

I216 計算量の理論と離散数学

上原隆平、宮地 充子

I216 Computational Complexity
and
Discrete Mathematics

by
Prof. Ryuhei Uehara
and
Prof. Atsuko Miyaji

計算量の理論

- ゴール1:
 - “計算可能な関数/問題/言語/集合”
- ゴール2:
 - 「問題の困難さ」を示す方法を学ぶ
 - 計算可能な問題であっても、手におえない場合がある！
 - 計算に必要な資源(時間・領域)が多すぎるとき
 - 関連する専門用語;
 - クラスNP, P≠NP予想, NP困難性, 還元

Computational Complexity

- Goal 1:
 - “*Computable Function/Problem/Language/Set*”
- Goal 2:
 - How can you show “*Difficulty of Problem*”
 - There are *intractable* problems even if they are computable!
 - because they require too many resources (time/space)!
 - Technical terms;
The class NP, P≠NP conjecture, NP-hardness, reduction

5. 計算量の理論

5.0. 概要

- 「計算可能」

→計算にどのくらいの資源(コスト)が必要か？

- 計算量の理論
 - 1. 計算量の上界の研究
 - 2. 計算量の下界の研究
 - 3. 計算の困難性の階層構造の研究

5. Computational Complexity

5.0. Overview

- “Computable?”

→ How much cost is required for computation?

- Computational Complexity Theory
 - 1. Studies on upper bound of computational cost
 - 2. Studies on lower bound of computational cost
 - 3. Structural studies on hardness of computation

5. 計算量の理論

5.0.1. 計算量の上界の研究

アルゴリズム論: 効率の良いアルゴリズムの設計

- アルゴリズム A が問題 X を大きさ n のどんな入力に対しても高々 $T(n)$ 時間で解けるとする.
- このとき, アルゴリズム A の時間計算量の上界は $T(n)$ である.

[最悪な場合の漸近的な時間計算量]

5. Computational Complexity

5.0.1. Studies on upper bound of computational cost

Algorithm Theory: design of efficient algorithms

- Suppose we have an algorithm A which solves a problem X in **at most** time $T(n)$ for **any input of size n** .
- Then, an **upper bound** on the time complexity of the algorithm A is $T(n)$.

[asymptotic worst case time complexity]

5. 計算量の理論

5.0.2. 計算量の下界の研究

問題 X に対するどんなアルゴリズムも最悪の場合 $T(n)$ 時間かかるとき、問題 X の時間計算量の下界は $T(n)$ である。

- $P \neq NP$ 予想
- 暗号システムの頑健性

5.0.3. 計算の困難性の階層構造の研究

問題の困難性に関する概念「xx困難性」の階層構造の特徴付けを研究する

5. Computational Complexity

5.0.2. Studies on lower bound of computational cost

If any algorithm for a problem X takes time $T(n)$ in the worst case, a lower bound on the time complexity of the problem X is $T(n)$.

- $P \neq NP$ conjecture
- Robustness of crypto system

5.0.3. Structural studies on hardness of computation

Studies to characterize hardness in the level of “xx-hardness” hierarchical structure depending on the hardness

5. 計算量の理論

5.1. 計算時間の評価

5.1.1. チューリングマシンの時間計算量

定義: どんな入力に対しても停止する(決定性)チューリングマシンを M とする。このとき M の実行時間または時間計算量は以下を満たす関数 $f: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ である:

$f(n)$ は長さ n のすべての入力 x に対する $M(x)$ のステップ数の最大値

このとき、

- M の実行時間は $f(n)$ 時間
- M は $f(n)$ 時間チューリングマシンという

アルゴリズムを評価/比較するためにはさらなる道具が必要。

[注意]

- $f(n)$ は長さ n の文字列すべてに対する最大値をとっている
(最悪の場合の実行時間)
- 通常、 $f(n)$ は単調増加関数だが...?

5. Computational Complexity

5.1. Measuring Computation Time

5.1.1. Time complexity of a Turing machine

Definition:

Let M be a (deterministic) Turing machine that halts on all inputs.

The running time or time complexity of M is the function $f: \mathcal{N} \rightarrow \mathcal{N}$ s.t.

$f(n)$ is the maximum number of steps of $M(x)$ for all x of length n

In the case,

- we say that M runs in time $f(n)$
- M is an $f(n)$ time Turing machine

We need further *tools* to estimate/compare algorithms

[Note]

- $f(n)$ takes the maximum for all strings of length n (worst case complexity)
- usually, $f(n)$ may be monotone increasing function, but...?

5. 計算量の理論

5.1. 計算時間の評価

5.1.2. O記法

定義: 自然数上の関数 f と g に対し、

$$\exists c, n_0 > 0, \forall n \geq n_0 [f(n) \leq c g(n)]$$

が成立するなら、 $f(n)$ は オーダー $g(n)$ の関数といい、 $f(n) = O(g(n))$ と書く。

注意: 定数 c と n_0 は n とは 独立に 決められる必要がある。

例1: 自然数上の任意の関数 f, g, h に対して以下が成立：

1. $\forall n [f(n) \leq g(n)] \rightarrow f(n) = O(g(n))$
2. $[f(n) = O(g) \text{ and } g(n) = O(h(n))] \rightarrow f(n) = O(h(n))$

例2: 以下を示せ：

1. $5n^3 + 4n^2 + n = O(n^3)$
2. $5n^3 + 4n^2 + n = O(n^4)$
3. $5n^3 + 4n^2 + n \neq O(n^2)$

[コメント] $f(n) \in O(g(n))$ と書く人もいる

5. Computational Complexity

5.1. Measuring Computation Time

5.1.2. Big-O notation

Definition: For functions f and g on natural numbers, if

$$\exists c, n_0 > 0, \forall n \geq n_0 [f(n) \leq c g(n)]$$

then we say $f(n)$ is in the order of $g(n)$ and denote it by $f(n) = O(g(n))$.

Remark: the constants c and n_0 must be determined independently of n .

Ex. 1: The followings hold for any functions f , g and h on natural numbers:

1. $\forall n [f(n) \leq g(n)] \rightarrow f(n) = O(g(n))$
2. $[f(n) = O(g) \text{ and } g(n) = O(h(n))] \rightarrow f(n) = O(h(n))$

Ex. 2: Prove the following:

1. $5n^3 + 4n^2 + n = O(n^3)$
2. $5n^3 + 4n^2 + n = O(n^4)$
3. $5n^3 + 4n^2 + n \neq O(n^2)$

[Comment] Some people write as $f(n) \in O(g(n))$

5. 計算量の理論

5.1. 計算時間の評価

5.1.3. 問題の時間計算量

定義: Φ を計算問題, $f(n)$ を自然数上の関数とする.

Φ を計算するプログラム A が $f(n)$ 時間で動作して以下を満たすとする.

$\exists c, n_0 > 0, \forall n \geq n_0 [f(n) \leq c g(n)]$

このとき Φ は $O(f(n))$ 時間で計算可能, または Φ の時間計算量は $O(f(n))$ である.

注意: 定数 c と n_0 は n とは 独立に 決められる必要がある.

直観的には,

「問題 Φ が $f(n)$ 時間で計算可能」というとき,

・ A の時間計算量は $f(n)$ より小さいかもしれない

・ A よりも速く Φ を計算するアルゴリズムがあるかもしれない

問題の複雑さに関する上界を与えてるにすぎない

解析を改善できるかもしれない

より速いアルゴリズムが
見つかるかもしれない

5. Computational Complexity

5.1. Measuring Computation Time

5.1.3. Time complexity of a problem

Definition: Let Φ be a computing problem and $f(n)$ be a function over natural numbers. If we have a program A to compute Φ that runs in time $f(n)$ such that $\exists c, n_0 > 0, \forall n \geq n_0 [f(n) \leq c g(n)]$

then we say that Φ is computable in $O(f(n))$ time, or time complexity of Φ is $O(f(n))$.

Remark: the constants c and n_0 must be determined independently of n .

Intuitively,

“problem Φ is computable within time $f(n)$ ” means

- time complexity of A may be less than $f(n)$.
- there may be a faster program to compute Φ than A does.

It only gives an upper bound of the complexity of the problem.

Our analysis may be improved

Better algorithm may be found

5.*. 素数判定問題の歴史

PRIME

入力: 自然数 n (2進数で表現)

質問: n は素数か?

$\text{PRIME} \equiv \{n : n \text{ は素数}\} = \{2, 3, 5, 7, 11, 13, 17, \dots\}$

スターリングの公式:

$$n! \approx \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n$$

program Naive(input n);

begin

2～ $n-1$ までのすべての数で実際に割ってみる

for each $i := 1 < i < n$ do

if $n \bmod i = 0$ then reject end-if

end-for;

accept

end.

$\log n \cdot \log i$ time

$$\text{実行時間} \leq \sum_{1 < i < n} (c \log n \log i + d)$$

$$= c \log n \log n! + dn = O(n(\log n)^2)$$

$O(l^6)$ 時間アルゴリズムが
2002年に開発された!!

自然数 n を表現した文字列の長さを l とすると、 l はおおよそ $\log n$ である。

したがって実行時間は $O(l^2 l)$ である。

よって PRIME の時間計算量は $O(l^2 l)$ である。

5.*. A history of the PRIME problem

PRIME

Input: a natural number n (binary representation)

Question: Is n prime?

$\text{PRIME} \equiv \{n : n \text{ is prime}\} = \{2, 3, 5, 7, 11, 13, 17, \dots\}$

Stirling's Formula :

$$n! \approx \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n$$

```
program Naive(input n);
begin
    for each i:= 1 < i < n do
        if n mod i = 0 then reject end-if
    end-for;
    accept
end.
```

try to divide by numbers between $2 \sim n-1$

$\log n \cdot \log i$ time

$O(l^6)$ time algorithm was developed in 2002!!

$$\begin{aligned} \text{running time} &\leq \sum_{1 < i < n} (c \log n \log i + d) \\ &= c \log n \log n! + dn = O(n(\log n)^2) \end{aligned}$$

When the length of n is l , l is approximately $\log n$. So, the running time is $O(l^2 2^l)$. Thus, time complexity of PRIME is $O(l^2 2^l)$.

5. 計算量の理論

5.1. 計算時間の評価

5.1.3. 問題の時間計算量

定義: 自然数上の関数 $t(n)$ に対して、時間計算量 $O(t(n))$ の集合(認識問題)全体の集合を **$O(t(n))$ 時間計算量クラス** とよび、**TIME($t(n)$)** とかく。こうした関数 $t(n)$ は制限時間と呼ぶ。

例1 PRIME は TIME($n^2 2^n$) の要素であったが
今は TIME(n^6) の要素。

5.2. 代表的な計算量クラス

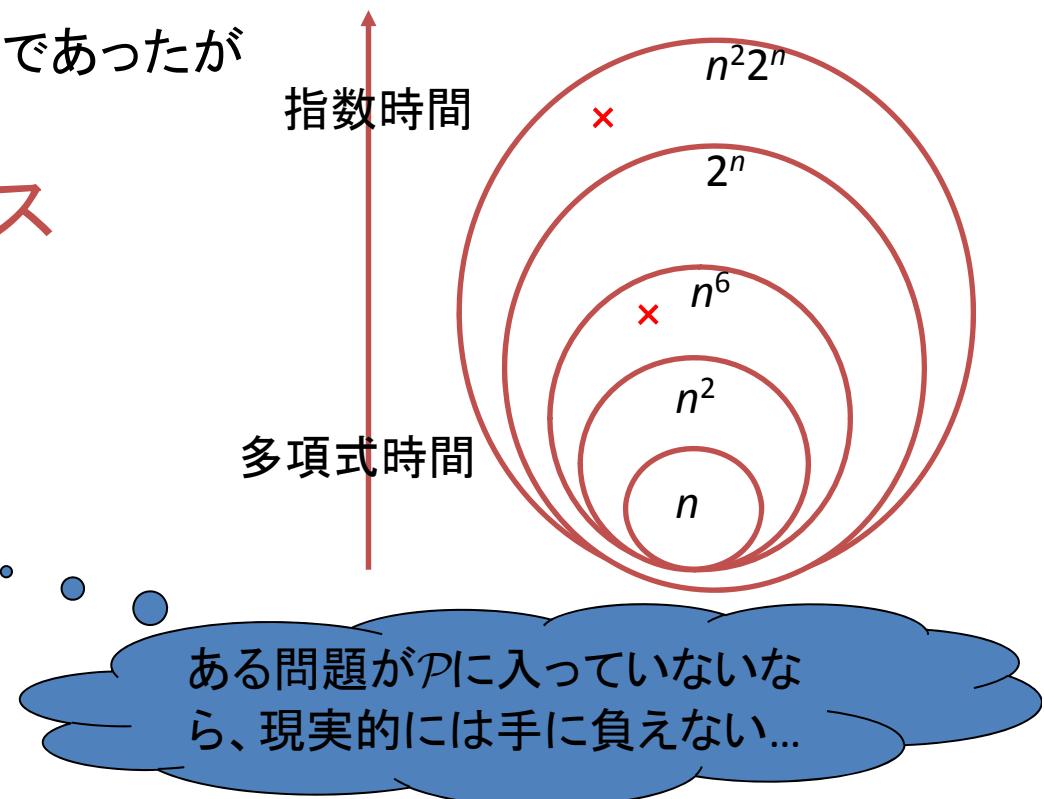
$$\mathcal{P} \equiv \bigcup_{p: \text{多項式}} \text{TIME}(p(l))$$

$$\mathcal{E} \equiv \bigcup_{c>1} \text{TIME}(2^{cl})$$

$$\mathcal{EXP} \equiv \bigcup_{p: \text{多項式}} \text{TIME}(2^{p(l)})$$

\mathcal{C} 集合: 計算量クラス \mathcal{C} に入る集合。

\mathcal{C} 問題: \mathcal{C} 集合の認識問題



5. Computational Complexity

5.1. Time Complexity Classes

5.1.3. Time complexity of a problem

Definition: For a function $t(n)$ over natural numbers, the set of all sets (i.e. recognition problems) with time complexities $O(t(n))$ is called **$O(t(n))$ -time complexity class**, and it is denoted by **TIME($t(n)$)**. Such a function $t(n)$ is called a time limit.

Ex. 1 PRIME was in $\text{TIME}(n^2 2^n)$,
but now it is in $\text{TIME}(n^6)$.

5.2. Representative time complexity classes

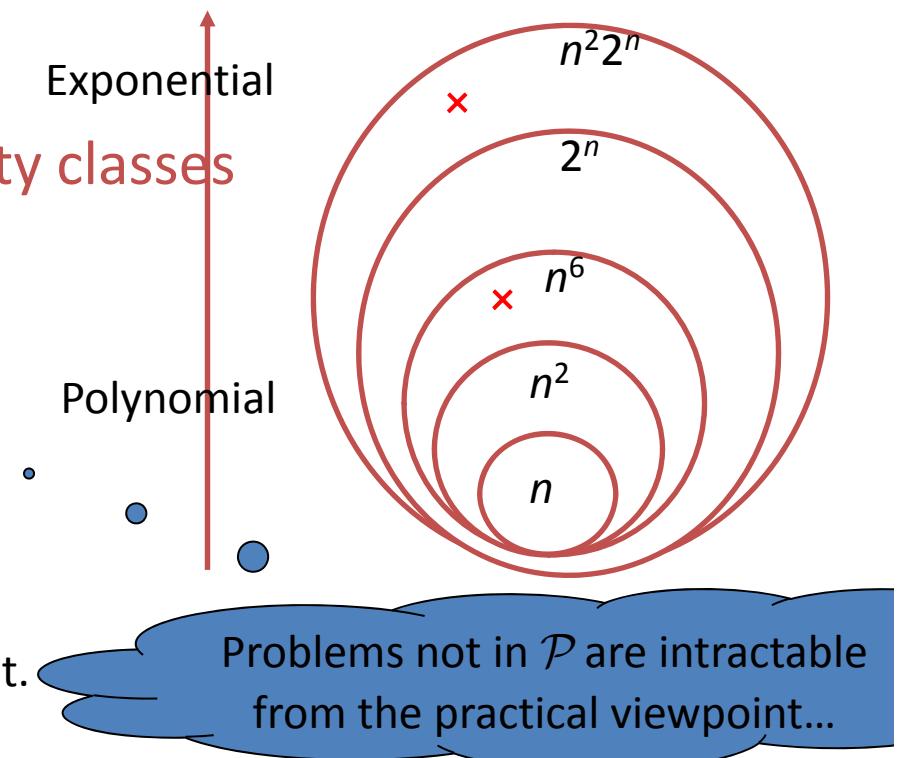
$$\mathcal{P} \equiv \bigcup_{p:\text{Polynomial}} \text{TIME}(p(l))$$

$$\mathcal{E} \equiv \bigcup_{c>1} \text{TIME}(2^{cl})$$

$$\mathcal{EXP} \equiv \bigcup_{p:\text{Polynomial}} \text{TIME}(2^{p(l)})$$

\mathcal{C} set: set in the complexity class \mathcal{C} .

\mathcal{C} problem: problem of recognizing a \mathcal{C} set.



5. 計算量の理論

5.2. 代表的な時間計算量クラス

5.2.2. 代表的な問題とその計算量

5.2.2.1. 命題論理式の評価 (PROP-EVAL)

入力: $\langle F, \langle a_1, a_2, \dots, a_n \rangle \rangle$

- F は拡張命題論理式
- (a_1, a_2, \dots, a_n) は F への真偽値割当て

質問: $F(a_1, a_2, \dots, a_n) = 1$?

(x,y)	$x \rightarrow y$ $(\neg x \vee y)$	$x \leftrightarrow y$ $((x \rightarrow y) \wedge (y \rightarrow x))$
(0,0)	1	1
(0,1)	1	0
(1,0)	0	0
(1,1)	1	1

5. Computational Complexity

5.2. Representative Time Complexity Classes

5.2.2. Representative problems and their complexity

5.2.2.1. Problem of evaluating propositional expression(PROP-EVAL)

Input: $\langle F, \langle a_1, a_2, \dots, a_n \rangle \rangle$

- F is an extended propositional expression
- (a_1, a_2, \dots, a_n) is a truth assignment to F

Question: $F(a_1, a_2, \dots, a_n) = 1?$

(x,y)	$x \rightarrow y$ $(\neg x \vee y)$	$x \leftrightarrow y$ $((x \rightarrow y) \wedge (y \rightarrow x))$
$(0,0)$	1	1
$(0,1)$	1	0
$(1,0)$	0	0
$(1,1)$	1	1

5.計算量の理論

5.2.代表的な時間計算量クラス

5.2.2.代表的な問題とその計算量

5.2.2.1.命題論理式の評価(PROP-EVAL)

入力 : $\langle F, \langle a_1, a_2, \dots, a_n \rangle \rangle$

- F は拡張命題論理式
- (a_1, a_2, \dots, a_n) は F への真偽値割当て

質問 : $F(a_1, a_2, \dots, a_n) = 1$?

PROP-EVAL $\in P$

F のコードから計算木を作る.

構築に必要な時間は $O(|F|^3)$.

ひとたび計算木ができると,

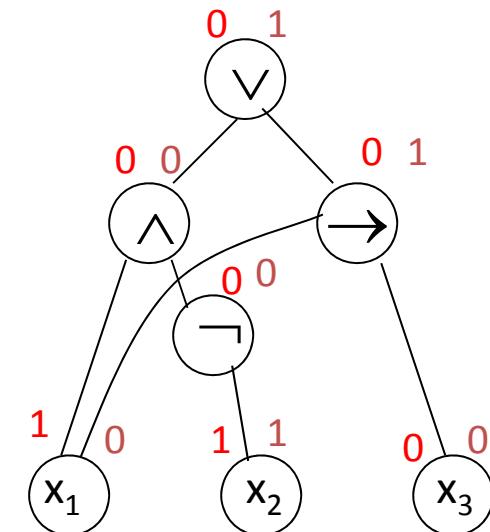
ボトムアップに計算すると

$F(a_1, a_2, \dots, a_n)$ の値は簡単に求まる.

$$\text{Ex.: } F(x_1, x_2, x_3) = [x_1 \wedge \neg x_2] \vee [x_1 \rightarrow x_3]$$

$$F(0,1,0) = 1$$

$$F(1,1,0) = 0$$



計算木

5. Computational Complexity

5.2. Representative Time Complexity Classes

5.2.2. Representative problems and their complexity

5.2.2.1. Problem of evaluating propositional expression (PROP-EVAL)

Input: $\langle F, \langle a_1, a_2, \dots, a_n \rangle \rangle$

- F is an extended prop. expression
- (a_1, a_2, \dots, a_n) is a truth assignment to F

Question: $F(a_1, a_2, \dots, a_n) = 1$?

PROP-EVAL $\in P$

Construct a computation tree from a code of F .

It is built in time $O(|F|^3)$.

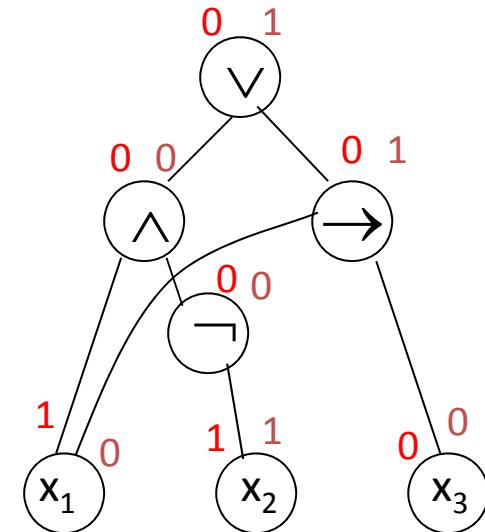
$$F(0,1,0)=1$$

Once computation tree is built,
we can easily obtain the value

$$F(1,1,0)=0$$

$F(a_1, a_2, \dots, a_n)$ in a bottom-up fashion.

$$\text{Ex.: } F(x_1, x_2, x_3) = [x_1 \wedge \neg x_2] \vee [x_1 \rightarrow x_3]$$



computation tree

5. 計算量の理論

5.2. 代表的な時間計算量クラス

5.2.2. 代表的な問題とその計算量

5.2.2.2. 充足可能性 (SAT)

入力: F は和積標準形

質問: $F(a_1, a_2, \dots, a_n) = 1$ とする真偽値割当てが存在するか?

和積標準形 (CNF)

$$F = (\bullet \vee \bullet \vee \dots \vee \bullet) \wedge (\bullet \vee \dots \vee \bullet) \wedge \dots \wedge (\dots)$$

- リテラルの \vee の \wedge で表現される式

k SAT: 各項が k 個のリテラルを含む

3SAT, 4SATも同様に定義できる.

ちょうど/たかだか

SAT は任意の CNF を許す

ExSAT は拡張命題論理式 ($\vee, \wedge, \rightarrow, \leftrightarrow$) を許す

5. Computational Complexity

5.2. Representative Time Complexity Classes

5.2.2. Representative problems and their complexity

5.2.2.2. Satisfiability (SAT)

Input: F is conjunctive normal form

Question: Is there any assignment such that $F(a_1, a_2, \dots, a_n) = 1$?

Conjunctive Normal Form (CNF)

$$F = (\text{●} \vee \text{●} \vee \dots \vee \text{●}) \wedge (\text{●} \vee \dots \vee \text{●}) \wedge \dots \wedge (\dots)$$

- described by \wedge of \vee of literals.

k SAT: Each closure contains k literals

exactly/at most

We can define 3SAT, 4SAT similarly.

SAT consists of any CNF.

ExSAT consists of any extended propositional expression.

5. 計算量の理論

5.2. 代表的な時間計算量クラス

5.2.2. 代表的な問題とその計算量

5.2.2.3. グラフの到達可能性問題 (ST-CON)

入力: $\langle G, s, t \rangle$: 無向グラフ G , $1 \leq s, t \leq n (= |G|)$

質問: G は s から t への経路を持つか?

5.2.2.4. オイラー閉路問題 (DEULER)

入力: $\langle G \rangle$: 有向グラフ G

質問: G はオイラー閉路を持つか?

実際には、
有向/無向
閉路/パス

という違いは問題にならない

5.2.2.5 ハミルトン閉路問題 (DHAM)

入力: $\langle G \rangle$: 有向グラフ G

質問: G はハミルトン閉路を持つか?

➤閉路とは両端点を共有する経路。

➤オイラー閉路とはすべての辺をちょうど一回通る閉路。

➤ハミルトン閉路とはすべての頂点をちょうど一回通る閉路。

5. Computational Complexity

5.2. Representative Time Complexity Classes

5.2.2. Representative problems and their complexity

5.2.2.3. Graph reachability problem (ST-CON)

Input: $\langle G, s, t \rangle$: an undirected graph G , $1 \leq s, t \leq n (= |G|)$

Question: Does G have a path from s to t ?

5.2.2.4. Euler cycle problem (DEULER)

Input: $\langle G \rangle$: a directed graph G

Question: Does G have an Euler cycle?

Actually,
directed/undirected
cycle/path
do not matter

5.2.2.5 Hamiltonian cycle problem (DHAM)

Input: $\langle G \rangle$: a directed graph G

Question: Does G have a Hamiltonian cycle?

- **Cycle** is a path that shares two endpoints.
- **Euler cycle** is a cycle that visits all **edges** once.
- **Hamiltonian cycle** is a cycle that visits all **vertices** once.

5. 計算量の理論

5.2. 代表的な時間計算量クラス

5.2.2. 代表的な問題とその計算量

以下は既知：

➤ 以下の問題は P の要素：
✓ PROP-EVAL, 2SAT, ST-CON, DEULER

➤ 以下の問題は Σ の要素だが…
✓ 3SAT, DHAM

P と Σ の間(?)にあるクラス **NP**

5. Computational Complexity

5.2. Representative Time Complexity Classes

5.2.2. Representative problems and their complexity

It is known that:

- The following problems are in P:
 - ✓ PROP-EVAL, 2SAT, ST-CON, DEULER
- The following problems are in \mathcal{E} , but...
 - ✓ 3SAT, DHAM

The class NP between P and \mathcal{E} ?