

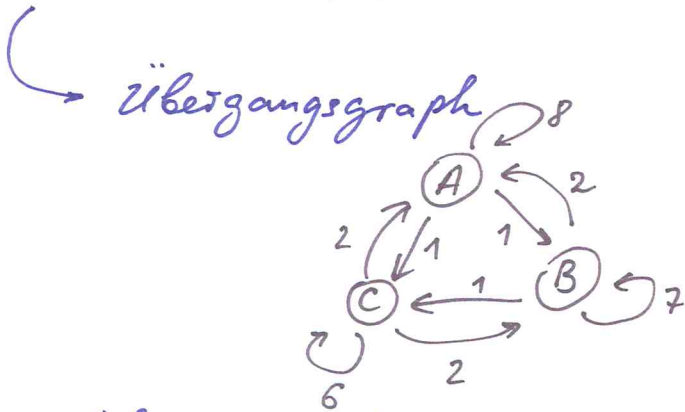
Marketing - Markentreue

Frage: wie entwickelt sich Markentreue?

Marken A, B, C und Daten für Familie 1: AAAAAABACAAA

Familie 2: CBBBBBBBBBA

Familie 3: CCCCCC BC AA



Übergangsmatrix P

	A	B	C
A	8/10	2/10	2/10
B	1/10	7/10	2/10
C	1/10	1/10	6/10

(p_{ij}) - Wahrscheinlichkeit des Überganges von j nach i
 Spalte
 Zeile

Anzahl von Übergängen von j nach i
 Anzahl von allen Übergängen von j

"Spaltensumme = 1", d.h. $e^T \cdot P = e^T$, wobei $e = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$, $e^T = (1, \dots, 1)$

und $e^T \cdot P = (1, \dots, 1) \begin{pmatrix} p_{1j} \\ \vdots \\ p_{nj} \end{pmatrix} = (\dots, \sum_{i=1}^n p_{ij}, \dots)$
 j-te Spalte
 j-te Spaltensumme

Sei $x^0 = \begin{pmatrix} x_1^0 \\ \vdots \\ x_n^0 \end{pmatrix}$ der Vektor von Markenanteilen im Zeitpunkt 0
 d.h. $\sum_{j=1}^n x_j^0 = 1$ oder $e^T \cdot x = 1$

$x_i^1 := (P \cdot x^0)_i = \sum_{j=1}^n p_{ij} \cdot x_j^0$ - Vektor von Markenanteilen im Zeitpunkt 1.

Allgemein: $x^{k+1} = P x^k$ Markov-Prozess (Stochastik)

Update von Markenanteilen

z.z. $x^k \in \Delta := \{x \geq 0 \mid e^T \cdot x = 1\} \Rightarrow x^{k+1} \in \Delta$
 Simplex Summe=1

Dazu: $e^T \cdot x^{k+1} = \underbrace{e^T \cdot P}_{= e^T} \cdot x^k = e^T x^k = 1$
 Voraussetzung: da Spaltensumme = 1

Frage: konvergiert $x^k \xrightarrow[k \rightarrow \infty]{} \bar{x}$ gegen einen Markenanteilsvektor für alle Anfangsanteile $x^0 \in \Delta$?

wenn ja:

$$x^{k+1} = Px^k \Rightarrow \bar{x} = P\bar{x} \quad \text{"stabile Markenanteile"}$$

$$\downarrow \quad \downarrow$$

$$\bar{x} \quad \bar{x}$$

Eigenvektor von P
zum Eigenwert 1

"Marken treue!"

Existenz: Lineare Algebra oder Lineare Optimierung

Zum Konvergenzbegriff $x^k \rightarrow \bar{x}$

$$x^k \rightarrow \bar{x}, k \rightarrow \infty : \Leftrightarrow \|x^k - \bar{x}\| \rightarrow 0, k \rightarrow \infty$$

" x^k konvergiert gegen \bar{x} "

Grenzwert

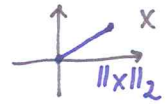
"Abstand zwischen x^k und \bar{x} konvergiert gegen 0"

Norm $\|\cdot\| : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}_+$

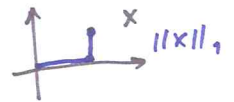
- (i) $\|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0$ - Definitheit
- (ii) $\|\alpha x\| = |\alpha| \cdot \|x\|$ - Absolute Homogenität
 $\alpha \in \mathbb{R}$ Betrag
- (iii) $\|x+y\| \leq \|x\| + \|y\|$ - Dreiecksungleichung

Beispiele: $\cdot \|x\|_2 = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2}$ - Euklidische Norm

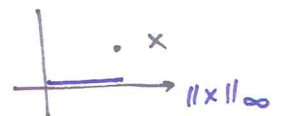
$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$$



$\cdot \|x\|_1 = |x_1| + \dots + |x_n|$ - Summennorm



$\cdot \|x\|_\infty = \max\{|x_1|, \dots, |x_n|\}$ - Maximumsnorm



$$\|x^k - \bar{x}\| \rightarrow 0, k \rightarrow \infty \Leftrightarrow \forall \varepsilon > 0 \quad \exists N \geq 0 \quad \forall k \geq N : \|x^k - \bar{x}\| \leq \varepsilon$$

Toleranz

Schwelle

Index

Abstand liegt ab einem bestimmten Schwellenindex unter

Konvergenz für $x^{k+1} := P x^k$

z.B. $P = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$, $x^0 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$, $x^1 = P x^0 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ ← Oszillation
 $x^2 = P x^1 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ ↓ kein Grenzwert

Annahme: P besitzt mindestens eine positive Zeile
 (existiert eine globale Marke)

- P habe eine positive Zeile i : $\underbrace{a_{i1}, \dots, a_{in}}_{>0}$
- Setze $\alpha := \min_{1 \leq j \leq n} a_{ij} > 0$ (kleinste Zahl), $B := \begin{pmatrix} a_{i1} & \dots & a_{in} \\ 1 & \dots & 1 \\ 0 & \dots & 0 \end{pmatrix}$ ← i -te Zeile aus Einsen
- Definiere $\bar{P} := \frac{P - \alpha B}{1 - \alpha}$ ($\Rightarrow P = (1 - \alpha)\bar{P} + \alpha B$)
- Es gilt (i) $\bar{P} = \frac{P - \alpha B}{1 - \alpha} \geq 0$, da i -te Zeile nichtnegativ
 (ii) $e^T \bar{P} = \frac{1}{1 - \alpha} (e^T P - \alpha e^T B) = \frac{1 - \alpha}{1 - \alpha} e^T = e^T$
- $\|x^{k+1} - \bar{x}\|_1 = \|P x^k - P \bar{x}\|_1 = \|P(x^k - \bar{x})\|_1 = \|(1 - \alpha)\bar{P} + \alpha B\|_1 \|x^k - \bar{x}\|_1$
 $= \|(1 - \alpha)\bar{P}(x^k - \bar{x}) + \alpha B(x^k - \bar{x})\|_1 = (1 - \alpha) \|\bar{P}(x^k - \bar{x})\|_1 =$
 $\stackrel{i\text{-te}}{\text{Komponente}} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 \\ e^T (x^k - \bar{x}) \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ e^T x^k - e^T \bar{x} \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$
- $= (1 - \alpha) e^T |\bar{P}(x^k - \bar{x})| \leq (1 - \alpha) \underbrace{e^T \bar{P}}_{= e^T} |x^k - \bar{x}| = (1 - \alpha) e^T |x^k - \bar{x}| = (1 - \alpha) \|x^k - \bar{x}\|_1$
 Dreiecksungleichung
- $\leq \dots \leq (1 - \alpha)^{k+1} \|x^0 - \bar{x}\|_1 \Rightarrow \|x^{k+1} - \bar{x}\|_1 \rightarrow 0, k \rightarrow \infty$
 oder äquivalent $x^k \rightarrow \bar{x}, k \rightarrow \infty$
 $\downarrow \in (0, 1)$, da $\alpha \in (0, 1)$ feste Zahl
 $\downarrow k \rightarrow \infty$
 0