



Tobias Scheible, M.Eng.

# Deanonymisierung

Gefahren und Chancen im Web

- 1999 GeoCities Website, 2000 eigene Domain, 2001 erste Projekte
- 2009 bis 2012: Softwareingenieur im Bereich Web Development
- Seit 2012: Wissenschaftlicher Mitarbeiter an der Hochschule Albstadt-Sigmaringen Im Bereich IT-Sicherheit & Forensik

Forschungsprojekt SEKT (BMBF)  
IT Security & Smart Textiles

Grundlagen der digitalen Forensik  
Masterstudiengang IT GRC Management

Digitale Forensik (Übungen)  
Bachelorstudiengang IT Security

Internet Grundlagen  
Masterstudiengang Digitale Forensik

Cybersecurity (Seminar + Praktikum)  
Bachelorstudiengang IT Security

Internettechnologien  
Hochschulzertifikatsprogramm

Cloud Technologies and Cloud Security  
Masterstudiengang IT GRC Management

Betriebssystemforensik  
Masterstudiengang Digitale Forensik

Informationssicherheit (Praktikum)  
Bachelorstudiengang Wirtschaftsinformatik

Blog scheible.it  
Cyber Security & IT-Forensik Artikel

Zeitschriftenartikel  
Web & Mobile Developer, <kes>-Magazin, ...

Vorträge & Workshops  
Unternehmen und u. a. für den VDI und die IHK

# Agenda

## ■ Anonym und Pseudonym

- Pseudonymisierung
- Anonymisierung
- Deanononymisierung

## ■ Beispiele aus der Praxis

- Krankmeldung
- Webbrowser Fingerprinting
- VPN-Zugang

## ■ Beispiele aus der Forschung

- Netflix und IMDb Verknüpfung
- New Yorker Taxifahrer
- Zuordnung mit Merkmalen

## ■ Einsatzszenarien im Darknet

- Tor Netzwerk
- Kontrolle von Exit-Nodes
- Analyse des Netzwerkverkehrs
- Ausnutzung von Schwachstellen

### Hinweis

Die kompletten Folien der Präsentation mit Zusatzinformationen werden im Blog unter [www.scheible.it](http://www.scheible.it) bereitgestellt.

### Deanononymisierung

Gefahren und Chancen im Web

#### Anonym und Pseudonym

Pseudonymisierung  
Anonymisierung  
Deanononymisierung

#### Beispiele aus der Praxis

Krankmeldung  
Webbrowser Fingerprinting  
VPN-Zugang

#### Beispiele aus der Forschung

Netflix und IMDb Verknüpfung  
New Yorker Taxifahrer  
Zuordnung mit Merkmalen

#### Einsatzszenarien im Darknet

Tor Netzwerk  
Kontrolle von Exit-Nodes  
Analyse des Netzwerkverkehrs  
Ausnutzung von Schwachstellen



# Anonym und Pseudonym

# Pseudonymisierung



Datensatz

**Deanonymisierung**  
Gefahren und Chancen im Web

---

**Anonym und Pseudonym**  
Pseudonymisierung  
Anonymisierung  
Deanonymisierung

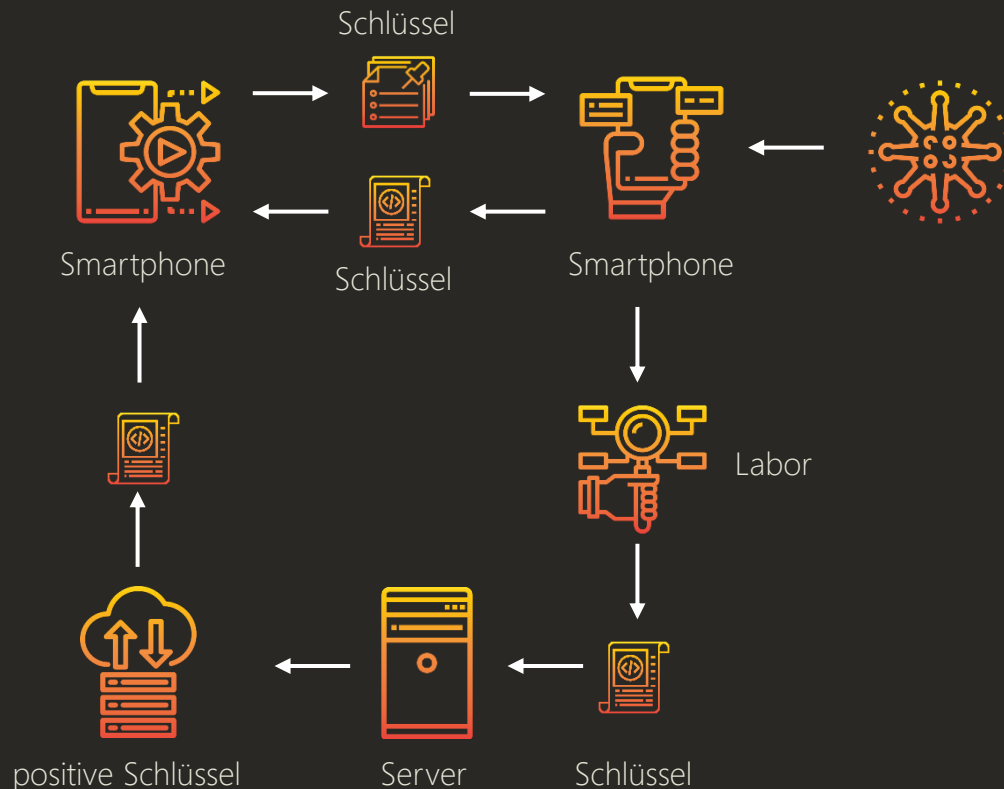
**Beispiele aus der Praxis**

**Beispiele aus der Forschung**

**Einsatzszenarien im Darknet**

# Beispiel Pseudonymisierung

Das Tracing in der Corona Warn-App kann nur pseudonymisiert stattfinden, da ansonsten keine Warnungen mehr möglich wären.



**Deanonymisierung**  
Gefahren und Chancen im Web

**Anonym und Pseudonym**  
Pseudonymisierung  
Anonymisierung  
Deanonymisierung

**Beispiele aus der Praxis**

**Beispiele aus der Forschung**

**Einsatzszenarien im Darknet**

# Anonymisierung

Erika Mustermann

Hauptstraße 1

12345 Musterstadt

42 Jahre

Bankkauffrau

Datensatz

## Deanonymisierung

Gefahren und Chancen im Web

### Anonym und Pseudonym

Pseudonymisierung

Anonymisierung

Deanonymisierung

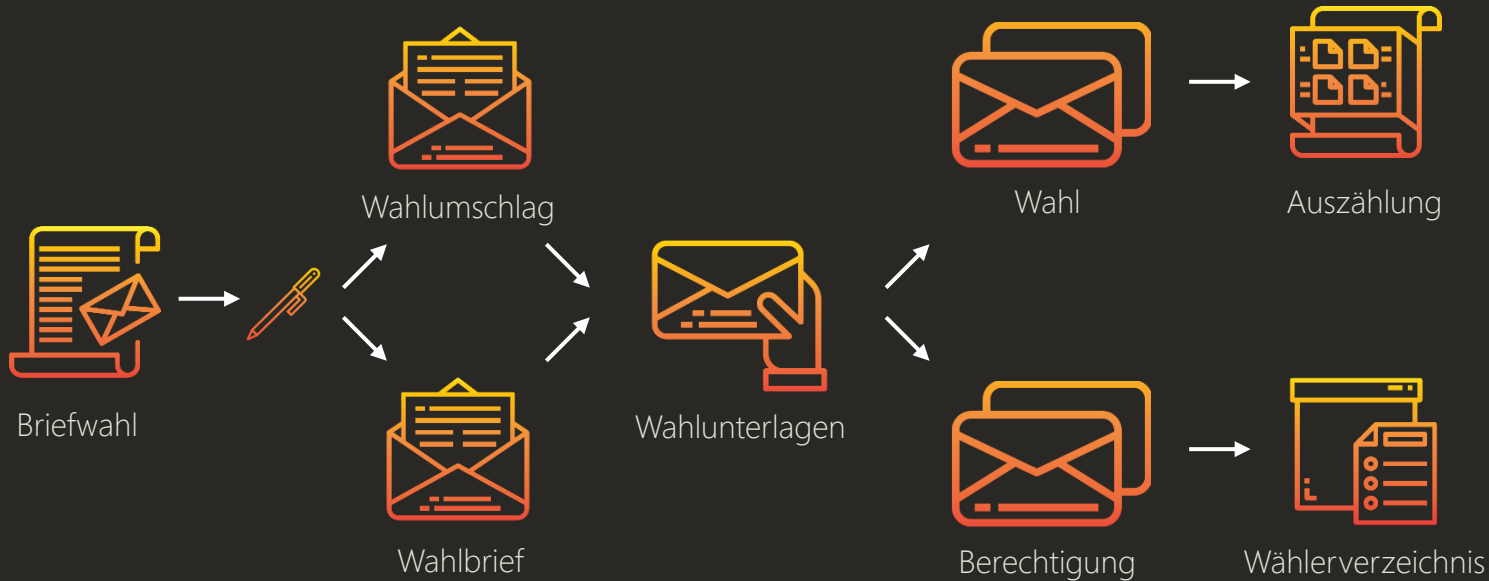
### Beispiele aus der Praxis

### Beispiele aus der Forschung

### Einsatzszenarien im Darknet

# Beispiel Anonymisierung

Bei einer geheimen Wahl ist nachvollziehbar, wer gewählt hat, aber eine Zuordnung zwischen Wahlzettel und Wähler ist nicht möglich.



## Deanonymisierung

Gefahren und Chancen im Web

## Anonym und Pseudonym

Pseudonymisierung

Anonymisierung

Deanonymisierung

## Beispiele aus der Praxis

## Beispiele aus der Forschung

## Einsatzszenarien im Darknet

# Deanonymisierung

Hauptstraße

12345 Musterstadt

40 - 45 Jahre

Bankkaufmann

anonymisiert und  
pseudonymisiert

## Deanonymisierung

Gefahren und Chancen im Web

### Anonym und Pseudonym

Pseudonymisierung

Anonymisierung

Deanonymisierung

### Beispiele aus der Praxis

### Beispiele aus der Forschung

### Einsatzszenarien im Darknet

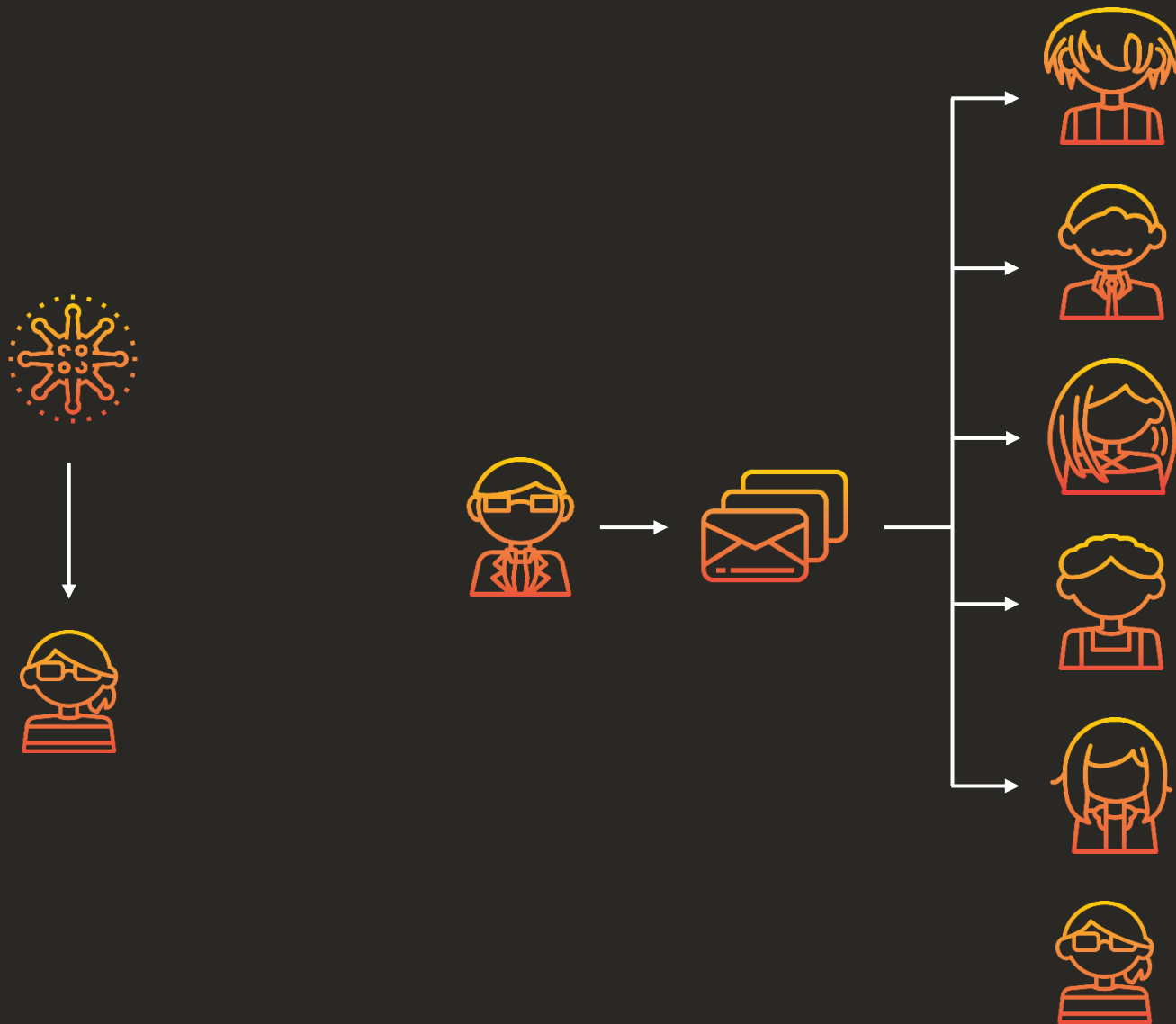
# Gegenmaßnahmen

- Möglichst wenig Daten angeben bzw. preisgeben
- Fake-Daten bei Anbieter ohne Verträge (Kaufabschluss)
- Gezielte Falschinformationen – Generatoren für Profile und Fotos
- Anonyme Wegwerf-Email-Adresse (Trash-Mails) verwenden
- Online SMS Empfangsservice bei Handyzwang nutzen



# Beispiele aus der Praxis

# Krankmeldung



## Deanonymisierung

Gefahren und Chancen im Web

### Anonym und Pseudonym

#### Beispiele aus der Praxis

Krankmeldung  
Webbrowser Fingerprinting  
VPN-Zugang

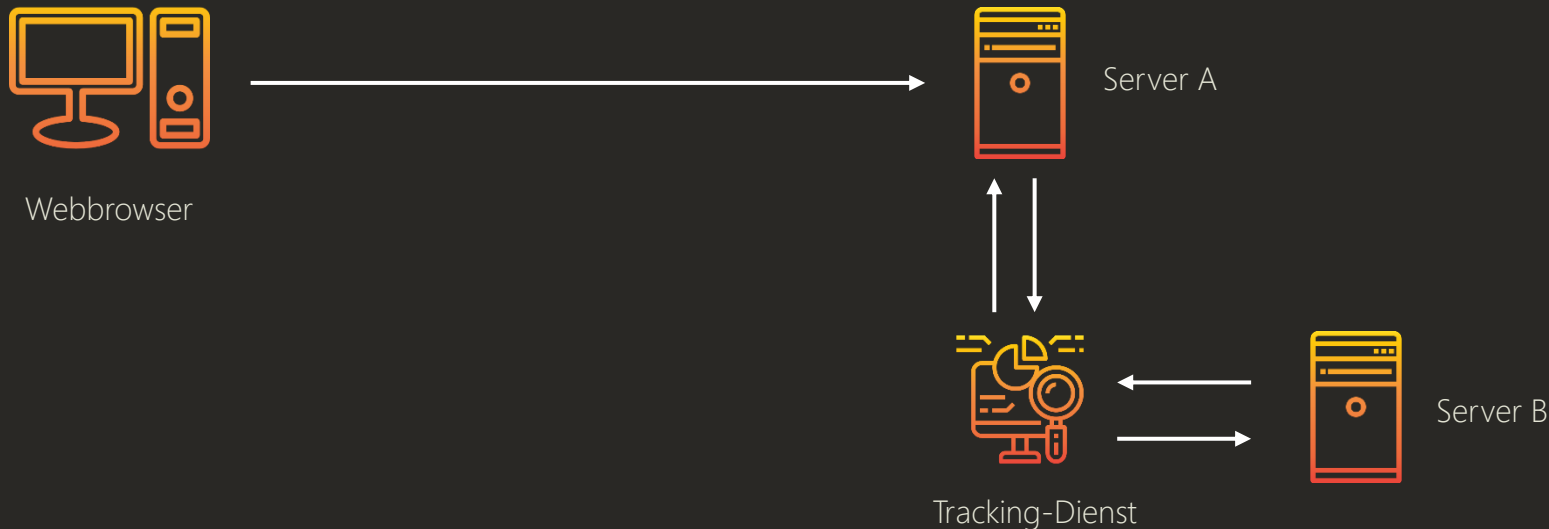
#### Beispiele aus der Forschung

Einsatzszenarien im Darknet

# Webbrowser Fingerprinting

Mit Browser-Fingerprints können Browser im Internet eindeutig identifiziert und über mehrere Webseiten hinweg getrackt werden.

- Funktioniert bei ca. 90 Prozent aller Webbrowser
- Dazu werden keine Cookies gesetzt
- Ist mit allen Geräten möglich (Rechner, Smartphone & Tablet)



## Deanononymisierung

Gefahren und Chancen im Web

## Anonym und Pseudonym

### Beispiele aus der Praxis

Krankmeldung

Webbrowser Fingerprinting

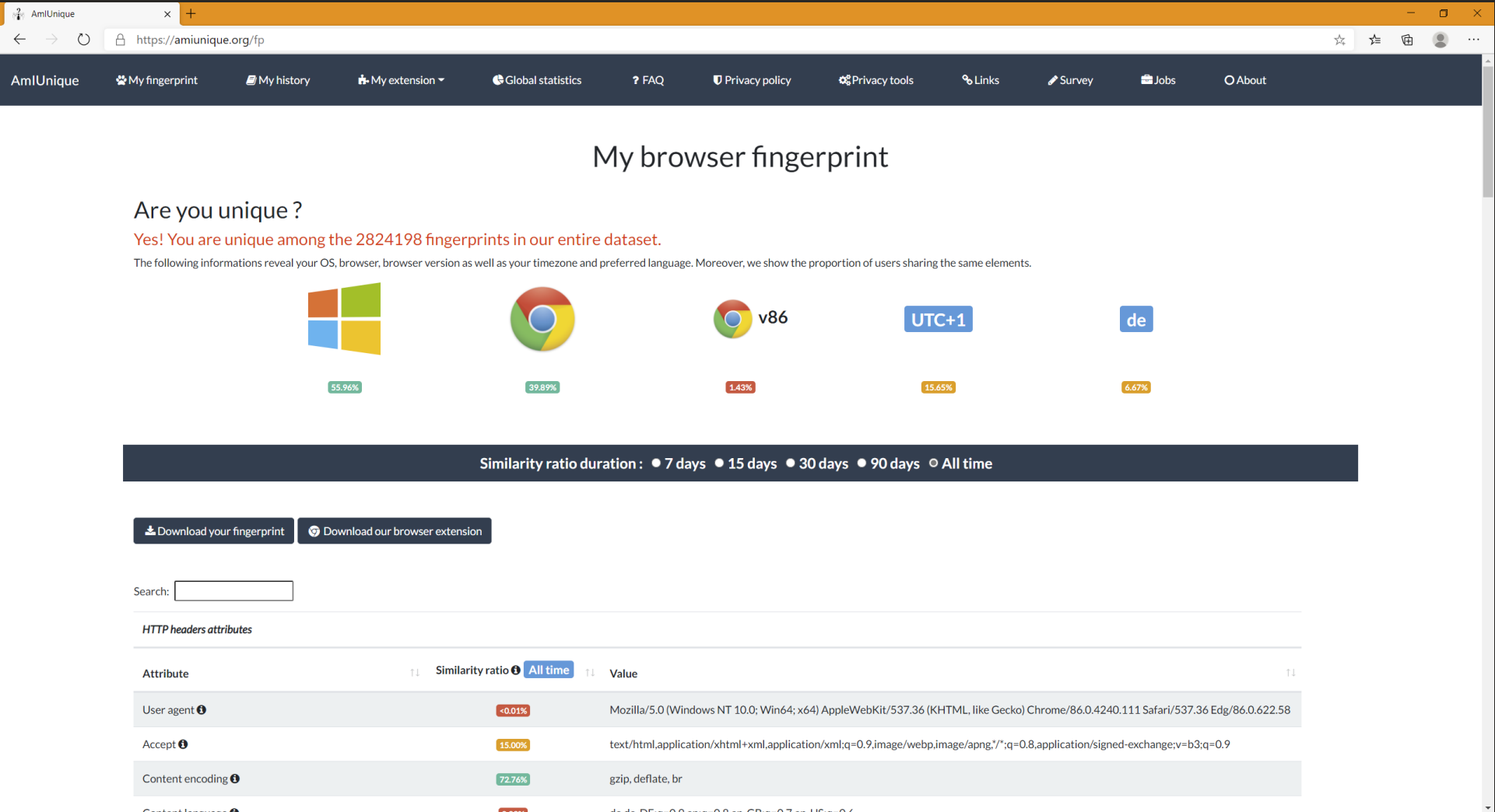
VPN-Zugang

## Beispiele aus der Forschung

## Einsatzszenarien im Darknet

# Beispiel AmlUnique Dienst

Deanonymisierung  
Gefahren und Chancen im Web



## Anonym und Pseudonym

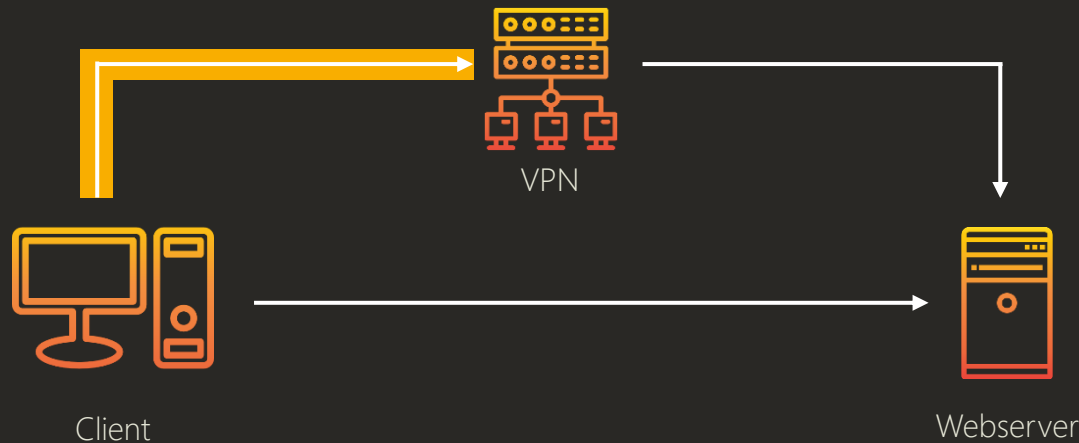
Beispiele aus der Praxis  
Krankmeldung  
Webbrowser Fingerprinting  
VPN-Zugang

Beispiele aus der Forschung  
Einsatzszenarien im Darknet

# VPN-Zugang

Die Abkürzung VPN steht für "Virtual Private Network" (virtuelles privates Netzwerk), damit werden verschlüsselte Verbindungen realisiert.

- Verschleiert nur die eigene IP-Adresse
- Der VPN-Anbieter kennt alle Zugriffe und Daten
- Das Werbeversprechen „Anonym surfen“ ist eine Falschaussage



## Deanonymisierung

Gefahren und Chancen im Web

### Anonym und Pseudonym

#### Beispiele aus der Praxis

Krankmeldung  
Webbrowser Fingerprinting  
VPN-Zugang

### Beispiele aus der Forschung

#### Einsatzszenarien im Darknet

# Gegenmaßnahmen

- Zwei-Browser-Strategie
  - Tägliches Surfen: Sichere Konfiguration oder dauerhafter „privater Modus“
  - Dienste mit Login: Aktueller Webbrowser ausschließlich für Seiten mit Logins
- Werbeblocker
  - Werbeblocker ohne kommerzielle Ausrichtung wie z.B. uBlock Origin
  - Pi-Hole - Ein schwarzes Loch für Internet-Werbung
- Integrierter Schutz vor Aktivitätenverfolgung nutzen
- Maximaler Schutz: JavaScript deaktivieren



# Beispiele aus der Forschung

# Netflix und IMDb Verknüpfung

- Veröffentlichung von 100.480.507 Datensätzen in anonymisierter Form
  - Wettbewerb zur Verbesserung des Empfehlungsservices
  - Alle personenbezogenen Daten wurden erfolgreich entfernt
  - => Keine Deanonymisierung möglich
- Verknüpfung der Datensätze mit Bewertungen der Internet Movie Database (IMDb)
  - Korrelationen zwischen Daten und Inhalten der Bewertungen gleicher Filme
  - Der Fokus lag auf der Anzahl an Bewertungen, die für eine Identifizierung notwendig waren
  - => Mit 8 Bewertungen konnten bereits 99% der Datensätze zugeordnet werden

### Anonym und Pseudonym

#### Beispiele aus der Praxis

#### Beispiele aus der Forschung

Netflix und IMDb Verknüpfung

New Yorker Taxifahrer

Zuordnung mit Merkmalen

#### Einsatzszenarien im Darknet

# New Yorker Taxifahrer

Deanonymisierung  
Gefahren und Chancen im Web

- Anfrage von Chris Whong auf Basis des „Freedom of Information Act“
  - ca. 170 Millionen Datensätze zu Taxifahrten

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K
1	medallion	hack_license	vendor_id	pickup_datetime	payment_type	fare_amount	surcharge	mta_tax	tip_amount	tolls_amount	total_amount
2	89D227B655E5C82AECF13C3F	BA96DE419E7116918944	CMT	1/1/13 15:11	CSH	6.5	0	0.5	0	0	7
3	0BD7C8F5BA12B88E0B67BED	9FD8F69F08048DB5549F	CMT	1/6/13 0:18	CSH	6	0.5	0.5	0	0	7
4	0BD7C8F5BA12B88E0B67BED	9FD8F69F08048DB5549F	CMT	1/5/13 18:49	CSH	5.5	1	0.5	0	0	7
5	DFD2202EE08F7A8DC9A57B0	51EE87E3205C985EF843	CMT	1/7/13 23:54	CSH	5	0.5	0.5	0	0	6
6	DFD2202EE08F7A8DC9A57B0	51EE87E3205C985EF843	CMT	1/7/13 23:25	CSH	9.5	0.5	0.5	0	0	10.5
7	20D9ECB2CA0767CF7A01564	598CCE5B9C1918568DEE	CMT	1/7/13 15:27	CSH	9.5	0	0.5	0	0	10
8	496644932DF3932605C22C75	513189AD756FF14FE670	CMT	1/8/13 11:01	CSH	6	0	0.5	0	0	6.5
9	0B57B9633A2FECDD3D3B1944	CCD4367B417ED6634D9	CMT	1/7/13 12:39	CSH	34	0	0.5	0	4.8	39.3
10	2C0E91FF20A856C891483ED6	1DA2F6543A6288ED934	CMT	1/7/13 18:15	CSH	5.5	1	0.5	0	0	7

- MD5-Hash: „Tobias“ => 2d95188a755067ac95e25f90b6e7c1ab
  - Groß- und Kleinbuchstaben & Ziffern (62 verschiedene Zeichen)
    - Nummernschild: 6 Zeichen | Taxilizenz: 6 Zeichen |  $62^{12} = 3.226.266.762.397.899.821.056$
  - Schema ist bekannt: Nummernschild: 2 Millionen & Lizenznummern: 22 Millionen
    - Nur 24 Millionen Varianten | Lizenznummern und Namen der Fahrer frei verfügbar
- => Vollständige Deanonymisierung aller Taxifahrten

Quelle: [chriswhong.com](http://chriswhong.com) (3)

Anonym und Pseudonym

Beispiele aus der Praxis

Beispiele aus der Forschung

Netflix und IMDb Verknüpfung

New Yorker Taxifahrer

Zuordnung mit Merkmalen

Einsatzszenarien im Darknet

# Zuordnung mit Merkmalen

In einer Untersuchung konnten Forscher 99,98 Prozent der US-Amerikaner in jedem Datensatz eindeutig identifizieren.

- Benutzt wurden die Daten aus dem US-Zensus und frei zugängliche Umfragen von Universitäten, die angeblich anonym waren
- Sämtliche direkt identifizierenden Daten wie der Name, die Adresse oder die E-Mail entfernt
- 83 Prozent der US-Bürger können klar identifiziert werden, selbst wenn nur Geschlecht, Postleitzahl und Geburtstag bekannt sind
- Für eine 99,98 Prozent Quote werden 15 Merkmale benötigt

---

### Anonym und Pseudonym

#### Beispiele aus der Praxis

#### Beispiele aus der Forschung

Netflix und IMDb Verknüpfung

New Yorker Taxifahrer

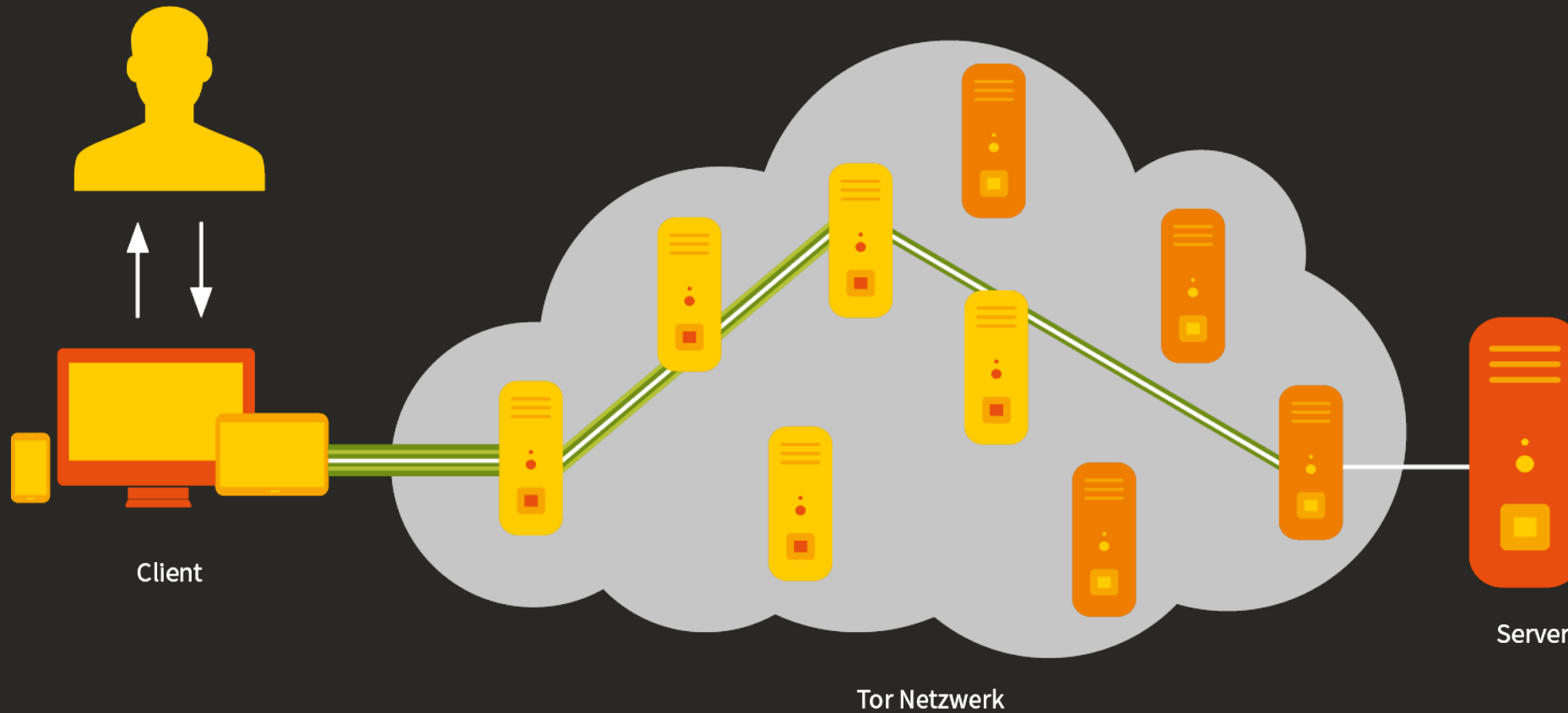
[Zuordnung mit Merkmalen](#)

#### Einsatzszenarien im Darknet



# Einsatzszenarien im Darknet

# Tor Netzwerk



**Deanonymisierung**  
Gefahren und Chancen im Web

**Anonym und Pseudonym**

**Beispiele aus der Praxis**

**Beispiele aus der Forschung**

**Einsatzszenarien im Darknet**

Tor Netzwerk

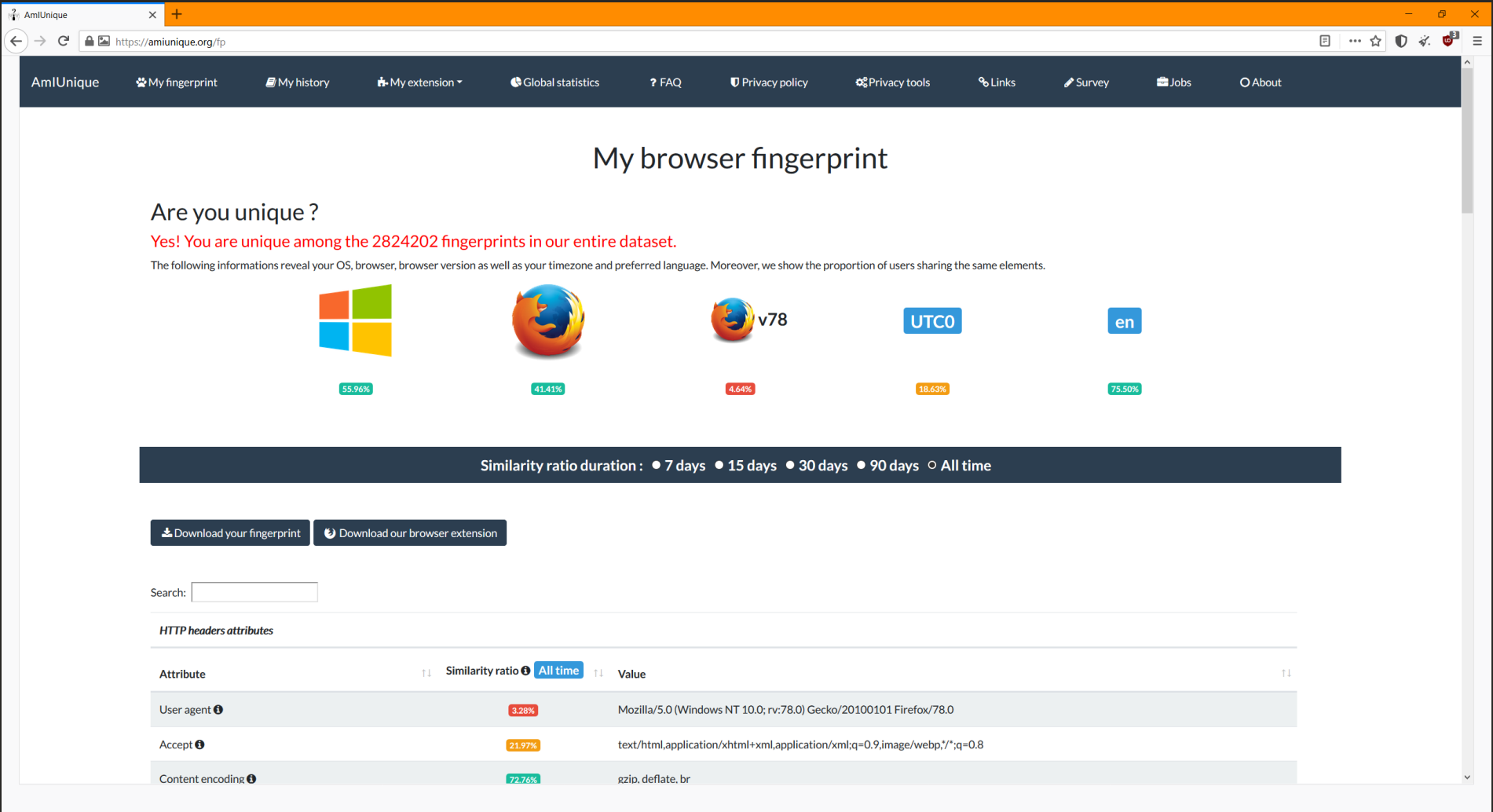
Kontrolle von Exit-Nodes

Analyse des Netzwerkverkehrs

Ausnutzung von Schwachstellen

# Beispiel AmlUnique Dienst

Deanonymisierung  
Gefahren und Chancen im Web



Anonym und Pseudonym

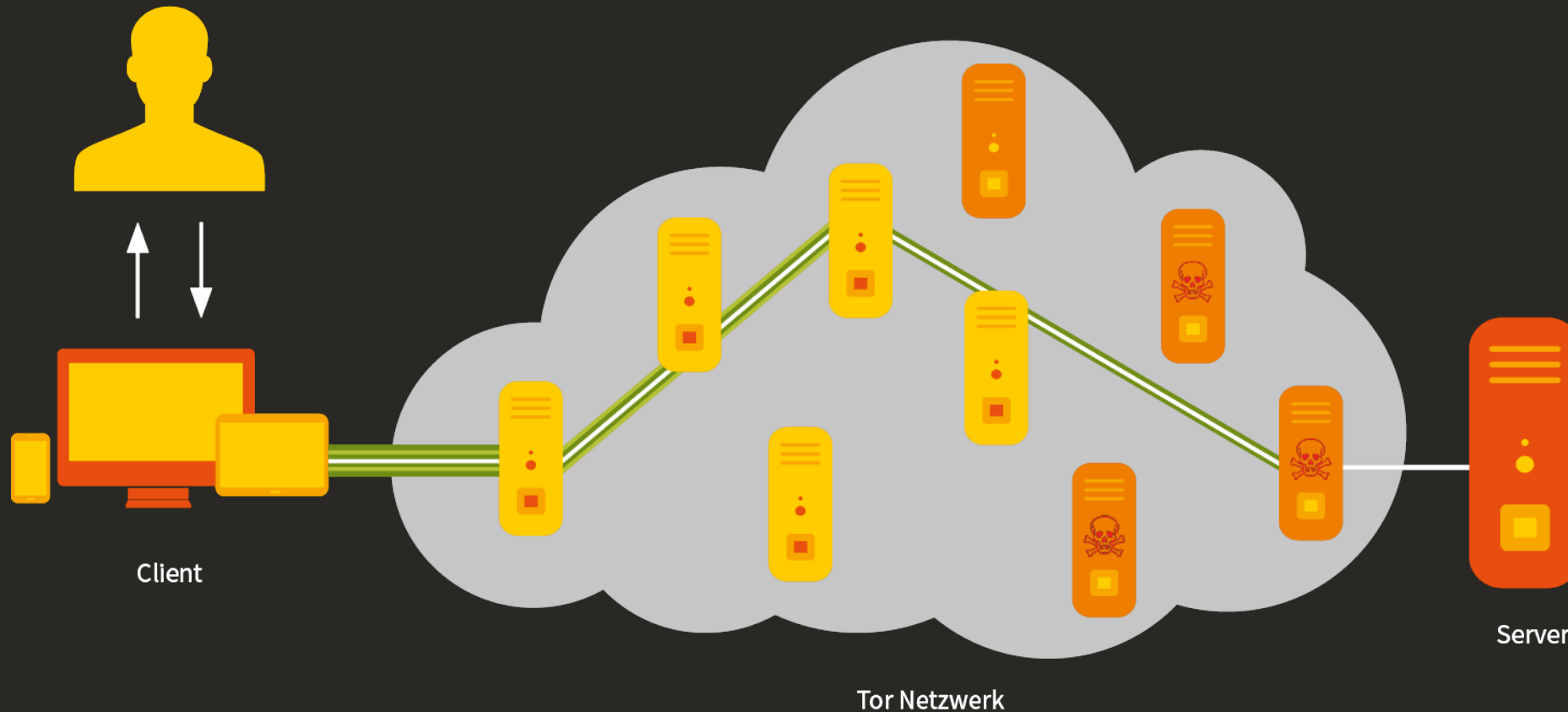
Beispiele aus der Praxis

Beispiele aus der Forschung

Einsatzszenarien im Darknet

- Tor Netzwerk
- Kontrolle von Exit-Nodes
- Analyse des Netzwerkverkehrs
- Ausnutzung von Schwachstellen

# Kontrolle von Exit-Nodes



**Deanononymisierung**  
Gefahren und Chancen im Web

**Anonym und Pseudonym**

**Beispiele aus der Praxis**

**Beispiele aus der Forschung**

**Einsatzszenarien im Darknet**

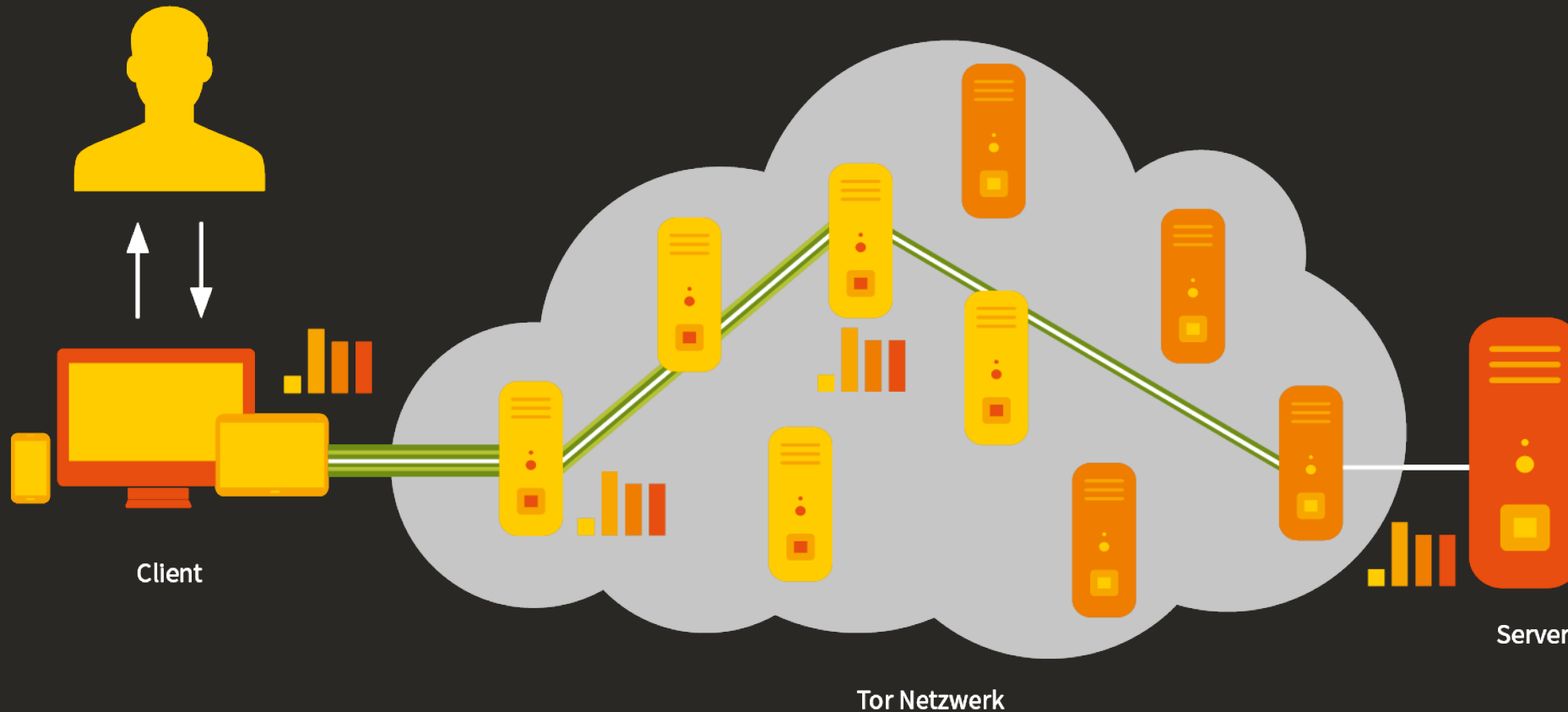
Tor Netzwerk

Kontrolle von Exit-Nodes

Analyse des Netzwerkverkehrs

Ausnutzung von Schwachstellen

# Analyse des Netzwerkverkehrs



**Deanonymisierung**  
Gefahren und Chancen im Web

**Anonym und Pseudonym**

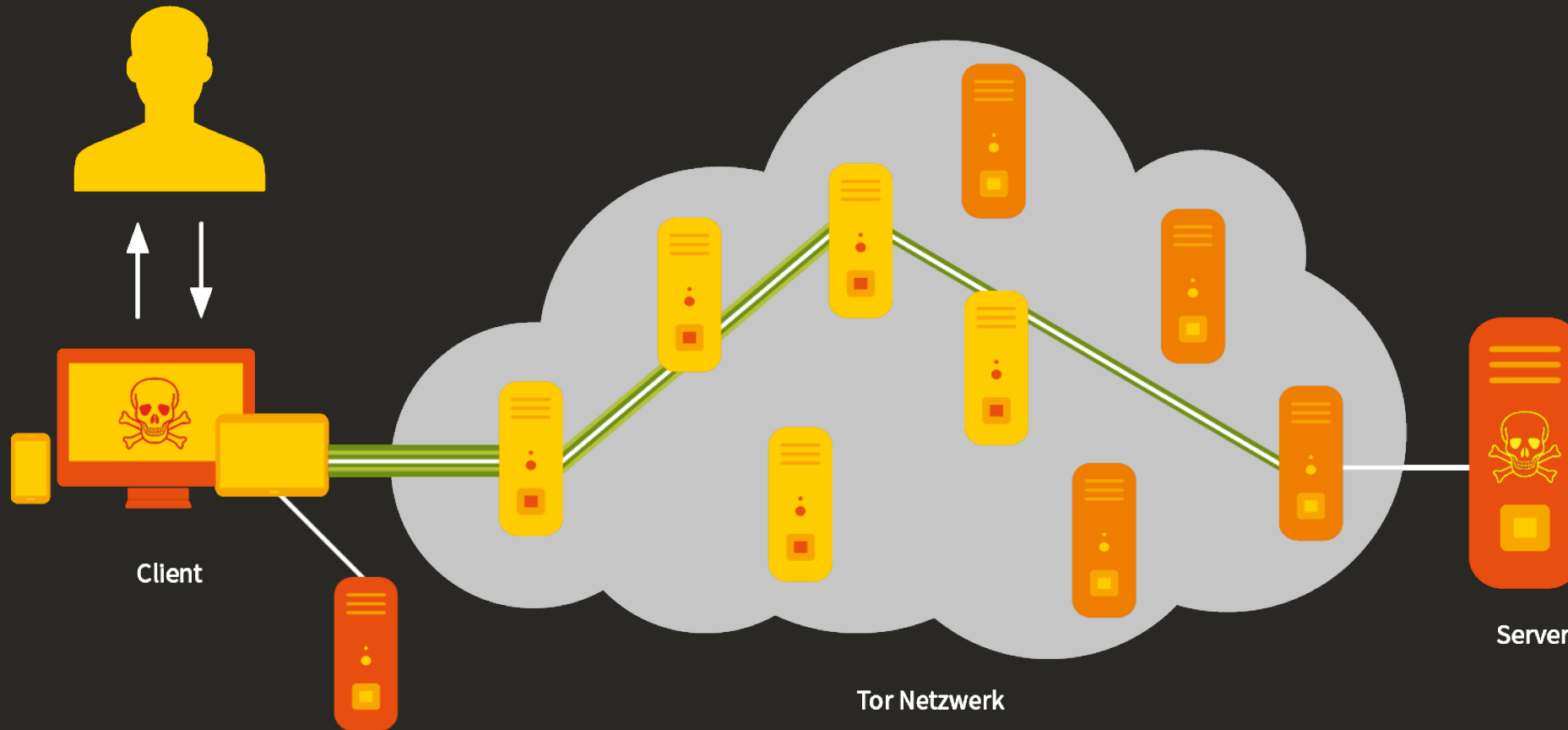
**Beispiele aus der Praxis**

**Beispiele aus der Forschung**

**Einsatzszenarien im Darknet**

- Tor Netzwerk
- Kontrolle von Exit-Nodes
- Analyse des Netzwerkverkehrs
- Ausnutzung von Schwachstellen

# Ausnutzung von Schwachstellen



**Deanonymisierung**  
Gefahren und Chancen im Web

**Anonym und Pseudonym**

**Beispiele aus der Praxis**

**Beispiele aus der Forschung**

**Einsatzszenarien im Darknet**

Tor Netzwerk

Kontrolle von Exit-Nodes

Analyse des Netzwerkverkehrs

Ausnutzung von Schwachstellen

# Gegenmaßnahmen

- Neueste Version des Tor Browsers in der Standardkonfiguration
- Nur sehr wenige Plugins einsetzen - z.B. nur uBlock Origin
- Evtl. Entry und Exit Nodes nach Land festlegen => torrc Konfigurationsdatei
- Evtl. Entry und Exit Nodes fest konfigurieren (CCC, Digitalcourage, Swiss Privacy Foundation, ...) => torrc Konfigurationsdatei

The background of the slide is a photograph of a bright blue sky filled with numerous white, fluffy clouds. The clouds are scattered across the frame, with some appearing closer and more detailed, while others are smaller and further away. The overall lighting is bright and natural.

# Fragen?

Präsentation online unter: <https://scheible.it>

# Quellen

- 1) CWA\_title.png; Sebastian Wolf; [https://github.com/corona-warn-app/cwa-website/blob/master/images/CWA\\_title.png](https://github.com/corona-warn-app/cwa-website/blob/master/images/CWA_title.png), abgerufen am 02.11.2020
- 2) Researchers reverse Netflix anonymization; Robert Lemos, SecurityFocus; <https://www.securityfocus.com/news/11497>, abgerufen am 03.11.2020
- 3) FOILing NYC's Taxi Trip Data; Chris Whong; [https://chriswhong.com/open-data/foil\\_nyc\\_taxi/](https://chriswhong.com/open-data/foil_nyc_taxi/), abgerufen am 03.11.2020
- 4) Estimating the success of re-identifications in incomplete datasets using generative models; Luc Rocher, Julien M. Hendrickx & Yves-Alexandre de Montjoye; <https://www.nature.com/articles/s41467-019-10933-3>, abgerufen am 03.11.2020