
Súlyozott automaták alkalmazása képek reprezentációjára

Gazdag Zsolt

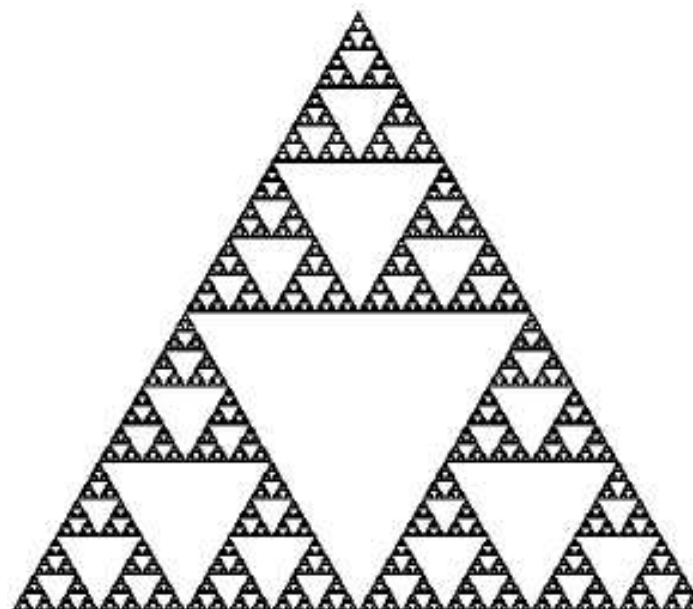
Szegedi Tudományegyetem
Számítástudomány Alapjai Tanszék

- Motiváció
- Fraktáltömörítés
- Súlyozott véges automaták
- Képek reprezentációja sv-automatákkal
- Példák

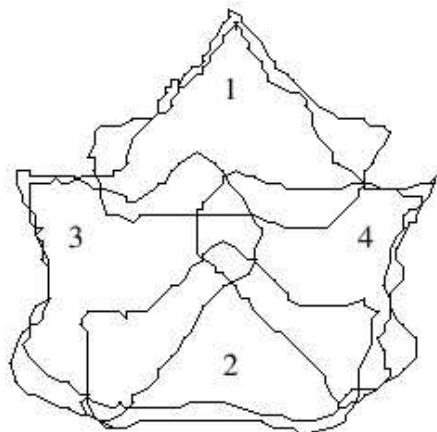
- A digitális kép általában igen nagy viszont redundás adathalmaz (512*512*8 bit \approx 2 Mbyte)
- Tömörítéssel csökkenthető a kép mérete
 - Veszteségmentes tömörítés (futáshossz kódolás, Huffman kódolás)
 - Veszteséges tömörítés (DCT, fraktáltömörítés)



Egyszerű fraktál fa



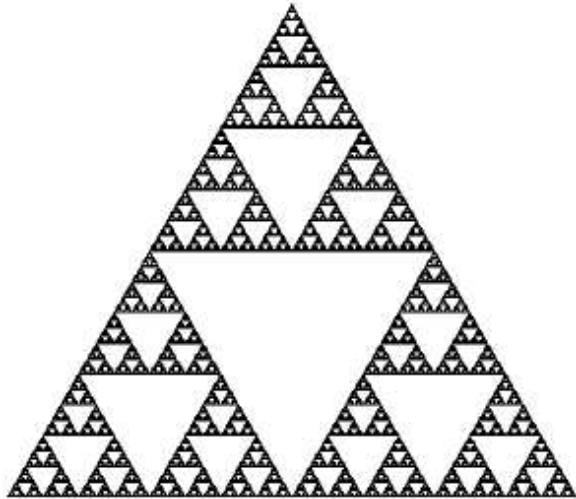
Sierpinski háromszög



Egy levél közelítése önmaga
transzformált másolataival



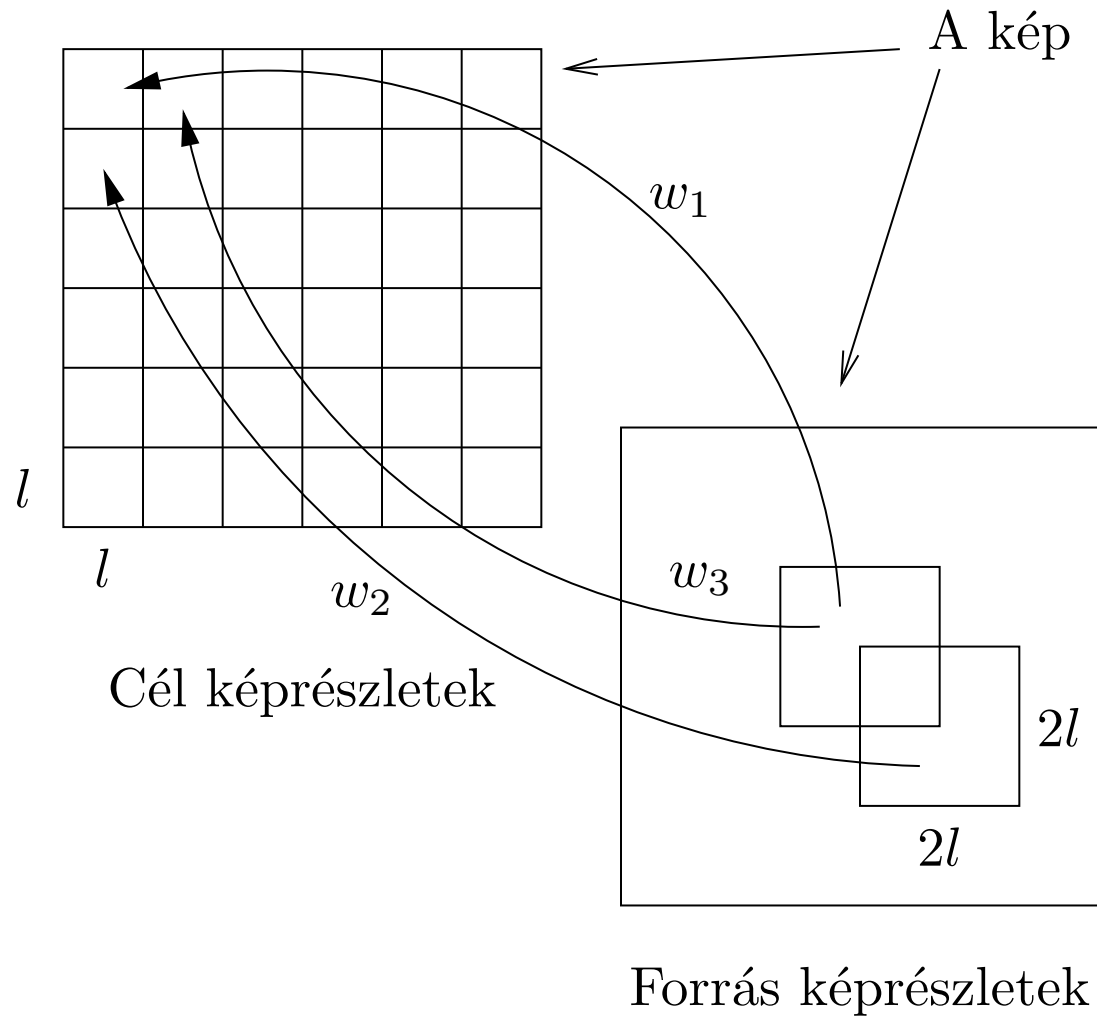
A fenti transzformációk
által meghatározott IFS
határértéke



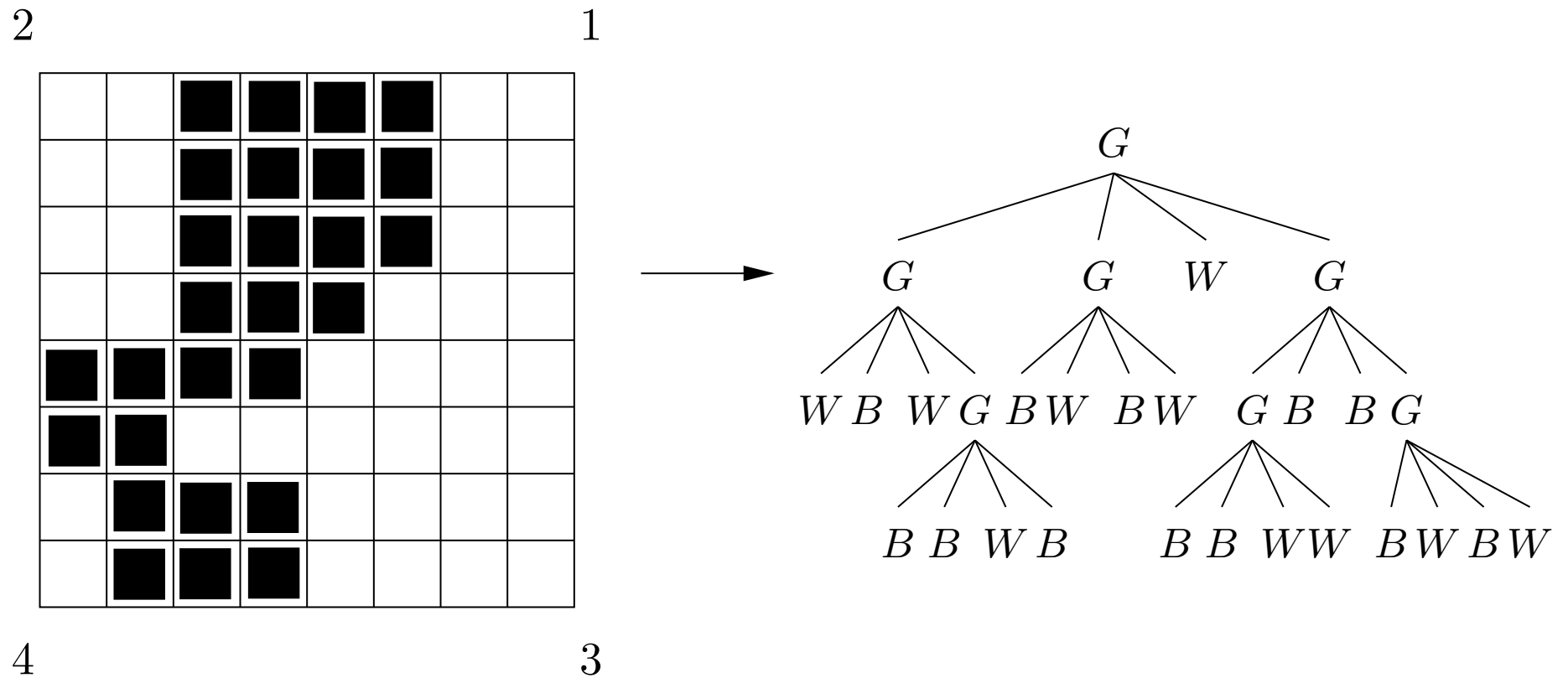
$$w_1 = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$
$$w_2 = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \frac{1}{2} \\ 0 \end{bmatrix}$$
$$w_3 = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \frac{1}{4} \\ \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

A Sierpinski háromszög és az őt indukáló iterált függvényrendszer

PIFS - Partícionált Iterált függvényrendszer (A. Jacquin)



Négyágú fák (quadtree coding)

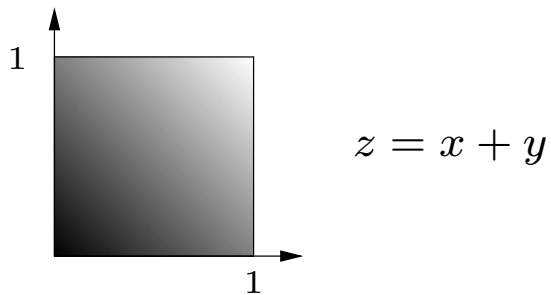


A kódolandó kép és az őt kódoló négyágú fa

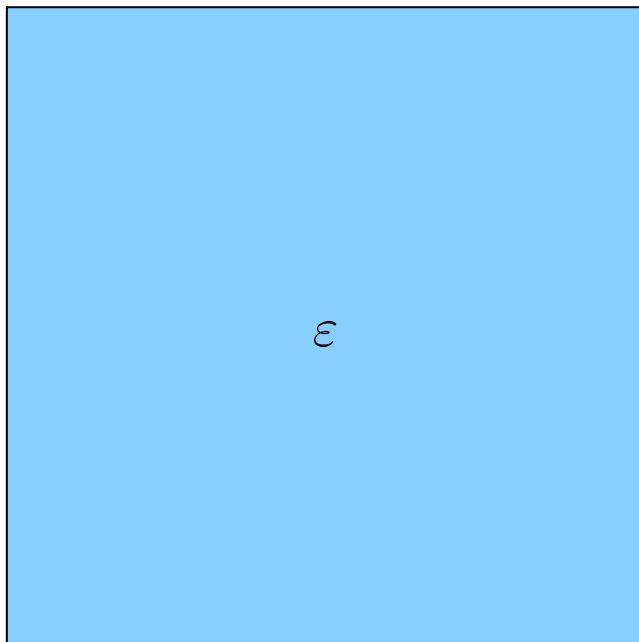


Lena partícionálása a bináris fa kódolással

- Végtelen felbontású kép: $[0, 1] \times [0, 1] \rightarrow \mathbb{R}$



- Σ feletti legfeljebb n hosszú szavak: Σ^n
- Σ feletti véges szavak: Σ^*



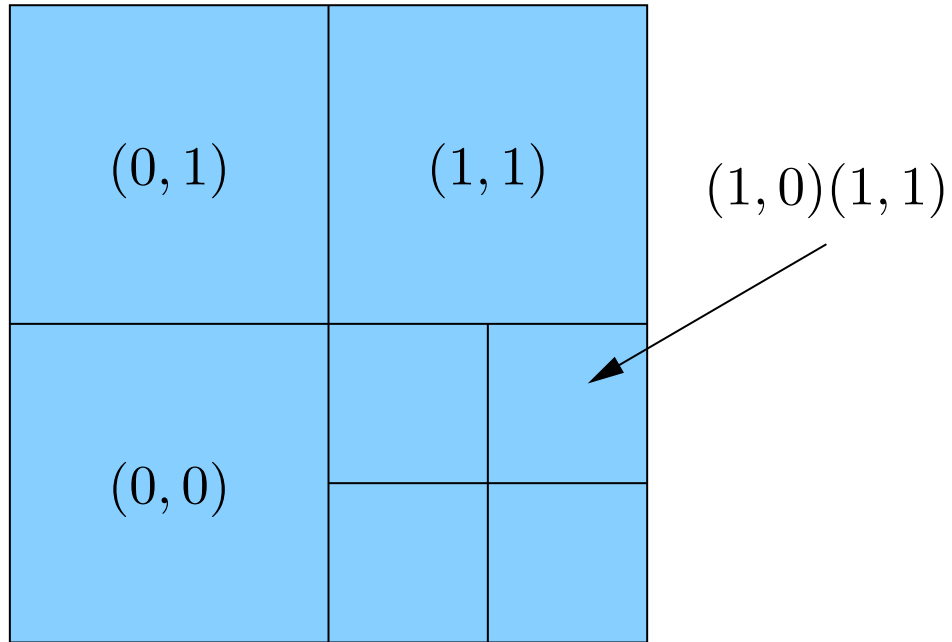
Egy kép szegmenseinek címkézése

$\Sigma = \{(0, 0), (0, 1), (1, 0), (1, 1)\}$ feletti szavakkal

(0, 1)	(1, 1)
(0, 0)	(1, 0)

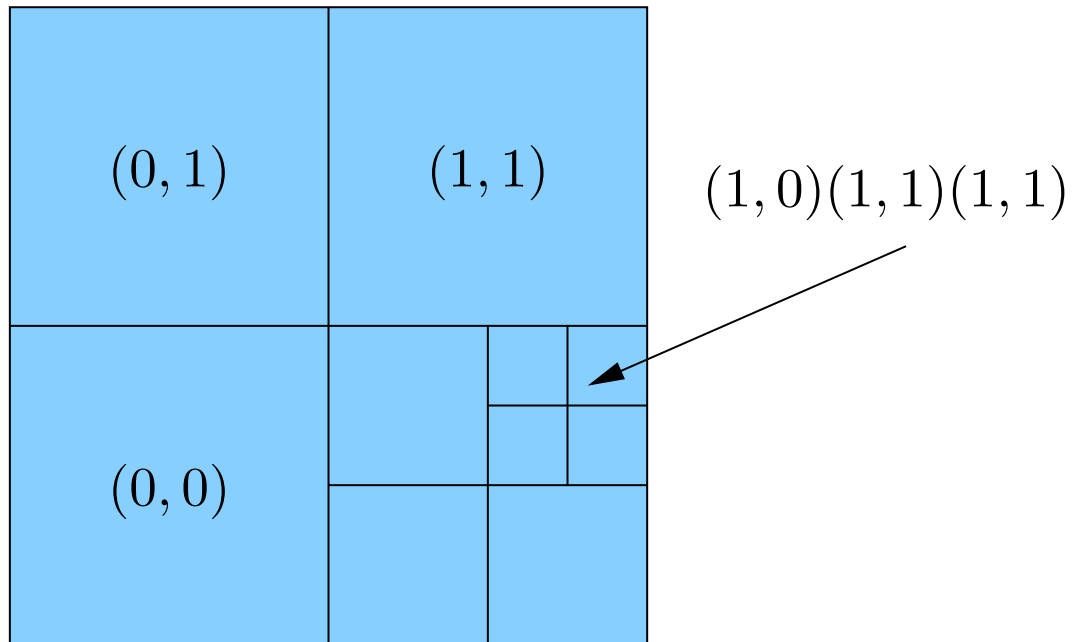
Egy kép szegmenseinek címkézése

$\Sigma = \{(0, 0), (0, 1), (1, 0), (1, 1)\}$ feletti szavakkal



Egy kép szegmenseinek címkézése

$\Sigma = \{(0, 0), (0, 1), (1, 0), (1, 1)\}$ feletti szavakkal



Egy kép szegmenseinek címkézése

$\Sigma = \{(0, 0), (0, 1), (1, 0), (1, 1)\}$ feletti szavakkal

A továbbiakban $\Sigma = \{(0, 0), (0, 1), (1, 0), (1, 1)\}$

- Többszörös felbontású kép: $f : \Sigma^* \rightarrow \mathbb{R}$

(Minden végtelen felbontású képhez megadható egy őt reprezentáló többszörös felbontású kép)

- Ha $f_1, f_2 : \Sigma^* \rightarrow \mathbb{R}$ és $c \in \mathbb{R}$, akkor minden $w \in \Sigma^*$:

$$(f_1 + f_2)(w) = f_1(w) + f_2(w), \quad (cf_1)(w) = cf_1(w)$$

- f átlagmegőrző: $\forall w \in \Sigma^* : f(w) = \frac{1}{4} \sum_{a \in \Sigma} f(wa)$

A továbbiakban csak átlagmegőrző függvényekkel foglalkozunk!

Súlyozott véges automata (sv-automata):

$$\mathcal{A} = (Q, \Sigma, W, I, F)$$

- Q : véges állapothalmaz ($Q = \{q_1, \dots, q_k\}$)
- Σ : input ábécé
- $W : Q \times \Sigma \times Q \rightarrow \mathbb{R}$, a súlyfüggvény
($(W_a)_{i,j} = W(i, a, j)$)
- $I, F : Q \rightarrow \mathbb{R}$, a kezdő illetve befejező hozzárendelések
(oszlopmátrixok)

Az \mathcal{A} által q_j -ben indukált többszörös felbontású kép:

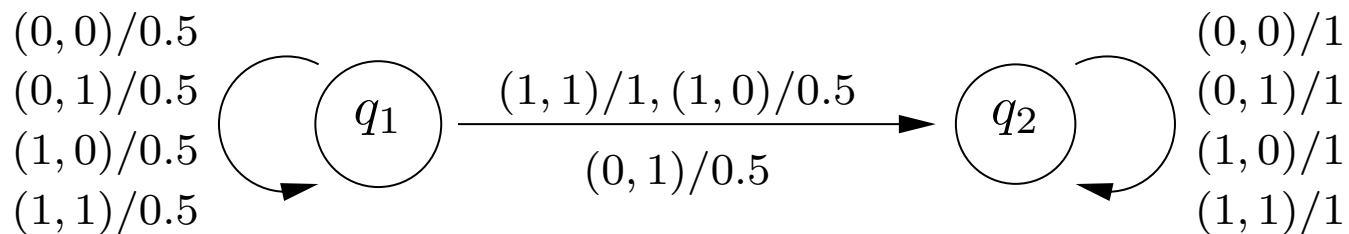
$$f_j(a_1 a_2 \dots a_n) = e_j^t W_{a_1} \dots W_{a_n} F$$

Az \mathcal{A} által indukált többszörös felbontású kép:

$$f_{\mathcal{A}} = \sum_{j=1}^k I_j f_j$$

\mathcal{A} átlagmegőrző, ha $f_{\mathcal{A}}$ átlagmegőrző

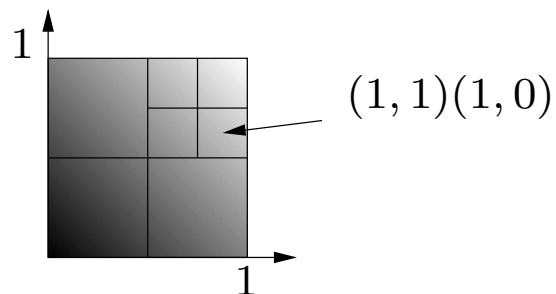
Súlyozott véges automata – Példa



$$I = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, F = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$f_{\mathcal{A}}((1, 1)(1, 0)) = [1, 0] \begin{bmatrix} 0.5 & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0.5 & 0.5 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} = 1.5$$

$f_{\mathcal{A}}$ konvergál a $z = x + y$ függvényhez:



Az első sv-automata kódoló algoritmus (Culik és Kari)

Input: Egy f átlagmegőrző függvény

Output: Egy \mathcal{A} sv-automata, amire $f_{\mathcal{A}} = f$

Hozzunk létre egy állapotot amely az egész képet reprezentálja;

while (vannak feldolgozatlan állapotok)

{

Válasszunk egy feldolgozatlan állapotot;

Az állapotban indukált kép minden negyedére:

{

if (az aktuális negyed már létező állapotok

által indukált képek lineáris kombinációja)

Tároljuk az együtthatókat;

else

{

Hozzunk létre egy az aktuális képnegyednek

megfelelő új állapotot;

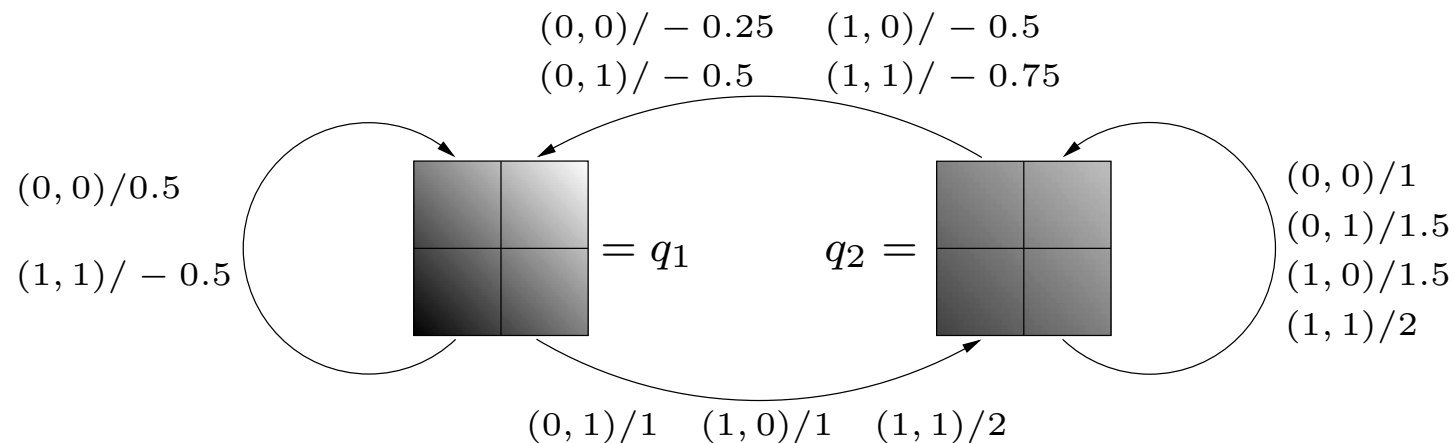
Vegyük fel ezt az állapotot a feldolgozandó

állapotok listájába;

}}}

Legyen \mathcal{A} a kapott sv-automata

Ha f a $z = x + y$ függvényhez konvergáló átlagmegőrző függvény, akkor az output automata:



$$I = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, F = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Például: $f((1, 1)) = 2f_2 - 0.5f_1$

Tétel. Az \mathcal{A} sv-automata minimális állapotszámú a f -t kiszámló sv-automaták között [CK93].

Probléma: Hogyan lehet csökkenteni \mathcal{A} átmeneteinek számát és az algoritmus futási idejét?

- Csak közelítjük a képeket (megengedünk egy hibát; kis súlyú éleket elhagyjuk)
- Megnézzük, hogy mennyire jó képet kapunk, ha közelítünk egy szegmenst illetve, ha tovább osztjuk. Ha kell visszalépünk (backtrack) [CK94]



A tömörített Lena (PSNR: 32.89 dB, 0.2246 bpp, 880 állapot)

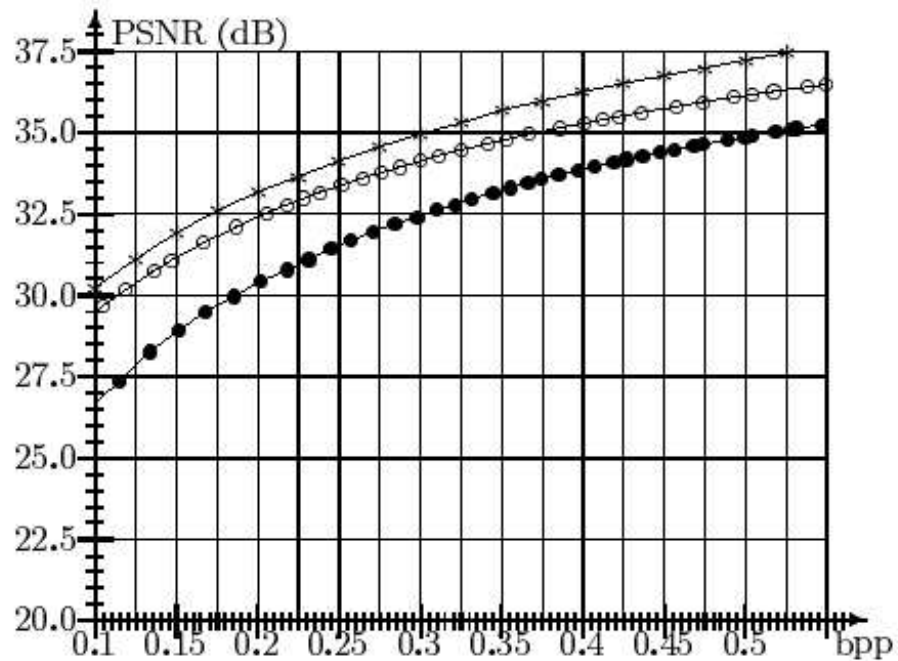


A tömörített Boat (PSNR: 31.85 dB, 0.3344 bpp, 1276 állapot)

Futási idő (Lena, 500 MHz Pentium III, 128 Mb RAM)

0.2057 bpp, tömörítés: 60.1 mp, kicsomagolás: 0.84 mp

0.2468 bpp, tömörítés: 65.5 mp, kicsomagolás: 0.97 mp



Lena tömörítése három különböző tömörítő programmal

○ : AutoPic, ● : IJPEGE *: SPIHT (wavelet)

M.F. Barnsley. Fractal Everywhere. Academic Press, New York, 1988.

K. Culik II és J. Kari. Image compression using weighted finite automata. In *MFCs*, pages 392–402, 1993.

K. Culik II és J. Kari. Image-data compression using edge-optimizing algorithm for wfa inference. *Inf. Process. Manage.*, 30(6):829–838, 1994.

A. E. Jacquin. Image coding based on a fractal theory of iterated contractive image transformations. *IEEE Trans. Image Processing*, vol. 1, pp. 1830, 1992.

F. Katritzke. Refinements of data compression using weighted finite automata. Ph.D. Thesis, University of Siegen, 2001.