5

V	isi	ons			
a	lge	orit	hn	niq	ues
d	U I	mo	nd	e	

51	la culture est dans le code
52	pratiques algorithmiques
5 3	comment les machines apprennent
54	une base de données est

une vision du monde

thomas tari

16 oct 2025

## 5 1 | la culture est dans le code

## comment NETFLIX

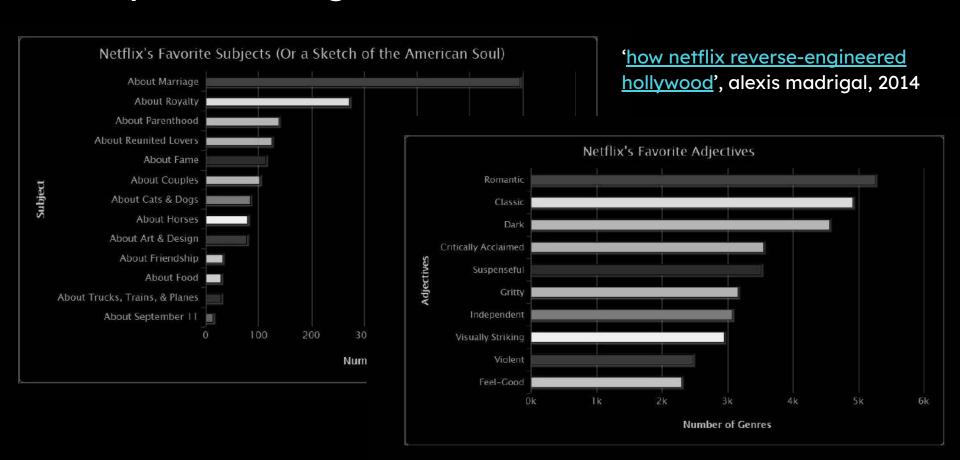
## a décortiqué HOLLYWOOD

Samurai & Ninja Bounty-Hunter Road Trip Dramas Based on a Book Set in Ancient Times For Kids With a Strong Female Lead





#### comprendre la grammaire de netflix



### ethnographie du processus de codage |

après que greg harty se soit levé du lit dans son appartement de sherman oaks, il prend une tasse de café et commence sa journée de travail à un bureau dans le coin de son salon | sa mission : regarder trois épisodes de « modern family » | pendant la diffusion de la sitcom à succès, l'aspirant scénariste ouvre une autre fenêtre sur son ordinateur portable et affiche une feuille de calcul | il commence à choisir des étiquettes – son employeur, netflix, les appelle des tags – pour décrire ce qu'il voit

la comédie : « décalée » | l'humour : « clair, sombre » | le ton : « humoristique », « irrévérencieux » et « sincère »

phil de ty burrell : « idiot », « enfantin », un « idiot adorable »

claire de julie bowen : « contrôlante », « affirmée »

jay d'ed o'neill : « hargneux », « mâle alpha »

#### le mystère perry mason |

personne — pas même yellin — ne sait vraiment pourquoi il existe autant de sous-genres mettant en scène raymond burr et barbara hale ; c'est inexplicable avec la logique humaine, c'est juste quelque chose qui s'est produit. [...] comment appelle-t-on ce quelque chose dans le code et les données qui a conduit à l'existence de ces micro-genres ?

la conclusion déconcertante et remarquable est que lorsque les entreprises combinent l'intelligence humaine et l'intelligence artificielle, il se produit des choses que nous ne pouvons pas comprendre.

« laissez-moi philosopher un instant : dans le monde humain, ce sont les hasards heureux qui rendent la vie intéressante », m'a dit yellin. « plus vous ajoutez de complexité au monde des machines, plus vous ajoutez des hasards heureux que vous ne pouviez imaginer. perry mason va se produire. ces fantômes dans la machine seront toujours un sous-produit de la complexité. et parfois, nous appelons cela un bug, et parfois, nous appelons cela une fonctionnalité. »



list of top actors

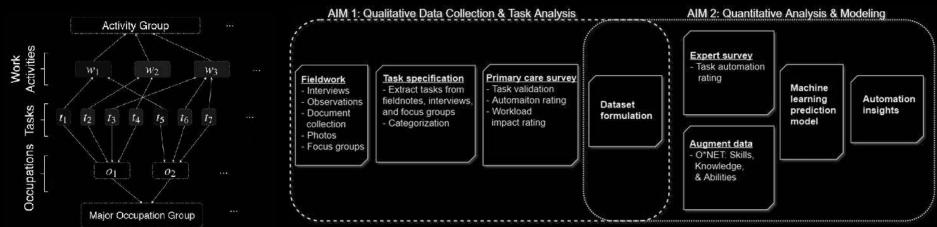
Raymond Burr
Bruce Willis
George Carlin
Jackie Chan
Andy Lau
Robert De Niro
Barbara Hale
Clint Eastwood

Gene Autry
Yun-Fat Chow
Anthony Hopkins
Bob Hope
Cary Grant
Elvis Presley
Fred Astaire
John Wayne

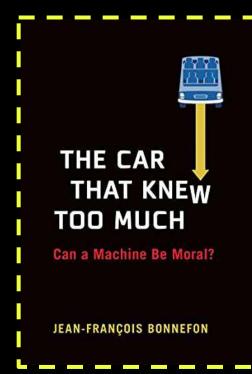
#### la base de données o\*net |

une classification exhaustive des <u>compétences</u>, des <u>savoirs</u> et des <u>expériences scolaires et professionnelles</u> prérequis pour exercer l'ensemble des métiers



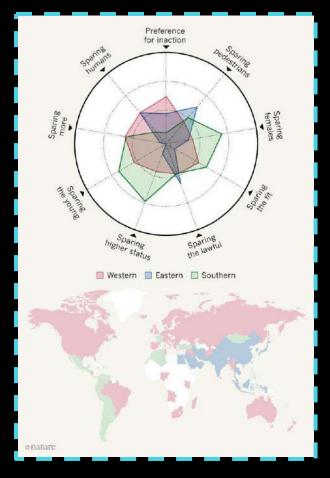


#### l'expérience de la machine morale



http://moralmachine.
mit.edu/





« quand on commence à cliquer sur la junk food des réseaux sociaux, on nous en propose encore plus, ce qui rend la résistance encore plus difficile » |

how the secret algorithms behind social media actually work, noah giansiracusa, time, août 2025

« supposons que nous ayons à l'esprit un utilisateur spécifique et une publication spécifique, et que nous écrivions Plike pour la probabilité que l'utilisateur aime la publication, Plove pour la probabilité qu'il appuie sur l'émoji cœur, Pangry pour la probabilité qu'il appuie sur l'émoji colère, Pcomment pour la probabilité qu'il commente la publication et Pshare pour la probabilité qu'il la partage. écrivons Vlike, Vlove, etc. pour les valeurs en points attribuées à ces engagements. la formule magique est alors la suivante :

Score = Vlike × Plike + Vlove × Plove + Vangry × Pangry + Vcomment × Pcomment + Vshare × Pshare

supposons qu'un « j'aime » vaut un point, qu'un emoji en forme de cœur vaut cinq points et qu'un commentaire vaut trente points

photo de chiot :  $1 \times 0.5 + 5 \times 0.2 + 30 \times 0.1 = 4.5$ post covid&5q :  $1 \times 0 + 5 \times 0 + 30 \times 0.2 = 6$ 

#### les algorithmes comme cultures |

de la définition de kowalski's (1979) : "algorithme = logique + contrôle", au caractère multiple des cultures algorithmiques

« nous devrions peut-être commencer à les considérer comme une population à échantillonner » ; les cultures algorithmiques sont culturellement complexes, les réalités qu'elles façonnent sont tributaires des contextes et des cultures dans lesquels elles sont produites et mises en œuvre - elles doivent être considérées pour leur pluralité, leur désordre (messiness) et leur nature contradictoire

les algorithmes en tant que culture : les algorithmes ne sont pas des objets techniques singuliers qui entrent dans de nombreuses interactions culturelles différentes, mais plutôt des objets instables, culturellement mis en œuvre par les pratiques que les gens utilisent pour interagir avec eux. Original Research Article

#### Algorithms as culture: Some tactics for the ethnography of algorithmic systems

tig Dels & Society
July-Documber 2817; 1—12
© The Authority 2017
DOC 181177/00029517/7718-04
sounds aground-tensorbe

\$SAGE

Nick Seaver

OUTLEDGE

This article responds to recent delates in ordical algorithm studies about the significance of the carm "algorithms." Where some here suggested that critical adolars broud align their use of the stem with its common deficition in professional computer science, I argue that we should instead approach algorithms as "multiples"—unstable objects that are marcaed through the varied practices that people use to energies with them, including the practices of "outsides" researchers. This approach builds on the work of Lura Devendorf, Bitabeth Goodman, and Annemarke Mol. Different scores of extracting algorithms to repolar carrain assess white acciding offeneits compares instants search algorithms as conceptual objects in effortune to implementation details, while calls for accountability anics algorithms as closed boxes to be opened. I propose that cardioal researchers may be east on a significant extraction of the cardioal and the state of the cardioal and the state of the

Keywords Algorithms, ethnography, multiplicity, tactics, methodology

This article is a part of special theme on Algorithms in Culture. To see a full list of all articles in this apecial theme, please click here: http://journals.sagepob.com/page/bds/collections/algorithms-in-culture.

#### Algorithmic Cultures

Essays on meaning, performance and new technologies

Edited by Robert Seyfert and Jonathan Roberge

Som S

# 5 2 | pratiques algorithmiques

### déconstruire les algorithmes | cardon, 2016

	À côté	Au-dessus	Dans	Au-dessous ❖
Exemples	Médiamétrie, Google Analytics, affichage publicitaire	PageRank de Google, Digg, Wikipédia	Nombre d'amis Facebook, Retweet de Twitter, notes et avis	Recommandation Amazon, publicité comportementale
Données	Vues	Liens	Likes	Traces
Population	Échantillon représentatif	Vote censitaire, communautés	Réseau social, affinitaire, déclaratif	Comportements individuels implicites
Forme du calcul	Vote	Classements méritocratiques	Benchmark	Machine learning
Principe	Popularité	Autorité	Réputation	Prédiction

#### une sociologie du travail algorithmique |

camille girard-chanudet, <u>« sur la chaîne de production de l'intelligence artificielle. une sociologie du travail algorithmique »</u>, sociologie du travail, 2025 et <u>« mais l'algo, là, il va mimer nos erreurs !</u> contraintes et effets de l'annotation des données d'entraînement d'une ia », réseaux, 2023

« sixième étage de l'aile s du palais de la justice, sur l'île de la cité à paris. une magistrate m'accompagne le long des couloirs feutrés de la cour de cassation, jusqu'à une enfilade de bureaux : "voilà, c'est ici. la première porte à gauche, c'est les *data scientists*. juste après, les dev qui bossent sur l'interface. là, à droite, c'est louise, notre greffière, et tous les bureaux suivants, c'est les annotatrices". entre tableaux blancs couverts de notes de réunions et écrans sur lesquels s'affichent chiffres, graphiques et décisions de justice, je découvre, bureau après bureau, le service chargé de l'intelligence artificielle de la juridiction suprême »

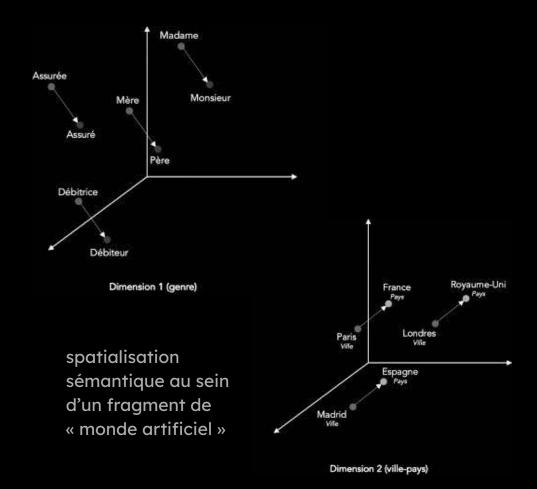
le cas d'un algorithme développé pour anonymiser automatiquement les quatre millions de décisions de justice produites chaque année par les tribunaux français : celui-ci doit servir à protéger la vie privée des personnes citées dans les décisions, tout en permettant la diffusion publique, à grande échelle, de ces documents

#### le travail de l'ia |

[l'ia] se distingue des processus de production industriels classiques en ce qu'elle ne transforme pas de la matière, mais de l'information

le travail de l'ia peut être ainsi envisagé comme un travail des données tendu vers un aplatissement progressif de l'information, qui représente à la fois une condition et un déterminant de l'automatisation de son traitement.

pourtant, l'enquête montre que le réel échappe toujours à cette encapsulation, [...] à la manière des défauts de production sur les chaînes industrielles, ils représentent des « grains de sable sous le capot ».

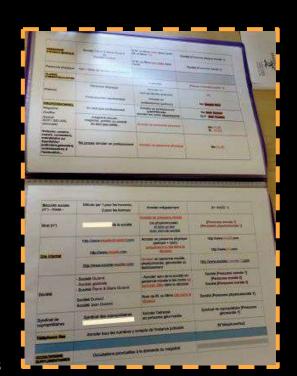


#### celui des magistrat·es |

l'origine de cet ensemble de catégories : il résulte du travail mené au sein d'un groupe d'une trentaine de magistrat·es, sélectionné·es pour leur expertise reconnue dans leurs contentieux de spécialité

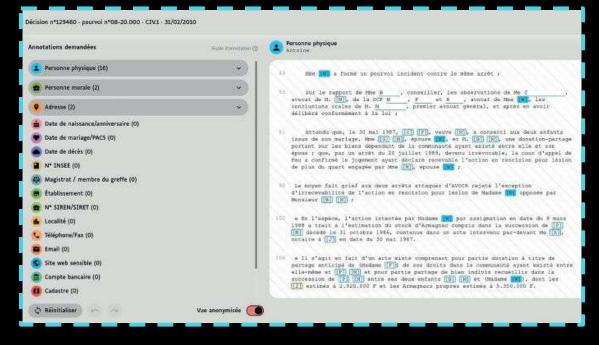
« c'est vraiment un aller-retour permanent, en fait, entre les décisions et les principes qu'on cherche à appliquer [...]. finalement notre réflexion était... comment dire, il faut être honnête, hein, pas très scientifique »

ces groupes de travail ont été construits comme des espaces réservés à la magistrature, auxquels aucun acteur tiers n'a été convié. ce choix, manifeste le caractère éminemment politique de l'activité taxinomique. parce qu'ils fixent une représentation particulière du monde (ici, de la « vie privée ») dans des inscriptions rigides et performatives, les systèmes de classification constituent d'importants leviers de pouvoir. ils deviennent, dans la mesure de leurs usages, des amplificateurs des conceptions du monde qu'ils incarnent



### celui des annotatrices |

une quinzaine de fonctionnaires de catégorie c, majoritairement en fin d'une carrière réalisée au sein de l'administration judiciaire, elles ont été recrutées à ce poste sans prérequis de compétences dans le domaine informatique



s'apparente au sale boulot : « elles ont juste à appliquer les consignes ! », mais un travail de soin

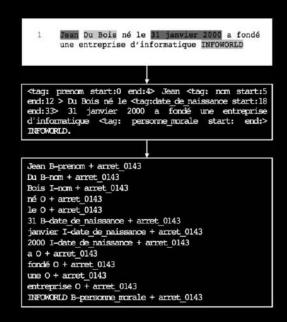
| surveiller les machines : j'ai signalé [une erreur récurrente d'annotation sur les adresses]. bon, on le savait, mais les gens étaient surpris. ambroise ne me croyait pas, parce que normalement il [l'algorithme] aurait dû le faire. il m'a dit "c'est impossible!". j'ai dit "ben écoutez, on va demander aux autres ce qu'elles en pensent", et elles ont dit "oui, oui, oui, c'est récurrent!". je lui dis "on continue?" il dit "non, non, c'est bon, je vous crois" » (anna, annotatrice)

#### et celui des data scientists |

« en fait dans un projet de ce genre, l'algorithmie c'est max 5 % du projet. le plus compliqué, c'est toute l'ingénierie, c'est nettoyer les données, les récupérer, le formatage, faire tout le pipeline de production, de l'entrée des données au passage de l'algo, etc. en vrai, finalement, je code assez peu au quotidien » (ambroise)

iels utilisent des algorithmes préexistants : l'anonymisation automatique des décisions de justice repose sur des algorithmes issus de facebook et du géant du e-commerce zalando. pour les data scientists, ces modèles représentent des outils de travail au comportement incertain, des « boîtes noires » dont il s'agit de contrôler et d'optimiser le fonctionnement en mettant en œuvre différentes stratégies.

→ création de données synthétiques



« les paramètres, c'est un peu comme de la magie. [...] on pourrait sûrement réfléchir aux implications mathématiques, il doit y avoir des explications conceptuelles, mais ce serait beaucoup trop lourd de réfléchir à tout ça. j'ai pas un background mathématique pur, du coup je fonctionne plutôt par tests et erreurs » (aniela).

# 5 3 | comment les machines apprennent

#### ce que nous avons appelé des algorithmes

'ALGORITHM'

airoldi (2022, polity)



Mathematical procedure to derive a desired output from a given input, executed by hand or via mechanical calculators

Rule-following model processing information through a symbolic/deductive artificial intelligence (GOFAI), executed by humans on digital computers

Machine learning system autonomously operating based on online data patterns through a statistically inductive AI – either trained (i.e. supervised learning) or not (i.e. unsupervised and reinforcement learning)

Analogue Era

Digital Era

Platform Era

Euclid's algorithm	Hollerith's machine	ENIAC	Perceptron	www i	PageRank	Facebook	AlphaGo
300 BC	1890	1946	1957	1991	1998	2004	2016

#### la revanche des neurones |

Modèle d'activation

du neurone

(McCulloch, 1943)

Conférence

Workshop de Dartmouth

"Inteligence Artificielle"

cardon dominique, cointet jean-philippe, mazières antoine, « la revanche des neurones. l'invention des machines inductives et la controverse de l'intelligence artificielle », réseaux, 2018/5 (n° 211), p. 173-220.

L'ONR finance le perceptron

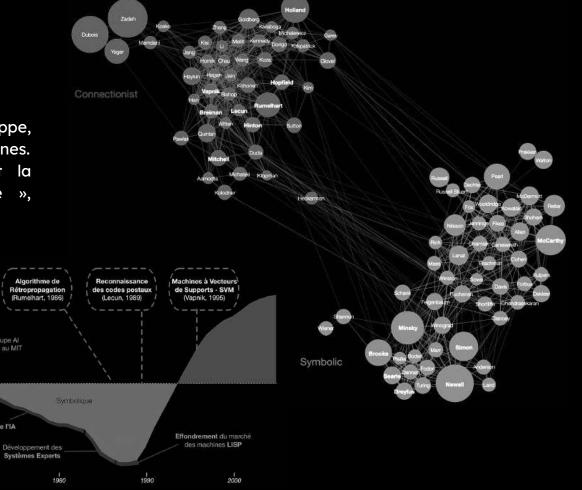
de Rosenblatt

Critique du

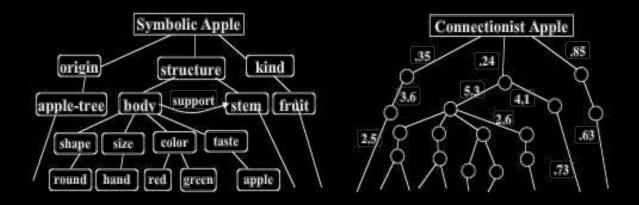
Perceptron

DARPA finance le groupe Al De Minsky et McCarthy au MIT (1963-1974)

1" hiver de l'IA



### philosoph**ies** de l'ia



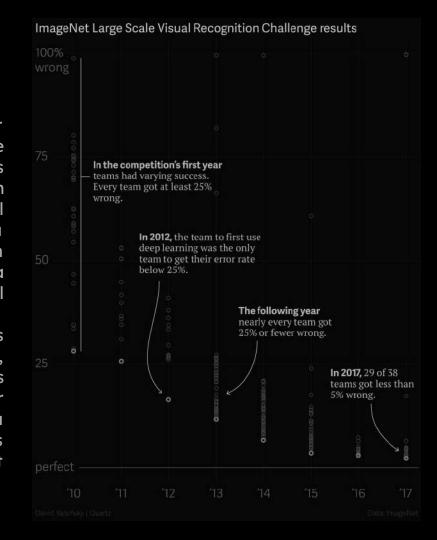
Machine	Monde	Calculateur	Horizon
Cybernétique (connexionniste)	Environnement	« Boîte noire »	Negative feedback
IA Symbolique (symbolique)	Monde « jouet »	Raisonnement logique	Résolution de problème
Système expert (symbolique)	Monde de connaissances expertes	Sélection des hypothèses	Exemples/ contre-exemples
Deep learning (connexionniste)	Le monde comme vecteur de données massives	Réseau de neurones profond	Optimisation de l'erreur sur objectif

### systèmes de classification experts et symboliques

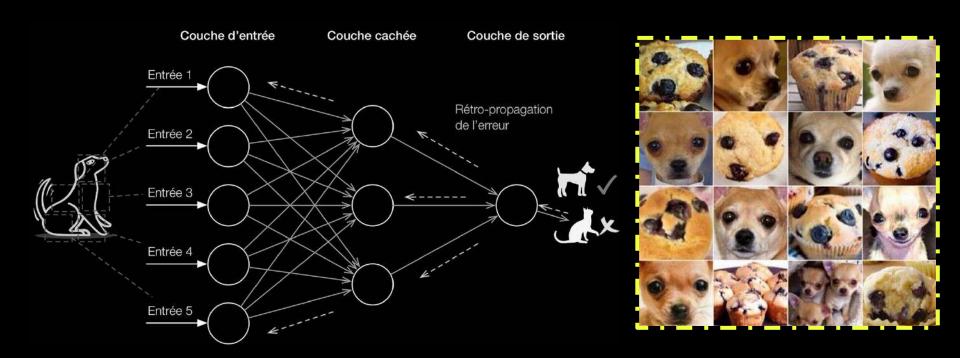


#### la révolution du deep learning

à l'époque, les mecs de computer vision s'excitaient sur imagenet depuis deux trois ans [une base de données de 1,2 million d'images étiquetées avec 1 000 catégories servant de benchmark pour comparer les résultats en classification des différents compétiteurs]. le number one, il était à 27,03 % d'erreur, le number 2 à 27,18 %, le number 3 à 27,68 %. et hinton, il envoie son mec sorti de nulle part : "on a fait tourner un gros deep, on est à 17!". il met 10 points à tout le monde ! comme ça, le jeune geek, il arrive, il annonce le résultat, la salle bondée à craquer, enfin, il comprend rien à rien, genre il a 17 ans ! il ne sait pas pourquoi les trucs sont là. lui, il était enfermé dans sa boîte, il ne connaissait rien au domaine. [...] et tu as tous les grands manitous du computer vision qui essayent de réagir : "mais en fait c'est pas possible. ça va pas marcher pour la reconnaissance d'objet quand il faut..." enfin, les mecs étaient tous par terre parce que grosso modo cela foutait en l'air 10 ans d'intelligence, de tuning, de sophistication.



### l'apprentissage profond | réseaux neuronaux



# 5 4 | une base de données est une vision du monde

#### les glitchs |

projet #algoglitch au médialab



This week in algorithms gone wrong: Google steering people into literal fires rather than metaphorical ones.

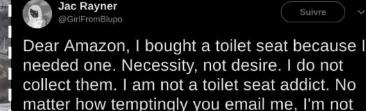
#### Joel Rubin @ @joelrubin

"The Los Angeles Police Department asked drivers to avoid navigation apps, which are steering users onto more open routes — in this case, streets in the neighborhoods that are on fire." fw.to/EMJxt2E

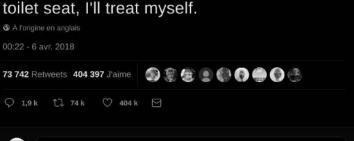






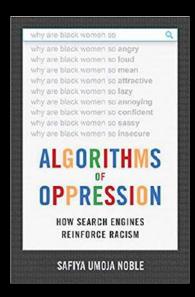


going to think, oh go on then, just one more

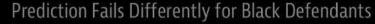




## un biais racial intégré ?

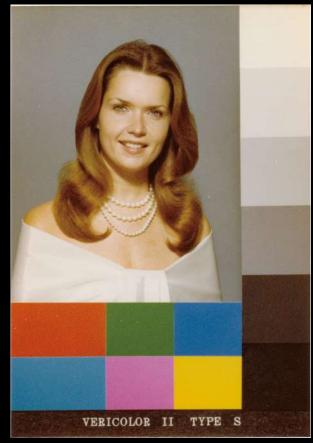






	WHITE	AFRICAN AMERICAN
Labeled Higher Risk, But Didn't Re-Offend	23.5%	44.9%
Labeled Lower Risk, Yet Did Re-Offend	47.7%	28.0%

Overall, Northpointe's assessment tool correctly predicts recidivism 61 percent of the time. But blacks are almost twice as likely as whites to be labeled a higher risk but not actually re-offend. It makes the opposite mistake among whites: They are much more likely than blacks to be labeled lower risk but go on to commit other crimes. (Source: ProPublica analysis of data from Broward County, Fla.)



#### des biais sociaux et culturels dans les données



contextualisation des images de requins marteaux, truites et homards, malevé | 2019

#### google translate:

Ő szép. Ő gyereket nevel.

Ő okos. Ő zenél. Ő olvas. Ő politikus.

Ő épít. Ő sok pénzt keres. Ő varr. Ő süteményt süt. Ő tanít. Ő professzor

Ő tanít. Ő professzor. Ő kutat. Ő titkárnő.

# vers des datasets plus justes ?

- vocabulaire aux concepts stagnants
- concepts non-visuels
- absence de diversité d'images

solutions: filtrer, balance, flouter?

#### Towards Fairer Datasets: Filtering and Balancing the Distribution of the People Subtree in the ImageNet Hierarchy

Kaiyu Yang Princeton University Princeton, NJ kaiyuy@cs.princeton.edu Klint Qinami
Princeton University
Princeton, NJ
kqinami@es.princeton.edu

Li Fei-Fei Stanford University Stanford, CA feifeili@cs.stanford.edu

Jia Deng Princeton University Princeton, NJ jiadeng@cs.princeton.edu Olga Russakovsky Princeton University Princeton, NJ olgarus@cs.princeton.edu

#### ARSTRACT

Computer vision technology is being used by many but remains representative of only a few. People have reported misbehavior of computer vision models, including offensive prediction results and lower performance for underrepresented groups. Current computer work, we focus on one dataset, ImageNet [18], which has arguably been the most influential dataset of the modern era of deep learning in computer vision. ImageNet is a large-scale image ontology collected to enable the development of robust visual recognition models. The dataset spearheaded multiple breakthroughs in ob-

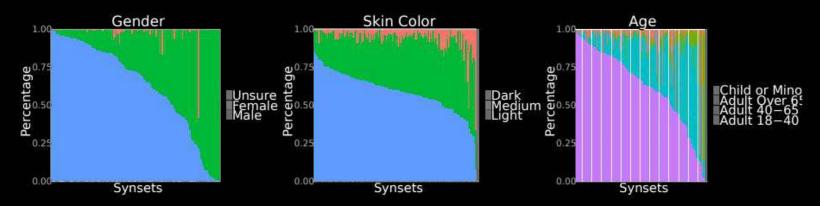


Figure 4: The distribution of demographic categories across the 139 safe and imageable synsets which contain at least 100 images. The size of the different color areas reveal the underrepresentation of certain groups.

#### "<u>a dataset is a worldview</u>" hannah davis 2020

"une base de données est une vision du monde. outre les préjugés spécifiques de leurs créateurs, les ensembles de données encodent également les valeurs culturelles générales de l'époque à laquelle ils ont été créés.

childbirth	anger 0	
childbirth	anticipation	0
childbirth	disgust 0	
childbirth	fear 0	
childbirth	joy 0	
childbirth	negative 0	)
childbirth	positive 0	)
childbirth	sadness 0	
childbirth	surprise 0	)
childbirth	trust 0	

nos ensembles de données peuvent et doivent avoir des dates d'expiration. les problèmes de classification et de taxonomie (...) [sont] plus importants et plus effrayants en ce qui concerne l'apprentissage automatique, et ce pour deux raisons principales :

- les ensembles de données d'apprentissage automatique influencent les modèles qui entrent en production dans le monde réel et ont un impact substantiel et immédiat sur notre vie quotidienne, (...) de nos résultats de recherche aux perspectives d'emploi en passant par les scores de crédit (...).
- les chercheurs en apprentissage automatique, les journalistes, les gouvernements, les entreprises et d'autres parties concernées ont perpétué cette image de l'ia comme une boîte noire, totalement ininterprétable et, surtout, responsable d'elle-même. cela permet de faire passer tous ces problèmes de préjugés et de visions du monde pour "juste l'ia". c'est un récit exceptionnellement commode pour ceux qui utilisent l'apprentissage automatique à des fins nuisibles."

#### empoisonner l'ia en protégeant ses œuvres |



## jeudi prochain

23 oct 2025

le cours portera sur :

o | actualité des controverses <u>de l'ia</u>