

リンク構造 G が与えられたとする。頂点 X から $r \geq 1$ 本のリンクが Y_1, Y_2, \dots, Y_r に出ている時、 (Y_i, X) 成分が $1/r$ である行列 M_G を考えよう (ここで $i=1, 2, \dots, r$)。

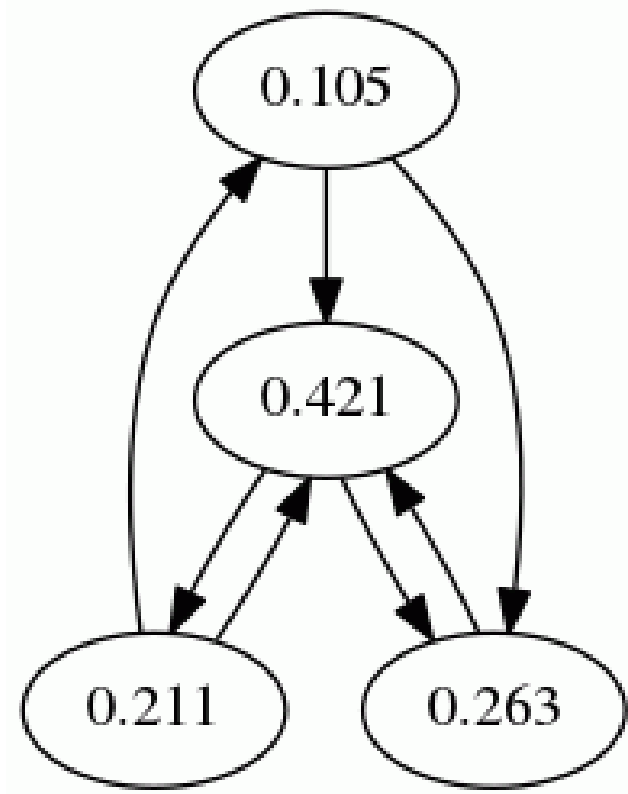
M_G は、必ず固有値 1 を持つことが証明できる (easy)。そこで、固有値 1 の固有ベクトルを求めてみよう。

$$M_G = \begin{matrix} & \begin{matrix} A & B & C & D \end{matrix} \\ \begin{matrix} A \\ B \\ C \\ D \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 1 \\ 1/2 & 0 & 1/2 & 0 \end{pmatrix} \end{matrix} \begin{matrix} A \\ B \\ C \\ D \end{matrix}$$

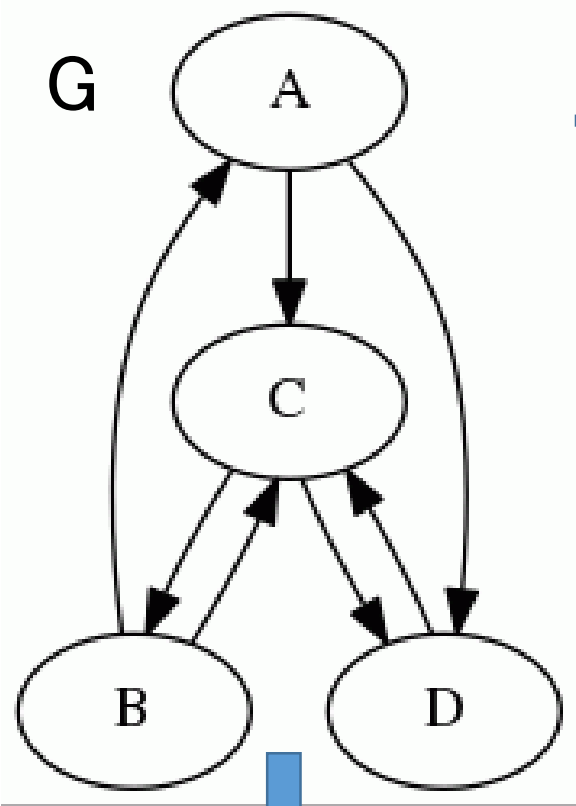


$$M_G v = v, v \neq 0$$

$$v = \frac{1}{19} \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \\ 8 \\ 5 \end{pmatrix} t, t \neq 0$$



何故、この方法でうまくいく(or うまくいきそう)なのだろうか？



方程式 $M_G v = v$ を書き直すと

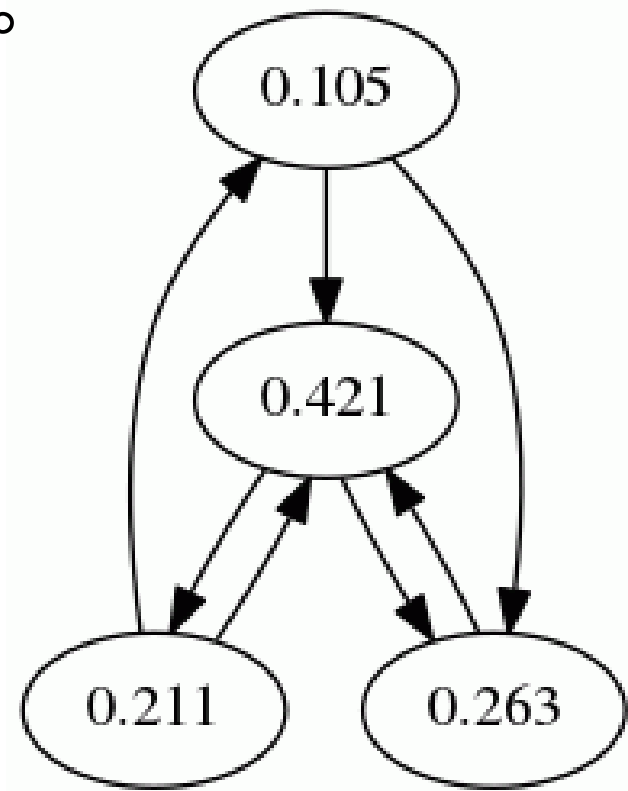
$$\begin{cases} x_A = \frac{1}{2}x_B \\ x_B = \frac{1}{2}x_C \\ x_C = \frac{1}{2}x_A + \frac{1}{2}x_B + x_D \\ x_D = \frac{1}{2}x_A + \frac{1}{2}x_C \end{cases}$$

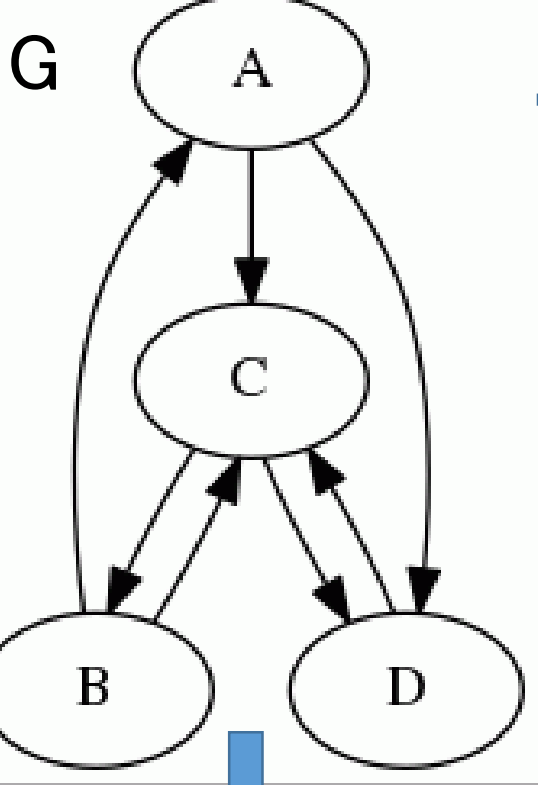
リンク構造を人気投票と思う。すると、右辺は「投票の結果」左辺は「人気」と解釈される。方程式は「これらが整合的」ということ。

$$M_G = \begin{pmatrix} A & B & C & D \\ 0 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 1 \\ 1/2 & 0 & 1/2 & 0 \end{pmatrix} \begin{matrix} A \\ B \\ C \\ D \end{matrix}$$

$$M_G v = v, v \neq 0$$

$$v = \frac{1}{19} \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \\ 8 \\ 5 \end{pmatrix} t, t \neq 0$$





しかし、さまざまな疑問が浮かぶ。

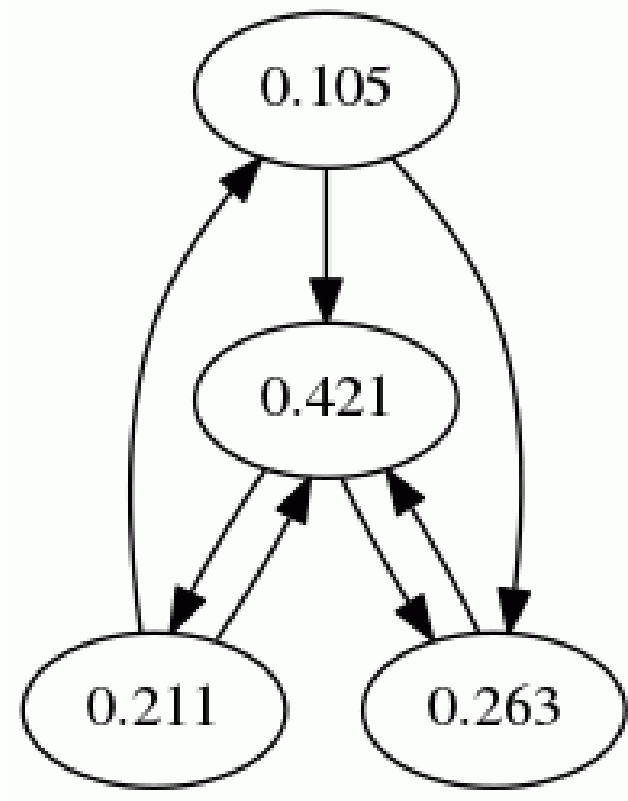
固有ベクトルは「本質的に1つ」なのだろうか？つまり固有値1の固有空間は、いつでも1次元なのか？

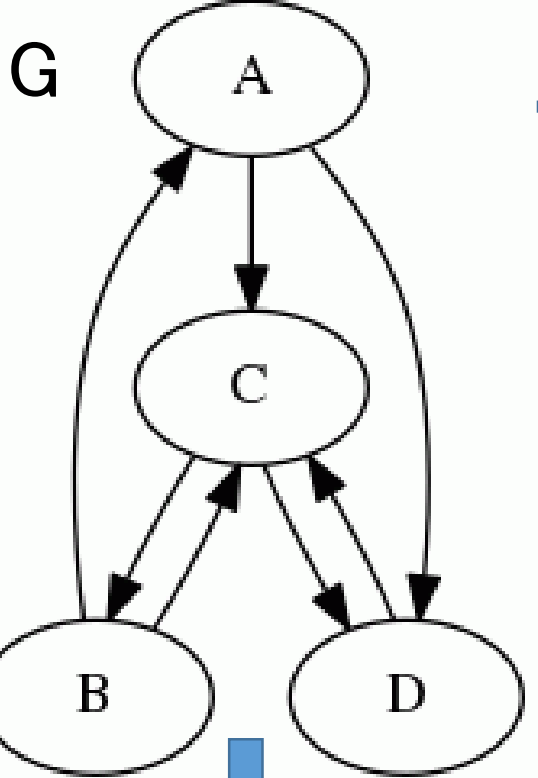
固有ベクトルは、一斉に ≥ 0 となるようにとれるか？（負の「ページの重要性」はちょっと気持ち悪い）

$$M_G = \begin{matrix} & \begin{matrix} A & B & C & D \end{matrix} \\ \begin{matrix} A \\ B \\ C \\ D \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 1 \\ 1/2 & 0 & 1/2 & 0 \end{pmatrix} \end{matrix} \begin{matrix} A \\ B \\ C \\ D \end{matrix}$$

$$M_G v = v, v \neq 0$$

$$v = \frac{1}{19} \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \\ 8 \\ 5 \end{pmatrix} t, t \neq 0$$





しかし、さまざまな疑問が浮かぶ。

固有ベクトルは「本質的に1つ」なのだろうか？つまり固有値1の固有空間は、いつでも1次元なのか？

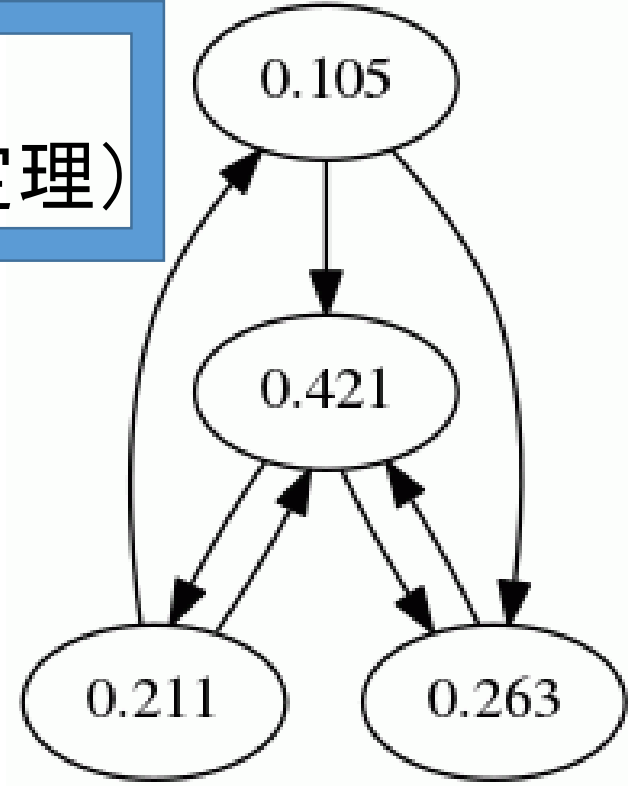
固有ベクトルは、一斉に ≥ 0 となるようにとれるか？（負の「ページの重要性」はちょっと気持ち悪い）

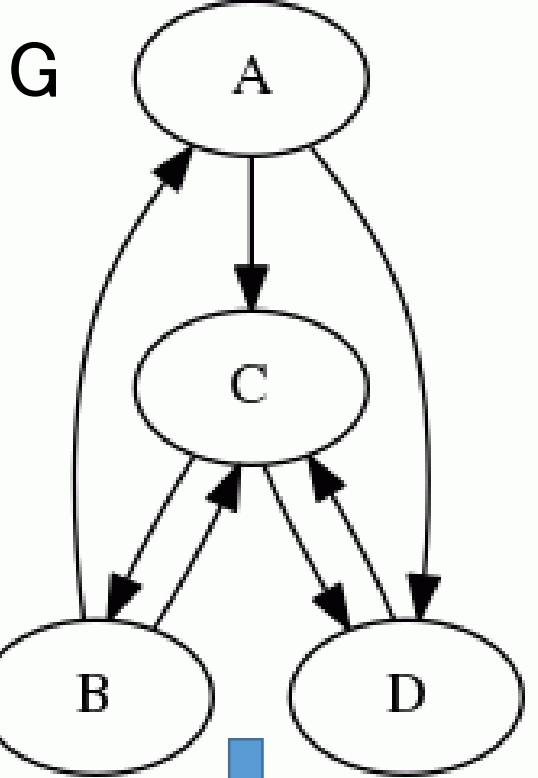
「グラフ G がつながっていれば」大丈夫（ペロン・フロベニウスの定理）

$$M_G = \begin{matrix} & \begin{matrix} A & B & C & D \end{matrix} \\ \begin{matrix} A \\ B \\ C \\ D \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 1 \\ 1/2 & 0 & 1/2 & 0 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

$$M_G v = v, v \neq 0$$

$$v = \frac{1}{19} \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \\ 8 \\ 5 \end{pmatrix} t, t \neq 0$$





ここまでは5月に説明しました。「つながり」を保証するため

$$(1 - \alpha)M_G + \alpha \begin{pmatrix} 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \\ 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \\ 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \\ 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \end{pmatrix}$$

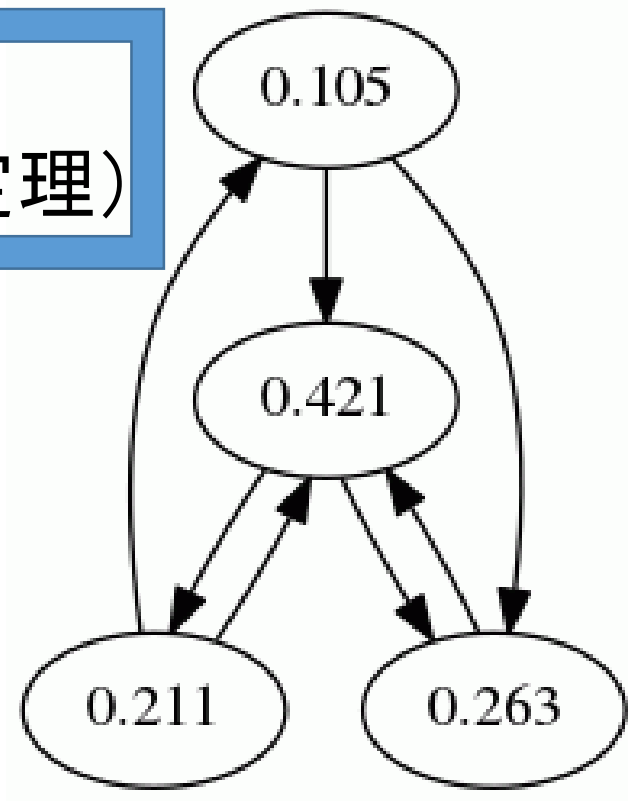
に、実際は補正するようです ($0 < \alpha < 1$ は経験で決める)。

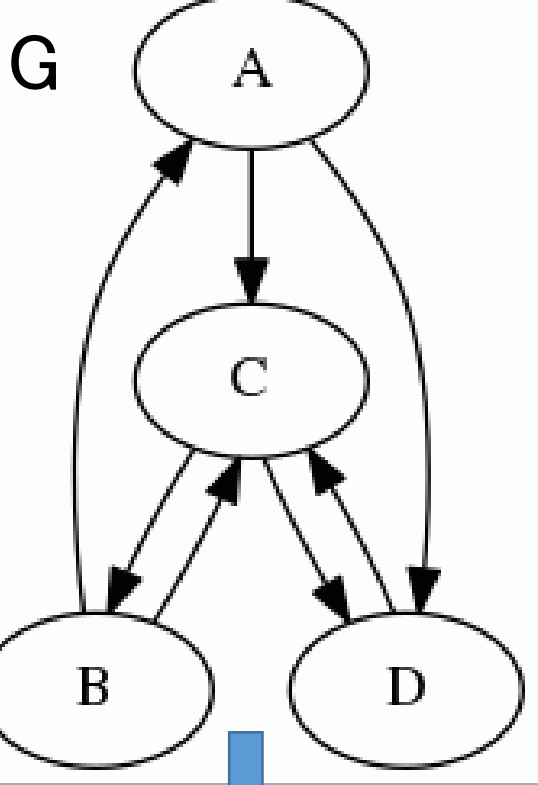
「グラフ G がつながっていれば」
大丈夫 (ペロン・フロベニウスの定理)

$$M_G = \begin{matrix} & \begin{matrix} A & B & C & D \end{matrix} \\ \begin{matrix} A \\ B \\ C \\ D \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 1 \\ 1/2 & 0 & 1/2 & 0 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

$$M_G v = v, v \neq 0$$

$$v = \frac{1}{19} \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \\ 8 \\ 5 \end{pmatrix} t, t \neq 0$$





ここまでは5月に説明しました。「つながり」を保証するため

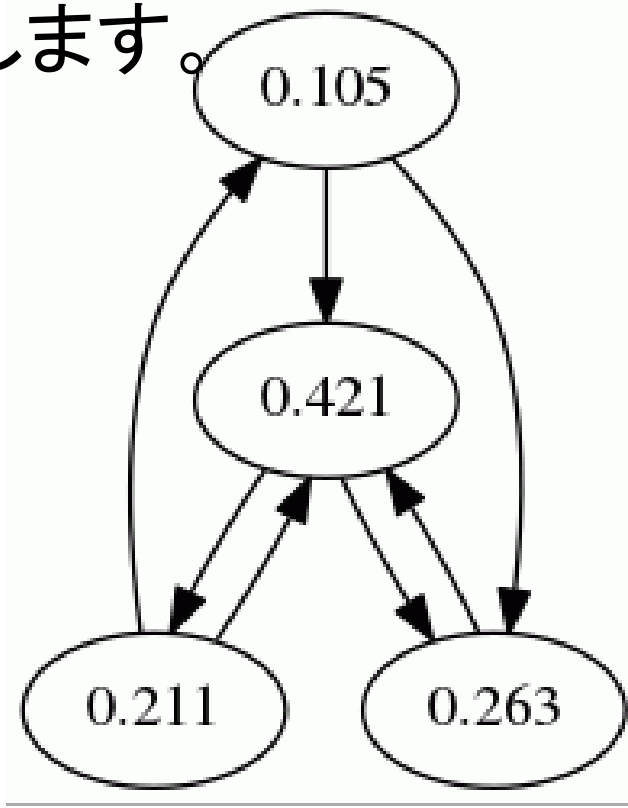
$$(1 - \alpha)M_G + \alpha \begin{pmatrix} 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \\ 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \\ 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \\ 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \end{pmatrix}$$

に、実際は補正するようです ($0 < \alpha < 1$ は経験で決める)。
 今日は、この補正を別の視点から理解します。

$$M_G = \begin{matrix} & \begin{matrix} A & B & C & D \end{matrix} \\ \begin{matrix} A \\ B \\ C \\ D \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 1 \\ 1/2 & 0 & 1/2 & 0 \end{pmatrix} \end{matrix} \begin{matrix} A \\ B \\ C \\ D \end{matrix}$$

$$M_G v = v, v \neq 0$$

$$v = \frac{1}{19} \begin{pmatrix} 2 \\ 4 \\ 8 \\ 5 \end{pmatrix} t, t \neq 0$$

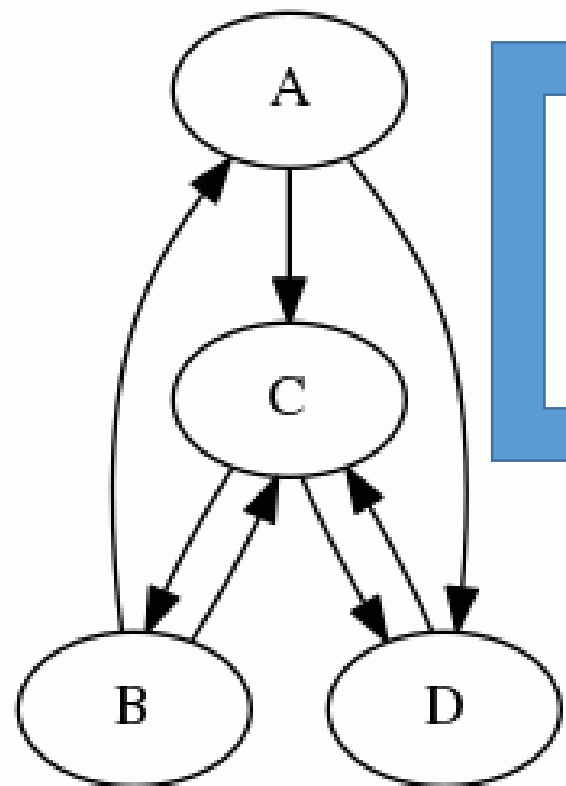


定義: $n \times n$ 非負行列 $P=(p_{ij})_{1 \leq i,j \leq n}$ が確率行列とは、各列の和=1 となること。

例: $M_G = \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 1 \\ 1/2 & 0 & 1/2 & 0 \end{pmatrix}$ $\begin{matrix} A \\ B \\ C \\ D \end{matrix}$ 確率行列は、確率の遷移のデータと思える。
例えば、 m 秒後に頂点Xにいる確率を $p_X(m)$ とすると

$$\begin{pmatrix} p_A(m+1) \\ p_B(m+1) \\ p_C(m+1) \\ p_D(m+1) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 1 \\ 1/2 & 0 & 1/2 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} p_A(m) \\ p_B(m) \\ p_C(m) \\ p_D(m) \end{pmatrix}$$

G



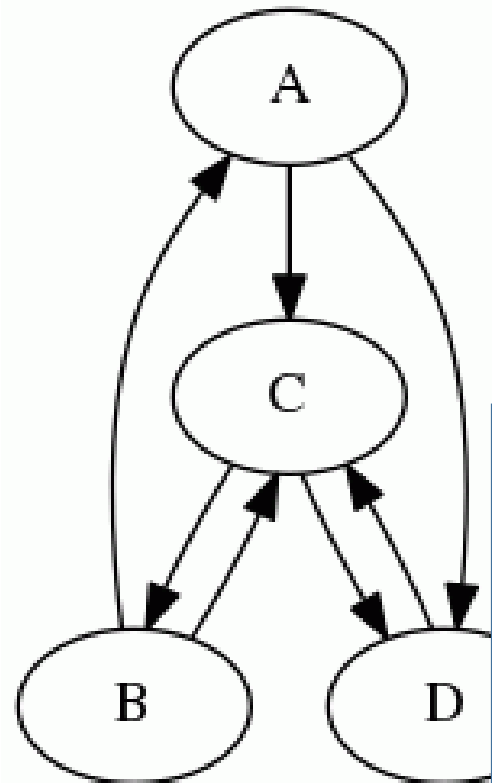
定理: P は固有値1をもつが、これがただ一つの絶対値最大固有値で、かつ固有値1の固有空間が1次元のとき P^n の各列は、「固有値1の固有ベクトル」or 0 に収束する。

証明は5月にはできませんでしたが、今だと可能なのでせっかくなのでやってみることにします(10分くらい?)。

ページランクの方程式 $M_G v = v$ (i.e., v は固有値1の固有ベクトル)は、5月に「人気投票の整合性」として説明したが、「ランダムウォークの定常状態」でもあることがわかった！補正は「ランダムジャンプ」を付加したと思える。

$$(1 - \alpha) \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 1 \\ 1/2 & 0 & 1/2 & 0 \end{pmatrix} + \alpha \begin{pmatrix} 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \\ 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \\ 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \\ 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \end{pmatrix}$$

G



ランダムにリンクをたどる

リンクと無関係に飛ぶ
(ベーシックインカム)

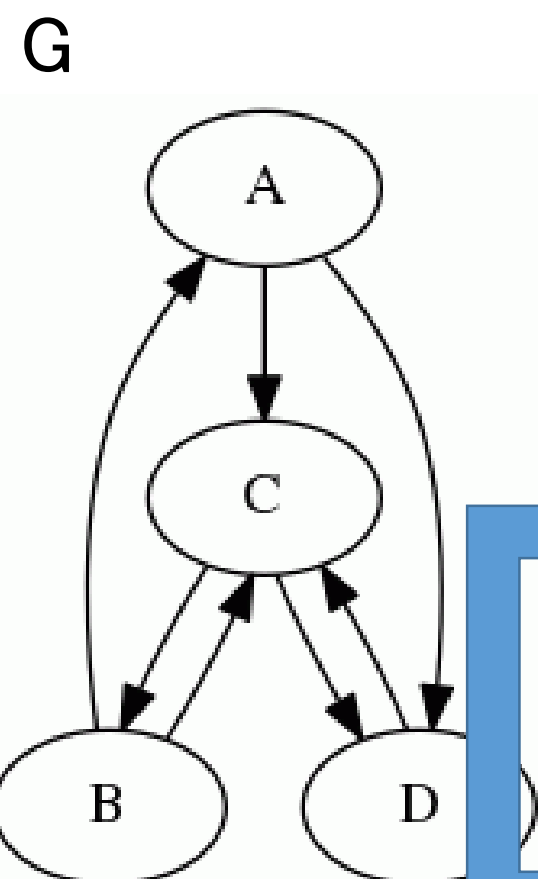
定理: P は固有値1をもつが、これがただ一つの絶対値最大固有値で、かつ固有値1の固有空間が1次元のとき P^m の各列は、「固有値1の固有ベクトル」or 0に収束する。

ページランクの方程式 $M_G v = v$ (i.e., v は固有値1の固有ベクトル)は、5月に「人気投票の整合性」として説明したが、「ランダムウォークの定常状態」でもあることがわかった！補正は「ランダムジャンプ」を付加したと思える。

$$(1 - \alpha) \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & 0 & 1 \\ 1/2 & 0 & 1/2 & 0 \end{pmatrix} + \alpha \begin{pmatrix} 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \\ 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \\ 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \\ 1/4 & 1/4 & 1/4 & 1/4 \end{pmatrix}$$

固有値は1(重複度1)と0(重複度3)

また補正には「第2固有値の絶対値を小さくすることで収束を早くする」という効果もある。



定理: P は固有値1をもつが、これがただ一つの絶対値最大固有値で、かつ固有値1の固有空間が1次元のとき P^m の各列は、「固有値1の固有ベクトル」or 0に収束する。

教訓：線形代数は重要。とくに行列の掛け算は重要！

→ 大きな行列を、高速に掛け算したい。

教訓：線形代数は重要。とくに行列の掛け算は重要！

→ 大きな行列を、高速に掛け算したい。

理論でがんばる編：もしも加減法より乗法が「重たい」数体系では…

定理(Strassen, 1969)： 2×2 行列の掛け算は、通常8回のスカラ乗算が必要だが、実は7回で済ませる方法がある(ただし、加減法の回数は増える)

教訓：線形代数は重要。とくに行列の掛け算は重要！

→ 大きな行列を、高速に掛け算したい。

理論でがんばる編：もしも加減法より乗法が「重たい」数体系では…

定理(Strassen, 1969)： 2×2 行列の掛け算は、通常8回のスカラ乗算が必要だが、実は7回で済ませる方法がある(ただし、加減法の回数は増える)

$n \times n$ 行列の掛け算を普通に行うと、 n^3 回の乗算が必要になる。Strassenを繰り返し用いることで、“だいたい”この 3 を $\log_2 7 = 2.807$ にできる。

教訓：線形代数は重要。とくに行列の掛け算は重要！

→ 大きな行列を、高速に掛け算したい。

理論でがんばる編：もしも加減法より乗法が「重たい」数体系では…

定理(Strassen, 1969)： 2×2 行列の掛け算は、通常8回のスカラ乗算が必要だが、実は7回で済ませる方法がある(ただし、加減法の回数は増える)

$n \times n$ 行列の掛け算を普通に行うと、 n^3 回の乗算が必要になる。Strassenを繰り返し用いることで、“だいたい”この3を $\log_2 7 = 2.807$ にできる。

これは現実にも使われている。FFLAS-FFPACKという有限体での行列演算に特化したC++のライブラリがあるが、ビルド時に `-enable-optimization` をつけると、Strassenが通常の行列乗算に勝る閾値を調べて、組み込む。

教訓：線形代数は重要。とくに行列の掛け算は重要！

➡ 大きな行列を、高速に掛け算したい。

理論でがんばる編：もしも加減法より乗法が「重たい」数体系では…

定理(Strassen, 1969)： 2×2 行列の掛け算は、通常8回のスカラ乗算が必要だが、実は7回で済ませる方法がある(ただし、加減法の回数は増える)

$n \times n$ 行列の掛け算を普通に行うと、 n^3 回の乗算が必要になる。Strassenを繰り返し用いることで、“だいたい”この3を $\log_2 7 = 2.807$ にできる。

これは現実にも使われている。FFLAS-FFPACKという有限体での行列演算に特化したC++のライブラリがあるが、ビルド時に `-enable-optimization` をつけると、Strassenが通常の行列乗算に勝る閾値を調べて、組み込む。

この $\log_2 7 = 2.807$ は、究極には $\forall \varepsilon > 0, 2 + \varepsilon$ だろうと予想されている。

F.LeGall (arXiv:1401.7714) において $\varepsilon = 0.3728 \dots$ とできることは示されている。

教訓：線形代数は重要。とくに行列の掛け算は重要！

→ 大きな行列を、高速に掛け算したい。

実装でがんばる編：あまりにもよくある要求なので、APIが決められています。

→ BLAS (Basic Linear Algebra Subprograms, 1979)

教訓：線形代数は重要。とくに行列の掛け算は重要！

→ 大きな行列を、高速に掛け算したい。

実装でがんばる編：あまりにもよくある要求なので、APIが決められています。

→ BLAS (Basic Linear Algebra Subprograms, 1979)

有名な実装に、後藤BLAS→OpenBLAS や IMK (Intel Math Kernel) がある。
個人的に高級言語で書いた行列演算実装をこれらに変えるだけで、10倍は速くなります(何故なのか理解するには、メモリの階層構造の理解が必要)。

教訓：線形代数は重要。とくに行列の掛け算は重要！

→ 大きな行列を、高速に掛け算したい。

実装でがんばる編：あまりにもよくある要求なので、APIが決められています。

→ BLAS (Basic Linear Algebra Subprograms, 1979)

有名な実装に、後藤BLAS→OpenBLAS や IMK (Intel Math Kernel) がある。個人的に高級言語で書いた行列演算実装をこれらに変えるだけで、10倍は速くなります(何故なのか理解するには、メモリの階層構造の理解が必要)。

BLASで倍精度行列積のAPIは `dgemm` である。 $n \times n$ 行列の掛け算を実行し、 t 秒かかったとすると、そのシステムのFLOPS (Floating-point Operations Per Seconds) は $(n^2(n-1)+n^3)/t$ FLOPSであると見積もれます。

(c.f.「LAPACK/BLAS入門(森北出版)」)。詳しく知りませんが、Top500でも線形代数演算(LINPACKなど)を通じて、スパコンの性能を競っているようです。

教訓：線形代数は重要。とくに行列の掛け算は重要！

→ 大きな行列を、高速に掛け算したい。

教訓：線形代数は重要。とくに行列の掛け算は重要！

→ 大きな行列を、高速に掛け算したい。

→ FLOPSの大きいスパコンをつくる！こんな本があります：

教訓：線形代数は重要。とくに行列の掛け算は重要！

→ 大きな行列を、高速に掛け算したい。

→ FLOPSの大きいスパコンをつくる！こんな本があります：

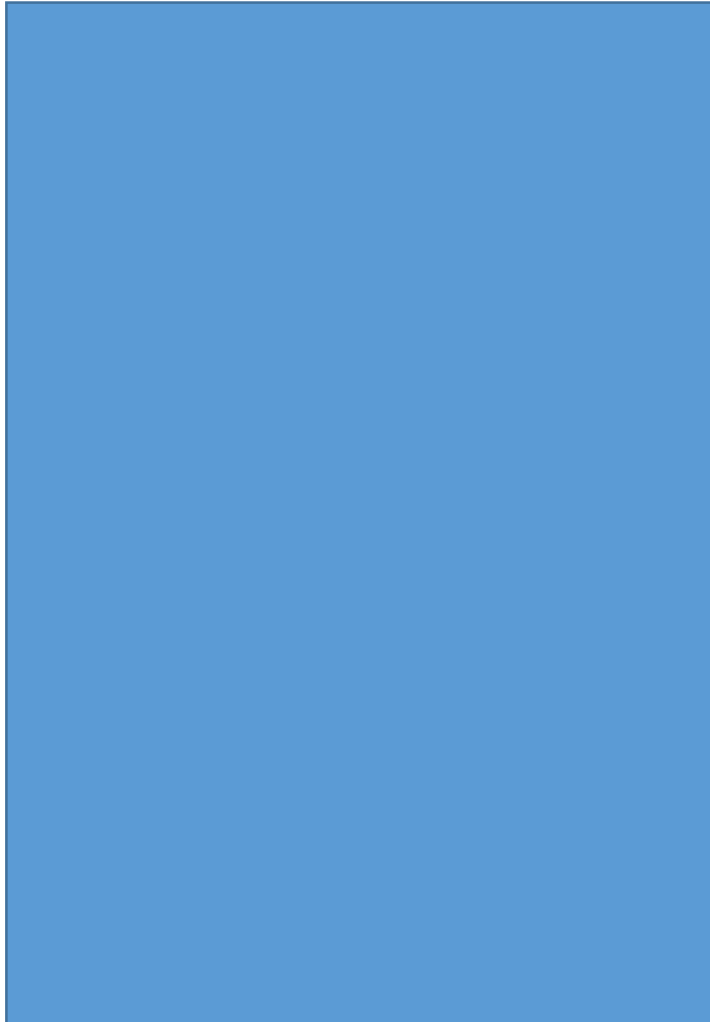
うさんくさい(失礼！)。でも魅力的。



教訓：線形代数は重要。とくに行列の掛け算は重要！

→ 大きな行列を、高速に掛け算したい。

→ FLOPSの大きいスパコンをつくる！こんな本があります：



うさんくさい(失礼!)。でも魅力的。
先週、↓なニュースがありました：

Rank	System	Cores	Rmax (TFlop/s)	Rpeak (TFlop/s)	Power (kW)
1	Sunway TaihuLight - Sunway MPP, Sunway SW26010 260C 1.45GHz, Sunway , NRCPC National Supercomputing Center in Wuxi China	10,649,600	93,014.6	125,435.9	15,371
2	Tianhe-2 (MilkyWay-2) - TH-IVB-FEP Cluster, Intel Xeon E5-2692 12C 2.200GHz, TH Express-2, Intel Xeon Phi 31S1P , NUDT National Super Computer Center in Guangzhou China	3,120,000	33,862.7	54,902.4	17,808
3	Piz Daint - Cray XC50, Xeon E5-2690v3 12C 2.6GHz, Aries interconnect , NVIDIA Tesla P100 , Cray Inc. Swiss National Supercomputing Centre (CSCS) Switzerland	361,760	19,590.0	25,326.3	2,272
4	Gyokou - ZettaScaler-2.2 HPC system, Xeon D-1571 16C 1.3GHz, Infiniband EDR, PEZY-SC2 700Mhz , ExaScaler Japan Agency for Marine-Earth Science and Technology Japan	19,860,000	19,135.8	28,192.0	1,350
5	Titan - Cray XK7, Opteron 6274 16C 2.200GHz, Cray Gemini interconnect, NVIDIA K20x , Cray Inc. DOE/SC/Oak Ridge National Laboratory United States	560,640	17,590.0	27,112.5	8,209
6	Sequoia - BlueGene/Q, Power BQC 16C 1.60 GHz, Custom , IBM DOE/NNSA/LLNL United States	1,572,864	17,173.2	20,132.7	7,890
7	Trinity - Cray XC40, Intel Xeon Phi 7250 68C 1.4GHz, Aries interconnect , Cray Inc. DOE/NNSA/LANL/SNL United States	979,968	14,137.3	43,902.6	3,844

	TOP500					
Rank	Rank	System	Cores	Rmax (TFlop/s)	Power (kW)	Power Efficiency (GFlops/watts)
1	259	Shoubu system B - ZettaScaler-2.2, Xeon D-1571 16C 1.3GHz, Infiniband EDR, PEZY-SC2 , PEZY Computing / Exascaler Inc. Advanced Center for Computing and Communication, RIKEN Japan	794,400	842.0	50	17.009
2	307	Suiren2 - ZettaScaler-2.2, Xeon D-1571 16C 1.3GHz, Infiniband EDR, PEZY-SC2 , PEZY Computing / Exascaler Inc. High Energy Accelerator Research Organization /KEK Japan	762,624	788.2	47	16.759
3	276	Sakura - ZettaScaler-2.2, Xeon E5-2618Lv3 8C 2.3GHz, Infiniband EDR, PEZY-SC2 , PEZY Computing / Exascaler Inc. PEZY Computing K.K. Japan	794,400	824.7	50	16.657
4	149	DGX SaturnV Volta - NVIDIA DGX-1 Volta36, Xeon E5-2698v4 20C 2.2GHz, Infiniband EDR, NVIDIA Tesla V100 , Nvidia NVIDIA Corporation United States	22,440	1,070.0	97	15.113
5	4	Gyokou - ZettaScaler-2.2 HPC system, Xeon D-1571 16C 1.3GHz, Infiniband EDR, PEZY-SC2 700Mhz , ExaScaler Japan Agency for Marine-Earth Science and Technology Japan	19,860,000	19,135.8	1,350	14.173
6	13	TSUBAME3.0 - SGI ICE XA, IP139-SXM2, Xeon	135,828	8,125.0	792	13.704

教訓：線形代数は重要。とくに行列の掛け算は重要！

→ 大きな行列を、高速に掛け算したい。

→ FLOPSの大きいスパコンをつくる！こんな本があります：

うさんくさい(失礼！)。でも魅力的。

先週、↓なニュースがありました：

PEZYは、peta = 10^{15} 、exa = 10^{18} 、

zetta = 10^{21} 、yotta = 10^{24} からとったそうです。

スパコンは基本、行列演算のためにつくる

と理解して問題ないと思います。

今日は行列の応用についてふれました。

来週は、微積と線形代数の先、特にリクエストが

あった内容にふれようと思っています。