme počítať:

$$\frac{\partial}{\partial c_0} \sigma^2(c_0, c_1) = -2 \sum_{j=0}^6 (\log(x_j) - c_0 - c_1 t_j) = 0,$$

$$\frac{\partial}{\partial c_1} \sigma^2(c_0, c_1) = -2 \sum_{j=0}^6 (\log(x_j) - c_0 - c_1 t_j) t_j = 0.$$

Po úprave dostaneme lineárny systém

$$14c_0 + \left(2 \sum_{j=0}^6 t_j\right) c_1 = 2 \sum_{j=0}^6 \log(x_j),$$

$$\left(2 \sum_{j=0}^6 t_j\right) c_0 + \left(2 \sum_{j=0}^6 t_j^2\right) c_1 = 2 \sum_{j=0}^6 \log(x_j) \cdot t_j.$$

Dosadením hodnôt z tabuľky dostaneme systém

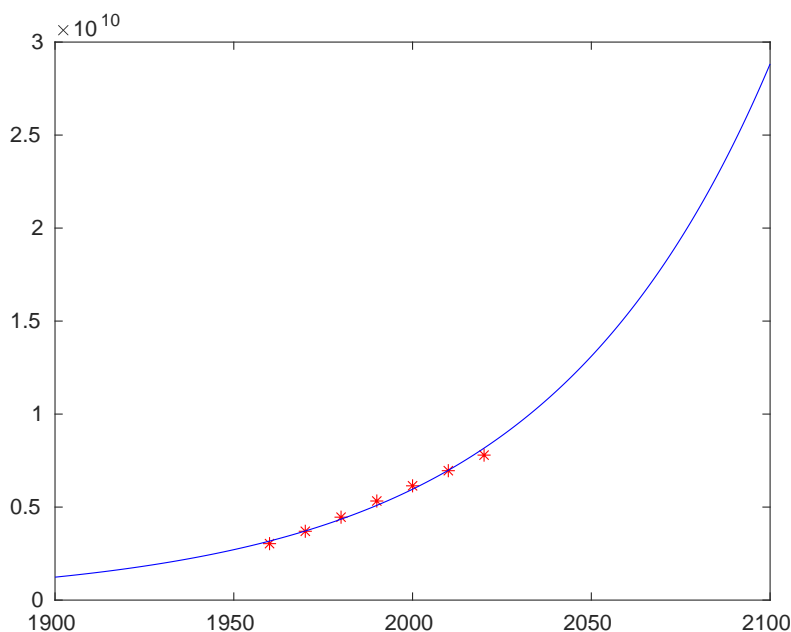
$$14c_0 + 27860c_1 = 312, 91524,$$

$$27860c_0 + 55447000c_1 = 622789, 5878.$$

Odčítaním 1990-násobku prvej rovnice od druhej eliminujeme  $c_0$  a tým pádom môžeme postupne dopočítať  $c_1$  a  $c_0$  a následne aj pôvodné parametre  $\lambda$  a  $x_0$ :

$$5600c_1 = 88, 2524 \quad \Rightarrow \quad c_1 = \lambda = 0, 0157593$$

$$\Rightarrow \quad x_0 = e^{c_0 + \lambda t_0} \approx 3\,173\,801\,400.$$



Pre parameter  $x_0$  sme mohli použiť tabuľkovú hodnotu a pomocou najmenších štvorcov dopočítať len jeden parameter  $\lambda$ . Avšak je zrejmé, že hodnoty v tabuľke nie sú presné rovnako, ako je to vo všeobecnosti so všetkými meranými veličinami. To, že aj koeficient  $x_0$  považujeme za neurčitý, nám umožní lepšie vyhladiť chyby v dátach.

Funkcia  $x(t) = x_0 e^{\lambda(t-t_0)}$  by teda mala približne vyjadrovať veľkosť ľudskej populácie v ľubovoľnom čase  $t$ . Je zrejmé, že tento model má mnohé nedostatky, z ktorých najevidentnejší je dôsledkom skutočnosti  $\lim_{t \rightarrow \infty} x(t) = \infty$ . To znamená, že tento model predpovedá neobmedzený rast populácie, čo je nereálne. Je to spôsobené tým, že v Malthusovom modeli sa neuvažuje o kapacite prostredia, v ktorom populácia žije. Ako poslednú poznámku k tomuto modelu uveďme, že je použiteľný v prípade, kedy je veľkosť populácie dostatočne malá v porovnaní s kapacitou prostredia.

O niečo lepším modelom je tzv. Verhulstova logistická rovnica, ktorej tvar je nasledujúci:

$$x'(t) = rx(t) \left( 1 - \frac{x(t)}{K} \right).$$

Ak  $x(t)$  je podstatne menšie ako  $K$ , potom je výraz v zátvorke blízky 1 a rovnica je blízka Malthusovmu modelu, teda opäť môžeme očakávať exponenciálny rast. Avšak pre  $x(t)$  blízke  $K$  je výraz v zátvorke blízky nule. To znamená, že rast (zmena) populácie bude veľmi pomalá. Preto môžeme parameter  $K$  interpretovať ako kapacitu prostredia. Pozrime sa na riešenie tejto rovnice.

$$\frac{x'(t)}{x(t) \left( 1 - \frac{x(t)}{K} \right)} = r, \quad // \int_{t_0}^t$$

$$\left. \begin{array}{l} u = x(s) \\ du = x'(s) ds \\ t \rightsquigarrow x(t) \\ t_0 \rightsquigarrow x_0 \end{array} \right| \int_{t_0}^t \frac{x'(s)}{x(s) \left( 1 - \frac{x(s)}{K} \right)} ds = \int_{t_0}^t r ds = r(t - t_0),$$

$$\int_{t_0}^t \frac{1}{u \left( 1 - \frac{u}{K} \right)} du = r(t - t_0),$$

$$\int_{t_0}^t \frac{1}{u} + \frac{1}{K - u} du = r(t - t_0),$$

$$\left[ \log \left( \frac{u}{K - u} \right) \right]_{x_0}^{x(t)} = [\log(u) - \log(K - u)]_{x_0}^{x(t)} = r(t - t_0),$$

$$\log \left( \frac{\frac{x(t)}{K - x(t)}}{\frac{x_0}{K - x_0}} \right) = \log \left( \frac{x(t)}{K - x(t)} \right) - \log \left( \frac{x_0}{K - x_0} \right) = r(t - t_0),$$

$$\frac{x(t)}{K - x(t)} = \frac{x_0}{K - x_0} e^{r(t-t_0)},$$

$$x(t) \left( 1 + \frac{x_0}{K - x_0} e^{r(t-t_0)} \right) = \frac{Kx_0}{K - x_0} e^{r(t-t_0)},$$

$$x(t) = \frac{\frac{Kx_0}{K - x_0} e^{r(t-t_0)}}{1 + \frac{x_0}{K - x_0} e^{r(t-t_0)}},$$

$$x(t) = \frac{Kx_0}{x_0 + (K - x_0)e^{-r(t-t_0)}}.$$

V tomto prípade už nie je zrejmé, ako vyjadriť funkciu  $x(t)$  v tvare lineárnej kombinácie bá-  
zových funkcií tak, aby jej koeficienty boli funkciami voľných parametrov  $K$ ,  $x_0$  a  $r$ . Nič nám  
však nebráni v tom, aby sme použili matlab a nelineárnu metódu najmenších štvorcov.

```
function x = logisticka(t,K,r,x0)

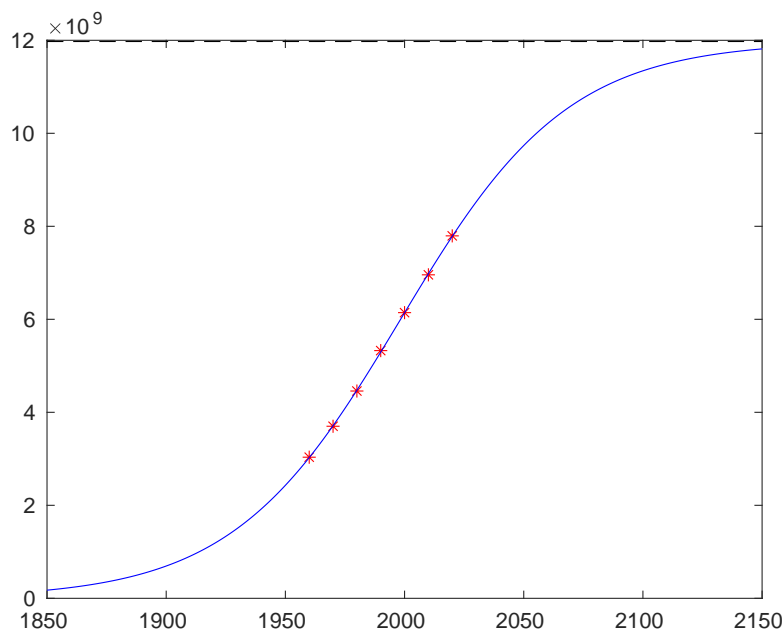
x = (K*x0)./(x0+(K-x0)*exp(-r*(t-1960)));

end

rok=[1960; 1970; 1980; 1990; 2000; 2010; 2020];
pop=[3034949748; 3700437046; 4458003514; 5327231061; 6143493823;
     6956823603; 7794798739];

ft=fittype('logisticka(t,K,r,x0)', 'independent', 't', 'dependent', '
x');
op=fitoptions('Method', 'NonlinearLeastSquares', 'Lower', [0 0 0], '
StartPoint', [10000000000 0.02 3000000000], 'TolX', 1e-15, '
MaxFunEvals', 10000, 'MaxIter', 10000, 'TolFun', 1e-15);
log=fit(rok, pop, ft, op);

xx=linspace(1850, 2150, 1000);
yy=feval(log, xx);
K=coeffvalues(log);
plot(rok, pop, 'r*', xx, yy, 'b--', [1850 2150], [K(1) K(1)], 'k--')
```



Podľa tohto modelu je pravdepodobná kapacita našej planéty približne 12 miliárd ľudí.

