

Ranking drużyn sportowych

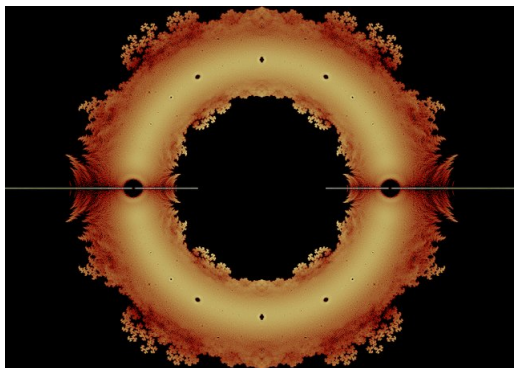
czyli jak ustalić, który z klubów piłkarskich jest najlepszy?

Wojciech Kryszewski



Politechnika
Łódzka

Spotkania z Matematyką Stosowaną – 11.10.2022



*Matematyka użyteczna jest piękna,
a piękna matematyka jest użyteczna...*



Rating (czyli **ocena**) i **ranking** to podobne pojęcia, ale nie są wymienne.

Oto podsumowanie różnic między tymi pojęciami w ankietach badawczych.

- W **ratingu** chodzi o przypisanie oceny, ze względu na określone kryteria. Tę samą ocenę można przypisać więcej niż jednemu elementowi.

W oparciu o takie oceny sporządza się **standing**, czyli zestawienia ocen.

- W **rankingu** chodzi o uporządkowanie ocenianych elementów, zwykle według określonych preferencji.

Tylko jeden element może zajmować każdą pozycję, więc oceniający musi dokładnie przemyśleć i wybrać, który z nich zajmie pierwsze, drugie itd. miejsce.

Rating

Rating, czyli ilościowa ocena, wynika na ogół ze spełnienia określonych kryteriów i prowadzi do zestawienia.

To z kolei, na ogół, prowadzi do sporządzenia rankingu, czyli kolejności.

Ale czy zawsze uzyskany ranking jest miarodajny? To zależy od metody ratingowej.

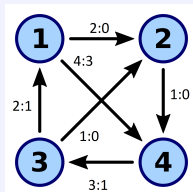
Ranking

W wielu sytuacjach **ranking** jest efektem, niekiedy wielopłaszczyznowych porównań lub rywalizacji.

Która pralka jest lepsza:

- ładna, lecz energochłonna, czy
- brzydka, lecz energooszczędna?

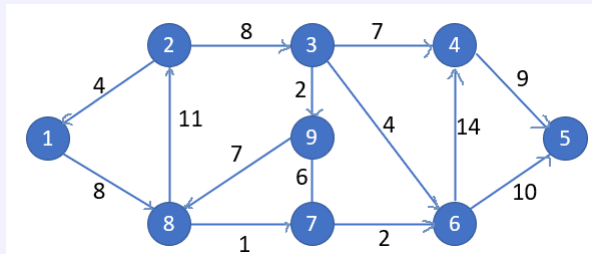
Turniej 4 drużyn piłki nożnej



Kierunek strzałki informuje która drużyna wygrała, a etykieta informuje jaki był wynik rywalizacji. Przykładowo: **drużyna 3 wygrała z drużyną 4 zdobywając 3 bramki, a tracąc 1 bramkę.**

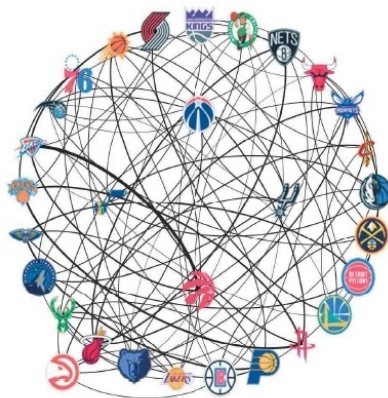
Która z drużyn jest najlepsza? Rozstrzygnięcie nie jest bynajmniej proste.

Turniej 9 drużyn koszykówki



Kierunek strzałki informuje która drużyna wygrała, a etykieta informuje o liczbie oddanych zdobytych punktów (np. drużyna 2 straciła 4 punkty w rywalizacji z drużyną 1).

Która z drużyn jest najlepsza?.



Graf pierwszych trzech dni zmagañ NBA w sezonie 2018-2019

Jak oceniane są drużyny sportowe?

Większość sportów wykorzystuje systemy ratingowe oparte na założeniu, że za każdy mecz drużyna zdobywa określoną liczbę punktów w zależności od ich wyników (np. 2 punkty zwycięstwo, 1 remis, 0 przegrana).

Najprostszy ranking drużyn opiera się wtedy na całkowitej liczbie punktów, które zgromadzili w trakcie sezonu.



Taki ranking jest, na ogół, **niesprawiedliwy**.

Turniej szachowy



szachowy.jpg

- Zwycięstwo 1 pkt;
- przegrana 0 pkt;
- remis 1/2 pkt.

6 zawodników: A, B, C, D, E i F. Oto wyniki:

	A	B	C	D	E	F	Uzyskany wynik
A	$\frac{1}{2}$	1	1	0	1	1	$4\frac{1}{2}$
B	0	$\frac{1}{2}$	0	1	1	0	$2\frac{1}{2}$
C	0	1	$\frac{1}{2}$	1	1	1	$4\frac{1}{2}$
D	1	0	0	$\frac{1}{2}$	0	0	$1\frac{1}{2}$
E	0	0	0	1	$\frac{1}{2}$	1	$2\frac{1}{2}$
F	0	1	0	1	0	$\frac{1}{2}$	$2\frac{1}{2}$

szachowy.jpg

Zauważmy, że:

- Zawodnik D (najgorszy) wygrał A (najlepszym);
- Wynik uzyskany przez D nie uwzględnia wartości pokonanych przeciwników;
- A i C uzyskali tę samą liczbę punktów, choć A wygrał z C.

Konkluzja

Czy raczej nie należy **porównywać zawodników parami** i na tej podstawie ustalać sprawiedliwszy (?) rating, a – na jego podstawie – lepszy ranking?



NBA Ranking Most Valuable Player

Season	Most Valuable Player	Ranking
1991-92	Michael Jordan	1
1992-93	Charles Barkley	5
1993-94	Hakeem Olajuwon	2
1994-95	David Robinson	1
1995-96	Michael Jordan	1
1996-97	Karl Malone	1
1997-98	Michael Jordan	5
1999-00	Shaquille O'Neal	1
2000-01	Allen Iverson	13
2001-02	Tim Duncan	1
2002-03	Tim Duncan	1
2003-04	Kevin Garnett	1
2004-05	Steve Nash	15
2005-06	Steve Nash	10
2006-07	Dirk Nowitzki	3
2007-08	Kobe Bryant	5

Nie zawsze „najbardziej wartościowy zawodnik” jest pierwszy w rankingu!

- **Zestawienia (standings)**: zestawienie ocenianych obiektów z punktu widzenia określonego kryterium: np. spożycie kawy lub czytelnictwo książek w krajach Europy itp. (**Uwaga**: konieczność normalizacji).

Zestawienia dają zawsze **porządek liniowy**: $A \geq B \geq C \geq \dots$

Może mieć charakter **uśrednienia**: rankingi wielokryterialne (np. ranking liceów).

- **Porównania parami**: Analiza porównawcza obiektów wg. określonych preferencji (np. która z dwóch pralek jest lepsza?)

Zwykle brak porządku liniowego (występowanie „cykli”): **kamień** > **nożyce** > **papier** > **kamień**

Ranking porównawczy

Mając analizę porównawczą dokonujemy „wartościowania” i szukamy metod stworzenie rankingu możliwie dokładnie odzwierciedlającego uzyskane rezultaty analizy porównawczej.

- **M. Kendall i B. Babington Smith**, 1939: analiza obiektów z punktu widzenia pewnej cechy, np. „urody” (*paired comparison*); tworzy się macierz preferencji i sumuje wiersze. Tę metodę zastosowaliśmy poprzednio tworząc ranking szachowy.
- **J. Seeley**, 1949: analiza porównawcza, lecz osądy są ważone (przecież obiekt może być „znacznie ładniejszy” lub wynik meczu (a nie tylko kto wygrał) powinien się liczyć. Jak to zrobić?
- **T. Wei, L. Katz**, 1953: pierwsza odpowiedź na to pytanie, pierwsze użycie twierdzenia Perrona-Frobeniusa.

- **James Keener** 1993: pierwsze zastosowania algebry liniowej i twierdzenia Perrona Frobeniusa do tworzenia rankingów sportowych (liga, rozgrywki pucharowe, rywalizacja)



Przypuśćmy, że ustalamy ranking n rywalizujących drużyn, które będziemy oznaczać \boxed{i} , \boxed{j} , gdzie $i, j = 1, 2, \dots, n$.

Metoda Keenera opiera się na następujących założeniach:

Założenia w metodzie Keenera

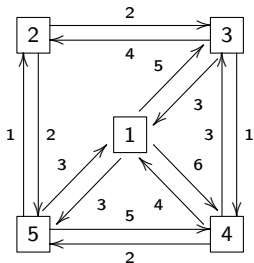
- Każdej drużynie \boxed{i} należy przypisać wartość $w_i > 0$ odzwierciedlającą jej osiągnięcia w danym sezonie (rating);
- wartość w_i drużyny \boxed{i} zależy od wartości drużyn, z którymi rywalizowała i od wyników: więcej znaczy zwycięstwo nad silnym przeciwnikiem lub urwanie punktów silnej drużynie nawet w przegranym meczu;
- zestawienie wartości w_i , dla $i = 1, 2, \dots, n$, od największego do najmniejszego daje pożądany ranking.

Przykład $n=5$

Mamy 5 rywalizujących drużyn 1 2 3 4 5.

Każdej z nich mamy przypisać **wartość** w_1, w_2, \dots, w_5 (czyli dokonać ratingu, będącego podstawę do rankingu).

- **Strukturę rywalizacji** ilustruje następujący tzw. **graf połączeń**



Obecność strzałki $\boxed{j} \xrightarrow{k} \boxed{i}$ oznacza, że drużyna \boxed{j} w rywalizacji z drużyną \boxed{i} straciła (łącznie) k punktów.

Na przykład $\boxed{2} \xleftarrow{4} \boxed{3}$ oznacza, że drużyna $\boxed{3}$ straciła 4 punkty z drużyną $\boxed{2}$.

Uwaga: Brak strzałki oznacza, że brak było spotkania.

Przypuśćmy, że wartości w_1, \dots, w_5 są już dane i ustalmy drużynę i .

- Jej wartość w_i względem drużyny j wynosi

$$w_{ij} = a_{ij} w_j,$$

gdzie a_{ij} jest miarą sukcesu i w rywalizacji z j odzwierciedlającą wynik, stracone lub uzyskane punkty itp.

Mierząc względną siłę w_{ij} bierzemy pod wartość rywala! Im większe jest a_{ij} , tym bardziej wartość drużyny i zależy od wartości drużyny j .

- Zatem wartość drużyny i

$$\begin{aligned} w_i &= w_{i1} + w_{i2} + w_{i3} + w_{i4} + w_{i5} = \\ &= a_{i1} w_1 + a_{i2} w_2 + a_{i3} w_3 + a_{i4} w_4 + a_{i5} w_5 = \sum_{j=1}^5 a_{ij} w_j, \end{aligned}$$

jest więc sumą wszystkich względnych wartości zdobytych w rywalizacji z pozostałymi drużynami.

- Mamy więc układ 5 równań z niewiadomymi w_1, \dots, w_5 .

$$\begin{cases} w_1 = a_{11} w_1 + a_{12} w_2 + a_{13} w_3 + a_{14} w_4 + a_{15} w_5 \\ w_2 = a_{21} w_1 + a_{22} w_2 + a_{23} w_3 + a_{24} w_4 + a_{25} w_5 \\ w_3 = a_{31} w_1 + a_{32} w_2 + a_{33} w_3 + a_{34} w_4 + a_{35} w_5 \\ w_4 = a_{41} w_1 + a_{42} w_2 + a_{43} w_3 + a_{44} w_4 + a_{45} w_5 \\ w_5 = a_{51} w_1 + a_{52} w_2 + a_{53} w_3 + a_{54} w_4 + a_{55} w_5. \end{cases}$$

A zapisie macierzowym $Aw = w$

- Jeśli rozwiążemy ten układ, tzn. znajdziemy wartości w_1, w_2, w_3, w_4 i w_5 oraz ustawimy je w porządku malejącym, to otrzymamy ranking.

Jak wybrać wartość a_{ij} ?

Wybór macierzy referencji lub miar sukcesu a_{ij} , $i, j = 1, \dots, 5$, jest ważnym problemem. Wróćmy do niego później.

Macierz stanowi wygodny sposób zapisu różnych danych

Przykład

Trzech uczniów s_1, s_2, s_3 uczestniczy w czterech klasówkach 1,2,3,4. Następująca macierz opisuje otrzymane wyniki (stopnie):

$$\begin{array}{c} s_1 \\ s_2 \\ s_3 \end{array} \begin{array}{cccc} \boxed{1} & \boxed{2} & \boxed{3} & \boxed{4} \\ \left[\begin{array}{cccc} 2 & 2 & 2 & 4 \\ 4 & 4 & 3 & 5 \\ 3 & 5 & 5 & 2 \end{array} \right] \end{array}$$

Podobną macierz można sporządzić, gdy studentów jest n , zaś sprawdzianów m .

Ogólnie mówiąc **macierzą** ($n \times m$) (**macierzą o n wierszach i m kolumnach**), gdzie $n, m \in \mathbb{N}$, nazwiemy wyrażenie (tablicę)

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} = [a_{ij}]_{\substack{i=1,\dots,n \\ j=1,\dots,m}}$$

gdzie liczba $a_{ij} \in \mathbb{R}$ stoi w i -tym wierszu i j -tej kolumnie, $i = 1, \dots, n$, $j = 1, \dots, m$.

- Macierz jest **kwadratowa**, gdy $n = m$;
- Macierz jest **dodatnia** lub **nieujemna** $a_{ij} > 0$ lub $a_{ij} \geq 0$ dla wszystkich i, j .
- Wśród macierzy kwadratowych ważną rolę pełni tzw. **macierz jednostkowa**

$$I_n = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix}$$

Szczególnym przypadkiem są **n -wymiarowe wektory**, tzn. macierze o n -wierszach i **jednej** kolumnie, a więc wymiaru $(n \times 1)$:

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}.$$

Piszemy też czasem $x = [x_1, \dots, x_n]^T$ pamiętając, że wektory mają **zawsze** postać kolumnową.

- Wektor jest **dodatni** lub **nieujemny**: $x_i > 0$ ($x_i \geq 0$) dla wszystkich i .

- Macierze **tych samych wymiarów** można **dodawać** lub **odejmować**: jeśli

$$A = [a_{ij}]_{\substack{i=1,\dots,n \\ j=1,\dots,m}}, B = [b_{ij}]_{\substack{i=1,\dots,n \\ j=1,\dots,m}},$$

to **sumą** lub różnicą jest macierz $(m \times n)$

$$A \pm B = [a_{ij} \pm b_{ij}]_{\substack{i=1,\dots,n \\ j=1,\dots,m}}.$$

- Macierze można **mnożyć przez liczby**: jeśli $\lambda \in \mathbb{R}$, to

$$\lambda A = [\lambda a_{ij}]_{\substack{i=1,\dots,n \\ j=1,\dots,m}}.$$

- Przykładowo (przy $n = m$)

$$\lambda I_n = \begin{bmatrix} \lambda & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda \end{bmatrix}.$$

W szczególności, jeśli $x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$, $y = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$ są wektorami, to

$$\lambda x = \lambda \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda x_1 \\ \lambda x_2 \\ \vdots \\ \lambda x_n \end{bmatrix}$$

oraz

$$x \pm y = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} \pm \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \pm y_1 \\ x_2 \pm y_2 \\ \vdots \\ x_n \pm y_n \end{bmatrix}$$

Macierze A, B wymiarów $(n \times m)$ oraz $(m \times k)$ można też mnożyć przez siebie; w wyniku powstanie tzw. **iloczyn Cauchy'ego**, tj. macierz $A \cdot B$ wymiaru $(n \times k)$.

- W szczególności, dla macierzy **kwadratowej** (czyli wymiaru $(n \times n)$) można mówić o **potęgowaniu macierzy**: dla $k \geq 0$

$$A^k = \underbrace{A \cdot A \cdot \dots \cdot A}_k; \quad A^0 = I_n.$$

Będzie to również macierz $(n \times n)$.

- Niech

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix}, \quad x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}.$$

Wynikiem mnożenia macierzy A przez x (w tej kolejności) jest wektor

$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1m} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nm} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix} = A \cdot x$$

(piszemy też Ax), gdzie

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1m}x_m, \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2m}x_m, \\ \vdots \\ y_n = a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nm}x_m, \end{cases}$$

tzn.

$$y_i = \sum_{j=1}^m a_{ij}x_j = [a_{i1} \quad a_{i2} \quad \dots \quad a_{im}] \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix} \quad \text{dla } i = 1, 2, \dots, n.$$

Niech $A = [a_{ij}]_{\substack{i=1,\dots,n \\ j=1,\dots,n}}$ (macierz kwadratowa).

- Liczba rzeczywista $\lambda \in \mathbb{R}$ jest **rzeczywistą wartością własną** macierzy A , jeśli istnieje wektor $x \neq 0$ taki, że

$$Ax = \lambda x.$$

Taki wektor nazywa się **wektorem własnym** odpowiadającym wartości własnej λ .

- Jeśli x jest wektorem własnym odpowiadającym wartości własnej λ , to dla dowolnej liczby $\beta \in \mathbb{R}$, wektor βx jest również wektorem własnym o tej samej wartości własnej

$$A \cdot \beta x = \beta A \cdot x = \beta \lambda x = \lambda \beta x.$$

- Tej samej wartości własnej mogą odpowiadać różne wektory własne (nie związane ze sobą w wyżej omówiony sposób).

Zauważmy, że dla dowolnego $\lambda \in \mathbb{R}$ i wektora x

$$Ax = \lambda x \iff (A - \lambda I_n) \cdot x = 0$$

oraz

$$A - \lambda I_n = \begin{bmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} - \lambda \end{bmatrix}.$$

Równość $(A - \lambda I_n)x = 0$ zachodzi wtedy i tylko wtedy, gdy

$$\begin{cases} (a_{11} - \lambda)x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + (a_{22} - \lambda)x_2 + \dots + a_{2n}x_n = 0 \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + (a_{nn} - \lambda)x_n = 0. \end{cases}$$

- Liczba $\lambda \in \mathbb{R}$ jest wartością własną macierzy $A \iff$ układ równań ma **niezerowe** rozwiązanie, tzn. istnieją liczby x_1, \dots, x_n ($x_i \neq 0$ dla jakiegoś i) spełniające układ (wektor $x = [x_1, \dots, x_n]$ będzie wektorem własnym).
- **Twierdzenie Kroneckera-Capelliego** mówi, że układ ma rozwiązanie **niezerowe** \iff **wyznacznik** $\det(A - \lambda I_n)$ jest równy zero.
- Definicję wyznacznika macierzy można znaleźć w każdym podręczniku tzw. algebry liniowej. **Dla przykładu**

$$\det \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} = a_{11} a_{22} - a_{12} a_{21}.$$

Chcąc znaleźć (rzeczywiste) wartości własne macierzy A trzeba rozwiązać (względem niewiadomej λ) równanie

$$\det(A - \lambda I_n) = 0.$$

To jest często skomplikowane (szczególnie, gdy n jest dużą liczbą).

Są też inne metody.

Nie każda macierz ma **rzeczywiste** wartości własne.

Przykład

Macierz

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$$

nie ma rzeczywistych wartości własnych: $\sigma_{\mathbb{R}}(A) = \emptyset$.

Rzeczywiście

$$\begin{aligned} \det(A - \lambda I_2) &= \det\left(\begin{bmatrix} 0 & 2 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} - \lambda \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}\right) = \\ &= \det\begin{bmatrix} -\lambda & 2 \\ -1 & -\lambda \end{bmatrix} = \lambda^2 + 2. \end{aligned}$$

Równanie $\lambda^2 + 2 = 0$ **nie ma pierwiastków** rzeczywistych (są dwa pierwiastki zespolone $\pm i\sqrt{2}$).

Macierz ma **zawsze** wartości własne, ale mogą to być liczby **zespolone**, które nas obecnie nie interesują.

Dla macierzy $A = [a_{ij}]$, dla których $\sigma_{\mathbb{R}}(A) \neq \emptyset$ określa się tzw. (rzeczywisty) **promień spektralny**

$$r(A) = \max\{|\lambda| \mid \lambda \in \sigma_{\mathbb{R}}(A)\}.$$

Przykład

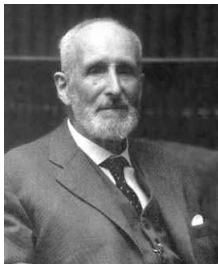
Dla macierzy

$$A = \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 1 & -2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{aligned} \det(A - \lambda I_2) &= \det\left(\begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 1 & -2 \end{bmatrix} - \lambda \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}\right) \\ &= \det\begin{bmatrix} 1-\lambda & -2 \\ 1 & -2-\lambda \end{bmatrix} = \lambda + \lambda^2. \end{aligned}$$

Zatem wartości własne są pierwiastkami równania $\lambda^2 + \lambda = 0$, tj. $\sigma_{\mathbb{R}}(A) = \{0, -1\}$.
W konsekwencji promień spektralny $r(A) = 1$.

Twierdzenie Perrona-Frobeniusa



Oskar Perron
(1880 – 1975)



Georg Frobenius
(1849 – 1917)

Twierdzenie (Perrona)

Jeśli macierz kwadratowa $A = [a_{ij}]_{i,j=1,\dots,n}$ jest *nieujemna*, to:

- zbiór rzeczywistych wartości własnych jest niepusty: $\sigma_{\mathbb{R}}(A) \neq \emptyset$;
- oraz promień spektralny jest (rzeczywistą) wartością własną, tzn. $r(A) \in \sigma_{\mathbb{R}}(A)$, której odpowiada *nieujemny wektor własny* $x = [x_1, \dots, x_n]$, tzn.

$$Ax = r(A)x.$$

Wadą twierdzenia Perrona jest to, że wektor własny x odpowiadający promieniowi spektralnemu *nie jest* wyznaczony jednoznacznie (z dokładnością do czynnika rzeczywistego).

G. Frobenius wprowadził pojęcie macierzy **nieredukowalnej**.

- Macierz A wymiaru $(n \times n)$ jest **nieredukowalna**, gdy $A \geq 0$ i $(I_n + A)^{n-1} > 0$.
- Fakt: Macierze dodatnie są nieredukowalne.

Twierdzenie Perrona-Frobeniusa

Jeśli macierz kwadratowa A wymiaru $(n \times n)$ jest **nieujemna i nieredukowalna**, to

- $\sigma_{\mathbb{R}}(A) \neq \emptyset$,
- promień spektralny $r(A) \in \sigma_{\mathbb{R}}(A)$, jest więc wartością własną,
- odpowiada mu **dodatni** wektor własny x ,
- istnieje **dokładnie jeden dodatni stochastyczny** wektor własny $x = [x_1, \dots, x_n]$ tzn. taki, że $x_i > 0$ dla $i = 1, \dots, n$, $x_1 + \dots + x_n = 1$ oraz $Ax = r(A)x$.

Dodatkowo, jeżeli pewnej wartości własnej $\mu \in \sigma_{\mathbb{R}}(A)$ odpowiada nieujemny wektor własny, to $\mu = r(A)$.

- Macierz **nieujemna** $A = [a_{ij}]_{i,j=1,\dots,n}$ jest (kolumnowo) **stochastyczna**, gdy suma współczynników z każdej kolumny jest równa 1, tzn. dla dowolnego $j = 1, \dots, n$,

$$\sum_{i=1}^n a_{ij} = 1.$$

Przykład

Macierz

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1/3 & 1/3 \\ 1/2 & 0 & 2/3 \\ 1/2 & 2/3 & 0 \end{bmatrix}$$

jest (kolumnowo) stochastyczna.

Jeśli macierz A jest (kolumnowo) stochastyczna, to $r(A) = 1$.

Wniosek

Niech macierz A będzie **stochastyczna i nieredukowalna**. Wtedy

- $r(A) = 1 \in \sigma_{\mathbb{R}}(A)$,
- istnieje **dokładnie jeden dodatni stochastyczny wektor własny** $x = [x_1, \dots, x_n]$ tzn. taki, że

$$(1) Ax = x, \quad (2) x_1 + \dots + x_n = 1, \quad (3) x_i > 0 \quad i = 1, \dots, n.$$

Dodatkowo **metoda potęgowa** pozwala wyliczyć

$$x = \frac{1}{k} \lim_{k \rightarrow \infty} A^k \cdot e,$$

gdzie $e = [1, 1, \dots, 1]$. Szybkość tej zbieżności można dokładnie oszacować ^(a).

^aKażdy wektor postaci λx , gdzie $\lambda > 0$ będzie dodatnim, ale już nie stochastycznym, wektorem własnym odpowiadającym $r(A)$.

Twierdzenie Perrona-Frobeniusa wraz powyższym wnioskiem pozwala na

- znalezienie **dodatniego stochastycznego** wektora własnego

dla **nieredukowalnej, nieujemnej macierzy stochastycznej** przy pomocy (jeśli jest taka potrzeba) zbieżnej i stabilnej metody numerycznej (metody „potęgowej”). Jest on wyznaczony jednoznacznie.

Przykład

Dla macierzy stochastycznej

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1/3 & 1/3 \\ 1/2 & 0 & 2/3 \\ 1/2 & 2/3 & 0 \end{bmatrix}$$

z poprzedniego przykładu obliczamy

$$x = [1/4, 3/8, 3/8].$$

Podstawowe równanie

- Mamy więc układ n równań z niewiadomymi w_1, \dots, w_n

$$\begin{cases} w_1 = a_{11}w_1 + a_{12}w_2 + \dots + a_{1n}w_n \\ w_2 = a_{21}w_1 + a_{22}w_2 + \dots + a_{2n}w_n \\ \vdots \\ w_n = a_{n1}w_1 + a_{n2}w_2 + \dots + a_{nn}w_n. \end{cases}$$

Czyli $w = Aw$, gdzie wektor wartości w i macierz preferencji A

$$w = \begin{bmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{bmatrix}, \quad A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}.$$

- Mamy więc równanie macierzowe

$$Aw = w,$$

gdzie poszukiwany jest wektor wartości w , czyli **wektor własny** macierzy preferencji A odpowiadający wartości własnej 1.

- Można go znaleźć, o ile A jest macierzą nieujemną, nieredukowalną i **stochastyczną** wykorzystując twierdzenie Perrona-Frobeniusa, które gwarantuje istnienie i jednoznaczność takiego dodatniego wektora.
- **Kluczowa** jest poprawna konstrukcja **macierzy preferencji** A , tzn. jej współczynników a_{ij} , $i, j = 1, \dots, n$.

Macierz preferencji A

- (Win-Loose) $a_{ij} = l_{ij} + \frac{1}{t_{ij}} 2$, gdzie l_{ij} liczba wygranych drużyny \boxed{i} z drużyną \boxed{j} , zaś t_{ij} jest liczbą zremisowanych spotkań;
- (Keener) $a_{ij} = \frac{k_{ij}}{k_{ij} + k_{ji}}$, gdzie k_{ij} jest liczbą punktów zdobytych przez drużynę \boxed{i} w spotkaniach z drużyną \boxed{j} ;
- (Keener) Oznaczmy przez b_{ij} liczbę punktów jakie drużyna \boxed{j} straciła w meczu (meczach) z drużyną \boxed{i} oraz niech

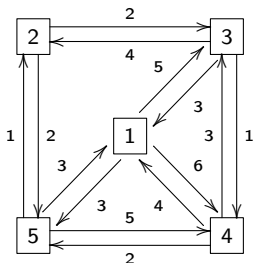
$$c_j = \sum_{i=1}^n b_{ij};$$

jest to liczba punktów, które drużyna \boxed{j} straciła w meczach z pozostałymi drużynami. Wreszcie przyjmuje się

$$a_{ij} = \frac{b_{ij}}{c_j}$$

Tak skonstruowana macierz A jest **stochastyczna** i (na ogół) **nieredukowalna**.

Przykład



Przypomnijmy, że strzałka $\boxed{a} \xrightarrow{k} \boxed{b}$ oznacza, że drużyna \boxed{a} w rywalizacji z drużyną \boxed{b} straciła (łącznie) k punktów.

$$[b_{ij}] = \begin{array}{c} \boxed{1} \\ \boxed{2} \\ \boxed{3} \\ \boxed{4} \\ \boxed{5} \end{array} \begin{array}{c} \boxed{1} \quad \boxed{2} \quad \boxed{3} \quad \boxed{4} \quad \boxed{5} \\ \left[\begin{array}{ccccc} 0 & 0 & 3 & 4 & 3 \\ 0 & 0 & 4 & 0 & 1 \\ 5 & 2 & 0 & 3 & 0 \\ 6 & 0 & 1 & 0 & 5 \\ 3 & 2 & 0 & 2 & 0 \end{array} \right] \end{array}$$

$$[a_{ij}] = \begin{array}{c} \boxed{1} \\ \boxed{2} \\ \boxed{3} \\ \boxed{4} \\ \boxed{5} \end{array} \begin{array}{c} \boxed{1} \quad \boxed{2} \quad \boxed{3} \quad \boxed{4} \quad \boxed{5} \\ \left[\begin{array}{ccccc} 0 & 0 & 3/8 & 4/9 & 3/9 \\ 0 & 0 & 4/8 & 0 & 1/9 \\ 5/14 & 2/4 & 0 & 3/9 & 0 \\ 6/14 & 0 & 1/8 & 0 & 5/9 \\ 3/14 & 2/4 & 0 & 2/9 & 0 \end{array} \right] \end{array}$$

Wartości własnej $1 = r(A)$ odpowiada wektor własny

$$\text{wartosc} \begin{array}{c} \boxed{1} \quad \boxed{2} \quad \boxed{3} \quad \boxed{4} \quad \boxed{5} \\ \left[\begin{array}{ccccc} 1,44 & 0,79 & 1,35 & 1,34 & 1 \end{array} \right] \end{array}$$

Stąd wynika nieco zaskakujący ranking

I.1

II.3

III.4

IV.5

V.2

- Sprawa doboru macierzy jest (i bywa) dyskusyjna. To trzeba przemyśleć...
- Wyliczenie wektorów własnych nie jest prostym zadaniem. Trzeba się naliczyć. Skorzystałem z gotowego oprogramowania online pod adresem:

<https://www.emathhelp.net/calculators/linear-algebra/eigenvalue-and-eigenvector-calculator/>

Kalkulator wartości i wektorów własnych

Ranking narodowych drużyn piłki nożnej

#	COUNTRY	SPEC RANK	OFFICIAL
1	Brazil	0.040375	1
2	Italy	0.037992	3
3	Germany	0.033801	2
4	Netherlands	0.031052	8
5	Argentina	0.029159	4
6	England	0.029100	6
7	Spain	0.027904	5
8	France	0.025670	7
9	Czechoslovakia	0.025155	NA
10	Sweden	0.022882	10
11	Mexico	0.022034	13
12	Hungary	0.022014	16
13	Uruguay	0.020660	9
14	Belgium	0.020255	14
15	Portugal	0.020211	17
16	Poland	0.019528	15
17	Denmark	0.019206	25
18	Croatia	0.018993	27
19	Switzerland	0.016650	21
20	Yugoslavia	0.016466	NA



Ranking uniwersyteckiej ligi koszykówki USA (przykład 5 drużyn)

	Duke	Miami	UNC	UVA	VT	Liczba zw.	Różnica punktów
Duke		7-52	21-24	7-38	0-45	0-4	-124
Miami	52-7		34-16	25-17	27-7	4-0	91
UNC	24-21	16-34		7-5	3-30	2-2	-40
UVA	38-7	17-25	5-7		14-52	1-3	-17
VT	45-0	7-27	30-3	52-14		3-1	90

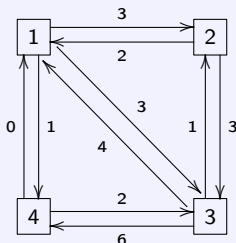
$$\begin{array}{l}
 \text{Duke} \\
 \text{Miami} \\
 \text{UNC} \\
 \text{UVA} \\
 \text{VT}
 \end{array}
 \begin{pmatrix}
 5 \\
 1 \\
 3 \\
 4 \\
 2
 \end{pmatrix}$$

$$\begin{array}{l}
 \text{Duke} \\
 \text{Miami} \\
 \text{UNC} \\
 \text{UVA} \\
 \text{VT}
 \end{array}
 \begin{pmatrix}
 -124 \\
 91 \\
 -40 \\
 -17 \\
 90
 \end{pmatrix}$$

$$\begin{array}{l}
 \text{Duke} \\
 \text{Miami} \\
 \text{UNC} \\
 \text{UVA} \\
 \text{VT}
 \end{array}
 \begin{pmatrix}
 5 \\
 1 \\
 4 \\
 3 \\
 2
 \end{pmatrix}$$

Zadanie dla chętnych

Proszę o stworzenie rankingu rywalizacji 4 drużyn, których graf rozgrywek wygląda następująco:



za pomocą opisanej metody spektralnej. Jak wygląda sytuacja przy innym wyborze macierzy A ?

Przypomnijmy, że strzałka $a \xrightarrow{k} b$ oznacza, że drużyna a w rywalizacji z drużyną b straciła (łącznie) k punktów.

Academic work

- Barrow, Daniel; Drayer, Ian; Elliott, Peter; Gaut, Garren; Osting, Braxton (May 2013). "Ranking rankings: an empirical comparison of the predictive power of sports ranking methods". *Journal of Quantitative Analysis in Sports*. **9** (2). doi:10.1515/jqas-2013-0013 (<https://doi.org/10.1515%2Fjqas-2013-0013>). ISSN 1559-0410 (<https://www.worldcat.org/issn/1559-0410>). S2CID 199665454 (<https://api.semanticscholar.org/CorpusID:199665454>).
 - Much of this information is available at Sports Rankings REU Final Report 2012: An Analysis of Pairwise-Comparison Based Sports Ranking Methods and a Novel Agent-Based Markovian Basketball Simulation (<https://web.archive.org/web/20141029012933/http://www.math.duke.edu/~idrayer/2012REU.pdf>) at the Internet Archive PDF
- Gray, Kathy L.; Schwertman, Neil C. (March 2012). "Comparing Team Selection and Seeding for the 2011 NCAA Men's Basketball Tournament". *Journal of Quantitative Analysis in Sports*. **8** (1). doi:10.1515/1559-0410.1369 (<https://doi.org/10.1515%2F1559-0410.1369>). ISSN 1559-0410 (<https://www.worldcat.org/issn/1559-0410>). S2CID 121322446 (<https://api.semanticscholar.org/CorpusID:121322446>).
- Massey, Ken (Spring 1997). "Honors Project in Mathematics" (<https://www.masseyratings.com/theory/massey97.pdf>) (PDF), available at Statistical Models Applied to the Rating of Sports Teams (<https://web.archive.org/web/20141029025444/http://74.207.231.132/theory/massey97.pdf>) at the Internet Archive PDF
- Mease, David (2003). "A Penalized Maximum Likelihood Approach for the Ranking of College Football Teams Independent of Victory Margins" (<http://www.davemease.com/papers/football.pdf>) (PDF). *The American Statistician*. **57** (4): 241–248. doi:10.1198/0003130032396 (<https://doi.org/10.1198%2F0003130032396>). S2CID 2372150 (<https://api.semanticscholar.org/CorpusID:2372150>).

References

- Fagan, Ryan (2011-03-09). "Sorting through teams on one big bubble" (<http://aol.sportingnews.com/ncaa-basketball/story/2011-03-09/sorting-through-teams-on-one-big-bubble>). *Sporting News*. Retrieved 2011-03-24. "This is a look at 20 of the teams (in alphabetical order) residing on this year's big ol' bubble. We've included three statistical rankings. The RPI (ratings percentage index, taken from collegeRPI.com) is considered the standard and is provided to committee members during the selection process. The two other ranking indexes include margin of victory in their formulas—the Pomeroy ratings (at kenpom.com) and Sagarin ratings (via USA Today)—aren't new but have played an increased role in discussions about potential seeds during this college basketball season."
- Ken Massey I (@masseyratings) (3 Nov 2014). "@kenpomerov human polls have limited

6. Stewart Mandel [@slmandel] (12 Nov 2014). "Committee doesn't use an SOS ranking. It looks at opponents' record and opponents' opponents record" (<https://twitter.com/slmandel/status/532624545300369408>) (Tweet). Retrieved 12 Nov 2014 – via Twitter.
7. Richards, Darryl (2001). "BCS removes margin-of-victory element" (<http://www.foxsports.com/collegefootball/story/RICHARDS%253A-BCS-removes-margin-of-victory-element>). *Fox Sports*. Retrieved 12 November 2014.
8. Sagarin, Jeff (Fall 2014). "NCAAF Jeff Sagarin Ratings" (<https://www.usatoday.com/sports/ncaaf/sagarin/>). *USA Today*. Retrieved 12 November 2014.
9. Easterbrook, Gregg (18 November 2014). "More flags on D spins scoreboards" (http://espn.go.com/nfl/story/_page/TMQWeekEleven141118/more-defensive-penalties-causes-change-in-fl-tuesday-morning-quarterback). *ESPN*. Retrieved 19 November 2014.
10. Simmons, Bill (24 October 2014). "Week 8 Picks: A Gambling Epiphany" (<http://grantland.com/the-triangle/week-8-picks-a-gambling-epiphany/>). *Grantland*. Retrieved 19 November 2014.
11. Schatz, Aaron; Alamar, Ben; Barnwell, Bill; Bill Connelly; Doug Farrar (2011). *Football Outsiders Almanac 2011: The Essential Guide to the 2011 NFL and College Football Seasons* (<https://books.google.com/books?id=E84YYAAACAAJ>). CreateSpace. p. xviii. ISBN 978-1-4662-4613-3.
12. Barnwell, Bill (November 5, 2014). "NFL at the Half: Breaking Down the Numbers" (<http://grantland.com/the-triangle/nfl-at-the-half-breaking-down-the-numbers/>). *Grantland*. Retrieved January 7, 2015.
13. Simmons, Bill (7 November 2014). "Revisiting the Y2K-Compliant Quarterbacks" (<http://grantland.com/the-triangle/revisiting-the-y2k-compliant-quarterbacks/>). Retrieved 10 November 2014.
14. Silver, Nate (4 September 2014). "Introducing NFL Elo Ratings" (<https://fivethirtyeight.com/datalab/introducing-nfl-elo-ratings/>). *FiveThirtyEight*. Retrieved 10 November 2014.
15. Mills, Matt (21 December 2014). "Using Continuous-Time Markov Chains to Rank College Football Teams" (<http://thespread.us/continuous-markov-ratings.html>). *The Spread*. Retrieved 21 December 2014.
16. "Ranking NFL teams using Network Science" (<https://www.linkedin.com/pulse/ranking-nfl-teams-using-network-science-konstantinos-pelechrinis?trk=prof-post/>). *LinkedIn*. 17 March 2016. Retrieved 17 March 2016.
17. "Modifying Google's Page Ranking Algorithm to rank teams" (https://www.reddit.com/r/CFBANalysis/comments/2ppfg3/modifying_googles_page_ranking_algorithm_to_rank/). *Reddit*. 21 December 2014. Retrieved 22 December 2014.
18. Weng, Ruby C.; Lin, Chih-Jen (2011). "A Bayesian Approximation Method for Online Ranking" (<http://jmlr.csail.mit.edu/papers/volume12/weng11a/weng11a.pdf>) (PDF). *Journal of Machine Learning Research*. 12: 267–300.
19. "Wayne Winston: Analytics in the World of Sports" (<http://www.kelley.iu.edu/ODT/NewsEvents/News/NewsReleases/page42205.html>). *Indiana University Bloomington - Kelley School of Business - Operations & Decisions Technologies*. Nov 25, 2013. Retrieved 8 Nov 2014.
20. "Numbers game" (<http://www.washingtontimes.com/news/2004/apr/13/20040413-121657-14>

Dziękuję za uwagę!

Zainteresowanych zapraszam: wojciech.kryszewski@p.lodz.pl