





Machine Learning Fairness Analisi empirica dello stato della pratica

Prof. Fabio Palomba Dott.ssa. Giulia Sellitto

Carmine Ferrara Mat: 0522500990



⊠ c.ferrara49@studenti.unisa.it

https://cferrara98.github.io/

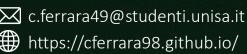


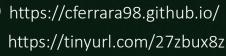
When you think of A.I., it's forward-looking. But A.I. is based on data, and data is a reflection of our history

Joy Buolamwini

Le soluzioni di Machine Learning sono progettate e sviluppate da umani, e gli umani naturalmente riproducono il loro giudizio all'interno delle Soluzioni di Machine Learning







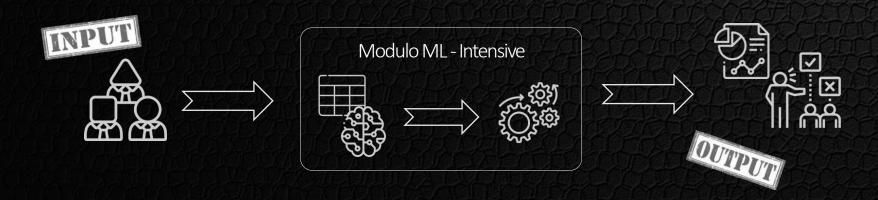


Nuove tipologie di vulnerabilità nello sviluppo ML-Intensive





Nuove tipologie di vulnerabilità nello sviluppo ML-Intensive

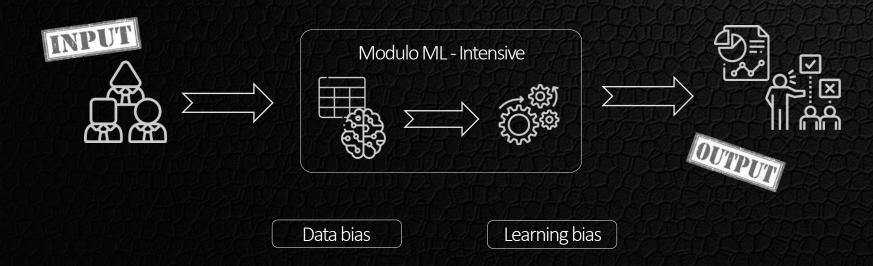






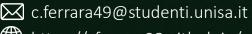


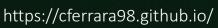
Nuove tipologie di vulnerabilità nello sviluppo ML-Intensive

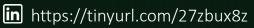






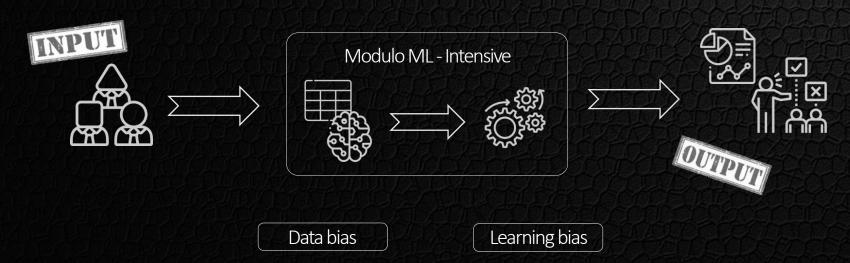


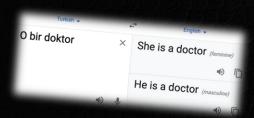






Nuove tipologie di vulnerabilità nello sviluppo ML-Intensive







Per alcune professioni quali "Dottore o Dottoressa", la traduzione dal turco di Google Translate non tengono conto del Gender del soggetto.



c.ferrara49@studenti.unisa.it

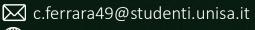
https://cferrara98.github.io/



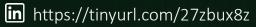


Machine Learning Fairness





https://cferrara98.github.io/





Machine Learning Fairness

Un vero e proprio Hot Topic di ricerca

Con più di 20 differenti definizioni e metriche





Machine Learning Fairness

Un vero e proprio Hot Topic di ricerca

Con più di 20 differenti definizioni e metriche

Fairness: Set di requisiti, metodi e tecniche che rendono una soluzione di intelligenza artificiale eticamente corretta.





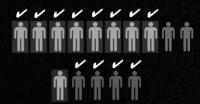
Machine Learning Fairness

Un vero e proprio Hot Topic di ricerca

Con più di 20 differenti definizioni e metriche

Fairness: Set di requisiti, metodi e tecniche che rendono una soluzione di intelligenza artificiale eticamente corretta.

Approcci Probabilistici







Machine Learning Fairness

Un vero e proprio Hot Topic di ricerca

Con più di 20 differenti definizioni e metriche

Fairness: Set di requisiti, metodi e tecniche che rendono una soluzione di intelligenza artificiale eticamente corretta.

Approcci Probabilistici





Approcci di Similarità







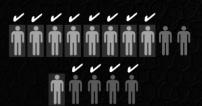
Machine Learning Fairness

Un vero e proprio Hot Topic di ricerca

Con più di 20 differenti definizioni e metriche

Fairness: Set di requisiti, metodi e tecniche che rendono una soluzione di intelligenza artificiale eticamente corretta.

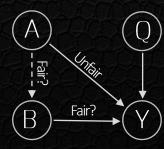
Approcci Probabilistici



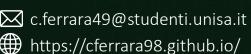


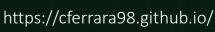
Approcci di Similarità

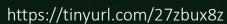
Approcci Causali









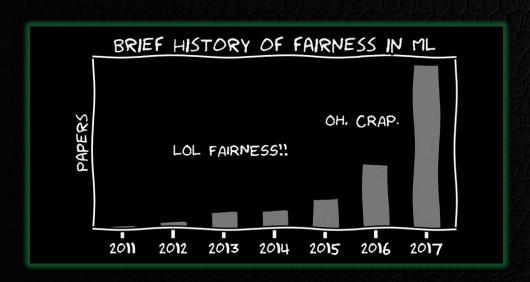




È osservabile come negli ultimi anni Fairness sia cresciuta considerevolmente come argomento di ricerca...



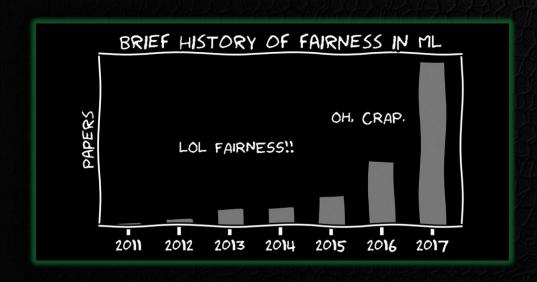
È osservabile come negli ultimi anni Fairness sia cresciuta considerevolmente come argomento di ricerca...







È osservabile come negli ultimi anni Fairness sia cresciuta considerevolmente come argomento di ricerca...



Dai numerosi studi di intelligenza artificiale atti a migliorare i livelli di fairness di un sistema ML-Intensive...

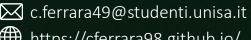




... Fino a quelli ingegneristici che trattano fairness... come un vero aspetto di qualità nello sviluppo ML-Intensive









Fairness è un concetto astratto



c.ferrara49@studenti.unisa.it

https://cferrara98.github.io/

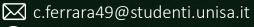


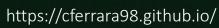
Fairness è un concetto astratto

Fairness è difficile da trattare praticamente









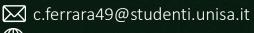


Fairness è un concetto astratto

Fairness è difficile da trattare praticamente

Fairness è context-specific





https://cferrara98.github.io/



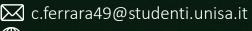
Fairness è un concetto astratto

Fairness è difficile da trattare praticamente

Fairness è context-specific

Osservare la pratica lavorativa nel trattamento di Fairness





https://cferrara98.github.io/



Fairness è un concetto astratto

Fairness è difficile da trattare praticamente

Fairness è context-specific

Osservare la pratica lavorativa nel trattamento di Fairness



Quali sono le definizioni o gli approcci maggiormente utilizzati?



c.ferrara49@studenti.unisa.it

https://cferrara98.github.io/



Fairness è un concetto astratto

Fairness è difficile da trattare praticamente

Fairness è context-specific

Osservare la pratica lavorativa nel trattamento di Fairness

Quali sono le figure necessarie in un Team Fair-Oriented?





Quali sono le definizioni o gli approcci maggiormente utilizzati?



c.ferrara49@studenti.unisa.it

https://cferrara98.github.io/



Fairness è un concetto astratto

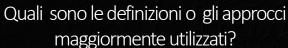
Fairness è difficile da trattare praticamente

Fairness è context-specific

Osservare la pratica lavorativa nel trattamento di Fairness

Quali sono le figure necessarie in un Team Fair-Oriented?





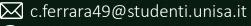


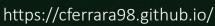


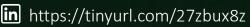
Quanto Fairness è rilevante rispetto altre specifiche?













Fairness è un concetto astratto

Fairness è difficile da trattare praticamente

Fairness è context-specific

Osservare la pratica lavorativa nel trattamento di Fairness

Quali sono le figure necessarie in un Team Fair-Oriented?



Quali sono le definizioni o gli approcci maggiormente utilizzati?



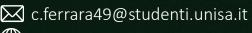
A TO

Quanto Fairness è rilevante rispetto altre specifiche?

In che fasi di sviluppo ML viene trattata Fairness?







https://cferrara98.github.io/



Fairness è un concetto astratto

Fairness è difficile da trattare praticamente

Fairness è context-specific

Osservare la pratica lavorativa nel trattamento di Fairness

Quali sono le figure necessarie in un Team Fair-Oriented?



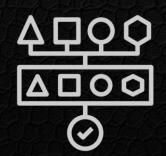
Quali sono le definizioni o gli approcci maggiormente utilizzati?



A TO

Quanto Fairness è rilevante rispetto altre specifiche?

In che fasi di sviluppo ML viene trattata Fairness?

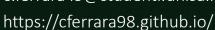


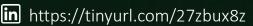


Quanto mature sono le compagnie Fair-Oriented?



c.ferrara49@studenti.unisa.it

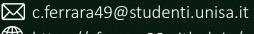






Come rispondere ai quesiti?





https://cferrara98.github.io/



Come rispondere ai quesiti?

Redazione di un survey atto a coinvolgere esperti del settore





Come rispondere ai quesiti?

Redazione di un survey atto a coinvolgere esperti del settore

Manager
Data Scientists
Ingegneri del Software

. . . .





Come rispondere ai quesiti?

Redazione di un **survey** atto a coinvolgere esperti del settore

Manager Data Scientists Ingegneri del Software

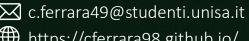
Perché un survey?

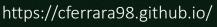
Coinvolgere in modo mirato uno specifico gruppo di candidati

Integrare differenti culture e background

Ottenere rapidamente dati omogenei facili da analizzare





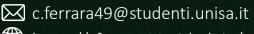






Dettagli sulla fase di studio Empirico





https://cferrara98.github.io/



Dettagli sulla fase di studio Empirico



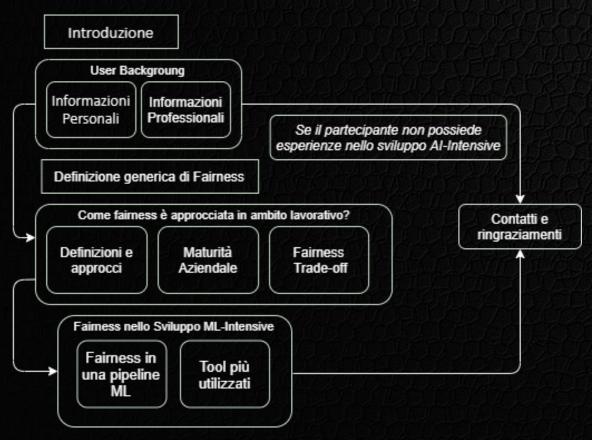


c.ferrara49@studenti.unisa.it

https://cferrara98.github.io/



Dettagli sulla fase di studio Empirico



Test pilota con studenti di SE4AI



Piattaforma nota nel mondo della ricerca per questa tipologia di studi



c.ferrara49@studenti.unisa.it

https://cferrara98.github.io/



Dettagli sulla fase di studio Empirico



Test pilota con studenti di SE4AI



Piattaforma nota nel mondo della ricerca per questa tipologia di studi

Pulizia dei dati

Abbiamo condotto un'attività di data quality prescreening per rimuovere risposte non rilevanti e/o ottenute da figure non adeguate ai nostri obiettivi

203 risposte collezionate e 116 usate in analisi



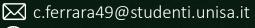
c.ferrara49@studenti.unisa.it

https://cferrara98.github.io/



Analisi dei Dati





https://cferrara98.github.io/



Analisi dei Dati

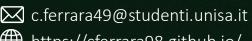


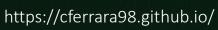
Statistica descrittiva e Grafici

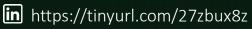












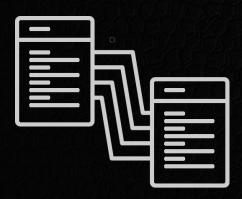


Analisi dei Dati



Statistica descrittiva e Grafici

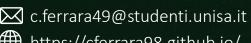


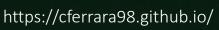


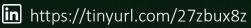
In fase di analisi è stato ricostruita la mappatura tra quesiti del Survey e gli obiettivi di ricerca





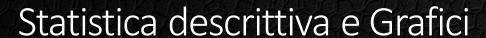




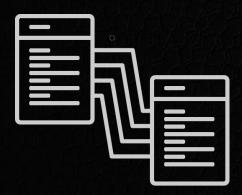










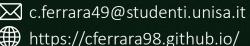


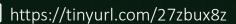
In fase di analisi è stato ricostruita la mappatura tra quesiti del Survey e gli obiettivi di ricerca

> Attività di pre-processing come trasformazioni di scala o uso di acronimi utili all'elaborazione dei dati





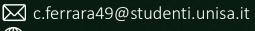




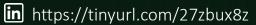


Composizione del Campione





https://cferrara98.github.io/





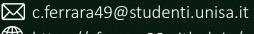
Composizione del Campione

68% dei partecipanti dichiara di essere di provenienza europea

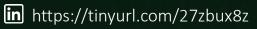








https://cferrara98.github.io/





Composizione del Campione

68% dei partecipanti dichiara di essere di provenienza europea



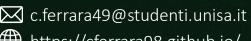


Più della metà dei partecipanti dichiara di avere anni di esperienza in Ingegneria del software, ma anche ruoli come Data Scientists o Manager sono ampiamente rappresentati











Composizione del Campione

68% dei partecipanti dichiara di essere di provenienza europea





Più della metà dei partecipanti dichiara di avere anni di esperienza in Ingegneria del software, ma anche ruoli come Data Scientists o Manager sono ampiamente rappresentati

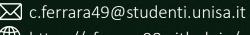


Circa il 90% dei partecipanti all'indagine possiede un titolo di studi triennale o superiori











Composizione del Campione

68% dei partecipanti dichiara di essere di provenienza europea





Più della metà dei partecipanti dichiara di avere anni di esperienza in Ingegneria del software, ma anche ruoli come Data Scientists o Manager sono ampiamente rappresentati



Circa il 90% dei partecipanti all'indagine possiede un titolo di studi triennale o superiori

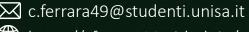




Tutti i 116 partecipanti hanno esperienza lavorativa con Machine Learning e Fairness

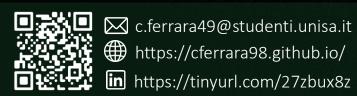








Trattare Fairness in ambito aziendale





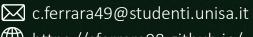
Trattare Fairness in ambito aziendale

Definizioni e Metriche Formali

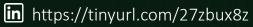
Similarità degli Individui
Over

Metriche di predizione o Casual Reasoning





https://cferrara98.github.io/





Trattare Fairness in ambito aziendale

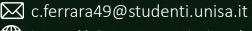
Definizioni e Metriche Formali

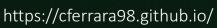
Similarità degli Individui Over Metriche di predizione o Casual Reasoning Approcci Pratici

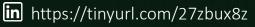
Analisi di dipendenze dei Dati Over Configurazioni di Learning













Trattare Fairness in ambito aziendale

Definizioni e Metriche Formali

Approcci Pratici

Similarità degli Individui Over Metriche di predizione o Casual Reasoning Analisi di dipendenze dei Dati Over Configurazioni di Learning

I professionisti suggeriscono altre tecniche specifiche per il trattamento di Fairness

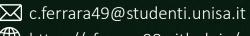


Metodologie empiriche o Correlazione statistica.



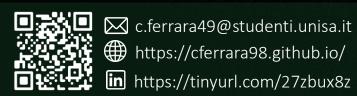








Trattare Fairness in ambito aziendale





Trattare Fairness in ambito aziendale

Usability & Scalability A little Bit Over **Fairness**

Accuracy & Sicurezza Over Fairness





Trattare Fairness in ambito aziendale

Usability & Scalability A little Bit Over **Fairness**

Accuracy & Sicurezza Over Fairness

Sicurezza Over Fairness in ambito governativo



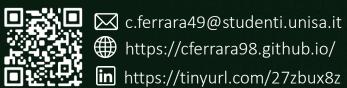


Fairness Over Sicurezza nell'Intrattenimento





Trattare Fairness in ambito aziendale







Trattare Fairness in ambito aziendale

Il trattamento di fairness sia ancora poco maturo e standardizzato nelle pratiche aziendali ma questo aspetto è da considerarsi in costante miglioramento

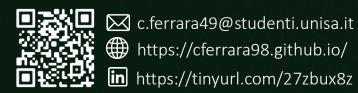


Trattare Fairness in ambito aziendale

Il trattamento di fairness sia ancora poco maturo e standardizzato nelle pratiche aziendali ma questo aspetto è da considerarsi in costante miglioramento



Il 26% degli intervistati dichiara che la propria compagnia tratta Fairness in maniera sporadica e senza standard precisi





Trattare Fairness in ambito aziendale

Il trattamento di fairness sia ancora poco maturo e standardizzato nelle pratiche aziendali ma questo aspetto è da considerarsi in costante miglioramento



Il 26% degli intervistati dichiara che la propria compagnia tratta Fairness in maniera sporadica e senza standard precisi

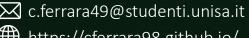
Un ulteriore 24% afferma che la propria compagnia adotti standard di sviluppo Fair Oriented











Trattare Fairness in ambito aziendale

Il trattamento di fairness sia ancora poco maturo e standardizzato nelle pratiche aziendali ma questo aspetto è da considerarsi in costante miglioramento



Il 26% degli intervistati dichiara che la propria compagnia tratta Fairness in maniera sporadica e senza standard precisi

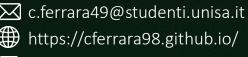
Un ulteriore 24% afferma che la propria compagnia adotti standard di sviluppo Fair Oriented





Della restante parte oltre il 30% dichiara di trattare le specifiche etiche con standard definiti e volti all'ottimizzaizone







Implicazioni e Studi Futuri



c.ferrara49@studenti.unisa.it

https://cferrara98.github.io/

in https://tinyurl.com/27zbux8z



Implicazioni e Studi Futuri

... L'immaturità di Fairness fa sì che studi di ricerca mirati siano necessari



c.ferrara49@studenti.unisa.it

https://cferrara98.github.io/

in https://tinyurl.com/27zbux8z



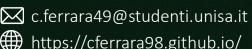
Implicazioni e Studi Futuri

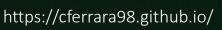
... L'immaturità di Fairness fa sì che studi di ricerca mirati siano necessari



Sistematizzazione di Definizioni e Approcci di Sviluppo per il trattamento di Fairness secondo le esigenze professionali e di dominio









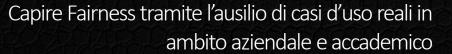


Implicazioni e Studi Futuri

... L'immaturità di Fairness fa sì che studi di ricerca mirati siano necessari



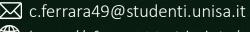
Sistematizzazione di Definizioni e Approcci di Sviluppo per il trattamento di Fairness secondo le esigenze professionali e di dominio







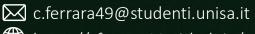




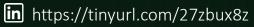


Team Ottimale per il trattamento di Fairness





https://cferrara98.github.io/



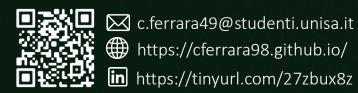


Team Ottimale per il trattamento di Fairness



Figure come *Manager e Esperti Specifici*

sono di estrema rilevanza

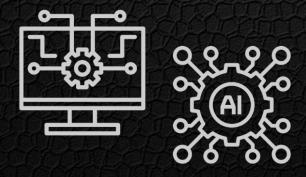




Team Ottimale per il trattamento di Fairness



Figure come *Manager e Esperti Specifici* sono di estrema rilevanza

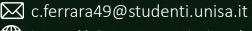


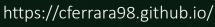
Data Scientists e Ingegneri del Softaware

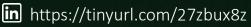
Figure trasversali con responsabilità equiparabili











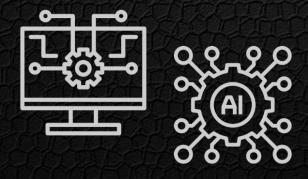


Team Ottimale per il trattamento di Fairness



Figure come *Manager e Esperti Specifici* sono di estrema rilevanza

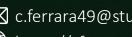
Implicazioni e Studi Futuri

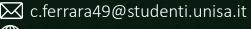


Data Scientists e Ingegneri del Softaware

Figure trasversali con responsabilità equiparabili







https://cferrara98.github.io/

in https://tinyurl.com/27zbux8z

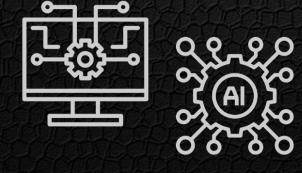


Team Ottimale per il trattamento di Fairness



Figure come *Manager e Esperti Specifici* sono di estrema rilevanza

Implicazioni e Studi Futuri



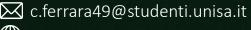
Data Scientists e Ingegneri del Softaware

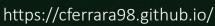
Figure trasversali con responsabilità equiparabili



Standard di Responsabilità in un Team Fair Oriented





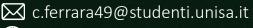


https://tinyurl.com/27zbux8z



Fairness nello Sviluppo di Soluzioni ML-Intensive





https://cferrara98.github.io/

in https://tinyurl.com/27zbux8z







Fairness matura man mano che il modello evolve e matura

Fasi di una pipeline di Machine Learning per il trattamento di Fairness





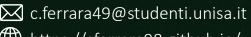


Fairness matura man mano che il modello evolve e matura

Fasi di una pipeline di Machine Learning per il trattamento di Fairness







https://cferrara98.github.io/









Fairness matura man mano che il modello evolve e matura

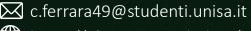
Fasi di una pipeline di Machine Learning per il trattamento di Fairness



Implicazioni e Studi Futuri













Fairness matura man mano che il modello evolve e matura

Fasi di una pipeline di Machine Learning per il trattamento di Fairness



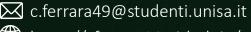
Implicazioni e Studi Futuri



Protocolli Gestionali Evolutivi Fair Oriented









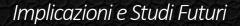




Fairness matura man mano che il modello evolve e matura

Fasi di una pipeline di Machine Learning per il trattamento di Fairness







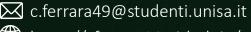
Protocolli Gestionali Evolutivi Fair Oriented

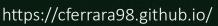


Analisi di Bad & Best **Practices Specifiche**













Grazie per l'attenzione!

Machine Learning Fairness Analisi empirica dello stato della pratica







c.ferrara49@studenti.unisa.it



https://cferrara98.github.io/



https://tinyurl.com/27zbux8z



Backup

Introduzione e Background

Alcuni Esempi Famosi



Nel 2015, un tool di Recruting di Amazon, era solito giudicare effettuare discriminazioni sul Gender dei candidati.

Nel 2014 Compass, un tool americano AI - Intensive per l'analisi di colpevolezza, era solito giudicare facilmente, come colpevoli, le persone di colore.



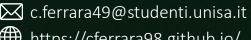




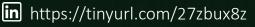
Per alcune professioni quali "Dottore o Dottoressa", la traduzione dal turco di Google Translate non tengono conto del Gender del soggetto.











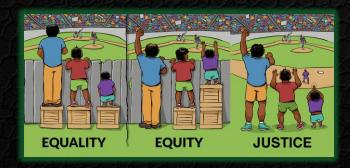


Introduzione e Background

Machine Learning Fairness



... che a seconda dei domini applicative può essere trattata in svariati modi Una caratteristica complessa che coinvolge innumerevoli fattori e contesti sociali...



Fairness: Set di requisiti, metodi e tecniche che rendono una soluzione di intelligenza artificiale eticamente corretta.





