

I482F 実践的アルゴリズム特論
(14) 乱択アルゴリズム：乱択による近似

岡本 吉央

okamotoy@jaist.ac.jp

北陸先端科学技術大学院大学

2011年7月2日

”最終更新：2011/07/02 12:01”

乱択アルゴリズム (randomized algorithm) とは？

乱数を使用するアルゴリズム

乱数を使用することのメリット

- ▶ アルゴリズム設計と実装が単純になる場合がある
- ▶ アルゴリズムの高速化が可能になる場合がある
- ▶ アルゴリズムの近似性能が上がる場合がある

乱数を使用することのデメリットとその解消

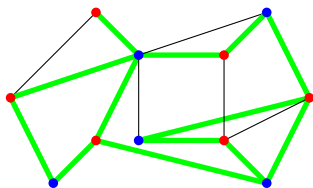
- ▶ アルゴリズムに望む性質が常に保証されるわけではなくなる
 - ▶ 例：停止しなくなる場合があるかもしれない
 - ▶ 解消法：「高い確率」で性質が保証されることを目指す
- ▶ アルゴリズムが乱数を作る必要が出てくる
 - ▶ 参考：擬似乱数生成 (pseudo-random number generation)
 - ▶ 解消法 (?)：その部分はブラックボックスとして扱う

- ① 乱択による近似：最大カット問題
- ② 乱択による近似：最大独立集合問題
- ③ 今日のまとめ

最大カット問題

定義：最大カット問題

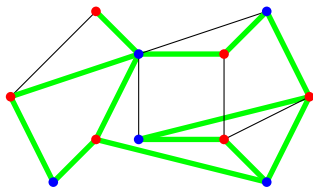
- ▶ 入力：無向グラフ $G = (V, E)$
- ▶ 出力： G の頂点への赤と青の色割当 (彩色である必要はない)
- ▶ 目的：2 端点が 2 色で塗られている辺 (2 色辺) の数の**最大化**



2 色辺の数 = 13

単純な乱択アルゴリズム 1

- ① 各頂点に対して**独立に**赤か青の色を割り当てる
- ② 得られた色割当を出力して，停止



2色辺の数 = 13

疑問

2色辺の数はどれくらい大きいのか？

2色辺の数の期待値 (1)

- ▶ グラフの辺集合 $E = \{e_1, \dots, e_m\}$ とする
- ▶ $X = 2$ 色辺の数 (確率変数)
- ▶ 辺 e_i に対して, 確率変数 X_i を次で定義

$$X_i = \begin{cases} 1 & (e_i \text{ は } 2 \text{ 色辺である}) \\ 0 & (e_i \text{ は } 2 \text{ 色辺でない}) \end{cases}$$

- ▶ このとき,

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_m$$

2色辺の数の期待値 (2)

- ▶ $X_i = 1 \Leftrightarrow e_i$ の端点の一方が赤，他方が青
- ▶ $\Pr(X_i = 1) = \frac{1}{2}$
- ▶ $E[X_i] = 0 \cdot \Pr(X_i = 0) + 1 \cdot \Pr(X_i = 1) = \frac{1}{2}$
- ▶ したがって，

$$\begin{aligned}
 E[X] &= E[X_1 + X_2 + \cdots + X_m] \\
 &= E[X_1] + E[X_2] + \cdots + E[X_m] \\
 &= \frac{1}{2} + \frac{1}{2} + \cdots + \frac{1}{2} = \frac{m}{2}
 \end{aligned}$$

期待値が分かると何がよいか？ (1)

- ▶ 次の命題が成り立つ

命題 1

$$\Pr\left(2 \text{ 色辺の数} < \frac{m}{2}\right) \leq \frac{m}{m+2} = 1 - \frac{2}{m+2}$$

- ▶ 次のようなアルゴリズムを考える

繰返しアルゴリズム 2

- ① 単純な乱択アルゴリズムを T 回繰返し実行
 - ② T 回の中で最も 2 色辺の数が大きかった色割当を出力して停止
- ▶ このアルゴリズムの出力する 2 色辺の数が $\frac{m}{2}$ 未満である確率は？

$$\begin{aligned} & \Pr\left(T \text{ 回とも } 2 \text{ 色辺の数} < \frac{m}{2}\right) \\ &= \Pr\left(1 \text{ 回の実行で } 2 \text{ 色辺の数} < \frac{m}{2}\right)^T \leq \left(1 - \frac{2}{m+2}\right)^T \end{aligned}$$

期待値が分かると何がよいか？ (2)

役立つ不等式

任意の実数 x に対して, $1 + x \leq e^x$

- ▶ したがって,

$$\Pr\left(T \text{ 回とも 2 色辺の数} < \frac{m}{2}\right) \leq e^{-\frac{2}{m+2}T}$$

- ▶ $T \geq \frac{m+2}{2}m$ とすると,

$$\Pr\left(T \text{ 回とも 2 色辺の数} < \frac{m}{2}\right) \leq \frac{1}{e^m}$$

- ▶ ゆえに,

$$\Pr\left(\text{アルゴリズム 2 の出力する 2 色辺の数} \geq \frac{m}{2}\right) \geq 1 - \frac{1}{e^m}$$

- ▶ すなわち,
アルゴリズム 2 は高確率で 2 色辺の数が $\frac{m}{2}$ 以上の色割当を出力

命題 1 の証明 (1)

2色辺の数を X とすると,

$$\begin{aligned}
 \frac{m}{2} = E[X] &= \sum_{i=0}^m i \cdot \Pr(X = i) \\
 &= \sum_{i=0}^{m/2-1} \underbrace{i}_{\leq m/2-1} \cdot \Pr(X = i) + \sum_{i=m/2}^m \underbrace{i}_{\leq m} \cdot \Pr(X = i) \\
 &\leq \left(\frac{m}{2} - 1\right) \sum_{i=0}^{m/2-1} \Pr(X = i) + m \sum_{i=m/2}^m \Pr(X = i) \\
 &= \left(\frac{m}{2} - 1\right) \Pr\left(X < \frac{m}{2}\right) + m \Pr\left(X \geq \frac{m}{2}\right) \\
 &= \left(\frac{m}{2} - 1\right) \Pr\left(X < \frac{m}{2}\right) + m \left(1 - \Pr\left(X < \frac{m}{2}\right)\right) \\
 &= -\left(\frac{m}{2} + 1\right) \Pr\left(X < \frac{m}{2}\right) + m
 \end{aligned}$$

命題 1 の証明 (2)

したがって

$$\begin{aligned} \left(\frac{m}{2} + 1\right) \Pr\left(X < \frac{m}{2}\right) &\leq \frac{m}{2} \\ \therefore \Pr\left(X < \frac{m}{2}\right) &\leq \frac{m}{m+2} \end{aligned}$$



乱択による近似：最大カット問題 (まとめ)

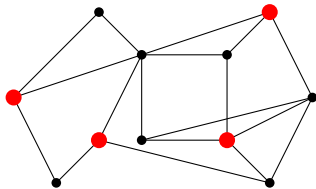
- ▶ アルゴリズム 1：一様分布に従って色を割り当てる
 - ▶ 2色辺の数の期待値が計算可能
 - ▶ 2色辺の数が期待値未満になる確率は **1 未満**
- ▶ アルゴリズム 2：アルゴリズム 1 を T 回繰り返す
 - ▶ T 回とも 2 色辺の数が期待値未満になる確率は T に関して **指数関数的減少**
 - ▶ **高確率**で、 T 回中一度は 2 色辺の数が期待値以上になる

- ① 乱択による近似：最大カット問題
- ② 乱択による近似：最大独立集合問題
- ③ 今日のまとめ

独立集合

定義：独立集合

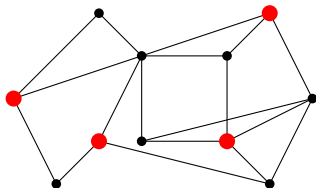
無向グラフ $G = (V, E)$ の独立集合 (independent set) とは G の頂点部分集合 S で、その中のどの2頂点も隣接していないもの



最大独立集合問題

定義：最大独立集合問題

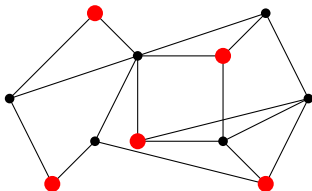
- ▶ 入力：無向グラフ $G = (V, E)$
- ▶ 出力： G の独立集合 S
- ▶ 目的： S の要素数の**最大化**



最大独立集合問題

定義：最大独立集合問題

- ▶ 入力：無向グラフ $G = (V, E)$
- ▶ 出力： G の独立集合 S
- ▶ 目的： S の要素数の**最大化**



要素数 = 5

最大独立集合問題に対する乱択アルゴリズム

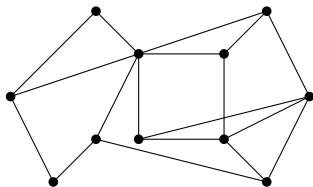
入力：無向グラフ $G = (V, E)$

- ① $S \leftarrow \emptyset$ (S が最終的に出力する独立集合となる)
- ② G の頂点を**一様分布に従って**一列に並べ, v_1, v_2, \dots, v_n とする
- ③ 各 $i = 1, 2, \dots, n$ に対して, 次を行う
 - ① v_i の隣接頂点がどれも S の要素でないとき, S に v_i を追加する
 - ② それが成り立たないとき, 何もしない
- ④ S を出力して, 停止

一様分布に従って
一列に並べる

\equiv

$n!$ の並べ方をそれぞれ
確率 $\frac{1}{n!}$ で選ぶ



最大独立集合問題に対する乱択アルゴリズム

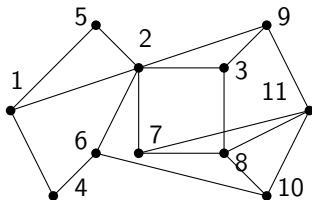
入力：無向グラフ $G = (V, E)$

- ① $S \leftarrow \emptyset$ (S が最終的に出力する独立集合となる)
- ② G の頂点を**一様分布に従って**一列に並べ、 v_1, v_2, \dots, v_n とする
- ③ 各 $i = 1, 2, \dots, n$ に対して、次を行う
 - ① v_i の隣接頂点がどれも S の要素でないとき、 S に v_i を追加する
 - ② それが成り立たないとき、何もしない
- ④ S を出力して、停止

一様分布に従って
一列に並べる

\equiv

$n!$ の並べ方をそれぞれ
確率 $\frac{1}{n!}$ で選ぶ



最大独立集合問題に対する乱択アルゴリズム

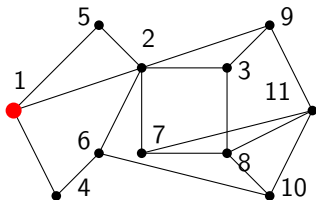
入力：無向グラフ $G = (V, E)$

- ① $S \leftarrow \emptyset$ (S が最終的に出力する独立集合となる)
- ② G の頂点を**一様分布に従って**一列に並べ、 v_1, v_2, \dots, v_n とする
- ③ 各 $i = 1, 2, \dots, n$ に対して、次を行う
 - ① v_i の隣接頂点がどれも S の要素でないとき、 S に v_i を追加する
 - ② それが成り立たないとき、何もしない
- ④ S を出力して、停止

一様分布に従って
一列に並べる

\equiv

$n!$ の並べ方をそれぞれ
確率 $\frac{1}{n!}$ で選ぶ



最大独立集合問題に対する乱択アルゴリズム

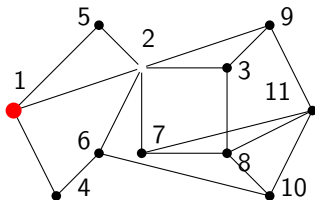
入力：無向グラフ $G = (V, E)$

- ① $S \leftarrow \emptyset$ (S が最終的に出力する独立集合となる)
- ② G の頂点を**一様分布に従って**一列に並べ、 v_1, v_2, \dots, v_n とする
- ③ 各 $i = 1, 2, \dots, n$ に対して、次を行う
 - ① v_i の隣接頂点がどれも S の要素でないとき、 S に v_i を追加する
 - ② それが成り立たないとき、何もしない
- ④ S を出力して、停止

一様分布に従って
一列に並べる

\equiv

$n!$ の並べ方をそれぞれ
確率 $\frac{1}{n!}$ で選ぶ



最大独立集合問題に対する乱択アルゴリズム

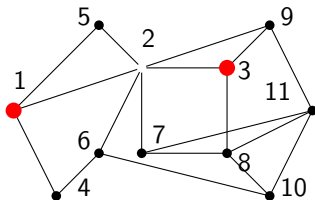
入力：無向グラフ $G = (V, E)$

- ① $S \leftarrow \emptyset$ (S が最終的に出力する独立集合となる)
- ② G の頂点を**一様分布に従って**一列に並べ、 v_1, v_2, \dots, v_n とする
- ③ 各 $i = 1, 2, \dots, n$ に対して、次を行う
 - ① v_i の隣接頂点がどれも S の要素でないとき、 S に v_i を追加する
 - ② それが成り立たないとき、何もしない
- ④ S を出力して、停止

一様分布に従って
一列に並べる

\equiv

$n!$ の並べ方をそれぞれ
確率 $\frac{1}{n!}$ で選ぶ



最大独立集合問題に対する乱択アルゴリズム

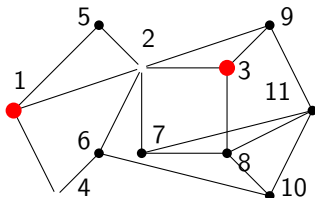
入力：無向グラフ $G = (V, E)$

- ① $S \leftarrow \emptyset$ (S が最終的に出力する独立集合となる)
- ② G の頂点を**一様分布に従って**一列に並べ、 v_1, v_2, \dots, v_n とする
- ③ 各 $i = 1, 2, \dots, n$ に対して、次を行う
 - ① v_i の隣接頂点がどれも S の要素でないとき、 S に v_i を追加する
 - ② それが成り立たないとき、何もしない
- ④ S を出力して、停止

一様分布に従って
一列に並べる

\equiv

$n!$ の並べ方をそれぞれ
確率 $\frac{1}{n!}$ で選ぶ



最大独立集合問題に対する乱択アルゴリズム

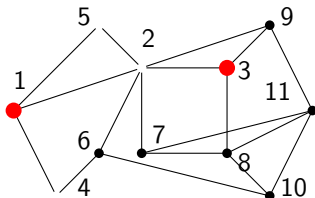
入力：無向グラフ $G = (V, E)$

- ① $S \leftarrow \emptyset$ (S が最終的に出力する独立集合となる)
- ② G の頂点を**一様分布に従って**一列に並べ、 v_1, v_2, \dots, v_n とする
- ③ 各 $i = 1, 2, \dots, n$ に対して、次を行う
 - ① v_i の隣接頂点がどれも S の要素でないとき、 S に v_i を追加する
 - ② それが成り立たないとき、何もしない
- ④ S を出力して、停止

一様分布に従って
一列に並べる

\equiv

$n!$ の並べ方をそれぞれ
確率 $\frac{1}{n!}$ で選ぶ



最大独立集合問題に対する乱択アルゴリズム

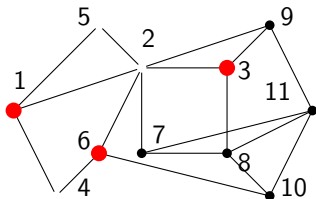
入力：無向グラフ $G = (V, E)$

- ① $S \leftarrow \emptyset$ (S が最終的に出力する独立集合となる)
- ② G の頂点を**一様分布に従って**一列に並べ、 v_1, v_2, \dots, v_n とする
- ③ 各 $i = 1, 2, \dots, n$ に対して、次を行う
 - ① v_i の隣接頂点がどれも S の要素でないとき、 S に v_i を追加する
 - ② それが成り立たないとき、何もしない
- ④ S を出力して、停止

一様分布に従って
一列に並べる

\equiv

$n!$ の並べ方をそれぞれ
確率 $\frac{1}{n!}$ で選ぶ



最大独立集合問題に対する乱択アルゴリズム

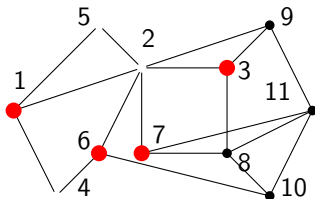
入力：無向グラフ $G = (V, E)$

- ① $S \leftarrow \emptyset$ (S が最終的に出力する独立集合となる)
- ② G の頂点を**一様分布に従って**一列に並べ、 v_1, v_2, \dots, v_n とする
- ③ 各 $i = 1, 2, \dots, n$ に対して、次を行う
 - ① v_i の隣接頂点がどれも S の要素でないとき、 S に v_i を追加する
 - ② それが成り立たないとき、何もしない
- ④ S を出力して、停止

一様分布に従って
一列に並べる

\equiv

$n!$ の並べ方をそれぞれ
確率 $\frac{1}{n!}$ で選ぶ



最大独立集合問題に対する乱択アルゴリズム

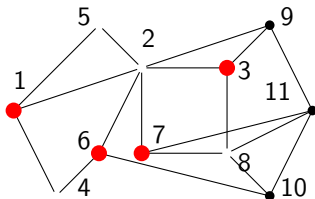
入力：無向グラフ $G = (V, E)$

- ① $S \leftarrow \emptyset$ (S が最終的に出力する独立集合となる)
- ② G の頂点を**一様分布に従って**一列に並べ、 v_1, v_2, \dots, v_n とする
- ③ 各 $i = 1, 2, \dots, n$ に対して、次を行う
 - ① v_i の隣接頂点がどれも S の要素でないとき、 S に v_i を追加する
 - ② それが成り立たないとき、何もしない
- ④ S を出力して、停止

一様分布に従って
一列に並べる

\equiv

$n!$ の並べ方をそれぞれ
確率 $\frac{1}{n!}$ で選ぶ



最大独立集合問題に対する乱択アルゴリズム

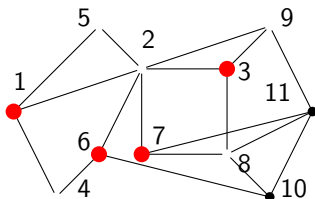
入力：無向グラフ $G = (V, E)$

- ① $S \leftarrow \emptyset$ (S が最終的に出力する独立集合となる)
- ② G の頂点を**一様分布に従って**一列に並べ、 v_1, v_2, \dots, v_n とする
- ③ 各 $i = 1, 2, \dots, n$ に対して、次を行う
 - ① v_i の隣接頂点がどれも S の要素でないとき、 S に v_i を追加する
 - ② それが成り立たないとき、何もしない
- ④ S を出力して、停止

一様分布に従って
一列に並べる

\equiv

$n!$ の並べ方をそれぞれ
確率 $\frac{1}{n!}$ で選ぶ



最大独立集合問題に対する乱択アルゴリズム

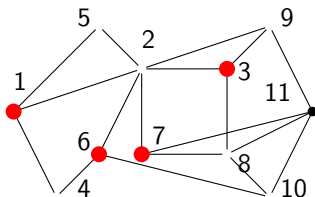
入力：無向グラフ $G = (V, E)$

- ① $S \leftarrow \emptyset$ (S が最終的に出力する独立集合となる)
- ② G の頂点を**一様分布に従って**一列に並べ、 v_1, v_2, \dots, v_n とする
- ③ 各 $i = 1, 2, \dots, n$ に対して、次を行う
 - ① v_i の隣接頂点がどれも S の要素でないとき、 S に v_i を追加する
 - ② それが成り立たないとき、何もしない
- ④ S を出力して、停止

一様分布に従って
一列に並べる

\equiv

$n!$ の並べ方をそれぞれ
確率 $\frac{1}{n!}$ で選ぶ



最大独立集合問題に対する乱択アルゴリズム

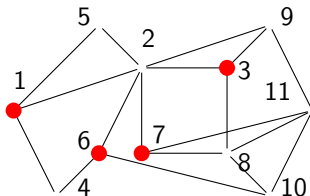
入力：無向グラフ $G = (V, E)$

- ① $S \leftarrow \emptyset$ (S が最終的に出力する独立集合となる)
- ② G の頂点を**一様分布に従って**一列に並べ、 v_1, v_2, \dots, v_n とする
- ③ 各 $i = 1, 2, \dots, n$ に対して、次を行う
 - ① v_i の隣接頂点がどれも S の要素でないとき、 S に v_i を追加する
 - ② それが成り立たないとき、何もしない
- ④ S を出力して、停止

一様分布に従って
一列に並べる

\equiv

$n!$ の並べ方をそれぞれ
確率 $\frac{1}{n!}$ で選ぶ



出力される独立集合の要素数の期待値 (1)

- ▶ アルゴリズムで並べた頂点の順序を v_1, v_2, \dots, v_n とする
- ▶ $X =$ 出力される独立集合の要素数 (確率変数)
- ▶ 頂点 v_i に対して, 確率変数 X_i を次で定義

$$X_i = \begin{cases} 1 & (v_i \text{ は出力の要素である}) \\ 0 & (v_i \text{ は出力の要素でない}) \end{cases}$$

- ▶ このとき,

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$$

出力される独立集合の要素数の期待値 (2)

- ▶ $X_i = 1 \iff v_i$ のすべての隣接点 v_j に対して, $i < j$
- ▶ $\Pr(v_i \text{ のすべての隣接点 } v_j \text{ に対して, } i < j) = \frac{1}{d_i + 1}$
(ただし, d_i は v_i の次数)
- ▶ $\therefore \Pr(X_i = 1) \geq \frac{1}{d_i + 1}$
- ▶ $\therefore E[X_i] = 0 \cdot \Pr(X_i = 0) + 1 \cdot \Pr(X_i = 1) \geq \frac{1}{d_i + 1}$
- ▶ したがって,

$$\begin{aligned}
 E[X] &= E[X_1 + X_2 + \cdots + X_n] \\
 &= E[X_1] + E[X_2] + \cdots + E[X_n] \\
 &\geq \frac{1}{d_1 + 1} + \frac{1}{d_2 + 1} + \cdots + \frac{1}{d_n + 1}
 \end{aligned}$$

- ▶ たとえば, $d_1 = d_2 = \cdots = d_n = 9$ だったら,

$$E[X] \geq \frac{n}{10}$$

期待値が分かると何がよいか？

たとえば， $d_1 = d_2 = \dots = d_n = 9$ だったら

- ▶ $\Pr(X < n/10) < 1$ を証明できる
- ▶ よって，繰返しアルゴリズムを考えると，
高確率で期待値以上の要素数を持つ独立集合が出力される

詳細は演習問題（流れは最大カット問題と同様）

- ① 乱択による近似：最大カット問題
- ② 乱択による近似：最大独立集合問題
- ③ 今日のまとめ

今日のまとめ

乱択アルゴリズム

乱数を使用するアルゴリズム

- ▶ アルゴリズム設計と実装が単純になる場合がある
- ▶ アルゴリズムの近似性能が上がる場合がある

乱択による近似

- ▶ 最大カット問題
- ▶ 最大独立集合問題

設計・解析の方法論

- ▶ 01 確率変数 (標示変数, indicator variable) の利用
- ▶ 期待値の計算
- ▶ 反復による成功確率の増幅

参考文献

▶ 乱択アルゴリズムについて

- ▶ 玉木久夫．乱択アルゴリズム．共立出版，2008．
- ▶ 結城浩．数学ガール/乱択アルゴリズム．ソフトバンククリエイティブ，2011．
- ▶ R. Motwani, P. Raghavan. Randomized Algorithms. Cambridge University Press, 1998.
- ▶ M. Mitzenmacher, E. Upfal. Probability and Computing. Cambridge University Press, 2005. (日本語訳：小柴健史，河内亮周訳．確率と計算．共立出版，2009．)