# DAOを用いた インディーゲームの製作工程 におけるタスク割当

大規模システム管理研究室 井上雄大

## インディーゲームの説明

#### 通常のゲーム開発

#### 法人が大人数で開発

- ・ 営利を目的
- ・安定志向の開発
- 開発期間が固定

#### インディーゲーム開発

#### 個人が少人数で開発

- ・ 営利が目的とは限らない
- ・独創的な開発
- 開発期間が可変

Hill-Whittall, Richard. The indie game developer handbook. CRC Press, 2015.

## インディーゲームの市場規模

- 年間発売タイトル:約9,000タイトル(無料を除く)
- 平均販売価格: 1278円
- 販売本数(中央値):約1,900本
  - ・ トップ5%のタイトルは**10万**本以上販売、トップ1%は**100万**本超
- 販売総額: 約4500億 (steam市場のみを参考他媒体含まず)

## インディーゲームの開発長期化

- インディーゲームの開発は想定よりも長期化する。
  - 例) 1年の開発計画が6年かかる
  - ・全体的に想定の開発期間の3倍以上かかるケースが多い
- ゲーム開発の長期化が開発コストの増大、開発者の脱退を招く
  - 人材不足と資本力不足に結び付く
  - ・更に開発期間が長期化する→負のスパイラルを招く

## インディーゲームプロデューサ問題

#### プロデューサ忌避問題

- インディーゲームでは プロデューサが嫌われる
- 作らず、技術がない偏見
- プロデューサは非開発業務の 多くを担う

タスクの肩代わり

#### タスクの分配

- プロデューサ業務を開発者が担う
- 開発者としてのスキルとプロデュー サーのスキルは必ずも一致しない
- 非開発業務を適正度外視で分配

## インディーゲームプロデューサ問題

# プロデューサ忌・管理コストの増大を招くスクの分配

インディーゲームでは プロデューサが嫌われる

- 作らず、技術がない偏見
- プロデューサは非開発業務の 多くを担う

タスクの肩代わり

- ・ プロデューサ業務を開発者が担う
- 開発者としてのスキルとプロデュー サーのスキルは必ずも一致しない
- 非開発業務を適正度外視で分配

## インディーゲームの課題

#### 人材不足

- ・開発人材とスキルの多様化
- ・インディーゲーム特有の組織形態
- ・非開発業務による開発コストの圧迫

#### 資本力不足

- ・ゲーム開発費の高騰
- インディーゲームの不安定さ
- ・投資機関の不足

## インディーゲームの課題

#### 本研究の焦点

#### 人材不足

- ・開発人材とスキルの多様化
- ・インディーゲーム特有の組織形態
- ・非開発業務による開発コストの圧迫

#### 資本力不足

- ・ゲーム開発費の高騰
- インディーゲームの不安定さ
- ・ 投資機関の不足

## ゲーム制作での開発業務

#### 開発業務

- ・具体的なゲーム開発業務
  - ・コーディング
  - ゲームデザイン設計
  - ゲーム制作素材作成
  - 専門性を有する業務

#### 非開発業務

- ・ゲーム開発業務以外の作業
  - 資金調達
  - プロジェクト管理
  - 広報
  - ・マーケティング
  - 専門性を有しない業務

## ゲーム制作での開発業務

#### 開発者担当

#### 開発業務

- ・具体的なゲーム開発業務
  - ・コーディング
  - ゲームデザイン設計
  - ゲーム制作素材作成
  - ・専門性を有する業務

#### プロデューサ担当

#### 非開発業務

- ・ゲーム開発業務以外の作業
  - 資金調達
  - プロジェクト管理
  - 広報
  - ・マーケティング
  - 専門性を有しない業務

## インディーゲーム開発とDAOの提案

不向きな人材が非開発業務に従事→人材が離脱、不足する要因

非開発業務のコスト⇒開発に悪影響

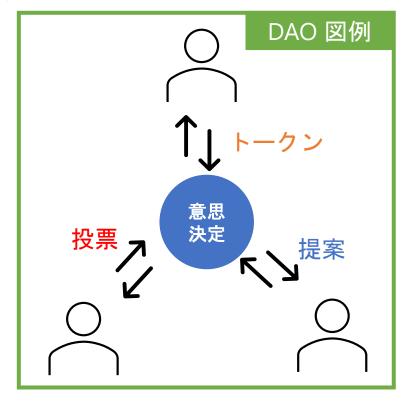


分散型自律組織(DAO)を用いてこれらの課題を解決する

## 分散型自律組織(DAO)の定義

#### DAOとは分散型自律組織(: Decentralized Autonomous Organization) の略称

- 特定の管理者を有さず参加者の総意に基づく意思決定を行う組織
  - ガバナンストークンを利用した投票によって意思決定を行う
- 投票履歴や内容はブロックチェーンに残るため不正を防げる
- ガバナンストークンを用いたトークン経済



### DAOの利点

#### 投票による意思決定

- ・ 公平性と透明性を担保
  - ガバナンストークンを用いるため
- ・ガバナンストークン
  - 投票に参加するためのトークン
  - ・ 投票の履歴を残し改ざんできない

#### トークン経済での組織運営

- ・中央集権ではない独自の組織運営
- ガバナンストークンを担保するため の外部トークンの要求
  - ・ 外部トークンによる資金調達
  - ・ Ex)イーサリアムなど
- トークンを用いたインセンティブの設計

### GameDAO

- ゲーム業界の関係者がプロジェクトを進めるためのDAO
- ゲームに関わる経済活動を分散的なシステム化
  - 参加者はゲーム開発者、プレイヤー、投資家、eスポーツプロなど
- プロジェクトが思う通り進まない
  - 意思決定の遅延
  - 進捗の停滞
- プロジェクトの管理者不在が問題視される

### 研究目的

### インディーゲーム開発での効率的な人材配置

最適な人材配置による開発でDAOの価値を最大化

### 提案手法

ソフトウェア開発の人材評価を応用したプロデューサ人材評価

プロデューサの適性に応じたプロデューサ選出方法

タスクの成功と失敗を通じて人材評価

### ソフトウェア開発の人材評価を用いた個人能力評価[1]

- 先行研究の取り組み
  - ソフトウェア開発プロジェクトでの個人の能力評価
  - 特に小規模アジャイル開発で定量的に個々のメンバー能力を評価
- 方法
  - 18のパラメータを用いて個々の開発者の能力を評価する
  - 各パラメータは、1から5までの値で評価され、また重要度に応じた重みがある
- 評価方法
  - 開発能力をPP「Personal Points」として数値化する
  - 合計値をPC「PERSONAL CAPABILITY」として表現

## 個人能力評価を更に分類する[2]

#### PP (personal points)とはエンジニアの能力を構成する18のパラメタ[1]

- 開発能力は単純に技術的な能力だけでなく社会的能力もある
- ゲーム開発におけるプロデューサの適正能力と近似する

#### エンジニアの能力は開発能力だけでない[2]

- 社会的能力,技術的能力,革新的能力などに分類できる
- 既存の研究では開発能力と包括されていたものを更に分類

## ソフトウェア開発におけるエンジニアの能力19

パラメタ	説明	評価基準	重み	カテゴリ
作業経験 P <sub>1</sub>	類似業務での経験年数	1 年未満~7 年以上	8	社会的能力
技術の知識 P2	開発技術に対する理解度	非常に低い~非常に高い	10	社会的能力
学習能力と作業習慣 P <sub>3</sub>	新しい作業手順の習得と実行 能力	非常に低い~非常に高い	10	社会的能力
自律性 P4	上司の指示なしで作業を遂行 できる度合い	完全依存~完全独立	8	社会的能力
作業の複雑さ P5	仕事や手続きの複雑さ	単純~非常に複雑	8	社会的能力
仕事に対する姿勢 P6	プロジェクトへの関与度	非常に低い~非常に高い	5	社会的能力
集中力 P <sub>7</sub>	作業中の集中度	非常に低い~非常に高い	5	社会的能力
作業スキル P <sub>8</sub>	各作業種別に対するスキル	非常に低い~非常に高い	10	技術的能力
プロジェクト知識 Pg	プロジェクト計画への理解度	非常に低い~非常に高い	8	技術的能力
プロダクト知識 P <sub>10</sub>	システム全体に対する知識	非常に低い~非常に高い	10	技術的能力
責任感と意思決定への影響 P <sub>11</sub>	プロジェクト目標に対する影 響度	非常に低い~非常に高い	5	技術的能力
コミュニケーション能力 P <sub>12</sub>	仕事中のコミュニケーション の頻度と質	非常に低い~非常に高い	5	技術的能力
敏捷性 P <sub>13</sub>	タスク遂行の迅速さ	非常に低い~非常に高い	8	技術的能力
バグ発生率 P <sub>14</sub>	開発中に発生するバグの数 (負の評価)	非常に多い~非常に少ない	8	技術的能力
業界知識 P <sub>15</sub>	業界やビジネス領域の知識	非常に低い~非常に高い	10	技術的能力
<b>開発中のテスト P</b> 16	開発中のテストに費やす労力	非常に少ない〜最適	8	技術的能力
類似タスクの経験 P <sub>17</sub>	類似したタスクにおける経験	非常に少ない~非常に多い	10	技術的能力
指導の必要性 P <sub>18</sub>	日常的な指導や監督が必要な 度合い(負の評価)	非常に多い~非常に少ない	8	技術的能力

## 個人能力評価を更に分類する

先行研究の開発能力と社会的能力の区分を用いてPPを再検討

技術的能力**DPP** (:Developer personal points)

社会的能力PPP (:Producer personal points)

## クラウドソーシングにおけるABTによる インセンティブメカニズム[3]

- クラウドワーカが自身の能力レベルを正直に報告
  - 報告された能力に基づいたチーム編成を行うABT(Ability-Balanced Team)
  - ABTに基づきインセンティブメカニズムを提案
- 能力と業務難易度の閾値に基づいたインセンティブメカニズム
  - スキルと仕事に対して閾値を設計しインセンティブを提案
  - 基本報酬とチームでのパフォーマンスを加えたインセンティブ
- 本論文での業務難易度を本論文に適用

## 本研究での提案

- プロデューサ、デベロッパーのPPを更に細分化
  - PPPとDPPに分類
- DAO内での開発が進むごとにPPPが更新
- 高いプロデューサ適性を持つ人材を選出できる方法を提案

### 状況設定

各参加者iのN人の参加者がゲーム制作に従事する  $i \in N, N = \{1,...,N\}$ 

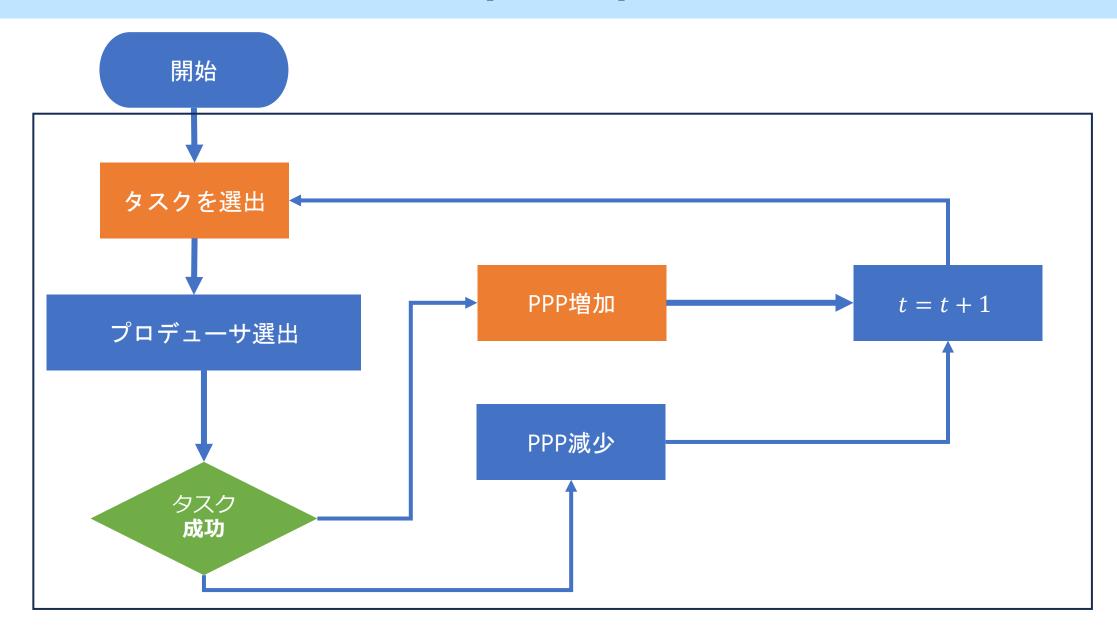
各参加者iはパラメタ $PPP_i^{(t)}$ と $DPP_i^{(t)}$ を持つゲーム開発の時点をtと置く

$$t \in \{0, \dots, T\}$$

- Mをタスクの集合として定義すると各タスクmには難易度が存在する  $m\epsilon M, \alpha_m \in [\alpha^{min}, \alpha^{max}]$
- またすべての時点tにおいてパラメタの定義域も同様である

$$PPP_i^{(t)} \in [\alpha^{min}, \alpha^{max}]$$
$$DPP_i^{(t)} \in [\alpha^{min}, \alpha^{max}]$$

## フローチャート(概要)



## プロデューサ適性の更新

タスクが成功する時

$$PPP_{i}^{(t+1)} = \begin{cases} \min\left(PPP_{i}^{(t)} + \gamma, \alpha^{max}\right) & if \alpha_{m} \leq PPP_{i}^{(t)} \\ \min\left(PPP_{i}^{(t)} * (1 + \delta), \alpha^{max}\right) & Otherwise \end{cases}$$

タスクが失敗する時

$$PPP_{i}^{(t+1)} = \begin{cases} \min\left(PPP_{i}^{(t)} * (1 - \delta), \alpha^{min}\right) if \alpha_{m} \leq PPP_{i}^{(t)} \\ \min(PPP_{i}^{(t)} - \gamma, \alpha^{min}) \end{cases} Otherwise$$

## プロデューサ選出手法

- 能力適正最適化選出
  - タスクの難易度に応じて $PPP_i^{(t)}$ が適した参加者を選出
- 固定代表選出
  - 初期状態にて $PPP_i^{(0)}$ が最大の参加者を選出
- 適性最大化選出
  - 開発時点 $(0 \le t \le T)$ 毎にて $PPP_i^{(t)}$ が最大の参加者を選出
- ランダム選出
  - タスクの難易度に関係なく、参加者を無作為に選出

## プロデューサ選出手法(能力適正最適化)

•  $PPP_i^{(t)}$  と難易度 $(\alpha_m)$ の差が小さい上位2名の参加者を選出  $j = argmax \left| PPP_i^{(t)} - \alpha_m \right|$   $i \in \mathbb{N}$ 

$$k = \operatorname{argmax} \left| PPP_i^{(t)} - \alpha_m \right|$$
$$i \in \mathbb{N} \setminus \{j\}$$

次式より候補2名から参加者を選出

石 がり参加有 を 選出 
$$i^* = \begin{cases} j \text{ with probability } \frac{|PPP_j - \alpha_m|}{|PPP_j - \alpha_m| + |PPP_k - \alpha_m|} \\ k, \text{ Otherwise} \end{cases}$$

## プロデューサ選出手法(他の選出方法)

- 固定代表選出では以下のように参加者を選出  $i^* = argmaxPPP_i^{(0)}$
- 適性最大化選出では以下のように参加者を選出  $i^* = argmaxPPP_i^{(t)}$  ieN
- ランダム選出では無作為に参加者を選出する

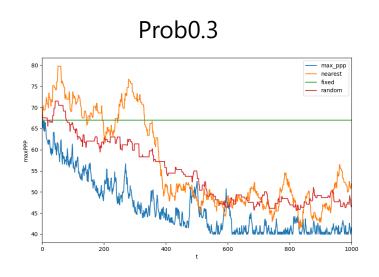
## シミュレーション諸元

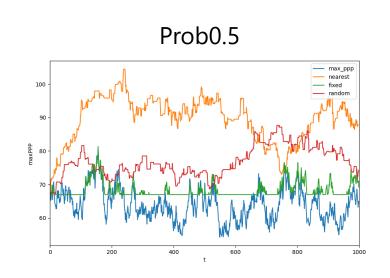
パラメータ	値	説明
N	15	ユーザ数
$PPP_i$	$40 \le DPP_i \le 150$	PPP
$DPP_i$	$40 \le DPP_i \le 150$	DPP
$\alpha_m$	$40 \le \alpha_m \le 150$	タスクの難易度
M	15000	タスクの総数
T	1000	シミュレーション時間
$\gamma$	1	更新パラメータ
δ	0.05	更新パラメータ

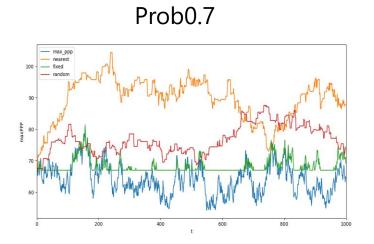
### シミュレーション

- プロデューサ適性の $PPP_i^{(0)}$ がT期間後に与える影響を分析 • 初期値を3パターンに分類
- 低いプロデューサ能力の初期値 $PPP_i^{(t)} \in [40,70]$
- 中程度のプロデューサ能力の初期値 $PPP_i^{(t)} \in [70,100]$
- 高いプロデューサ能力の初期値 $PPP_i^{(t)} \in [100,120]$

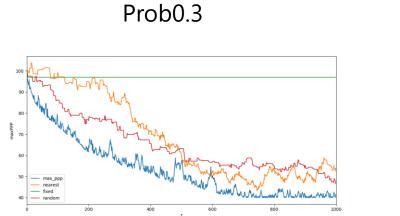
# シミュレーション結果 $PPP_i^{(t)} \in [40,70]$

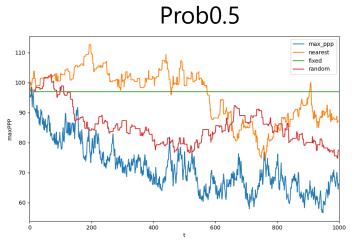


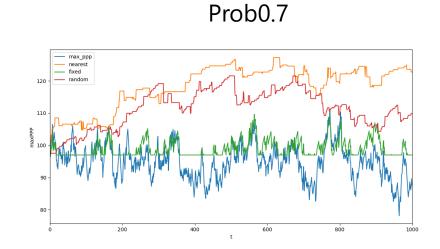




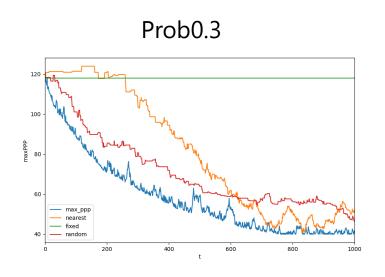
# シミュレーション結果 $PPP_i^{(t)} \in [70,100]$

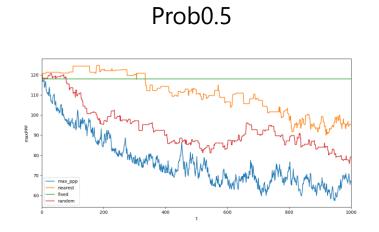


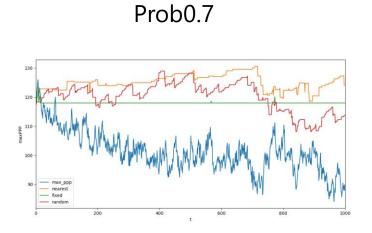




# シミュレーション結果 $PPP_i^{(t)} \in [100,120]$







## シミュレーション考察

- 最適な方法として能力適正最適化選出が良い結果を示した
  - 失敗時の影響が分散し、高い能力を持つと成功可能性が上がるため
- 固定代表者選出
  - 変動傾向がない
- 適性最大化選出
  - 失敗時の影響が大きい、特に $PPP_t^{(0)}$ が大きいときに顕著

### 結果と課題点

#### 結果

- 本研究では、インディーゲームにおけるプロデューサの適性をタスク を割り当てる中で見出す選出法を検討した
- その結果難易度に応じたタスクを割り当てる方法が最もプロデューサの適性が高い人材を見出すことが可能となった

#### • 課題点

- 成功確率が低い場合の能力値への影響が大きい
- 確率依存のモデルのため確率の最適化が求められる
- インセンティブメカニズムの検討
- DPPを用いた評価方式の検討など

## 参考文献

- Hill-Whittall, Richard. The indie game developer handbook. CRC Press, 2015
- https://automaton-media.com/articles/newsjp/20211022-179857/
- https://blog.gamedao.co/the-gamedao-pinky-paper-8dcda7f2e1ca
- Whitson, J. R., Simon, B., & Parker, F. (2021). The Missing Producer: Rethinking indie cultural production in terms of entrepreneurship, relational labour, and sustainability. European Journal of Cultural Studies, 24(2), 606-627. <a href="https://doi.org/10.1177/1367549418810082">https://doi.org/10.1177/1367549418810082</a>
- V. Buterin et al., "Ethereum white paper: A next generation smart contract & decentralized application platform", *First Version*, vol. 53, 2014, [online] Available: <a href="https://cryptorating.eu/whitepapers/Ethereum/Ethereum\_white\_paper.pdf">https://cryptorating.eu/whitepapers/Ethereum/Ethereum\_white\_paper.pdf</a>.
- S. Čelar, M. Turić and L. Vicković, "Method for personal capability assessment in agile teams using personal points," 2014 22nd Telecommunications Forum Telfor (TELFOR), Belgrade, Serbia, 2014, pp. 1134-1137, doi: 10.1109/TELFOR.2014.7034607.
- F. Cunha *et al.*" Preliminary Results of Mapping Capabilities for Agile Software Team Formation", in *Anais do III Workshop Brasileiro de Engenharia de Software Inteligente*, Campo Grande/MS, 2023, pp. 13-18, doi: <a href="https://doi.org/10.5753/ise.2023.235837">https://doi.org/10.5753/ise.2023.235837</a>

## 補足資料

## ソフトウェア開発におけるエンジニアの能力38

パラメタ	説明	評価基準	重み	カテゴリ
作業経験 P <sub>1</sub>	類似業務での経験年数	1 年未満~7 年以上	8	社会的能力
技術の知識 P2	開発技術に対する理解度	非常に低い~非常に高い	10	社会的能力
学習能力と作業習慣 P <sub>3</sub>	新しい作業手順の習得と実行 能力	非常に低い~非常に高い	10	社会的能力
自律性 P4	上司の指示なしで作業を遂行 できる度合い	完全依存~完全独立	8	社会的能力
作業の複雑さ P5	仕事や手続きの複雑さ	単純~非常に複雑	8	社会的能力
仕事に対する姿勢 P6	プロジェクトへの関与度	非常に低い~非常に高い	5	社会的能力
集中力 P <sub>7</sub>	作業中の集中度	非常に低い~非常に高い	5	社会的能力
作業スキル P <sub>8</sub>	各作業種別に対するスキル	非常に低い~非常に高い	10	技術的能力
プロジェクト知識 Pg	プロジェクト計画への理解度	非常に低い~非常に高い	8	技術的能力
プロダクト知識 P <sub>10</sub>	システム全体に対する知識	非常に低い~非常に高い	10	技術的能力
責任感と意思決定への影響 P <sub>11</sub>	プロジェクト目標に対する影 響度	非常に低い〜非常に高い	5	技術的能力
コミュニケーション能力 P <sub>12</sub>	仕事中のコミュニケーション の頻度と質	非常に低い~非常に高い	5	技術的能力
敏捷性 P <sub>13</sub>	タスク遂行の迅速さ	非常に低い~非常に高い	8	技術的能力
バグ発生率 P <sub>14</sub>	開発中に発生するバグの数 (負の評価)	非常に多い~非常に少ない	8	技術的能力
業界知識 P <sub>15</sub>	業界やビジネス領域の知識	非常に低い~非常に高い	10	技術的能力
<b>開発中のテスト P</b> 16	開発中のテストに費やす労力	非常に少ない〜最適	8	技術的能力
類似タスクの経験 P <sub>17</sub>	類似したタスクにおける経験	非常に少ない~非常に多い	10	技術的能力
指導の必要性 P <sub>18</sub>	日常的な指導や監督が必要な 度合い(負の評価)	非常に多い~非常に少ない	8	技術的能力