



Contents lists available at [ScienceDirect](#)

Applied Soft Computing

journal homepage: www.elsevier.com/locate/asoc



Statistica et Mathematica



e st est ab o e t Gass a t e o e e e-
 se t g t e eat e o ts. T e e e t g a - ase CPD o [7]
 e o e g a e t a t e s e g o o g a o ab g
 t e e s o e e e t a b . F t e o e, eat e- e e a t
 fi t e t e o e a s o o s e [8]. T o g t e s e a g t s
 a e o s t t e s s g e s o e e s, e t t e s o o t
 t a o ab e t a b e g e s e s t e t e a g -
 t fi g o a e a t e e s o e e s, t e o t e s t a b o
 e s o e e a s o o t t a o ab s s t f i c t t e
 o t e s s e s t a t a e o t s s g e s o e e s a o a
 a g e e a b s.

B e t s g t e e t e a g e a t a e e e e s e
 e s o e e s a t e- e e e c o , o s t t e s t - a s e
 o g e g s t a b a o a c e s a e e g a e a s g a o e
 a s e e t o s t a t a e t e a t e a s g a e e g -
 z a b o e s t t e e e g e g e o s e o a
 e g a z a b t e a a s a t t e [10-14]. T e e a t e
 e g t s a t t e a e g a z a b t e a a s e t e
 e - o t a e e t e e t e e g s t a b a c c a c a t e
 s o o t e s s t e e a b f i e [12]. I t e e s e e o t e
 e s, t e a c c a t e a a s e o a s t t e a t c g o e s
 o t e s t s g o e- t e s t e t a o a b o e. T e
 e a t e s a t a e g a z a b a e t e a s e o - s o o t a
 a s e s o t t e s o t e e g o s o t o e e -
 s o o t a a c c a t e a g a t a c t s e t e e t e o e
 a g e s. T o t e o e a e a t o e e e t g
 e e t a b a a z a b a g t e s t a t e t e s s g
 o a t a a t a [10,11], s g a o a a g e g t e t e e
 e g a z a b a a g e s a t [13-18], e a t g a t f i c a
 e s o e e s [19-24] a e s t e o a s g [25-27].
 e e n g S I F T t o a g e s a e e t [2]. M s t o t e s e
 a o a c e s a e a g e e e e t o t e e g s e g e t a b
 t o t g g e s e a b o t t e s s g e s o -
 e e s a o a a g e e a b s.

A t e s e t, t e e s o o t t a t e t o s a a g t s o
 t e g e t t g a a c e e a g a e e e a e
 o t a c e t s c a e g g o t e o e s t t e a t c g.
 I t e s e e s e a c f i e s o t e s e a t e e t e o s e a b s
 s s t a t a e e t o a o t e o e s t e e a a t a. I
 s t t e a t c g, t e s s g e s o e e s a o a a g e
 e a b s t o t e e t e e o a g e e t c a t e -
 s t e e e s e t e e t e t o a g e s

st de o e o gate o e o ab em sa est te sa est de te e e e g e s s o , e e t e e g e s s o s o o t e o a b s a e o e a e a t t t e e g o a s a e c s t d e s t o t e t g t e o a b a o s s t e e g e s a e e s o o a s t d e s .

T s a e s a e t e e e s o o a e a e e e e e o [38]. T e e t e s a e a g e t e o e e t a e e t o e s c t o s , o e a a b s a o e t o o g s c s s o s o o e t o a s e s 2 D o a s t d e a t c g , c a e g e e a a e o o t e e t e s a a t t e e g t o . T e e s t t s a e s o g a z e a s o o s . T e o o s e a g t s e a o a t e S e c t o 2 o e t o a e e e t a e s t s S e c t o 3 . T e o e a e s e c e S e c t o 4 .

2. Methods

2.1. C a . e . x . f i . e . x . e a . c h i . g b a . e d ~ b c a . c h i . g

T e s t d e a t c g o e s o a t e a s a e s t a b o o o a b o o a o g a g e I M t e s e c t o a e e e e a g e I R s g t a o a b o t a a e t e z e a o s a e e t e m t (x) , e e x s t e o s t o e m t e e e e a g e . T e o e o g a g e s e f i e I M o t (x) = I M (x + t (x)) . A s a e e t e m f i e e s c e s o a b a t a a g e e s o a z e t e s a t e a s e e t e e t e o e o g a g e a e e e e a g e . o o t a t e s a e e t f i e o a g t s t o a t e e s t e a s e o - f i e t e a t e o c a t c g s c e e o s e

[30]. T s o c a t c g a e o s e o o e a t a g e o a b o g a g e e g s t a b . F g . 1 s a s t e t e e - s t e a s e o - f i e t e a t e s t d e a t c g a e o , e e e e t e s a e t e o e o s t t e s a e o e e . F s t , t e o g a g e I M s o e t a t a s a e e t f i e o t a e s a t a t e o a b o t e o t t o t o a b f i e o t a e o t e e o s e e . T e o e o g a g e a t e e e e e a g e o t e c e t e e a e e g s t e e o c - a t c g o o t a t e s c e t e s a e e t f i e . S e o , a t e s g t e J S S a a t e e e e g e s s o (s e e t e g e e o c a g a s F g . 1) t t e e e e f f e c t g t e e g e - s t d e e s o e e e a e e e e s t d e s e t a b , t e s t d e a t c g s c e e s o e s t d e s e c e t o a b f i e o t e s c e t e s a e e t f i e . A t a s t , t e e s t e g a o a b o t e t e a b a t e t e e s o - o s e o t a o a b a c e t o a b s a g t e t a o a b f i e . T e f i s t e e s t a g a o a b o a b s a f i e t a o a b a s t e t o a g e s a e t o a e a a f i e - e g s t e e e s g o s t d e a t c g .

I t e f i s t e a t e a c e e t e o g a g e s o e a t a s a e e t f i e o e o s e e a s a e t e o s t o t e s a e e e e e a g e o g e t o e o g a g e . A s e o c a g a a t F g . 1 , o e e e o e o g a g e , a o c (. e . , a t e e g o o o F g . 1) a o t e e o o g a g e I M s t a e a a t c e a g a s t a s e t o o t e t a e e s o e t o c s e e e e a g e . T e o c s a e e t (t e e a o F g . 1) t a t a c e e s t e e s t s a t (0.65) e t e e t e o c s o g a e e e e a g e s , s s o e a s t e s c e t e s a e e t o t e o g a e . t t e a t e o e a s t c s t d e o a b o s g t e s a t a t a o a b o e a o o s , t e o e t e J a e a o t e o a o a b f i e s t e o s t e . T s o t o s e s e e e o o e e s a e e t s a o e o e a c e a t e a c e e o t - e o t o c a t c g . o e e e e o t e t - e o t o a , t e f i a t a o a b o s t a e o o s g t e t a o a b o t e e o s e e t t o e o t e c e t e e , o e o e s e e t e J a e a o s t e e s s o t o [30].

I t s s t , e e o o t - s e M I [39] a s t e o a s - a t e a s e o o c a t c g . A s a g - s t a a e g s t a b c t e o o t o a g e s o e e g s t e e , M b o t e a g e t e s t a e s o e s o g e a s s a a t e t o a g e s a e g o e t o a a g e . T e M I e t e e t e e e e e a o g a g e s s e f i e a e t e a s :

MI = H(R) + H(M) - H(R, M) = \sum_{i_R, i_M} p(i_R, i_M) \log \left(\frac{p(i_R, i_M)}{p(i_R)p(i_M)} \right) (1)

e e i_R a i_M a e a g e t e s t e s o e e e e a o g a g e . H (I) = - \sum_i p (i) \log p (i) a H (R , M) = - \sum_{i_R, i_M} p (i_R , i_M) \log p (i_R , i_M) a e t e e t o o t e t e s t e s o a g e l a t e e t o o t e o t t e s t e s o t o a g e s , p (i) s t e t e s t o a t e s t p (i_R) = \sum_{i_R} p (i_R , i_M) a p (i_M) = \sum_{i_M} p (i_R , i_M) , p (i_R , i_M) s t e o t o a t e s t o o (P D F) e s t a t e t e o t e s t s o g a h (i_R , i_M) . e t e g a M b o o e a g e s a e e a c a t e a s a s o o o a t t o S M I , e f i e o e a c a a g e e a i_R , i_M , t e a o e g a M I o e e t t e a s :

MI = \frac{1}{N} \sum_{i_R, i_M} S_{MI}(i_R, i_M) S_{MI}(i_R, i_M) = \log \left(\frac{p(i_R, i_M)}{p(i_R)p(i_M)} \right) (2)

e e t e o t - s e S M I s a c a t e o t e o t P D F o e s o g t e o e a g e s c a e a t a o . N o e a g a g e e s . o a g e s a e e t t s o t P D F e t e g a o t t e s t s o g a o t e e e e e a g e t t e s a e o e o g a g e . T s s o t a t o t e t e o o o c a t c g , e e o e e s a e e t o a s t a c a g e t e P D F e s t a b . o e s t a t e t e o t a s a e e t o e e e o o g a g e a t t - e o t o c a t c g , t e o g a g e s s a e o e e s a e e t o e e a e t t e f i e e e e e a g e , a t e o a e a a b o t e M I o e e t e s t s g t e e t o s o e a s o t e o e a e e g o . T e e e a t e e e t e c e t s a e e t e e s o g t e g g e s t o a M I a e s o e a s t e o t a s a e e t o t e c e t o a b f i e e s t a b .

A t o g o c a t c g a s a a a t a g e s o t a g t e o a b o a a g e , e e t g o t s a g t s s t s f i c e t o a t e e g a t o t a o a b s s c a s t e a - g o , g a s t g t e c a e g g s t d e a t c g t o t e s . T e o e , t e e s t o o s t a t s s e s a e o e t e g a t e t e e g s t a b o e e . o t s e o o a J S S a a t e e e e g e s s o (a s t e g e e o c a g a s F g . 1) s a e o t s s c e t e s a e e t f i e s t e s e o s t a g e o e s t d t e e s e o a b f i e : F s t , e e t e s t d e t e o a t e a c e o s t t e e e e a t e o e o g a g e s . B a s e o t e s t d e t e o e e e e e a g e , t e o a s t d e e a a t e a o t o c e e s e s g e e o s e a a n g t e e o o t e o a e g e s t e t e e e e e a g e , e e e s e t s a o t o c e e s o e t a b o a b o a a t e s t e t e o a e e e e e e g e s s o o e s e o a b e s t o . T s s c e e e a e s e e c t e e g e - a a e o a b e s t o t a t e e t s t e e a s t c o a b f i e o e s e a e a o s s o e t o a e s . S e o , t e e t e - s o s s a t e t e e e g o g o a s t d e t e o s s e o e e s t a t e t e s a e c a a t g t e o a s a e c e g e s t d e s t - o o a g e . B a s e o t e a t c g e g e o o a s a e c a , t e o t s a e c a s o s t d e o e a s z e t e J S S

Fig. 1. The case of a set of data points. (a) The data points are scattered in the domain. (b) The data points are scattered in the domain.

scete sare et fie s te e e eg esso n o t e e o a. Deta so te o se a o ac ae esc e Sec- to s 2.2–2.4. A te teao e- e to e o ess g eac e e t so a se- fi e a e o , as o t a e se e ab fie s te at e ac e e ast e g a e ab att e asta fi est e e.

2.2. Kernel-based definition of the data points

Is e tes cress a ab s o e age e - g a s e- e o ag g [30,31], e t ze e e eg esso e e st t tes o t a e se e ab fie s o te scete sare et fie so ta e t o g o c atc g. S o se e a e eg a st te sare et fie s {y_i, x_i | i=1^p } e t e

y_i = T(x_i) + ε_i, x_i ∈ Ω, i = 1, ..., P (3)

e e y_i sa scete sare et e o (e so se a a e) at o s o (e a o a a e) x_i, T(·) esc este e se e se e ab fie s te o g o s (e e) Ω t e e eta et ca st te zeo ea o se ε_i = ε(x_i). I stat st cs, t e T(·) s teate sa a eg es- so o y o x, T(x) = E{y|x}. I t s a , t e e st o o g o g ab fie s s o te fie o te eg esso tec es.

S o set e o t e est x o e e st te s ea x_i, t e te eg esso e se e ab fie T(x_i) ea o - ate a o ca Ta o se se a so

T(x_i) ≈ T(x) + {∇T(x)}^T(x_i - x) + 1/2(x_i - x)^T{Hess a [T(x)]}^T × (x_i - x) + ... ≈ β₀ + β₁^T(x_i - x) + β₂^T ec ((x_i - x)(x_i - x)^T) + ... (4)

e e ec (·) sa a - e o zab o e a o as et c at a {β₀, β₁, β₂, ..., β_N} a e N+1 o a a ete s e est - ate . As t e 2D case, x = [x₁, x₂]^T, e ca eas est ate t e o a a ete sas

β₀ = T(x)
β₁ = [∂T(x)/∂x₁, ∂T(x)/∂x₂]^T
β₂ = 1/2 [∂²T(x)/∂x₁², ∂²T(x)/∂x₁∂x₂, ∂²T(x)/∂x₂²]^T
...

S e e a e o te scete sare et e o s {y_i | i=1^p}, e ca e te {β_n | n=0^N} fi g t e o t o t o te o g eg te easts a es o e :

∑_{i=1}^p [y_i - β₀ - β₁^T(x_i - x) - ...]² K_H(x_i - x) (6)

e e K_H(·) sa e e o (se e eta t e e t se o), c o t o s o t e s t e a o ab ta o e a zes sta ce a a o x.

La matriz, se asse y=[y₁, y₂, ..., y_p]^T, b=[β₀, β₁^T, ..., β_N^T]^T, a K=ag[K_H(x₁-x), K_H(x₂-x), ..., K_H(x_p-x)], te e ca e teteo t zabo e a at b

$$\hat{b} = a g_b (y - Xb)^T K (y - Xb) \tag{7}$$

$$X = \begin{pmatrix} 1 & (x_1 - x) & ec^T \{(x_1 - x)(x_1 - x)^T\} & \dots \\ 1 & (x_2 - x) & ec^T \{(x_2 - x)(x_2 - x)^T\} & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & (x_p - x) & ec^T \{(x_p - x)(x_p - x)^T\} & \dots \end{pmatrix}$$

a te east-s a es est ab o b ca ee esse as

$$\hat{b} = (X^T K X)^{-1} X^T K y \tag{8}$$

Bea set e zero e Ta se ese a s o aste Nada a. -Wax - est as s fice to est ctte s a re e t e s, te est ab o t e b ab fie at x aste b

$$\hat{T}(x) = \hat{\beta}_0 = \frac{\sum_{i=1}^P K_H(x_i - x) y_i}{\sum_{i=1}^P K_H(x_i - x)} \tag{9}$$

S re ages a en tes, ts eas a e e s e re ta t b eac e. Te e e, ea a e g t b re ta t) b c i b E. (9)

$$\begin{aligned} \hat{T}(x) = \hat{\beta}_0 &= \frac{\sum_{i=1}^P K_H(x_i - x) \cdot (y_i \cdot c_i)}{\sum_{i=1}^P K_H(x_i - x) \cdot c_i} \\ &= \frac{K \otimes (y \cdot c)}{K \otimes c} \end{aligned} \tag{10}$$

Te ast b E. (10) ca a o ee esse t e b o o - a ze e o b [30], ee e o tes e o b o e ab .

Fig.2 statest es o t s a re e t e m s e s t d e b ee e a t o e s e b e g s g o ca e e e g e s s o . Be ca se o c a t c g e s t s e e t e t a e e c t a t c e s, c a e e a r e a t e t e n t e s t e t o e s e b e g . A s a e s t, t e e f l t s e t e e e g - o g s a r e e t e m s (s e e t e s e e a e c c e s s o Fig.2(a)) e e s t t e s c e t e s a r e e t f i e s b t e t o e g o . T o s e s a r e e t e f l t s c a e a s t o r e t e b o g c a g e s t c t e s, s c a s t e a g a s t g . b t a t e , a t e s a r e e t e m e f l t s a e e o e o s o t t e t e n c a e e e g e s s o Fig.2(), e e t e s a r e e t e m s a g o s t e e b s s a e a t t e s a r e e t a g t e s s t a o s e g s o t e . N e t, b a t c o c a s t c t e s t e e s e e b t e s, e e s g s t c t a a a t e e e e b a o s t e g g s c e e b t e o g o b t e o s t t e a c c a c a o s t e s s o t e n c a e e a b e s t o .

2.3. L ca . x c z e ada i, e e - e f - c i -

As a c ca e o e b o ca e e e g e s s o , t e s a e t e e e b o b o g o) e t e e s t e s a t a s t b o s a e s c a e g a t e e b t e a t o t e o c a e s t c t e s g a . l c e, o t o c G a s s a e e s a e o s t s e a s e e b o s o a a e t c e g e s s o . b e e, t a b a o t o c G a s s a e e s a e s f i c e t e e o e s a e s t e s a e o a t a g o e s e c f i o - e t a b s s g a e s t o . B e s e s, G a s s a e e s f i e

s ca e a o e t a b s c a e t e e t e c t o e a r e e g e s t c t e s . T e s e a b s e a s c a s e s o a o s s e c t o a e s . b e e t e s e e s t o s , P a e t a . o s e a a o t o c e e b o b a a t t s a e o t e e s t o s a g [40]. A t e a s, T a e a e t a . [41] t z e g a e t e a a r e a t r e s b e s t c t s t e e g e e s, c a e e e o e b o s s e s t e a t t e c a t e t e e g e s a a g e a e e t e e o s t b o s e a e t a b s t e a t a .

I e s e b a b e s t o , t e e s a e n c a e e b o s a s s e b e e t e e a n g o c a s t c t e n e - t a b t e e e r e a g e o t a t t c g a t e o e s a e s o s c e t e s a r e e t e m s t a t e s o b t e s a e s a e c s t c t e t e e e e r e a g e .

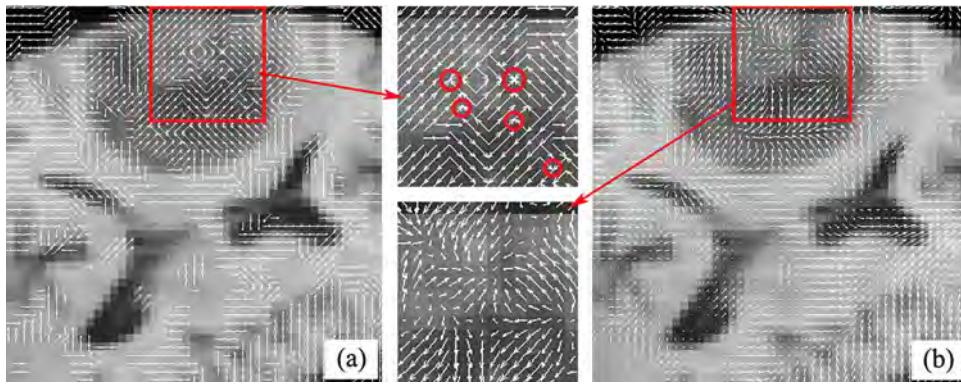


Fig. 2. A comparison of edge detection results. (a) The original image and its edge detection results (see a corner) are shown. The edge detection results are shown in red. (b) The edge detection results are shown in red. The edge detection results are shown in red. The edge detection results are shown in red.

Let $\{x, y, z\}$ be the coordinates of a point in the 2D case. The edge detection results are shown in red.

$$a(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_u\sigma_v} \exp\left[-\left(\frac{d_u^2}{2\sigma_u^2} + \frac{d_v^2}{2\sigma_v^2}\right)\right] \quad (13)$$

$$d_u = (d, u), \quad d_v = (d, v), \quad d = x - x_0$$

Let $\{x_0, y_0, z_0\}$ be the coordinates of a point in the 2D case. The edge detection results are shown in red.

$$\sigma_u = \frac{\alpha}{\alpha + A} \sigma_c, \quad \sigma_v = \frac{\alpha + A}{\alpha} \sigma_c \quad (14)$$

Let $A = (\lambda_u - \lambda_v) / (\lambda_u + \lambda_v)$. The edge detection results are shown in red.

The edge detection results are shown in red.

Fig. 4. The edge detection results are shown in red.

Fig. 4. The edge detection results are shown in red.

The edge detection results are shown in red.

2.4. Results of edge detection using JSM

The edge detection results are shown in red.

The edge detection results are shown in red.

Fig. 3. Ga ssa e es es g e e t a g e n a s t t es. (a) T o a e e o s t s (e o ssa e e). () T e s a e s a o e t a b o Ga ssa K e e s e s o g o s t s. (c) Ga ssa e e t e e o t e o s s. () Ga ssa e e t e e g o t e o s s. (b t e e t a b o t e e e r e s e o t s e g e , t e e a e s e e e t e e e s o t e a t r e.)

Fig. 4. a o e t e e s g o t c e e s a s g o a s t t e a a t e e e s e e e g e s s o a s e e a b e e s t o . (a) a () T e e e r e a o g a g e s. (c) a () l o t c e e s e e e g e s s o t o r e e e s t o s (e a o) e g s t e e o g a g e , e o a s t t e a a t e e e s a e o e t e s e s t o s. (e) a () l o t c e e s o r e t e e a b o f l o t s t e s a r e e t e e f i e s , e o a s t t e a a t e e e s e o e t e s e f l o t s. (g) a () l o t c e e s e a s o r e e g a e e o a e s e s , e o a s t t e a a t e e e s a c e e t e s o t a a t t o a e s e a b o t e o a a o t o s t t e s. (b t e e t a b o t e e e r e s e o t s e g e , t e e a e s e e e t e e e s o t e a t r e.)

Ω , the set of x_0 is $S(x_0)$ at x_0 .

$$S(x_0) = \text{avg}_{x \in \Omega} \|LST(x) - LST(x_0)\|_D \quad (15)$$

The $\| \cdot \|_D$ is the standard deviation of the LSTs, c is the standard deviation. The $\text{avg}_{x \in \Omega}$ is the average over the set Ω . The x_0 is the set of x_0 . The T_1 and T_2 are the test statistics. The $\text{Tr}(T_1 - T_2)$ is the trace of the matrix $T_1 - T_2$. The $\text{Tr}^2(T_1 - T_2)$ is the squared trace of the matrix $T_1 - T_2$.

$$\|T_1 - T_2\|_D = \sqrt{\frac{8\pi}{15} (\|T_1 - T_2\|_C^2 - \frac{1}{3} \text{Tr}^2(T_1 - T_2))} \quad (16)$$

The $\|T_1 - T_2\|_C$ is the Frobenius norm of the matrix $T_1 - T_2$. The $\text{Tr}(T_1 - T_2)$ is the trace of the matrix $T_1 - T_2$.

The $\text{Tr}^2(T_1 - T_2)$ is the squared trace of the matrix $T_1 - T_2$. The $\|T_1 - T_2\|_D$ is the standard deviation of the LSTs.

The JSM is the joint sparse representation of the target and the clutter. The JSM is the joint sparse representation of the target and the clutter. The JSM is the joint sparse representation of the target and the clutter.

$$JS(x_R, x_M) = \frac{A \cdot B}{B + \|LST(x_R) - LST(x_M)\|_D} \quad (17)$$

The $\{S_R(\cdot), S_M(\cdot)\}$ is the set of the sparse representations of the target and the clutter. The A and B are the parameters of the JSM. The $\|LST(x_R) - LST(x_M)\|_D$ is the standard deviation of the LSTs.

The A and B are the parameters of the JSM. The $\|LST(x_R) - LST(x_M)\|_D$ is the standard deviation of the LSTs.

Fig. 5. JSM is the joint sparse representation of the target and the clutter. The JSM is the joint sparse representation of the target and the clutter.

Fig. 6. The e e e e a t e n g a g e s a t e g a e t a g t e, a g e s t e g e a e n f i e s n G S T a L S T, a t e J S M a g t e. (a) a () T e e e e e a n g a g e s. (c)-(e) G a e t a g t e n f i e s, a g e s t e g e a e n f i e s n G S T a a g e s t e g e a e n f i e s n L S T n t e e e (a). () a () G a e t a g t e n f i e s, a g e s t e g e a e n f i e s n G S T a a g e s t e g e a e n f i e s n L S T n t e e e (). () a () S a e c a e n f i e s n t e e e s (a) a (). () J S M a e n f i e s n t e e e s (a) a (). (b) t e e t a b n t e e e e s n t s e g e , t e e a e s e e e n t e e e s n n t e a t r e.)

e g e a n g a t e n e t e n g e o s e g g s n o t e e g s. T e s c e t e s a e e t e m s t e s e e J S S e g s a e e e t e n t t e n e t e e e e g e s s n t a t e e e g s a g n J S M a e s, t s e g t g s c e e s t e e e e J S S a a t e e e e g e s s n n g a g e e g s t a b .

T e J S M n o s t a e s n s p t e e s n g g - g a e t e g e e s. H e e, t o e s n t s g g t t e n a g e g a e t s t e t n a g e s. F g. 6 e s e t s t e e e e s e t e e t e a g e g a e t a g t e, t e a g e s t e g e a e n G S T s a L S T s, t e s a e c a e a t e J S M a e n f i e s n t e s a e e e a t t e t n a g e s (F g. 6(a) a ()). B e a s n a o , t e a g e n n a t e s F g. 6(c)-() a e n n [0, 1]. A s n F g. 6, t e a g e g a e t e a t e s F g. 6(c) a F g. 6() n t e t n a g e s a e e s e s t e n n s e a n n t a g e e t e a c n t e a t e a c n e a g n o n a b . T e n s e s e s t t s g a a e e e a s g t e G S T s (F g. 6() a (g)) a t e L S T s (F g. 6(e) a ()). T e s a e c a e s n t e t n a g e s F g. 6() a e n n n s t n s e e n t e e t g t e e g a n t a s n L S T s t n g E . (15). M o e, t e s t t a a g e n a b a a g e e g s a o n e e s e e s e e a n g n E . (15). A s a e s t, t e J S M a e s (F g. 6()) n t e t n g t e s a e c a e s n a a c c a t e e s e e t e J S S s a g e n t e a g e t s a e a a t t a t e a g e g a e t s. T e e e, t e e e t e e s s n J S M s s t n g n f i e F g. 6.

B e a s n t e n t e s n r e s s g e e s n e e s, n n a g e n a b s a n e e t n c a t r g, t e e s e n a b f i e s n a n t e s t e n a t e n t e s c e t e s a e e t e m s n c a t r g. T e J S S a a t e e e e g e s s n s e e e s t t t e e s e n a b f i e s n t e s c e t e s a e e t e m s, .e., s n o t t e n t e e e e t s n t e e n a b e s t n . D e n t e e e t e e n a b n s t e n t e e g e g e s s t e t t s e g n g n a b s, t e J S M a e s t e e g n g e g s a e s e n a s s g e e t e g s t n t e e e t s a e e t n t e e g n g s t t e s n t o s e e g n g n a b s t

g J S M a e s a t g t e e s s t e c s t t e n e t a b n s a e g e g e g t s e e e g e s s n a s e n a b e s t n .

F g. 7 s t a t e s a n e e t o t e e n a b f i e e s t n a t e t n c g t e J S M - a s e n n J S S a a t e e e e g e s s n . T e e g n t e e a n s F g. 7(c) a () n t e e g n t s s g e e s n e e s a n n a g e n a b s. t o t J S M - a s e n s t e g t g e c - a s, t e e e g e s a e e t e m s (5 e s s a c g) n e f l t g e n s (s e e F g. 7(e)) t e n t e e g n s e a t e s n t e e e t n t e e e e g n (s e e F g. 7(c)). D e n t e J S M - a s e n s t e g t g e c a s t n c g e g t e s n o t g e e t n t e a g t e s a e e n s n s a e e t e m s (s e e F g. 7()), n g a g e s e e s n t s e n e (s e e F g. 7()) t t e n t e s t t e e n a b s e g s t a o s a t c e n t o s e n t e e e e a g e (s e e F g. 7()). G a e t t e e n a b e s e s (10 e e t e s a c g) F g. 7(g), t e e n a b e s e s a t F g. 7() s a t e n e a s n o t e s s n e e t n t e s t t a e n a b s a t t e n t e s t t e s e n t e J S M - a s e n s t e g t g e c a s .

3. Experimental results

n a a t e t e n o s e a g t ³ n o e c a e g g a g e s t s s g e e s n e e s a n n a g e n a b s, e a e a e a o a n g t e n o s e a g t a n t e s t a t e s t - a s e n g e g s t a b e t - n s s g o e t n 2D a g e s e t s, e e t e n g a g e s t a a e t n t e s t t e s s n e a t c e n t e e e e a g e s.

e n o s e A N T s ⁴ t g e e s c s e t c n a z a b (S) n e n c t a s n a b a M I (A G S 1) [45], A N T s

³ tt:// .esce ec.c / e e/ / esea c. t
⁴ tt:// .cs. e .e /ANTs

Fig. 7. Matc eg e a re e e tt g JSM- ase o st eg t g e r a s .(a) a ()T e e e a o g age. (c) a ()T e e fl t g
o ab s t e t e eg (e a s) e r a d t e s t e

Fig. 8. C ese c a arte age eg stab .O eto ,AGS2a te NI eto s a e cea o te e t ete eto s.(a) a ()T e e e a o g ages,() s,() AGS1,(e) AGS2,() AMI,(g) DDD,() BMI,() AMM,() EPPM,() LDOF,() NI.(b te etab o te e e res o te t, t e e s e e e t e e e o t e a t re.)

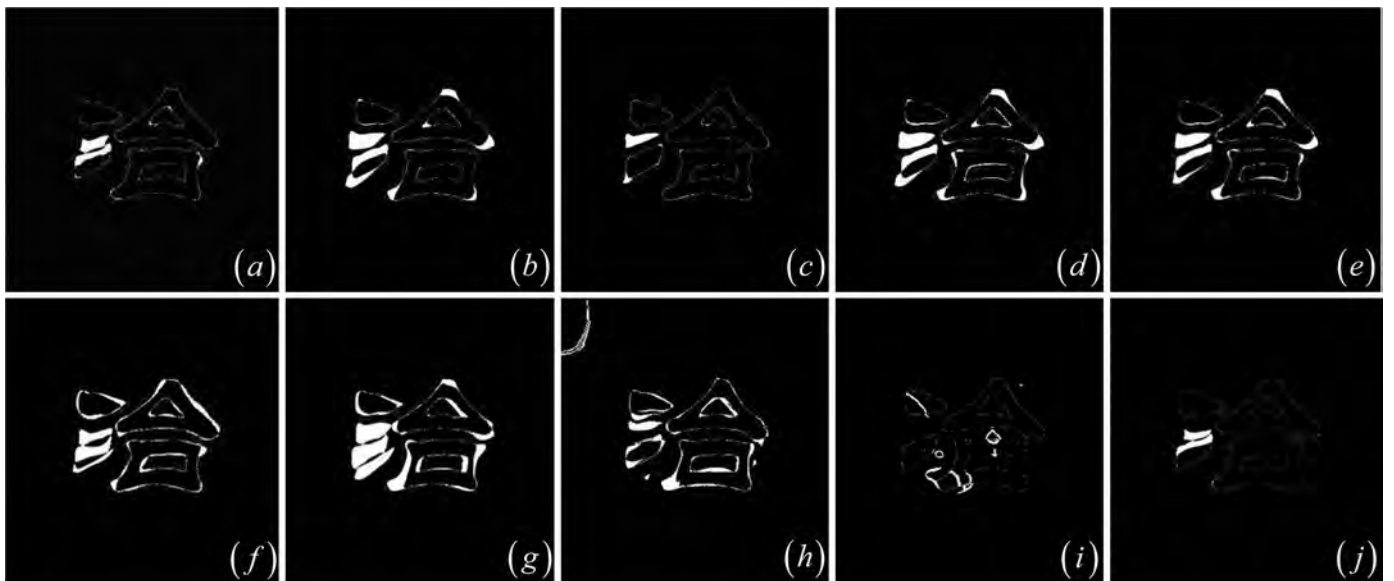


Fig. 9. D e e re ages C ese c a arte s o t e 10 atc g es ts.(a) O s,() AGS1,(e) AGS2,() AMI,(e) DDD,() BMI,(g) AMM,() EPPM,() LDOF,() NI.

Fig. 10. Mas sa La a a s te ages. (a) a () Te ac as efi b s C ese ca a tte s, M ce , a t o a b e ages. (e)-(g) Te e es g a a a s M ce , a t o a b e ages a a - ase eg sta b e o e a ab . (b te eta b o t e e e res o te t, te ea e s e e o t e e es o t e a t re.)

esto e t e) te t a b o g age as ss g e es e e (see t e e o es Fg. 8(a) a ()). M e e , t e t a g a a t e e t a g a o e s a t t e g t a b t e ca a t e a e a o e. T e o a a g e b a b s a e a a e t a t o e

Fig. 11. Micrographs of the surface of the film. (a)–(f) are the micrographs of the surface of the film at different stages of the reaction. (g)–(i) are the micrographs of the surface of the film after 24 h of reaction. (a)–(f) are the micrographs of the surface of the film after 24 h of reaction. (g)–(i) are the micrographs of the surface of the film after 24 h of reaction.

The results show that the film has a porous structure. The porous structure is beneficial for the adsorption of pollutants. The porous structure is beneficial for the adsorption of pollutants. The porous structure is beneficial for the adsorption of pollutants.

Fig. 12. Ba t o age eg st ab . Te o o se a AMI eto s te o te eto s. (a) a () Te e e e a o g ages, (c) s, () AGS1, (e) AGS2, (g) AMI, (g) DDD, () BMI, () AMM, () EPPM, () LDOF, () NI. (f te etab o te e e e s e e e t e e s o te a t re.)

gets ette o ab s o st st ct es t a t e DDD a BMI eto s (Fg. 13(g) a ()), ta o a a e t to es o e a t a d s t e e t a s t e e g s t e e o g age. Te EPPM eto (Fg. 13()) st o es a o o g c a g e t e e t a s.

Te MREs a SDs o te a a se e t e a a a s (Fg. 10(e)-(g)) o te 10 eto s t e e g a s e a g e e g - s t a b a e s t e Ta e 1. Be a s e t e EPPM eto o e o o g c a g e s a e e a t a d s a t e e e e e t s s c t a t e a o t f i t e e s o g a a s t e e e o g age, EPPM s e g s t a b e o s a e a a - a e Ta e 1. Te o o se a NI eto s t e M c e a g e a t c g a c e e t e s a e s t a s e s a e s t e g - s t a b e o s o 1.27 ± 3.09 a 1.76 ± 2.96 es, es e t e , e t e e g s t a b e o s AGS1, AGS2, AMI, DDD, BMI, AMM, a LDOF eto s a e g e a t a o e a o 1.87 ± 3.11 es. Te s e a a - a s e a a b e s t s a e e s s t e t t t e a o e - e t e s a e a a b e s t s.

As o t e a ages, t e s s g e e s o e e s e s t e o a t o e s e t o e e t s f i c e t

Fig. 13. The age eg stab. Te o se, NI a AMM et s e AGS1, (e) AGS2, (f) AMI, (g) DDD, (h) BMI, (i) AMM, (j) EPPM, (k) LDOF, (l) NI. (b o t e a t r e.)

ette ta nte et s. (a) a () Te e e re a o g ages, (b) s, () te etab o t e e e res o te t, te ea e s e e e t e e es

st ct es. et o a a zese ea a o st at ea o tes cress o t es o eto sas o s: fist, e o t eta o ab o e t tes a t eas ea t o t za b strateg e gt ee o ta t o e t o g age eg stab , te g eg ee e o a e a e ab e ca s , s c a s t e o s t f l e e a b o e e f i g a s a e e t e o e a c e a s s e o e t o a NI, te a g e o a b o c e t c a t c g (LDDMM) o e a s s e AGS1 a AGS2 a t e B-s e a s e e e o e a b (FFD) o e a s s e BMI, s a s s e o e a o t a t a o e t t g o t e g e g s t a b a c c a c a t c g c a e g g s t c t e s. H e e, t e g e g e e o LDDMM o e AGS1 a AGS2 a FFD o e BMI eto a o c a e s t e c e s s e o a b s a b e e e t s e a s e t e g a t e s t - a s e e e g z a b o t z a b c a e a s s e a t e o t e s t c t e a t c g. S e e , t e s e t c o o c s e t t g AGS2 a NI a o o t t e s t e a c c a a o s t e s s o t e s t c t e a t c g. T e o o s e e t o a o t o e e s a c e e t e a c e e o t - e o t o c a t c g o g a a t e e o s e t o . G e e a , t e s e o o c a o a c e s e e t s g a t e s o a s g t e s a c e e t f i e . A o e t a o a b o e , c s o s f i c e t e g e e s o e e o t e e g a z e t e o s o e e t e s e t c o o s e s g t e g a o t e t o a g e s , s t e f i s t c o o c a e g o t e s t c t e a t c g.

T , t e s e t c o a z a b e a t e a s t o r e AGS2 a s s e e o a t e a s t a t o t t e o t s a c c a c a o s t e s s a t c g C e s e c a a t e . S e c f i c a , t e a s t c t e a t c g t s s g e e s o e r e s a o a a g e o a b s , e e t o a a g e s a e o s t e s t o t a s t e t e e t e t e C e s e c a a t e a a c a c g o , AGS2 a s e s t a c c a c e s a t c g t e o a e g o s (t e o e e t s t o e F g . 8 (e)) a t e e - a t e e g o g a o a e g o s . T s s e a s e o t e s e t c o a z a b s e t t g , c o s o t a g e s o " e e t e a t e e t e t e t o a g e s . T a t s , a f i c t o e o z g t e s t a c e (s s a t e a s e) e t e e t e t o c a e g g a g e s o t o e a t e s e s o e s t a t z e e a s t a r e s e t e e t e a g e a t e e e t e a t e . b t , t 05725 a s a e o - a a e t c a a b a

Table 2
Table 2: Performance comparison of the proposed algorithm on the 10 test cases. (Intel(R) Core(TM) i7-4790K CPU @ 3.2 GHz, 16 GB RAM).

Cases	OS	AGS1	AGS2	AMI	DDD	BMI	AMM	EPPM	LDOF	INI
1	17.67	3563	30.67	13.99	4.42	11.41	13.99	0.79	41.23	4.02
2	18.83	3521.5	54.64	21.52	4.99	16.14	17.29	0.90	55	2.99
3	35.86	3761.5	33.88	15.69	8.97	32	14.94	0.90	84.43	4.53
4	14.67	3271.3	26.16	8.56	4.08	30.57	2.85	0.74	68.48	2.82

The proposed algorithm is compared with the existing algorithms on 10 test cases. The test cases are: (1) 17.67, 3563, 30.67, 13.99, 4.42, 11.41, 13.99, 0.79, 41.23, 4.02; (2) 18.83, 3521.5, 54.64, 21.52, 4.99, 16.14, 17.29, 0.90, 55, 2.99; (3) 35.86, 3761.5, 33.88, 15.69, 8.97, 32, 14.94, 0.90, 84.43, 4.53; (4) 14.67, 3271.3, 26.16, 8.56, 4.08, 30.57, 2.85, 0.74, 68.48, 2.82. The proposed algorithm shows superior performance compared to the existing algorithms in terms of accuracy and convergence speed.

4. Conclusion and discussion

In this paper, a new algorithm is proposed for solving the optimization problem. The proposed algorithm is based on the combination of the genetic algorithm and the simulated annealing algorithm. The proposed algorithm is compared with the existing algorithms on 10 test cases. The proposed algorithm shows superior performance compared to the existing algorithms in terms of accuracy and convergence speed.

Next, the proposed algorithm is compared with the existing algorithms on 10 test cases. The proposed algorithm shows superior performance compared to the existing algorithms in terms of accuracy and convergence speed. The proposed algorithm is based on the combination of the genetic algorithm and the simulated annealing algorithm.

See [45,48] for more details. The proposed algorithm is compared with the existing algorithms on 10 test cases. The proposed algorithm shows superior performance compared to the existing algorithms in terms of accuracy and convergence speed.

The proposed algorithm is compared with the existing algorithms on 10 test cases. The proposed algorithm shows superior performance compared to the existing algorithms in terms of accuracy and convergence speed.

At last, the proposed algorithm is compared with the existing algorithms on 10 test cases. The proposed algorithm shows superior performance compared to the existing algorithms in terms of accuracy and convergence speed.

Acknowledgments

This work is supported by the National Natural Science Foundation of China (61271320, 60872102). The authors would like to thank the anonymous reviewers for their constructive comments and suggestions.

References

- [1] A. S. T. et al., C. D. et al., N. P. et al., D. et al., Age Estimation: A Survey, *IEEE Trans. Meas. Instrum.* 32(7) (2013) 1153–1190.
- [2] T. B. et al., J. M. et al., Large Scale Image Registration: A Survey, *IEEE Trans. Pattern Anal. Mach. Intell.* 33(3) (2011) 500–513.
- [3] H. C. et al., A. R. et al., A New Approach to Image Registration, *IEEE Trans. Pattern Anal. Mach. Intell.* 25(2) (2003) 114–141.
- [4] E. G. et al., E. D. et al., A. A. H. et al., J. G. et al., H. L. et al., M. G. et al., D. H. et al., B. A. et al., J. C. et al., Large Scale Image Registration: A Survey, *IEEE Trans. Pattern Anal. Mach. Intell.* 33(3) (2011) 500–513.
- [5] J. P. et al., J. S. et al., Large Scale Image Registration: A Survey, *IEEE Trans. Pattern Anal. Mach. Intell.* 33(3) (2011) 500–513.
- [6] A. M. et al., Large Scale Image Registration: A Survey, *IEEE Trans. Pattern Anal. Mach. Intell.* 33(3) (2011) 500–513.
- [7] S. S. et al., G. K. et al., Large Scale Image Registration: A Survey, *IEEE Trans. Pattern Anal. Mach. Intell.* 33(3) (2011) 500–513.
- [8] Q. S. et al., J. P. et al., Large Scale Image Registration: A Survey, *IEEE Trans. Pattern Anal. Mach. Intell.* 33(3) (2011) 500–513.
- [9] J. O. et al., C. D. et al., N. P. et al., D. et al., Age Estimation: A Survey, *IEEE Trans. Meas. Instrum.* 32(7) (2013) 1153–1190.

¹⁰ tt://...
¹¹ tt://...

[10] S. Pe as a , H. Fa , Me a age eg st ab t a ta ata, Me . l age A a .10 (2006) 452-464.

[11] J. Ma, J.C. . C a a , F. Ca te s, A o e ab a s e e o b a o a c t t-te o a a t-a g e e o te se se age , IEEEJ. Se. T. A . Ea t O s. Re o te Se s.5 (2012) 110-124.

[12] B. e , M. Sa c , R. Des a , B. F sc , P. G a , E e t s eg st ab eg - a za b a at a s s a e s s o seg e ta b a c c a c , Me . l age A a .12 (2008) 603-615.

[13] R. St e a e s c , O. G o c , G. Ma a a , P.- . B a , N. A a c e , . Pe - e c , M -R g At a s e S e t Reg st ab t Pat o g e s t o a B a Ra o t e a , MICCAI 2004 LNCS, o .3216, 2004, .704-711.

[14] F.F. Be e se , A.N.T.J. M tte, A.A.C. e Lee , I.M.J g e e -S c z, M.A. v e g e e , J.P. . P , Reg st ab o st t a s s a a g e s MRI - a s e a c t e a , P s. Me . B .59 (2014) 4033-4045.

[15] P. R s o , E. Sa set, I. T a s , . e s, A M -R g Reg st ab Fa e o t a t A o a t e s Res e t a Ret a t , IPMI 2009 LNCS, o .5636, 2009, .447-458.

[16] L. Ta g, G. Ha a e , R. A g a e , Re a t -D e , S a t a -A a t e Reg a za b o D e a e Reg st ab , BIR 2010 LNCS, o .6204, 2010, .173-185.

[17] N. C t a t a , K.P. v es, J.S. D a , Reg st ab o B a Res e t MRI t I t e s t a b a b P o s , :2011 IEEE I t e a b a S o s o B e e a l a g g : F o Na o e Ma t , 2011, .1520-1523.

[18] I.J.A.S o , J.A.S c a e , A.R. G o es, J.L.R. A e s o , M. . o o c , P o - a s t c e e e t s eg a s a b o - g eg st ab , Ne o l age 59 (2012) 2438-2451.

[19] M. B s e , B. Da s, L. G a , S. C a g, E. C a e , N. St e . S. T e , J. B s e a , S. g s , La g e a b 3D age eg st ab age-g e a a b t e a , P s. Me . B .50 (24) (2005) 5869-5892.

[20] S. G o , L. a g, H. a g, R. e C e o s e , D. D. K a , R. M a , L. D g, A e a e age eg st ab e t o a e s t e e e t s o s t a t e a e a o t e a , Me . P s.33 (9) (2006) 3304-3312.

[21] M. Bac C a a , M. De C a e , v . D a , B. Mac , C. B o , J.-P . T a , De se e a b fie est a b t a t a s - a s e seg e ta b o a t o o g a MR a a g e s , G t . M e t o s P o g a s B e .84 (2006) 66-75.

[22] E.I. a c a a , C.S. H g e a , D. S e , G. B o s , C. Da a t z o s, M - o o c o c eg st ab o a t o a g e s s a t g t s s e o s s a t o g o t , Ne o l age 46 (2009) 762-774.

[23] A. Ma g, S. Bec e , A. T a , T. B z g, G g t o g t t a e - a b : a e s t a e a a e t o o - g eg st ab o e , : Me a l a g g 2010: I age P o r e s s g, P o c. SPIE 7623 (2010), 76230C-1-12.

[24] M. S a , D. Pe e t e , M g eg st ab o t e s c e o s s a a g e s s g e s a t g o o e t o e s a g. H . B a Ma . 30 (4) (2009) 1060-1067.

[25] M. B e t t , A.P. L e , C. B e , J. As e , S a t a o a za b o a a g e s t o e a e s s g e s t e t a s g, Ne o l age 14 (2) (2001) 486-500.

[26] S.M.A e s e , S. . Ra e s a , P.M. B e e , e s t e t a s g g o a - za b o a s t o e a e s s t a e e s s t , Ne o l age 53 (1) (2010) 78-84.

[27] P. R o es, J. Ma e -Pa a es, R. e D e g -Ba a g e , J. M o , M. Fa , M. J a e a , F. R o , A. B g e z - B e s , A a s s o a t e e t - o s t a t a o a za b o e s e a s , Ne o l age 60 (2) (2012) 1296-1306.

[28] v . Kat o , A. B , K. E g a z a a , J. A s t a , F o o a e e e t o o a t e - o e a g e e o s g, I t. J. G t .