

Mathematik für InformatikerInnen 2

Frank-Olaf Schreyer

Universität des Saarlandes, SS 2020

Stochastische Matrizen, Normierte Räume

Die Themen heute sind

- ▶ Hauptsatz über stochastische Matrizen
- ▶ Satz von Perron
- ▶ Beweis des Ergodensatz
- ▶ Skalarprodukte auf \mathbb{C} -Vektorräumen
- ▶ Normierte Räume
- ▶ Orthonormalsysteme

Am Freitag hatten wir den Hauptsatz über stochastische Matrizen formuliert und mit dem Beweis begonnen. Er wird uns noch eine Weile beschäftigen.

Das zweite Thema heute sind Skalarprodukte auf \mathbb{C} -Vektorräumen und normierten Räumen

Hauptsatz über stochastische Matrizen

Satz. Sei $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$ eine stochastische Matrix.

1. P hat den Eigenwert $\lambda_1 = 1$.
2. Jede stationäre Verteilung w_∞ ist ein Eigenvektor zu $\lambda_1 = 1$.
3. Alle komplexen Eigenwerte λ_j von P haben Betrag $|\lambda_j| \leq 1$.
4. Sind für ein $k > 0$ alle Einträge von P^k nicht Null, dann ist $\lambda_1 = 1$ der einzige Eigenwert vom Betrag 1 und

$$\dim \text{Eig}(P, 1) = 1 = m(\chi_P(t), 1).$$

5. (Ergodensatz) Unter der Voraussetzung von 4. gilt

$$\lim_{k \rightarrow \infty} P^k = (w_\infty w_\infty \dots w_\infty) \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

Ohne weitere Voraussetzungen gilt:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n P^k = (\tilde{w}_\infty \tilde{w}_\infty \dots \tilde{w}_\infty)$$

Satz von Perron

Satz. Sei $A = (a_{ij}) \in \mathbb{R}^{n \times n} \subset \mathbb{C}^{n \times n}$ eine quadratische Matrix mit nur positiven Einträgen: $a_{ij} > 0 \forall i, j$. Dann hat das charakteristische Polynom $\chi_A(t)$ eine einfache reelle Nullstelle λ , welche

$$\lambda > |\lambda_j|$$

für jede andere Nullstelle λ_j von $\chi_A(t)$ erfüllt. Ferner existiert ein Eigenvektor $x \in \mathbb{R}^n$ zu dem Eigenwert λ mit ausschließlich positiven Einträgen $x_i > 0$.

Wir können diesen Satz auf stochastische Matrizen $P = (p_{ij})$ mit positiven Einträgen $p_{ij} > 0$ anwenden. Da nach dem Satz von Gerschgorin $\lambda = 1$ der betragsmäßig größte Eigenwert von P ist, stimmt er mit dem λ im Satz von Perron überein.

Korollar. Sei $P = (p_{ij})$ eine stochastische Matrix mit positiven Einträgen $p_{ij} > 0$. Dann ist $\lambda = 1$ der betragsmäßig größte Eigenwert, und $\chi_P(t)$ hat eine einfache Nullstelle in 1. Alle anderen Eigenwerte λ_j haben einen Betrag $|\lambda_j| < 1$. Der 1-dimensionale Eigenraum $\text{Eig}(P, 1)$ wird von einem Vektor $x \in \mathbb{R}^n$ mit positiven Komponenten $x_i > 0$ erzeugt.

$$w_\infty = \frac{1}{\sum_{i=1}^n x_i} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

ist die einzige stationäre Verteilung von P .

Beweis. Da $\lambda = 1$ der betragsmäßig größte Eigenwert ist, folgt mit dem Satz von Perron $m(\chi_P(t), 1) = 1$. Dass der zugehörige Eigenraum von einem Vektor x mit positiven Komponenten erzeugt wird, folgt ebenfalls. Schließlich ist w_∞ eine stationäre Verteilung, da $Pw_\infty = w_\infty$ gilt. Dies ist die einzige stationäre Verteilung, da stationäre Verteilungen Eigenvektoren von P zum Eigenwert 1 sind und $\dim \text{Eig}(P, 1) = 1$ gilt. □

Potenzen von Jordanblöcken

Lemma. Sei

$$J = J(\lambda, m) = \begin{pmatrix} \lambda & 1 & & 0 \\ & \ddots & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ 0 & & & \lambda \end{pmatrix} \in \mathbb{C}^{m \times m}$$

ein Jordanblock. Dann gilt

$$J^k = \begin{pmatrix} \lambda^k & \binom{k}{1}\lambda^{k-1} & \binom{k}{2}\lambda^{k-2} & \dots & \binom{k}{m-1}\lambda^{k-m+1} \\ 0 & \lambda^k & \binom{k}{1}\lambda^{k-1} & & \\ & & \ddots & \ddots & \vdots \\ & & & \ddots & \binom{k}{1}\lambda^{k-1} \\ 0 & & & & \lambda^k \end{pmatrix}.$$

Ende Teil 1

Beweis. Schreiben $J = \lambda E + N$. Dann gilt

$$J^k = (\lambda E + N)^k = \sum_{j=0}^k \binom{k}{j} \lambda^{k-j} N^j,$$

da λE und N kommutieren. Für $j < m$ hat N^j Einsen auf der j -ten Nebendiagonale und sonst Nullen. Für $j \geq m$ gilt $N^j = 0$. Die Behauptung folgt. □

Beweis des Ergodensatz

Wir behandeln zunächst den Fall, dass die stochastische Matrix $P = (p_{ij})$ selbst nur positive Einträge hat.

Sei

$$SPS^{-1} = J = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & J(\lambda_2, m_2) & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & J(\lambda_r, m_r) \end{pmatrix},$$

Dann gilt

$$\lim_{k \rightarrow \infty} J^k = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \\ 0 & \cdots & & 0 \end{pmatrix},$$

In der Tat, da alle $|\lambda_j| < 1$, gilt $\lim_{k \rightarrow \infty} (J(\lambda_s, m_s))^k = 0$.

$$\left| \binom{k}{j} \lambda_s^{k-j} \right| \leq \frac{k^j}{j!} |\lambda_s|^{k-j}$$

und

$$\lim_{x \rightarrow \infty} \frac{x^j}{e^{-\ln |\lambda_s| x}} = 0,$$

da $|\lambda_s| < 1 \Rightarrow \ln |\lambda_s| < 0$ gilt und die Exponentialfunktion schneller als jedes Polynom wächst.

Es folgt

$$\lim_{k \rightarrow \infty} P^k = S^{-1} \lim_{k \rightarrow \infty} J^k S = (w_\infty \ 0 \ \dots \ 0) S = (w_\infty \ w_\infty \ \dots \ w_\infty),$$

da $(S^{-1})^t P^t S^t = J^t$ impliziert, dass die erste Spalte von S^t ein Eigenvektor von P^t zum Eigenwert 1 ist. Da auch $\dim \text{Eig}(P^t, 1) = 1$ gilt, ist die erste Zeile z von S also ein Vielfaches von dem Zeilenvektor $(1 \ 1 \ \dots \ 1)$. Schließlich impliziert

$$S \cdot S^{-1} = E \text{ und } \sum_{j=1}^n (w_\infty)_i = 1$$

dass $z = (1 \ 1 \ \dots \ 1)$ gilt.

Damit ist der Ergodensatz für den Fall, dass alle Einträge $p_{ij} > 0$ sind, bewiesen. Wissen wir dies lediglich für eine Potenz P^k , so argumentieren wir wie folgt:

Lemma. Sei $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$. Die Eigenwerte von A^k sind die k -ten Potenzen der Eigenwerte von A .

Beweis. Klar, da die Jordansche Normalform von A eine obere Dreiecksmatrix ist. □

Nach den Sätzen von Gerschgorin und Perron, angewendet auf P^k , ist 1 eine einfache Nullstelle von $\chi_{P^k}(t)$, und alle andere Eigenwerte λ_j^k haben einen Betrag $|\lambda_j^k| < 1$. Für die Eigenwerte von P gilt dann $|\lambda_j| < 1$ ebenfalls, und das obige Argument greift. □

Skalarprodukte auf \mathbb{C} -Vektorräumen

Definition. Sei V ein \mathbb{C} -Vektorraum. Ein Skalarprodukt auf V ist eine Abbildung

$$b: V \times V \rightarrow \mathbb{C}, (v, w) \mapsto b(v, w)$$

die folgendes erfüllt:

S1a. $b(v_1 + v_2, w) = b(v_1, w) + b(v_2, w) \quad \forall v_1, v_2 \text{ und } w \in V$

S1b. $b(v, w_1 + w_2) = b(v, w_1) + b(v, w_2) \quad \forall v \text{ und } w_1, w_2 \in V$

S2a. $b(\lambda v, w) = \lambda b(v, w) \quad \forall v, w \in V \text{ and } \forall \lambda \in \mathbb{C}$

S2b. $b(v, \lambda w) = \overline{\lambda} b(v, w) \quad \forall v, w \in V \text{ and } \forall \lambda \in \mathbb{C}$

S3. $\overline{b(v, w)} = b(w, v) \quad \forall v, w \in V$

S4. $b(v, v) \geq 0 \quad \forall v \in V \text{ und } b(v, v) = 0 \Leftrightarrow v = 0$

Eine Abbildung b , die S1a-S2b erfüllt, nennt man auch eine **Sesquilinearform**. Häufig verwendet man auch die Notation

$$\langle v, w \rangle := b(v, w)$$

Die zugehörige **Norm** ist

$$\|v\| = \sqrt{b(v, v)} = \sqrt{\langle v, v \rangle}.$$

Beispiele

1. Das **Standardskalarprodukt** auf \mathbb{C}^n ist durch

$$\langle z, w \rangle = \sum_{j=1}^n \bar{z}_j w_j$$

definiert. Schreiben wir $z_j = x_j + iy_j$ mit $x_j, y_j \in \mathbb{R}$, so ist

$$\|z\| = \sqrt{x_1^2 + y_1^2 + \dots + x_n^2 + y_n^2}$$

die euklidische Norm auf dem zugrundeliegenden \mathbb{R} -Vektorraum $\mathbb{C}^n = \mathbb{R}^{2n}$.

2. Sei $V = \{f: [0, 1] \rightarrow \mathbb{C} \mid f \text{ ist stetig}\}$. Dann ist

$$\langle f, g \rangle = \int_0^1 \overline{f(t)} g(t) dt$$

ein Skalarprodukt auf V . $\|f\|^2 = \int_0^1 |f(t)|^2 dt \geq 0$ und Gleichheit gilt nur, wenn $f = 0$, da das Integral über eine nicht-negative stetige Funktion nur dann Null ist, wenn es die Nullfunktion ist.

3. Etwas allgemeiner: Für $\varphi : [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$ eine positive stetige Funktion (eine Dichte) definiert

$$\langle f, g \rangle_{\varphi} = \int_0^1 \overline{f(t)} g(t) \varphi(t) dt$$

ein Skalarprodukt auf $V = \{f : [0, 1] \rightarrow \mathbb{C} \mid f \text{ ist stetig}\}$.

Sei V ein endlich-dimensionaler \mathbb{C} -Vektorraum mit Skalarprodukt b und $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$ eine Basis. Dann erfüllt die Matrix $B = (b_{kj}) = (b(v_k, v_j))$ wegen S3

$$b_{jk} = \overline{b_{kj}}, \text{ also } B^t = \overline{B}.$$

Definition. Eine Matrix $b \in \mathbb{C}^{n \times n}$, die $B^t = \overline{B}$ erfüllt, nennt man **hermitisch**.

Man kann b aus der Matrix B zurückgewinnen. Für Vektoren $v = z_1 v_1 + \dots + z_n v_n$ und $w = w_1 v_1 + \dots + w_n v_n$ in V gilt:

$$\begin{aligned}
 b(v, w) &\stackrel{S1 \& S2}{=} (\bar{z}_1 \dots \bar{z}_n) B \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix} = \left\langle \begin{pmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_n \end{pmatrix}, B \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix} \right\rangle \\
 &= \left\langle B \begin{pmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix} \right\rangle, \quad \text{da } B^t \stackrel{S3}{=} \bar{B} \text{ gilt.}
 \end{aligned}$$

Hierbei bezeichnet $\langle \cdot, \cdot \rangle$ das Standardskalarprodukt auf \mathbb{C}^n .

Bemerkung. Hermitische Matrizen erfüllen obige Gleichungen, und b , definiert durch die Formel

$$b(z, w) = (\bar{z}_1 \dots \bar{z}_n) B \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix},$$

ist eine Sesquilinearform auf \mathbb{C}^n , die S3 erfüllt. Allerdings ist b im allgemeinen kein Skalarprodukt, da S4 $b(z, z) \geq 0$ für beliebige hermitische Matrizen B nicht erfüllt ist. Dazu später mehr.

Definition. Ein Skalarprodukt auf einem \mathbb{R} -Vektorraum V ist eine Abbildung

$$\langle \cdot, \cdot \rangle: V \times V \rightarrow \mathbb{R}, (v, w) \mapsto \langle v, w \rangle,$$

welche die folgenden Bedingungen erfüllt:

S1a. $\langle v_1 + v_2, w \rangle = \langle v_1, w \rangle + \langle v_2, w \rangle \forall v_1, v_2$ und $w \in V$,

S1b. $\langle v, w_1 + w_2 \rangle = \langle v, w_1 \rangle + \langle v, w_2 \rangle \forall v$ und $w_1, w_2 \in V$,

S2a. $\langle \lambda v, w \rangle = \lambda \langle v, w \rangle \forall v, w \in V$ and $\forall \lambda \in \mathbb{R}$,

S2b. $\langle v, \lambda w \rangle = \lambda \langle v, w \rangle \forall v, w \in V$ and $\forall \lambda \in \mathbb{R}$,

S3. $\langle v, w \rangle = \langle w, v \rangle \forall v, w \in V$,

S4. $\langle v, v \rangle \geq 0 \forall v \in V$ und $\langle v, v \rangle = 0 \Leftrightarrow v = 0$.

Cauchy-Schwarzsche Ungleichung

Satz. Sei V ein \mathbb{R} - oder \mathbb{C} -Vektorraum mit einem Skalarprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$. Dann gilt

$$|\langle v, w \rangle| \leq \|v\| \|w\| \quad \forall v, w \in V$$

und Gleichheit gilt für $v \neq 0$ genau dann, wenn $w = \lambda v$ für ein Skalar λ gilt.

Beweis. Der Beweis aus der zweiten Vorlesung überträgt sich (fast) wortwörtlich. □

Korollar. Sei V ein \mathbb{R} - oder \mathbb{C} -Vektorraum mit einem Skalarprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$. Dann ist die Abbildung

$$V \rightarrow \mathbb{R}, v \mapsto \|v\| = \sqrt{\langle v, v \rangle}$$

eine Norm auf V im Sinne folgender Definition.

Normierte Vektorräume

Definition. Sei V ein \mathbb{R} - oder \mathbb{C} -Vektorraum. Eine **Norm** auf V ist eine Abbildung

$$\| \cdot \| : V \rightarrow \mathbb{R}, v \mapsto \|v\|,$$

die folgendes erfüllt:

N1 $\|v\| \geq 0 \quad \forall v \in V$ und $\|v\| = 0 \iff v = 0$,

N2 $\|\lambda v\| = |\lambda| \|v\| \quad \forall v \in V$ und $\forall \lambda \in \mathbb{R}$ bzw. $\forall \lambda \in \mathbb{C}$,

N3 $\|v + w\| \leq \|v\| + \|w\| \quad \forall v, w \in V$ (Dreiecksungleichung).

Ein Vektorraum zusammen mit einer Norm nennt man auch einen **normierten Vektorraum**.

Beweis des Korollars.

1. Wegen S3 gilt $\langle v, v \rangle = \overline{\langle v, v \rangle}$, also $\langle v, v \rangle \in \mathbb{R}$ auch bei \mathbb{C} -Vektorräumen mit Skalarprodukt, und $\langle v, v \rangle \geq 0$ gilt nach S4. $\|v\| = \sqrt{\langle v, v \rangle}$ erfüllt also N1 wegen S4.
2. N2 gilt wegen S2a & S2b: $\overline{\lambda \lambda} = |\lambda|^2$.
3. N3 beweist man genauso wie in der zweiten Vorlesung.

Beispiele für Normen

1. Auf $V = \mathbb{R}^n$ oder \mathbb{C}^n haben wir folgende Normen

$$\|z\|_p := \left(\sum_{k=1}^n |z_k|^p \right)^{\frac{1}{p}} \text{ für } 1 \leq p < \infty$$

und

$$\|z\|_\infty := \max\{|z_k| \mid k = 1, \dots, n\}$$

2. Für ein abgeschlossenes beschränktes Intervall $[a, b] \subset \mathbb{R}$ haben wir auf

$$V = C^0[a, b] := \{f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R} \mid f \text{ ist stetig}\}$$

die Normen

$$\|f\|_p := \left(\int_a^b |f(t)|^p dt \right)^{\frac{1}{p}} \text{ für } 1 \leq p < \infty$$

und

$$\|f\|_\infty := \sup\{|f(t)| \mid t \in [a, b]\}.$$

Dabei ist jeweils $\|\cdot\|_2$ die Norm, die von einem Skalarprodukt kommt.

Orthogonale Vektoren

Definition. Sei V ein \mathbb{R} - oder \mathbb{C} -Vektorraum mit einem Skalarprodukt $\langle \cdot, \cdot \rangle$. Zwei Vektoren v, w sind **orthogonal** oder **senkrecht** zueinander, in Zeichen $v \perp w$, wenn

$$\langle v, w \rangle = 0$$

gilt. Zwei Untervektorräume $U, W \subset V$ sind orthogonal zueinander, in Zeichen $U \perp W$, wenn

$$\langle u, w \rangle = 0 \quad \forall u \in U \text{ und } \forall w \in W$$

gilt. Ist dies der Fall, dann gilt $U \cap W = \{0\}$. Man schreibt auch

$$U \oplus W := U \oplus W = U + W \subset V$$

in diesem Fall.

Orthonormalsysteme von Vektoren

Definition. Ein **Orthogonalsystem** von Vektoren $\{v_k \mid k \in J\}$ ist eine Familie von Vektoren $\neq 0$ in einem Vektorraum mit Skalarprodukt für die

$$v_k \perp v_\ell \quad \forall k \neq \ell$$

gilt. Ein **Orthonormalsystem** von Vektoren $\{v_k \mid k \in J\}$ ist ein System für das

$$\langle v_k, v_\ell \rangle = \delta_{k\ell} \quad \forall k, \ell \in J$$

gilt, also zusätzlich die Vektoren normiert sind, d.h., Norm 1 haben.

Gram-Schmidt Verfahren

Algorithmus.

Input. Eine Familie $\{v_1, \dots, v_n\}$ von linear unabhängigen Vektoren in einem Vektorraum V mit Skalarprodukt.

Output. Eine orthonormale Familie $\{w_1, \dots, w_n\}$ von Vektoren aus V , so dass

$$\text{Spann}(v_1, \dots, v_k) = \text{Spann}(w_1, \dots, w_k)$$

für alle $k = 1, \dots, n$ gilt.

Bemerkung. Orthonormalsysteme sind nützlich, da man mit ihnen orthogonale Projektionen leicht berechnen kann.