

- Nell'ultimo periodo la popolarità delle serie tv è aumentata in maniera esponenziale, anche grazie alla fruibilità sulle piattaforme streaming.
- Il problema di queste piattaforme risiede nel sistema di suggerimento dei contenuti limitati ai prodotti presenti su di esse.
- La risposta a questo problema è TV SERIES' WORLD!



- TV SERIES' WORLD è un'applicazione che si pone l'obiettivo di soddisfare a pieno le necessità degli utenti che non si limitano a fruire di un'unica piattaforma streaming.
- Tramite l'inserimento delle serie già viste, il sistema sarà in grado di suggerire prodotti simili per garantire un'esperienza audiovisiva completa e portare il telespettatore alla scoperta di mondi fantastici ed ancora sconosciuti.

## **SPECIFICA PEAS**

**PERFORMANCE:** La misura di performance dell'ambiente è la capacità di consigliare le serie tv che l'utente intende vedere.

**ENVIRONMENT:** L'ambiente è il frame con cui l'utente interagisce. Esso è:

- Statico: l'agente agisce soltanto sull'insieme di telefilm corrente;
- Completamente osservabile: in ogni momento l'agente conosce le caratteristiche delle serie tv;
- Singolo: un unico agente opera nell'ambiente preso in esame;
- Episodico: le decisioni future dell'agente non sono influenzate dalle scelte passate dell'utente;
- <u>Stocastico</u>: lo stato successivo non è possibile determinarlo in quanto sono presenti più componenti di probabilità, oltre ad elementi randomici;
- Discreto: l'ambiente fornisce un numero limitato di percezioni ed azioni;

**ACTUATORS:** Gli attuatori dell'agente consistono nella lista dei prodotti consigliati sulla base delle preferenze;

**SENSORS:** i sensori consistono nella lista in input delle serie tv già viste, oltre al bottone "Invia" presente nella versione grafica del progetto.

# Vn ∈ Nxn ≤ yn < Zn ANALISI DEL

**PROBLEMA** 



# RACCOLTA DEI DATI

Per la scelta implementativa fatta, era necessario l'uso di un dataset e le possibili strade da seguire erano due:

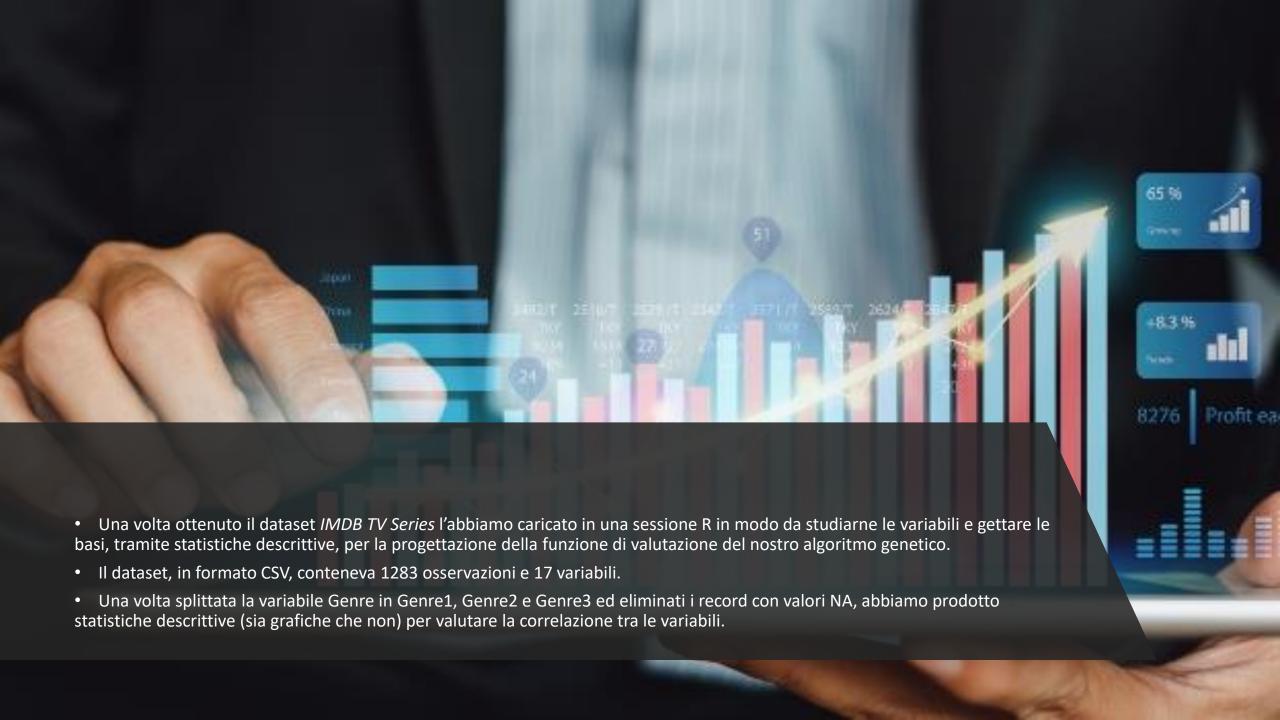
- 1. **Creare** un dataset da zero, inserendo manualmente quanti più prodotti audiovisivi possibili con le relative caratteristiche;
- 2. **Cercare** sulla rete un dataset già formato e adeguarlo alle nostre esigenze;

La prima opzione era soggetta a limitazioni non trascurabili:

- Non affidabilità dei dati;
- Lentezza nel creare dati per avere un numero di prodotti considerevole per il testing dell'algoritmo;

Si è deciso, pertanto, di procedere con la seconda soluzione, cercando in rete un dataset già pronto.



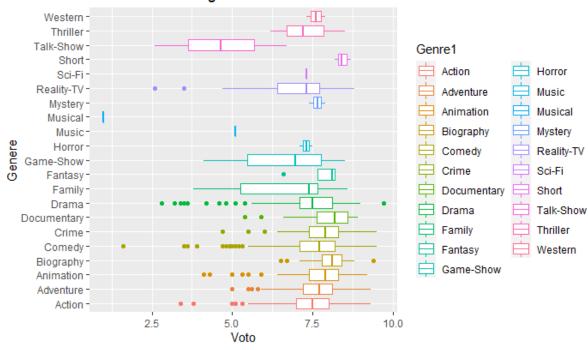




## **CONFRONTO TRA VOTO E GENERE**

- Innanzitutto, abbiamo calcolato l'indice di Cramèr per queste due variabili ed è risultato pari a 0.33 indicando una correlazione tutto sommato forte come visibile anche dal boxplot prodotto.
- Inoltre, il grafico evidenzia molti punti distanti dalla mediana della distribuzione ma questo era previsto in quanto, parlando di serie tv, i voti possono variare di molto in base al telefilm in questione.

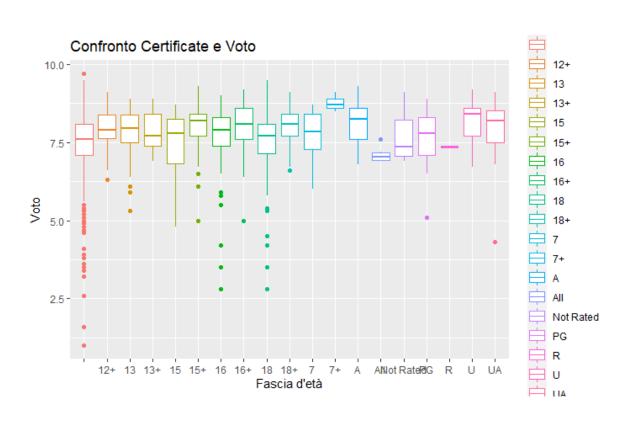
### Confronto voto e generi





## **CONFRONTO TRA VOTO E CERTIFICAZIONE**

- La variabile Certificate indica la fascia di età consigliata per la fruizione del prodotto in questione.
- Abbiamo quindi pensato che questa potesse avere un peso sull'indice di gradimento dell'audience ma siamo stati subito smentiti dai dati.
- L'indice di Cramèr per queste variabili è pari a 0.19, correlazione che sussiste ma è troppo bassa per essere rilevante come si nota anche nel grafico.



# ALGORITMO GENETICO

# PASSI DELL'ALGORITMO

- Prendere in input serie tv inserite dall'utente;
- 2. Costruire una popolazione iniziale;
- 3. Codificare la popolazione iniziale in una la lista di 0 e 1, in cui 0 equivale a "non consigliare" e 1 equivale a "consigliare";
- 4. Calcolare il valore di fitness;
- 5. Selezionare un sottoinsieme di individui in base al loro punteggio di fitness;
- 6. Gli individui selezionati vengono fatti accoppiare con una determinata probabilità di crossover (pari a 0.8);
- 7. Gli individui ottenuti vengono fatti mutare con una probabilità di mutazione pari a 0.01 e si ritorna al passo 4;
- 8. Quando la dimensione della popolazione è minore di un certo valore oppure allo scadere del tempo di esecuzione l'algoritmo termina e restituisce la generazione attuale che rappresenta la migliore.



# INIZIALIZZAZIONE E CODIFICA

- La versione finale del progetto inizializza la popolazione estraendo un sottoinsieme di serie tv con i generi uguali a quelli delle serie inserite in input dall'utente. Sulla base di questo si scelgono tra le 3 e le 15 serie tv in modo casuale e si passano alla funzione di fitness.
- In seguito la popolazione verrà codificata casualmente in una lista di 0 e 1.

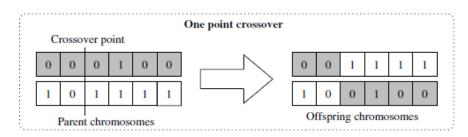


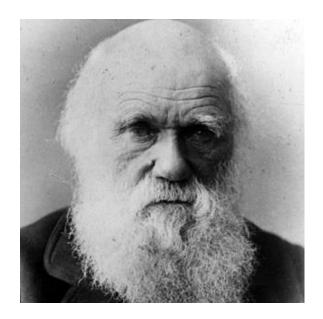
# FUNZIONE DI FITNESS

La funzione di fitness a cui si è giunti dopo svariati tentativi si basa su:

- Generi simili: abbiamo predisposto un dizionario python per tenere traccia dei generi simili tra loro. La chiave è un genere univoco del dataset e i corrispondenti valori sono i generi simili ad essa. Se i generi della serie presa in considerazione NON rientrano tra i generi simili a quelli delle serie dell'utente, il punteggio di fitness viene ridotto del 50%;
- **IMBD Rating:** la funzione di fitness aggiunge al punteggio di fitness 0.3 se il voto della serie presa in considerazione è maggiore di quello della serie inserita dall'utente;
- Overview: grazie ad una lista di parole chiave, la funzione di fitness confronta le sinossi delle 2 serie e per ogni keyword in comune aggiunge al punteggio di fitness 0.5.

```
lef fitness(lista utente, lista non codificata, lista codificata):
lista fit=[]
global keywords
for z in range(len(lista codificata)):
    for i in range(len(lista non codificata)):
        first=False
        if lista codificata[z][i]!=0:
            for j in range(len(lista utente)):
                if lista non codificata[i][5]>=lista utente[j][5] and first==False:
                                fit+=0.3
                                first=True
                for k in keywords:
                     if k in lista non codificata[i][-1].lower() and k in lista utente[j][-1].lower():
                        fit+=0.5
                genere consiglio=lista non codificata[i][4].split(", ")
                genere utente=lista utente[j][4].split(", ")
                for x in genere consiglio:
                     for y in genere utente:
                        if x not in consiglia genre[y]:
                            fit-=(fit*50)/100
    lista fit.append([lista codificata[z], fit])
return lista fit
```









A presto!

# ESEMPIO DI UTILIZZO

