

Eric Bonabeau 西尚久/家 複雑系科学は看実にビジネス領域へ浸透しつつある。 本稿が紹介する「エージェント・ベースト・モデル」は、 従来の調査・分析手法では解決できない問題に用いられ、 望外の成果を上げ、導入企業の数が急速に増えつつある。 「チョウが舞うと竜巻が起こる」というカオス理論の例えのように、 小さな振る舞いが相互に作用し、集積すると、 一見何の因果もなさそうな、大きな振る舞いを引き起こす現象、 すなわち「創発」はビジネスのあらゆるところで見られる。 この創発をシミュレーションし、管理するツールこそ、 エージェント・ベースト・モデルである。

モデルの正体シミュレーション・ナスダックが採用した

かれこれ三年前、ナスダックにいささか厄介な問題が発生した。ナスダックでは株価の呼び値単位を現行の八分の一μの一○進法を来は一○○分の一μ単位の一○進法を来は一○○分の一μ単位の一○進法を

業界の間では、そうすれば売り手と 買い手の交渉がもっと細かくできるようになり、売りと買いの呼び値の差が 縮まるだろうという意見が大勢を占め に、一〇進法への移行がかえって悪い 結果を招くのではないかと懸念していた。むしろ非効率だったり、抜け道が た。むしろ非効率だったり、抜け道が

ナスダックの担当者たちは、それまで経済調査、金融モデルなどさまざまな研究を通じて、資本市場を分析してきた。しかし一○進法への移行はまったく未知の分野であり、従来の分析手たく未知の分野であり、従来の分析手にではどうにも手に負えず、システムに悪影響を及ぼさないことをどのように確かめればよいのか、皆目わからなかった。

ナスダックでは、ニューメキシコ州

り現実的なものに進歩させた。

発した。
発した。
ないのでは、だけでは、だけでは、だけでは、だけでの影響をシミュレーショーがでは、だけができまれていますがある。

ト・モデルの効用に浴したのは、

何も

他に先駆けてエージェント・ベース

これはそんじょそこらの代物とはわ

シミュレーションの結果はみなの目 を見張らせるものだった。株価の単位 を見張らせるものだった。株価の単位 しくなってしまい、売りと買いの呼び 値の差はむしろ広がってしまう。さら にテストを重ねたところ、ナスダック は一見不可解に見えるこの現象の正体 をつかみ、一○進法への移行計画をよ

> たとえば、百貨店のメイシーズでは たとえば、百貨店のメイシーズでは シミュレーション結果をデパート店舗 シミュレーション結果をデパート店舗 ト・パッカード(以下HP)では採用 ト・パッカード(以下HP)では採用 ト・パッカード(以下HP)では採用 ト・パッカード(以下HP)では採用 ーストのシミュレーションを実施した。 ーストのシミュレーションを実施した。 また、フランスのソシエテジェネラル では、アセット・マネジメント・グル また、フランスのけ法と採用した。 をするためにこの技法を採用した。

創発が発生する理由

法を用いることで、純粋数学の手法で

ト・ベースト・モデル」と呼ばれる技

はとうてい把握し切れない株式市場の

動態をつかむことに成功した。

エージェント・ベースト・モデルの成力を十分に理解するには、まず「創威力を十分に理解するには、まず「創業となみてほしい。渋滞は日常的な現象でありながら、実際にはきわめて複雑で謎が多い(囲み「創発とは何か」を参照)。

エチケット(合流してくる車があれば、ドライバーは法律(制限速度など)や

Eric Bonabeau
マサチューセッツ州ケンブリッジにある戦略コンサルティング会社、エコシステムの主席研究員。複雑系科学のツールをビジネスチャンスの発見に応用している。電子メール・アドレスはeric@icosystem.com。

創発とは何か



企業のエグゼクティブ向けに創発を説明する時、まず次のようなゲームを思い浮かべてもらうことにしている。ちょうど立食パーティのように、1つの部屋の中で多数の人が散らばって動いているとしよう。あなたはそのなかから内緒で2人、A氏とB氏を選んで、A氏が常に自分とB氏の間にいるように動くことにする。もし部屋にいる全員が同じ行動をすると何が起こるだろうか。

では、ルールを少しだけ変えてみよう。自分が常にA 氏とB氏の間にいるように動くことにする。これまた全 員が同じようにするとなると、さてどうなるだろうか。

部屋には数十人いるとして、第1のゲームでは全員が ルールどおりに動き出すと、何時間も部屋をぐるぐる回 ることになる。何も知らない人が覗いたら、何ともでた らめな動きにしか見えないことだろう。

第2のゲームでは、まったく違った結果になる。1分もしないうちに、全員が集まってだんご状態となり、ほとんど動かなくなる。外からは、全員が1つところに集合することを目的としていたように見える。

いずれの場合も、結果として表れる「ぐるぐる回り」や「だんご状態」という集合行動を、個々の行動から生じた創発と呼ぶ(このゲームのシミュレーションは、www.icosystem.com/gameで見ることができる)。

この単純なゲームから3つの教訓が得られる。

第1に、創発は予測不可能なことがあり、直感に反する結果となることも多いということ。

たとえば、先述の人数の半分が第1のゲームのルール に従い、残りの半分が第2のゲームのルールで動いたと したら、どうなるだろうか。

第2に、個々の行動に小さな違いを加えるだけで集合 行動はがらりと変わってしまうこと。

そして第3に、個々の行動と結果として生じる創発の間に論理的な関連性があるとは限らないこと。つまり、第1のゲームはだんご状態にならないのに、第2のゲームではそうなるのはなぜだろうか。

創発は、その全体を構成する部分部分の振る舞いとはまったく異なる独自の振る舞いを見せるのが普通である。たとえば、ドライバー1人ひとりの行動をいくら研究しても、交通渋滞の謎は解けない。

産業界に見られる創発の例としては、社員へのボーナスやインセンティブによって (時には間違った方向に) 形成される組織全体の振る舞い、売り手と買い手の無数のやり取りによって価格が決まる自由市場の仕組み、無名の製品が大ヒットとなる消費者のクチコミ現象などが挙げられよう。

象である。 らの個人行動が集積されて自然発生的 と車を走らせる。 まざまな謎にも潜んでいる。 いった類のものではない。産業界のさ ぜか渋滞は後ろへと波及していくよう を観察すると、 に見える。 ようとしているのに、 に引き起こされる、 創発は、 たとえば、自由市場における価格決 時には破り 学問のおもしろこぼれ話と たとえば、 台 そして渋滞は、 まったく異質な現 ながら、 全体としてはな 台の車は前進し 高速道路の渋滞 目的地

般にとっても、創発がもたらす意味合ここ数年、産業界にとっても社会全

は何か 至らしめることもある。これらの理由 務処理ミスが雪だるま式に影響して、 ペーンに何百万でもかけた製品が不発 ていないにもかかわらず、 ックボードのように、 社員の生産性を低下させたりする。キ 巨額の損失を招き、 に終わることも珍しくない。 トする製品がある。 ーナスなどのインセンティブが時には 逆に、 金融機関を倒産に ほとんど宣伝し 広告キャン 突如大ヒッ 些細な事

急上昇した。報技術)のお

このように人口や情報交換の密度が高まると、創発が起こる確率も高まる。 そして企業社会においても、内部組織が複雑化すると同時に、社内外の連携が過密化している。たとえば、株式市が過密化している。たとえば、株式市どを含めた市場参加者の数が軒並み増どを含めた市場参加者の数が軒並み増

由の一つに、各国で都市化が進み、人いは無視できなくなっている。その理

口密度が高まったことが挙げられる。

また、

インターネットなどのIT

のおかげで情報交換の密度も

減速して場所を空けてやるなど)に従い

定の問題もその一例である。

また、

ボ

10 11 00

Predicting the Unpredictable 創発のシミュレーション技術

状況に当てはめるという、 程式や枠組みをつくり、 れらはいずれも、まず汎用性の高い方 これを特定の いわばトッ

数段高まっている。 も登場してきたため、 市場の複雑性は

プダウンの手法である。

は論外であった。 は困難を極め、ましてや予測するなど 創発は、まさしくその性質上、

測しようにもてんで歯が立たない。こ 従来手法では、創発を分析もしくは予 ュレーションによく使われる)といった 方程式を用いた技法で、ビジネス・シミ ステム・ダイナミックス(複数の微分 スプレッド・シート、回帰分析、

創発のなかには一見不可解に思える

とえば

「車線を増やすと渋滞がひどく

ントロールできる」を参照)。

このような不可解な現象に対し、

た

の名を取って「ブラースのパラドック ツのオペレーション・リサーチ研究者

九六八年にこの現象を発見したドイ

ス」と呼ばれている(囲み「創発はコ

なるのは当然のことである。車線変更

すなわち交通渋滞などは、トップダウ 無数に折り重なっていく。この結果と 手勝流の行動が影響し合うことで、ボ ン式の分析手法ではとらえようがない して引き起こされる集団の振る舞い ているため、それぞれが共鳴し合い 周囲の動きに応じて自らの行動を変え き込まれたドライバー一人ひとりが トムアップ式に表出してくる現象であ る。個人個人、たとえば交通渋滞に巻 しかし創発は、各個人の局所的で無

は渋滞が悪化する場合がある。これは、 を増やすと、逆にラッシュアワー時に ってしまう。また、高速道路の車線数 りと買いの呼び値の差がかえって広が を引き下げると、その意図に反して売 ものがある。ナスダックが呼び値単位

創発はコントロールできる

創発には、驚くべきもの、予測できないものが多い。 古典的な例では、ドイツの技師デートリッヒ・ブラー スが1968年に発見した「ブラースのパラドックス」があ 彼は自動車の流れを綿密に調べ、高速道路の車線数 を増やしてもラッシュアワーの渋滞が減るとは限らず、 逆に悪化しうることを発見した。

実際、創発のなかには、理解し難い、直感に反するも のが多い。たとえば、次のような例がある。

- ●あるスーパーでは、買い物客が若干増えただけで、 ある商品の売上げが激減してしまう。
- ●社員へのボーナスを増額すると、その1年後、全社 の業績が悪化する。
- 宣伝もしない地味な商品が、なぜか大ヒット商品に 育つ一方、他社が数百万ドルの宣伝費を投じた派手 な商品が姿を消していく。
- ●キャリアの長いプロを何十人も雇うと、会社全体の 総合的なスキル水準はかえって急降下してしまう。

私は創発について長年研究してきた結果、これを解明 する手段はただ1つ、高速道路を走るドライバーやスー -の買い物客といった現実世界の人間を、1人ずつ個 性ある存在としてモデル化したうえで高次元のコンピュ ータ・シミュレーションにかけるしか方法はないという 結論に達した。

シミュレーション内の仮想人格は、それぞれが意思決 定を下し、周囲の行動に対応する。現実世界と同じく、 無数の相互作用の結果として、シミュレーション内に集 団的な振る舞いが表れてくるならば、分析・予測が可能 であり、調整やコントロールも可能である。



その予測が難しいという点である。 り、しかも既存の常識と相反するため、 創発の一つひとつが独自の現象であ 便利なものだが、ここで重要なのは、 だ」などと、後から当て推量を唱える が減速しなくてはいけなくなるから のはやさしい。このように後知恵とは の回数が増えるため、他のドライバー について研究してきたが、その経験か これまで我々はさまざまな創発現象

ことが可能になる。 ることで、現実をより正確に把握する 規定する。このように、個性を有した ひとりの行動を、周囲の行動によって 路上のドライバーといった参加者一人 の場合、株を取引する投資家や高速道 人格として個々の参加者をモデル化す ボトムアップ式のシミュレーション

とで、現実世界の多様性が見極められ るというわけだ。 いのだ。言い換えれば、エージェント と同じ理屈で株を売買するわけではな ネジャーは、 を個性ある主体としてモデル化するこ 要するに、経験の長いファンド・マ 若輩のデイ・トレーダー

握するツールが、近年かなり安価で利 そして、このように現実を正しく把

> モデリングの技法も進歩してきたため 用できるようになってきた。コンピュ ータ本体が低価格化し、それに伴って

シミュレーションし 消費行動を コントロールする

うになった。 ば極端に費用がかさみ、しかもリスク の世界で子細にわたって調べられるよ たおかげで、もし現実世界で実験すれ も高いシミュレーションを、シリコン コンピュータの利用が低コスト化し

ボトムアップ式のモデルを構築する以 ら言えば、創発を分析・予測するには、

ように変更すれば、顧客の満足度を高 合ならば、売り場のレイアウトをどの えるのかを考えてみよう。小売業の場 ンが、ビジネス上どのような影響を与 ョッピング・モールに立ち寄るパター たとえば、人々がいろいろな店やシ 財布のヒモが緩むのか。

観察する研究者として知られており、 ほかにも、 な専門家の知恵を借りることが考えら 刻など)といった既存情報を活用する 組む場合、 ーコード・データ(購入品目やその時 リサーチャーがこの種の問題に取り なお同氏は購買行動を緻密に まずレジで集めた膨大なバ パコ・アンダーヒルのよう

> ってしまうのか』早川書房刊)という著 Why We Buy (邦訳『なぜこの店で買

客の支出額は最大二〇%も変化すると そのシミュレーション結果によれば、 わうスーパーのエージェント・ベース をはじき出したりしている。このよう 通路の途中で人々がUターンする確率 客の比率を正確に調べたり、 をくぐるとすぐさま右に曲がる買い物 店舗内のレイアウトによって、買い物 ト・モデルを作成することができる。 な情報に基づいて、仮想買い物客で賑 同氏は、たとえばスーパーの入り口 混雑する

発に成功した。 協力を得て、詳細を極めるモデルの開 ウィーン大学のジョン・キャスティの 会社シムワールドのウグル・ビルジ、 店のコンピュータ・モデルを作成し ェーン、セインズベリーでは、ロンド ン西部地区にあるサウスルイスリップ イギリスのスーパーマーケット・チ 同社はロンドンのコンサルタント

明に記録した結果、牛乳を買うのに費 ったことがわかった。 インを選ぶ場合には九○秒かけるとい やす時間は平均五秒にすぎないが、 立ち止まるかなど、ビデオカメラで克 たとえば、買い物客がどの棚で何秒 書が有名である。

Predicting the Unpredictable 創発のシミュレーション技術

このエージェント・ベースト・モデルのなかでは、買い物客はそれぞれ異ルのなかでは、買い物客はそれぞれ異なる買い物リスト (レジのバーコード・データから作成している)を持っている。モデリング・ソフトウエアは、仮想人格が店内を歩いて買い物を進めると同時に、店内各所の顧客密度とレジの待ち時間を常時はじき出す。こうすれば、ち時間を常時はじき出す。こうすれば、ち時間を常時はじき出す。こうすれば、ち時間を常時はじき出す。こうすれば、ち時間を常時はじき出す。こうすれば、ち時間を常時はじき出す。こうすれば、ち時間を常時はじき出す。こうすれば、

善の余地もある。たとえば、若年層の きた。ただし、このモデルにはまだ改 狙う。また、セール品やサンプルを置 長は、混雑する二つの売り場、 バランスさせながら検討することがで イアウトに影響を与える要素をうまく ベースト・モデルのおかげで、店舗レ 設けておきたいという場合もあろう。 して、二点を移動する間の衝動買いを とだけが目的ではない。スーパーの店 い物客の目を引くのも一策だろう。 くに設置して、新鮮な野菜や果物で買 ば精肉売り場とパン売り場をわざと離 ことも大切だ。野菜売り場は入り口近 く場所として、混雑する場所をあえて さらに、買い物客の心理を考慮する もちろん、顧客の利便性を高めるこ セインズベリーではエージェント 、たとえ

っていない。短いといった要素を反映させるには至短いといった要素を反映させるには至

同じく小売業で、エージェント・ベースト・モデルを使って店内レイアウースト・モデルを使って店内レイアウリ店のメイシーズでは、レジやサービス・カウンターの場所をどこにするのス・カウンターの場所をどこにするのか、特に悩んでいた。

そこで、プライスウォーターハウス・クーパース(当時はクーパース・アンド・ライブランド)の協力によって仮想店舗をつくり、店内レイアウトだけでなく、スタッフ数(つまり各売だけでなく、スタッフ数(つまり各売り場の販売員の数)も自在に調整できるモデルを作成した。

クを負うことなく、いろいろなレイア 世界で店の評判を落とすといったリス ルの大きな利点は、メイシーズが現実 このエージェント・ベースト・モデ

で実験できることにあった。

モデルがある。 シュ・エプスタインが手掛けた某テー グス研究所のロブ・アクステルとジョ る。遊園地の例としては、ブルッキン 計をリニューアルする際にも生かせ 販促につながる棚のレイアウトとはい ーバといった企業ならば、自社製品の クター・アンド・ギャンブルやユニリ ト・モデルに興味を示している。プロ 視点においてエージェント・ベース マパークのエージェント・ベースト ッピング・センター、遊園地などの設 デルは、スポーツ・スタジアム、ショ かなるものか、知りたいところだろう。 また、エージェント・ベースト・モ 消費財メーカーの場合、少し違った

これは、実際の入場者に関する統計 置など、膨大な実データを利用したも である。これらのデータのおかげで、 のである。これらのデータのおかげで、 楽しみ方も期待度もまちまちなテーマ パークの利用客集団に関する、緻密な モデルを構築することに成功した。た とえば、四人家族のニーズ(乗り物六 回、ホットドッグ四本、綿菓子二本、ト 回、ホットドッグ四本、綿菓子二本、ト しむティーン・エイジャーのカップル のそれとは大きく異なる。

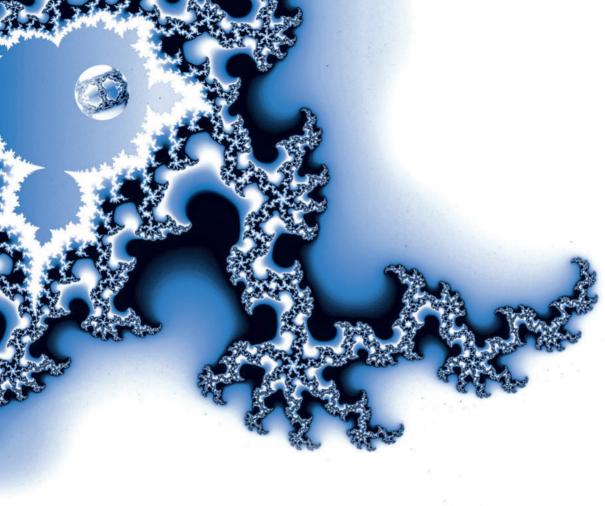
エージェント・ベースト・モデルはこのような情報を取り入れて、顧客満このような情報を取り入れて、顧客満足度と売上増という目標をバランスさせる。この種のモデルならば、数学的技法や純然たる統計処理だけでは解明技法や純然たる統計処理だけでは解明技法や純然たる統計処理だけでは解明をごうなるか、乗り物の運転時間を八秒半短くしたらどうなるかなど)を追求することができる。

おまけに、モデル化の作業を通じておまけに、モデル化の作業を通じてからいアイデアも生まれてきた。たとからコンの待ち時間を常時表示する携クションの待ち時間を常時表示する携がまけに、モデル化の作業を通じて

解消 する

エージェント・ベースト・モデルから考察できるのは、何も顧客行動だけら考察できるのは、何も顧客行動だけではない。社員たちの行動もシミュレーションできる。ある大手消費財メーカーでは、ヨーロッパ各国の地域マネガーでのインセンティブ・システムをこの技法を用いることで大きく改善させた。

いて地域マネジャーへの報奨を決めてそれまで同社では、欠品回数に基づ



しこのルールだと、地域マネジャーたちが必要量よりも多く本社に発注するちが必要量よりも多く本社に発注するようになり、特に賞味期限の短い商品の場合、多大なコスト増を招いていた。しかも、期限切れによる廃棄を減らすために、たとえばデンマークの地域マネジャーが必要量より多く見積もっていた場合には、大量の在庫をデンマークからイタリアまで急送させるといったこともしばしばであった。それゆえ、各国マネジャーの行動が全社の利え、各国マネジャーの行動が全社の利え、各国マネジャーの行動が全社の利え、各国マネジャーの行動が全社の利え、各国マネジャーの行動が全社の利益へと結びつくようなインセンティブ・システムがどうしても必要だったのである。

った。現行のインセンティブ・システムのままでは当然死蔵在庫が増えてし ようが、かといって全社業績によって インセンティブを決めるのも賢明な策 とはいえなかった。自分の力と無関係 な要因によってボーナスの額が決まる のは、だれもが嫌がるからだ。

これは、想像以上に厄介な問題であ

デルが結びつけたのである。

では、どのような行動に報奨を与えるべきなのか。そして、新しいインセンティブ・システムが死蔵在庫といった非生産的な現象を生じさせないことをどのように確かめればよいのか。ここで、エージェント・ベースト・モデルが一役買った。各国の地域マネジャーのボーナス査定基準として、欠いである。たった一つの変更で、サプライチェーン全体のコストが数%下がり、年間で数百万㎡の節約となった。要するに、各地域マネジャーのローカルな行動と会社全体のグローバルな業績とを、エージェント・ベースト・モ績とを、エージェント・ベースト・モ績とを、エージェント・ベースト・モ

が多い。問題の一つに、新薬開発チー ために、エージェント・ベースト・モ デルを用いた企業もある。 製薬業界では新薬開発のコストが急 製薬業界では新薬開発のコストが急 と昇しており、R&D(研究開発)そ のものの見直しを迫られているところ

Predicting the Unpredictable 創発のシミュレーション技術

ムがバイアスのかかった決定を下して

いた。その数が少ないほど高い報奨に

候群」と呼ばれるものがある。 はまう、いわゆる「わがままチーム症

たとえば、客観的に見れば中止すべきプロジェクトを続行させてしまう。きプロジェクトを続行させてしまうかって決まるばかりか、チーム・メンバって決まるばかりか、チーム・メンバって決まるばかりか、チーム・メンバっでもある。この種の非生産的な行為が開発を遅らせ、コストを上昇させる。そこである大手製薬会社では、臨床実験の初期段階から、新薬開発の一部の作業をオープンな市場で調達するというアイデアが浮かんできた。

私はこのアイデアやその他の可能性 を調べるために、エコシステムの同僚 の力を借り、あらゆる方面の関係者を の力を借り、あらゆる方面の関係者を キ・モデルを開発した。製薬会社の社 員だけでなく、R&Dを請け負う可能 性のある人々、つまり契約研究機関 性のある人々、つまり契約研究機関 に臨床試験の実施を専門とする会社)、顧 間役となる学者、ライバル企業の研究

にしていますようよう。 算が合わないことが判明した。 算が合わないことが判明した。 なるため、製薬会社が開発 作業をオープンな市場で調達しても採 作業をオープンな市場で調達しても採 でででいますが、というです。 など ないことが判明した。

次に製薬会社は、社内外を問わず関

これを再びモデル化した結果、このこれを再びモデル化した結果、この方式であれば同社が最近発見した薬物にできるだろう、という見通しが立った。同社はこの結果に従って、新しいた。同社はこの結果に従って、新しいた。同社はこの結果に従って、新しいた。

社の採用方針を変えると、企業文化にどのような影響が出てくるのか。エージェント・ベースト・モデルはこのような予測にも応用できる。たとえばような予測にも応用できる。たとえばような予測にも応用できる。たとえばような予測にも応用できる。たとえばような予測にも応用できる。たとえばような影響が出てくるのか。エージェント・ベースト・モデルを構築した。

HPの人材採用方針は、経験よりも の伝統だった。同社の場合、新卒者を 中心に、HPの社風に溶け込みそうな 中心に、HPの社風に溶け込みそうな 中心に、HPの社風に溶け込みそうな 中心に、HPの社風に溶け込みそうな し、実際多くの社員たちがHP一筋と いうキャリアであった。しかし、昨今 があまりまであった。

影響が及んでくるのか懸念されるとこ

しかもHPは、ちょうどサービス事業に重点を移しつつある時期で、実力と経験を備えたコンサルタントを雇い入れたいと考えていたが、そのような人材と生え抜きのエンジニアとを比べると、ロイヤルティの面でかなり劣る。シミュレーションは、同社の懸念を裏づけるものだった。たとえば、これまで何社も渡り歩いてきた「その道のまで何社も渡り歩いてきた「その道のまで何社も渡り歩いてきた「その道のちは給料の高い会社へと移籍するようになり、結局はそれによるコストがかさんでしまう。

さらに驚くべきことに、経験は豊富だがロイヤルティの低い人材を雇うだがロイヤルティの低い人材を雇うだがロイヤルティの低い人材を雇うだがロイヤルティの低い人材を雇うという結果が出た。このようなスキルの低下は、採用方針を突然変えた場合、低下は、採用方針を突然変えた場合、低下は、採用方針を突然変えた場合、していくほうがまだましである。

ままっしっき…こでれた。たことにまかにもある。資料室やITシステムほかにもある。資料室やITシステムはすような手段に投資したほうが、採残すような手段に投資したほうが、採用方針を変更した場合の悪影響をかな

現実に実施するとなると、社員一人

もなく、離職率が高ければ人材育成のとりを長い目で育成する、たとえば、ひとりを長い目で育成する、たとえば、ひとりを長い目で育成する、たとえば、ひとりを長い目で育成する、たとえば、ひとりを長い目で育成する、

意義は薄れるからである。

銀行は、市場リスクや信用リスクに銀行は、市場リスクや信用リスクに法を確立しているが、オペレーショナ法を確立しているが、オペレーショナ法を確立しているが、カペレーショナ法を確立しているが、カペレーショナ法を確立しているが、カペレーショナ法を確立している。この仕事が難解極まだ手探りにある。この仕事が難解極まだ手探りにある。この仕事が難解極まだ手探りにある。この仕事が難解極まだ手探りにある。この仕事が難解極まだ手探りにある。この仕事が難解極ないからである。

ペレーショナル・リスクを分析・定量ルのアセット・マネジメント事業のオ

化するため、前出のバイオス・グルー化するため、前出のバイオス・グルー

このシミュレーションでは、同行の合うようにモデルを設計した。過去の合うようにモデルを設計した。過去のデータから、彼らがよく犯すミスは、だとえば、ゼロの数を間違える(一〇たとえば、ゼロの数を間違える(一〇たとえば、ゼロの数を間違える(一〇のでとさずべきところを一万でとしてしまうなど)、ある国の通貨とユーロをまうなど)、ある国の通貨とユーロをまうなど)、ある国の通貨とユーロをはいったと、

実際にシミュレーションしてみると、この種のケアレス・ミスが破滅的と、この種のケアレス・ミスが破滅的と、この種のケアレス・ミスが破滅的と、この種のケアレス・ミスが破滅的と、この種のケアレス・ミスが破滅的と、この種のケアレス・ミスが破滅的と、この種のケアレス・ミスが破滅的と、この種のケアレス・ミスが破滅的と、

でいなくなるからである。 でいなくなるからである。 でいなくなるからである。

一ク気味の新米トレーダーが一つのミスを犯す。それは、ある銘柄を売るべるところを、逆に買ってしまったのだ。そのうえ、管理職以下全員が忙しく、だれもこのミスに気がつかなかった。こうして買い注文の書類が事務に回ったが、そこにいたのは夏休みのアルバイトで、当然このミスに気づかず、そのまま処理してしまった。数日後にミスが発覚した時、株価は急落しており、スが発覚した時、株価は急落しており、次第百万㎡の穴が開いてしまった。という次第である。

場データを用いている。おかげで破滅場データを用いている。おかげで破滅場データを用いている。おかげで破滅場でもめったに起こらなかったが、何ンでもめったに起こらなかったが、何ンでもめったに起こらなかったが、何ンでもめったに起こらなかったが、何いく過程が再現され、そこから同行のいく過程が再現され、そこから同行のいく過程が再現された。

定した。 マに基づいてリスクを最小化する方 が、たとえば休暇制度の変更など、あ 法、たとえば休暇制度の変更など、あ は、たとえば休暇制度の変更など、あ

現在のところ、ほとんどの金融機関

シミュレーションでは、オーバーワ

にオペレーショナル・リスクを正確ににオペレーショナル・リスクを正確に 当局は、安全を期して万一の際の引当金をかなり大きく見積もっておくよう 義務づけている。アセット・マネジメ 表務づけている。アセット・マネジメ 、ト事業を展開している金融機関がオ 、ルーショナル・リスクを正確に把握 ペレーショナル・リスクを正確に把握 できれば、引当金の分を投資に回せる できれば、引当金の分を投資に回せる なうになり、保険料も安くなるため、 年間で数百万¹¹/2という金額が自由にな るだろう。

以上、HP、製薬会社、ソシエテジ いて説明してきたが、大きな教訓が一 いて説明してきたが、大きな教訓が一

エージェント・ベースト・モデルの精 関値を理解する必要があるが、い 理的側面を理解する必要があるが、い 理的側面を理解する必要があるが、い 理的側面を理解する必要があるが、い でもない結果が出てしま があるととんでもない結果が出てしま うというのだ。「クズを入れてもクズ うというのだ。「クズを入れてもクズ しか出ない」というものだ。たしかに しか出ない」というものだ。たしかに とが前提条件やデータの精度によって 決まるのは間違いない。

まな要素(採用方針、離職率、総合的なシミュレーションにも大きな意義がある。たとえばHPでは、会社のさまざる。たとえばHPでは、会社のさまざいが、

した。
スキル水準など)がいかに絡み合うのスキル水準など)がいかに絡み合うの

これに比べると、私自身が手掛けたと変もので、同社は事業を深く理解するだけでなく、事業の方向性を予測し、るだけでなく、事業の方向性を予測し、

要するに、エージェント・ベースをければならないのである。

広がる応用範囲

これはT・S・エリオットが一九三ってしまった知識はどこか」知恵はどこか。我らが見聞のうちに失知。

てや賢くなったともいえない。四年に書いた『岩』という詩の一節で現代人は情報の海に溺れつつあり、有あるが、いまでも遜色なく通用する。あるが、いまでも遜色なく通用する。

10 01 05

メイシーズは、時刻入りのPOSデ

Predicting the Unpredictable 創発のシミュレーション技術

ータに基づいて売り場の実態をそっくり再現させることに成功した。とはいり、情報を知識へと転換させるのは、え、情報を知識へと転換させるのは、一筋縄にはいかない。このような作業には、エージェント・ベースト・モデルなど、やはりボトムアップ式のアプルなど、やはりボトムアップ式のアプルなど、やはりボトムアップ式のアプルなど、やはりボトムアップ式のアプローチが適している。データから集団の振る舞いを表出させるような、創発の振る舞いを表出させるような、

ドライバーやその運転に関する情報ドライバーやその運転に関する情報といくら集めたところで、交通渋滞の真相を知ることはできない。コンピュータ・シミュレーションなどの技法によって、初めて真相が浮かび上がって

エージェント・ベースト・モデルはまだ馴染みの薄い技法だが、一部の企業では、複雑な問題を分析するために業では、創発が起こる状況においては間では、創発が起こる状況においてはエージェント・ベースト・モデルがその真相の解明に貢献すると認識されている。

らの依頼で、この技法を用いて映画フーハウス・クーパースのエマージェンキしていたウィンズロウ・ファレルとのチームは、二○世紀フォックスかとのチームは、二○世紀フォックスからの依頼で、この技法を用いて映画フ

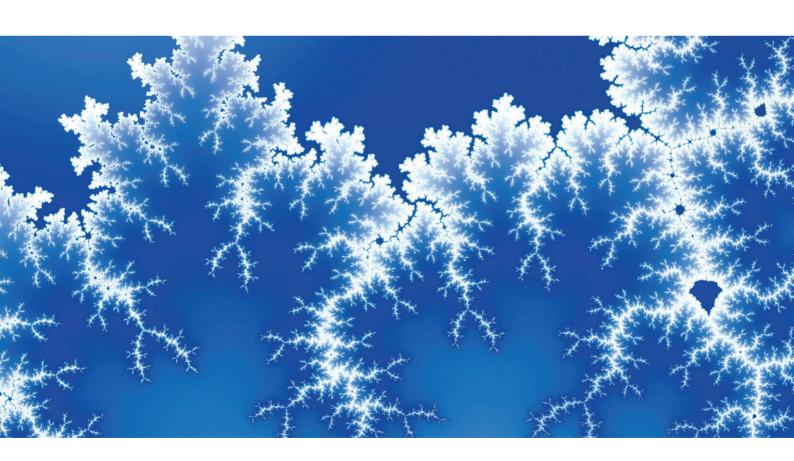
だった。
だった。
だった。

適した分野である。 理論も援用させることで、モデル化に また企業戦略の問題も、特にゲーム

数年前、ゲーム理論は経済学の一分野として注目を浴び、戦略に関する研野として注目を浴び、戦略に関する研究活動を根底から覆すかもしれないとまでいわれていた。しかし、そこにも限界はあり、期待は尻すぼみになった。限界はあり、期待は尻すぼみになった。場はゲーム理論はたしかにフレームワークとしては優れているが、ビジネスの現としては優れているが、ビジネスの現としては優れているが、ビジネスの現めはがではなかった。

そこで、エージェント・ベースト・モデルを手にした研究者たちは、ゲーム理論はいったん忘れて、ひたすらコンピュータでゲームを動かし、複数の、が合企業が他社を学習し、状況に適応していくという相互作用から、どのよ

ミュレーションは、無料プロバイダのをいった。このシックの市場を調べたことがある。このシックの市場を調べたことがある。このシックの市場を調べたことがある。このシックでは、以前にエー



出現だけでなく、それがビジネスとして不安定であることまで予言していた。つまり、無料サービスを最初に始た。つまり、無料サービスを最初に始めた企業は広告収入でたっぷり利益をめた企業は広告収入でたっぷり利益をが、ライバルが同じ手を使って月額を用料を下げていくと、ついには料金が成立しなくなり、最終的には料金が成立しなくなり、最終的には料金がは立しなくなり、最終的には料金がは立ている。

がある。 のては抜本的な変革をもたらす可能性 成力を甘く見てはならない。分野によ

私は会計士や監査役といった聴衆の前で、ソシエテジェネラルのモデルの前で、ソシエテジェネラルのモデルの成果を発表したことがあるが、その時、成果を発表したことがあるが、その時、私も聴衆も突如として悟った。エージェント・ベースト・モデルは、単に組織内のリスクを測定するにとどまらず、まさに事の本質を知る方法であると。なぜなら、実際にミスや不正行為と。なぜなら、実際にミスや不正行為を働くのは、プロセスではなく、個々を働くのは、プロセスではなく、個々を働くのは、プロセスではなく、個々

たとえば、「集金プロセスが、請求書を発行するプロセスのエラーの影響を受けた」などと持って回った言い方を受けた」などと持って回った言い方を可違った請求書を送ってしまった」と述べたほうが自然であり、また正確で述べたほうが自然であり、また正確である。

事をシミュレーションするのではな 革新させるだろう。 させるパラダイム・シフトであり、 せようというのだ。 ている研究者もいる。現実世界の出来 モデルをまったく新しい分野に応用し 般化するだろう、と私は予想している エージェント・ベースト・モデルが は、今後五年もしくは一〇年のうちに 違いなくビジネス・リスクの評価法を ネスプロセスに偏重した思考法を払拭 く、ネット空間に新しい現実を登場さ さらに、エージェント・ベースト 既存のスプレッド・シートやビジ ージェント・ベースト・モデル また監査の分野で 間

たとえば、ある商品の最低価格をインターネットで探して歩く「買い物ロジェントがより賢くより高度化していジェントがより賢くより高度化していけば、人間の代わりに情報を集め、交けば、人間の代わりに情報を集め、交けば、人間の代わりに情報を集め、交けば、人間の代わりに情報を集め、交けば、人間の代わりに情報を集め、交けば、人間の代わりになるかもしれない。

IBMワトソン研究センターのジェフリー・キーファートのチームは、先の買い物ロボットをはじめ「価格設定の買い物ロボットを集めた大規模なくするために用いる)などのソフト安くするために用いる)などのソフト

としている。 場に表れる創発の仕組みを解明しよう

創発の研究にエージェント・ベースト・モデルを活用しているのは、何もを業界に限らない。たとえば、考古学産業界に限らない。たとえば、考古学産業界に限らない。たとえば、考古学産業界に限らない。また、疫学者は病気の伝染の実相を解明しようとしている。これ以外にも、アメリカ軍は戦闘方法について研究しているし、アメリカ政府も密輸の取り締まりを効率化するために、南米からフロリダに運び込るために、南米からフロリダに運び込るために、南米からフロリダに運び込るために、南米からフロリダに運び込るために、南米からフロリダに運び込るために、南米からフロリダに運び込るために、南米からフロリダに運び込るために、南米からフロリダに運び込るために、南米からフロリダに運び込るために、南米からフロリダに運び込るために、南米からフロリダに運び込るために、南米からフロリダに関係しているのは、何も

実にいろいろな分野の研究者が、かつては解明不可能と思われた問題の分かにエージェント・ベースト・モデルを利用し始めている。ただし、このツを利用し始めている。ただし、このツを利用し始めている。たび、人間で織り成す複雑な世界を「見下ろす」という既成の前提を破壊したところにある。

(HBR 二〇〇二年三月号より)

