Dipartimento di Scienze Aziendali - Management & Innovation Systems Corso di Laurea in Data Science & Gestione dell'Innovazione

Il Gabibbo: una figura controversa

Come il Gabibbo ha creato un esercito di neofascisti nell'Italia del 21esimo secolo

INFORMATION DISORDER AND GLOBAL SECURITY

Echoes of the right: La genesi delle community altright su Telegram

Come i network digitali hanno forgiato l'altright su Telegram

by

Denise Brancaccio - MAT. 0222800163 Lucia Brando - MAT. 0222800162 Bruno Maria Di Maio - MAT. 0222800149

Instructor: G. Fenza
Teaching Assistant: D. Cavaliere
Project Duration: Month, Year – Month, Year
Faculty: Data Science & Gestione dell'Innovazione



Prefazione

Il mondo delle community online ha assunto un ruolo sempre più centrale nella formazione delle opinioni, nella condivisione di informazioni e nella costruzione di identità collettive. Con la crescente diffusione di notizie false e la polarizzazione delle opinioni, è cruciale comprendere le dinamiche di queste community e il loro rapporto con la qualità delle fonti informative.

Questo lavoro si propone di esplorare il livello di apertura delle community su Telegram e il legame tra tale apertura e l'attendibilità dei siti di notizie condivisi al loro interno. L'obiettivo è non solo mappare le connessioni tra le community e le fonti, ma anche fornire uno strumento di analisi visiva che evidenzi le dinamiche di interazione attraverso l'utilizzo di grafi generati con Gephi.

Questo studio si inserisce in un contesto di ricerca multidisciplinare che combina data science, analisi delle reti sociali e valutazione delle fonti informative, offrendo nuove prospettive sulla comprensione dell'ecosistema informativo digitale.

Indice

1	Intr	roduzione		4			
	1.1	Obiettivo	principale	4			
2	Met	etodi e strumenti di lavoro					
	2.1	Glossario		Į			
	2.2	Telegram		Į			
	2.3	NewsGua	rd	(
	2.4	Gephi .		(
3 5	Svil	Sviluppo del lavoro					
	3.1	Raccolta	e pre-analisi dei dati	8			
		3.1.1 Ut	ilizzo di Open Measures	8			
		3.1.2 Ra	accolta dei dati)			
			e-analisi dei dati	(
		3.1.4 Es	empio di righe da includere nella documentazione del file node.csv:	10			
		3.1.5 Es	empio di righe da includere nella documentazione del file archs.csv:	10			
		3.1.6 Ve	rifica d'integrità	10			
		3.1.7 St	rutturazione dei file per Gephi	10			
		3.1.8 Va	llutazione dei dati	1			
	3.2		gi grafi	12			
		3.2.1 Cr	reazione dei grafi	12			
		3.2.2 St	udio dei cammini all'interno delle reti	12			
		3.2.3 Ar	nalisi dei risultati	12			
	3.3	Clusterizz	azione	12			
		3.3.1 Cl	usterizzazione dei coefficienti ed interpretazione	12			
		3.3.2 Vi	sualizzazione keyword attraverso wordcloud	12			
4	Cor	nclusione	e valutazione finale del team	12			
	4.1	Sintesi de	i risultati	1:			

1 Introduzione

Negli ultimi anni, la diffusione di informazioni sui social media e sulle piattaforme di messaggistica istantanea ha radicalmente trasformato il modo in cui le persone accedono alle notizie.

Telegram, in particolare, è emerso come uno degli strumenti più utilizzati per la condivisione di contenuti informativi, grazie alla sua flessibilità e alla capacità di ospitare gruppi e canali con migliaia di membri. Tuttavia, questa libertà d'uso si accompagna a rischi significativi, tra cui la proliferazione di notizie false e l'amplificazione di narrazioni manipolatorie. Le **community online** rappresentano un microcosmo di dinamiche sociali e informative, dove l'apertura – intesa come la capacità di interagire con fonti e utenti esterni – gioca un ruolo cruciale nel determinare la qualità e l'affidabilità delle informazioni condivise.

Questo studio si propone di investigare il rapporto tra il livello di apertura delle community e l'attendibilità delle fonti giornalistiche che vi circolano, offrendo una panoramica approfondita delle interazioni tra utenti, contenuti e fonti informative.

1.1 Obiettivo principale

L'obiettivo principale di questo lavoro è analizzare il livello di apertura delle community presenti su Telegram e correlare tale apertura all'affidabilità dei siti di notizie condivisi. Attraverso l'utilizzo di dati raccolti direttamente da **Telegram**, incrociati con valutazioni fornite da **NewsGuard**, si mira a costruire un grafo rappresentativo delle connessioni e delle interazioni tra community e fonti informative.

Il grafo, realizzato tramite **Gephi**, consente una visualizzazione chiara e intuitiva delle dinamiche emerse, facilitando l'identificazione di pattern significativi e relazioni critiche.

2 Metodi e strumenti di lavoro

Per condurre l'analisi, è stato sviluppato uno **script Python** progettato per raccogliere dati da Telegram.

Questo script ha permesso di filtrare i messaggi contenenti link a siti di notizie.

I dati raccolti sono stati elaborati confrontandoli con i punteggi di **NewsGuard**, generando così un file .csv che includeva nodi (le community) e archi (le connessioni tra essi).

Il file è stato poi importato in **Gephi** per creare un grafo che rappresentasse visivamente le dinamiche informative.

2.1 Glossario

Per facilitare tale ricerca, è stato stilato un dizionario di termini:

- O papere
- O gabibbo

2.2 Telegram



Telegram è una piattaforma di messaggistica molto utilizzata per la creazione di gruppi e canali tematici in cui gli utenti possono condividere e discutere contenuti.

A differenza di altre piattaforme, Telegram permette la creazione di canali pubblici e gruppi con un numero potenzialmente illimitato di membri, favorendo una rapida diffusione delle informazioni.

L'architettura di Telegram, infatti, consente agli utenti di condividere link a siti web, creando un ecosistema in cui notizie, articoli e contenuti virali possono diffondersi rapidamente. Questo lo rende un campo di studio ideale per analizzare la diffusione delle notizie, soprattutto in relazione alla qualità delle informazioni condivise.

Inoltre, la disponibilità di API permette di raccogliere dati in modo automatizzato e strutturato, semplificando l'analisi dei messaggi e dei contenuti condivisi all'interno dei gruppi e canali.

Per il nostro studio, Telegram è stato scelto come piattaforma principale per monitorare e

raccogliere i dati, in quanto fornisce un ampio spettro di community diverse e informazioni su un vasto numero di argomenti, spesso trattati in modo non filtrato e senza verifica.

2.3 NewsGuard



NewsGuard è uno strumento che fornisce valutazioni affidabili sui siti web di notizie, assegnando loro un punteggio in base a criteri come la trasparenza, la correttezza e l'imparzialità dei contenuti.

Ogni sito analizzato viene esaminato da un team di giornalisti professionisti, che valuta i parametri di qualità delle notizie pubblicate e fornisce una valutazione che aiuta gli utenti a discernere tra fonti affidabili e quelle che potrebbero diffondere disinformazione.

L'integrazione di NewsGuard nel nostro studio è stata essenziale, in quanto ha permesso di incrociare i link raccolti da Telegram con una valutazione professionale e oggettiva della loro affidabilità.

Grazie a questo strumento, è stato possibile determinare se le fonti di notizie condivise all'interno delle community fossero credibili o se provenissero da siti tendenti alla disinformazione. L'utilizzo di NewsGuard ha aggiunto un ulteriore livello di analisi alla nostra ricerca, consentendo di classificare i dati in modo oggettivo e basato su criteri di qualità giornalistica.

2.4 Gephi



Gephi è un software open-source utilizzato per l'analisi e la visualizzazione di grafi e reti complesse.

È particolarmente utile per studiare le relazioni tra entità attraverso la rappresentazione visiva di nodi e archi, dove ogni nodo rappresenta un'entità (in questo caso, una community), mentre gli archi rappresentano le connessioni tra di esse.

In questo studio, Gephi è stato utilizzato per visualizzare le connessioni tra i diversi nodi, permettendo una rappresentazione grafica che mostra la struttura e l'interconnessione di queste reti.

L'importazione dei dati raccolti e strutturati in formato CSV ha consentito di generare un grafo interattivo che rende facilmente visibili le relazioni tra le community e le fonti di notizie, offrendo al contempo una panoramica immediata delle dinamiche di diffusione delle informazioni.

Grazie alla sua capacità di gestire grandi quantità di dati e generare visualizzazioni dinamiche e interattive, Gephi ha svolto un ruolo cruciale nell'interpretazione e nella presentazione dei risultati, consentendo di osservare pattern, cluster e altre caratteristiche significative nelle connessioni tra le community e i siti di notizie.

2.5 Open Measures



Open Measures è una piattaforma avanzata progettata per supportare l'analisi e il monitoraggio delle interazioni sui social media, con un focus particolare sui contenuti generati dagli utenti.

La piattaforma offre API flessibili e potenti, che consentono di raccogliere dati strutturati su vasta scala.

Questi dati includono messaggi, metadati (ad esempio, autore, data e ora), contenuti multimediali, e informazioni sulle relazioni tra utenti o entità.

Le API di Open Measures sono progettate per essere altamente configurabili, permettendo di personalizzare le query attraverso parametri come parole chiave, intervalli temporali, e piattaforme social specifiche. Ciò consente agli utenti di accedere a dataset precisi e pertinenti per le loro analisi.

Ad esempio, è possibile eseguire ricerche avanzate per identificare discussioni che menzionano URL, frasi chiave o hashtag, oppure per analizzare contenuti pubblicati su piattaforme come Telegram, Twitter o Reddit.

Grazie alla sua architettura scalabile, Open Measures è particolarmente utile per progetti accademici, aziendali o governativi che richiedono l'analisi di grandi quantità di dati social. Le sue applicazioni spaziano dal monitoraggio della disinformazione e dell'hate speech, all'analisi dei trend, fino agli studi sull'engagement e sulla polarizzazione delle opinioni.

Inoltre, la possibilità di esportare i dati in formati standard, come CSV, facilità l'integrazione con strumenti di analisi esterni come Python, R o software di visualizzazione come Gephi.

3 Sviluppo del lavoro

Il presente lavoro è articolato in diverse sezioni che riflettono il percorso di analisi intrapreso. Il seguente capitolo descriverà in dettaglio la metodologia adottata, illustrando le tecniche di raccolta, filtraggio e analisi dei dati.

Il successivo capitolo presenterà i risultati ottenuti, con particolare attenzione alla mappatura delle community e alla visualizzazione dei grafi.

Infine, verranno discussi i risultati evidenziando le implicazioni pratiche e teoriche, oltre a considerare i limiti dello studio e le potenziali direzioni future.

3.1 Raccolta e pre-analisi dei dati

La raccolta e la preparazione dei dati costituiscono la base fondamentale di questo studio, che mira ad analizzare il comportamento delle community su Telegram.

In questa fase, è stata utilizzata una combinazione di strumenti di programmazione e dataset per strutturare le informazioni raccolte, filtrare i dati rilevanti e prepararli per l'analisi dei grafi.

3.1.1 Utilizzo di Open Measures

Per questo progetto è risultato fondamentale l'utilizzo dell'API di Open Measures.

Grazie a quest'ultima, infatti, è stato possibile accedere a grandi quantità di dati strutturati relativi a Telegram, includendo metadati come contenuti dei messaggi, timestamp ed informazioni sugli autori.

Per configurare il sistema, è necessario:

- O Ottenere un token di autorizzazione (salvato nel file **open-measures-key.txt**).
- O Definire i parametri di ricerca attraverso file JSON (**parametri/required_columns.json**, **parametri/dtypes.json**, e **parametri/terms.json**), che specificano le colonne richieste, i tipi di dati e i termini di ricerca.

Un esempio di chiamata API con la funzione **fetch_results** mostra la struttura del processo di raccolta:

```
df = fetch_results(
    term="disinformazione",
    social="telegram",
    start_date="2024-01-01",
    end_date="2024-01-31"
    )
```

La funzione genera query dinamiche per l'API, suddivide automaticamente gli intervalli temporali in caso di limiti di risultati, e converte le risposte in un DataFrame pandas.

Per esempio, una query per il termine "disinformazione" su Telegram ha restituito dati relativi a messaggi contenenti URL (message:http OR message:https) durante l'intero mese di gennaio 2024.

Infine, i risultati sono stati salvati in file CSV per ogni termine analizzato, come mostrato nel seguente frammento di codice:

```
output_file = "csv/telegram_disinformazione_2024.csv"

df.to_csv(output_file, index=False)
```

Questa metodologia ha garantito la scalabilità del processo di raccolta e la creazione di una base dati robusta per le successive fasi di analisi.

3.1.2 Raccolta dei dati

Lo script Python utilizzato per la raccolta dati permette di ottenere un file.csv contenente informazioni sui messaggi scambiati su Telegram, ponendo attenzione solamente su quelli che contenevano un link ad un sito di notizie.

I dati includono dettagli sui canali, gli utenti e le interazioni effettuate da essi.

Lo script ha esaminato ogni messaggio nel dataset identificando e memorizzando:

- O gli **ID univoci** degli utenti che hanno interagito con i canali
- O I canali con cui gli utenti hanno avuto interazioni, rappresentando queste informazioni come nodi nel grafo finale.

```
for index, replies in enumerate(df["replies"]):
    if isistance(replies,str):
        replies = ast.literal_eval(replies)
    if isistance(replies, dict) and replies["recent_repliers"
       1:
        for user, _ in enumerate(replies["recent_repliers"]):
            if "user_id" in replies["recent_repliers"][user]:
                if replies["recent_repliers"][user]["user_id"
                   l not in dizionario:
                    dizionario[replies["recent_repliers"][
                       user]["user_id"]] = ("User",[df["
                       channelusername"][index]])
                else:
                    dizionario[replies["recent_repliers"][
                       user]["user_id"][1].append(df["
                       channelusername"][index])]
```

3.1.3 Pre-analisi dei dati

Una volta raccolte le informazioni, si è passati alla scrittura dei dati in due file.csv distinti:

- O nodes.csv: contiene l'elenco di nodi della rete, dove i nodi possono essere utenti o canali.
- O archs.csv: descrive gli archi della rete, rappresentando le interazioni tra utenti e canali.

3.1.4 Esempio di righe da includere nella documentazione del file node.csv:

ID	Type
12345678	User
channel_1	Channel

3.1.5 Esempio di righe da includere nella documentazione del file archs.csv:

Source	Target	Another Target
12345678	channel_1	Reply

3.1.6 Verifica d'integrità

La pre-analisi dei dati si concentra sulla verifica della loro integrità e sulla loro trasformazione in formati compatibili con le fasi successive.

Dopo aver caricato i file CSV, è stata eseguita un'analisi esplorativa per identificare eventuali valori nulli o incongruenze:

```
df = pd.read_csv("csv/telegram_disinformazione_2024.csv")
print(df.info())
print(df.describe())
```

Un altro passaggio cruciale è stato la conversione delle colonne in tipi di dati uniformi utilizzando un file JSON contenente i tipi previsti (dtypes.json).

Questa conversione ha evitato errori nella manipolazione successiva dei dati:

```
with open("parametri/dtypes.json", "r") as f:
dtypes = json.load(f)
df = df.astype(dtypes)
```

Infine, le colonne non essenziali sono state eliminate per migliorare l'efficienza del sistema, mantenendo solo quelle richieste, come specificato nel file **required columns.json**.

3.1.7 Strutturazione dei file per Gephi

Per la visualizzazione dei dati e l'analisi delle reti, i dati raccolti sono stati convertiti in formati compatibili con Gephi.

Sono stati generati due file CSV:

- O File dei nodi: specifica il tipo di ogni entità (utente o canale).
- O File degli archi: specifica la relazione tra i nodi (ad esempio, un utente che risponde a un canale).

Lo script gephi.py ha automatizzato questa trasformazione.

Per esempio, i nodi sono stati creati come segue:

```
with open("nodes.csv", mode="w", newline="", encoding="utf-8"
) as file:
writer = csv.writer(file)
```

```
writer.writerow(["id", "type"])
for user_id, (user_type, channels) in dizionario.items():
    writer.writerow([user_id, user_type])
for channel in channels:
    writer.writerow([channel, "Channel"])
```

Gli archi, invece, sono stati strutturati per rappresentare la relazione tra utenti e canali:

```
with open("archs.csv", mode="w", newline="", encoding="utf-8"
    ) as file:
    writer = csv.writer(file)
    writer.writerow(["source", "target", "type"])
    for user_id, (_, channels) in dizionario.items():
    for channel in channels:
    writer.writerow([user_id, channel, "Reply"])
```

Questa strutturazione ha permesso di importare facilmente i dati in Gephi e analizzarli visivamente.

3.1.8 Valutazione dei dati

Una valutazione preliminare dei dati è stata condotta per garantire la loro qualità e idoneità.

Durante questa fase, sono stati utilizzati script per calcolare metriche chiave come la distribuzione delle interazioni per canale e l'identificazione di utenti con un elevato livello di attività:

```
channel_counts = df["channelusername"].value_counts()
print("Distribuzione_delle_interazioni_per_canale:\n",
channel_counts.head())
```

Sono stati anche identificati utenti connessi a più canali, indicativi di potenziali influencer:

```
for user_id, (_, channels) in dizionario.items():

if len(channels) > 5:

print(f"L'utente_\{user_id}\_\nuha_\nuinteragito_\nucon_\lambda\{len(channels)}\_\nu
canali.")
```

Questi risultati sono stati utilizzati per affinare ulteriormente il dataset, eliminando eventuali anomalie e preparando i dati per l'analisi di rete in Gephi.

- 3.2 Analisi dei grafi
- 3.2.1 Creazione dei grafi
- 3.2.2 Studio dei cammini all'interno delle reti
- 3.2.3 Analisi dei risultati
- 3.3 Clusterizzazione
- 3.3.1 Clusterizzazione dei coefficienti ed interpretazione
- 3.3.2 Visualizzazione keyword attraverso wordcloud
- 4 Conclusione e valutazione finale del team
- 4.1 Sintesi dei risultati