

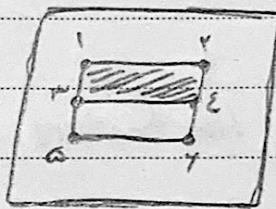
: Check

مقدمة في المراجعة: مراجعة كل الأجزاء من المراجعة

$$= (\sum \underline{m}) - (\sum \underline{o})$$

(a)

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum \underline{m} = (I_6 + I_3) - (I_4 + I_5) \\ \sum \underline{o} = (I_6 + I_1) - (I_r + I_c) \end{array} \right.$$

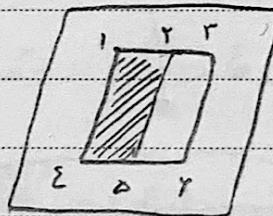


$$\sum \underline{m} = \sum \underline{m} - \sum \underline{o} = I_6 + I_3 - I_4 - I_5 - I_r - I_c + I_r$$

$$= I_6 - I_5 - I_r + I_3 + I_r - I_c \quad \checkmark$$

(b)

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum \underline{m} = I_r + I_r - (I_r + I_5) \\ \sum \underline{o} = I_6 + I_1 - (I_r + I_c) \end{array} \right.$$



$$\text{Har feature} = \sum \underline{m} - \sum \underline{o}$$

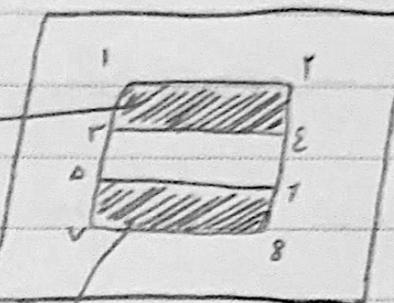
$$= I_r + I_r - I_r - I_5 - I_c + I_6$$

$$= -I_c + I_r - I_r + I_6 - I_5 + I_r \quad \checkmark$$

(الإجابة)

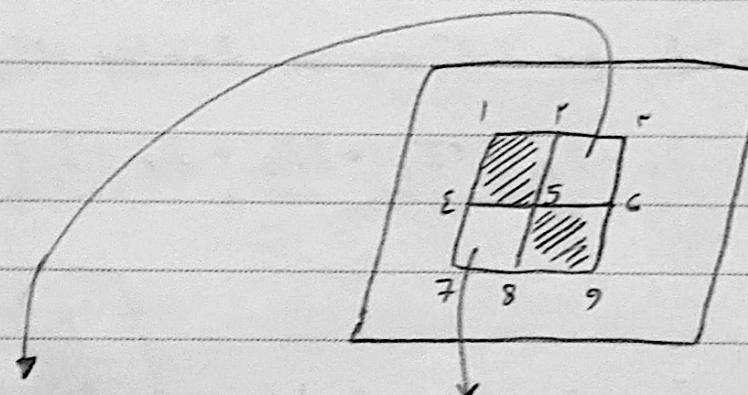
$$\Sigma_{\text{inner}} = I_7 + I_8 - (I_2 + I_9)$$

$$\Sigma_{\text{outer}} = (I_1 + I_4) - (I_1 + I_2) + (I_8 + I_5) - (I_7 + I_6)$$



$$\Rightarrow \text{Har feature} = \Sigma_{\text{inner}} - \Sigma_{\text{outer}}$$

$$= I_7 + I_8 - I_2 - I_9 - I_1 + I_4 + I_5 - I_8$$



$$\Sigma_{\text{inner}}^{\text{left}} = (I_7 + I_8) - (I_2 + I_9) + (I_1 + I_2) - (I_6 + I_7)$$

$$\Sigma_{\text{outer}}^{\text{left}} = (I_5 + I_1) - (I_1 + I_2) + (I_9 + I_5) - (I_6 + I_8)$$

$$\text{Har feature} = \Sigma_{\text{inner}}^{\text{left}} - \Sigma_{\text{outer}}^{\text{left}}$$

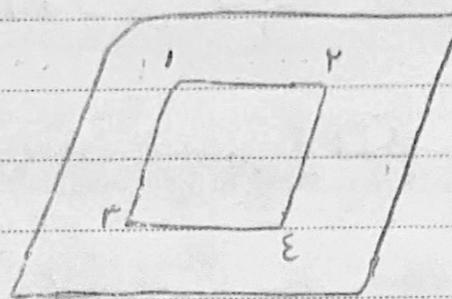
$$= I_7 + I_8 - I_2 - I_9 + I_6 + I_8 + I_2 - I_1 - I_9$$

$$= -I_1 + I_7 - I_2 + I_8 - I_6 + I_8 + I_7 - I_1 + I_8 - I_9$$

$$\sum \underline{b_{01}} = I_1 + I_3 - (I_2 + I_4)$$

$\left\{ \begin{array}{l} \\ \end{array} \right.$

$$\sum \underline{b_{02}} = 0$$



$$\text{Har feature} = \sum_{i=1}^{k_{\text{min}}} b_{\text{min}} - \sum_{i=1}^{k_{\text{max}}} b_{\text{max}} = I_1 - I_{\text{R}} - I_{\text{P}} + I_{\text{F}}$$

سیرالدوم :

الف) ملحوظات يجدر بالذكر أن المفهوم، القيم، ونماذج رأي سليم ودقيق

زیارتگاه مسجد امام رضا (ع) و آرامگاه امام رضا (ع)

سَيِّدَةٌ مُبَايِّنَةٌ حَادِرَةٌ فَرَّتْ

Overall, the orientation of the highlights

(جوابی ملکی) : جس

در مجموع می خواست توضیح داشت: و مدعی است نسبت آنکه علائم داخلی را بسیار طبیعی نداند

بعن روای از حجت تبریز طی ، ناری های نسبی اخباری داشتند به عنوان دستگاه

- = گزینه ای از متن در مطلب زیر مطابق با متن مذکور نیست: متن



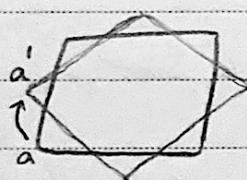
سایر انتهاه است که این زاری ها طبق متن از هم‌افز و لذات رسانند صیغه‌ایم

پیش از SIFT، چندین الگوریتم دیگر برای این کارهای خود بین علمی و صنعتی

آنست-جست: ناچاری 36 bin , در معلم سافت توجیهی σ دارای 8 bin است.

11

وهو يعتمد على حفظ صورة كل فوتograf frame في الذاكرة لاسترجاعها في أي وقت لعرضها على ذلك نفس الفوتograf frame.



(*interpolation*: حِدَادِيَّةٌ)

اما هنر ما هم را با هم می‌رسانند و بجهالت شد از جهت خود است و از هر دو نیاز نیست اما با حفظ
ولفظ بهم آنها این هنر نهیں نیست بلکه برای اینها آنچه عالی نیست اما ممکن است در حدودی

سیاهی SIFT بدار احیان از حیث سیم و پیوی این است که زاری
در آن را داده سیم از نیخده 16×16 ہے اور از کل میں orientation
کی کمی بھر خاند، میان قدر تا ۱۰۰٪ نہیں ہے اگر این ترتیب میں سیمات سین
آحمد خوش میر قاسم خواه مکار.

Subject .

Year. Month. Day.

رسالة

الجبر الخطي

جذب

$$M_{2 \times 2} = \sum_{m=-r}^r \sum_{n=-r}^r w(m,n) \begin{bmatrix} f_x^2 & f_x f_y \\ f_y f_x & f_y^2 \end{bmatrix}$$

ناتج المجموع المكون من مجموع مجموعات (الصيغة المثلثية) من المدخلات

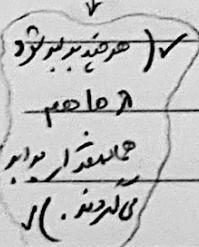
لـ f_x, f_y و f_x^2, f_y^2

$$M'_{2 \times 2} = \sum_{m=-r}^r \sum_{n=-r}^r w(m,n) \begin{bmatrix} \alpha^2 f_x^2 & \alpha^2 f_x f_y \\ \alpha^2 f_y f_x & \alpha^2 f_y^2 \end{bmatrix}$$

$$\alpha^2 \begin{bmatrix} f_x^2 & f_x f_y \\ f_y f_x & f_y^2 \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow M'_{2 \times 2} = \alpha^2 M_{2 \times 2}$$

$AX - \lambda X$: ناتج المجموع المكون من مجموع مجموعات (الصيغة المثلثية) من المدخلات



$$R = \frac{\lambda_1 \lambda_r}{\lambda_1 + \lambda_r}$$

R هي مجموع المدخلات

$$R' = \frac{\lambda'_1 \lambda'_r}{\lambda'_1 + \lambda'_r} = \frac{\alpha^2 \lambda_1 \lambda_r}{\alpha^2 (\lambda_1 + \lambda_r)} = \alpha^2 R$$

ناتج المجموع المكون من مجموع مجموعات (الصيغة المثلثية) من المدخلات

ناتج المجموع المكون من مجموع مجموعات (الصيغة المثلثية) من المدخلات

ARSH

Subject .

Year.

Month.

Day.

ب) السَّمْوِيَّةُ smooth : خَلِقَهُ اللَّهُ عَزَّ ذِيَّجَهُ أَعْدَادٌ :

أ) فَخِيَرَتْ نَفَرَتْ دَارَدْ خَافَرَاتْ - حَفَرَ عَنْفَرَوْنَ طَافَرَ نَفَرَ مَانَ رَكَانَ مَا بَرَأَتْ صَافَرَنَ

تَلَرَسَ زَدَ زَلَلَ مَلَلَ مَلَلَ (Flat) خَالِصَهُ دَلَلَ فَخِيَرَ تَلَرَسَ زَلَلَ دَلَلَ

(ج) نَفَرَ نَفَرَاتْ) خَلِقَهُ دَلَلَ ، دَلَلَ نَفَرَاتْ نَفَرَاتْ دَلَلَ دَلَلَةَ بَلَلَ

بَلَلَتْ بَلَلَ نَفَرَ نَفَرَ دَلَلَ بَلَلَ خَافَرَاتْ ، حَوَلَتْ سَلَلَ حَوَلَتْ آنَرَتْ لَوَلَتْ لَهَلَ

لَهَلَهَ ، لَهَلَهَ لَهَلَهَ

لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ
لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ لَهَلَهَ

. () نَفَرَ نَفَرَ

(۹۱۱.۱۷۵۰ میرزا)

«سادہ میں»

الْأَكْرَمُ بِنْ رَهْبَنْ

Subject .

Year.

Month.

Day.

obsessive hole, long-term goal: Image Tearing: original

Wash hole 181 contains the salt & Pepper in its bed

دیگر این تمرکزات را می‌توان در دنیا و ایران باز کرد.

„Nun, es gelingt mir leicht wieder mit dem Job nicht, ist realtine

درسترهای آنچه این خود را (که باعث ناسویش تغیر در شوند (ضموری) در میان) داشتند

مُعْتَدِلَةٌ، آنَّهُ سُقْرُونَ اسْتَأْوَيْتُ نَوْرٍ وَبِإِنْجِيلٍ إِنْ فَدَنَ يَاْمَدَتْ

تمهید تصویر Image Inpainting

دستورات ایجاد شده در فریم، اطلاعاتی را که در فریم ایجاد شده در فریم اصلی نمایش داده می‌شوند.

جیوئنگ، رکورنٹ فیڈبک پریسیزیل، میکس

نہم سیسیم حوزہ (۱) دسمبر ۱۹۶۳ء۔ رخصانی کے باوجود ہے تو میں اس عالم پرست

اعیان این بگونه ایستاده متفاوت باشد و آن غیر عددی است.

~~Original~~ original frame was inpainted later

feed forward (سیستمی) نیز نویسندگان این مقاله را: سیستم

استاد دیر شود و سراسر امر را خاصیت چشم { ① انحراف درینگ در طول زمان }
= ② تفاوت پیوستگی زمانی

Subject .

Year.

Month.

Day.

Sequential multi to Single frame inpainting task : ① Encoder, Decoder
Inpainting task

Encoder , Decoder 1D CNN (Input size 20-30 output size

input frames are input, output frame

(interpolation function)

(ConvLSTM) network with recurrent feedback loop : ② Encoder

warping, flow loss function, encoder

VINET RNN-CNN architecture, Encoder

: خودکار

$\hat{Y}_t^T = \{\hat{Y}_1, \dots, \hat{Y}_T\}$ ground truth sequence, $X_t^T = \{X_1, X_2, \dots, X_T\}$ input sequence

$Y_t^T = \{Y_1, \dots, Y_T\}$ ground truth sequence

الخوارزمية الجديدة هي مطابقة بين المدخلات الجديدة والكلمات المفتاحية

fit the model, $P(Y_t^T | X_t^T)$ and $P(\hat{Y}_t^T | X_t^T)$ model

$$\left(P(\hat{Y}_t^T | X_t^T) = \prod_{t=0}^T P(\hat{Y}_t | X_t) \right) : \text{معادلة الموديل}$$

اداء

ترجمة من ملحن (ترجمة من ملحن)

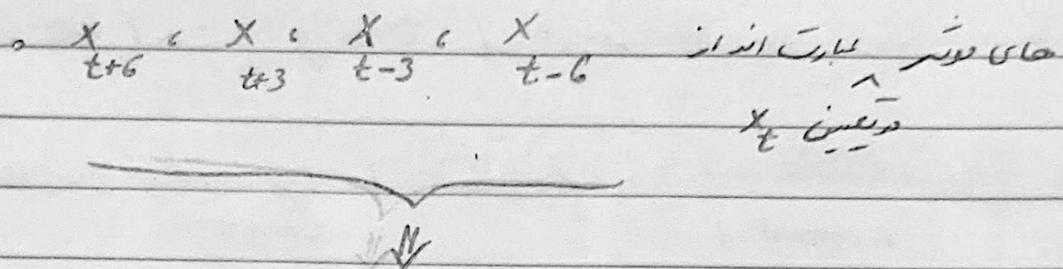
ARSH

Subject .

Year. Month. Day.

، x_t frame value on paper is y_t frame value

frame x_t is y_t frame \rightarrow y_t is x_t frame



$$P(\hat{Y}_t^T | x_1^T) = \prod_{t=1}^T P(\hat{Y}_t | x_{t-N}^{t+N}, \hat{Y}_{t-1}, M_t)$$

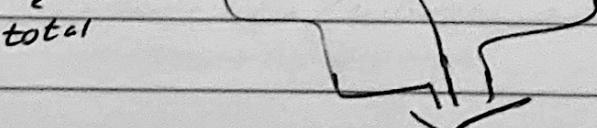
multiple frame \rightarrow multi to Single Frame \rightarrow

Encoder \rightarrow \hat{Y}_t \rightarrow Decoder \rightarrow x_t frame

encoder-decoder

loss \rightarrow loss function : loss

$$L_t^{\text{total}} = \lambda_R L_R + \lambda_F L_F + \lambda_W L_W$$



reconstruction loss : L_R

flow loss : L_F

warping loss : L_W

(regularization) =

Subject .

Year.

Month.

Day.

الخطوة الأولى تعلم الاتجاهات بحسب المدخلات المقدمة

: projection

: first stage, training : (Two Stage Training)

لـ stage 1 Memory } is parallel to LR with changes ①
recurrent... = =

is, parallel & recurrent feedback, Memory ② changes, end

الخطوة الثانية projection لـ job selection

: Dataset is static*

video mask $\in \mathbb{R}^3$ يمثل حركة مربع ويسير وتحدد المكان

: video object tracking

① Random Square

② Flying Square

③ Arbitrary :

④ video Object

خودها اذ يغيرون اتجاههم، ويطلبون الاتجاه التي يطلبون

+ خطى الكبار دار و حمر من بعض الآخرين حيث الاتجاه غير ذلك

Subject .

Year. Month. Day.

(ii) Panc gurugé ?

$\left[\begin{array}{c} 0,6 \\ 0,75 \end{array} \rightarrow \text{Cosseno} \end{array} \right]$

(With and the Cuts)

inpainting with ω_i

structure reconstruction ①

texture generation ①

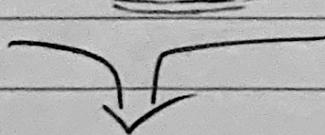
١: اسمازی، اصلی (Smooth) فریاد: فَرِيَاد

سیاست، حکومت، اقتصادیات، اقتصادیات global، اقتصادیات اسلامی، اقتصادیات اسلامی نظری

و نوافی از دست رفته و بینهای درود) نوافی از دست رفته و

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ

gaussian bilinear metric for gaussian prior is:



(هونه در سینه کرد مودع) (۱)

: الـ ١٥١ مـ ٢٠٢٣

ـ ١٥١ مـ ٢٠٢٣ : الـ ١٥١ مـ ٢٠٢٣

(١) : الـ ١٥١ مـ ٢٠٢٣

$$\left(\text{Optimizing } \min_{G_s} \max_{D_s} L^s(G_s, D_s) = \lambda_e^s L_e^s + \lambda_{adv}^s L_{adv}^s \right)$$

ـ ١٥١ مـ ٢٠٢٣ : الـ ١٥١ مـ ٢٠٢٣

(٢) : الـ ١٥١ مـ ٢٠٢٣

$$\left(\text{Optimizing } \min_{G_t} \max_{D_t} L^t(G_t, D_t) = \lambda_e^t L_e^t + \lambda_c^t L_c^t + \lambda_{adv}^t L_{adv}^t \right)$$

Structure reconstruction = D_s, G_s

texture = D_t, G_t

ـ ١٥١ مـ ٢٠٢٣ : الـ ١٥١ مـ ٢٠٢٣