

# simulation

En premi re approximation, on peut dire qu'une simulation est un processus imitant partiellement le ph nom ne que l'on cherche  tudier et rendant ainsi plus ais e son  tude. Plus exactement, comme dans le terme bifurcation, le suffixe  -tion   du mot simulation indique qu'il peut d signer tant  t le processus tant  t le r sultat du processus. Si on ajoute que son radical  « sim-   - via la racine indo-europ enne  « sem  » (un) de laquelle d rive le latin  « simulare  » -  voque le fait de rendre semblable, on peut dire qu'une simulation  voque toujours au minimum un processus visant   produire quelque chose mais qui r f re aussi   autre chose que lui (le ph nom ne d termin r t), et cela, avec la condition d'une certaine ressemblance.

Comme tel, le processus prend toujours la forme g n rale d'une interaction causale r elle (ou seulement apparente s'il s'agit de symboles math matiques ou informatiques) entre des  l ments individuels. Or, il est crucial de comprendre ici que la condition de ressemblance, au c ur de toute simulation, peut porter tant  t sur le processus lui-m me (ses r gles, ses m canismes, son ordonnancement), tant  t sur les  l ments ob issant aux r gles, tant  t sur le r sultat du processus, tant  t sur deux ou trois de ces facteurs   la fois. Et c'est bien cette ind cision qui explique les diff rentes variantes de sens que l'on a pu historiquement donner au mot simulation.

Cette caract risation g n rale - r f rer   autre chose par ressemblance - indique certes un voisinage mais pas une identification compl te, comme nous le verrons, avec le terme de mod le. Une simulation est ainsi souvent assimil e   un mod le ph nom nologique fid le   la dynamique temporelle du syst me cible, mais qui ne le repr sente qu'en surface, sans l'expliquer. Toutefois, on parle aussi de simulation de mod le et de mod le de simulation. Et l'on dit que certains mod les de simulation sont particuli rement r alistes. Il faut donc expliquer ces glissements voire ces apparentes oppositions de sens.

## Usage ancien mais essor r cent

Si les simulations jou es par des acteurs humains ont un usage ancien dans les formations en strat gie militaire,  conomie, gestion ou management (les r gles ou composants ressemblant   ceux du r el), le large usage contemporain du terme vient des rapports nouveaux que les ordinateurs instituent entre mod les formels et monde r el.

Dans les ann es 1930, l'analyste diff rentiel qui r solvait de fa on approch e au moyen de circuits  lectriques des  quations math matiques analytiquement non solubles  tait d j  qualifi  de simulateur, mais analogique : il imitait par un processus mat riel analogique (au sens de continu) le processus sinon symbolique de r solution par calcul.

C'est par sym trie mais aussi en r action   cette premi re extension du terme - dont t moigne la naissance de la revue *Simulation* en 1952 - que sont apparues les expressions de simulation math matique puis de simulation num rique.   partir des ann es 1950, une simulation math matique est un processus non plus mat riel mais math matique et, en particulier, stochastique ( « Monte-Carlo  » ) #note1" de r solution approch e d'une  quation non analytiquement soluble. Les math matiques se clivent ce-faisant : certains  l ments y sont jug s plus concrets et plus interactionnels que d'autres. On parle parfois de math matiques empiriques.

L'expression de simulation num rique d signera ensuite cette simulation math matique - d cl gale opportun ment   la machine programmable - plus largement fond e sur toute discr tisation des variables, mais sans n cessaire recours au stochastique. On retrouvera l , syst matis es et impl ment es dans des machines programmables, les techniques de r solution approch e (  la main et par  l ments finis) de calculs de structure d j  pr sentes dans l'architecture du XIXe si cle.

  partir de cette  volution r cente, on comprend mieux que, de fa on g n rique une pratique de simulation tende   remplacer toute conception abstraite d'un processus (dynamique, calcul) par un processus effectif d'interaction pas   pas, quasi-empirique, suivi d'une observation - ou mesure - du r sultat.

## Simulation de mod le

Si l'on s'accorde   dire qu'un mod le est une repr sentation analogique (au sens de l'analogie) plus ou moins ressemblante et simplifi e (en r alit , pas toujours simple en soi, mais dont l'abord est plus simple) d'un syst me cible et qu'un mod le est souvent formel, on en tire l'id e qu'un calcul approch  de mod le par discr tisation en est une simulation num rique. Mais attention   la confusion : si le mod le peut ressembler au syst me cible, sa simulation r f re ici seulement au processus appliqu  aux  l ments math matiques fragment s du mod le. La ressemblance attendue ne si ge pas au m me niveau selon que l'on consid re le mod le ou sa simulation : ce n'est pas parce que la simulation ressemble, dans son processus, aux processus de calcul pas   pas du mod le qu'elle ressemble aussi aux processus mat riels affectant le syst me cible mod lis . C'est pourquoi, dans le cas d'un mod le ph nom nologique, on

peut avoir une simulation/processus ressemblant au calcul approché du modèle mais pas au processus réel du système cible. En revanche, la simulation/résultat - appelé parfois « simulat » pour le distinguer du processus (Varenne, 2018) - peut continuer, dans ce cas, à être comparé à l'état final du système cible. La confusion est souvent commise dans la littérature.

Dans le même ordre d'idée, on considère souvent qu'une simulation est le processus même d'animation d'un modèle (Gilbert, Conte, 1995). On dit aussi qu'elle est un modèle plongé dans le temps. Si on prend en effet un modèle dynamique au sens fort, c'est-à-dire intégrant non seulement le temps mais aussi les effets du temps sur ses paramètres et règles d'interaction (non-linéarité, etc.), le passage à la simulation devient autant plus nécessaire : on ne peut alors s'empêcher de considérer que la temporalité du système est directement imitée par la nécessaire successivité des étapes d'interaction dans le processus de simulation du modèle. Mais c'est aussi un glissement d'attribution erroné : ce n'est pas parce que les étapes d'une simulation de modèle prennent du temps que cette successivité a toujours à être ressemblante avec la successivité du système cible (Varenne, 2018).

### *Micro-simulation*

C'est dans les travaux de Guy Orcutt et collègues (1961) qu'on a un des premiers usages du terme même de simulation pour désigner des simulations sociales effectuées au moyen d'ordinateurs. Les chercheurs en sciences sociales n'utilisent plus le terme de simulation pour désigner une simulation numérique approchée d'un modèle mathématique social comme il en existait déjà à l'époque un grand nombre : modèles équilibre, stocks-flux, compartiments, etc., voir Dauphin (1987). En effet, les éléments intervenant dans le processus interactionnel sont supposés y être non plus des éléments finis d'une variable mathématique mais directement des représentations individuelles ressemblantes - certes stylisées - d'agents sociaux. Ce type de simulation sociale valorise donc l'échelle micro-sociale en prenant au sérieux une approche de type individualisme méthodologique tout en étant une des premières à s'effectuer automatiquement (sans êtres humains) sur ordinateur, cela la différencie des simulations jouées dans les jeux de stratégie, d'entreprise ou autres. On trouve des analyses comparatives approfondies et critiques de la microsimulation dans (Holm, Sanders, 2001) et (Sanders, 2006).

### *Modèle de simulation*

Par la suite, l'essor des langages de programmation dits orientés-objets favorise cette tendance à rechercher la ressemblance d'abord au niveau micro, c'est-à-dire au niveau même des éléments interagissants. On court-circuite le passage par le modèle mathématique surplombant. On reproduit la variabilité des agents au-delà des premières stylisations grossières. On reproduit les effets de contexte comme aussi ceux de la variabilité du contexte vécu au cours du processus. Cela peut apparaître alors comme une nouvelle voie d'accès majeure pour la géographie. De moyen, la simulation devient fin pour le modèle : c'est bien pourquoi l'on parle dans ce cas de modèle de simulation.

De nombreux collègues, géomorphologues mais aussi géographes ont ainsi recours à ces approches distribuées ou à modèles basés sur des individus (IBM). Ce furent d'abord les automates cellulaires à réseaux inertes sur lequel des cellules sont occupées ou non par des agents interagissant selon des règles de voisinage stables, avec de possibles hiérarchies (Batty 2007)(Elissalde et al., 2009) - mais l'espace et les relations spatiales restent encore très stylisés. Puis, on vit apparaître les systèmes multi-agents #note2", SMA ou ABM (agent-based models) où les agents possèdent des propriétés d'interactions variables dans un espace qui lui-même peut être rendu variable et actif. Dans ce type de simulation, le maître mot est l'interaction distribuée (Ferber, 1999). On en a un des premiers essais en géographie des villes dans le travail de (Sanders et al., 1997). Rétrospectivement, on peut dire que le travail sur les modèles de [diffusion spatiale](#) de l'innovation de Torsten Hägerstrand (1967) des années 1950 relève de ce type de modèle de simulation (Daudin, 2005)(Varenne, 2017). Quoi de mieux en effet pour une analyse géographique que cette possibilité nouvelle de prendre en compte l'histoire des mécanismes sociaux, des usages humains et des transformations humaines de l'espace ?

### *Interrogations méthodologiques et épistémologiques*

Cette approche centrée sur les individus et le détail de leurs propriétés rencontre plusieurs contestations. La première consiste à nier l'utilité d'une simulation « fac-simile » : alors que pour certains, ces simulations doivent intégrer une description suffisamment fine des agents (Conte, 2000), pour d'autres, ils doivent rester simples sans quoi ils perdent en généralité, donc en utilité (Axelrod, 1997). La réponse dépend en fait de la fonction de connaissance - reproduire, expliquer ou comprendre ? - attendue du modèle de simulation (Varenne, 2010).

Un modèle de simulation distribuée peut servir aussi à tester la plausibilité d'une hypothèse mécanistique pour

l'explication de phénomènes sociaux émergents, comme la ségrégation spatiale (Schelling, 1971). Mais une nouvelle contestation peut surgir : cette **émergence** simulée est-elle ponctuelle ou manifeste-t-elle des propriétés structurelles robustes ? Comment être certain de ne pas être biaisé ou piégé par un simple artefact de computation qui n'a de réaliste que l'effet global ? (Forsyth, Parodi, 2019)

Certains philosophes ont également contesté le caractère faussement individuel donc faussement causal d'un symbole dans un modèle de simulation individus-centrés dès lors qu'il agit en réalité toujours sous un format général car logique (donc pas causal) dans la machine (Grüne-Yanof, 2009). On peut répondre que, dans un processus de simulation particulier, un mécanisme est individuellement et matériellement instancié, certes de manière stylisée, mais, par là, la causalité est bien imitée iconiquement (Elsenbroich, 2012).

Quand bien même cette simulation d'émergence serait robuste, à ce niveau, l'objection de la sous-détermination processus-loi (Varenne, 2016) : ce n'est pas parce qu'un mécanisme d'interaction entre entités réussit à faire émerger une forme ou une loi géographique (un fait stylisé) similaire à celles de la réalité qu'il n'existe pas d'autres mécanismes ou combinaisons de mécanismes qui, tout aussi bien, pourraient produire le même effet macro.

Mais encore, une piste existe qui relève d'une stratégie globale de simulation. Il s'agit de recourir à des processus massifs de simulations parallèles ou en cascade dans lesquels on se livre à un très grand nombre d'observations (i.e. de mesures) systématiques et comparatives sur les résultats calculés de très nombreux et différents modèles de simulation visant tous à rendre compte au mieux de l'émergence d'un phénomène donné (une loi géographique empirique ou un fait stylisé). Pour fonctionner, cette méthode repose sur l'utilisation de données massives, sur un grand nombre d'itérations de modèles de simulation et sur des algorithmes de comparaisons systématiques et à grande échelle (Cottineau et al., 2015)(Schmitt et al., 2015)(Pumain 2017)(Raimbault, 2021). Elle nécessite donc une grande puissance de calcul. Il s'agit souvent dans un premier temps de tester séparément la performance de chaque mécanisme explicatif plausible, puis, si un seul mécanisme ne suffit pas, d'introduire de façon progressive et minimale, un autre mécanisme ou bien encore chaque type de combinaison de plusieurs mécanismes minimaux un après l'autre, cela de façon à éviter le surajustement insignifiant, gage de sous-détermination, et à se conformer à la vertu de la parcimonie attendue de toute construction théorique. Procédant ainsi par une sorte d'abduction (inférence à la meilleure explication) à la fois incrémentale et assistée par ordinateur, grâce à la comparaison systématique de modèles de simulation alternatifs minimaux, de leurs combinaisons (dont le nombre peut très vite devenir considérable car possiblement explosif) et par le calcul massif, on diminue la plausibilité qu'une combinaison alternative de mécanismes explicatifs minimaux existe et nous ait échappé. Allant à rebours des approches de calcul sur données massives purement phénoménologiques (de type IA numérique et à apprentissage machine aveugle), une telle approche de simulation géographique et sociale - à la fois ouverte, diversifiée, combinatoire, systématique mais surtout explicite dans ses ontologies et ses modèles explicatifs - semble ainsi permettre de fournir des arguments nouveaux et des apports théoriques solides.

Franck Varenne

note1 Dans cette méthode, il s'agit d'approximer en imitant pas à pas les effets d'une loi de probabilité complexe. On fait tirer à l'ordinateur une à une et au hasard des valeurs particulières de la variable aléatoire conformément à sa loi de probabilité : ce processus de tirage aléatoire concret et imitatif pas à pas - simulateur en ce sens - remplace le calcul algébrique qui aurait dû être effectué sinon à l'échelle macroscopique mais qui, justement, n'est pas toujours faisable. Voir le site de l'INRIA expliquant davantage cette méthode et ses usages : <https://interstices.info/la-simulation-de-monte-carlo/>

note2 Pour en savoir plus sur les systèmes multi-agents, voir le site de présentation (partielle) de l'INRIA à <https://interstices.info/la-force-du-collectif/> et, surtout, le livre fondateur de Ferber (1995).

## Bibliographie

Bibliographie :

-Axelrod 1997, *Advancing the Art of Simulation in the Social Sciences*, in R. Conte, R. Hegselmann et P. Terna (dir.), *Simulating Social Phenomena*, Berlin, Springer-Verlag, 1997, p. 21-40.

-Banos A. & Sanders L., 2013, *Modéliser et simuler les systèmes spatiaux en géographie*, in Franck Varenne & Marc Silberstein (dir.), *Modéliser & simuler. Méthodologies et pratiques de la modélisation et de la simulation*, t. 1, Paris, Éditions Matériologiques, p. 839-869

- Batty M., 2007, *Cities and Complexity: Understanding Cities with Cellular Automata, Agent-Based Models, and Fractals*, Cambridge, MIT Press.
- Conte R., «The Necessity of Intelligent Agents in Social Simulation», in G. Ballot et G. Weisbuch (dir.), *Application of Simulation to Social Sciences*, Londres, Hermes, 2000, p. 19-38.
- Cottineau, C., Chapron, Reuillon, R., «Growing Models from the Bottom Up. An Evaluation-Based Incremental Modelling Method (EBIMM) Applied to the Simulation of Systems of Cities», *Journal of Artificial Societies and Social Simulation*, 2015, 18 (4) 9, <http://jasss.soc.surrey.ac.uk/18/4/9.html>, DOI: 10.18564/jasss.2828
- DaudÃ© E., 2005, « SystÃ©mes multi-agents pour la simulation en gÃ©ographie : vers une GÃ©ographie Artificielle Ã© », in Y. Guermont (dir.), *ModÃ©lisations en gÃ©ographie. DÃ©terminismes et complexitÃ©s*, Paris, HermÃ©s, p. 355-382.
- DauphinÃ© A., 1987, *Les ModÃ©les de simulation en gÃ©ographie*, Paris, Economica.
- Elissalde, B., Langlois, P., Goyat, D., «GeoCells model: European Structural Funds and regional interactions: which convergences for the European regions?», *Cybergeo*, juin 2009, nÃ°461. <https://journals.openedition.org/cybergeo/22388>
- Elsenbroich, Corinna, «Explanation in Agent-Based Modelling: Functions, Causality or Mechanisms ?», *Journal of Artificial Societies and Social Simulation*, 15(3), 2012.
- Epstein, J., *Generative Social Science* « Studies in Agent-Based Computational Modeling, Princeton, Princeton University Press, 2006.
- Ferber, J., *Les systÃ©mes multi-agents* « Vers une intelligence collective, Paris, InterEditions, 1995, J., [https://www.lirmm.fr/~ferber/publications/LesSMA\\_Ferber.pdf](https://www.lirmm.fr/~ferber/publications/LesSMA_Ferber.pdf)
- Ferber, J., *Multi-agent systems: An introduction to distributed artificial intelligence*, Addison Wesley, 1999.
- ForsÃ©, M. et Parodi, M. (2019) « Retour critique sur le modÃ©le de sÃ©grÃ©gation urbaine de Schelling Ã© », *Emulations - Revue de sciences sociales*, (31), p. 91-104. doi: 10.14428/emulations.031.07
- Gilbert, N., Conte, *Artificial Societies: The Computer Simulation Of Social Life*, Londres, Routledge, 1995.
- GrÃ©ne-Yanoff T., «The explanatory potentials of artificial societies», *Synthese*, 169, p. 539-555.
- HÃ©rgerstrand T., 1967c [1953], *Innovation Diffusion as a Spatial Process* (1re Ã©d. en suÃ©dois, 1953), trad. A. Pred, Chicago, The University of Chicago Press, 1967.
- Holm, E., Sanders, L., 2001, « ModÃ©les spatiaux de microsimulation Ã© », in L. Sanders (dir.), *ModÃ©les en analyse spatiale*. Paris, HermÃ©s-Lavoisier, p. 187-218. Langlois P., *Simulation des systÃ©mes complexes en gÃ©ographie*, Paris, HermÃ©s-Lavoisier, 2010.
- Orcutt G.H., Greenberger M., Korbel J. & Rivlin A.M., 1961, *Microanalysis of Socioeconomic Systems: A Simulation Study*, New York, Harper and Row.
- Pumain, D., «De la singularitÃ© en gÃ©ographie», *Journal of Interdisciplinary Methodologies and Issues in Science*, 2017 (1), <https://jimis.episciences.org/3901>
- Raimbault, J., «Integrating and validating urban simulation models», in: *Proceedings of FRCCS 2021: French Regional Conference on Complex Systems*. Dijon, France, 2021, 12 pages. <https://discovery.ucl.ac.uk/id/eprint/10130791/>
- Sanders, L., « Les modÃ©les agents en gÃ©ographie urbaine Ã© », in F. Amblard, D. Phan, *ModÃ©lisation et simulation multi-agents* « Applications pour les Sciences de lâ€™Homme et de la SociÃ©tÃ© », Paris, HermÃ©s-Lavoisier, 2006, p. 151-168. <https://shs.hal.science/halshs-00119088>
- Sanders, L., Pumain, D., Mathian, H., GuÃ©rin-Pace, F., & Bura, S. (1997). SIMPOP: A Multiagent System for the Study of Urbanism. *Environment and Planning B: Planning and Design*, 24(2), 287-305. <https://doi.org/10.1068/b240287>
- Schelling Th. C., 1971, *Dynamic Models of Segregation*, *Journal of Mathematical Sociology*, vol. 1, no. 2, p. 143-186.
- Schmitt, C., Rey-Coyrehourcq, S., Reuillon, R., Pumain, D., «Half a billion simulations: Evolutionary algorithms and distributed computing for calibrating the SimpopLocal geographical model», *Environment and Planning B*, 2015, vol.42, nÃ° 2, 300-315
- Simulation: *Transactions of The Society for Modeling and Simulation International* - <https://journals.sagepub.com/home/sim>
- Varenne, F., « Les simulations computationnelles dans les sciences sociales. Ã© » *Nouvelles perspectives en sciences sociales*, volume 5, numÃ©ro 2, mai 2010, p. 17-49. <https://doi.org/10.7202/044073ar>
- Varenne, F., « La sous-dÃ©termination des modÃ©les explicatifs par les lois empiriques : un problÃ©me rÃ©current mais fÃ©cond en gÃ©ographie de modÃ©lisation Ã© » ; in C. Blanckaert, J.LÃ©on, D.Samain. *ModÃ©lisations et sciences humaines* « Figurer, interprÃ©ter, simuler, LÃ©tÃ© Harmattan, 2016, p. 85-101, 2016, <https://hal.science/hal-02911721/document>
- Varenne, F., *ThÃ©ories et modÃ©les en sciences humaines*, Ã©ditions MatÃ©riologiques, 2017. <https://www.cairn.info/theories-et-modeles-en-sciences-humaines--9782373611274.htm>
- Varenne, F., *From Models to Simulations*, New York « London, Routledge, 2018.