

グループ全体の好みを考慮した 楽曲リスト自動生成ツール

Fixstars Amplify Hackathon

早稲田大学 武笠 陽介

こんなことありませんか？



ドライブにて

みんな楽しそうだけど
実はこの曲知らない...

本当は〇〇がいいけど
マイナーすぎるから
ここは無難に△△で...

いつも無難な△△で
飽きてきたなあ...



カラオケにて

みんなが知ってる曲で楽しみたい！！

だけど参加者の好みを確認して
人力で決めるのは現実的ではない。。。。



みんなが知ってる曲で楽しみたい！！

参加者の好みを反映したデータがあれば
最適化問題として解けるのでは？



問題設定

前提

- ・ 参加者各自の好みを反映した楽曲リストがある
(ここでは楽曲リストの構成曲を候補曲と呼ぶ)

目的

- ・ グループの好みを考慮した楽曲リストを作成する

ただし...

- ・ グループの好みの合計を最大化したい
- ・ グループの好みのばらつきを最小化したい
- ・ 楽曲リストの時間を指定した時間と同程度にしたい

定式化

- 参加者数： M
- 参加者 j の候補曲集合： F_j
- グループの候補曲集合： $F = \bigcup F_j = \{f_1, f_2, \dots, f_N\}$
- 候補曲数： N ($\leq \sum |F_j|$)
- 候補曲 f_i の時間： t_i
- 指定時間： T
- 参加者 j の候補曲 f_i に対する好み： $p_{i,j} \in [0, 3]$
- 候補曲 f_i を選択するかどうか： $x_i \in \{0, 1\}$

定式化

参加者 j の好みの総和： $P_j = \sum_{i=1}^N p_{i,j} x_i$

グループの好みの平均： $\bar{P} = \frac{1}{M} \sum_{j=1}^M P_j$

- ▶ グループ全体の好みの総和を最大化

$$H_{\text{sum}} = - \sum_{j=1}^M P_j$$

- ▶ グループ全体の好みの分散を最小化

$$H_{\text{var}} = \frac{1}{M} \sum_{j=1}^M (\bar{P} - P_j)^2$$

- ▶ 指定時間と同程度にする制約

$$H_{\text{time}} = \left(\sum_{i=1}^N t_i x_i - T \right)^2$$

- ▶ ハミルトニアン

$$H = H_{\text{sum}} + H_{\text{var}} + \lambda H_{\text{time}}$$

Amplify AEで実行

サンプルデータ

- 200曲分の楽曲データ（Spotifyから取得）を用意。
- 5人の参加者を仮定して、それぞれ200曲のうち100曲をランダムに選択し、選択した曲の好み(1-3)をランダムに設定。選択されていない曲は好みを0に設定。
- 生成したい楽曲リストの時間は30分に設定。

	ID	アーティスト	曲名	時間	ユーザー1	ユーザー2	ユーザー3	ユーザー4	ユーザー5
0	JPTF00809111	Mr.Children	花の匂い	05:10	★★★★			★★	
1	JPTF09205801	Mr.Children	虹の彼方へ	03:35	★		★		★★★★
2	JPTF09809702	Mr.Children	Prism	04:40	★★★★			★	
3	JPU901803007	King Gnu	Prayer X (Acoustic)	01:29	★★	★★★★			
4	JPTF09501701	Mr.Children	【es】 ~Theme of es~	05:49	★	★	★		★
...
189	JPU901702278	King Gnu	サマーレイン・ダイバー	04:17				★★	
190	JPU901702271	King Gnu	Tokyo Rendez-Vous	04:01				★	
191	JPU901702276	King Gnu	ロウラヴ	03:32					★
192	JPB600057201	浜崎あゆみ	M	04:26					★★★★
193	JPWP02000424	美波	アメラマツ、	04:54					★★

Amplify AEで実行

結果

設定した時間どおりで
好みのばらつきも小さく
意図した結果が得られた

合計									
時間 0:30:05									
	ユーザー1	ユーザー2	ユーザー3	ユーザー4	ユーザー5	合計	平均	分散	
好み	18.0	18.0	19.0	17.0	20.0	92.0	18.4	1.04	
	image	アーティスト	曲名	時間	ユーザー1	ユーザー2	ユーザー3	ユーザー4	ユーザー5
0		King Gnu	McDonald Romance	02:45	★★★★		★		★★★★
1		Rin音, RhymeTube	snow jam	03:05	★★★★		★★★★	★	★
2		LiSA	She	03:56	★★★★	★★★★	★	★★★★	★
3		King Gnu	飾りじゃないのよ 涙は	03:08	★★	★★★★	★★	★★	★
4		King Gnu	Overflow	03:21	★★★★		★★★★		★★
5		Mrs. GREEN APPLE	インフェルノ	03:31	★★	★★★★	★★★★	★★★★	★★★★
6		King Gnu	Prayer X (Acoustic)	01:29		★★★★	★★★★	★★	
7		米津玄師	Flamingo	03:16		★★★★	★★	★★★★	★★★★
8		King Gnu	It's a small world	03:13		★★★★	★	★★★★	★★★★

手法の妥当性

ナイーブな2種類のアルゴリズムと比較

1. グループの好みの最大化を狙う

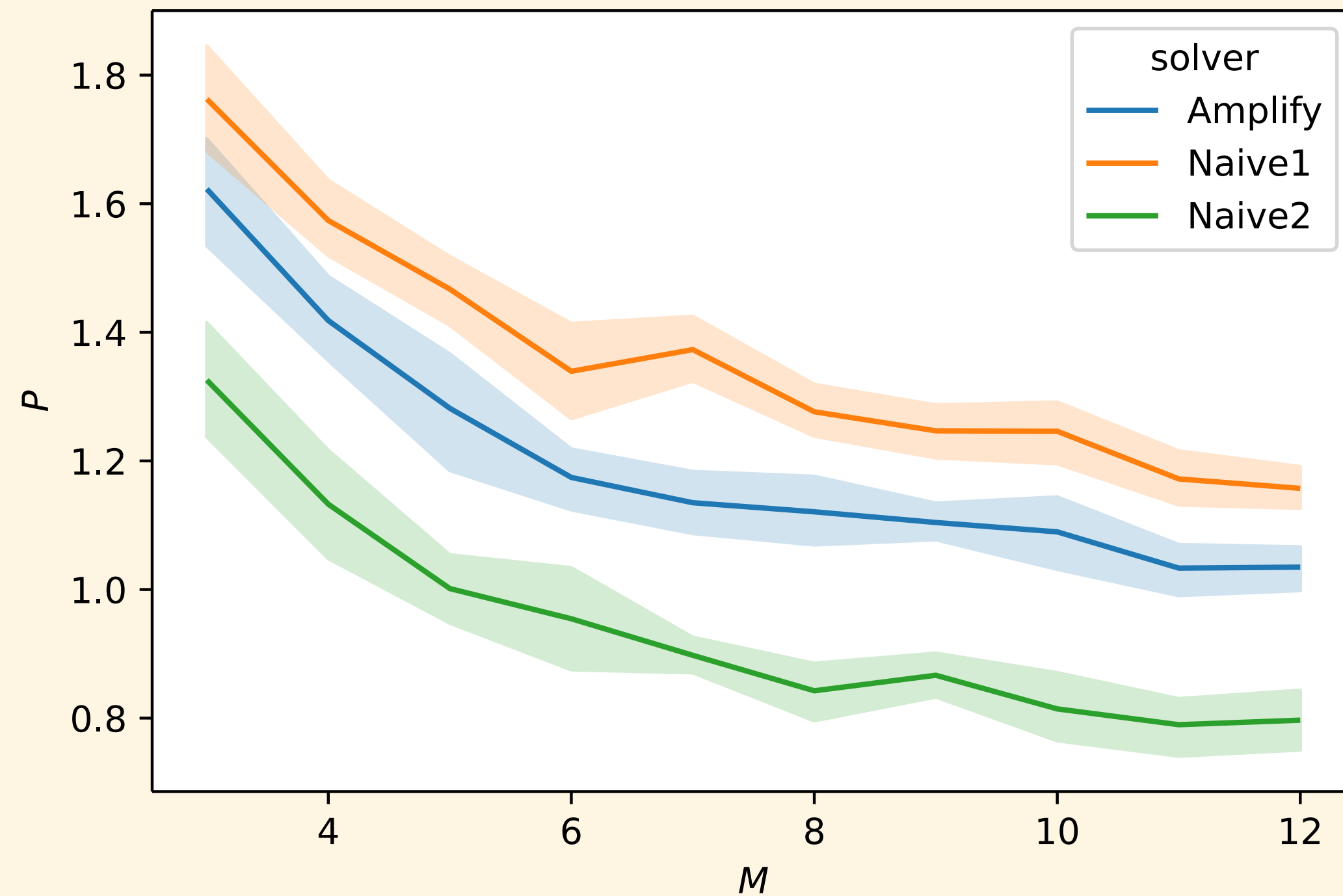
- (i) 時間あたりの参加者の好みの合計が高い順にソートする。
- (ii) 設定時間の範囲内で上から順に選択する。

2. 分散を抑えつつ個人の好みの最大化を狙う

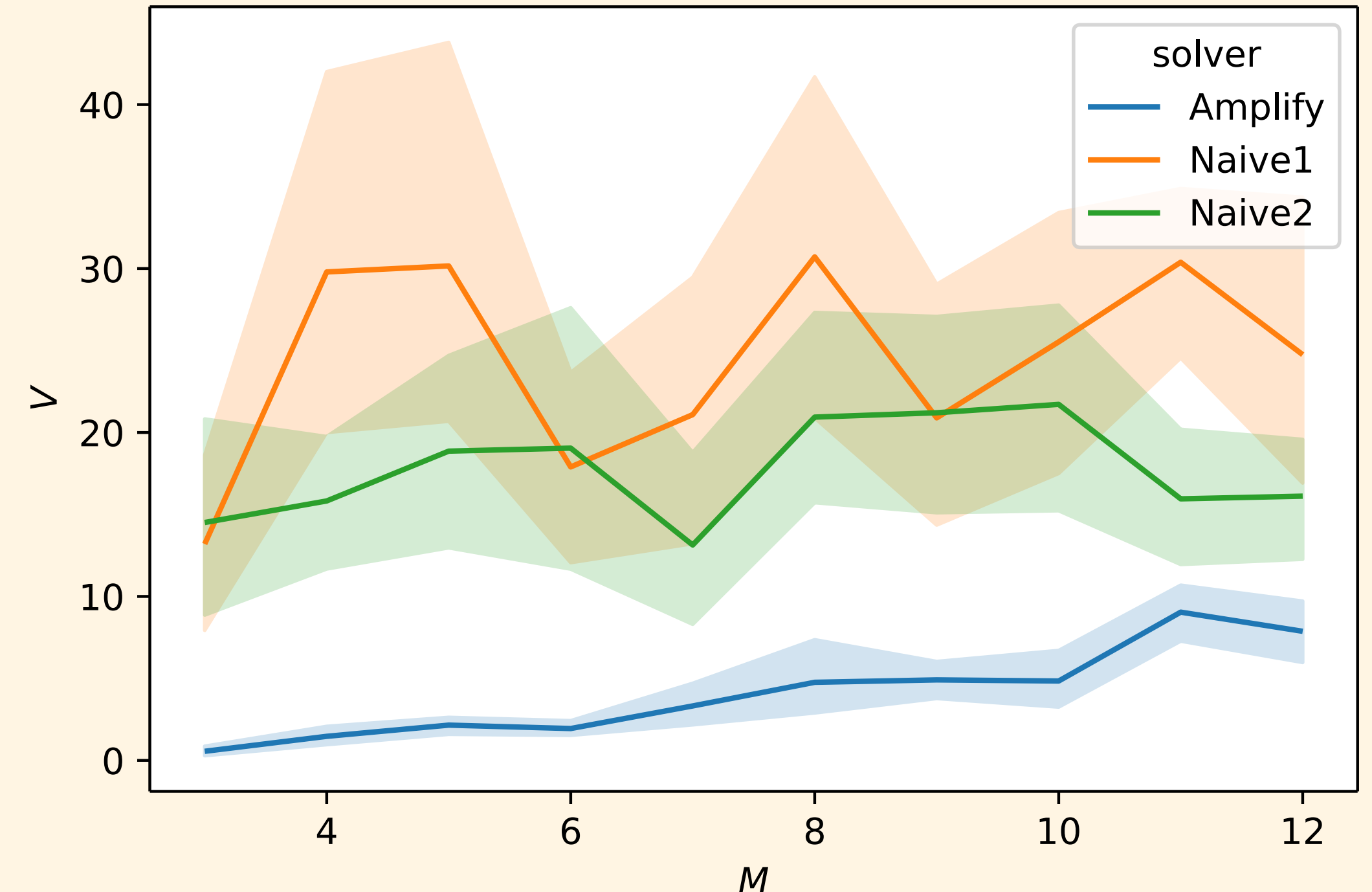
- (i) 時間あたりの参加者 i の好みが最も高いものを選択する。
- (ii) 設定時間の範囲内で各参加者 i について手順(i)を繰り返す。

手法の妥当性

- ▶ M 人が300曲からランダムに選択した50曲に対して好みをランダムに設定したデータセット
- ▶ $M = \{3, 4, \dots, 12\}$ について各100サンプルを取得し、1曲あたりの好みと分散を比較



参加者数 M – 1曲あたりの好み P



参加者数 M – 好みの分散 V

サンプルデータだとよくわからない



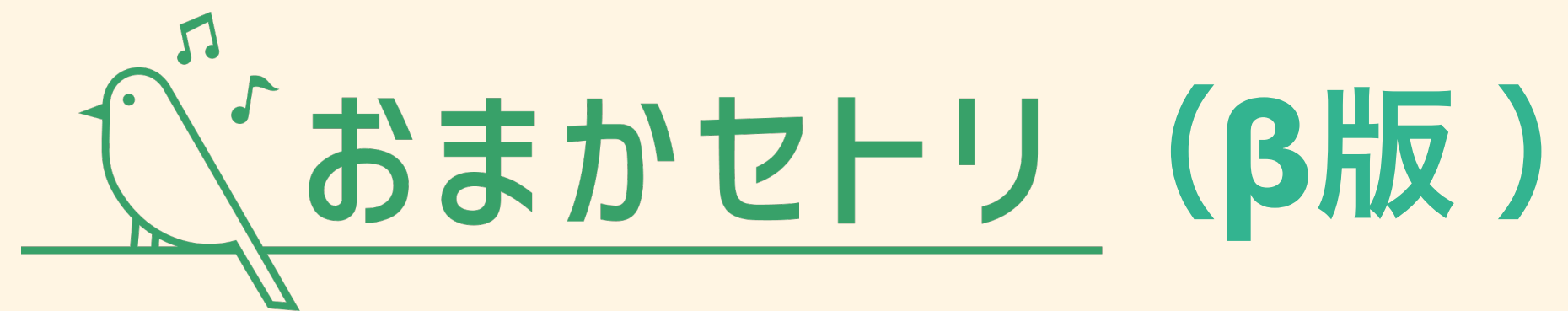
実際のデータでどうなるか気になる



Webサイト上で試せるようにしました



<https://omakasetli.com>

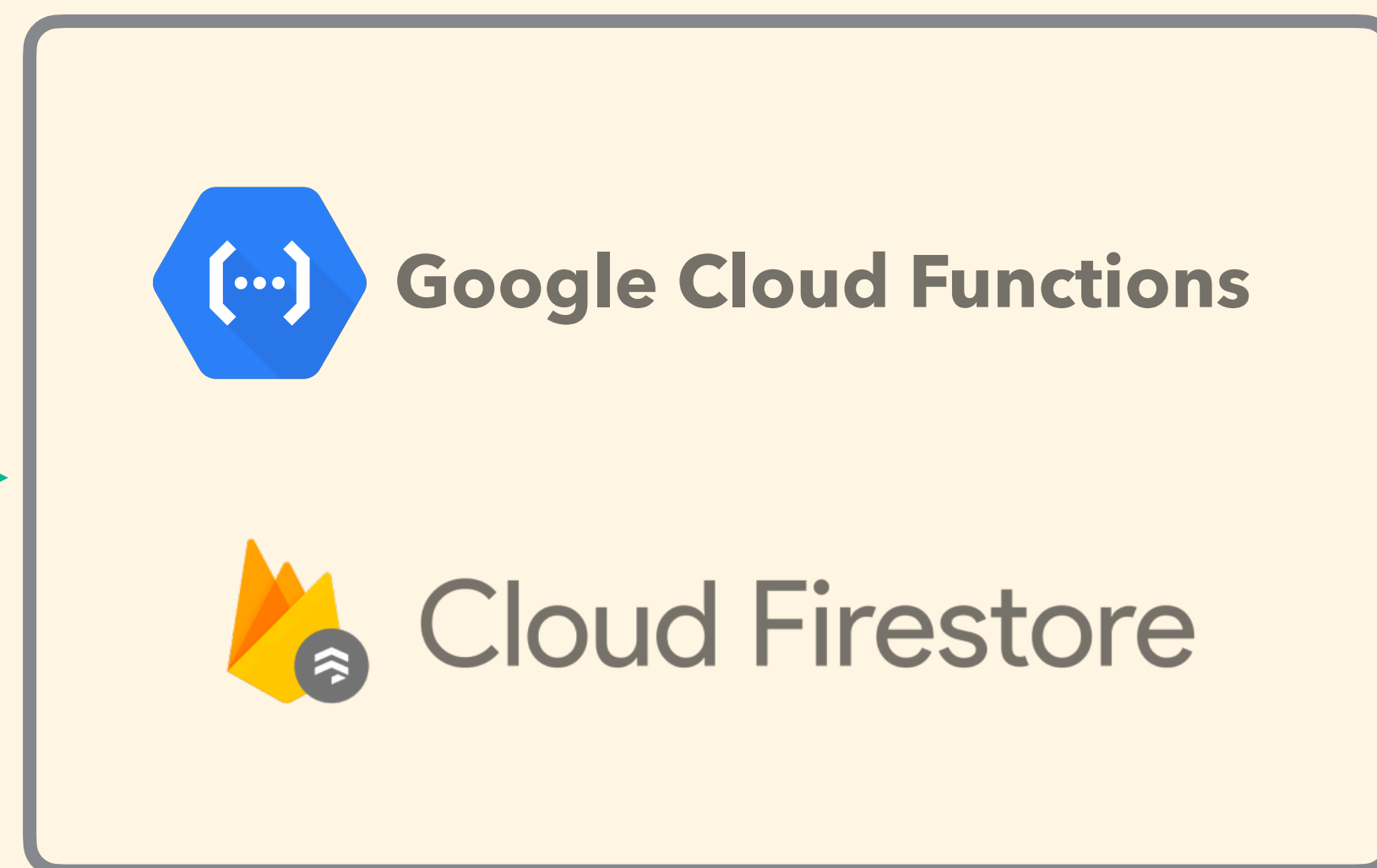


<https://omakasetli.com>

システム構成



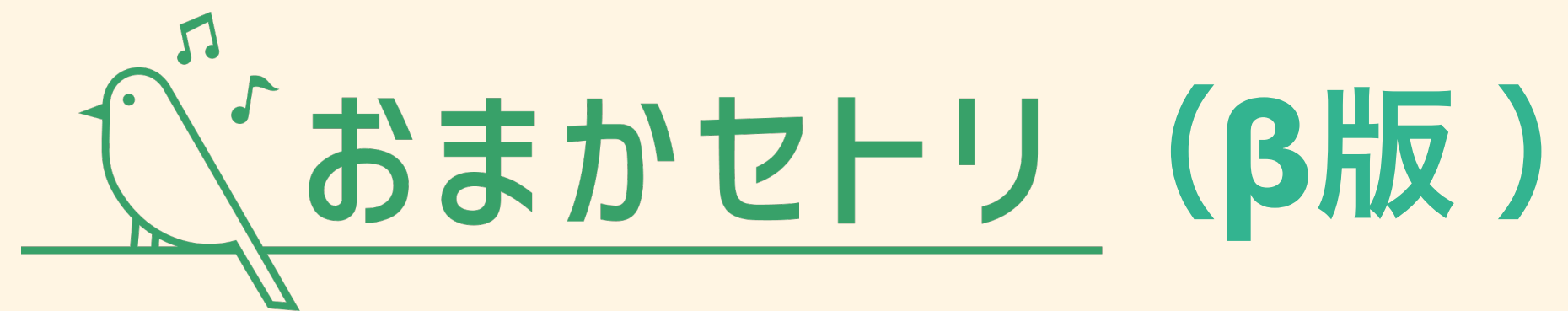
Webインターフェース
(HTML, CSS, React.js)



Web API サーバー
(Python)



アニーリング



<https://omakasetli.com>

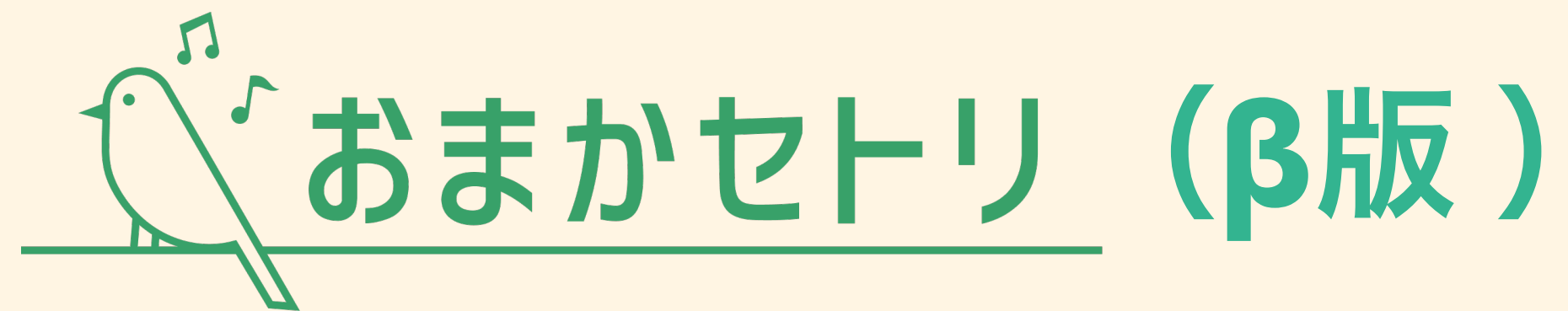
1. ユーザー登録

Googleアカウントでログイン可能で、
初回ログイン時にユーザー登録をします。

以下の項目を設定可能です。

- ・ユーザーID
- ・ユーザー名
- ・プロフィール画像





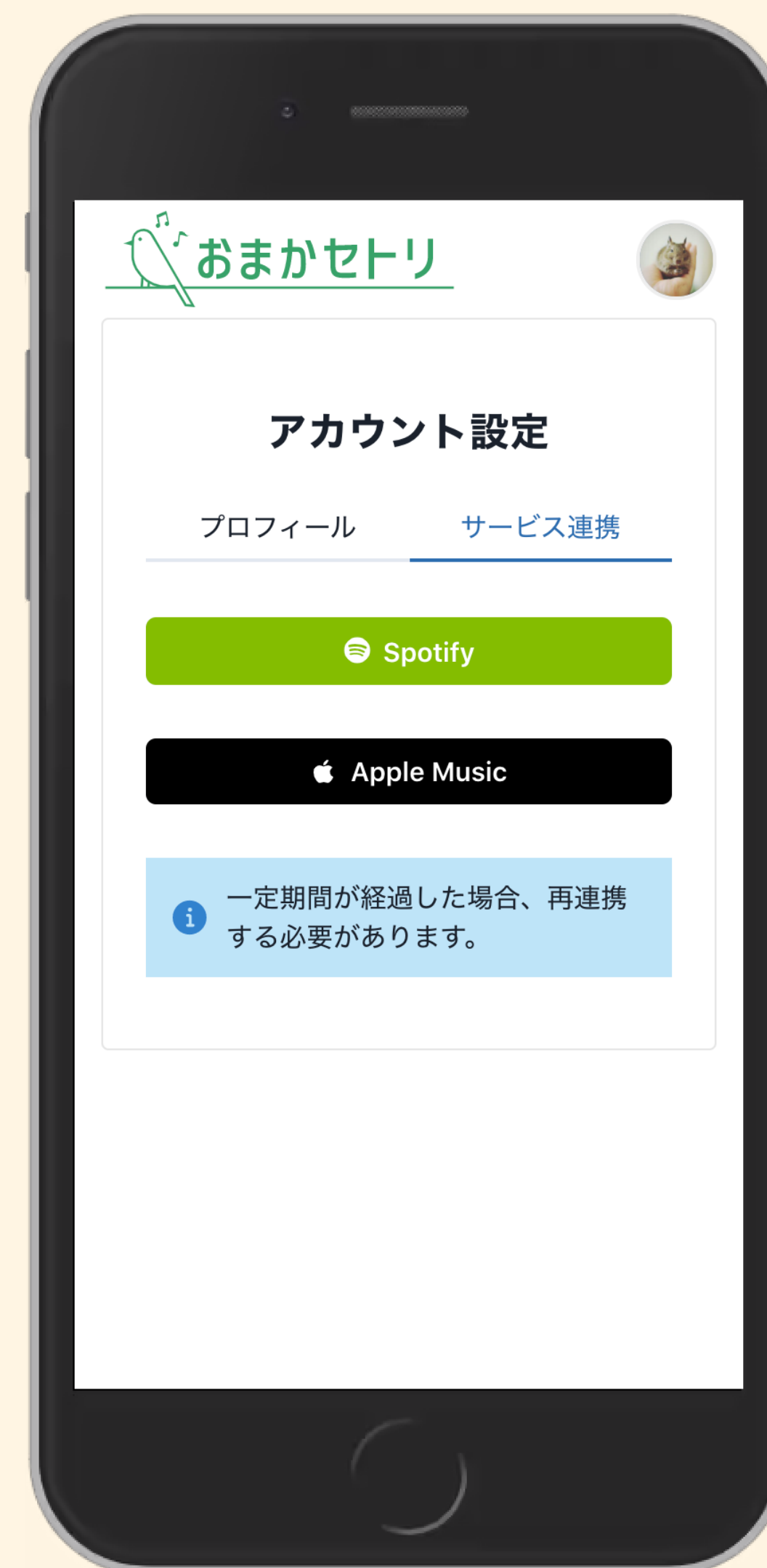
<https://omakasetli.com>

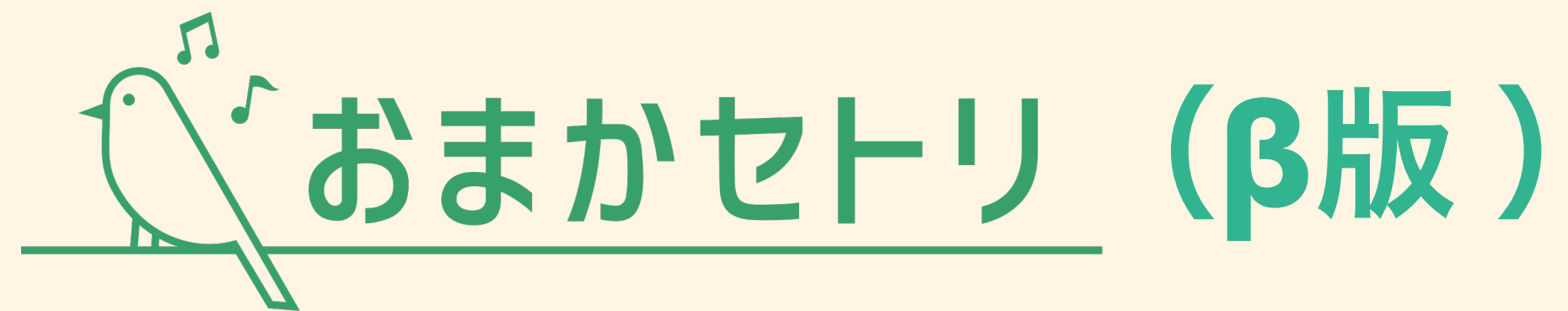
2. サービス連携

右上アイコン > アカウント設定 > サービス連携

自分のプレイリストを作成するために、
音楽配信サービスと連携することができます。
現時点では以下の2種類に対応しています。

- Apple Music
- Spotify





<https://omakasetli.com>

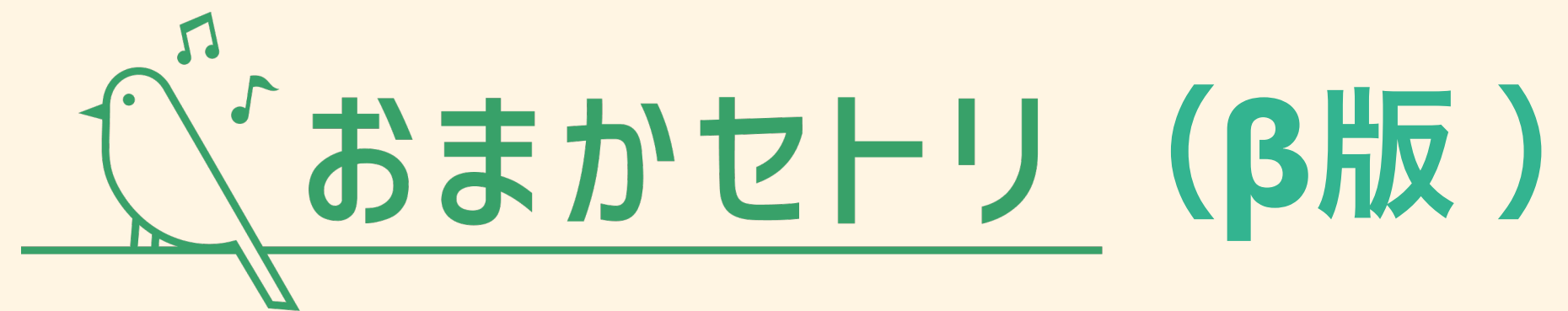
3. プレイリストに楽曲インポート

右上アイコン > プレイリスト > +ボタン

連携したサービスの自分のプレイリストから楽曲をインポートすることができます。

プレイリストを選択すると1曲ずつ好みを設定する画面となるので入力して保存します。





<https://omakasetli.com>

4. ルーム作成 & 入室

右上アイコン > ルーム

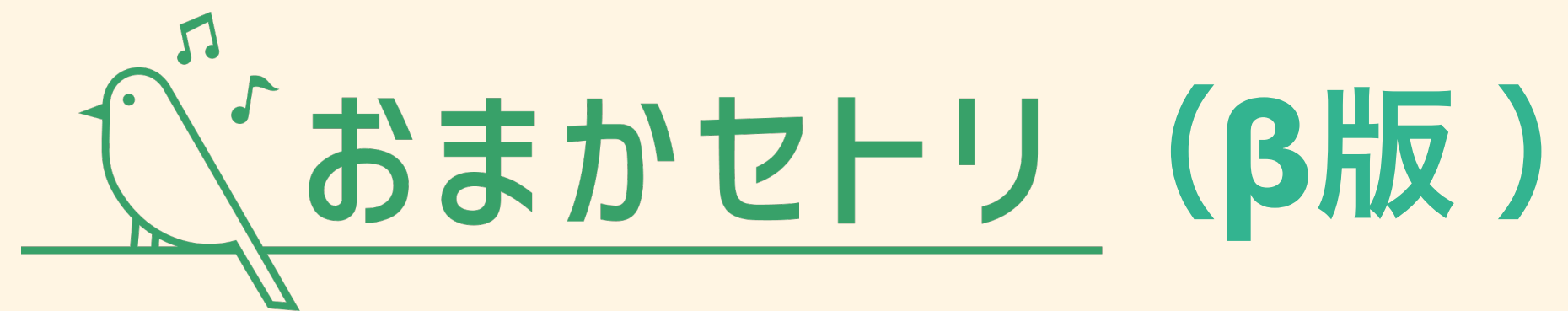
作成

ルーム名を入力して作成可能です。

入室

ルームNo.で検索して入室することができます。





<https://omakasetli.com>

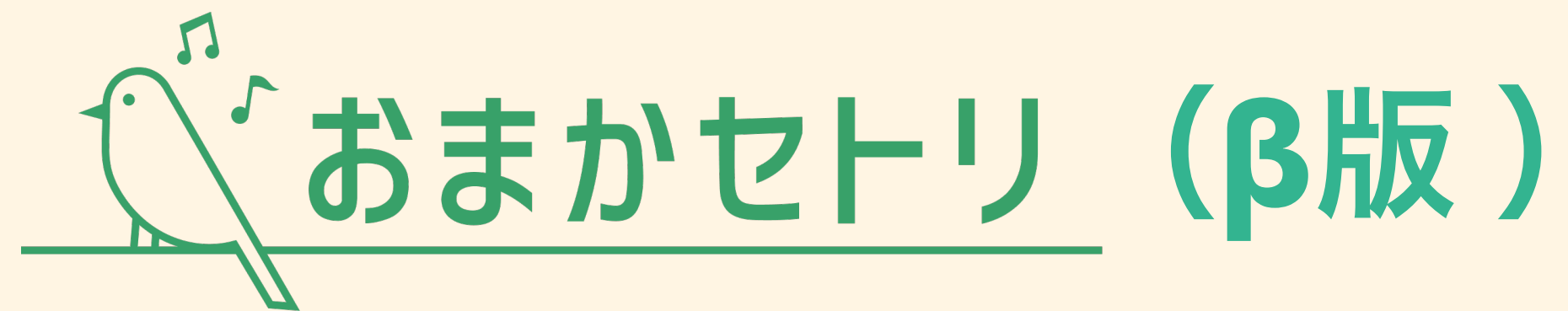
5. セットリスト作成

[※ルーム作成者のみ可能]

ルームの参加者が揃ったら、
予定時間を入力して作成ボタンを押します。

各参加者のプレイリストに基づいた
セットリストがAmplifyを用いて作成されます。





<https://omakasetli.com>

6. セットリスト確認

作成されたセットリストについて、

- ・ 選択された楽曲（構成曲）
- ・ 参加者の好みを反映した指標（満足度）

を確認することができます。



まとめ

- ▶ Amplifyを用いてグループの楽曲の好みの分散を最小化・総和を最大化するソルバーを開発
- ▶ ソルバーを実際に利用するWebアプリを開発して実データでも動作確認を実施
- ▶ 個人的に調べた限りでは類似するアプリケーションはない・・・新規性
- ▶ 音楽配信サービスのAPIと連携したデータを活用・・・進歩性
- ▶ Amplifyを利用した独自のWeb API & UI を実装・・・技術力
- ▶ 現実的なユースケースに対してAmplify(約6万ビット=曲数)で十分に対応可能・・・実用性