

第3章: 研究方法論

第3章

研究方法論

- 3.1 研究フレームワーク
 - 3.1.1 デザインサイエンスリサーチフレームワーク
 - 3.1.2 DSR研究段階
- 3.2 制約充足問題(CSP)のモデリング
 - 3.2.1 CSPの形式的定義
 - 3.2.2 シフトスケジューリングのためのCSP定式化
 - 3.2.3 変数モデルの可視化
- 3.3 制約の分類: ハード vs ソフト
 - 3.3.1 ソフト制約最適化アプローチ
 - 3.3.2 制約分類表
 - 3.3.3 制約階層図
- 3.4 目的関数の定式化
 - 3.4.1 目的関数
 - 3.4.2 OR-Tools CP-SATでの実装
 - 3.4.3 デフォルトペナルティ重み設定
- 3.5 CP-SATソルバーアーキテクチャ
 - 3.5.1 Google OR-Tools CP-SATについて
 - 3.5.2 ソルバーアーキテクチャ図
 - 3.5.3 ソルバー設定
- 3.6 システム全体アーキテクチャ
 - 3.6.1 システムアーキテクチャ図
- 3.7 データ収集
 - 3.7.1 データソース
 - 3.7.2 収集されたデータタイプ
- 3.8 評価方法
 - 3.8.1 定量的評価指標
 - 3.8.2 定性的評価指標
 - 3.8.3 ベースライン手法との比較
- 3.9 コードでの制約実装
 - 3.9.1 基本制約: 1日1シフト

- 3.9.2 ソフト制約: スタッフループ
- 3.9.3 ソフト制約: 5日間休息
- 3.10 最適化プロセスフロー
 - 3.10.1 最適化プロセスフローチャート
- 3.11 検証と確認
 - 3.11.1 テスト戦略
 - 3.11.2 テストケース
- 3.12 研究スケジュール
- 3.13 参考文献
 - 学術参考文献
 - 技術参考文献

第3章

研究方法論

3.1 研究フレームワーク

本研究は、Hevner et al. (2004)およびPeffers et al. (2007)によって開発されたデザインサイエンスリサーチ(DSR)手法を採用する。DSRが選ばれた理由は、本研究が技術的アティファクト(スケジューリングシステム)の開発に焦点を当て、ホスピタリティ業界における実際の問題に対する実用的なソリューションを提供するためである。

3.1.1 デザインサイエンスリサーチフレームワーク

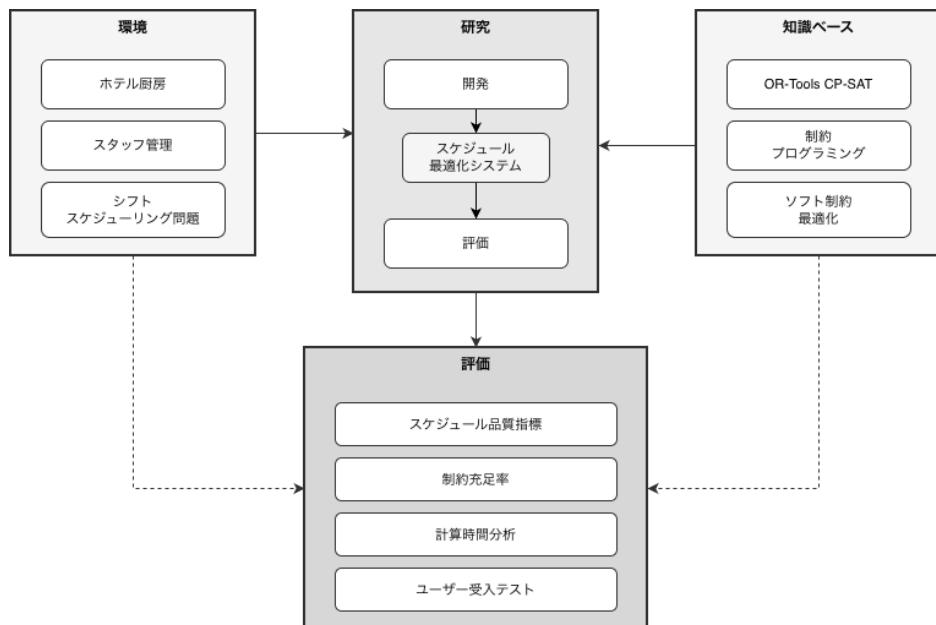


図3.1: デザインサイエンスリサーチフレームワーク (Hevner et al., 2004より改変)

図3.1: デザインサイエンスリサーチフレームワーク (Hevner et al., 2004より改変)

3.1.2 DSR研究段階

表3.1: DSR研究段階

段階	活動	成果物
1. 問題の特定	ホテル厨房部門におけるシフトスケジューリング問題の分析	問題提起と要件定義
2. 目的の定義	最適解の基準を定義	成功指標とKPI
3. 設計・開発	ソフト制約を持つCP-SATモデルの開発	動作プロトタイプ
4. デモンストレーション	実際のケーススタディでの実装	デプロイされたシステム
5. 評価	テストとパフォーマンス分析	評価レポート
6. コミュニケーション	結果の文書化と公表	論文と出版物

3.2 制約充足問題(CSP)のモデリング

3.2.1 CSPの形式的定義

Russell & Norvig (2020)によると、制約充足問題(CSP)は、タプル(X, D, C)として定義される：

- $X = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ は変数の集合
- $D = \{D_1, D_2, \dots, D_n\}$ は各変数のドメイン
- $C = \{C_1, C_2, \dots, C_m\}$ は制約の集合

3.2.2 シフトスケジューリングのためのCSP定式化

ホテル厨房部門のシフトスケジューリングの文脈において、CSPは以下のように定式化される：

決定変数:

$$X = \{\text{shifts}[s,d,t] \mid s \in S, d \in D, t \in T\}$$

ここで:

- $S =$ スタッフの集合 (s_1, s_2, \dots, s_n)
- $D =$ 期間内の日付の集合 (d_1, d_2, \dots, d_m)
- $T =$ シフトタイプの集合 {勤務, 休日, 早番, 遅番}

ドメイン:

$$D(\text{shifts}[s,d,t]) = \{0, 1\} \text{ (ブール値)}$$

- 値1 = スタッフ s が日付 d にシフトタイプ t を割り当てられる
- 値0 = スタッフ s が日付 d にシフトタイプ t を割り当てられない

変数の総数:

$$|X| = |S| \times |D| \times |T|$$

例: 15名のスタッフ \times 60日 \times 4タイプ = 3,600個のブール変数

3.2.3 変数モデルの可視化

		決定変数行列											
		1日目			2日目			…			n日目		
スタッフ		○	×	△	○	×	△	…	○	×	△		
スタッフ1		1	0	0	0	1	0	…	0	0	1		
スタッフ2		0	0	1	1	0	0	…	1	0	0		
⋮		⋮											
スタッフm		0	1	0	0	0	1	…	1	0	0		

凡例

- = 通常シフト
- × = 休日
- △ = 早番シフト
- 1 = アクティブ (選択)
- 0 = 非アクティブ

制約: 各スタッフsと日dに対して $\sum_t shifts[s, d, t] = 1$

図3.2: 決定変数行列の構造

図3.2: 決定変数行列の構造

3.3 制約の分類: ハード vs ソフト

3.3.1 ソフト制約最適化アプローチ

従来のスケジューリングシステムがハード制約(100%満たす必要がある)を使用するのとは異なり、本研究はVerfaillie & Jussien (2005)およびRossi et al. (2006)の研究に触発されたソフト制約最適化アプローチを採用する。

ソフト制約の利点:

1. 常に実行可能な解: 常に解を生成し、実行不可能(INFEASIBLE)にならない
2. トレードオフ最適化: 競合する制約間の妥協を可能にする
3. 実世界への適用性: 実際のホテル運営条件により適している

3.3.2 制約分類表

表3.2: 制約分類

No	制約	タイプ	説明	ペナルティ
1	1日1シフト	ハード	各スタッフは1日に1つのシフ	-

No	制約	タイプ	説明	ペナルティ
2	事前入力セル	ハード	トタイプのみ マネージャーが既に入力したセルは変更しない	-
3	カレンダー必須休日	ハード	必須休日(祝日)	-
4	スタッフグループ	ソフト	グループごとに1日あたり最大1名が休日/早番	100
5	日次制限最小	ソフト	1日あたりの最小休日スタッフ数	50
6	日次制限最大	ソフト	1日あたりの最大休日スタッフ数	50
7	月次制限	ソフト	期間ごとのスタッフあたりの最小/最大休日数	80
8	5日間休息	ソフト	最大5日間の連続勤務	200
9	スタッフタイプ制限	ソフト	スタッフタイプごとの制限	60
10	隣接競合	ソフト	特定の連続パターン	30

No	制約	タイプ	説明	ペナルティ
			ンを回避	

3.3.3 制約階層図

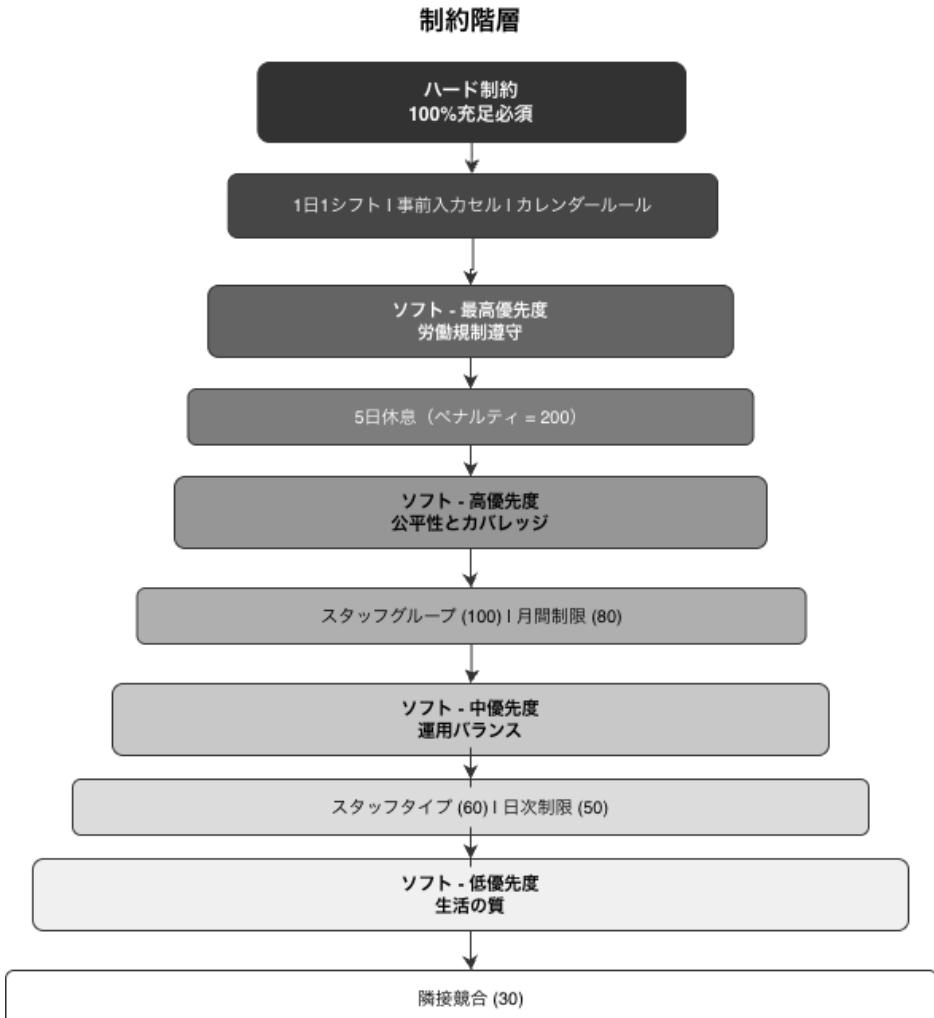


図3.3: 優先度による制約階層

図3.3: 優先度による制約階層

3.4 目的関数の定式化

3.4.1 目的関数

Hooker (2007)のペナルティベース最適化アプローチに基づき、目的関数は総ペナルティの最小化として定式化される：

$$\text{最小化: } Z = \sum(w_i \times v_i) \text{ for all } i \text{ in } V$$

ここで:

- V = ソフト制約違反の集合
- w_i = 違反*i*のペナルティ重み
- v_i = ブール変数 (違反が発生した場合1、そうでない場合0)

3.4.2 OR-Tools CP-SATでの実装

OR-Tools CP-SATを使用したPythonでの目的関数の実装:

```
def _add_objective(self):  
    """  
    目的関数を構築: 加重違反の合計を最小化  
    """  
    if not self.violation_vars:  
        return  
  
    objective_terms = []  
    for violation_var, weight, description in self.violation_vars:  
        objective_terms.append(violation_var * weight)  
  
    self.model.Minimize(sum(objective_terms))
```

3.4.3 デフォルトペナルティ重み設定

表3.3: デフォルトペナルティ重み設定

制約	ペナルティ重み	優先度
staff_group	100	高 - グループカバレッジが重要
daily_limit	50	中 - 日次バランス
daily_limit_max	50	中 - 日次最大制限
monthly_limit	80	高 - 月次公平性
adjacent_conflict	30	低 - 快適性
5_day_rest	200	非常に高 - 規制コンプライアンス
staff_type_limit	60	中高 - タイプ別カバレッジ
backup_coverage	500	最高 - 業務継続性

3.5 CP-SATソルバーアーキテクチャ

3.5.1 Google OR-Tools CP-SATについて

CP-SAT (制約プログラミング - 充足可能性)は、Googleによって開発されたハイブリッド制約ソルバーである。公式のGoogle OR-Tools ドキュメント(2024)およびPerron & Furnon (2023)によると、CP-SATは以下を組み合わせている：

1. 制約プログラミング(CP) - ドメイン伝播と推論
2. SAT解法 - ブール充足可能性技術
3. 線形計画法(LP) - 緩和とカット平面
4. 局所探索 - 大規模近傍探索(LNS)

3.5.2 ソルバーアーキテクチャ図

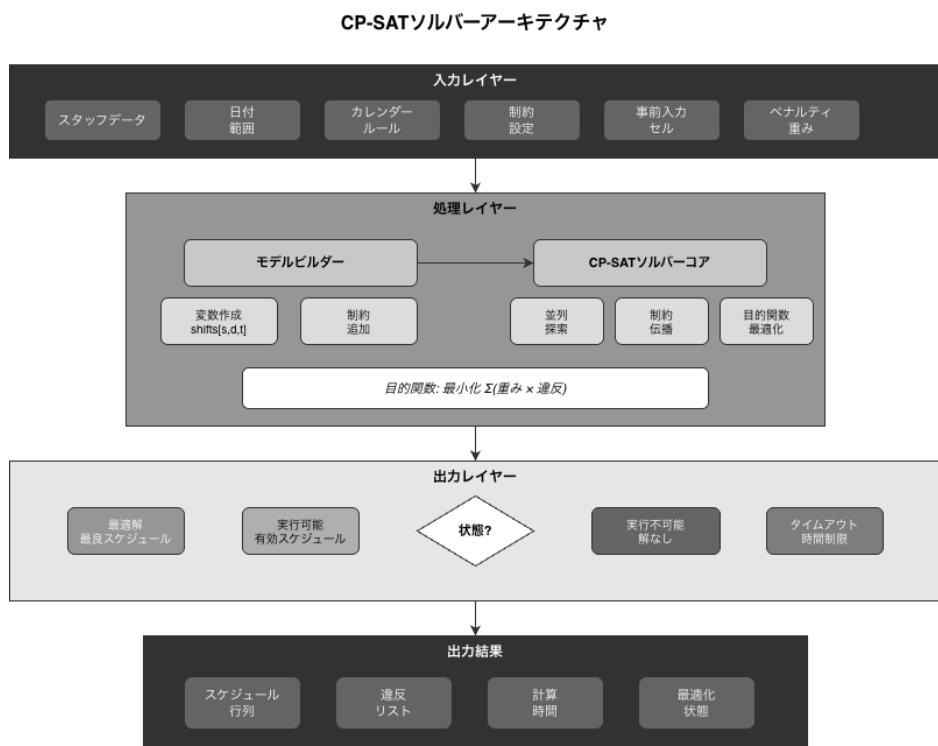


図3.4: Google OR-Tools CP-SATソルバーアーキテクチャ

図3.4: Google OR-Tools CP-SATソルバーアーキテクチャ

3.5.3 ソルバー設定

表3.4: CP-SATソルバー設定

パラメータ	デフォルト値	説明
max_time_in_seconds	30	最大探索タイムアウト
num_search_workers	4	並列ワーカー数
log_search_progress	True	探索進捗ロギング

3.6 システム全体アーキテクチャ

3.6.1 システムアーキテクチャ図

シフトスケジューリングシステムは、統合された4つの主要レイヤーで構成される：ユーザーインターフェースレイヤー(React + Tailwind CSS)、アプリケーションレイヤー(React Hooks + 状態管理)、最適化サービスレイヤー(Python Flask + OR-Tools)、およびデータレイヤー(Supabase PostgreSQL)。

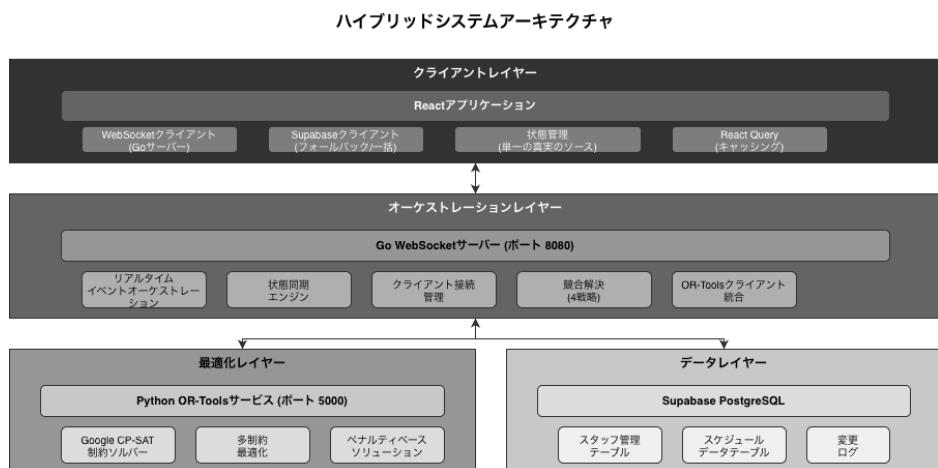


図3.5: シフトスケジューリングシステムアーキテクチャ

図3.5: シフトスケジューリングシステムアーキテクチャ

3.7 データ収集

3.7.1 データソース

研究データは、以下の特性を持つホテル厨房部門の実際のケーススタディから取得された：

表3.5: 研究データ特性

側面	詳細
場所	4-5つ星ホテル
部門	厨房/調理
スタッフ数	15-20名
データ期間	2024年1月 - 12月
スタッフタイプ	正社員、契約社員、パートタイム

3.7.2 収集されたデータタイプ

データ収集マトリックス

カテゴリ	データタイプ	方法	ソース	目的
一次	・厨房スタッフリスト ・運用ルール ・必須休日 ・現在のシフトパターン	インタビュー 観察 文書化	ホテル厨房 マネージャー	問題領域の理解、 制約定義、ビジネス 要件の検証
二次	・労働規制 ・最適化文献 ・OR-Toolsドキュメント ・CSP-ベストプラクティス	文献調査 技術 ドキュメント	学術誌 Google ドキュメント	理論的基盤、 アルゴリズム選択、 ソルバーパラメータ設定
技術	・計算時間 ・目的関数値 ・ソルバー状態 ・違反リスト	システムログ パフォーマンスマトリックス	CP-SAT ソルバー	アルゴリズム効率評価、 ソリューション品質分析、 パラメータ最適化
検証	・UAT結果 ・ユーザーフィードバック ・満足度スコア ・問題報告	UAT アンケート 観察	エンド ユーザー	ユーザー受入検証、 改善点の特定、 有用性の検証

図3.6: データ収集マトリックス

図3.6: データ収集マトリックス

3.8 評価方法

3.8.1 定量的評価指標

表3.6: 定量的評価指標

No	指標	式	目標
1	制約充足率	(合計 - 違反) / 合計 × 100%	>= 95%
2	ハード制約充足率	充足したハード 制約 / 総ハード	100%

No	指標	式	目標
3	ソフト制約充足率	制約 × 100% 充足したソフト 制約 / 総ソフト	>= 85%
4	計算時間	制約 × 100% 入力から出力までの時間	<= 30秒
5	解の品質スコア	1 - (総ペナルティ / 最大ペナルティ)	>= 0.9
6	公平性指数	スタッフ間の休日の標準偏差	<= 2日

3.8.2 定性的評価指標

表3.7: 定性的評価指標

No	側面	測定方法
1	ユーザー満足度	リッカート尺度アンケート1-5
2	使いやすさ	システムユーザビリティ尺度(SUS)
3	知覚される公平性	スタッフへのインタビュー
4	マネージャーの受容性	フォーカスグループディスカッション

3.8.3 ベースライン手法との比較

表3.8: スケジューリング手法の比較

側面	手動	ルールベース	CP-SAT (提案)
作成時間	4-8時間	5-10分	< 30秒
最適性	保証なし	ヒューリスティック	数学的に最適
制約処理	試行錯誤	逐次的	同時的
スケーラビリティ	スケール不可	制限あり	高度にスケーラブル
一貫性	変動あり	一貫性あり	最適かつ一貫性あり

3.9 コードでの制約実装

3.9.1 基本制約: 1日1シフト

各スタッフが1日に1つのシフトタイプのみを持つことを保証する基本制約の実装:

```
def _add_basic_constraints(self):
    """各スタッフは1日に正確に1つのシフトタイプを持つ。"""
    for staff in self.staff_members:
        for date in self.date_range:
            self.model.AddExactlyOne([
                self.shifts[(staff['id'], date, shift)]
                for shift in range(4) # 勤務, 休日, 早番, 遅番
            ])
```

3.9.2 ソフト制約: スタッフグループ

休日相当概念を持つスタッフグループのソフト制約の実装:

```
def _add_staff_group_constraints(self):
    """各グループから1日あたり最大1名が休日または早番。"""
    for group in self.staff_groups:
        for date in self.date_range:
            violation = self.model.NewBoolVar(
                f'groupViolation_{group["id"]}_{date}')
            )

            off_equivalent = sum(
                2 * self.shifts[(s['id'], date, self.SHIFT_OFF)] +
                self.shifts[(s['id'], date, self.SHIFT_EARLY)]
                for s in group['members'])
            )

            self.model.Add(off_equivalent <=
2).OnlyEnforceIf(violation.Not())

            self.violation_vars.append(
                (violation, self.PENALTY_WEIGHTS['staff_group'],
                 f'group_{group["id"]}_{date}'))
```

3.9.3 ソフト制約: 5日間休息

最大5日間の連続勤務を保証する制約の実装:

```
def _add_5_day_rest_constraint(self):
    """最大5日間の連続勤務。"""
    for staff in self.staff_members:
```

```

for i in range(len(self.date_range) - 5):
    violation =
    self.model.NewBoolVar(f'5day_{staff["id"]}_{i}')
```

work_days = sum(
 self.shifts[(staff['id'], self.date_range[i+j],
 self.SHIFT_WORK)]
 for j in range(6)
)

self.model.Add(work_days <= 5).OnlyEnforceIf(violation.Not())

self.violation_vars.append(
 (violation, self.PENALTY_WEIGHTS['5_day_rest'],
 f'5day_{staff["id"]}_{i}')
)

3.10 最適化プロセスフロー

3.10.1 最適化プロセスフローチャート

最適化プロセスは、データ入力(スタッフ、日付、制約、事前入力)から始まり、CP-SATモデルの初期化、決定変数の作成、制約の追加(ハードおよびソフト)、目的関数の構築、ソルバーの設定、ソルバーの実行、および解の抽出と続く。

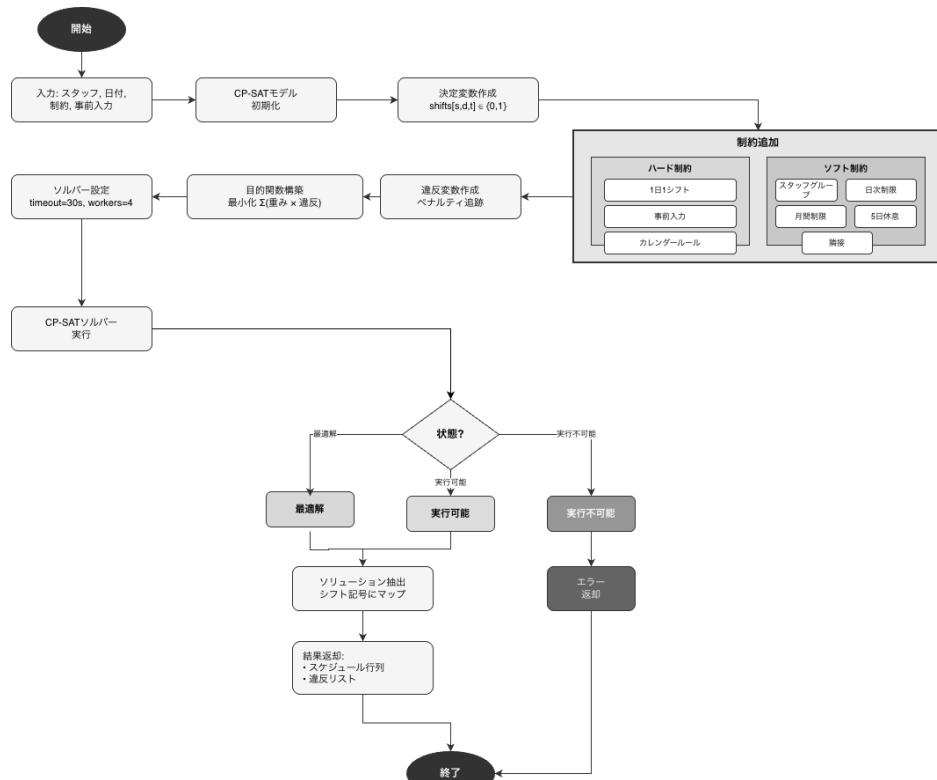


図3.7: 最適化プロセスフローチャート

図3.7: 最適化プロセスフローチャート

3.11 検証と確認

3.11.1 テスト戦略

テスト戦略は、単体テスト(個別の制約関数のテスト)、統合テスト(API + ソルバーのテスト)、およびエンドツーエンドテスト(ブラウザ自動化)で構成されるテストピラミッドに従う。



図3.8: テスト戦略ピラミッド

図3.8: テスト戦略ピラミッド

3.11.2 テストケース

表3.9: テストケース

ID	テストケース	入力	期待される出力
TC01	基本制約	5名のスタッフ、7日間	各スタッフが1日1シフト

ID	テストケース	入力	期待される出力
TC02	事前入力の保持	1日目に×が事前入力	出力で×が保持される
TC03	スタッフグループ制約	グループ内2名	1日あたり最大1名が休日
TC04	5日間休息制約	7日連続	1-6日目に少なくとも1日の休息
TC05	月次制限	最小=8、最大=10	出力が8-10日の休日
TC06	大規模パフォーマンス	20名のスタッフ、60日間	< 30秒で解を取得

3.12 研究スケジュール

表3.10: 研究スケジュール

フェーズ	活動	期間
フェーズ1	文献調査と要件分析	4週間
フェーズ2	CSPモデル設計と制約マッピング	3週間
フェーズ3	OR-Toolsオプティマイザー実装	4週間
フェーズ4	UI統合とテスト	3週間
フェーズ5	評価と結果分析	2週間
フェーズ6	レポート作成と改訂	4週間

3.13 参考文献

学術参考文献

[1] Hevner, A. R., March, S. T., Park, J., & Ram, S. (2004). Design Science in Information Systems Research. MIS Quarterly, 28(1), 75-105.

[2] Peffers, K., Tuunanen, T., Rothenberger, M. A., & Chatterjee, S. (2007). A Design Science Research Methodology for Information Systems Research. Journal of Management Information Systems, 24(3), 45-77.

- [3] Russell, S. J., & Norvig, P. (2020). Artificial Intelligence: A Modern Approach (4th ed.). Pearson.
- [4] Rossi, F., Van Beek, P., & Walsh, T. (2006). Handbook of Constraint Programming. Elsevier.
- [5] Verfaillie, G., & Jussien, N. (2005). Constraint Solving in Uncertain and Dynamic Environments: A Survey. *Constraints*, 10(3), 253-281.
- [6] Hooker, J. N. (2007). Integrated Methods for Optimization. Springer.
- [7] Krupke, D. (2024). CP-SAT Primer: Using and Understanding Google OR-Tools' CP-SAT Solver. TU Braunschweig.
- [8] Van Den Bergh, J., Belien, J., De Bruecker, P., Demeulemeester, E., & De Boeck, L. (2013). Personnel Scheduling: A Literature Review. *European Journal of Operational Research*, 226(3), 367-385.
- [9] Burke, E. K., De Causmaecker, P., Berghe, G. V., & Van Landeghem, H. (2004). The State of the Art of Nurse Rostering. *Journal of Scheduling*, 7(6), 441-499.
- [10] Ernst, A. T., Jiang, H., Krishnamoorthy, M., & Sier, D. (2004). Staff Scheduling and Rostering: A Review of Applications, Methods and Models. *European Journal of Operational Research*, 153(1), 3-27.

技術參考文献

- [11] Google OR-Tools Documentation (2024). CP-SAT Solver Guide. https://developers.google.com/optimization/cp/cp_solver
- [12] Google OR-Tools GitHub Repository (2024). Constraint Programming Examples. <https://github.com/google/or-tools>
- [13] Perron, L., & Furnon, V. (2023). OR-Tools by Google. Operations Research Tools. <https://developers.google.com/optimization>
- [14] Flask Documentation (2024). Flask Web Framework. <https://flask.palletsprojects.com/>
- [15] React Documentation (2024). React: A JavaScript Library for Building User Interfaces. <https://react.dev/>