# Iterativni izračun Nashevega ravnotežja v matričnih igrah

Eva Babnik Maj, 2022

## 1 Nashevo ravnotežje in vrednost igre v matričnih igrah

Spodobi se, da najprej v nekaj stavkih opišem Nashevo ravnotežje ter vrednost igre v matričnih igrah z ničelno vsoto za dva igralca. Matrično igro z dvema igralcema lahko predstavimo z matriko izplačil  $A = (a_{ij})$ , kjer prvi igralec izbere eno izmed m vrstic, drugi pa hkrati izbere enega izmed n stolpcev.  $A_i$  naj označuje i-to vrstico,  $A_{ij}$  pa j - ti stolpce. Če igralca izbereta i-to vrstico in j-ti stolpce, potem drugi igralec plača prvemu igralcu  $a_{ij}$ .

Če prvi igralec izbere *i*-to vrstico z verjetnostjo  $x_i$  in drugi izbere *j*-ti stolpec z verjetostjo  $y_j$ , pri čemer velja:

$$x_i \ge 0,\tag{1}$$

$$\sum x_i = 1,\tag{2}$$

$$y_i \ge 0, \tag{3}$$

$$\sum y_i = 1. \tag{4}$$

Potem je pričakovano izplačilo prvemu igralcu  $\sum \sum a_{ij}x_iy_j$ . Poleg tega velja tudi:

$$\min_{j} \sum_{i} a_{ij} x_i \le \max_{i} \sum_{j} a_{ij} y_j.$$

Trditev o minimaksu nam pove, da za neka vektorja verjetnosti  $X = (x_1, \dots, x_m)$  in  $Y = (y_1, \dots, y_n)$  v zgornji enačbi velja enakost. Tak par  $(X^*, Y^*)$  predstavlja optimalno strategijo igre. Vrednost igre v pa je definirana kot:

$$v = \min_{j} \sum_{i} a_{ij} x_i = \max_{i} \sum_{j} a_{ij} y_j.$$

### 2 Iterativno računanje rešitve igre

V projektu sem implementirala več iterativnih algoritmov, ki nam vrnejo optimalno in vrednost igre ter analizirala kako hitra je konvergenca posameznih metod. Nato bom naredila tudi spletno aplikacijo, s pomočjo katere dobimo vrednost matrične igre in ki nam vrne analizo konvergence različni iterativnih metod pri reševanju izbrane matrične igre. Za implementacijo sem uporabila programski jezik *Python*, pri analizi metod pa sem si pomagala tudi s programskim jezikom R. Celotna koda, ki vsebuje vse implementacije iterativnih algoritmov, se nahaja v datoteki projekt.py.

#### 2.1 Metoda I

Naj bo V(t) vektor in  $v_j(t)$  naj bo njegova j-ta komponenta. Označimo  $\max V(t) = \max_j v_j(t)$  in  $\min V(t) = \min_j v_j(t)$ . Naj bo sistem (U, V) sestavljen iz zaporedja n-dimenzionalnih vektorjev  $U(0), U(1), \cdots$  in zaporedja m-dimenzionalnih vektorjev  $V(0), V(1), \cdots$  in naj velja  $\min U(0) = \max V(0)$  in  $U(t+1) = U(t) + A_i$ . ter  $V(t+1) = V(t) + A_j$ , pri čemer i in j zadoščata pogojem:

$$v_i(t) = \max V(t), \ u_j(t) = \min U(t).$$

Potem vrednost igre v dobimo tako, da za njo velja:

$$\lim_{t \to \infty} \frac{\min U(t)}{t} = \lim_{t \to \infty} \frac{\max V(t)}{t} = v$$

Funkcija v kodi, ki reši zgoraj opisani problem se imenuje vrednostIgre in sprejme dva argumenta - matrika in steviloIteracij. Začetni približek sem generirala iz enakomerne porazdelitve U(a,b), kjer sta a in b najmanjši in največji element matrike po absolutni vrednosti. Funkcija vrne vrednost matrične igre, pri čemer velja omeniti, da sem za vrednost igre vzela povprečje od  $\frac{\min U(t)}{t}$  in  $\frac{\max V(t)}{t}$ .

#### 2.2 Metoda II

Najprej uvedimo še nekaj nove notacije. Naj velja:

$$A_{i} = (a_{1i}, \cdots, a_{mi}, \underbrace{0, \cdots, 0}_{n-\text{komponent}}, -1),$$

$$A_{0i} = (\underbrace{1, \cdots, 1}_{m-\text{komponent}}, \underbrace{0, \cdots, 0}_{n-\text{komponent}}, 0)$$

$$za \ i = 1, \cdots, n$$

in

$$A_{i} = (\underbrace{0, \cdots, 0}_{m-\text{komponent}}, -a_{i-n,1}, \cdots, -a_{i-n,n}, 1),$$

$$A_{0i} = (\underbrace{0, \cdots, 0}_{m-\text{komponent}}, \underbrace{1, \cdots, 1}_{n-\text{komponent}}, 0)$$

$$\text{za } i = n+1, \cdots, m+n.$$

Definirajmo še vektor, ki predstavlja rešitev igre:  $Z^* = (X^*, Y^*, v)$ .  $Z^*$  mora poleg 1, 2, 3, 4, ustrezati še pogoju:

$$A_i \cdot Z^* \ge 0 \text{ za } i = 1, \cdots, m + n. \tag{5}$$

Metoda se začne s poljubnim vektorjem  $Z^{(1)}$ , ki zadošča 1, 2, 3 in 4. Sedaj predpostavimo, da smo prišli na k-ti korak iteracije, in dobili vektor  $Z^{(k)}$ , ki ustreza 1, 2, 3 in 4. Če velja tudi 5, je  $Z^{(k)}$  rešitev igre in smo zaključili. Sicer pa naj bo  $j_k$  tak indeks, da bo veljalo  $A_{j_k} \cdot Z^{(k)} \leq A_i \cdot Z^{(k)}$  za vse  $i = 1, \dots, m+n$ . Če obstaja več takih indeksov, lahko poljubno izberemo. Če torej poznamo indeks  $j_k$ , lahko dobimo nov vektor  $\bar{Z}^{(k+1)} = (\bar{X}^{(k+1)}, \bar{Y}^{(k+1)}, \bar{v}^{(k+1)})$  na sledeči način:

$$\bar{Z}^{(k+1)} = Z^{(k)} + \alpha B_{ik} + \beta B_{0ik},$$

kjer je

$$\alpha = -Z^{(k)} \cdot B_{j_k} [1 - \cos^2 \theta_{j_k}]^{-1},$$

$$\beta = b_{0j_k} - [Z^{(k)} + \alpha B_{j_k}] \cdot B_{0j_k},$$

$$b_{0j_k} = \frac{1}{(A_{0j_k} \cdot A_{0j_k})^{1/2}},$$

$$B_{j_k} = \frac{A_{j_k}}{(A_{j_k} \cdot A_{j_k})^{1/2}},$$

$$B_{0j_k} = \frac{A_{0j_k}}{(A_{0j_k} \cdot A_{0j_k})^{1/2}}$$

in

$$\cos \theta_{j_k} = \frac{A_{0j_k} \cdot A_{j_k}}{(A_{0j_k} \cdot A_{0j_k})^{1/2} (A_{j_k} \cdot A_{j_k})^{1/2}}.$$

Sedaj predpostavimo, da velja  $j_k < (n+1)$ . (V primeru, da bi bil  $j_k \ge n+1$ , bi komponente x ostale nespremenjene, postopek, opisan v nadaljevanju, pa bi veljal za y komponente.) Če  $\bar{Z}^{k+1}$  ustreza 5, potem nastavimo  $Z^{k+1} = \bar{Z}^{k+1}$ , v nasprotnem primeru pa moramo, da dobimo  $Z^{k+1}$ , narediti še nekaj korakov. Najprej vse negativne x-komponente vektorja  $\bar{Z}^{k+1}$  nastavimo na 0. Predpostavimo, da so  $\bar{x}_1^{(k+1)}, \cdots, \bar{x}_r^{(k+1)}, r < m$  negativne komponente vektorja  $\bar{Z}^{(k+1)}$ . Nato izračunamo vse vsote  $\bar{x}_i^{(k+1)} + \frac{\sum_{i=1}^r \bar{x}_i^{(k+1)}}{m-r}$  za  $i=r+1,\cdots,m$ . Za vsak tak i, za katerega je vsota negativna, nastavimo  $x_i^{(k+1)}=0$ . Če nobena vsota ni negativna, lahko tvorimo preostanek vektorja  $Z^{(k+1)}$ . Spet predpostavimo, da so nekatere vsote za  $i=r+1,\cdots,r+s$  negativne. Ponovno izračunamo vsote  $\bar{x}_i^{(k+1)} + \frac{\sum_{i=1}^{r+s} \bar{x}_i^{(k+1)}}{m-(r+s)}$  za  $i=r+s,\cdots,m$ . Če nobena vsota ni negativna, tvorimo preostanek vektorja  $Z^{(k+1)}$ , sicer pa ponavljamo zgornji postopek, dokler nobena od vsot ni negativna.

Predpostavimo, da za  $i=1,\cdots,t$  velja, da je  $\bar{x}_i^{(k+1)} \leq 0$  ali pa, da je  $\bar{x}_i^{(k+1)}$  tak, da je zanj katera od zgoraj definiranih vsot negativna. Potem lahko vektor  $Z^{(k+1)}$  tvorimo na sledeči način:

$$x_1^{(k+1)} = \dots = x_t^{(k+1)} = 0,$$

$$x_i^{(k+1)} = \bar{x}^{(k+1)} + \frac{\sum_{i=1}^t \bar{x}_i^{(k+1)}}{m-t} \text{ za } i = t+1, \cdots, m,$$
$$y_j^{(k+1)} = \bar{y}_j^{(k+1)} \text{ za } j = 1, \cdots, n,$$
$$v^{(k+1)} = \bar{v}^{(k+1)}.$$

Opisana metoda je implementirana s funkcijo iteracija2 in sprejme dva argumenta - steviloIteracij in matrika. Za začetne približke sem vzela  $x_0 = (1/m, \dots, 1/m), \ y_0 = (1/n, \dots, 1/n), \ v_0$  pa sem generirala iz enakomerne porazdelitve U(a,b), kjer sta a in b najmanjši in največji element matrike po absolutni vrednosti. Funckija iteracija2 po k-iteracijah vrne vektor  $Z^k = (X^k, Y^k, v^k)$ , ki predstavlja rešitev igre.

#### 2.3 Metoda 3

Naslednja metoda, ki sem jo implemenitrala se imenuje statistična Brownova metoda. Temelji na ideji, da so sedanje odločitve odvisne od zgodovine. 1. igralec najprej igra poljubno čisto strategijo  $X_{i_1}$ , pri čemer je  $i_1$  komponenta iz množice  $(1, \dots, m)$  enaka 1, ostale komponente pa so enake 0. 2. igralec nato začne z vektorjem akumulativnih vsot  $A^{(1)} = [a_1^{(1)}, \cdots, a_n^{(1)}],$  kjer  $A^{(1)}$  predstavlja  $i_1$ -to vrstico matrike. 2. igralec nato igra čisto strategijo  $Y_{j_1}$ , pri čemer je  $j_1$  tak indeks iz množice  $(1, \dots, n)$ , da velja, da je  $a_{j_1}^{(1)}$  najmanjša komponenta vektorja  $A^{(1)}$ . Če je minimumov več načeloma vzamemo poljubnega, pri implementaciji pa sem vzela prvi minimum. 1. igralec nato začne z vektorjem akumulativnih vsot $B^{(1)}=[b_1^{(1)},\cdots,b_m^{(1)}],$ pri čemer je $B^{(1)}-j$ -ti stolpec matrike. 1. igralec tako uporabi čisto strategijo  $X_{i_2}$ , pri čemer je  $i_2$ tak indeks iz množice  $(1, \dots, m)$ , da velja, da je  $b_{j_2}^{(1)}$  največja komponenta vektorja  $B^{(1)}$  Če je maksimumov več načeloma vzamemo poljubnega, pri implementaciji pa sem vzela prvi maksimum. 1. igralec nato vektorju  $A^{(1)}$ prišteje  $i_2$  - to vrstico matrike, zatem pa 2. igralec igra na enak način kot prej. Na k-tem koraku imamo vektorja akumulativnih vsot  $A^{(k)} = [a_1^{(k)}, \cdots, a_n^{(k)}]$ in  $B^{(k)} = [b_1^{(k)}, \cdots, b_m^{(k)}]$ . 1. igralec nato igra čisto strategijo  $X_{i_k+1}$ , pri čemer je  $i_{k+1}$  tak indeks, da je  $b_{j_k+1}^k$  maksimalna komponenta vektorja  $B^{(k)}$ .  $A^{(k+1)}$ dobimo tako, da vektorju  $A^{(k)}$  prištejemo  $j_{(k+1)}$ -to vrstico matrike izplačil. 2. igralec tako igra čisto strategijo  $Y_{j(k+1)}$ , pri čemer je  $j_{(k+1)}$  tak indeks, da je  $a_{j(k+1)}^{(k+1)}$  najmanjša komponenta vektorja  $A^{(k+1)}$ . Postopek ponavljamo. Dokazati se da, da zaporedje  $\frac{\sum_{n=1}^{k} X_{i_n}}{k}$  ali konvergira k optimalni strategiji  $X^*$  ali pa ima tako podzaporedje. Prav tako tudi zaporedje  $\frac{\sum_{n=1}^k Y_{i_n}}{k}$  ali konvergira k optimalni strategiji  $Y^*$  ali pa ima podzaporedje, ki konvergira.

Vrednost igre pri tem algoritmu dobimo kot  $\max_{k=1,2,\dots} \frac{\min_{i\in(1,\dots,n)} a_i^{(k)}}{k}$  in kot  $\min_{k=1,2,\dots} \frac{\max_{i\in(1,\dots,m)} b_i^{(k)}}{k}$ .

Opisana metoda je implementirana s funkcijo iteracijaBrown in sprejme 2 argumenta - matrika in steviloIteracij. Funkcija vrne optimalni strategiji po k-tih korakih iteracije  $X^{(k)}$  in  $Y^{(k)}$ , ter vrednost igre  $v^{(k)}$ . Z vrednost igre sem vzela povprečje  $\max_{k=1,2,\cdots} \frac{\min_{i\in(1,\cdots,n)}a_i^{(k)}}{k}$  in  $\min_{k=1,2,\cdots} \frac{\max_{i\in(1,\cdots,m)}b_i^{(k)}}{k}$ 

### 3 Analiza konvergence, časovna zahtevnost in rezultati

Naj najprej povem, da sem vsak poskus ponovila 10-krat in nato vzela povprečje rezultatov. Najprej si bomo pogledali, kako na treh matrikah različnih dimenzij delujejo zgoraj opisani algoritmi. Začnimo z matriko dimenzije  $3\times 2$ :

$$\begin{bmatrix} 4 & 3 \\ 2 & 4 \\ 5 & 2 \end{bmatrix}$$

Vrednost prve matrične igre je  $v=\frac{10}{3}$ , med<br/>tem, ko je mešano Nahevo ravnovesje  $X=\left[\frac{2}{3},\frac{1}{3},0\right]$  in  $Y=\left[\frac{1}{3},\frac{2}{3}\right]$ .

Nato si oglejmo matriko velikosti  $7 \times 7$ :

$$\begin{bmatrix} 0 & -1 & -2 & 0 & 0 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 4 & 0 & 0 & -1 \\ 2 & 0 & 0 & -1 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & -4 & 1 & 0 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & 0 & 0 & -3 & 1 \\ -2 & 0 & 0 & 1 & 3 & 0 & -1 \\ -1 & 1 & 1 & -1 & -1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Ker je 2. matrična igra simetrična, je njena vrednost v=0. Optimalni strategiji sta X=[0.1111,0.1111,0.1667,0.0556,0.1667,0.0556,0.3333] in Y=[0.1111,0.1111,0.1667,0.0556,0.1667,0.0556,0.3333]. Naslednja tabela prikazuje rezultate, dobljene pri vseh treh opisanih metodah.

#### Literatura

[1] J. Robinson, An Iterative Method of Solving a Game, Annals of Mathematics, **1951** strani od 296 do 301. Dostopno na: https://www.jstor.org/stable/1969530

	1. metoda		2. metoda				3. metoda				
	čas	V	čas	v	X	у	čas	v	х	у	
k = 1	0.0006	6.95	0.0020	3	0.33333 0.33333 0.33333	0 1	0.0009	1.7500	0.5 0.5 0	0 0.5	
k = 2	0.0006	4.375	0.0020	3.49020	0.33333 0.33333 0.33333	0.5 0.5	0.0014	1.6600	0.66667 0.33333 0	0.33333 0.33333	
k = 10	0.0007	3.55	0.0155	3.31150	0.34199 0.45804 0.19997	0.34425 0.65575	0.0020	2.1001	0.45454 0.45454 0	0.27273 0.63636	
k = 50	0.0016	3.451	0.0156	3.33100	0.47646 0.40436 0.11918	0.33100 0.66900	0.0030	3.2310	0.64706 0.33333 0.01961	0.35294 0.62746	
k = 100	0.0031	3.3661	0.0369	3.33147	0.51447 0.39017 0.09536	0.33146 0.66854	0.0049	3.3109	0.66337 0.32673 0.00990	0.33663 0.65347	
k = 500	0.0107	3.3281	0.0953	3.33301	0.64108 0.34289 0.01603	0.33302 0.66670	0.0156	3.32335	0.66467 0.33333 0.00200	0.33134 0.66667	
k = 1000	0.0173	3.3339	0.1207	3.33330	0.66391 0.33436 0.00173	0.33330 0.66670	0.0312	3.32867	0.66633 0.33257 0.00010	0.33367 0.66533	
k = 15000	0.2612	3.3359	2.4360	3.33333	0.66667 0.33333 0	0.33333 0.66667	0.4397	3.33304	0.66656 0.33338 0.00007	0.33338 0.66656	

Tabela 1: Primerjava rezultatov za 1. igro

[2] R. J. Jirka, An iterative method for finding a solution to a zero-sum two person rectangular game, 1959.

	1. me	1. metoda 2. metoda					3. metoda			
	čas	v	čas	V	X	у	čas	v	X	у
k = 1					0.01282	0.14286			0	0.5
					0.16667	0.14286			0	0
					0.16667	0.14286			0.5	0
	0.00017	1.9	0.00365	1.84615	0	0.14286	0.00165	0.25	0	0
	0.0001	1.0	0.00000	1.01010	0.16667	0.14286	0.00100	0.20	0	0
					0.16667	0.14286			0	0
					0.32051	0.14286			0.5	0
					0.21520	0.14286			0.0	0.33333
k = 2					0.21020	0.14286			0.33333	0.00000
					0	0.14286			0.33333	0
	0.00018	0.95	0.00489	0.73931	0.20238	0.14286	0.00270	0.16667	0.55555	0.33333
	0.00018	0.95	0.00469	0.75951	0.20238 $0.36904$	0.14286	0.00270	0.10007	0	0.55555
					0.50904	0.14286			0	0
					-					0
			-		0.21337	0.14286			0.33333	U
		0.00474	0.00319	0.53636	0.06687	0.14286		0.04545	0.18182	0.09091
					0.22339	0.14286			0.27273	0.27273
k = 10	0.00045				0.24321	0.14286	0.00575		0.09091	0.09091
	0.00045	0.28474			0 01076	0.14286			0.09091	0.09091
					0.21376	0.14286			0.27273	0
					0	0.14286			0	0.36364
					0.25274	0.14286			0.09091	0.11=0=
k = 50	0.00111	0.033	0.01561	0.02724	0.11101	0.10855	0.00418	0.00980	0.11765	0.11765
					0.10108	0.14050			0.09804	0.13725
					0.16020	0.14894			0.27451	0.17647
					0.06888	0.05297			0.07843	0.05882
					0.16563	0.16978			0.07843	0.07843
					0.04690	0.11520			0.03922	0.07843
					0.34627	0.26410			0.31373	0.33333
	0.00200	0.023	0.03798	0.00560	0.11286	0.11161	0.00557	0.00495	0.10891	0.12871
					0.11280	0.13054			0.09901	0.11881
					0.16732	0.14982			0.15842	0.18812
k = 100					0.05262	0.05716			0.03960	0.04951
					0.16899	0.16783			0.17822	0.15842
					0.05386	0.07269			0.08911	0.03960
					0.33153	0.31035			0.32673	0.30693
k = 500	0.01120	0.0031	0.18201	0.00092	0.111015	0.11136	0.03899	0.00099	0.09980	0.12575
					0.111365	0.11839			0.14371	0.15369
					0.166570	0.16141			0.16567	0.13573
					0.055421	0.05547			0.05589	0.04591
					0.166630	0.16639			0.16567	0.14970
					0.055414	0.05588			0.05190	0.06387
					0.333585	0.33111			0.31737	0.32335
k = 1000	0.01273		0.30498		0.111174	0.11109	0.04474		0.11289	0.11588
					0.111040	0.11311			0.11089	0.11189
		0.0023		0.00021	0.166691	0.16518		0.00050	0.17183	0.17083
					0.055660	0.05562			0.04695	0.04595
					0.166655	0.16665			0.16484	0.17383
					0.055518	0.05559			0.05594	0.04895
					0.333259	0.33277			0.33666	0.33167
k = 15000					0.11111	0.11111			0.11312	0.10752
					0.11111	0.11111			0.11112	0.11179
					0.16667	0.16667			0.16732	0.16739
	0.21999	0.00011	4.83584	3.1e-17	0.05556	0.05556	0.58264	3.3e-05	0.05466	0.05786
					0.16667	0.16667			0.16299	0.16545
					0.05556	0.05556			0.05520	0.05446
					0.33333	0.33333			0.33558	0.33544
		·	1	1	l					

Tabela 2: Primerjava rezultatov za 2. igro