# DATI PERSONALI E INFORMAZIONI SENSIBILI: TECNICHE DI **DATA ANONYMIZATION IN R**





#### Giovanna de Vincenzo

Founder RLadies Bari, Data Scientist InfoCamere

# AGENDA



- Mi presento...
- Anonimizzazione e pseudo
- Identificatori
- Anonimizzazione: perchè è difficile?
- Privacy differenziale
- Caso d'uso
- Vi presento...RLadies Italy

A presto!

#### Giovanna de Vincenzo

Data Scientist @ InfoCamere

Founder
RLadies Bari

Co-founders RLadies
Italy

RLadies

Data Viz Lover



#### Repo

GitHub
giodev11/DPI-Novem
bre2020

#### Here I am



Contact
giodevince@gmail.com



giodevincenzo

# PERCHÉ LA DATA PRIVACY E L'ANONIMIZZAZIONE

Il mio punto di vista

# ANONIMIZZAZIONE E PSEUDONIMIZZAZIONE

#### **Pseudonimizzazione**

[...] trattamento dei dati personali in modo tale che i dati personali non possano più essere attribuiti a un interessato specifico senza l'ausilio di informazioni aggiuntive [...]GDPR - Articolo 4 comma 5

Anonimizzazione

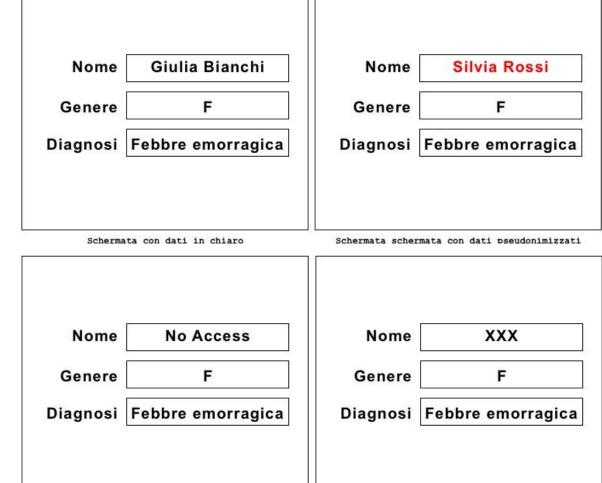
Sostituzione permanente del dato personale con una stringa senza alcun valore e a carattere assolutamente generico

Un dato pseudonimizzato può correre il rischio di essere ricostruito



# ESEMPIO

- Medico del paziente
- 2. Utente reparto statistiche
- 3. Utenti non autorizzati
- 4. Open data



## PSEUDONIMIZZAZIONE: IMPLICAZIONI

1

Rischio interno all'azienda

2

Rischio esterno all'azienda

3

Natura del dato

OLD BUT GOLD

# NETFLIX



BIG DATA, SICUREZZA E PRIVACY: LA SFIDA EUROPEA DEL GDPR

# COME POSSIAMO AVERE LA CERTEZZA CHE UN DATASET SIA REALMENTE ANONIMIZZATO?

### IDENTIFICATORI DIRETTI E INDIRETTI

#### Identificatori diretti

- 1. nome,
- 2. cognome,
- 3. codice fiscale
- 4. ...

#### Identificatori indiretti

- tragitto giornaliero casa – ufficio
- 2. modello dello smartphone
- 3. modello dell'auto
- 4. applicazione per il traffico
- 5. le connessioni sociali,
- 6. lo storico medico
- 7. la lingua parlata

### IDENTIFICATORI DIRETTI E INDIRETTI

#### Identificatori diretti

- 1. nome,
- 2. cognome,
- 3. codice fiscale
- 4. ...

#### Identificatori indiretti

- tragitto giornaliero casa – ufficio
- 2. modello dello smartphone
- 3. modello dell'auto
- 4. applicazione per il

traffica

La combinazione di queste informazioni, con le quali è possibile distinguere gruppi limitati di persone, **ti rende unico** 

### IDENTIFICATORI DIRETTI E INDIRETTI

#### Identificatori diretti

- 1. nome,
- 2. cognome,
- codice fiscale
- 4. ...

dataset

Il problema è reale poiché gli identificatori non sono facili da individuare in un dataset
Rischio: de-anonimizzazione

#### Identificatori indiretti

- tragitto giornaliero casa – ufficio
- 2. modello dello smartphone
- 3. modello dell'auto
- 4. applicazione per il

+raffica

La combinazione di queste informazioni, con le quali è possibile distinguere gruppi limitati di persone, **ti rende unico** 

# ANONIMIZZAZIONE DATI PERSONALI: PERCHÉ È DIFFICILE?

Tecnica k-anonimity: assicura che ciascun attributo descriva una popolazione di almeno k individui

#### [Difficoltà] per assicurare una corretta anonimizzazione:

- 1. Robustezza contro la re-identificazione
- 2. **Ipergeneralizzazione** analisi
- 3. Non esiste un processo standard per l'anonimizzazione dati personali

# ANONIMIZZAZIONE DATI PERSONALI: PERCHÉ È DIFFICILE?

Margine Operativo  Conoscere le debolezze di ciascuna tecnica di de-identificazione (anonimo-noto)

2. Machine learning permette di spostare il problema privacy dai dati ai modelli. E' possibile applicare tecniche di differential privacy all'output del modello anziché sui dati

# INTRODUZIONE: DIFFERENTIAL PRIVACY

"Qual è la massima quantità di informazioni private che renderò pubbliche se rivelassi questa osservazione?"

# ADVERSARIAL ATTACKS | PERICOLI E MINACCE AL MACHINE LEARNING

PRIVACY PRESERVING MACHINE LEARNING (PPML)

PYDP: PYTHON DIFFERENTIAL PRIVACY

# USE CASE TECNICHE DI ANONIMIZZAZIONE IN R



## R-LADIES Mission



Gabriela de Queiroz San Francisco, 2012





- 1. Promuovere la **diversità di genere** in un campo che ancora oggi è fortemente maschile
- 2. Focus su **R**, linguaggio di programmazione / analisi statistica
- 3. Opportunità di mentorship, apprendimento e supporto
- 4. Sentimento di appartenenza ad una community

### La mission è semplice

#### Perché siamo qui

- Leadership femminile
- Far parte della grande famiglia di useRs e RLadiers
- Unire appassionati di data science & ML
- Favorire contesto innovativo, nuove idee e partnership

#### I nostri obiettivi

- Meetup e Webinar
- Facilitare l'apprendimento di R
- Sostenere e tutorare le donne nella crescita professionale nel settore
- Essere un punto di riferimento locale



# R-LADIES ITALY



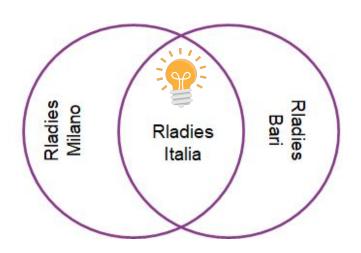


# PROGETTO #1

Il progetto si realizza attraverso una serie di webinars pensati come strumento che permetta di navigare il mare di opportunità professionali legate al settore.

Con l'obiettivo di offrire una visione ampia e completa, dedichiamo particolare attenzione soprattutto a ruoli in settori non tradizionalmente legati alla Data Science, e.g. HR.

Le **donne** sono le protagoniste dei nostri webinars.



Progetto nato a luglio 2020 a fronte del lock-down

# COSA PROPONIAMO



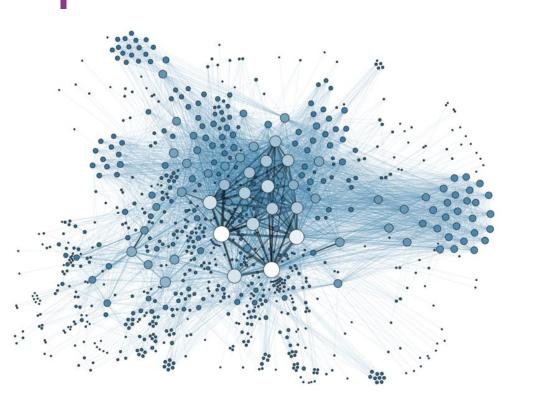
R Ladies Italy

- Supporto nella fase di start-up di altri chapters di Rladies in Italia
- Collaborare con altri Rladies a livello mondiale
- Nuove partnership con altri gruppi di Data Science
- Collaborare con altre aziende sul Diversity&Inclusion
- Hackathon
- Technical workshops
- R <u>SatRday</u> Conference Italy
- Mentorship
- Newsletter & site dedicato









Partner con











# NUOVO WEBSITE!

Scannerizza il QR code per accedere al nostro sito ed essere sempre aggiornat@ sulle notizie!







# | Restiamo in Restiamo in |





meetup.com/R-Ladies-Bari/



facebook.com/Rladiesbari/



twitter.com/RladiesBari



linkedin.com/r-ladies-bari/

meetup.com/R-Ladies-Milan/

facebook.com/Rladiesmilan/

twitter.com/RladiesMilan

linkedin.com/Rladiesmilan/





- Job opportunity
- Discussion
- Events









