

## Bias algoritmico, discriminazioni e responsabilità nella programmazione

### 1. La responsabilità del programmatore

Quando un software prende una decisione sbagliata, la colpa non è mai "della macchina". Il software non agisce nel vuoto: è progettato da persone che scelgono regole e dati.

Il compito del programmatore non è solo scrivere codice che "gira", ma prevedere le *conseguenze delle proprie scelte tecniche*.

Scelte superficiali che possono generare errori (danni/discriminazioni):

- **Dataset distorti:** Usare dati storici che contengono già pregiudizi.
- **Test insufficienti:** Non verificare come il software si comporta con diverse categorie di utenti.
- **Codice "rigido":** Scrivere logiche difficili da controllare o modificare.

**Concetto chiave: Etica by Design.** *La protezione dei diritti e l'equità devono essere parte del progetto fin dalla prima riga di codice, non aggiunte in seguito come correzioni.*

#### ➤ Profili di responsabilità

- **Responsabilità Civile e Professionale:** Se il codice causa un danno a terzi (es. un bug che espone dati sensibili di migliaia di utenti), l'azienda risponde inizialmente, ma può rivalersi sul programmatore se dimostra la sua **colpa grave** (ovvero l'aver ignorato standard minimi di diligenza).  
Se il programmatore è freelance, risponde direttamente del mancato rispetto dei requisiti tecnici o delle scadenze.  
Sta diventando prassi per i programmatori stipulare polizze di Responsabilità Civile Professionale (RC Professionale) per coprire errori od omissioni.
- **Responsabilità legale:** Solitamente ricade sull'azienda, ma in caso di **grave negligenza tecnica** (es. ignorare bug noti o norme di sicurezza), può emergere una responsabilità diretta del programmatore.
- **L'Obbligo di Segnalazione:** Legalmente, il tecnico ha un "dovere di avviso"; se ravvisa un pericolo, deve comunicarlo formalmente. Questo sposta la responsabilità decisionale sul management.
- **L'AI Act Europeo:** Le nuove normative UE stanno introducendo regole rigide per le AI ad "alto rischio" (salute, giustizia, lavoro), imponendo trasparenza e controllo umano. La legge richiede:
  - **Data Governance:** Devi dimostrare che i dati di addestramento non sono distorti (*bias*).
  - **Documentazione Tecnica:** Ogni scelta architettonica deve essere tracciata.
  - **Human-in-the-loop:** Il software deve permettere un intervento umano che possa sovrascrivere o fermare l'IA.
- **Sanzioni:** Le multe possono arrivare fino al **7% del fatturato annuo globale** o 35 milioni di euro. Sebbene queste colpiscano l'azienda, le indagini interne per individuare i responsabili tecnici della "mancata conformità" saranno inevitabili.

### ➤ Problema delle IA autonome (black box)

Con alcuni sistemi di **intelligenza artificiale molto complessi**, diventa difficile capire esattamente **come il sistema abbia preso una decisione**.

Questo fenomeno è chiamato “**black box**”.

In questi casi la tendenza delle normative è quella di attribuire la responsabilità:

- allo **sviluppatore**, se il sistema è progettato in modo difettoso
- all'**utilizzatore professionale**, se non vengono rispettate le procedure di sicurezza.

## 2. Il Bias Informatico (Pregiudizio Algoritmico)

Il **bias** è un errore sistematico che produce risultati discriminatori. Raramente è intenzionale: spesso nasce da errori di modellazione della realtà. Questi errori possono favorire o penalizzare specifici gruppi demografici, influenzando aree critiche come selezione del personale, giustizia e riconoscimento facciale.

### Esempi di bias nella progettazione

#### ➤ Bias di rappresentazione

Se in una classe Cittadino si rende obbligatorio l'attributo:

```
string CodiceFiscale
```

si potrebbero escludere gli stranieri che non lo possiedono ancora.

#### ➤ Stereotipizzazione nelle proprietà

Se in un sistema HR definiamo:

```
Enum Genere { Maschio, Femmina }
```

stiamo riducendo una realtà complessa a uno schema binario rigido che potrebbe non rappresentare tutti gli utenti

#### ➤ Proxy Variables (bias nascosto)

A volte il bias non è esplicito ma nascosto in variabili che **indirettamente rappresentano altre informazioni**.

Esempio:

Un sistema di reclutamento elimina la variabile **Genere** per essere imparziale, ma mantiene la variabile **Hobby**. L'algoritmo potrebbe imparare che alcuni hobby sono più frequenti in un certo genere, ricreando la discriminazione.

#### ➤ Bias nei dati

Se si istruisce un'IA con dati storici che contengono discriminazioni (es. selezioni del personale passate che favorivano solo uomini), l'IA imparerà a discriminare.

### ➤ Bias nel design:

Quando chi programma non tiene conto delle diversità (es. sistemi di riconoscimento facciale che funzionano peggio su carnagioni scure perché testati solo su campioni caucasici).

## 3. Dove si nasconde il bias nel codice (OOP)

I pilastri della programmazione a oggetti (OOP) possono essere usati impropriamente:

### ➤ Gerarchie di classi rigide

Se una classe `Lavoratore` contiene un metodo `CalcolaPensione()` che non considera periodi di maternità o part-time o lavori precari, il sistema produrrà risultati discriminatori.

### ➤ Incapsulamento e opacità

Un algoritmo di selezione come

```
bool IsCandidatoIdeale()
```

che restituisce solo "vero" o "falso", nasconde criteri decisionali (non visibili all'utente) che non saprà mai perché è stato scartato. Questo porta al problema delle **black box**.

## 4. Programmazione Etica: Interfacce e Dependency Injection

Per evitare che il codice nasconda bias, dobbiamo renderlo **trasparente** e **verificabile**.

### ➤ Problema dell'hard-coding: scrivere regole direttamente nel codice in modo fisso.

```
public bool IsIdoneo(Candidato c)
{
    if (c.Eta > 40)
        return false;
    if (c.Nazionalita != "Italiana")
        return false;
    return true;
}
```

Quali sono i problemi?

- la regola è **nascosta dentro il codice**
- è difficile da modificare
- potrebbe contenere **bias discriminatori**
- nessuno dall'esterno può verificare facilmente la logica

### ➤ Uso delle interfacce

Invece di scrivere logiche decisionali fisse (che nascondono bias), usiamo le *interfacce* per rendere i criteri di scelta intercambiabili e verificabili.

Le interfacce permettono di separare **le regole decisionali dal sistema principale**.

```
public interface IValutazioneEtica
{
    bool IsIdoneo(Candidato c);
}
```

Questo significa:

- **la regola di valutazione non è più fissa**
- può essere implementata in modi diversi.

Esempio:

```
public class ValutazioneSoloCompetenze : IValutazioneEtica
{
    public bool IsIdoneo(Candidato c)
    {
        return c.Competenze >= 70;
    }
}
```

Oppure un'altra:

```
public class ValutazioneInclusiva : IValutazioneEtica
{
    public bool IsIdoneo(Candidato c)
    {
        return c.Competenze >= 60 && c.Esperienza > 2;
    }
}
```

### ➤ Dependency Injection

La regola decisionale viene fornita dall'esterno invece di essere scritta dentro la classe.

```
public class SistemaReclutamento
{
    private IValutazioneEtica regola;

    public SistemaReclutamento (IValutazioneEtica regolaFornita)
    {
        regola = regolaFornita; // Dependency Injection: la regola viene
                                // "iniettata" dall'esterno
    }
    public void ElaboraCandidatura(Candidato c)
    {
        if (regola.IsIdoneo(c))
            ...
    }
}
```

### Vantaggi Etici:

1. **Trasparenza:** La logica non è più sepolta nel codice.
2. **Audit Algoritmico:** Un ente terzo può testare il sistema iniettando una regola di controllo per verificare se l'algoritmo è imparziale.
3. **Flessibilità:** Le regole possono essere aggiornate per rispettare nuove leggi senza fermare il sistema.

## 5. Il Diritto alla Spiegazione (GDPR)

### GDPR (General Data Protection Regulation - Regolamento UE 2016/679):

*normativa europea sulla privacy, in vigore dal 25 maggio 2018, che disciplina il trattamento dei dati personali, rafforzando i diritti dei cittadini e le responsabilità di aziende e organizzazioni.*

*Mira a garantire la protezione dei dati, la trasparenza e la sicurezza, applicandosi a chiunque offra beni/servizi*

Il **GDPR** (Regolamento UE 2016/679) stabilisce che se un cittadino è oggetto di una decisione automatizzata, ha il **diritto di ricevere informazioni significative sulla logica utilizzata**.

- **No al "Computer says no":** Un programma non deve limitarsi a un true/false. Deve essere progettato per fornire i motivi del rifiuto. Quindi è opportuno lanciare eccezioni o restituire oggetti che spieghino i motivi della decisione
- **XAI (Explainable AI):** È il settore che studia come rendere i sistemi complessi capaci di spiegare le proprie decisioni agli esseri umani.

## 6. Caso di Studio: Il Redlining Digitale

Il **redlining digitale** è una forma di discriminazione moderna che utilizza algoritmi, big data e decisioni aziendali per limitare l'accesso a servizi tecnologici, finanziari o educativi a specifiche popolazioni o aree geografiche, spesso a basso reddito o minoranze.

Questa pratica perpetua disuguaglianze storiche, riducendo le opportunità economiche e sociali attraverso infrastrutture internet inadeguate o algoritmi discriminatori.

```
public class Cliente
{
    public double Reddito { get; set; }
    public string CAP { get; set; } // Il bias di residenza
    public int Eta { get; set; }
}
```

```
public class Banca
{
    public bool ApprovaMutuo(Cliente c)
    {
        // Bias Geografico: se il CAP è di una zona "povera",
        //sei considerato a rischio → nega il mutuo.
        if (c.CAP == "12345")
            return false;
        return c.Reddito > 30000;
    }
}
```

Anche se il programmatore non ha inserito "razza" o "religione", l'uso del CAP può produrre lo stesso effetto discriminatorio su base statistica.

## 7. Conclusione

*Come programmatori, siamo i "legislatori" del mondo digitale: scriviamo le leggi digitali che governano la vita delle persone. Un errore o una scelta superficiale nel codice può negare a una persona un lavoro, un prestito o un diritto fondamentale.*

**La qualità del codice non è solo una sfida tecnica, è una forma di giustizia sociale.**