Hinter den Kulissen von Big Data, Social Bots und Co. Wie Algorithmen funktionieren und uns beeinflussen

Stephan Thamm Chaos Computer Club Dresden

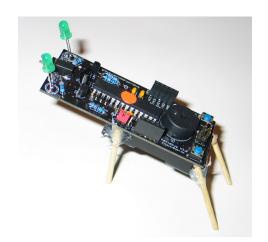
10.11.2018







0000









• Verein wurde 1981 gegründet (https://ccc.de)



Einleitung



- Verein wurde 1981 gegründet (https://ccc.de)
- Aktuell mehr als 6000 Mitglieder





- Verein wurde 1981 gegründet (https://ccc.de)
- Aktuell mehr als 6000 Mitglieder
- Betreibt u.a. Öffentlichkeitsarbeit und Politikberatung





- Verein wurde 1981 gegründet (https://ccc.de)
- Aktuell mehr als 6000 Mitglieder
- Betreibt u.a. Öffentlichkeitsarbeit und Politikberatung
- Lokale Erfahrungsaustauschkreise (Erfas) und Chaostreffs





- Verein wurde 1981 gegründet (https://ccc.de)
- Aktuell mehr als 6000 Mitglieder
- Betreibt u.a. Öffentlichkeitsarbeit und Politikberatung
- Lokale Erfahrungsaustauschkreise (Erfas) und Chaostreffs
- Chaos Communication Congress





• Chaos Computer Club Dresden (https://c3d2.de)





- Chaos Computer Club Dresden (https://c3d2.de)
- Datenspuren (https://datenspuren.de)





- Chaos Computer Club Dresden (https://c3d2.de)
- Datenspuren (https://datenspuren.de)
- Radio und Podcasts (https://c3d2.de/radio.html)





- Chaos Computer Club Dresden (https://c3d2.de)
- Datenspuren (https://datenspuren.de)
- Radio und Podcasts (https://c3d2.de/radio.html)
- Chaos macht Schule (https://c3d2.de/schule.html)



Text- and Datamining



Maurizio Borghi - http://copyrightuser.org/topics/text-and-data-mining/







Jonathan Kellenberg
http://flickr.com/photos/72613214@N00







James the photographer http://flickr.com/photos/22453761@N00

















Gezielte Werbung

Google AdWords



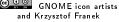






Spam der sozialen Netzwerke







- Spam der sozialen Netzwerke
- Überwachung von Schlagwörtern







- Spam der sozialen Netzwerke
- Überwachung von Schlagwörtern
- Trend-Setting







- Spam der sozialen Netzwerke
- Überwachung von Schlagwörtern
- Trend-Setting
- basierend auf echten Profilen







Politik

Einleitung 0000



inleitung Übersicht **Feste Regeln** Maschinelles Lernen Neuronale Netze 1900 00 00●0 0000 00

Politik



those real-world ties that we have always had that are making a difference," he says

WWW.nature.com



Politik

Why Facebook Showed You That Ad for the Candidate You Hate



received a particular ad. This ad was targeted to an

who was part of an audience it called "Ethnic affinity — African American (US)."

adult who lived in Florida, a battleground state, and

You may be a reliable Democratic voter in a solid-blue city. Maybe you have a graduate degree; maybe you're a member of an ethnic or religious minority; maybe you are a woman.

Any of these would make you a likely <u>Hillary</u> <u>Clinton</u> supporter. So why did you just see an ad for <u>Donald J. Trump</u>'s presidential campaign on <u>Facebook</u>?

The New York Times has collected an extensive database of political Facebook ads, and data about how they are targeted, from our readers as part of our <u>Political Ad Tracker</u>

www.nytimes.com







• Hi, who are you?



- Hi, who are you?
- I am Stephan.



- Hi, who are you?
- I am Stephan.
- Hello Stephan! How are you?



- Hi, who are you?
- I am Stephan.
- Hello Stephan! How are you?
- I am fine.



- Hi, who are you?
- I am Stephan.
- Hello Stephan! How are you?
- I am fine.
- Hello fine! How are you?



- Hi, who are you?
- I am Stephan.
- Hello Stephan! How are you?
- I am fine.
- Hello fine! How are you?
- I am I am a stupid bot.



- Hi, who are you?
- I am Stephan.
- Hello Stephan! How are you?
- I am fine.
- Hello fine! How are you?
- I am I am a stupid bot.
- Hello I am a stupid bot! How are you?



Kaufverhalten



inleitung Übersicht Feste Regeln Maschinelles Lernen Neuronale Netze 000 00 000 000 00

Kaufverhalten

What's Even Creepier Than Target Guessing That You're Pregnant?

By Jordan Ellenberg





The age of this data is fright-lening to a lot of people, in part because of the implicit promise that algorithms, sufficiently supplied with data, are better at inference than we see. Superhimms powers are skeary: Beings that can change that rishaps are skeary, beings that rish change are skeary, beings that rish from the dead are sace, and beings that can make inferences that we executed are exactly awas skeary and beings that can be dead provided by the great marketing analytics team at Target correctly inferred based on purchasing data that one of fice sudments—sorry, powers—seenage jii in Antiroccus, van preparant,

http://www.slate.com/





	Brot	Eier	Milch	Kuchen	Ballons	Pizza	Käse
Becker	х	х		Х			Х
Kaiser	х		х				Х
Hoffmann	х		х			Х	
Meier		х		Х	Х	Х	
Müller			Х	Х	Х		Х



	Brot	Eier	Milch	Kuchen	Ballons	Pizza	Käse
Becker	Х	х		Х			Х
Kaiser	Х		х				Х
Hoffmann	Х		х			Х	
Meier		х		Х	Х	Х	
Müller			Х	Х	Х		х



	Brot	Eier	Milch	Kuchen	Ballons	Pizza	Käse
Becker	х	х		Х			Х
Kaiser	х		х				Х
Hoffmann	х		х			Х	
Meier		х		Х	Х	Х	
Müller			Х	X	Х		Х



	Brot	Eier	Milch	Kuchen	Ballons	Pizza	Käse
Becker	х	х		Х			Х
Kaiser	х		Х				Х
Hoffmann	х		Х			х	
Meier		Х		Х	Х	Х	
Müller			х	Х	Х		Х
Sommer	х	х					Х
Zimmer		х		Х	Х	Х	



	Brot	Eier	Milch	Kuchen	Ballons	Pizza	Käse
Becker	Х	х		Х			Х
Kaiser	Х		х				Х
Hoffmann	х		Х			Х	
Meier		Х		Х	Х	Х	
Müller			х	Х	Х		Х
Sommer	х	х					Х
Zimmer		х		Х	Х	Х	



Erkennung von Suchtverhalten



Datenschutz

Mit Facebook-Daten vorhersagen, wer Alkohol oder andere Drogen nimmt

Aktuelle Forschung zeigt, dass mit Hilfe maschinellen Lernens Vorhersagemethoden entwickelt werden können, um aus Facebook-Nachrichten, "Likes" und "Status-Updates" berechnen zu können, welche der Nutzer zu Drogen-, Tabak-oder Alkoholmissbrauch neigen. Dafür wurden elf Millionen Facebook-Accounts herangezogen und deren Verhaltensmuster analysiert.

am 30.05.2017 von Constanze / 17 Kommentare / Teilen

https://netzpolitik.org/2017/mit-facebook-daten-vorhersagen-wer-alkohol-oder-drogen-nimmt/

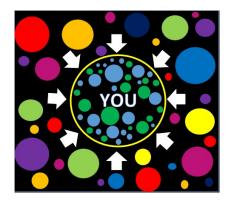


Erkennung von Suchtverhalten

- 86% Genauigkeit Tabaknutzung
- 84% Genauigkeit Drogenkonsum
- 81% Genauigkeit Alkoholkonsum
- Identifizierung von Wörtern/Themen mit Korrelation



Filter Bubble





Evbestie, https://commons.wikimedia.org/wiki/File:FilterBubble.jpg

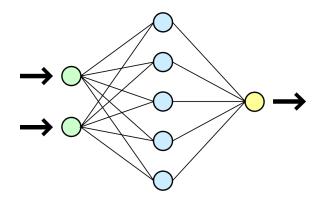


Neuronale Netze





Neuronale Netze







Bilderkennung



Bilderkennung







Bilderkennung







inleitung Übersicht Feste Regeln Maschinelles Lernen **Neuronale Netze** 1900 00 0000 000 0●

Bilderkennung

WIRED STAFF SCIENCE 06.26.12 11:15 AM

GOOGLE'S ARTIFICIAL BRAIN LEARNS TO FIND CAT VIDEOS



By Liat Clark, Wired UK

https://www.wired.com/2012/06/google-x-neural-network/



