避難シミュレーションにおける反応閾値モデルによる 複数タスクのモデル化

Modeling Multiple Tasks by the Response Threshold Model in Evacuation Simulation

鶴島 彰

Akira Tsurushima

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

It is widely known that herd behavior, a cognitive bias in humans, causes irrational or inappropriate behaviors in evacuation situations. In this paper, we propose the evacuation decision model for herding based on the biological response threshold model. We also show that the proposed model can be applied for multi task problems in which the agents must choose two or more tasks to perform such as evacuation and fire fighting.

1. はじめに

災害避難の現場において、避難行動に対する認知バイアス の影響が指摘されている。代表的なものとして正常性バイアス と同調行動があり、その影響による避難行動の遅れや非効率、 不合理な行動がしばしば大きな被害に結びついている。

このような認知バイアスや心理的要因を、シミュレーション モデルに組み込み、よりリアルな状況を再現しようとする試 みがいくつか行われてきた [Tsai 11, Bulumulla 17]。しかし、 これらのモデルの多くは認知バイアスを、事前定義したシナ リオやルールとして直接エージェントに組み込んでいるため、 予め設計者が想定した状況下でその行動が再生されるのみであ り、未知の状況下における認知バイアスの影響の分析や、認知 バイアスを誘発させる原因の探求などの、より踏み込んだ研究 の目的には適さない。

一方、[Helbing 00] は、ソーシャルフォースモデルにより、 パニック状況における人間の避難行動をモデル化し、事前定義 したシナリオやルールを使うことなしに、アーチ形状の滞留 や出口の非対称な使用などの特徴的な行動を再現してみせた。 しかし、[Helbing 00] のモデルは、速度、力、摩擦などの物理 量のみ(壁から離れたい、などの心理的な効果も物理量に置き 換えられている)で組み立てられたものであり、認知バイアス のような認知的な要因を組み込むことはそのままでは難しい。

本稿は、災害避難状況における人間の同調行動に焦点をあ て、それが避難行動におよぼす影響をモデル化する。そして、 これを拡張することにより、たとえば救助活動や消火活動など の避難以外の行動を導入したとき、対立する二つの行動間でジ レンマ状態に晒されるエージェントの行動モデルを提案する。

2. 反応閾値モデル

同調行動とは、(自分の意志や意図でなく)他者の行動によ り自分の行動を決定する一連の行為の連携であり、心理学や社 会学、動物行動学など様々な分野で研究されている。同調行動 が発生するためには、集団の中に、自分の意志によって行動す る個体と、他人の行動に影響されて行動する個体の二種類が 必要になる。前者がいなければ、集団中にいかなる行動も発生

連絡先: 鶴島 彰 セコム株式会社 IS 研究所 a-tsurushima@secom.co.jp しえないので、このことは明らかであろう。以後、前者をリー ダー、後者をフォロワーと呼ぶことにする。

同調行動を記述するには、集団をリーダーとフォロワーに 割り当てる必要がある。そのため、どの個体をリーダーにし、 どの個体をフォロワーにするか、その役割は永続的なのか動的 に変わるのか、リーダーとフォロワーの比率はどれくらいで、 その比率は定常的なのか動的に変化するのか、変化するのであ ればその規則はどんなものなのか、といった疑問に答える必要 が出てくる。本稿ではこれらを説明するモデルとして、生物学 や生態学の分野で、真社会性生物の分業の説明に使用される反 応閾値モデル [Bonabeau 96] を採用する。

実行すべきタスクがあり、そのタスクに関連付けられた刺激 sがあるとする。タスクに従事する個体数が少なく、遂行度が 十分でない時、刺激sは増加し、タスク遂行が十分なときsは 抑制される。個体は心的状態を表す確率変数Xと個別の反応 閾値 θ をもつ。X = 1のとき個体は活動的であり、X = 0の とき非活動的である。個体は以下の確率で活動的になる。

$$P(X = 0 \to X = 1) = \frac{s^2}{s^2 + \theta^2}$$
 (1)

個体は以下の固定確率で非活動的になりタスク遂行を止める。

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

タスクに関連した刺激の強度は以下の式により与えられる。

$$s(t+1) = s(t) + \delta - \alpha \frac{c}{C}$$
(3)

ただし、δは単位時間あたりの刺激の増加量、αはタスク遂行 効率のスケールファクター、cは現在タスクに従事する個体数、 *C*は全体の個体数を表す。

3. 避難意思決定モデル

2. 節で示した反応閾値モデルを避難シミューションに適用 するための避難意思決定モデルを提案する。実行すべきタスク としては、部屋を表す閉鎖空間内にいる全てのエージェントが 部屋の外に出る作業とする。エージェントは二つの心的状態を とり、X = 1 のときはリーダーとして自分の判断で避難を行 い、X = 0 のときはフォロワーとして近傍内の最も多いエー ジェントの取る行動に同調する。



図 1: 避難シミュレーションの例

式3における c と C は、実際には各エージェントが知るこ とが難しい大域的な情報なので、これらの代わりにタスクの遂 行状況を指し示す局所的な推定値を導入する。ここでのタスク は、全エージェントが部屋から出る事なので、各エージェント の周囲のエージェント数がその推定値として利用できる。作業 の遂行度を推定する進捗関数 F を次のように定義する。

$$F(n) = \begin{cases} 1 - n/N_{max} & n < N_{max} \\ 0 & \text{otherwise,} \end{cases}$$
(4)

ここで、nはエージェントの近傍にいるエージェント数、N_{max} は近傍における最大エージェント数を表す固定値である。

部屋または空間を表す環境は、客観的なリスクを表す値 r を 持っており、この情報には室内の全てのエージェントがアクセ スできる。環境内の全ての場所においてリスク値は同一である とする。エージェントは、個体に固有の値 θ と μ を持ち、θ は 反応閾値、μ はエージェントのリスク感度を表すパラメータで ある。各エージェントのリスク認知 R を以下の関数で表す。

$$R(r) = \frac{1}{1 - e^{g(r-\mu)}}$$
(5)

ただし、gはシグモイド関数の曲率を表すパラメータである。 避難タスクの刺激 s として、式3の刺激抑制項を、タスク の進捗に加えて、個体の安全の認知(1からリスク認知を引い たもの)で拡張し、以下のように定義する。

$$s(t+1) = \max\{s(t) + \hat{\delta} - \alpha(1-R)F, 0\}$$
(6)

ただし δ は単位時間あたりの刺激の増加分である。

$$\hat{\delta} = \begin{cases} \delta & \text{if } r > 0\\ 0 & \text{otherwise,} \end{cases}$$
(7)

sは時間とともに増大するが、 $r < \mu$ のとき、または近傍の人数が少なくなったとき、 α が働き抑制的となる。また、タスクが十分以上に遂行された事を意味する負の値をとると、式1が正となり、不必要に活動的になってしまう事を避けるため非負としている。

図1に避難意思決定モデルを組み込んだエージェントによる避難シミュレーションの例を示す。この例では16×128 グリッドの部屋に配置された600人のエージェントが、線形に増加するr値によって避難行動を行っている様子が示されている。室内のエージェントは唯一の出口がある左方向に向かって避難を行っている。図において赤で示されたエージェントはX = 1のもの、緑で示されたエージェントはX = 0かつすでに行動中のもの、黄色で示されたエージェントはX = 0かつまだ行動を起こしていないものである。

図1は避難の途中であるが、エージェントは空間に一様に分 布しておらず、所々に塊を作りながら不均一に分布している。 また未だ行動を起こしていない(黄色い)エージェントが、出 口から最も遠い右端にのみ分布している。これは、全てのエー ジェントが左方向に移動するため、部屋の右端にいるエージェ ントは同調行動の影響を受けにくいためである。

4. 複数タスク避難意思決定モデル

3.節で示した避難意思決定モデルは、全てのエージェント は部屋から外に出るという、単一のタスクしか持っていなかっ た。本節では避難タスクに加えて、救助活動や消火活動といっ た新たなタスクを導入して、複数タスクの遂行を求められる エージェントをモデル化する。エージェントが実行できるの は、一度に一つのタスクのみのため、シミュレーション中の エージェントは対立する二つのタスク間でジレンマ状態に置か れている。

エージェントは、避難タスクを表す X₁、消火タスクを表す X₂の二つの確率変数をもち、確率変数が1を取るとき、その タスクに従事するとする。ただし二つの確率変数が同時に1 を取ることはないものとする。X₁、X₂がどちらも0のとき、 エージェントはフォロワーの状態にあり同調行動を行う。同調 行動では、周囲のエージェントが行っている行動のうち、最も 従事しているエージェント数の多い行動を行う。

エージェントは X_1 、 X_2 のそれぞれに対し、反応閾値 θ_1 、 θ_2 と、タスクに関する刺激 s_1 、 s_2 を持つ。 X_1 に対する進捗 関数 F_1 、タスク刺激 s_1 は、それぞれ式 4、式 6 と同じである が、 X_2 の進捗関数に関しては消火タスクへの過剰な割当てを 防ぐ目的で、

$$F_2(n) = \begin{cases} 1 - abs(\frac{n_2 - \xi}{N_{max}}) & n_2 < N_{max} \\ 0 & \text{otherwise,} \end{cases}$$
(8)

とした。さらにタスク刺激を

$$s_2(t+1) = max\{s_2(t) + \delta_2 - \alpha_2 RF_2, 0\}$$
(9)

とする。ただし式 8 の n_2 は消火タスク X_2 に従事している エージェント数、 ξ は局所領域あたりの消火タスクに対する エージェントの最適割当数を表し、 $r > \mu$ かつ $n_2 = \xi$ のとき 最も抑制的になることを意味する。

環境のリスクrは、n2により以下のように変化する。

$$r(t+1) = max\{r(t) - \gamma n_2 + \pi, 0\}$$
(10)

ただし γ は消火タスクに関するスケールファクター、π は単 位時間あたりの増加分とする。

以上より、複数タスク避難意思決定モデルは以下のように なる。

$$P_1(X_1 = 0 \to X_1 = 1) = \frac{s_1^2}{s_1^2 + \theta_1^2} \tag{11}$$

$$P_2(X_2 = 0 \to X_2 = 1) = \frac{s_2^2}{s_2^2 + \theta_2^2}$$
(12)

$$P_1(X_1 = 1 \to X_1 = 0) = \epsilon_1$$
 (13)

$$P_2(X_2 = 1 \to X_2 = 0) = \epsilon_2$$
 (14)

エージェントが実行できるタスクは一度に一つなので、X₁、X₂ のうちから一つを選ばねばならない。この競合解消法として、



図 2: 避難消火シミュレーションの例

 $P_i(X_i = 0 \rightarrow X_i = 1) > P_j(X_j = 0 \rightarrow X_j = 1) + offset$ を iへの状態遷移の条件とし、 X_i 、 X_j の値に関わらず常に P_i 、 P_j を計算し、その差が offset 以上になると $X_i = 1 \land X_j = 0$ に 遷移する。

5. 避難消火シミュレーション

本節では、避難と消火の二つのタスクを想定したシミュレーションについて説明する。図 2 のような 40×40 グリッドの部 屋に、144人のエージェントが整列して配置されている。144 人のエージェントには、 $\theta_1 \ge \theta_2 \ge \mu$ が (0,100] の範囲でラン ダムに割り当てられている。部屋上部の青い部分は部屋からの 出口を、下部の薄赤の部分は消火活動の行われる場所を示して いる。青いエージェントは $X_1 = 1$ のもの(避難行動)、赤い エージェントは $X_2 = 1$ のもの(消火行動)、黄色いエージェ ントは $X_1 = 0 \land X_2 = 0$ のものである。シミュレーションの 初期には全てのエージェントは黄色で、一定の間隔で室内に 配置されている。避難行動を行うエージェントは出口に向かっ て移動し、消火行動を行うエージェントは、r > 0なら部屋の 下部に向かって移動し、そうでなければ初期の配置に戻る。シ ミュレーション初期には環境のリスクはr = 0で、シミュレー ションが開始されると式 10 に従って変化していく。

図2は、シミュレーションを開始してすぐの画面である。リ スク値の増加により、すでに多くのエージェントが避難を開始 しており、それらの中には同調行動を行う黄色のエージェント も混じっている。また、比較的少数のエージェントが消火活動 に従事しているのも見られる。

この後エージェントには、避難行動をするもの、消火行動を するもの、同調行動により避難や消火をするもの、一方の行動 を打ち切り別の行動に切り替えるもの、一度は部屋から出たに も関わらず再び戻って来るもの、一度動き出したにも関わらず 再び停止してしまうものなど、多様な行動をとるものが現れ、 シミュレーションは複雑な様相を示すようになる。シミュレー ション終了時には、ほとんどのケースで消火に成功するが、消 火に失敗し、全てのエージェントが避難して無人になってし まうこともある。なお、上記のシミュレーションで使ったパラ メータは、 $\epsilon_1 = 0.3, \epsilon_2 = 0.0, \delta_1 = 1.0, \delta_2 = 0.2, \alpha_1 = 1.2, \alpha_2 = 1.2, g = 1.0, N_{max} = 10, \xi = 5.4, \gamma = 0.05, \pi = 0.7$ で ある。また、エージェントの進行方向に向かって 180 度、半



図 3: 環境リスクと避難行動、消火行動の変化

径 10 グリッドの範囲をエージェントが影響を受ける近傍であ るとした。

6. 分析

図3に、シミュレーション中の環境リスク、避難行動、消火 行動に携わるエージェント数の変化の一例を示す。シミュレー ションが始まるとすぐに、同調行動により避難行動をとるエー ジェントが増加するが、同時に少数のエージェントが消火活 動を行う。やがて消火エージェントが増えると環境リスクが減 少し、それにともなって消火エージェント数が増え、避難エー ジェント数が減少していく。

避難意思決定モデルは、エージェントの心的状態の確率的 変化を記述したモデルであるから、シミュレーション期間中 のエージェントの心的状態の遷移を分析することにより、エー ジェント全体の動きを調べることができる。ここで、避難消火 シミュレーションを 20 回行った結果の、2880人(144人× 20)のエージェントの心的状態が、シミュレーション中にどう 変化したかについて分析してみよう。

同調行動を 0、避難行動を 1、そして消火行動を 2 とした時、 各行動間の遷移の頻度を図 4 に示した。図を見ると、同調行 動 (0) と避難行動 (1) の間で頻繁に遷移が起きているが、消火 行動 (2) と他の行動の間ではほとんど遷移が起きない事が読み 取れる。これは、 $\epsilon_2 = 0.0$ と設定したことと、 δ_1 、 δ_2 に大き な差があることが主な原因となっている。しかし X_1 、 X_2 の パラメータを同じにしても、避難行動と消火行動間の遷移はほ ぼ発生せず、二つの行動間で遷移が起きるのは、ほとんどの場 合、同調行動を通してであることが分かった。

状態遷移の頻度によりエージェントを特徴づけるため、階 層型クラスタリングを使って、2880人のエージェントを四グ ループに分類した(表1)。大多数が属するグループ1のエー ジェントは、避難行動と同調行動を交互に繰り返す。グループ 2は、避難と消火の両方を行うが、両者間の遷移は頻繁ではな く、しばらく一方を行ってから他の行動に移るという動きであ る。グループ3は、同調行動によって消火行動に従事する例外 的なエージェントで、グループ4はほぼ常に消火活動に従事 するエージェントである。このように同調行動は、消火よりも 避難に対してより強く働く。

これらのグループと、エージェントのもつ反応閾値との関係 を示したのが図5である。図5は、横軸に θ1 縦軸に θ2 を取っ

| グループ | size | $0 \rightarrow 1$ | $1 \rightarrow 0$ | $0 \rightarrow 2$ | $2 \rightarrow 0$ | $1 \rightarrow 2$ | $2 \rightarrow 1$ | $0 \rightarrow 0$ | $1 \rightarrow 1$ | $2 \rightarrow 2$ |
|------|------|-------------------|-------------------|-------------------|-------------------|-------------------|-------------------|-------------------|-------------------|-------------------|
| 1 | 2178 | 0.1900 | 0.1884 | 0.0009 | 0.0 | 0.0001 | 0.0006 | 0.1583 | 0.4402 | 0.0215 |
| 2 | 411 | 0.0426 | 0.0445 | 0.0052 | 0.0 | 0.0002 | 0.0021 | 0.1550 | 0.1032 | 0.6472 |
| 3 | 26 | 0.0037 | 0.0040 | 0.0033 | 0.0 | 0.0 | 0.0004 | 0.7107 | 0.0085 | 0.2694 |
| 4 | 265 | 0.0024 | 0.0026 | 0.0035 | 0.0 | 0.0002 | 0.0004 | 0.0736 | 0.0052 | 0.9119 |

The 32nd Annual Conference of the Japanese Society for Artificial Intelligence, 2018

表 1: 状態遷移の頻度によるエージェントの分類



図 4: 心的状態の遷移の頻度

た散布図に各グループを示したものである。図から、グループ 1 はパラメータに関わらず空間全体に広がり、グループ2と4 は θ_2 に影響され、特にグループ4はその傾向が強く、グルー プ3は主に θ_2 が大きい領域で例外的に現れる事が分かる。

7. まとめと今後の課題

避難意思決定モデルは、反応閾値モデルをベースに、避難状況での人間の同調行動を再現したもので、これまで筆者らが避難状況における人口密度の影響や、出口選択問題 [Helbing 00] の分析などに活用してきたものを、消火などの複数タスクがある状況へと拡張したものである。むろん 6. 節で示したような行動は、 θ_1, θ_2, μ などのパラメータ設定に左右され、設定によっては二つの状態間での振動が頻繁になるなど不自然な動きも起きるが、本モデルは避難状況での様々な行動を再現する潜在力をもつと考えている。

本モデルは心理的な要因のみを扱ったものであり、人間行動 のモデルとしては、高次認知と物理的要因という二つの重要な 要素が欠けている。たとえば、本稿で示したシミュレーション では、エージェントは最短経路を探索しようともしないし、目 の前に他人がいてもそれを通り抜けてしまう。現実的なシミュ レーションを行うには、これら二つは不可欠であろう。同時に 避難意思決定モデルは、複数の心的状態を確率的に切り替え る単純なモデルに過ぎず、それらの状態のひとうを高次認知 のモデルにしたり、本モデルの出力を、たとえば [Helbing 00] のモデルなどに繋げることで、高次認知や物理的行動モデルと 自然に繋げていくことは、おそらく容易であろうと考える。

最後に、避難意思決定モデルの実証的な検証は困難で、特に 現実のデータが乏しい避難状況などに関しては極めて難しい。 この問題については、やや遠回りではあるが、たとえば出口選 択問題のような、人間の認知過程が影響すると考えられる、避 難状況に特異な現象をひとつひとつ定性的に再現してみせるこ とによりアプローチしていきたい。



図 5: 反応閾値とエージェントの種類

参考文献

- [Bonabeau 96] Bonabeau, E., Theraulaz, G., and Deneubourg, J.-L.: 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)
- [Bulumulla 17] Bulumulla, C., Padgham, L., Singh, D., and Chan, J.: The importance of modeling realistic human behaviour when planning evacuation schedules, in *Proceedings of the 16th International Conference on Autonomous Agents and Multiagent Systems AAMAS 2017*, pp. 446–454 (2017)
- [Helbing 00] Helbing, D., Farkas, I., and Vicsek, T.: Simulating dynamical features of escape panic, *Nature*, Vol. 407, No. 28, pp. 487–490 (2000)
- [Tsai 11] Tsai, J., Fridman, N., Bowring, E., Brown, M., Epstein, S., Kaminka, G., Marsella, S., Ogden, A., Rika, I., Sheel, A., Taylor, M. E., Wang, X., Zilka, A., and Tambe, M.: ESCAPES - evacuation simulation with children, authorities, parents, emotions, and social comparison, in *Proceedings of 10th International Conference on Autonomous Agents and Multiagent Systems AAMAS* 2011, pp. 457–464 (2011)