アニーリング業界が発達するためには

アニーリング業界が発達するためには

- より多くの人が関わること **製味を持つきっかけの提供**
- ⇒ 現段階では、 1 に注力

昨年度のプロジェクト

2019 年度のプロジェクト · · · 「SpoonQ」





初心者のユーザーがアニー リングに関する専門的な技 術を学ぶこと無く、問題を アニーリングによって解く ことができる

本プロジェクトの位置づけ

プロジェクトの対象

対象	2019 年度	本プロジェクト
問題の規模	小さい	大きい
ユーザー	新たに組合せ最適 化問題を解く初心 者ユーザー	既存の手段を活用 して制約充足問題 を解いているユー ザー
アニーリングの知識	不要	不要

⇒ より多くの人をアニーリングの世界に引き込むことができる

本年度プロジェクト

2020年度のプロジェクト

アニーリングを用いた効率的な

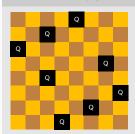
制約充足問題ソルバの実装

制約充足問題

制約充足問題

変数と制約関数が与えられた時、制約関数を満たすような 変数の値を求める問題。

N クイーン問題



グラフ彩色問題



(Wikipedia より)



制約充足問題の解き方

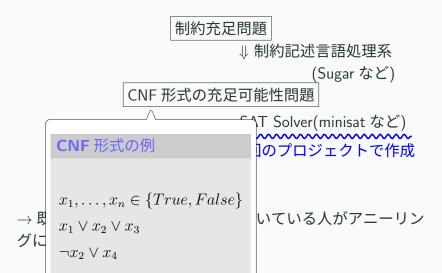
制約充足問題の解き方 (SAT ソルバを使う場合)

制約充足問題 ⇒ 制約記述言語処理系 (Sugar など) CNF 形式の充足可能性問題 SAT Solver(minisat など) → 今回のプロジェクトで作成 解

ightarrow 既に SAT Solver を問題解決に用いている人がアニーリングに興味を持つきっかけ

制約充足問題の解き方

制約充足問題の解き方 (SAT ソルバを使う場合)



より効率的なアニーリングのために

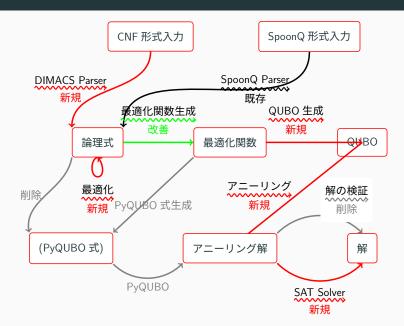
古典 SAT ソルバ

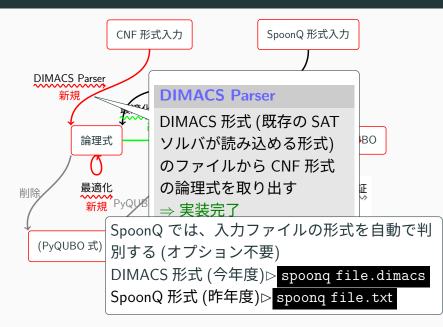
アニーリング

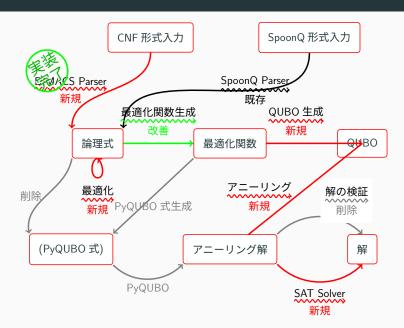
節の数、変数の数のバランス が重要 変数の数を減らしたい (節の 数は問題ない)

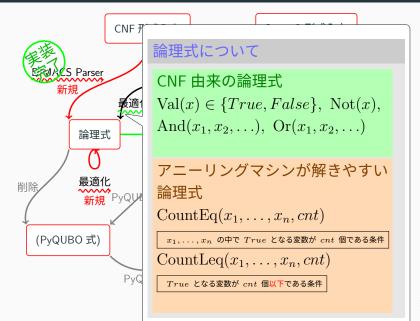
具体例 ···8-Queen 問題による試算			
	節数	変数の数	
CNF を直接用いる場合 ************************************	519	460	
理想的なハミルトニアン	16	64	

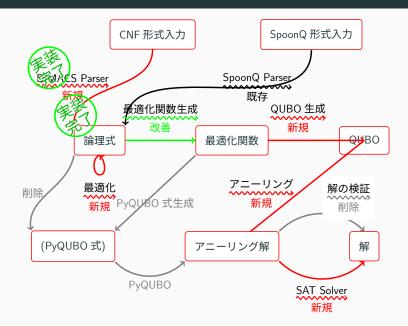
^{※ 8-}Queen 問題の CNF 生成には Sugar を使用 ※節数 · · · トップレベルの論理和の数

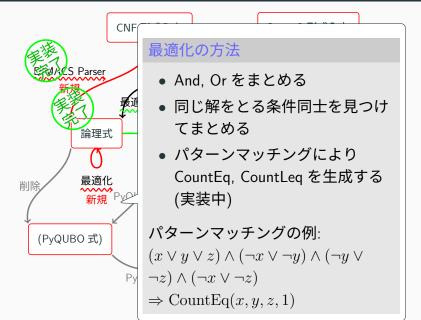


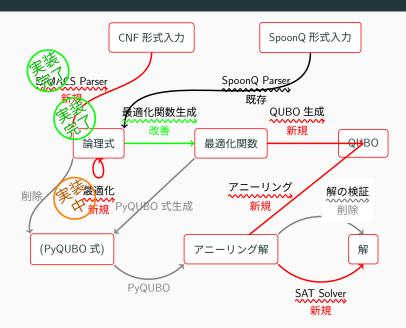


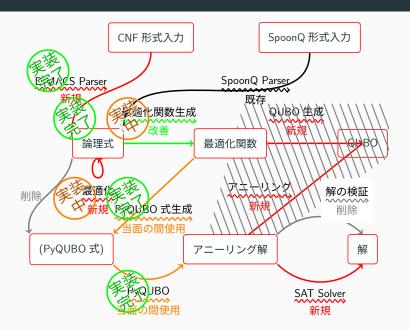


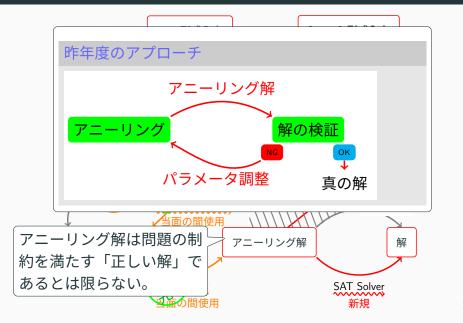




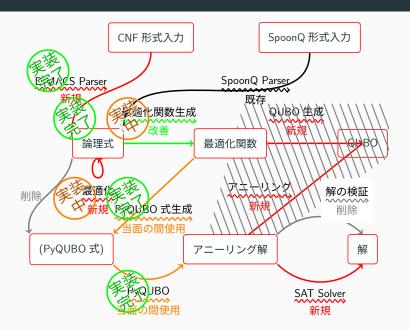




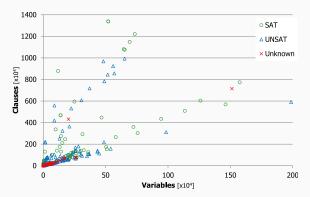








SAT ソルバの現状



SAT 2011 競技会 Application 部門 300 問

http://www-erato.ist.hokudai.ac.jp/docs/seminar/nabeshima.pdf

効果と展望

期待される効果

- SAT Solver としてのアニーリングマシンの活用推進 既存の SAT ソルバ利用者をアニーリングに引き込む
- 多くの人が関わることによって、将来的に既存の SAT Solver とアニーリングを競争させることができる

今後の予定

- 11 月まで · · · 作成中のソルバが一通り機能する状態
- 未踏期間 · · · さらなる最適化の実装や性能評価、ド キュメント作成

QΑ

最適化関数の生成

論理関数を実数値最適化関数に変換する。 論理変数 $x_i \in \{True, False\}$ を実数変数 $x_i^{(A)}, x_i^{(B)}, \ldots \in \mathbb{R}$ に変換する際に以下の戦略をとるとする。

戦略	x = True	x = False
A	$x^{(A)} = 0$	$x^{(A)} = 1$
\overline{A}	$x^{(\overline{A})} = 1$	$x^{(\overline{A})} = 0$
В	$x^{(B)} = 0$	$x^{(B)} \neq 0$
С	$x^{(C)} = 0$	$x^{(C)} > 0$

論理関数 $y=f(x_1,x_2)$ は y,x_1,x_2 の戦略に応じて複数通り (戦略が N 個なら最大 N^3 通り) の最適化関数で表される。

最適化関数の生成例

論理関数 $f(x_1,x_2)=x_1\wedge x_2,\ g(x_1,x_2)=x_1\vee x_2$ を変換する。最適化関数は

$$\begin{split} f^{(\overline{A})} &= x_1^{(\overline{A})} x_2^{(\overline{A})} = (1 - x_1^{(A)}) (1 - x_2^{(A)}) \\ f^{(A)} &= 1 - x_1^{(\overline{A})} x_2^{(\overline{A})} = 1 - (1 - x_1^{(A)}) (1 - x_2^{(A)}) \\ f^{(\overline{C})} &= x_1^{(\overline{C})} x_2^{(\overline{C})}, \quad f^{(\overline{B})} = x_1^{(\overline{B})} x_2^{(\overline{B})} \\ g^{(\overline{C})} &= x_1^{(\overline{A})} + x_2^{(\overline{A})} = x_1^{(\overline{C})} + x_2^{(\overline{C})} \end{split}$$

等が生成できる。

進捗状況: これから実装

SAT Solver

SAT Solver の単純化されたアルゴリズム

- 文字が一個のみの節がある場合は、その文字を True と みなす
- 全節の中に肯定と否定の両方が含まれない文字がある 場合、それを True とみなす
- 適当な文字を選択し、True の場合と False の場合でそれぞれ探索する
- 以上を、解もしくは矛盾がみつかるまで繰り返す

minisat をベースにアルゴリズムを開発 (並列化 (多プロセッサ) 対応等が課題)

進捗状況: 調査中