



Corso di Laurea (Triennale) in Informatica

Fairness, Privacy, Ethics in sistemi di Machine Learning

Prof. Fabio Palomba
Dott. Carmine Ferrara

Thomas De Palma
Mat.:0512109541

✉ t.depalma@studenti.unisa.it

🌐 <https://github.com/andesrule>

in <https://www.linkedin.com/in/thomas-de-palma-4459a1266>

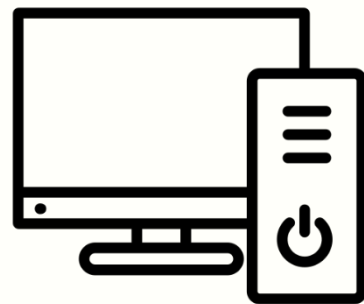
PDF Tesi →



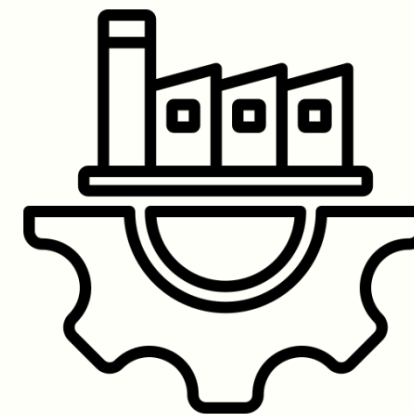
I computer, che dal loro avvento hanno digitalizzato e migliorato le nostre vite, sono gli strumenti principali che hanno dato il via alla cosiddetta terza rivoluzione industriale.

Introduzione e Background

I computer, che dal loro avvento hanno digitalizzato e migliorato le nostre vite, sono gli strumenti principali che hanno dato il via alla cosiddetta terza rivoluzione industriale.



*Sistemi
informatici*

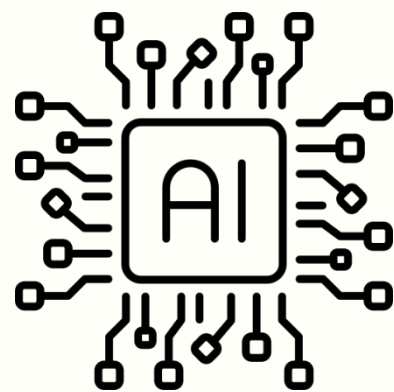


*Rivoluzione
digitale*

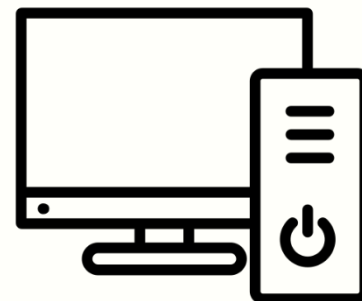
Introduzione e Background

I computer, che dal loro avvento hanno digitalizzato e migliorato le nostre vite, sono gli strumenti principali che hanno dato il via alla cosiddetta terza rivoluzione industriale.

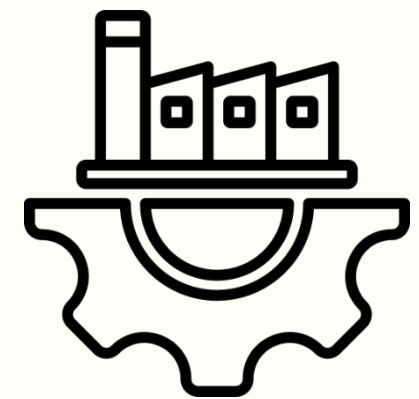
Un notevole contributo è stato dato dall'impiego sempre più frequente di sistemi di intelligenza artificiale



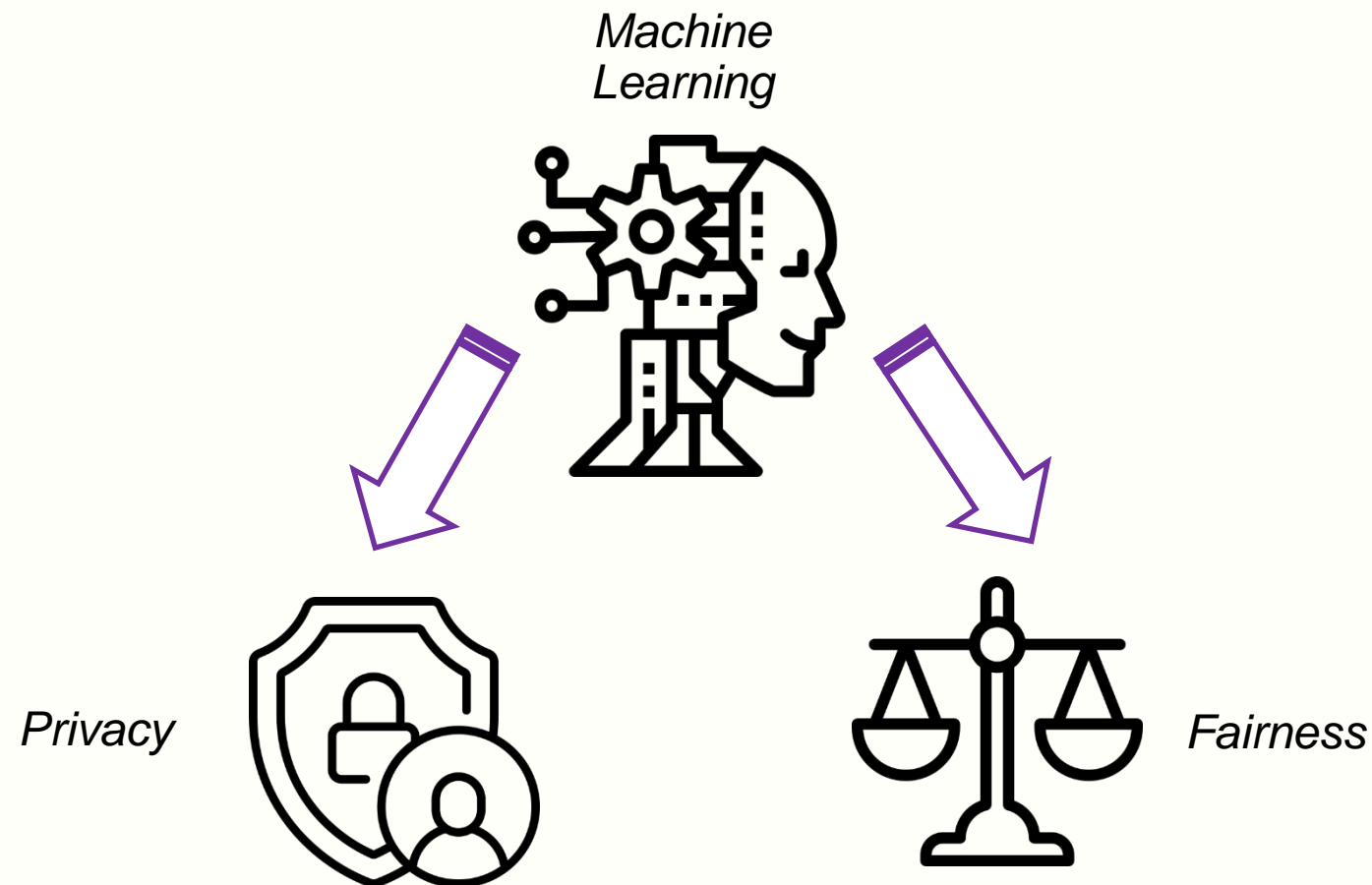
*Intelligenza
Artificiale*



Sistemi informatici

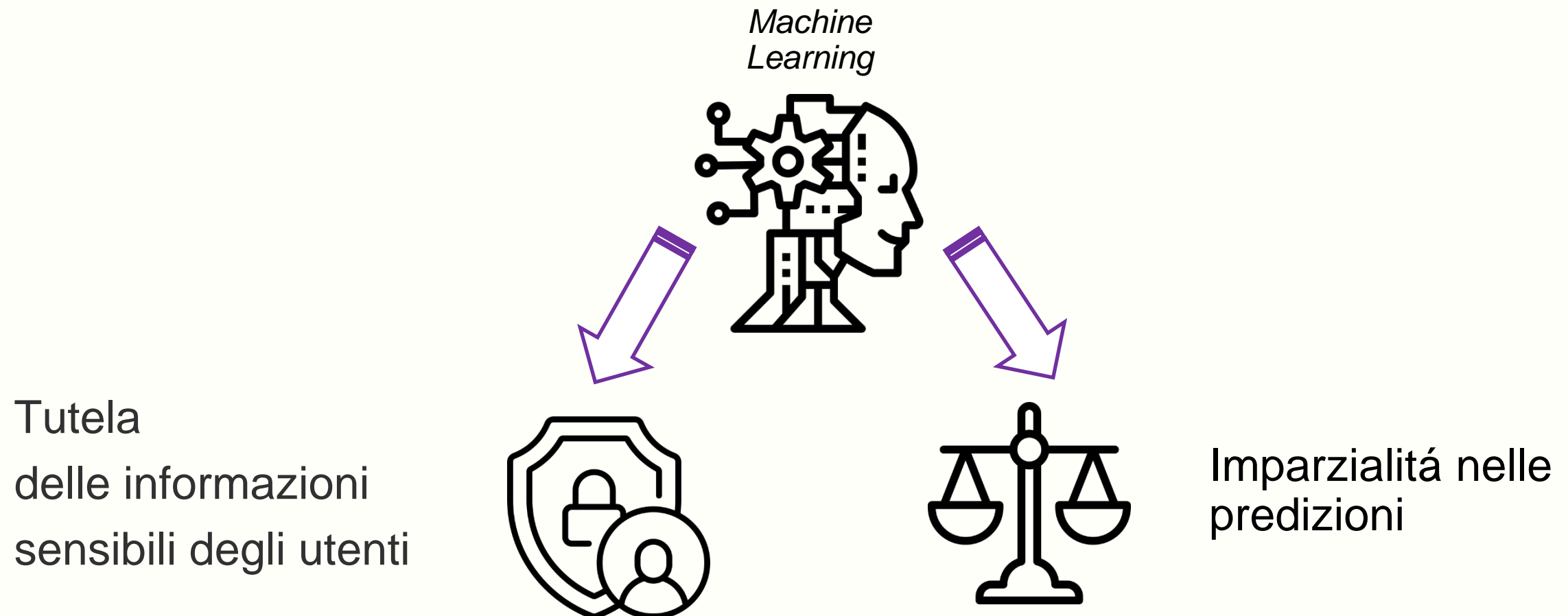


*Rivoluzione
digitale*



L'analisi di grandi quantità di dati tramite sistemi intelligenti ha aperto la società a nuove prospettive di sviluppo...

...Ma anche a nuove criticità da risolvere.



Privacy e Fairness sono due importanti vincoli qualitativi nella progettazione di un modulo di Machine Learning.

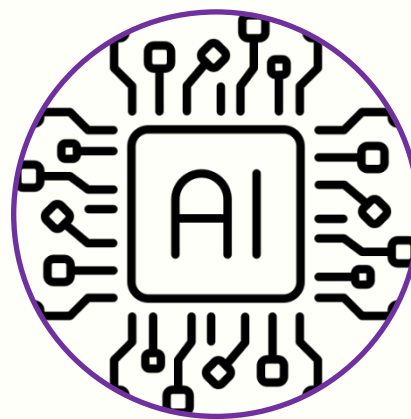
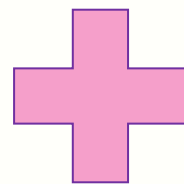


La privacy è il diritto di ogni individuo di poter controllare e fornire le autorizzazioni relative alle proprie informazioni personali affinché possano essere raccolte, archiviate, elaborate e distribuite.

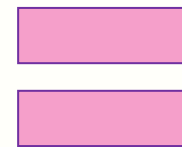
Introduzione e Background



*Tutela della
Privacy*

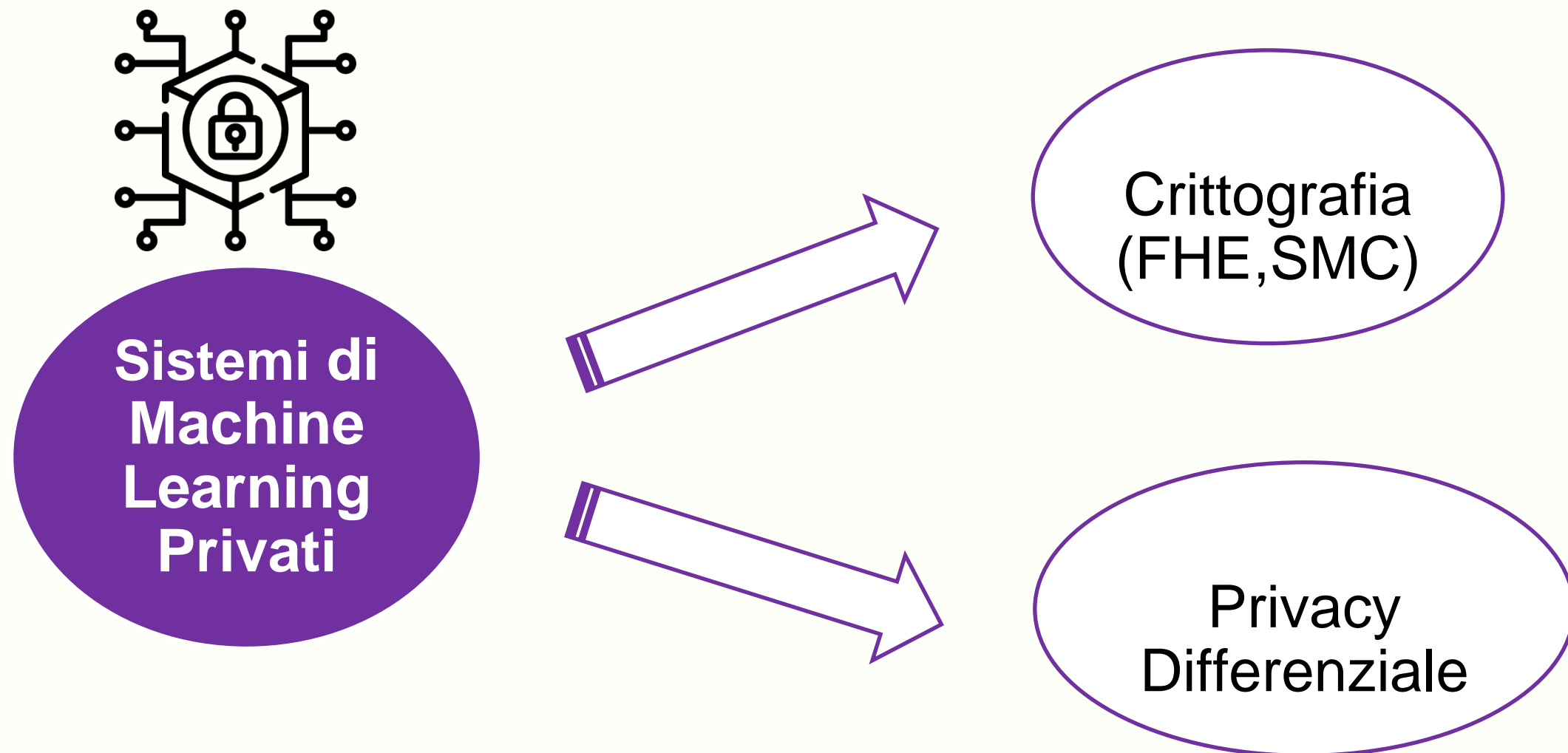


*Intelligenza
Artificiale*



**Sistemi di
Machine
Learning
Privati**

Introduzione e Background





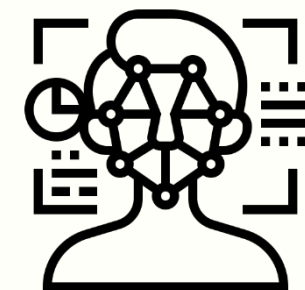
Fairness è un concetto che viene generalmente compreso trattando le persone in egual modo, senza pregiudizi o discriminazioni, affinché ad ognuno vengano date le stesse opportunità.

Celebri esempi di discriminazioni effettuate da sistemi di intelligenza artificiale

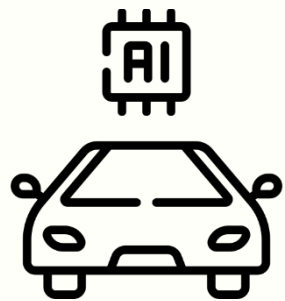


COMPAS è un software utilizzato negli Stati Uniti che misura la tendenza di una persona con precedenti penali a commettere di nuovo un crimine. COMPAS ha più probabilità di prevedere che un criminale Afro-Americano sia recidivo rispetto ad uno Caucasico

Il software di riconoscimento facciale di Amazon, nel 2018 ha effettuato pregiudizi significativi contro persone di colore in particolare verso donne con tonalità della pelle più scura.

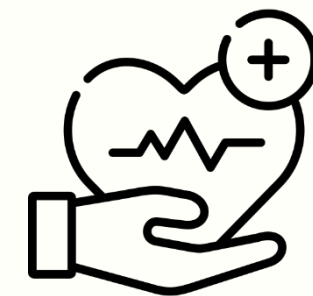


Celebri esempi di discriminazioni effettuate da sistemi di intelligenza artificiale



Nel 2018 uno studio condotto dal Georgia Institute of Technology ha dimostrato come le auto con guida autonoma avevano più probabilità di colpire un pedone di colore rispetto ad un pedone di altra etnia.

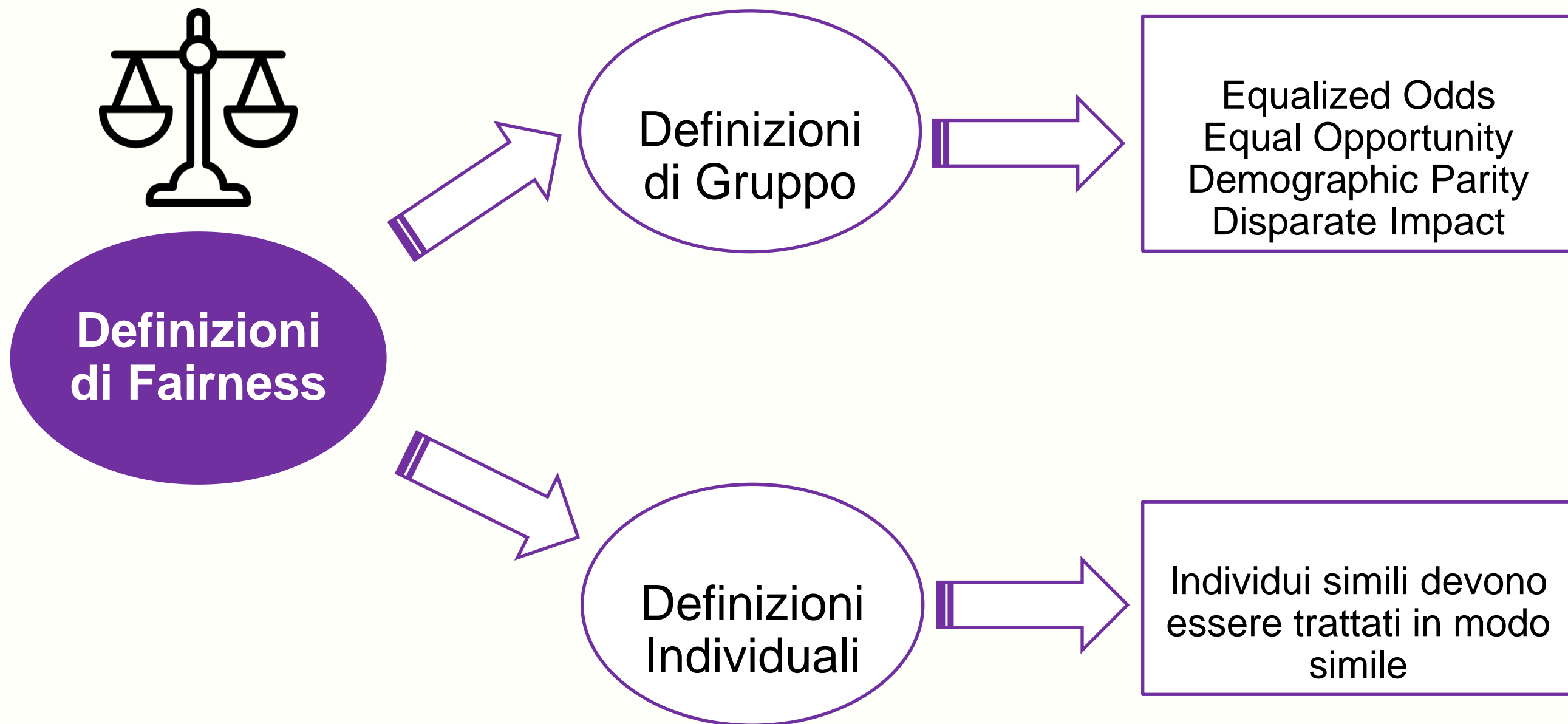
Un algoritmo utilizzato nel settore sanitario americano per determinare quali pazienti hanno bisogno di più cure mediche e trattamenti speciali, ha dato più priorità a pazienti di etnia caucasica rispetto a pazienti di altre etnie.





L'idea di Fairness può essere declinata in significati differenti a seconda della persona a cui lo si chiede, queste variazioni di interpretazioni e definizioni possono essere dovute a ciò che è più o meno giusto a seconda delle influenze socio-culturali e dei contesti storici dei soggetti coinvolti.

Introduzione e Background



È stata effettuata una revisione sistematica della letteratura. Sono state individuate le seguenti research questions:

Q RQ₁. *Esistono relazioni di dipendenza tra fairness e privacy nello sviluppo di soluzioni di machine learning?*

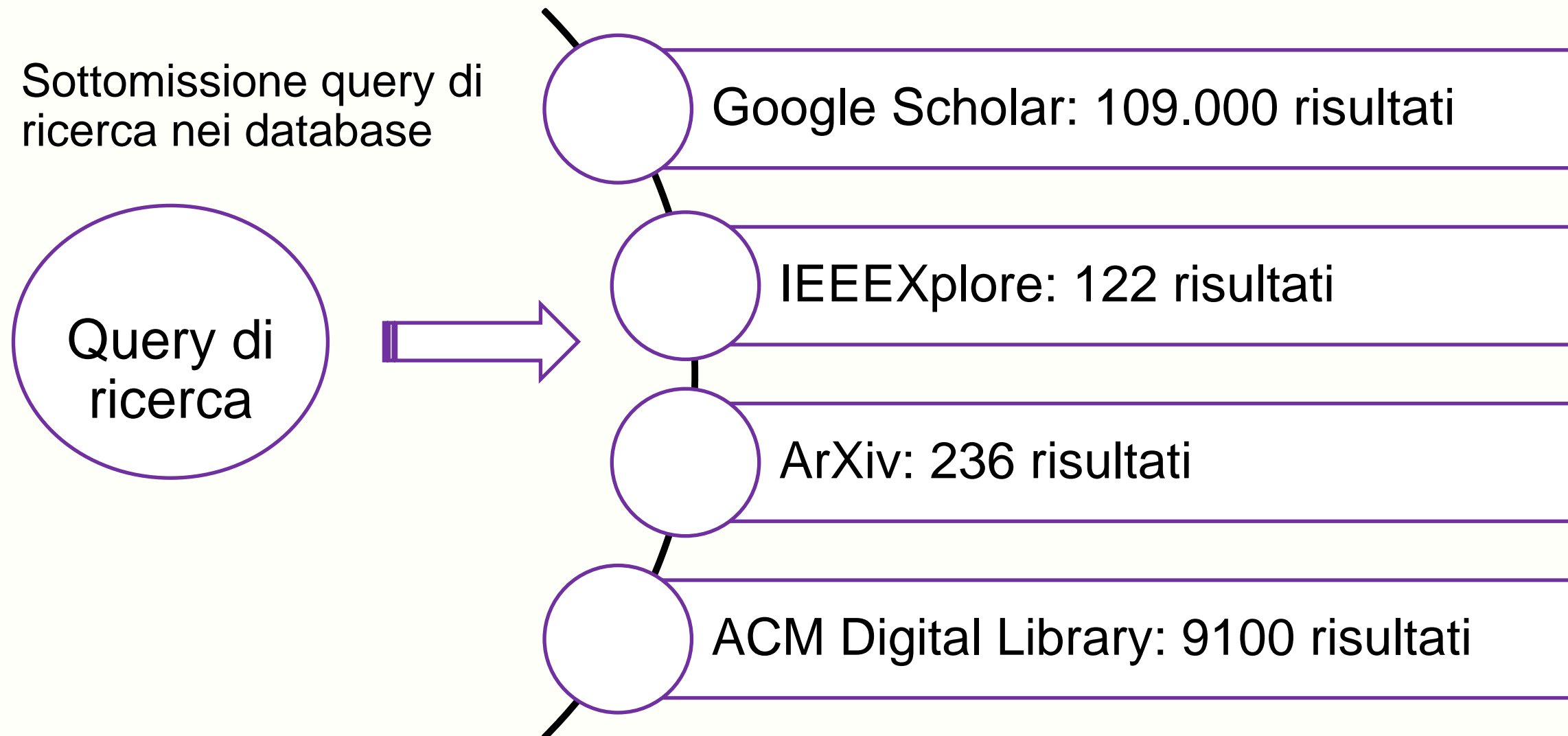
Q RQ₂. *In quali applicativi machine learning specific, le implicazioni e le dipendenze tra fairness e privacy sono particolarmente rilevanti?*

Q RQ₃. *Esistono, ad oggi, strumenti automatici atti a misurare, trattare in maniera congiunta le implicazioni dirette tra privacy e fairness nello sviluppo ML?*

Query di Ricerca

Q ("Privacy" ∨ "Private") ∧ ("Fairness" ∨ "Fair") ∧ ("Machine Learning" ∨ "ML")

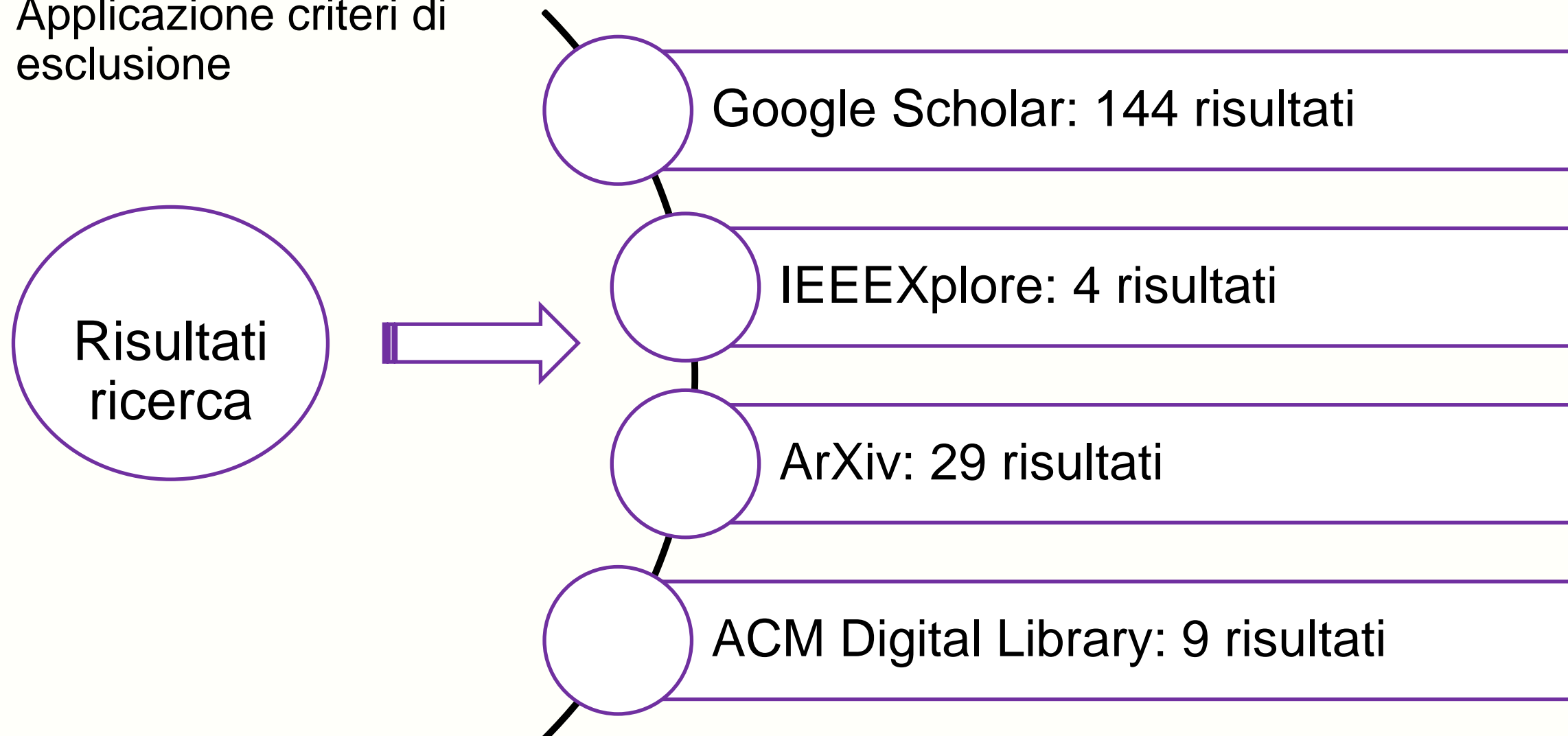
Sottomissione query di
ricerca nei database



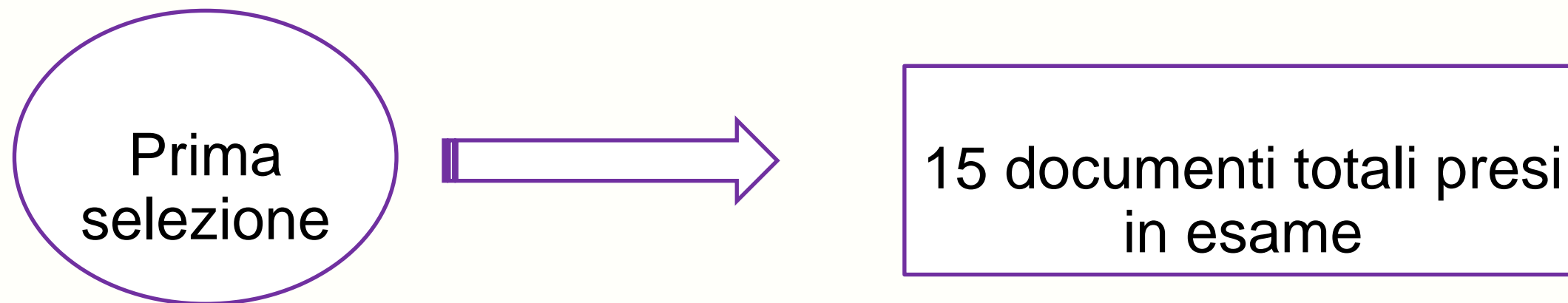
Query di Ricerca

Q ("Privacy" ∨ "Private") ∧ ("Fairness" ∨ "Fair") ∧ ("Machine Learning" ∨ "ML")

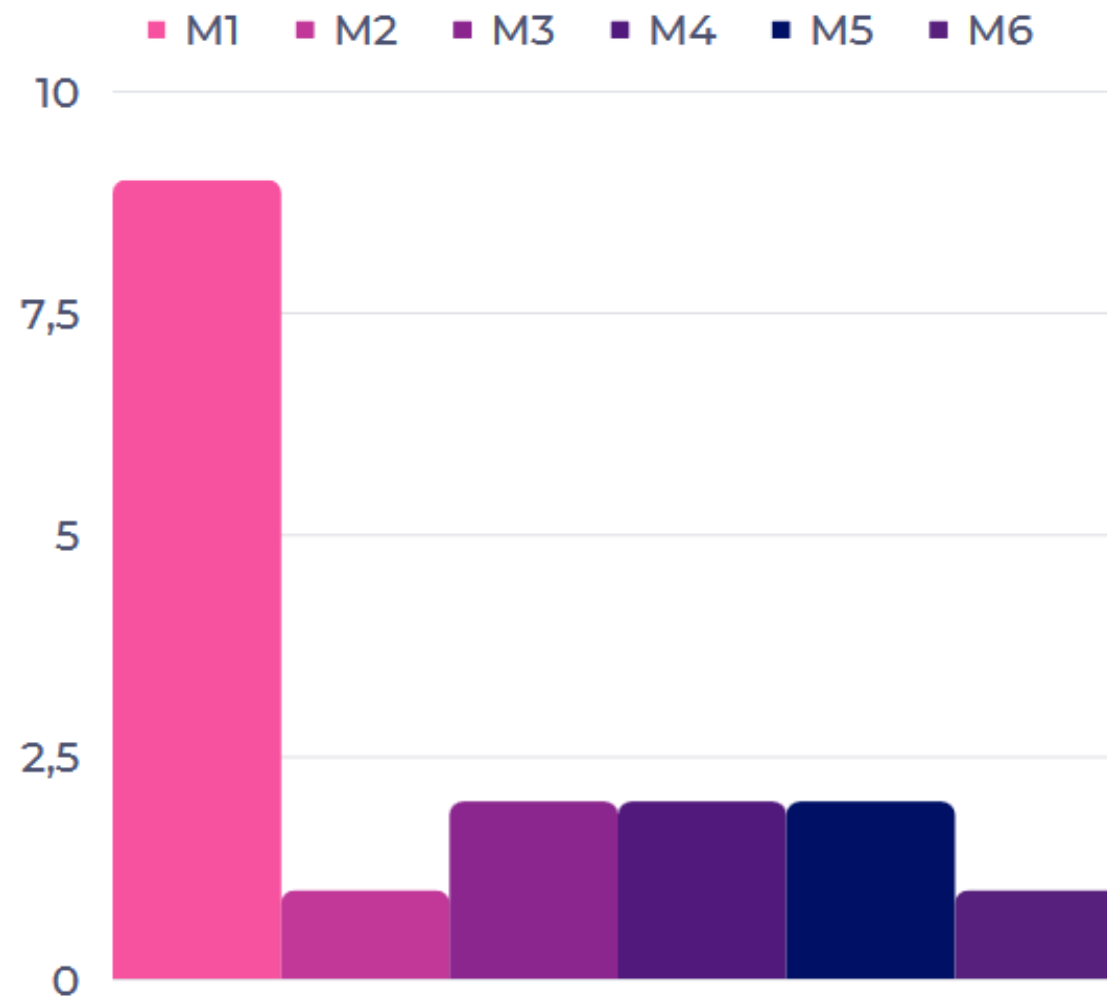
Applicazione criteri di esclusione



Applicazione criteri di
inclusione



Q RQ₁. *Esistono relazioni di dipendenza tra fairness e privacy nello sviluppo di soluzioni di machine learning?*



M1: DP e Fairness Gruppo

M2: PPA e Fairness Individuale

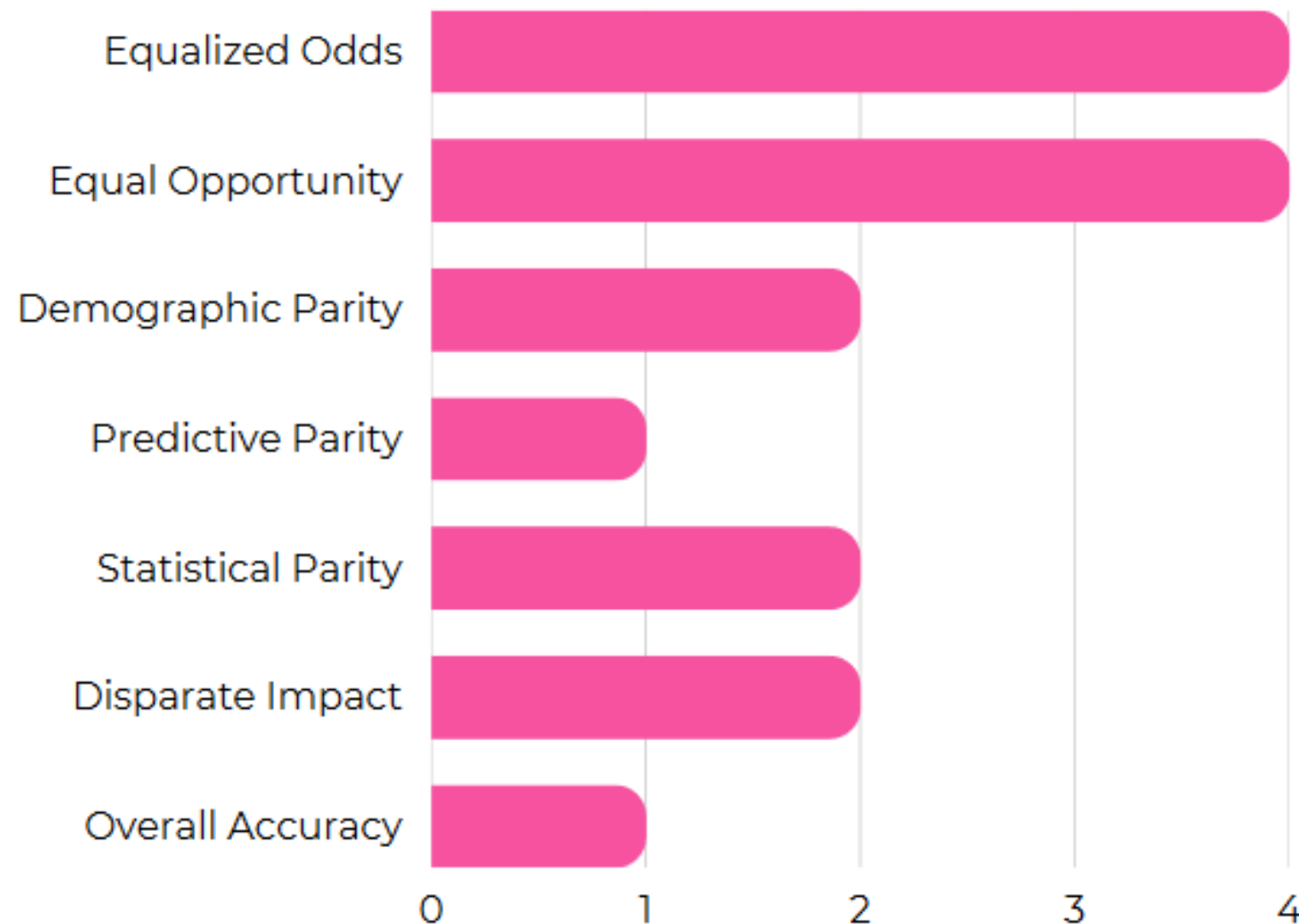
M3: PPA e Fairness Generica

M4: DP e Fairness Generica

M5: Crittografia e Fairness Generica

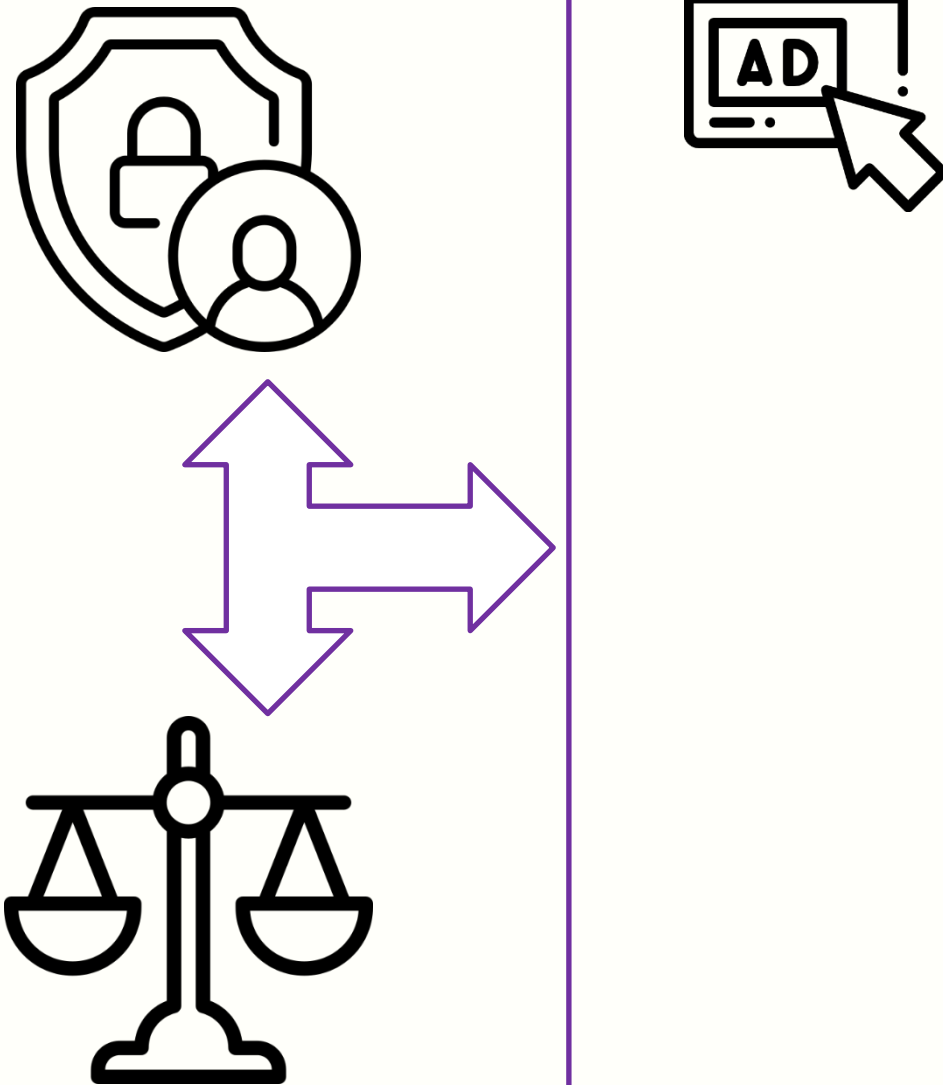
M6: Crittografia e Fairness Gruppo

Q RQ₁. *Esistono relazioni di dipendenza tra fairness e privacy nello sviluppo di soluzioni di machine learning?*

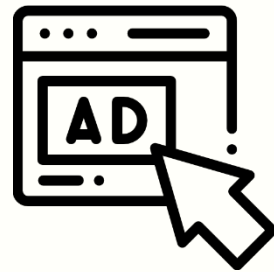
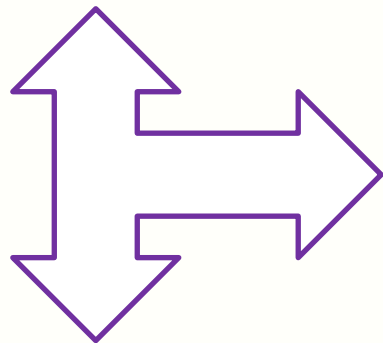


Q RQ₂. In quali applicativi machine learning specific, le implicazioni e le dipendenze tra fairness e privacy sono particolarmente rilevanti?

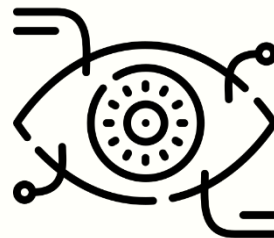
Sistemi pubblicitari personalizzati



Q RQ₂. In quali applicativi machine learning specific, le implicazioni e le dipendenze tra fairness e privacy sono particolarmente rilevanti?

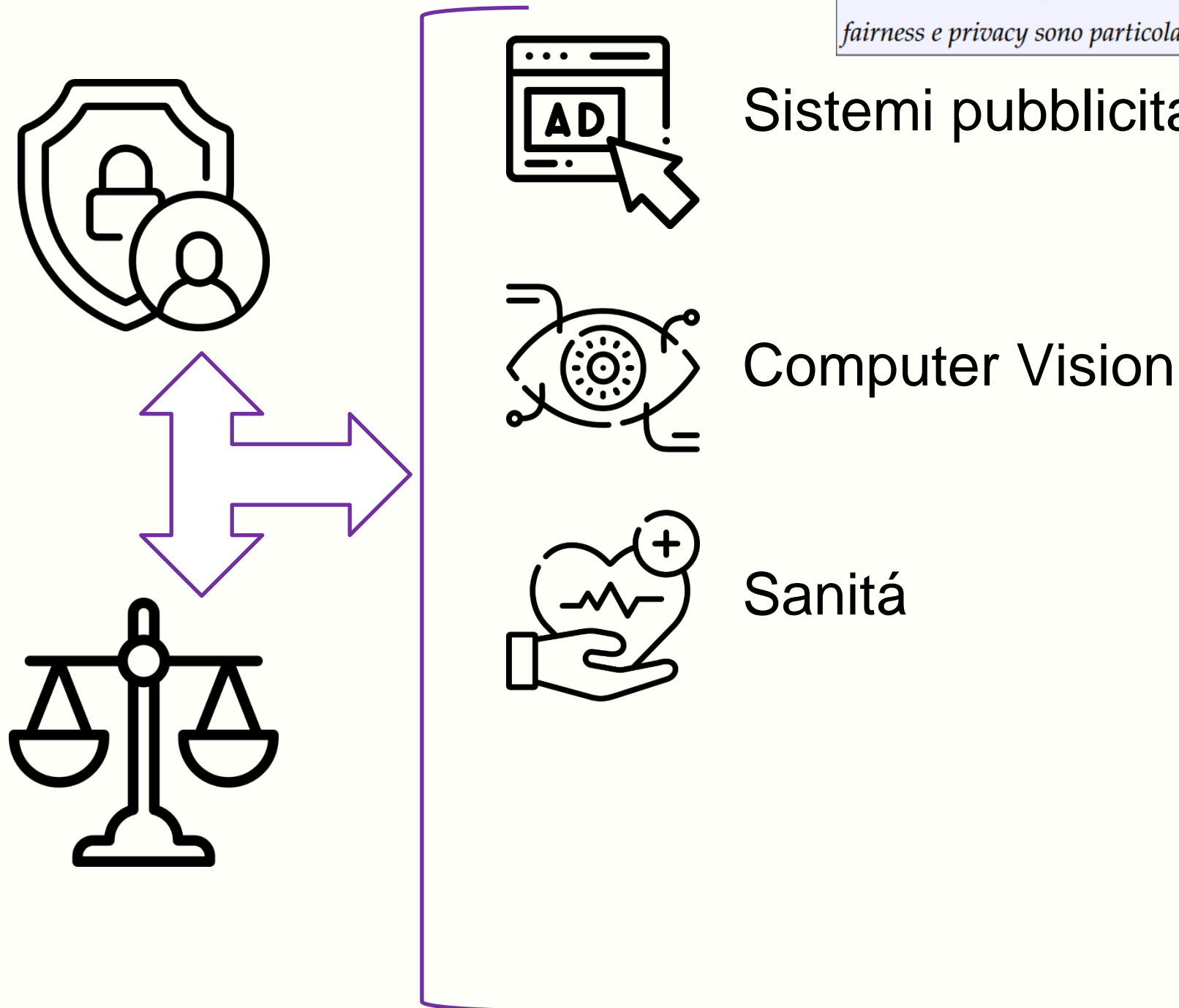


Sistemi pubblicitari personalizzati

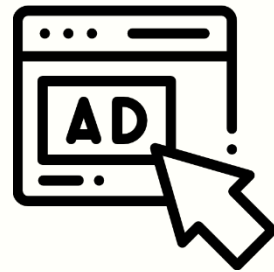
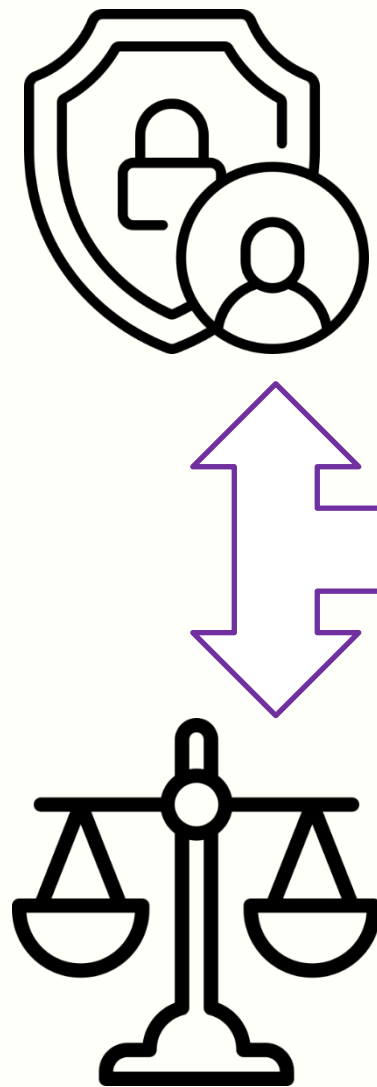


Computer Vision

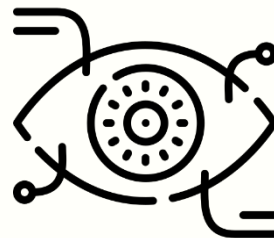
Q RQ₂. In quali applicativi machine learning specific, le implicazioni e le dipendenze tra fairness e privacy sono particolarmente rilevanti?



Q RQ₂. In quali applicativi machine learning specific, le implicazioni e le dipendenze tra fairness e privacy sono particolarmente rilevanti?



Sistemi pubblicitari personalizzati



Computer Vision



Sanità



Smart Cities

Q RQ₃. *Esistono, ad oggi, strumenti automatici atti a misurare, trattare in maniera congiunta le implicazioni dirette tra privacy e fairness nello sviluppo ML?*

ID	Modello / Algoritmo di ML	Dataset	Conclusioni
P9	PPA basati su GAN: <ul style="list-style-type: none"> Mo-PAE Traj-GAN 	<ul style="list-style-type: none"> MDC GEOLIFE 	La fairness individuale non viene garantita dagli algoritmi considerati. Le metriche di fairness di gruppo non subiscono violazioni.
P11	Classificatori che sfruttano tecniche di pixelizzazione e sfocatura: <ul style="list-style-type: none"> K-Nearest Neighbour (KNN) Naive Bayes (NB) Support Vector Classifier (SVC) Multi-Layer Perceptron (MLP) 	PUBFIG	Vengono riportate discriminazioni nei confronti di attributi quali sesso e razza. L'inequità non dipende dall'utilizzo di classificatori che sfruttano tecniche di offuscamento delle immagini
P12	LGBM addestrato tramite privacy differenziale locale	<ul style="list-style-type: none"> ADULT ACS LSAC 	L'utilizzo del framework di privacy differenziale locale non inficia significativamente sulle performance e non genera iniquità
P13	Algoritmi di logistic regression (PFLR e PFLR*) a cui viene applicata privacy differenziale	<ul style="list-style-type: none"> ADULT DUTCH 	Negli algoritmi proposti vengono garantiti sia i requisiti di privacy che fairness preservando la precisione delle predizioni.
P15	PrivFairFL, un framework di federated learning che combina privacy differenziale e SMC	<ul style="list-style-type: none"> ADS MovieLens-1K 	La soluzione proposta risulta efficace per garantire fairness di gruppo pur preservando la privacy.

Per rispondere alla terza domanda di ricerca sono state individuate le tecniche adottate in ogni documento per misurare l'impatto di metodi per la tutela della privacy sulle nozioni di fairness.

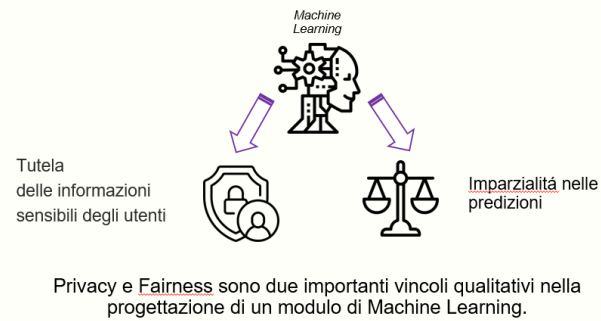
È stata generata una tabella che contenesse in sintesi gli algoritmi di ML utilizzati, i dataset e le conclusioni raggiunte.

Analizzare le implicazioni di metriche di fairness individuali su modelli implementati tramite paradigmi PUT (privacy-utility trade-off).

Questi ultimi infatti hanno dato risultati promettenti in quanto già a priori garantiscono la utility del modello, mentre le definizioni individuali di fairness rappresentano ancora un ostacolo nella ricerca.

Introduzione e Background

sesa^{lab}
SOFTWARE ENGINEERING
SALERNO



t.depalma@studenti.unisa.it
https://github.com/andesrule
https://www.linkedin.com/in/thomas-de-palma-4459a1266

Fairness, Privacy, Ethics in sistemi di
Machine Learning
Thomas De Palma
Università degli Studi di Salerno

Metodologia

sesa^{lab}
SOFTWARE ENGINEERING
SALERNO

È stata effettuata una revisione sistematica della letteratura. Sono state individuate le seguenti research questions:

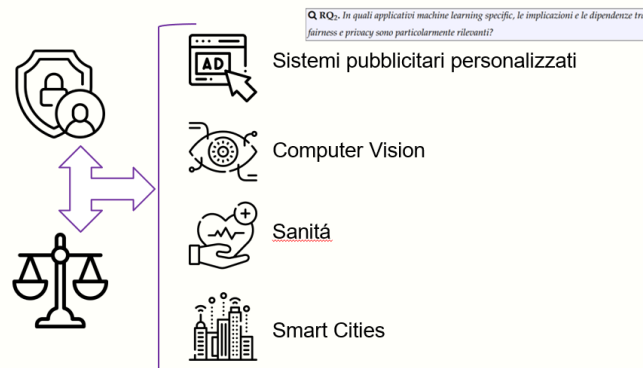
- Q RQ₁. Esistono relazioni di dipendenza tra fairness e privacy nello sviluppo di soluzioni di machine learning?
- Q RQ₂. In quali applicativi machine learning specific, le implicazioni e le dipendenze tra fairness e privacy sono particolarmente rilevanti?
- Q RQ₃. Esistono, ad oggi, strumenti automatici atti a misurare, trattare in maniera congiunta le implicazioni dirette tra privacy e fairness nello sviluppo ML?

t.depalma@studenti.unisa.it
https://github.com/andesrule
https://www.linkedin.com/in/thomas-de-palma-4459a1266

Fairness, Privacy, Ethics in sistemi di
Machine Learning
Thomas De Palma
Università degli Studi di Salerno

Risultati

sesa^{lab}
SOFTWARE ENGINEERING
SALERNO



t.depalma@studenti.unisa.it
https://github.com/andesrule
https://www.linkedin.com/in/thomas-de-palma-4459a1266

Fairness, Privacy, Ethics in sistemi di
Machine Learning
Thomas De Palma
Università degli Studi di Salerno

Sviluppi Futuri

sesa^{lab}
SOFTWARE ENGINEERING
SALERNO

Analizzare le implicazioni di metriche di fairness individuali su modelli implementati tramite paradigmi PUT (privacy-utility trade-off).

Questi ultimi infatti hanno dato risultati promettenti in quanto già a priori garantiscono la utility del modello, mentre le definizioni individuali di fairness rappresentano ancora un ostacolo nella ricerca.

t.depalma@studenti.unisa.it
https://github.com/andesrule
https://www.linkedin.com/in/thomas-de-palma-4459a1266

Fairness, Privacy, Ethics in sistemi di
Machine Learning
Thomas De Palma
Università degli Studi di Salerno

Fairness, Privacy, Ethics in sistemi di Machine Learning

Grazie!



Questa tesi ha contribuito a piantare un albero in Kenya



Thomas De Palma

t.depalma@studenti.unisa.it

https://github.com/andesrule

https://www.linkedin.com/in/thomas-de-palma-4459a1266