地震避難における意思決定の同調行動による再現 Simulating Earthquake Evacuation Decisions based on Herd Behavior

鶴島 彰

Akira Tsurushima

セコム株式会社 IS 研究所 SECOM CO., LTD., Intelligent Systems Laboratory

a-tsurushima@secom.co.jp

概要

近年、認知バイアスの一つである同調行動が避難行 動に与える影響が指摘され、注目を集めている。東日 本大震災の際、仙台のホテルの会議室で撮影された 動画において、避難者による、逃走と退避という避難 行動の選択が、出口からの距離によって分かれる現象 が観察された。我々は、避難行動における同調行動を 表現した、生物学の反応閾値モデルに基づいた避難意 思決定モデルを使ったエージェントシミュレーション により、この動画で見られたような現象の再現を試み た。シミュレーションにおいて、エージェントは逃走 と退避をランダムに選択しているにも関わらず、動画 のように、逃走と退避が出口からの距離で分かれる現 象が創発した。

キーワード: 同調行動、認知バイアス、避難行動、反応閾値モデル、意思決定

1. はじめに

災害避難における人間行動研究の困難な点のひとつ に、資料入手の難しさが挙げられる。実際の避難状況 において直接的なデータ収集は不可能に近く、これま では被災者への事後的なアンケート [4] や統制環境に おける心理実験 [12] などにより代替する方法が採られ てきた。しかし、前者は調査対象者の主観や記憶への 依存、生存者しか対象になり得ないためサンプルに偏 りが生じることなど、後者は現実の避難状況を再現す るような実験環境構築の困難さや、統制された実験環 境が切迫した避難状況をどれだけ再現できているかが 評価できないことなど、いずれも手法としての限界が あった。

近年、スマートフォンや SNS 等の普及により、災 害時の映像資料が蓄積されるようになり、研究資料と しての利用可能性にも目が向けられるようになってき た。しかし、限界状況での撮影や未熟な撮影技術のた め、研究資料としての価値は必ずしも高いとはいいき れない。そんな中で、東日本大震災のときに仙台市内 のホテルの会議室で撮影された次の URL で示す動画

https://www.youtube.com/watch?v=tejlDDKeg8s



は、以下の点で貴重な資料だといえる。

- 地震の始まりから終わりまでがワンカットに収められている。
- 地震開始時点の人数や人々の位置が明確である。

冷静な撮影技術により人々の行動を追いやすい。
この動画中の48人の行動をひとりひとり追跡することにより、地震発生時から、動画に記録された98秒後までの集団の行動を理解可能な形で整理した。

本稿ではまず、この動画に映っている人々の地震発 生時の行動について分析する。この分析により、災害 時の行動に影響する認知バイアスである集団同調性バ イアスあるいは同調行動(Herd Behavior) [4, 5, 6, 9] の影響が動画中の人々にも見られることを確認する。

次に、我々が避難行動における同調行動のモデルと して開発している、避難意思決定モデル[11]について 紹介する。避難意思決定モデルについては、先に述べ た理由により、モデルを経験的に検証することは現実 的には非常に困難であった。そこで我々は、避難現場 において発生する特徴的な現象を、避難意思決定モデ ルを使って再現し、これを繰り返すことでモデル検証 作業とすることを考えている。例えばこれまで、避難 現場での出口選択における対称性の破れ現象(一方の 出口にのみ人が集中する現象)などをこのモデルによ り再現することを試みている。今回は、東日本大震災 のときに撮影された動画中で観察される、人々が出口 からの距離に基づいて二つの行動を選択しているよう に見える現象が、避難意思決定モデルによって再現可



能であることを示す。そしてこの現象が距離による意 思決定ではなく、同調行動による創発現象としても一 般的に説明可能であることを示す。

動画の分析

図1は、地震開始時の室内での48人の位置を示し ている。会議室はほぼ正方形に近く、上が部屋の正面 で、右下隅に部屋の出口がある。48人は中央の空間 を囲むようにして向き合って座っている。図3下部 のチャートは、地震が始まってから室内の照明が消え てしまうまでの98秒間の人々の行動を示したもので ある。個々の人物を縦軸に、地震が始まってからの時 間経過を横軸に示し、各人物の行動を記録している。 地震開始時には登壇者を除く全ての人物が椅子に座っ て(着座)おり、その後地震が発生し、様々な行動に 移る。図の緑の丸は、椅子から立ち上がった状態(立 上り)を示す。青丸は、その人物が初期位置から出口 に向かって移動している状態(逃走)を示す。さらに 赤丸は、初期位置のまま机の下に身を隠している状態 (退避)を示している。椅子から立ち上がって即座に 逃走または退避に移った場合は、立上りの状態は認め ず、着座から直接、逃走か退避に移ったものと考える。 本稿では、逃走と退避のふたつを地震における避難行 動としている。さらに、薄い灰色の丸で示された人物 は、動画からは状態が追えなかった人物である。

図3上部のチャートは、着座、立上り、逃走、退避 の各行動が切り替わったタイミングをヒストグラムに したものである。この図を見ると、48人が行動を切 り替えるタイミングは、地震の期間中に均等に分散し ているのではなく、いくつかの特定のタイミングに偏 在していることが読み取れる。特に着座の状態から初 めて他の行動に移るタイミングは、殆どが地震開始後 30秒以内に集中しているが、中には70秒以上着座を 続けてから初めて他の行動に移る人物もおり、避難開 始のタイミングは非常に多様であることが分かる。こ のように避難者が行動を切り替えるタイミングが時間 軸上に偏在することから、動画中の人物の間に、他人 の行動に基づいて自分の行動を決める「同調」が働い ている可能性が示唆される。

ただし、火災などと違って地震のケースでは、危険 が漸増的に拡大するのではなく、強い揺れが不定期に 繰り返される事がある。この動画の場合も、開始から 19 秒後と 60 秒後に強い揺れが発生している。このよ うな要因も、行動のタイミングが時間的に偏在する原 因のひとつであることは明らかであり、タイミングの 偏在が同調行動のみに起因するとは言えないことに注 意しなければならない。

図2は、地震開始から98秒後の状態を示したもの で、図1の初期配置の人々が、最終的にどのような 行動を採ったかを示している。図の青で示された人物 は逃走を、赤で示された人物は退避を選択していた。 図2を見ると、青と赤の境界が部屋を斜めに区切って いるように見える。つまり右下の出口から一定の距離 以内にいた人は逃走を選択し、その距離以上の場所に いた人は退避を選択している。この事から、人は逃走 と退避の選択を、部屋の出口(図の右下)からの距離 によって意思決定していると想定することができる。

一方、図2の状況を行動選択の空間的な偏在とし てみると、上で述べた時間的な偏在も考慮に入れて、 これが同調行動に起因する現象とも考えることができ る。ここで次のような仮説を設定する。人々は逃走と 退避をランダムに選択しているにすぎないが、災害避 難時に働く同調行動の結果として、図2に見られるよ うな境界が自然に現れ、あたかも個人が出口からの距 離で意思決定をしているように見せかけている。

以下の節では、この仮説が一般的に成り立つこと



を、同調行動のモデルである避難意思決定モデルを 使ったエージェントシミュレーションにより確認する。

3. 避難意思決定モデル

避難意思決定モデルは、集団の同調行動を表現した もので、生物学の反応閾値モデル[2,3]をベースにし ている。反応閾値モデルとは、真社会性生物の分業を 表す分散アルゴリズムで、各個体は、それぞれが有す る反応閾値と呼ばれるランダムな値と、環境から受 け取る刺激によって、タスクに携わる確率を動的に切 り替える。この操作により、大域的な制御構造なしで も、コロニー全体で見ると常に必要なタスクに適切な 個体数を割り当てることができる。このタスクに携わ る確率を、リーダー、フォロワーと呼ぶ二つの心的状 態を切り替える確率とみなしたものが避難意思決定モ デルである。

Raafat らは、同調行動を"the alignment of thoughts or behaviours of individuals in a group (herd) through local interactions rather than centralized coordination" と定義した [10]。この定義によれば、同調は 大域的な制御構造を排した、あくまで局所的な相互作 用のみに基づいて生み出される現象であり、さらに同 調が集団行動として発現するためには、少なくとも自 分自身の意思で行動する個体と、他人の行動に基づい て行動する個体の二種類の混合が必要であることがい える。なぜなら前者のみでは、行動は発生してもそこ に同調は存在せず、後者のみではどんな行動も発生し ないからだ。ここでは前者をリーダー、後者をフォロ ワーと呼ぶことにする。すなわち同調行動のモデルと は、集団内のリーダーとフォロワーの混合のダイナミ クスを、大域的な制御構造に頼らずに実現する機能を 内包すると考えることができ、反応閾値モデルはこの 条件に極めて巧く適合すると考えられる。

エージェント*i* は心的状態を表す確率変数 $X \ge 5 > x$ ダムな反応閾値 θ_i を持つ。エージェントは X = 1 の ときリーダーとして意図的に行動するが、X = 0 のと きはフォロワーとなり他者の行動をベースに自分の行 動を決める。二つの状態間の遷移は以下の関数に基づ いて確率的に決まる。

$$P_i(X = 0 \to X = 1) = \frac{s_i^2}{s_i^2 + \theta_i^2}$$
 (1)

$$P_i(X = 1 \to X = 0) = \epsilon \tag{2}$$

エージェントは環境が有する客観的なリスク値 r と、 タスク(この場合は全員が避難行動をすること)の進 捗状況によって、個々の心的状態を確率的に切り替え る。その時に使われる個体ごとの刺激値 s_iを以下の ように定義する。

$$s_i(t+1) = max\{s_i(t) + \delta - \alpha(1-R)F, 0\}$$
(3)

ただし、 δ は単位時間あたりの増加量、 α はスケール ファクター、Rはエージェントのリスク認知を表す以 下の関数である。

$$R(r) = \frac{1}{1 + exp(-g(r - \mu_i))}$$
(4)

ただし、gはシグモイド関数の曲率で、 μ_i はエージェ ントのリスク感受性を表しており、 θ_i 同様個体ごとに ランダムな値が与えられている。

反応閾値モデルでは、コロニー全体の個体数に対す る、タスクに従事している個体数の比率によりタスク の進捗を判断しているが、避難意思決定モデルではこ のような大域的な情報は扱わず、各個体は自分の周辺 の情報のみからタスク進捗を推定すると考える。具体 的には、エージェントは近傍の人数が多ければタスク の進捗度合いは低く、少なければ進捗度合いは高いと 考え、以下の関数のFによりタスク進捗を推定する。

$$F(n) = \begin{cases} 1 - n/N_{max} & n < N_{max} \\ 0 & \text{otherwise,} \end{cases}$$
(5)

ただし、n は近傍のエージェント数、N_{max} は近傍の 最大エージェント数を表す固定値とする。また、近傍 とはエージェントの進行方向に対して 120 度かつ 5 グ リッドの範囲としている。

エージェントが X = 1、X = 0を採った時の具体 的な行動内容は、問題ごとに定めるべきとの考えか ら特に規定しておらず、モデルの利用者に委ねられて いる。

4. シミュレーション

本説では、2.節の動画に記録された、逃走と退避の 選択が出口からの距離によって決まるように見える現 象の、避難意思決定モデルによる再現を試みる。ここ で示すシミュレーションは、動画の状況そのままの再 現を目的としたものではなく、エージェントがランダ ムに選択を行ったとしても、同調行動により出口から の距離で二つの選択が分離するという現象が、一般的 に起こりうることを確認するためのものである。

シミュレーションが始まると、環境リスクはr = 0からスタートし1タイムステップにつき 0.5 の割合で 単調に増加する。また、環境の刺激値も、 $s_0 = 0$ から 1タイムステップに δ ずつ増加(初期は $F \approx 0$ だから) するので、各エージェントの $P_i(X = 0 \rightarrow X = 1)$ は、 それぞれの反応閾値に応じて増加し、リーダーとなる



図 4: シミュレーションの例(途中)



図 5: シミュレーションの例(終了時)

エージェントが出現する。さらにそれに伴ってフォロ ワーがリーダーの行動に同調する。シミュレーション 終了時には、全てのエージェントが逃走もしくは退避 のいずれかの行動を採り定常状態となる。

図4は、右下に出口(灰色の部分)のある、左下を 原点として、x方向に40グリッド、y方向に40グリッ ドの正方形の部屋における、500人のエージェントに よるシミュレーションの一例である。

図4はシミュレーション途中のもので、青のエー ジェントは逃走行動を採ったもの、赤のエージェント は退避行動を採ったもの、黄色のエージェントは未 だ行動が未定のものを表している。図5は、シミュ レーション終了時のもので、退避行動を採ったエー ジェントが、出口から遠い区画に三角形に取り残され ている。

このシミュレーションにおける X = 1 (リーダー)

Algorithm 1 リーダーの行動 $(X = 1)$
if 現在の行動が未定である then
確率 0.5 で逃走か退避のどちらかを選び現在の行
動とする
end if
if 現在の行動が逃走である then
出口に向かって1ステップ移動する
else
その場にとどまる
end if

Algorithm 2 フォロワーの行動 (X = 0)

N0:近傍の個体の中で行動が未定のものの数
N1:近傍の個体の中で行動が逃走のものの数
N2:近傍の個体の中で行動が退避のものの数
max(N0, N1, N2)の行動と同じ行動を採る
if 現在の行動が逃走である then
出口に向かって1ステップ移動する
else

その場にとどまる

end if

の行動は、Algorithm 1 であり、*X* = 0 (フォロワー) の行動は、Algorithm 2 である。また、逃走を選んだ エージェントは、右下の出口に向かって移動するが、 未定と退避のエージェントは移動しないでその場に待 機する。シミュレーションの初期状態は、全てのエー ジェントが行動未定の状態である。シミュレーション の結果から、エージェントは逃走と退避をランダムに 選択しているにも関わらず、二つの行動がほぼ対角線 で分かれている事が示されている。

ここで、シミュレーション終了時に部屋に残った *N* 人のエージェントの集合を $A = \{a_1, a_2, \dots, a_N\}$ とし、 $a_i \in A$ の座標を x_i, y_i とする。二つの集合 $U \bigoplus L =$ A、ただし $U = \{a_i | x_i \leq y_i\}$ かつ $L = \{a_i | x_i > y_i\}$ 、 を考えたとき、d = |U| - |L| は、室内に残されたエー ジェントを対角線 y = x で区切ったときの、上下の人 数差を表す。

図 6 は、このシミュレーションを 1000 回行った時 の d 値のヒストグラムである。赤のバーは避難意思 決定モデルを使ったシミュレーション結果の d 値を、 青のバーはベンチマークとして、全員がランダムに 行動を選んだとき(全員に Algorithm 1 を適用した場 合)のシミュレーション結果の d 値を表している。図 から、避難意思決定モデルを使った場合は、大部分の シミュレーションにおいて対角線よりも上の領域に多



図 6: 対角線の上下での人数差 (d) のヒストグラム. 避 難意思決定モデル(赤)、ランダムに行動を選ぶ(青)



くのエージェントが残されている事を示している。こ れらの結果から、会議室の動画に見られるような行動 は、(出口からの距離による意思決定ではなく)避難 における同調現象の結果としても説明可能といえる。

最後に本シミュレーションで使ったパラメータは、 $\theta, \mu \sim U(0, 100), \epsilon = 0.2, \delta = 0.5, \alpha = 1.2, g = 1.0,$ $N_{max} = 10$ である。

5. 分析

図7は、図4、5のシミュレーション中の、逃走 エージェント数(青線)と退避エージェント数(赤線) の時間変化を表したものである。退避エージェント数

— 586 —



図 8: 室内全エージェントと行動決定済みエージェン トに対するリーダーの割合

は時間とともに累積的に増加するが、逃走エージェン ト数が途中から減少に転じているのは、逃走の結果室 外に出てしまったエージェントを減じたことによる。

図 8 は、エージェント数に対するリーダーの割合 を示している。図の黒線は室内の全エージェント数に 対するリーダーの割合を、赤線は既に行動を決定した (未定ではない)エージェント数に対するリーダーの 割合を示す。リーダーには、逃走行動を採っているも のと、退避行動を採っているものの両者が含まれる。

この図から室内の全エージェントに対するリーダー の割合は、時間とともに増加傾向にあるが、行動を決 定した(未定でない)エージェントに対するリーダー の割合は、初期の1.0から、一度大きく低下して、全 エージェントに対するリーダーの割合と重なり、その 後一緒に上昇していく事が分かる。これはシミュレー ション初期には、(リーダーの定義から)行動決定で きるエージェントはリーダーのみであり、その後フォ ロワーが増えるとともにリーダーの割合は一旦大きく 低下するが、さらにシミュレーションが進むにつれて 行動未定のエージェントがいなくなり、室内の全エー ジェントは行動決定済みとなり、二つの割合が同じに なるからである。

エージェントがどこまでを自分の近傍、すなわち同 調現象の影響範囲と認識するかは、同調行動の結果に 大きな影響を与える要因である。ここでは、エージェ ントの近傍を規定する半径と、シミュレーション結果 である対角線上下での人数差(*d*)の関係について調 べる。図9は、近傍の半径を1,2,5,10,15,20 グリッ



図 9: 近傍の半径と室内残存人数あたりの対角線上下 での人数差(d/室内残人数)

表 1: 近傍半径を変えたシミュレーションの結果(50回の平均値)

半径	室内残人数	d	上側人数	下側人数
1	275.6	14.9	145.2	120.4
2	274.0	54.4	164.2	109.8
5	317.3	91.9	204.6	112.7
10	186.3	119.3	152.8	33.5
15	136.4	78.9	107.6	28.7
20	66.4	43.9	55.2	11.2

ドと変化させ、それぞれ50回ずつシミュレーションを 行った時の、シミュレーション終了時に室内に残った エージェント数に対するd値の割合を示したものであ る。ここで、単純にd値ではなく、室内に残ったエー ジェント数あたりのd値を使った理由は、近傍の大き さはそれ自体で同調現象に大きな影響があり終了時の 室内残存人数が大きく変わってしまうため、単純にd 値のみでは比較ができないからである。例えば、半径 が5グリッド以下のときは最終的に300前後のエー ジェントが部屋に残るが、半径が20グリッドになる と部屋に残るエージェント数は100以下になってしま う。図9を見ると、この事を考慮に入れても、近傍を 規定する半径の大きさと対角線上下での人数差には、 強い相関関係がある事が分かる。なお、このときの詳 細なシミュレーション結果を表1にまとめた。

6. 考察

我々は避難行動における認知バイアスのひとつであ る、同調行動の影響を表現する避難意思決定モデルを 開発してきた。本稿では、東日本大震災において記録 された映像内で観察された避難行動が、避難意思決定 モデルによって再現できることを確認した。本稿で採 用した映像情報は、無数にある避難状況のひとつを示 したものに過ぎず、一般性も未検証であり、この例だ けでは避難意思決定モデルの検証作業としては十分な ものとは言えない。本稿とは別に、避難者からの報告 に基づいた定性的な知識を避難意思決定モデルで再現 する試みも行っている。その一例として、複数出口の ある避難状況での出口選択における対称性の破れ現象 [5, 6, 7, 1, 8] があり、我々は検証作業のひとつとして この現象の再現にも別途取り組んでいる。

避難状況という客観データに乏しい分野では、十分 なモデルの検証作業は難しい。一般性や客観性にやや 難はあっても、稀少なデータをひとつひとつ取り上げ ては丁寧に確認していくという地道な努力が重要だと 考えている。

7. 結論

東日本大震災の際に撮影された動画の分析におい て、避難者の逃走と退避の行動選択が、出口からの距 離によって分離する現象が観察された。避難行動にお ける同調行動を表現した避難意思決定モデルにより、 この現象の再現が可能である。この現象は、出口から の距離に基づく意思決定という解釈以外に、同調行動 による、避難者の行動選択の空間的な創発現象として も解釈することができる。

参考文献

- E. Altshuler, O. Ramos, Y. Nunez, J. Fernandez, A. J. Batista-Leyva, and C. Noda. Symmetry breaking in escaping ants. *The American Naturalist*, Vol. 166, No. 6, pp. 643–649, 2005.
- [2] Eric Bonabeau, Guy Theraulaz, and Jean-Louis Deneubourg. Quantitative study of the fixed threshold model for the regulation of division of labour in insect societies. *Proceedings of The Royal Society B*, Vol. 263, No. 1376, pp. 1565–1569, 1996.
- [3] Eric Bonabeau, Guy Theraulaz, and Jean-Louis Deneubourg. Fixed response thresholds and the regulation of division of labor in insect societies. *Bulletin* of Mathematical Biology, Vol. 60, pp. 753–807, 1998.
- [4] Susan Cutter and Kent Barnes. Evacuation behavior and Three Mile island. *Disasters*, Vol. 6, No. 2, pp. 116–124, 1982.
- [5] Dominic Elliott and Denis Smith. Football stadia disasters in the United Kingdom: learning from

sP1-36

tragedy? Industrial and Environmental Crisis Quarterly, Vol. 7, No. 3, pp. 205–228, 1993.

- [6] Dirk Helbing, Illes J. Farkas, Peter Molnar, and Tamas Vicsek. Simulation of pedestrian crowds in normal and evacuation situations. *Pedestrian and Evacuation Dynamics*, Vol. 21, No. 2, pp. 21–58, 2002.
- [7] Dirk Helbing, Illes Farkas, and Tamas Vicsek. Simulating dynamical features of escape panic. *Nature*, Vol. 407, No. 28, pp. 487–490, 2000.
- [8] Q. Ji, C. Xin, S.X. Tang, and J.P. Huang. Symmetry associated with symmetry break: revisiting ants and humans escaping from multiple-exit rooms. *Physica* A, 2017.
- [9] Anthony R. Mawson. Understanding mass panic and other collective responses to threat and disaster. *Psychiatry*, Vol. 68, No. 2, pp. 95–113, 2005.
- [10] Ramsey M. Raafat, Nick Chater, and Chris Frith. Herding in humans. *Trends in Cognitive Sciences*, Vol. 13, No. 10, pp. 420–428, 2009.
- [11] Akira Tsurushima. Modeling herd behavior caused by evacuation decision making using response threshold. In AAMAS2018/MABS2018 workshop proceedings (to appear), Stockholm, Sweden, 2018.
- [12] 弘忠広瀬,伸吉杉森.正常性バイアスの実験的検討.東 京女子大学心理学紀要,創刊号,pp. 81-86, 2005.