

Lineární modely MB141, 4. část

David Kruml

17. 4. 2024

Fibonacciho posloupnost

1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, 21, 34, 55, ...

Rekurentní (implicitní) zadání:

$$x_1 = 1, \quad x_2 = 1, \quad x_{n+2} = x_n + x_{n+1}.$$

Explicitní řešení:

$$x_n = \frac{\left(\frac{1+\sqrt{5}}{2}\right)^n - \left(\frac{1-\sqrt{5}}{2}\right)^n}{\sqrt{5}}.$$

Tradiční postup: řešením charakteristického polynomu a dosazením do „předpokládaného tvaru“.

My si řešení odvodíme užitím maticového počtu a teorie vlastních čísel.

Fibonacciho posloupnost — vlastní čísla

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_n \\ x_{n+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_{n+1} \\ x_n + x_{n+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_{n+1} \\ x_{n+2} \end{pmatrix}.$$

Za počáteční vektor můžeme volit $w = (x_0, x_1) = (0, 1)$ (je to o něco pohodlnější), protože $Aw = (1, 1) = (x_1, x_2)$.

Pro matici $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$ spočítáme $|A - \lambda E|$:

$$\begin{aligned} \begin{vmatrix} -\lambda & 1 \\ 1 & 1 - \lambda \end{vmatrix} &= -\lambda(1 - \lambda) - 1 = \lambda^2 - \lambda - 1 = \\ &= \left(\lambda - \frac{1 + \sqrt{5}}{2}\right) \left(\lambda - \frac{1 - \sqrt{5}}{2}\right). \end{aligned}$$

(Diskriminant kvadratické rovnice je $1 + 4 = 5$.)

Kořeny $\lambda_1 = \frac{1+\sqrt{5}}{2}$, $\lambda_2 = \frac{1-\sqrt{5}}{2}$ vyjadřují tzv. zlatý řez.

Fibonacciho posloupnost — vlastní vektory

Vlastní vektor pro $\lambda_1 = \frac{1+\sqrt{5}}{2}$:

$$A - \lambda_1 E = \begin{pmatrix} -\frac{1+\sqrt{5}}{2} & 1 \\ 1 & \frac{1-\sqrt{5}}{2} \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{gauss}} \begin{pmatrix} \frac{1+\sqrt{5}}{2} & 1 \\ 0 & \frac{1-\sqrt{5}}{2} \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & \frac{1-\sqrt{5}}{2} \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$u = \left(1, \frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right).$$

Vlastní vektor pro $\lambda_2 = \frac{1-\sqrt{5}}{2}$:

$$A - \lambda_2 E = \begin{pmatrix} -\frac{1-\sqrt{5}}{2} & 1 \\ 1 & \frac{1+\sqrt{5}}{2} \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{gauss}} \begin{pmatrix} \frac{1-\sqrt{5}}{2} & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \sim \begin{pmatrix} 1 & \frac{1+\sqrt{5}}{2} \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$v = \left(1, \frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right).$$

Fibonacciho posloupnost — dokončení výpočtu

Víme, že

$$Au = \lambda_1 u, \quad Av = \lambda_2 v,$$

a tedy i

$$A^n u = \lambda_1^n u, \quad A^n v = \lambda_2^n v.$$

Vektor w vyjádříme v bázi (u, v) jako $w = \frac{1}{\sqrt{5}}(u - v)$ a dostáváme

$$A^n w = \frac{1}{\sqrt{5}} A^n(u - v) = \frac{1}{\sqrt{5}}(\lambda_1^n u - \lambda_2^n v).$$

x_n se vyskytuje (např.) jako 1. složka vektoru $A^n w$, odkud již

$$x_n = \frac{1}{\sqrt{5}}(\lambda_1^n - \lambda_2^n) = \frac{\left(\frac{1+\sqrt{5}}{2}\right)^n - \left(\frac{1-\sqrt{5}}{2}\right)^n}{\sqrt{5}}.$$

Rekurentní posloupnosti (lineární)

Fibonacciho posloupnost je nejznámějším příkladem *rekurentní posloupnosti*.

Obecněji se jedná o posloupnosti zadané počátečními podmínkami a rekurentním vztahem pro vytváření nových členů.

V explicitní formuli se vždy objeví kořeny charakteristického polynomu (vlastní čísla) v příslušné mocnině.

Vlastní vektory není nutné počítat, pokud využijeme *metodu neurčitých koeficientů*: koeficienty u mocnin kořenů najdeme tak, aby vyhověly všem počátečním podmínkám, což vede na soustavu lineárních rovnic.

Koeficienty charakteristického polynomu přímo odpovídají koeficientům rekurentního vztahu, jak si i na dalším příkladu ukážeme.

Příklad na rekurentní posloupnost I

Najděte explicitní vyjádření rekurentní posloupnosti

$$x_0 = 1,$$

$$x_1 = 2,$$

$$x_2 = 4$$

$$x_{n+3} = x_n - 2x_{n+1} + 2x_{n+2}.$$

Řešení: Matice příslušného lineárního operátoru je

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & -2 & 2 \end{pmatrix},$$

charakteristický polynom počítáme

$$\begin{vmatrix} -\lambda & 1 & 0 \\ 0 & -\lambda & 1 \\ 1 & -2 & 2-\lambda \end{vmatrix} = -\lambda \begin{vmatrix} -\lambda & 1 \\ -2 & 2-\lambda \end{vmatrix} - \begin{vmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 2-\lambda \end{vmatrix} =$$
$$= -\lambda^3 + 2\lambda^2 - 2\lambda + 1 = -(\lambda - 1)(\lambda^2 - \lambda + 1) =$$
$$= -(\lambda - 1) \left(\lambda - \frac{1+i\sqrt{3}}{2} \right) \left(\lambda - \frac{1-i\sqrt{3}}{2} \right).$$

Příklad na rekurentní posloupnost II

Pro kořeny $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = \frac{1+i\sqrt{3}}{2}, \lambda_3 = \frac{1-i\sqrt{3}}{2}$ předpokládáme řešení ve tvaru

$$x_n = a\lambda_1^n + b\lambda_2^n + c\lambda_3^n.$$

Dosazením $n = 0, 1, 2$ do počátečních podmínek

dostáváme systém lineárních rovnic

$$a + b + c = 1$$

$$a + \frac{1+i\sqrt{3}}{2}b + \frac{1-i\sqrt{3}}{2}c = 2$$

$$a + \frac{-1+i\sqrt{3}}{2}b + \frac{-1-i\sqrt{3}}{2}c = 4$$

Odečtením třetí od druhé rovnice a jejich sečtením:

$$b + c = -2$$

$$2a + i\sqrt{3}(b - c) = 6$$

Příklad na rekurentní posloupnost III

Ze soustavy

$$a + b + c = 1$$

$$b + c = -2$$

$$2a + i\sqrt{3}(b - c) = 6$$

snadno odvodíme $a = 1 - (-2) = 3$, $b - c = 0$, $b = c = -1$.

Dostáváme explicitní formulí:

$$x_n = 3 - \left(\frac{1+i\sqrt{3}}{2} \right)^n - \left(\frac{1-i\sqrt{3}}{2} \right)^n.$$

„Zkouška“:

$$x_3 = x_0 - 2x_1 + 2x_2 = 1 - 2 \cdot 2 + 2 \cdot 4 = 5,$$

$$x_3 = 3 - \left(\frac{1+i\sqrt{3}}{2} \right)^3 - \left(\frac{1-i\sqrt{3}}{2} \right)^3 = 3 - (-1) - (-1) = 5.$$

Komentáře k rekurentním posloupnostem

- ▶ V předchozím příkladu lze charakteristický polynom sestavit přímo z rovnice $x_{n+3} - 2x_{n+2} + 2x_{n+1} - x_n = 0$ jako $\lambda^3 - 2\lambda^2 + 2\lambda - 1$, tj. posunutí indexů vůči n odpovídají mocninám λ .
- ▶ Fibonacciho posloupnost se vyskytuje ve spoustě modelů růstu. Zlatý řez je současně limitním poměrem ($n \rightarrow \infty$) sousedních členů.
- ▶ Protože se spokojíme s vyjádřením x_n , nepotřebujeme celý vektor a můžeme úlohu řešit metodou neurčitých koeficientů.
- ▶ Obdobné úvahy si objeví v matematické analýze při řešení obyčejných diferenciálních rovnic (derivace je lineárním operátorem na funkcích).
- ▶ **Požadavky:** Umět sestavit charakteristický polynom, spočítat jeho kořeny, metodou neurčitých koeficientů z počátečních podmínek dopočítat koeficienty do explicitního vyjádření. Rozumět podstatě maticové konstrukce.

Leslieho model

Leslieho populační model popisuje vývoj populace v čase lineárním operátorem (čtvercovou maticí).

- ▶ Populace je rozdělena do věkových kategorií stejných časových délek.
- ▶ Jedna iterace modelu odpovídá přesunu jedinců z mladší do následující starší kategorie a započítání nového potomstva.
- ▶ Model počítá se ztrátami (úhyn, porázka, prodej, atp.). Míru/pravděpodobnost přežití mezi kategoriemi vyjadřujeme číslem z intervalu $[0, 1]$ (0 nikdo, 1 všichni).
- ▶ Na rekurentní posloupnosti můžeme pohlížet jako na speciální případ: vytvoření nového členu = potomstvo, „nulový úhyn“, koeficient přežití = 1.
- ▶ Matice obvykle sestavujeme od nejmladší kategorie po nejstarší (tj. obráceně než u rekurentních posloupností).
- ▶ Sloupce odpovídají vstupním kategoriím, řádky výstupním.

Příklad se slepicemi

Populace: vektor $v = (a, b, c, d)$.

a ... kuřata,

b ... mladé slepice,

c ... střední slepice,

d ... staré slepice,

Pravděpodobnosti přežití:

$a \rightarrow b$	$60\% = 3/5$
$b \rightarrow c$	$80\% = 4/5$
$c \rightarrow d$	$75\% = 3/4$

Potomstvo:

a	0
b	2
c	5
d	2

Leslieho matice:

$$L = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 5 & 2 \\ 3/5 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 4/5 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3/4 & 0 \end{pmatrix}$$

Perronův (stacionární) vektor, populační dynamika

v ... počáteční stav populace, Lv ... stav po 1 období,
 L^2v ... stav po 2 obdobích, ...

Teorie předvídá, že Leslieho matice má (při smysluplných parametrech populace) tzv. dominantní vlastní číslo λ , které je kladné a dokonce v absolutní hodnotě větší než všechna ostatní.

Pro model je podstatné pouze toto λ a jeho vlastní vektor, kterému říkáme *Perronův* nebo *stacionární*.

Za obvyklých okolností poměr věkových kategorií v populaci konverguje k Perronovu vektoru.

Dominantní vlastní číslo λ určuje, zda populace

roste ... $\lambda > 1$,

je stabilní ... $\lambda = 1$,

nebo vymírá ... $\lambda < 1$.

Chov slepic I

Spočítáme charakteristický polynom matice L (použil se iterovaný Laplaceův rozvoj podle posledního sloupce):

$$\begin{vmatrix} -\lambda & 2 & 5 & 2 \\ 3/5 & -\lambda & 0 & 0 \\ 0 & 4/5 & -\lambda & 0 \\ 0 & 0 & 3/4 & -\lambda \end{vmatrix} = -2 \begin{vmatrix} 3/5 & -\lambda & 0 \\ 0 & 4/5 & -\lambda \\ 0 & 0 & 3/4 \end{vmatrix} - \lambda \begin{vmatrix} -\lambda & 2 & 5 \\ 3/5 & -\lambda & 0 \\ 0 & 4/5 & -\lambda \end{vmatrix} =$$

$$= -2 \cdot \frac{9}{25} - \lambda \left(5 \begin{vmatrix} 3/5 & -\lambda \\ 0 & 4/5 \end{vmatrix} - \lambda \begin{vmatrix} -\lambda & 2 \\ 3/5 & -\lambda \end{vmatrix} \right) = \\ = -\frac{18}{25} - \frac{12}{5}\lambda + \lambda^4 - \frac{6}{5}\lambda^2 = \frac{1}{25}(25\lambda^4 - 30\lambda^2 - 60\lambda - 18).$$

Chov slepic II

Dominantní vlastní číslo: $\lambda \approx 1.69356$.

Perronův vektor: $(13.4928, 4.78027, 2.25809, 1)$.

Závěr: Protože $\lambda > 1$, chov se rozrůstá.

Další úloha: Kolik máme prodávat kuřat, aby byl chov stabilní?

Řešení: Pravděpodobnost přežití kuřat $4/5$ zmenšíme o číslo p udávající prodávaná kuřata. Upravená Leslieho matice musí mít dominantní vlastní číslo 1. Z této podmínky určíme p , aniž bychom počítali charakteristický polynom:

$$\begin{vmatrix} -1 & 2 & 5 & 2 \\ 3/5 - p & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 4/5 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 3/4 & -1 \end{vmatrix} = 0$$

Chov slepic III

Na rozdíl od minulého výpočtu povedeme rozvoj podle prvního sloupce abychom si člen s p „nerozbili“:

$$0 = |L - E| = - \begin{vmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 4/5 & -1 & 0 \\ 0 & 3/4 & -1 \end{vmatrix} - \left(\frac{3}{5} - p\right) \begin{vmatrix} 2 & 5 & 2 \\ 4/5 & -1 & 0 \\ 0 & 3/4 & -1 \end{vmatrix} =$$

$$= 1 - \left(\frac{3}{5} - p\right) \left(2 \begin{vmatrix} -1 & 0 \\ 3/4 & -1 \end{vmatrix} - \frac{4}{5} \begin{vmatrix} 5 & 2 \\ 3/4 & -1 \end{vmatrix}\right) =$$

$$= 1 - \left(\frac{3}{5} - p\right) \left(2 + \frac{4}{5} \cdot \frac{13}{2}\right)$$

$$\frac{3}{5} - p = \frac{5}{36}$$

$$p = \frac{3}{5} - \frac{5}{36} = \frac{83}{180}$$

Odpověď: Prodáváme $p = \frac{83}{180}$ z počtu kuřat.

Obrácená úloha I

O hejnu slepic je známo, že je stabilní, potomstvo vychovávají pouze střední slepice a poměr kategorií je $8 : 4 : 2 : 1$. Určete kolik (průměrná) střední slepice vyvede kuřat.

Řešení: V prvním řádku matice L bude jen jedna nenulová buňka ve sloupci středních slepic s parametrem p , o který se zajímáme. Ostatní neznámé parametry pro pravděpodobnost přežití zatím označme x, y, z . Tedy

$$L = \begin{pmatrix} 0 & 0 & p & 0 \\ x & 0 & 0 & 0 \\ 0 & y & 0 & 0 \\ 0 & 0 & z & 0 \end{pmatrix}.$$

Obrácená úloha II

Je-li ovšem populace stabilní, je $\lambda = 1$ dominantním vlastním číslem pro vlastní vektor $v = (8, 4, 2, 1)$, tj. vektor v je řešením homogenní soustavy s maticí

$$L - E = \begin{pmatrix} -1 & 0 & p & 0 \\ x & -1 & 0 & 0 \\ 0 & y & -1 & 0 \\ 0 & 0 & z & -1 \end{pmatrix}.$$

Z prvního řádku máme rovnici $-8 + 2p = 0$, tedy $p = 4$.

Odpověď: Střední slepice průměrně vyvede 4 kuřata.

Poznámka: Kdyby nás zajímaly parametry x, y, z , snadno je rovněž dopočítáme z $(L - E)v = 0$ jako $x = y = z = 1/2$.

Komentáře k Leslieho modelu

- ▶ Model lze rozšířit o další možnosti vývoje — „dokupování“ dospělých jedinců (migrace u volně žijících organismů), setrvání v nevyšší věkové kategorii, atd.
- ▶ Model popisuje vývoj diskrétně, tj. po pevně zvolených časových skocích (sezóny, generace). Vývoj v plynulé časové ose popisují spojité modely (matematická analýza).
- ▶ **Požadavky:** Znát formát Leslieho matice a umět ji sestavit pro slovně zadanou úlohu. Umět spočítat dominantní vlastní číslo a jeho vlastní vektor a interpretovat výsledek. Poradit si s obráceně formulovaným typem zadání — jak vypadají pravidla pro přírůstek potomstva a pravděpodobnosti přežití, když známe dynamiku populace, atp.

Markovské procesy (řetězce)

V markovských procesech v roli „členů posloupnosti“ nebo „generací“ vystupují *stavy* určitého systému.

Systém může ve stejném stavu setrvávat nebo přejít do jiného. Vše se odehrává nahodile (pravděpodobnostně).

Cílem úlohy bývá obvykle zjišťování rozložení pravděpodobnosti, jak často se systém nachází v tom kterém stavu (za dostatečně dlouhou dobu sledování).

Pravděpodobnosti přechodů mezi stavů zaznamenáváme v *přechodové matici*, kde opět sloupce odpovídají vstupním a řádky výstupním stavům.

Před konstrukcí matice může být praktické znázornění přechodů *ohodnoceným grafem* či *nedeterministickým automatem*.

Příklad markovského procesu I

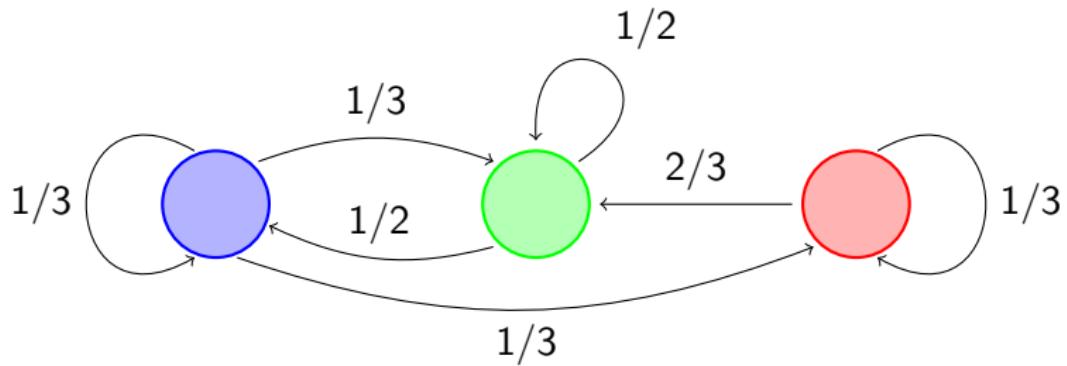
Pepíček je nemocný a dokáže se zabavit jen jednoduchou hrou, kde podle hodnoty na kostce pohybuje figurkou mezi třemi poličky — modrým, zeleným a červeným.

Pohyb se řídí těmito pravidly:

- ▶ Z modrého pole se figurka přesouvá na zelené pole, padne-li 1 nebo 2, na červené pole, padne-li 3 nebo 4. Pro 5 a 6 zůstává na místě.
- ▶ Ze zeleného pole se figurka přesouvá na modré při liché hodnotě na kostce, při sudé hodnotě zůstává na místě.
- ▶ Z červeného pole se figurka přesouvá na zelené při hodnotách 1–4, jinak zůstává na místě.

Určete pravděpodobnosti, se kterými se bude figurka po dostatečně dlouhém hraní nacházet na modrém, zeleném, resp. červeném poli.

Příklad markovského procesu II



$$M = \begin{pmatrix} 1/3 & 1/2 & 0 \\ 1/3 & 1/2 & 2/3 \\ 1/3 & 0 & 1/3 \end{pmatrix}$$

Vlastnosti markovských procesů

- ▶ Na rozdíl od předchozích modelů jsou možné jakékoli přechody mezi stavy.
- ▶ Model je pravděpodobnostní, tedy váhy přechodů musí být čísla mezi 0 a 1.
- ▶ Figurka „nikdy neumře“, tj. z každého stavu se určitě někam dostane. Součet odchozích pravděpodobností z každého stavu je 1, a tedy i součty ve sloupcích markovské matice jsou 1.
- ▶ Nic „nepřirůstá ani nevymírá“, stacionární vektor je určen dominantním vlastním číslem $\lambda = 1$. V markovských procesech se tedy vůbec nezabýváme charakteristickým polynomem a rovnou řešíme homogenní soustavu $(M - E)v = 0$.
- ▶ Stacionární vektor v chceme mít pravděpodobnostní, tj. *normalizujeme* ho na násobek, v němž je součet složek 1. To odpovídá vydelení libovolného stacionárního vektoru součtem jeho složek.

Řešení Pepíčkovy hry

$$M - E = \begin{pmatrix} -2/3 & 1/2 & 0 \\ 1/3 & -1/2 & 2/3 \\ 1/3 & 0 & -2/3 \end{pmatrix} \xrightarrow{\substack{\leftarrow \\ \leftarrow \\ \leftarrow}} \begin{matrix} \square^{-1} \\ + \\ + \end{matrix}^2 \sim$$
$$\sim \begin{pmatrix} 1/3 & 0 & -2/3 \\ 0 & -1/2 & 4/3 \\ 0 & 1/2 & -4/3 \end{pmatrix} \xrightarrow{+}$$

Zvolme $z = 3$. Pak $y = 8, x = 6$, tj. $v = (6, 8, 3)$.

Stacionární vektor v normalizujeme vydelením $6 + 8 + 3 = 17$ na vektor $w = (6/17, 8/17, 3/17)$.

Odpověď: Figurka se bude s pravděpodobností $6/17$ nacházet na modrém, s pravd. $8/17$ na zeleném a s pravd. $3/17$ na červeném poli.

Stabilita markovských procesů

Počáteční stav systému odpovídá vektoru standardní báze — figurka určitě stojí na jednom poli a určitě nestojí na ostatních.

Mocniny matice M aplikované na počáteční vektor v určují rozdělení pravděpodobnosti mezi stavy po příslušném počtu kol: $v \dots$ start, $Mv \dots$ rozdělení po 1 kole, $M^2v \dots$ rozdělení po 2 kolech, atd.

Zajímáme se zejména o tzv. *ergodické* markovské procesy. V nich je stacionární vektor jediný a je limitou iterací v, Mv, M^2v, \dots bez ohledu na volbu počátečního vektoru v .

Stabilitu lze zaručit požadavkem, aby se mezi jakýmkoli stavy bylo možné přesunout několika tahy s *nenulovou pravděpodobností*.

Příklady ergodických a neergodických procesů

(1) V Pepíčkově hře nebylo možné se přímo dostat např. ze zeleného pole na červené. Nicméně dvěma tahy se tam dostaneme přes modré pole s pravděpodobností $\frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} = \frac{1}{6} > 0$. Podobně se z červeného pole dostaneme na modré přes zelené.

Ostatní dvojice stavů mají už přímé přechody nenulové, proces je tedy ergodický.

(2) Dvoustavový markovský proces daný jednotkovou maticí je příkladem nestabilního. Figurka zůstává na místě, $v = Ev = E^2 v = \dots$, tj. výsledek je určen počátečním vektorem. Všechny vektory jsou vlastní pro $\lambda = 1$, a tedy stacionární.

(3) Proces daný maticí $M = \begin{pmatrix} 1 & 1/2 \\ 0 & 1/2 \end{pmatrix}$ sice nesplňuje „možnost úniku“ z 2. stavu, ale v, Mv, M^2v, \dots konverguje k vektoru $(1, 0)$.

Pozitivní a primitivní matice

Matici nazýváme *pozitivní*, má-li všechny buňky kladné.

Matici nazýváme *primitivní*, má-li pro nějaké $n \in \mathbb{N}$ pozitivní n -tou mocninu.

(Pozitivní matice je tedy rovnou primitivní pro volbu $n = 1$.)

Matice M^n reprezentují pravděpodobnosti přechodů n tahy.

Primitivita přechodové matice tedy přesně odpovídá dříve vyslovenému požadavku pro ergodicitu.

Je-li M^n pozitivní, jsou pozitivní i vyšší mocniny. Při testování primitivnosti tedy můžeme „spěchat“ a testovat rovnou mocniny M, M^2, M^4, M^8, \dots . Počítání provádíme v booleovské logice (nula 0, nenula +).

Příklad:

$$\begin{pmatrix} + & + & 0 \\ + & + & + \\ + & 0 & 0 \end{pmatrix}^2 = \begin{pmatrix} + & + & + \\ + & + & + \\ + & + & 0 \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} + & + & + \\ + & + & + \\ + & + & 0 \end{pmatrix}^2 = \begin{pmatrix} + & + & + \\ + & + & + \\ + & + & + \end{pmatrix}$$

Komentáře k markovským procesům

- ▶ Matice s nezápornými vstupy a součty sloupců 1 se nazývá *stochastická*.
- ▶ I markovské procesy lze studovat ve spojité variantě.
- ▶ O markovských procesech se hovoří jako o „bezpaměťových“. Jedinou známou informací v každém okamžiku je stav (kde se figurka nachází), ale nepamatujeme si, jak jsme se do něj dostali.
- ▶ **Požadavky:** Rozumět podstatě markovských procesů, umět přepsat slovní zadání do přechodové matice, spočítat pravděpodobnostní stacionární vektor, interpretovat výsledek. Poradit si s obráceným zadáním — jak doplním přechodovou matice, když znám stacionární vektor. Umět ověřit primitivnost matice.

Úloha o jídle

Hostinský se chystá nabízet k polednímu menu dvě jídla: guláš a ovocné knedlíky.

Příprava jedné porce guláše zabere 0.1 hodiny, jedné porce ovocných knedlíků 0.3 hodin. Kuchaři mají na přípravu jídla 10 („člověko“) hodin.

Na přípravu houskového knedlíku do guláše i pro těsto na ovocné knedlíky je třeba shodně 0.1 kg mouky pro jednu porci. Ve spíži je 6 kg mouky.

Čistý zisk z 1 porce guláše je 20 Kč, z 1 porce ovocných knedlíků 30 Kč. Předpokládáme, že všechno navařené jídlo se prodá.

Určete optimální počet porcí guláše a ovocných knedlíků.

Přepis do rovnic a nerovnic

Omezení:

$$0.1x + 0.3y \leq 10$$

$$0.1x + 0.1y \leq 6$$

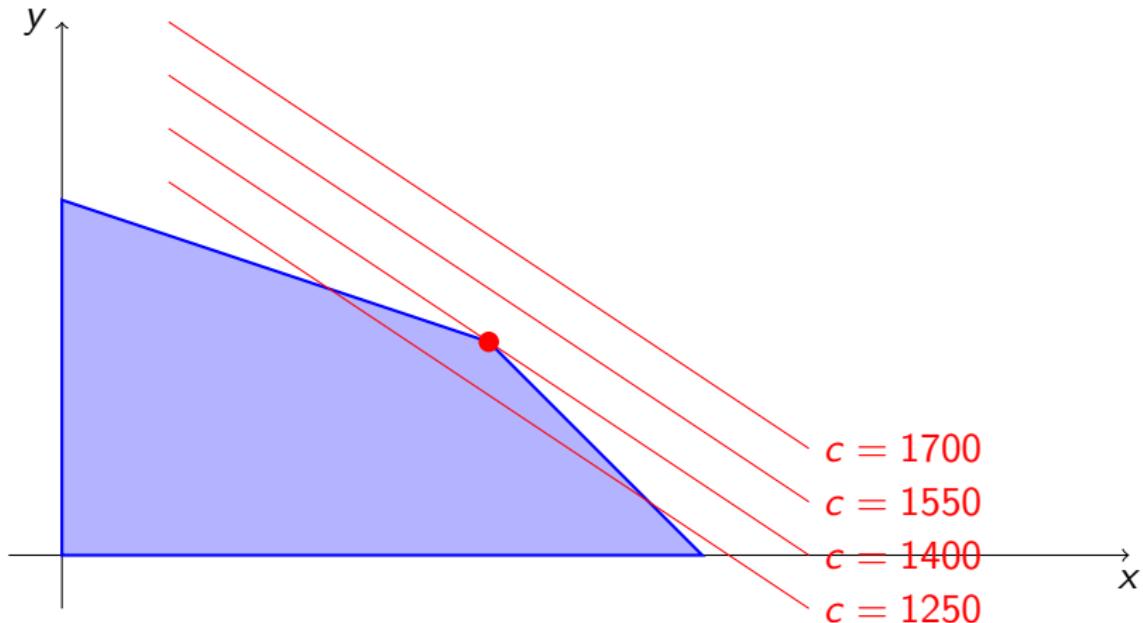
$$x \geq 0$$

$$y \geq 0$$

Účelová funkce:

$$c = 20x + 30y$$

Grafické řešení



Odpověď: Hospodský dosáhne maximálního zisku 1400 Kč pro 40 porcí guláše a 20 porcí ovocných knedlíků.

Obecná formulace úlohy lineárního programování

Řešená úloha je příkladem *úlohy lineárního programování (lineární optimalizace)*.

Typickou úlohu tvoří trojice informací:

- ▶ nerovnice omezení ve tvaru $a_1x_1 + a_2x_2 + \cdots + a_nx_n \leq b$,
- ▶ „triviální“ omezení ve tvaru $x_i \geq 0$ (nezapomínat na ně!),
- ▶ účelová funkce $c = w_1x_1 + w_2x_2 + \cdots + w_nx_n$.

Cílem optimalizace je maximalizovat hodnotu účelové funkce při dodržení omezení.

Geometricky rovnice odpovídají *nadrovinám* v n -rozměrném prostoru, nerovnice *poloprostorům* (viz obecná rovnice v affiní geometrii).

Manipulace s nerovnicemi I

Rovnici

$$a_1x_1 + a_2x_2 + \cdots + a_nx_n = b$$

může nahradit dvojicí nerovnic

$$a_1x_1 + a_2x_2 + \cdots + a_nx_n \leq b,$$

$$a_1x_1 + a_2x_2 + \cdots + a_nx_n \geq b.$$

Obráceně, z nerovnice

$$a_1x_1 + a_2x_2 + \cdots + a_nx_n \leq b$$

vytvoříme rovnici

$$a_1x_1 + a_2x_2 + \cdots + a_nx_n + a_{n+1}x_{n+1} = b$$

přidáním *doplňkové proměnné* x_{n+1} spolu s omezením

$$x_{n+1} \geq 0.$$

Manipulace s nerovnicemi II

Nerovnice lze smysluplně sčítat, jen pokud souhlasí symbol nerovnosti (\leq nebo \geq).

Násobení záporným skalárem otáčí symbol nerovnosti.

Pokud koeficienty z omezení přepíšeme do matice A a koeficienty z účelové funkce do vektoru w , můžeme (s využitím výše popsaných vlastností nerovnic) úlohu LP přepsat do tvaru:

$$Ax \leq b, \quad x \geq 0, \quad c = wx,$$

případně

$$Ax = b, \quad x \geq 0, \quad c = wx,$$

(Případy s omezeními typu $x_i \leq 0$, atp., se nebudeme zabývat.)

Řešení úlohy LP simplexovou metodou

Geometricky si lze úlohu představit stále jako přikládání nadroviny účelové funkce k mnohostěnu určenému omezeními.

Bodům mnohostěnu říkáme *přípustná řešení* (protože splňují všechna omezení).

Přípustným řešením s maximálním hodnotou účelové funkce říkáme *optimální řešení*.

Optimálním řešením bývá často jediný bod, ale může jít i o jakoukoli *stěnu mnohostěnu*. (Stěna je definována velmi obecně bez ohledu na rozměr a zahrnuje tak např. hrany.)

Geometrické řešení je vhodné nanejvýš pro dimenzi 2, už v dimenzi 3 by bylo velmi komplikované.

Principem *simplexové metody* je cestování po sousedních vrcholech mnohostěnu tak, aby se co nejvíce zlepšovala hodnota účelové funkce. Pokud se nelze přesunout na sousední vrchol s vyšší hodnotou účelové funkce, algoritmus končí.

Inicializace simplexové metody

Úlohu LP zformulujeme do tvaru:

$$Ax = b, \quad x \geq 0, \quad c = wx,$$

Následně sestavíme *simplexovou tabulku*:

– koeficienty w účelové funkce c	nuly	hodnota c
původní koeficienty omezení z matice A	koeficienty doplňk. prom.	pravé strany b

(Triviální omezení $x_i \geq 0$ do tabulky nezaznamenáváme.)

Krok simplexové metody

Simplexovou tabulku postupně upravujeme pomocí Gaussovy eliminační metody takto:

- ▶ Vybereme první sloupec se záporným koeficientem v záhlaví (odděleném „nultém“ řádku).
- ▶ Zaměříme se na řádky s kladnou hodnotou a_{ij} ve vybraném sloupci a vyberem z nich ten s maximálním poměrem a_{ij}/b_i .
- ▶ Normalizujem pivota a_{ij} na 1 vydelením řádku a_{ij} .
- ▶ Eliminujeme ostatní řádky násobky i -tého (včetně záhlaví).

Ve vektoru pravých stran b se v průběhu výpočtu nesmí objevit záporné číslo. To by indikovalo „vyběhnutí z mnohostěnu“ způsobené nesprávně zvoleným pivotem.

Hodnota c v pravém horním rohu by měla růst (nebo aspoň neklesat).

Může se stát, že se v průběhu výpočtu musíme vrátit do sloupce víc vlevo, než jsme už byli.

Konec výpočtu

Výpočet končí v momentě, kdy ze záhlaví zmizí záporná čísla.

Výsledná simplexová tabulka se nazývá *optimální*.

Z tabulky ihned vyčteme optimální hodnotu účelové funkce c .

Hodnoty proměnných z vektoru x se objeví ve vektoru pravých stran a proměnným je přiřadíme podle pivotů v maticové části tabulky (ukážeme na příkladu).

Pokud pivot v některém „základním“ sloupci chybí (sloupec byl přeskočen nebo pivot přepsán při eliminaci), má příslušná proměnná hodnotu 0. (Dané zboží vůbec nevyrábíme, roli proměnné převzala některá z „jalových“ pomocných proměnných.)

Nalezené optimální řešení můžeme prověřit kontrolou splnění omezení.

Příklad na simplexovou metodu

Lesník obnovuje les na pasece a chce tam vysadit 1000 stromů ze směsi smrků, modřínu, buku a dubu. Platné vyhlášky a doporučení pro stabilitu lesa mu ukládají dodržet tyto zásady:

- ▶ Listnatých stromů musí být aspoň 40%.
- ▶ Modřínu a dubu (meliorační a zpevňovací dřeviny) musí být aspoň 20%.
- ▶ Smrků bude maximálně 40%.
- ▶ Každý z navrhovaných druhů bude zastoupen aspoň 5%.

Ceny sazenic v korunách jsou:

smrk	modřín	buk	dub
10	15	15	20

Příklad s lesem — formalizace zadání

Ze zadání máme:

$$s + m + b + d = 1000, \quad b + d \geq 400, \quad m + d \geq 200,$$

$$s \leq 400, \quad s, m, b, d \geq 50, \quad s, m, b, d \geq 0,$$

$$c = -10s - 15m - 15b - 20d.$$

To neodpovídá formátu pro užití simplexové metody. Provedeme úpravy omezení i účelové funkce — dáme „dotaci“ 30 Kč za každý vysazený strom:

$$s + m + b + d \leq 1000, \quad s + m \leq 600, \quad s + b \leq 800,$$

$$s \leq 400, \quad m + b + d \leq 950, \quad s + b + d \leq 950,$$

$$s + m + d \leq 950, \quad s + m + b \leq 950, \quad s, m, b, d \geq 0,$$

$$c = 20s + 15m + 15b + 10d.$$

Příklad s lesem — inicializace

-20	-15	-15	-10	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	1	1	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	1000
1	1	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	600
1	0	1	0	0	0	1	0	0	0	0	0	0	800
1	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	0	400
0	1	1	1	0	0	0	0	1	0	0	0	0	950
1	0	1	1	0	0	0	0	0	1	0	0	0	950
1	1	0	1	0	0	0	0	0	0	1	0	0	950
1	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	1	0	950

Příklad s lesem — po 1. kroku SM

0	-15	-15	-10	0	0	0	20	0	0	0	0	8000
0	1	1	1	1	0	0	-1	0	0	0	0	600
0	1	0	0	0	1	0	-1	0	0	0	0	200
0	0	1	0	0	0	1	-1	0	0	0	0	400
1	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	400
0	1	1	1	0	0	0	0	1	0	0	0	950
0	0	1	1	0	0	0	-1	0	1	0	0	550
0	1	0	1	0	0	0	-1	0	0	1	0	550
0	1	1	0	0	0	0	-1	0	0	0	1	550

Příklad s lesem — po 2. kroku SM

0	0	-15	-10	0	15	0	5	0	0	0	0	11000
0	0	1	1	1	-1	0	0	0	0	0	0	400
0	1	0	0	0	1	0	-1	0	0	0	0	200
0	0	1	0	0	0	1	-1	0	0	0	0	400
1	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	400
0	0	1	1	0	-1	0	1	1	0	0	0	750
0	0	1	1	0	0	0	-1	0	1	0	0	550
0	0	0	1	0	-1	0	0	0	0	1	0	350
0	0	1	0	0	-1	0	0	0	0	0	1	350

Příklad s lesem — po 3. kroku SM

0	0	0	-10	0	0	0	5	0	0	0	15	16250
0	0	0	1	1	0	0	0	0	0	-1	50	
0	1	0	0	0	1	0	-1	0	0	0	0	200
0	0	0	0	0	1	1	-1	0	0	0	-1	50
1	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	400
0	0	0	1	0	0	0	1	1	0	0	-1	400
0	0	0	1	0	1	0	-1	0	1	0	-1	200
0	0	0	1	0	-1	0	0	0	0	1	0	350
0	0	1	0	0	-1	0	0	0	0	0	1	350

Příklad s lesem — optimální tabulka

0	0	0	0	10	0	0	5	0	0	0	5	16750
0	0	0	1	1	0	0	0	0	0	0	-1	50
0	1	0	0	0	1	0	-1	0	0	0	0	200
0	0	0	0	0	1	1	-1	0	0	0	-1	50
1	0	0	0	0	0	0	1	0	0	0	0	400
0	0	0	0	-1	0	0	1	1	0	0	0	350
0	0	0	0	-1	1	0	-1	0	1	0	0	150
0	0	0	0	-1	-1	0	0	0	0	1	1	300
0	0	1	0	0	-1	0	0	0	0	0	1	350

Příklad s lesem — odpověď a diskuze

Lesník má vysadit 400 smrků, 200 modřínů, 350 buků a 50 dubů.

S dotací dosáhne zisku 16 750 Kč, což odpovídá nákladům
 $30\,000 - 16\,750 = 13\,250$ Kč za sazenice.

„Zkouška“: Stromů je dohromady opravdu 1000, každého druhu aspoň 50, platí i ostatní omezení (smrk, listnáče, MZD). Také platí $400 \cdot 10 + 200 \cdot 15 + 350 \cdot 15 + 50 \cdot 20 = 13250$ a nalezené optimum „vypadá rozumně“.

Chybějící druh v tříčlenných nerovnovnicích by se dal využít jako doplňková proměnná, čímž by se tabulka zjednodušila.

Také jsme na začátku mohli zasadit 50 stromků každého druhu a následně řešit až skladbu zbývajících 800. (To by si ovšem transformovalo ostatní podmínky.)

Řešení úlohy o jídle simplexovou metodou

$$0.1x + 0.3y \leq 10$$

$$x \geq 0$$

$$0.1x + 0.1y \leq 6$$

$$y \geq 0$$

$$c = 20x + 30y$$

První dvě podmínky si vynásobíme 10:

$$x + 3y \leq 100$$

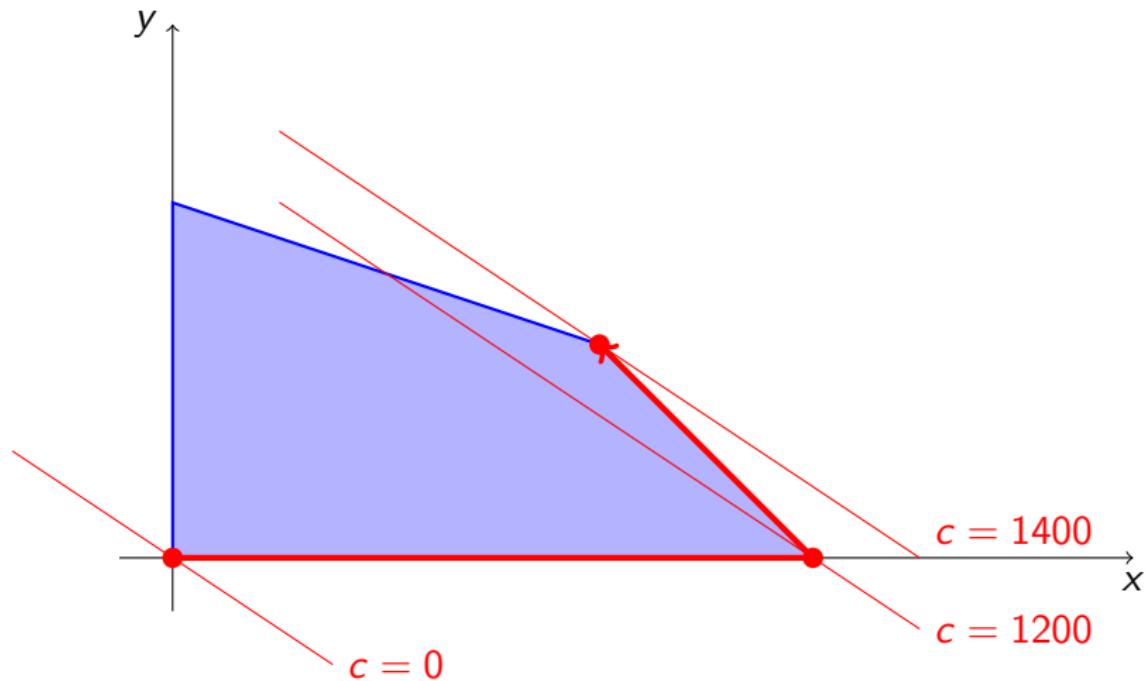
$$x + y \leq 60$$

-20	-30	0	0	0
1	3	1	0	100
1	1	0	1	60

0	-10	0	20	1200
0	2	1	-1	40
1	1	0	1	60

0	0	5	20	1400
0	1	1/2	-1/2	20
1	0	-1/2	1/2	40

Úloha o jídle — cesta mnohostěnem



Komentáře k lineárnímu programování

- ▶ Obecnější zadání řeší *matematické programování*.
- ▶ Zdrojem těžkostí v optimalizaci jsou hlavně omezení (ne tolik účelová funkce). I simplexová metoda je NP-úplný problém.
- ▶ Simplexová metoda začíná v počátku s nulovým ziskem.
„Zisk“ vytváří jalové doplňkové proměnné (jakožto aktuální pivoti). V průběhu výpočtu postupně přebírají roli aktivních proměnných „výrobky“ (též se hovoří o *bázi SM*). Role proměnné se může několikrát změnit.
- ▶ V LP je důležitým pojmem *dualita*. Zjednodušeně řečeno, v duální úloze dochází k výměně rolí vektoru proměnných a vektoru pravých stran.
- ▶ **Požadavky:** Umět zapsat slovně zadanou úlohu soustavou rovnic a nerovnic a účelovou funkcí, transformovat úlohu do standardního tvaru, sestavit počáteční simplexovou tabulku, optimalizovat tabulku Gaussovými eliminacemi, vyčíst z optimální tabulky optimální řešení a hodnotu účelové funkce. Rozumět grafickému řešení dvojrozměrné úlohy LP.