

情報数学II チートシート

第1部: 数え上げと組み合わせ論

重要公式

- **二項係数:** $\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!}$
- **二項係数の対称性:** $\binom{n}{k} = \binom{n}{n-k}$
- **二項係数の再帰的關係 (パスカルの三角形):** $\binom{n-1}{k-1} + \binom{n-1}{k} = \binom{n}{k}$
- **二項係数の和:** $\sum_{k=0}^n \binom{n}{k} = 2^n$
- **二項定理:** $(x+y)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^k y^{n-k}$
- **ヴァンデルモンドの畳み込み:** $\sum_k \binom{r}{k} \binom{s}{n-k} = \binom{r+s}{n}$
- **フィボナッチ数の母関数:** $G(z) = \frac{z}{1-z-z^2}$
- **フィボナッチ数の一般項:** $F_n = \frac{1}{\sqrt{5}} \left[\left(\frac{1+\sqrt{5}}{2} \right)^n - \left(\frac{1-\sqrt{5}}{2} \right)^n \right]$

主要アルゴリズム

- **摂動法:** 和 $S_n = \sum_{k=0}^n a_k$ の閉じた形を求める手法。 S_{n+1} を $S_n + a_{n+1}$ と $a_0 + \sum_{k=0}^n a_{k+1}$ の2通りで表現し、得られた等式を S_n について解く。

基本用語

- **階乗 (factorial):** $n! = 1 \times 2 \times \cdots \times n$ 。ただし、 $0! = 1$ と定義される。
- **母関数 (generating function):** 数列 a_n に対して、形式的べき級数 $A(z) = \sum_{n=0}^{\infty} a_n z^n$ をその数列の母関数という。漸化式を解く際に利用される。
- **畳み込み (convolution):** 2つの母関数 $F(z) = \sum f_n z^n$ と $G(z) = \sum g_n z^n$ の積 $F(z)G(z)$ は、数列の畳み込み $\sum_k f_k g_{n-k}$ の母関数となる。

第2部: 計算量の理論 (漸近記法)

重要公式

- **スターリングの近似公式:** $n! = \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e} \right)^n \left(1 + \Theta\left(\frac{1}{n}\right) \right)$

主要アルゴリズム

- **置き換え法 (substitution method):** 漸化式の解の形を推測し、その推測が正しいことを数学的帰納法を用いて証明する手法。

基本用語

- **Big-O記法 ($O(g(n))$):** 関数の漸近的な**上限**を示す記法。ある正定数 C と n_0 が存在し、全ての $n \geq n_0$ に対して $|f(n)| \leq C|g(n)|$ が成り立つことを意味する。
- **Big-Ω記法 ($\Omega(g(n))$):** 関数の漸近的な**下限**を示す記法。ある正定数 C と n_0 が存在し、全ての $n \geq n_0$ に対して $|f(n)| \geq C|g(n)|$ が成り立つことを意味する。
- **Θ記法 ($\Theta(g(n))$):** 関数の漸近的な挙動が上下から同じ関数オーダーで抑えられることを示す記法。「 $f(n) = O(g(n))$ 」かつ「 $f(n) = \Omega(g(n))$ 」が成り立つことを意味する。

第3部: グラフ理論

重要公式

- **握手補題:** 任意の無向グラフにおいて、全頂点の次数の総和は、辺の本数の2倍に等しい。

$$\sum_{v \in V} \deg(v) = 2|E|$$

- **木の特徴:** グラフ $G = (V, E)$ が木であることは、以下の条件と同値である。
 - 連結かつ閉路を持たない。
 - 連結であり、 $|V| = |E| + 1$ を満たす。
 - 閉路を持たず、 $|V| = |E| + 1$ を満たす。
- **証明のヒント:** 木に関する命題（例: $|V| = |E| + 1$ ）の証明では、頂点数 $|V|$ に関する数学的帰納法が有効な場合が多い。特に、「任意の木（頂点数2以上）は、次数1の頂点（葉）を少なくとも1つ（多くの場合2つ）持つ」という性質を利用し、葉を1つ取り除いたグラフ（これも木になる）を考えると、帰納法を適用できることがある。
- **オイラーの多面体公式:** 連結な平面的グラフの任意の平面描画において、頂点数を $|V|$ 、辺数を $|E|$ 、面数を f とすると、 $|V| - |E| + f = 2$ が成り立つ。
- **最大フロー最小カット定理:** ネットワークにおける最大フローの流量は、最小s-tカットの容量に等しい。

主要アルゴリズム

- **クラスカル法 (最小全域木):**
 1. グラフの全ての辺を重みが小さい順にソートする。
 2. 重みが小さい辺から順に、閉路を形成しない限りその辺を木に追加する。
 3. $|V| - 1$ 本の辺が追加されるまで繰り返す。
- **Ford-Fulkerson法 (最大フロー):**
 1. 与えられたフローに対する残余グラフを構成する。
 2. 残余グラフ上にsからtへのパス（増加道）を見つける。
 3. 増加道がなければ終了。あれば、そのパスに沿ってフローを増やし、1に戻る。

基本用語

- **グラフ:** 頂点(vertex)の集合 V と、頂点のペアを結ぶ辺(edge)の集合 E からなる構造 $G = (V, E)$ 。
- **次数 (Degree):** 無向グラフにおいて、ある頂点に接続する辺の数。

- **入次数 (In-degree) / 出次数 (Out-degree):** 有向グラフにおいて、ある頂点に向かう辺の数（入次数）と、その頂点から出る辺の数（出次数）。
- **木 (Tree):** 連結で閉路(cycle)を持たないグラフ。
- **オイラー路/閉路 (Eulerian path/circuit):** グラフの全ての辺をちょうど一度だけ通る路/閉路。オイラー閉路を持つための必要十分条件は、グラフが連結かつ全頂点の次数が偶数であること。
- **グラフの同型 (Graph Isomorphism):** 2つのグラフ $G_1 = (V_1, E_1)$ と $G_2 = (V_2, E_2)$ が同型であるとは、頂点間の隣接関係を保つような全単射写像 $f: V_1 \rightarrow V_2$ が存在すること。直感的には、頂点のラベルを付け替えれば、2つのグラフの形（辺の接続構造）が完全に一致することを意味する。同型でないことを示すには、頂点数、辺数、次数の分布、閉路の数などが異なることを言えばよい。
- **s-tカット:** 頂点集合 V を、 $s \in S$ かつ $t \in T$ となるように2つの集合 S と T に分割すること。
- **マッチング:** どの2辺も頂点を共有しないような辺の集合。

第4部: 確率論の基礎と応用

重要公式

- **期待値 (Expected Value):** $E[X] = \sum_{x \in \mathcal{X}} x \cdot P_X(x)$
- **期待値の線形性:** 確率変数の和の期待値は、期待値の和に等しい。

$$E[X_1 + X_2 + \cdots + X_n] = E[X_1] + E[X_2] + \cdots + E[X_n]$$

- **分散 (Variance):** $Var[X] = E[(X - E[X])^2] = E[X^2] - (E[X])^2$
- **独立な確率変数の和の分散:**

$$Var[X_1 + X_2 + \cdots + X_n] = Var[X_1] + Var[X_2] + \cdots + Var[X_n]$$

- **和集合上界 (Union Bound):** $Pr[\cup_i A_i] \leq \sum_i Pr[A_i]$
- **マルコフの不等式 (Markov's Inequality):** 非負の確率変数 X と任意の $a > 0$ に対して、

$$Pr[X \geq a] \leq \frac{E[X]}{a}$$

- **チェビシェフの不等式 (Chebyshev's Inequality):** 任意の $a > 0$ に対して、

$$Pr[|X - E[X]| \geq a] \leq \frac{Var[X]}{a^2}$$

基本用語

- **二項分布:** 成功確率 p の独立な試行を n 回行うときの成功回数 X の分布。期待値は $E[X] = np$ 、分散は $Var[X] = np(1 - p)$ 。
- **幾何分布:** 成功確率 p の独立な試行において、初めて成功するまでの試行回数 X の分布。期待値は $E[X] = 1/p$ 。
- **クーポンコレクター問題:** n 種類のアイテムを全て集めるのに必要な試行回数の期待値は nH_n 。ここで $H_n = \sum_{i=1}^n \frac{1}{i}$ は調和数。
- **ボールとビンのモデル:** m 個のボールを n 個のビンにランダムに投げ入れる確率モデル。ハッシュの衝突解析などに用いられる。