Sistemas de Visão e Percepção Industrial

3-Processamento a Médio Nível

Morfologia - Formalização e extensão para níveis de cinzento

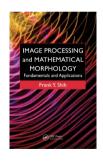
Sumário

- Introdução e conceitos
- 2 A dilatação
- A erosão
- Operações morfológicas mais complexas
- Morfologia em níveis de cinzentos
- 6 Outras operações morfológicas

Referências

- Sonka, Cap. 11
- Burger, Cap. 10
- Gonzalez, Cap. 9
- Davies, Cap. 8

- Para estudos mais completos:
 - Image Processing and Mathematical Morphology: Fundamentals and Applications, F. Y. Shih, CRC Press, 2009.



Introdução e conceitos

Operações e definições da álgebra de conjuntos

- ∪ reunião de conjuntos
- Ø conjunto vazio
- # cardinal de um conjunto
- \ operação de "subtração" de conjuntos
- c Está contido (é subconjunto de)
- ⊆ Está contido ou é idêntico a

- ⊇ Contém ou é idêntico a
- $\bullet \in -$ Pertence
- ∉ Não pertence

Formalização da morfologia

- Baseada na teoria de conjuntos
 - São exemplos de conjuntos:
 - Imagens
 - grupos de pixels ligados (regiões)
 - Vizinhanças/elementos estruturantes
- Nota preliminar
 - Os conjuntos de pontos em estudo s\u00e3o pixels (brancos, ou de objeto) que se caracterizam pelas suas coordenadas.
 - Portanto, trabalha-se unicamente com imagens binarizadas (exceto nos casos explicitamente apresentados mais tarde).

Definições e formalismos de conjuntos

- Os pixels
 - Os pontos associados aos pixels de imagens são em geral definidos num espaço Euclidiano (E) a duas dimensões: p = (x, y), ou seja $p \in E^2$.
 - Mas, no caso geral, esse espaço consiste apenas de inteiros, eventualmente negativos, logo é comum utilizar \mathbb{Z}^2 .
- Operações comuns
 - Reunião de dois conjuntos

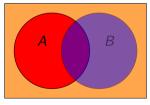
•
$$A \cup B = \{ p \in \mathbb{Z}^2 : (p \in A) \lor (p \in B) \}$$

- Interseção de conjuntos
 - $\bullet \ A \cap B = \{ p \in \mathbb{Z}^2 : (p \in A) \land (p \in B) \}$
- Complemento de conjunto

$$A^{\mathsf{C}} = \{ p \in \mathbb{Z}^2 : p \notin A \}$$

Subtração de conjuntos

•
$$A \setminus B = A - B = A \cap B^{\mathsf{C}} = \{ p \in \mathbb{Z}^2 : (p \in A) \land (p \notin B) \}$$



Quem é quem?

Formalismos de conjuntos – equivalente Matlab

- Operações comuns tradução em Matlab
- Reunião de dois conjuntos

•
$$A \cup B = \{ p \in \mathbb{Z}^2 : (p \in A) \lor (p \in B) \}$$

- Em Matlab: C = A | B
- Interseção de conjuntos

•
$$A \cap B = \{ p \in \mathbb{Z}^2 : (p \in A) \land (p \in B) \}$$

- Em Matlab: C = A & B
- Complemento de conjunto

•
$$A^{C} = A^{C} = \bar{A} = \{ p \in \mathbb{Z}^{2} : p \notin A \}$$

- Em Matlab: C = ~A
- Subtração de conjuntos

•
$$A \setminus B = A - B = A \cap B^{\mathsf{C}} = \{ p \in \mathbb{Z}^2 : (p \in A) \land (p \notin B) \}$$

• Em Matlab: C = A & ~B

A operação de translação morfológica (shift)

- Operação que altera os pontos de um conjunto por modificação das suas coordenadas por adição de valores (translação).
- Sendo
 - A um conjunto de pontos (pixels não nulos numa imagem),
 - h um vetor que representa a translação morfológica a aplicar:
- *A_h* representa o novo conjunto (*shifted point set*) que se define:
- $A_h = \{ p \in \mathbb{Z}^2 : p = x + h, x \in A \}$
- Exemplo com h = (1, 0):



ullet O símbolo oxtimes representa a referência de coordenadas: (0,0).

Notação de operadores morfológicos

- Representação das operações básicas
- Dilatação da imagem A com o elemento estruturante B: $A \oplus B$
- Erosão da imagem A com o elemento estruturante B: $A \ominus B$
- Abertura da imagem A com o elemento estruturante B: $A \circ B$
- Fecho da imagem A com o elemento estruturante B: $A \bullet B$

A dilatação

Dilatação – definição formal

- Dilatação da imagem A com o elemento estruturante B:
 - $C = A \oplus B$
- A operação de dilatação resulta num conjunto de pontos que representa todas as combinações de somas vetoriais de pontos entre os dois conjuntos em operação:
- $C = A \oplus B = \{c \in \mathbb{Z}^2 : c = a + b, a \in A \land b \in B\}$
 - ullet \mathbb{Z}^2 é o espaço euclidiano a duas coordenadas (inteiras)
 - a, b e c são pontos a duas coordenadas [neste contexto, também são as coordenadas de pixels].

Exemplo de dilatação

Exemplo:

```
• A = \{(1,0); (1,1); (1,2); (2,2); (0,3); (0,4)\}

• B = \{(0,0); (1,0)\}

• Então, se C = A \oplus B

• C = \{(1,0); (1,1); (1,2); (2,2); (0,3); (0,4); (2,0); (2,1); (2,2); (3,2); (1,3); (1,4)\}

Pontos repetidos reduzem-se a um!
```

• Pontos de referência (origem \boxtimes) em cada conjunto com valor (0,0).

Outro modo de formalizar a dilatação

- A dilatação pode também ser vista com uma união de todas as translações possíveis do objeto A com todos os elementos do elemento estruturante B
- $A \oplus B = \cup A_h$, para todos h , ou

$$A \oplus B = \bigcup_{h \in B} A_h$$

• Exemplo ilustrativo onde $B = \{(-1,0); (1,0)\}$ e, portanto, o fulcro (ou ponto representativo, ou origem) não está incluído no elemento estruturante.



Outro modo de formalizar a dilatação (cont.)

• Exemplo ilustrativo onde $B = \{(-1,0); (1,0)\}$ onde, portanto, o fulcro (ou ponto representativo, ou origem) não está incluído no elemento estruturante.

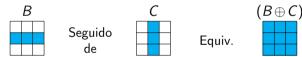


- Cálculos:
 - $A = \{(1,1); (1,2); (1,3)\}$
 - $B = \{(-1,0); (1,0)\}$

 - $A_{(-1,0)} = \{(0,1); (0,2); (0,3)\}$ $A_{(1,0)} = \{(2,1); (2,2); (2,3)\}$ $A \oplus B = A_{(-1,0)} \cup A_{(1,0)} = \{(0,1); (0,2); (0,3); (2,1); (2,2); (2,3)\}$

Algumas propriedades da dilatação

- Comutativa: $A \oplus B = B \oplus A$
- Associativa: $(A \oplus B) \oplus C = A \oplus (B \oplus C)$
- A associatividade permite, por exemplo, aplicar duas dilatações de seguida sobre uma imagem e obter o mesmo resultado:



- $\bullet \ A \oplus (B \cup C) = (A \oplus B) \cup (A \oplus C)$
 - Distributividade em relação à união (a união equivale à junção de conjuntos pela operação de "ou" lógico dos pixels "0" e "1".)

Dilatação com elementos estruturantes menos comuns

• Pela definição, qual o efeito de elementos estruturantes como, por exemplo, estes?

$$\{(-1,0),(1,0),(2,0),(4,0)\}$$



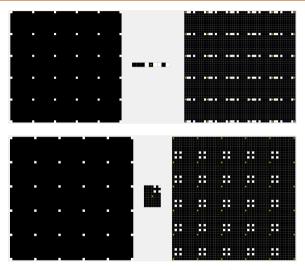
$$\{(1,2), (3,2), (1,4), (3,4)\}$$

 Implementações respetivas em Matlab (que assume a origem como o ponto médio da matriz)





Resultados em Matlab



• As grelhas representadas são meramente ilustrativas para melhor identificar os "pixels"

A erosão

Erosão – definição formal

- Erosão da imagem A com o elemento estruturante B:
 - $C = A \ominus B$
- A operação de erosão resulta num conjunto de pontos tais que a sua translação com todos os elementos do elemento estruturante (B) resultaria nos pontos do conjunto em erosão (A):
- $C = A \ominus B = \{c \in \mathbb{Z}^2 : c + b \in A, \text{ para todos } b \in B\}$
 - \mathbb{Z}^2 é o espaço euclidiano a duas coordenadas (inteiras).
 - a, b e c são pontos a duas coordenadas [neste contexto, são as coordenadas dos pixels (de objeto)]
 - Em termos práticos, o cálculo far-se-ia testando todos os pontos de A para ver se verificariam a definição.
 - Porém, este método não permite um cálculo tão imediato.
 - Isso poderá ser feito com outras definições...

Outras definições de erosão

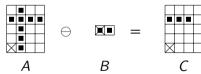
- $C = A \ominus B = \{c \in \mathbb{Z}^2 : B^{\mathsf{C}} \subseteq A\}$
- Ou aquela que é mais fácil de aplicar na prática:
- $C = A \ominus B = \cap A_{-h}$, para todos $h \in B$, ou

$$A\ominus B=\bigcap_{h\in B}A_{-h}$$

- A_{-h} representa a translação morfológica com o vetor simétrico de h
- Com esta definição, pode-se definir o resultado da erosão como a interseção de todas as translações da imagem original (A) com os simétricos de todos os elementos do elemento estruturante (B).

Exemplo de erosão

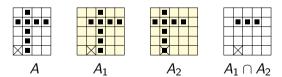
- Sejam:
 - $A = \{(1,0); (1,1); (1,2); (1,3); (1,4); (0,3); (2,3); (3,3)\}$
 - $B = \{(0,0); (1,0)\}$
- Então, com $C = A \ominus B$:
 - C = {(0,3); (1,3); (2,3)}, como se pode concluir por observação visual, mas que se demonstra pela definição mais adiante.



Pontos de referência (origem ⋈) em cada conjunto com valor (0, 0).

Exemplo de erosão – detalhe do cálculo

- Sendo
 - $A = \{(1,0); (1,1); (1,2); (1,3); (1,4); (0,3); (2,3); (3,3)\}$
 - $B = \{(0,0); (1,0)\}$
 - $C = A \ominus B = \{(0,3); (1,3); (2,3)\}$, como se demonstrará.
- Cálculo pela definição: $[C = A \ominus B = \cap A_{-h}, \text{ para todos } h \in B]$
 - $A_1 = A_{(0,0)} = \{(1,0); (1,1); (1,2); (1,3); (1,4); (0,3); (2,3); (3,3)\}$
 - $A_2 = A_{(-1,0)} = \{(0,0); (0,1); (0,2); (0,3); (0,4); (-1,3); (1,3); (2,3)\}$
 - $C = A_1 \cap A_2 = \{(0,3); (1,3); (2,3)\}$

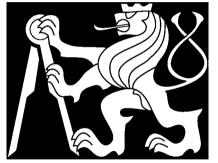


Algumas propriedades da Erosão

- Em geral, a erosão não é comutativa nem associativa
 - $A \ominus B \neq B \ominus A$
 - $\bullet \ (A \ominus B) \ominus C = A \ominus (B \oplus C) \qquad \blacktriangle$
- Distributividade "especial" em relação à união
 - $\bullet \ A\ominus (B\cup C)=(A\ominus B)\cap (A\ominus C)$
- Distributividade à esquerda em relação à interseção
 - $\bullet \ (A \cap B) \ominus C = (A \ominus C) \cap (B \ominus C)$

Uma aplicação da erosão

- Qual o significado possível de:
 - $C = A \setminus (A \ominus B)$ ou de $C = (A \oplus B) \setminus A$
 - sendo B = ones(3,3)





- Obtenção de um contorno!
 - NB, as duas operações $C = A \setminus (A \ominus B)$ e $C = (A \oplus B) \setminus A$ não resultam exatamente na mesma imagem, mas o efeito geral é similar.

Abertura e fecho

- Abertura (opening)
 - $A \circ B = (A \ominus B) \oplus B$
- Fecho (closing)

•
$$A \bullet B = (A \oplus B) \ominus B$$

- São ambos idempotentes:
 - $(A \circ B) \circ B = A \circ B$
 - $\bullet \ (A \bullet B) \bullet B = A \bullet B$
- Os efeitos finais destas operações são variáveis, mas em geral eliminam detalhes, ruídos e filamentos de imagens, podendo consolidar objetos com relação indefinida entre si...

Operações morfológicas mais complexas

Operação Hit-and-Miss

- Usado na busca de "padrões" de pixels.
- Recorre a dois elementos estruturantes:

•
$$A \otimes (E, F) = (A \ominus E) \cap (A^{\mathsf{C}} \ominus F)$$

- Se se referir apenas um elemento estruturante, em geral, assume-se que o outro é o complemento:
 - $A \otimes E = A \otimes (E, E^{\mathsf{C}}) = (A \ominus E) \cap (A^{\mathsf{C}} \ominus E^{\mathsf{C}})$
- Esta operação pode ser levada a cabo numa imagem A com múltiplos pares de padrões...
- ... e o resultado final é obtido por união dos resultados parciais:
 - $\bigcup_i A \otimes (E_i, F_i) = \bigcup_i [(A \ominus E_i) \cap (A^C \ominus F_i)]$

Operações morfológicas condicionadas

- As operações morfológicas podem ser condicionadas a uma dada "referência".
- Dilatação condicionada: para uma semente A, sendo um elemento estruturante B e uma máscara M, uma iteração de dilatação condicionada é designada por:
 - $A \oplus B$; $M = (A \oplus B) \cap M$
- Propagação (dilate/fill) da semente A até à máscara M com o elemento estruturante B (dilatação recursiva condicionada):

$$D = A \oplus |_{M}B \triangleq \begin{cases} X_{0} = A \\ X_{i} = (X_{i-1} \oplus B) \cap M \\ D = X_{i} \Leftarrow X_{i} = X_{i-1} \end{cases}, i = 1, 2, \dots$$

Operações morfológicas repetidas

- Exemplos de operações repetidas recursivamente um determinado número de vezes k: (se k=0 não há qualquer alteração: C=A)
- Erosão recursiva k vezes:

$$C = A \ominus kB = ((((A \ominus B) \ominus B) \ominus B) \cdots \ominus B)$$

$$k \text{ vezes}$$

Dilatação recursiva k vezes

$$C = A \oplus kB = ((((A \oplus B) \oplus B) \oplus B) \cdots \oplus B)$$

• Porque o seguinte é verdade?

$$C = A \circ kB = A \circ B$$
 , $\forall_{k>0}$

Definição morfológica de esqueleto

• Um esqueleto S de uma imagem A define-se morfologicamente como:

$$S(A) = \bigcup_{k=0}^{K} S_k(A)$$

• Onde se tem:

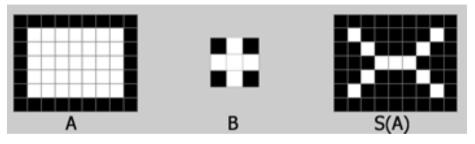
$$S_k(A) = (A \ominus kB) \setminus ((A \ominus kB) \circ B)$$

• Onde para k = 0 será, naturalmente:

$$S_0(A) = A \setminus (A \circ B)$$

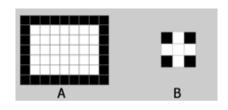
Exemplo de um exame

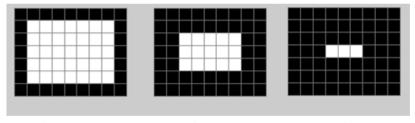
• Dada a imagem A e o elemento estruturante B, obter pela definição formal o esqueleto S(A).



- Para k = 0, k = 1, e k = 2, determinar e representar $(A \ominus kB)$
- ② Para k = 0, k = 1, e k = 2, determinar e representar $(A \ominus kB) \circ B$
- ② Com base na definição formal do esqueleto, obter e representar $S_k(A)$ para k = 0, 1, 2, e demonstrar que o esqueleto morfológico é dado por S(A) como representado na figura.

$(A \ominus kB)$ Para k = 0, 1, 2





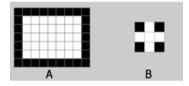
k = 0

k = 1

k = 2

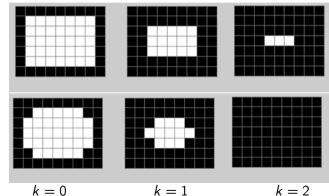
$(A \ominus kB) \circ B$ Para k = 0, 1, 2

- Cálculo das aberturas com B
 - Erosão seguida de dilatação



 $(A \ominus kB)$

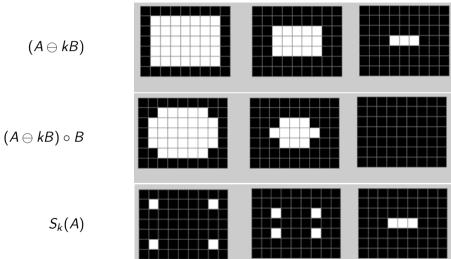
 $(A \ominus kB) \circ B$



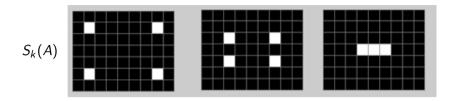
k = 1

k = 2

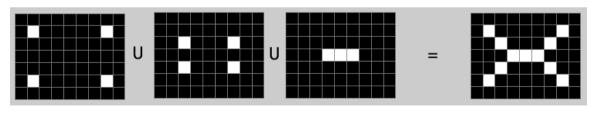
$S_k(A) = (A \ominus kB) \setminus ((A \ominus kB) \circ B)$ Para k = 0, 1, 2



Esqueleto final pela união dos parciais



$$S_0(A) \cup S_1(A) \cup S_2(A) = S(A)$$



Morfologia em níveis de cinzentos

Bases da morfologia em níveis de cinzento

- É possível definir as operações morfológicas para imagens em níveis de cinzento!
- Observações
 - O elemento estruturante H é agora uma entidade com valores reais em função de coordenadas inteiras:
 - $H(i,j) \in \mathbb{R}$, com $(i,j) \in \mathbb{Z}^2$
 - Os valores nulos de H, podem agora contribuir para o resultado final, o que n\u00e3o acontecia na morfologia bin\u00e1ria!
 - As operações em morfologia de cinzentos também se podem aplicar a imagens binárias (com os mesmos resultados).
- As operações binárias OR são substituídas pelo operador MAX
- As operações binárias AND são substituídas pelo operador MIN

A compatibilidade de operações

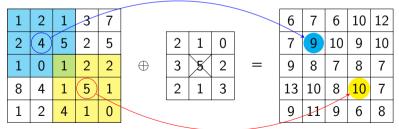
- Binário: em matlab: C = A&B; em termos de conjuntos: $A \cap B$
- Não binário: $C = \min(A, B)$
 - Exemplos:
 - min(1,1) = 1 = (1&1)
 - min(1,0) = 0 = (1&0)
- Binário: em matlab: C = A|B; em termos de conjuntos: $A \cup B$
- Não binário: $C = \max(A, B)$
 - Exemplos:
 - $\max(1,0) = 1 = (1|1)$
 - $\max(0,0) = 0 = (0|0)$
- Mas claro, as operações max() e min() são válidas para todo o tipo de argumentos reais!

Dilatação em níveis de cinzento

- Generalização para imagens não binárias
 - O operador dilatação obtém-se por máximos locais.
 - O valor de um pixel (u, v) da imagem A, quando sujeito a uma dilatação com o elemento estruturante B é dado por:

$$(A \oplus B)(u,v) = \max_{(i,j) \in B} \left\{ A(u+i,v+j) + B(i,j) \right\}$$

 $\max[(1+2),(2+1),(1+0),(2+3),(4+5),(5+2),(1+2),(0+1),(1+3)]$



$$\max[(1+2),(2+1),(2+0),(1+3),(5+5),(1+2),(4+2),(1+1),(0+3)]$$

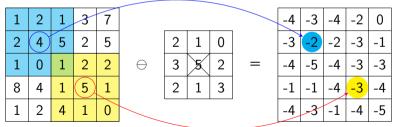
Observe-se que, neste exemplo de B, os termos $i, j \in \{-2, -1, 0, 2, 1\}$, mantendo a fórmula geral correta.

Erosão em níveis de cinzento

- Generalização para imagens não binárias
 - O operador erosão obtém-se por mínimos locais.
 - O valor de um pixel (u, v) da imagem A, quando sujeito a uma erosão com o elemento estruturante B é dado por:

$$(A \ominus B)(u,v) = \min_{(i,j) \in B} \left\{ A(u+i,v+j) - B(i,j) \right\}$$

 $\min[(1-2),(2-1),(1-0),(2-3),(4-5),(5-2),(1-2),(0-1),(1-3)]$



min[(1-2),(2-1),(2-0),(1-3),(5-5),(1-2),(4-2),(1-1),(0-3)]

ullet Observe-se que, neste exemplo de B, os termos $i,j\in\{-2,-1,0,2,1\}$, mantendo a fórmula geral correta.

Efeitos principais da erosão e dilatação

- As operações em níveis de cinzento funcionam como operações locais em que a dimensão e o conteúdo do elemento estruturante são determinantes.
- Uma dilatação, em geral, torna a imagem mais clara localmente (quando o SE for positivo)
- Uma erosão, em geral, torna a imagem mais escura localmente (com o SE positivo)







original

dilate

erode

Abertura e fecho em cinzentos

- A definição é a mesma do que nas versões binárias, mas pode ser mais difícil de observar os efeitos visualmente em especial se os elementos estruturantes forem de valores pequenos.
- Exemplos de efeitos em matlab:



original open close

Outras operações morfológicas

Top-Hat

- Diferença entre a imagem original e a sua abertura.
 - TopHat $(A, B) = A \setminus (A \circ B)$
- O efeito principal é o destacar localmente os pixels em fundos variáveis
- Usada também para realçar regiões em baixos contrastes.
- Formulação do problema a uma dimensão:



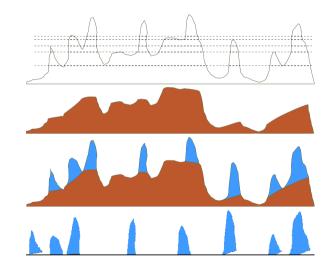
Como fazer para destacar os picos locais?

Ilustração do efeito do Top-Hat a uma dimensão

- TopHat $(A, B) = A \setminus (A \circ B)$
- Intensidade original. A que nível fazer a segmentação??

Intensidade da "abertura" (erosão+dilatação) –
 "topos" ficaram "cortados"

Top-Hat: topos destacados ficam nivelados



Exemplo de aplicação de Top-Hat

• Imagem original e o seu top-hat

Respetivas binarizações



Exemplo de aplicação de Top-Hat – cont.

- O top-hat tem robustez às variação de iluminação.
- Exemplo com imagem original com intensidade duplicada



Exemplo de aplicação de Top-Hat – cont.

- O top-hat tem robustez às variação de iluminação.
- Exemplo com imagem original com intensidade a metade



Ainda sobre o Top-hat

- Coloca-se a questão de qual a dimensão mais adequada do elemento estruturante:
 - Depende do problema.
 - Sugestão: dimensões dos objetos que se pretendem destacar.

Thinning e Thickening

- O Hit-and-Miss é usado como base destas operações
- Thinning da imagem A com elementos estruturantes B e C:

$$D = A \oslash (B, C) = A \setminus (A \otimes (B, C))$$

• Thickening da imagem A com elementos estruturantes B e C:

$$D = A \odot (B, C) = A \cup (A \otimes (B, C))$$

- Tipicamente tem-se que B e C são complementares
 - mas com alguns "don't care";
- E os elementos estruturantes são vários e não apenas um:
 - Um número de 8 elementos estruturantes é o caso comum.

51

Elementos estruturantes para thinning e thickening

• Caso do thinning e thickening, respetivamente:

$$D = A \oslash \{B\} = (((A \oslash B^1) \oslash B^2) \oslash B^3) \cdots \oslash B^8$$

$$D = A \odot \{B\} = (((A \odot B^1) \odot B^2) \odot B^3) \cdots \odot B^8$$

• Onde {B} é o conjunto de 8 elementos estruturantes dados por:

$$B^{1} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ \times & 1 & \times \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}, B^{2} = \begin{bmatrix} \times & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & \times \end{bmatrix}, B^{3} = \begin{bmatrix} 1 & \times & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & \times & 0 \end{bmatrix}, B^{4} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & \times \\ 1 & 1 & 0 \\ \times & 0 & 0 \end{bmatrix}, B^{5} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ \times & 1 & \times \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}, B^{6} = \begin{bmatrix} \times & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & \times \end{bmatrix}, B^{7} = \begin{bmatrix} 0 & \times & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & \times & 1 \end{bmatrix}, B^{8} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \times \\ 0 & 1 & 1 \\ \times & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

52