



しあわせ信州

HITACHI
Inspire the Next

AIを活用した長野県の未来に関するシミュレーション

2022/4/22

長野県
株式会社 日立コンサルティング

目次



1 章 背景と目的

2 章 モデル作成

3 章 シミュレーション結果

まとめ

1-1. 背景と目的

<背景>

AIシミュレーションに関する取組（※）

- ✓ 長野県では、日立京大ラボのAI技術を活用し、2018年に「長野県の持続可能な未来に向けた政策研究」を実施、2019年4月に結果を発表した。
- ✓ 研究では、長野県の社会を表すモデル（以下、因果連関モデル）を作成し、AIで2万通りの未来像をシミュレーションした。
- ✓ その結果、最も望ましい未来シナリオは、観光など外部に対して開かれていると同時に、地域内経済循環や郷土愛なども優れているという「開かれたローカライゼーションモデル」と呼びうる姿で、これを実現するような政策を進めることが重要とのまとめが得られた。
- ✓ 今後の課題として、因果連関モデルの作成等に改善を要する点があり、さらなる**精度向上に取り組むこと**等が挙げられた。

※本AIは、多くの指標を組み合わせて膨大な計算を行い、総合的・長期的にシミュレーションできるもので、人間にはできない部分を補うことができるツール元になるモデルを人間が構築、モデルをもとにAIが計算を行い、この結果を人間が解釈するという流れでシミュレーションを行う。

次期総合5か年計画の策定

- ✓ 現行の総合5か年計画「しあわせ信州創造プラン2.0」が2022年度に最終年度を迎えるため、次期計画の検討に着手。

<目的>

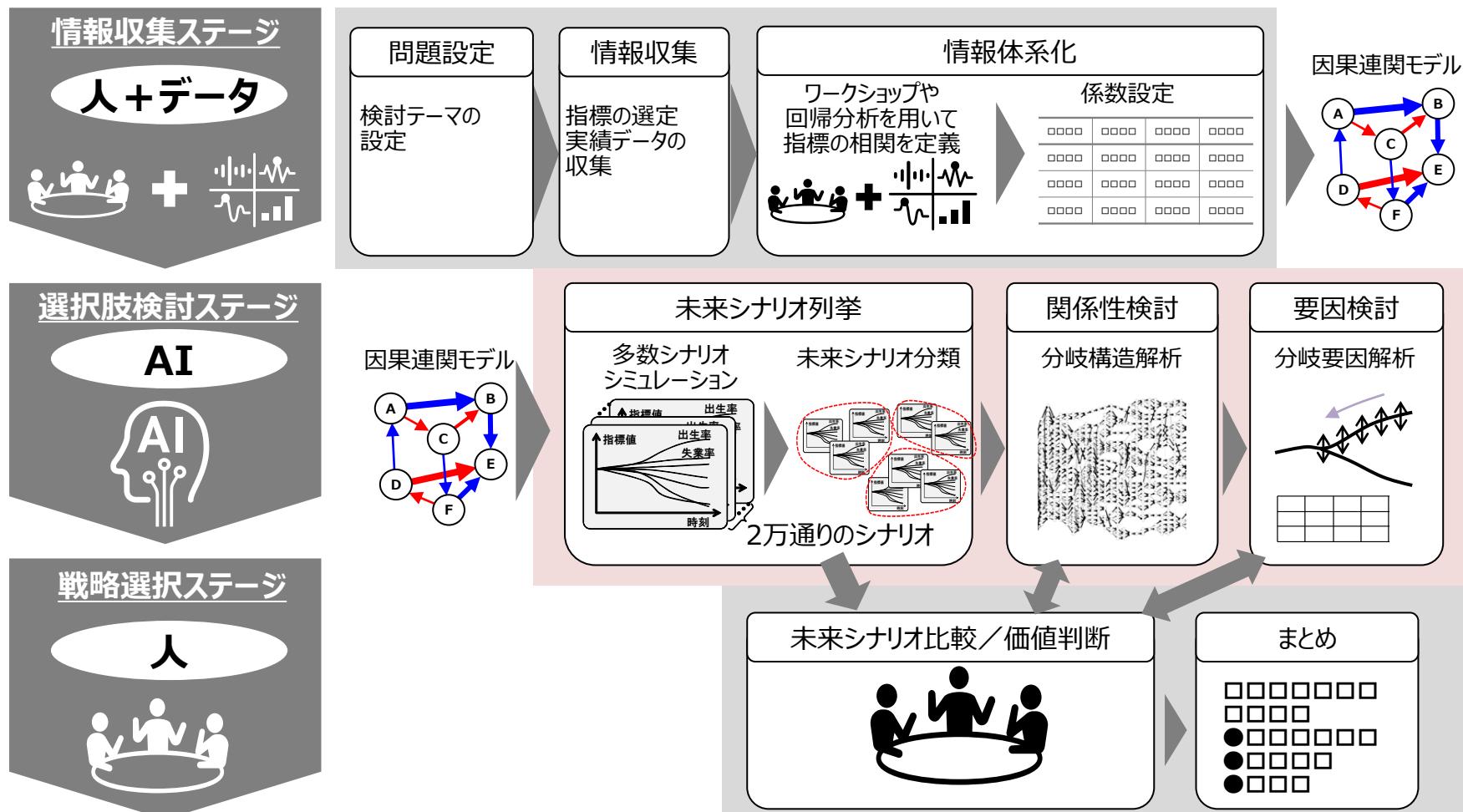
- データに基づく政策形成（EBPM※）を推進する観点から、**精度を向上させた新たなモデル**を構築し、長野県の未来像についてシミュレーションを行う。
- 今回は、長野県と日立コンサルティングで連携して取り組み、京都大学広井良典教授にも協力いただき実施。
- 本資料は、総合計画審議会において、望ましい未来や取組の方向性などについて議論いただくための基礎資料とする。

※EBPM：根拠（エビデンス）に基づく政策形成。

2-1. 全体の流れ

■ 以下に示す3つのステージを通じて、AIを活用したシミュレーションを実施。

- 情報収集ステージ：ワークショップで定義した因果関係を基に、因果連関モデルを作成
- 選択肢検討ステージ：AIを用いてシミュレーションを実施し、その結果を整理
- 戰略選択ステージ：望ましい未来シナリオを決定し、その未来シナリオに向かう要因を解析



2-3. 因果連関モデルの作成②

- AIシミュレーションを行うため、指標間の因果関係を数値化。
- 関係の強さを示す「線形」と、時間の遅れを示す「遅延」を係数として設定。
また、それぞれに「ばらつき」を設定し、不確実性を含んだシミュレーションを実施。

➤ 設定する係数

項目	左記項目の説明
線形（関係の強さ）	From指標が1%増加した場合にTo指標が何%増加（減少）するかを表現したもの。 また、取りうる値に幅を持たせるため、ばらつきを設定。
遅延（時間の遅れ）	From指標が増加後、To指標が増加（減少）するまで、何ヶ月要するかを表現したもの。 また、取りうる値に幅を持たせるため、ばらつきを設定。

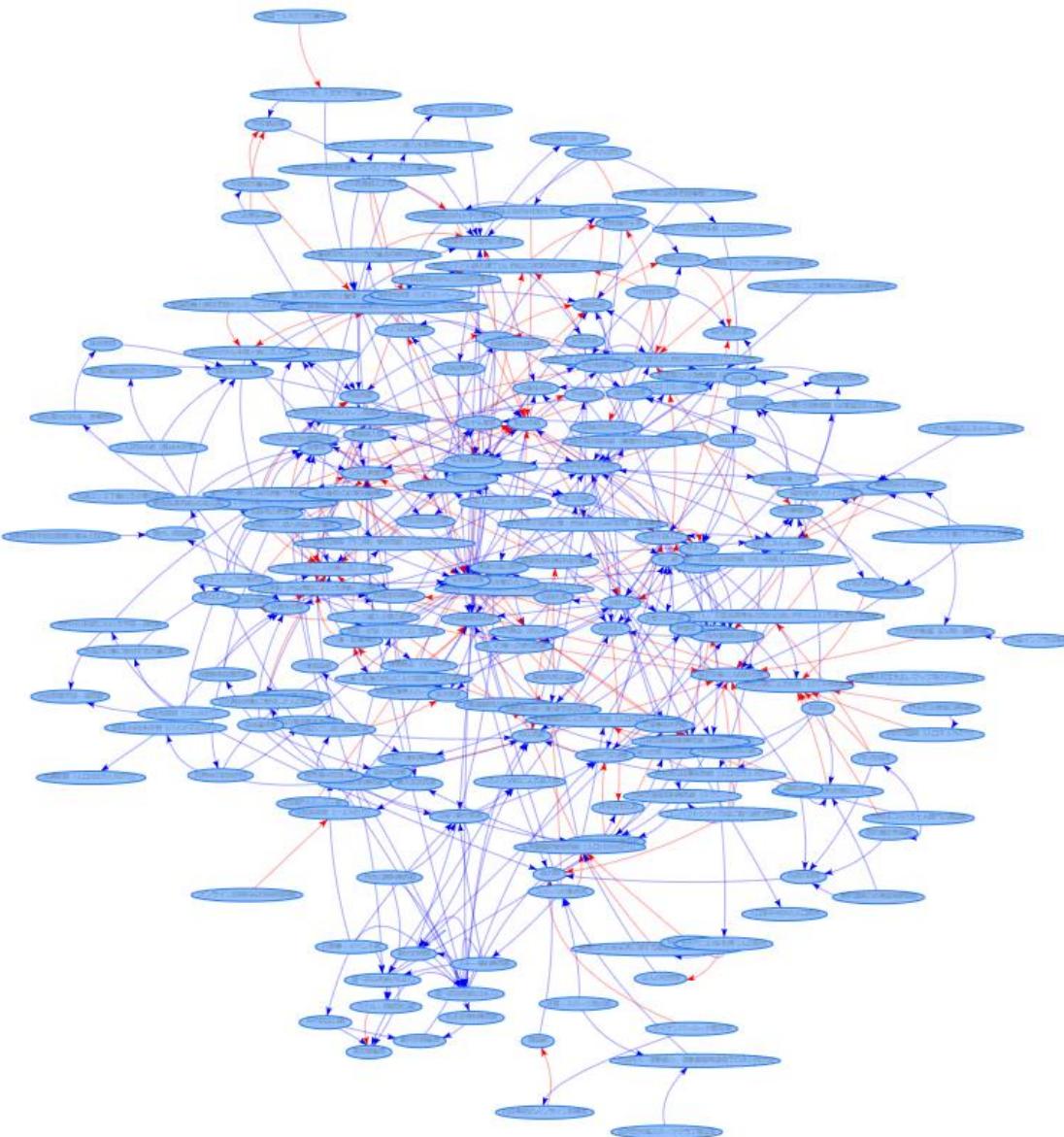
➤ 係数の設定方法

以下の方法により、必要な係数を設定。

統計手法を用いた 係数設定	<ul style="list-style-type: none">✓ 22年分の指標の時系列データを収集✓ 時系列データを用いて、<u>単回帰分析</u>を行い、その結果を用いて数値を設定
論理的手法を用いた 係数設定	<ul style="list-style-type: none">✓ 指標の実績データを収集✓ 実績データから、<u>論理的に根拠立て</u>を行いつつ数値を設定

2-4. AIシミュレーションで用いた因果連関モデル

- 選定した指標をもとに構築した因果連関モデルは以下のとおり。



➤ モデルの構成

区分	本数
指標数	215
因果関係数	529
正の因果関係	388
負の因果関係	141

青の矢印：正の因果関係

赤の矢印：負の因果関係

【参考】2018年のシミュレーションで用いた因果連関モデルとの比較

- 今回の取組では、因果連関モデルの客観性を向上させることに重点を置いて実施

▶ 主な変更点

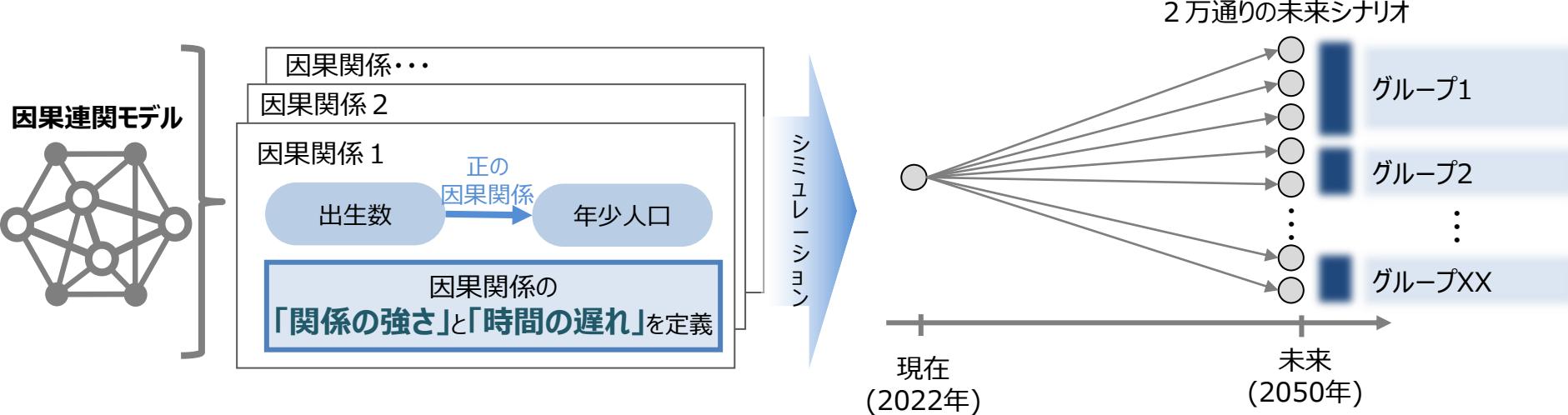
- ✓ 因果連関モデルに組み込む指標は、数値指標のみを採用
- ✓ 実績データを用いた回帰分析等による、データに基づく係数設定を採用

2018年		2021年	
概要	<ul style="list-style-type: none">➤ 指標数：283指標➤ 因果関係数：676本➤ シミュレーション期間：2019年～2040年	概要	<ul style="list-style-type: none">➤ 指標数：215指標➤ 因果関係数：529本➤ シミュレーション期間：2022年～2050年
モデルに組み込む指標	<ul style="list-style-type: none">➤ 抽象的で数値では表せない<u>抽象指標が半数</u>抽象指標：140個<ul style="list-style-type: none">✓ 健康づくり✓ ボランティア活動 等数値指標：143個<ul style="list-style-type: none">✓ 観光消費額 等	モデルに組み込む指標	<ul style="list-style-type: none">➤ 統計調査等でデータがある<u>数値指標のみで構成</u>抽象指標：0個数値指標：215個<ul style="list-style-type: none">✓ 特定健診受診率✓ ボランティア行動者率✓ 観光消費額 等
因果関係の係数設定	<p>係数は、可能な範囲で統計データを参考にしつつも、基本的には人手による設定方法を採用</p>	因果関係の係数設定	<p>係数は、実績データによる回帰分析による方法など、データに基づく設定方法を採用</p>

3-1. シミュレーションの実施

シミュレーションのイメージ

- 指標間の因果関係を定義した「因果連関モデル」を基に、シミュレーションの実施期間（2022年から2050年）が終了するまで、1か月単位で指標の推移をシミュレーションし、2万通りの未来シナリオを算出。



シミュレーション実施期間

- **2022～2050年**をシミュレーションの実施期間と設定。

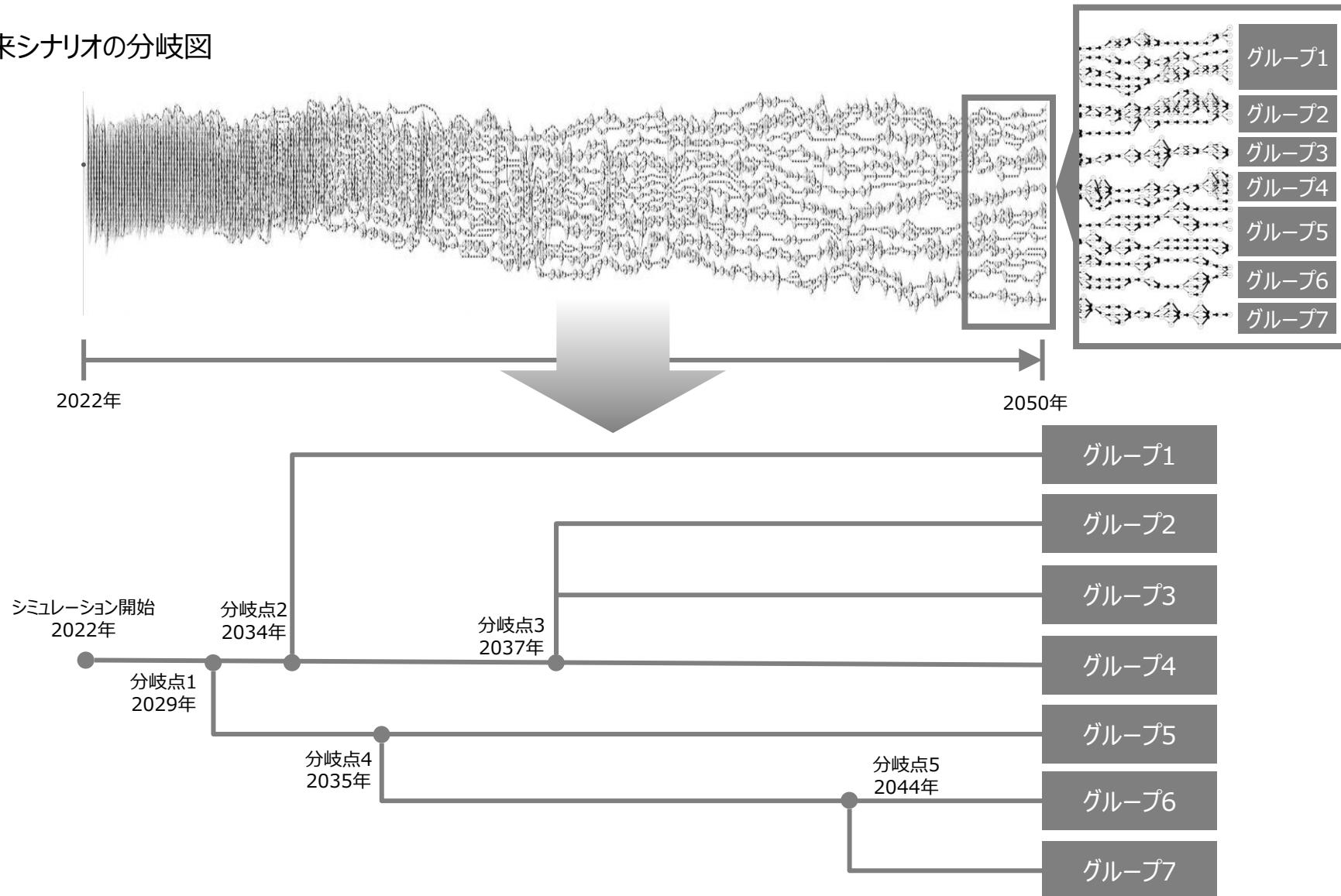
指標に関する制約条件

- より現実的なシミュレーションが行えるよう、国立社会保障・人口問題研究所の「日本の地域別将来推計人口（2018年推計）」に基づき、「年少人口」「生産年齢人口」「高齢人口」の変化率の遷移を制御。
- 変化率の遷移制御は、人口推計値から±30%の幅を取って設定。

3-2. 分岐図

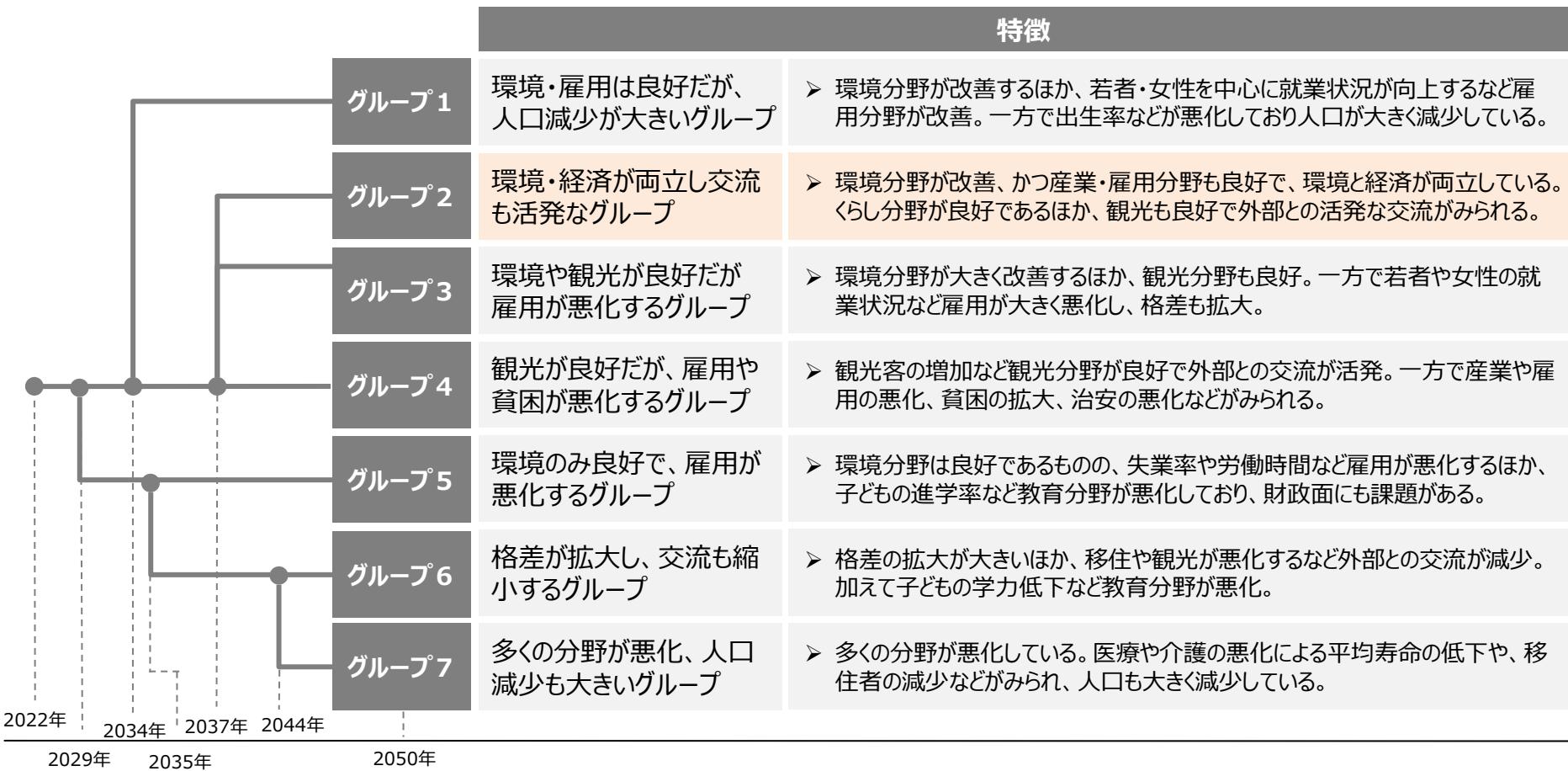
■ AIによるシミュレーションの結果、未来シナリオは7つのグループに分岐。

➤ 未来シナリオの分岐図



3-4. 各グループの特徴

- 7つのグループの特徴は以下のとおり。



総評

グループ2は、温室効果ガスの削減など環境分野が改善するとともに、産業・雇用分野も向上しており、環境と経済が両立している。労働環境の改善に加え、生活時間のゆとりも向上し、ワークライフバランスが良好。観光など交流が活発であるほか、子どもの学力など教育分野も向上。悪化する分野がなく、全体のバランスに最も優れており、持続可能な社会づくりが進んでいる未来像。

⇒「グループ2」を望ましい未来シナリオとして設定

