



(19) 대한민국특허청(KR)
(12) 공개특허공보(A)

(11) 공개번호 10-2020-0094814
(43) 공개일자 2020년08월10일

(51) 국제특허분류(Int. Cl.)
G06N 3/08 (2006.01) G06T 5/50 (2006.01)
(52) CPC특허분류
G06N 3/08 (2013.01)
G06T 5/50 (2013.01)
(21) 출원번호 10-2019-0005886
(22) 출원일자 2019년01월16일
심사청구일자 2019년01월16일

(71) 출원인
연세대학교 산학협력단
서울특별시 서대문구 연세로 50 (신촌동, 연세대학교)
(72) 발명자
한요섭
서울특별시 은평구 진관1로 77-8, 403동 204호 (진관동, 은평뉴타운포동아파트)
박준우
경기도 부천시 소항로 11, 20층 B-2002호(상동, 코오롱이데아폴리스)
(74) 대리인
민영준

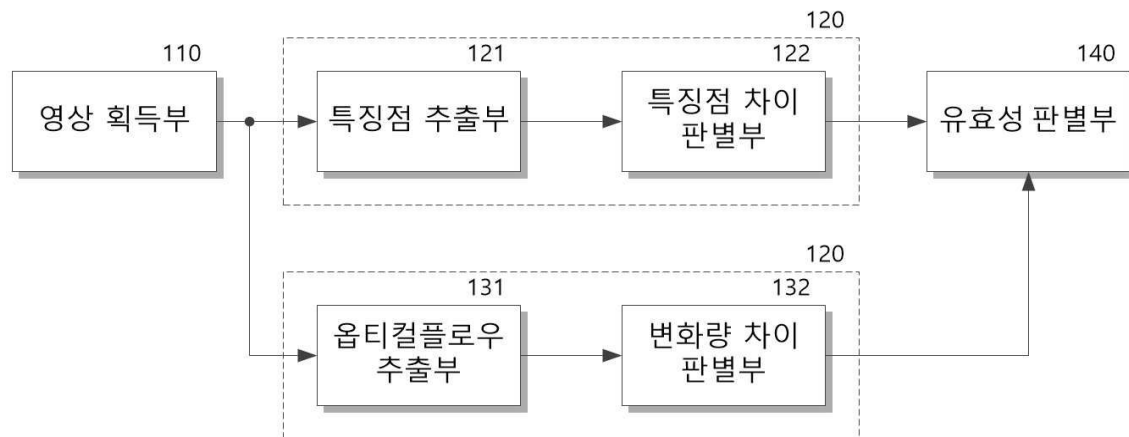
전체 청구항 수 : 총 9 항

(54) 발명의 명칭 학습 영상 유효성 검증 장치 및 방법

(57) 요약

본 발명은 원본 학습 영상과 원본 학습 영상으로부터 기지정된 방식으로 생성된 자가증식 학습 영상을 획득하는 영상 획득부, 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상에서 각 프레임별로 특징점을 추출하고, 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상 각각에서 추출된 프레임별 특징점 개수를 비교하여 프레임별 특징점 개수차를 획득하는 특징점 분석부, 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상 각각의 다수의 프레임에서 프레임들 사이에서 다수의 옵티컬플로우를 추출하고, 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상에서 추출된 다수의 옵티컬플로우들 사이의 차이를 옵티컬플로우별 변화량 차이로 획득하는 시간 시퀀스 분석부 및 프레임별 특징점 개수차와 옵티컬플로우별 변화량 차이를 기반으로 자가증식 학습 영상의 유효성을 판별하는 유효성 판별부를 학습 영상 유효성 검증 장치 및 방법을 제공할 수 있다.

대표도 - 도1



(52) CPC특허분류

G06T 2207/20081 (2013.01)

G06T 2207/20084 (2013.01)

이 발명을 지원한 국가연구개발사업

과제고유번호 2018-0-00247

부처명 과학기술정보통신부

연구관리전문기관 정보통신기술진흥센터(NIPA산하)

연구사업명 정보통신방송연구개발사업

연구과제명 [이지바로][주관/창원대학교] GANs를 이용한 딥러닝용학습데이터 자가 증식 기술 및 유효
성 검증 기술 개발(1/2)

기 여 율 1/1

주관기관 창원대학교 산학협력단

연구기간 2018.04.01 ~ 2018.12.31

명세서

청구범위

청구항 1

원본 학습 영상과 원본 학습 영상으로부터 기지정된 방식으로 생성된 자가증식 학습 영상을 획득하는 영상 획득부;

상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상에서 각 프레임별로 특징점을 추출하고, 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상 각각에서 추출된 프레임별 특징점 개수를 비교하여 프레임별 특징점 개수차를 획득하는 특징점 분석부;

상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상 각각의 다수의 프레임에서 프레임들 사이에서 다수의 옵티컬플로우를 추출하고, 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상에서 추출된 다수의 옵티컬플로우들 사이의 차이를 옵티컬플로우별 변화량 차이로 획득하는 시간 시퀀스 분석부; 및

상기 프레임별 특징점 개수차와 상기 옵티컬플로우별 변화량 차이를 기반으로 상기 자가증식 학습 영상의 유효성을 판별하는 유효성 판별부; 를 포함하는 학습 영상 유효성 검증 장치.

청구항 2

제1 항에 있어서, 상기 특징점 분석부는

상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상에서 각 프레임별로 특징점을 추출하는 특징점 추출부; 및

상기 자가증식 학습 영상에서 추출된 프레임별 특징점 개수와 상기 원본 학습 영상에서 추출된 프레임별 특징점 개수 중 대응하는 특징점 개수를 비교하여 프레임별 특징점 개수차를 획득하는 특징점 차이 판별부; 를 포함하는 학습 영상 유효성 검증 장치.

청구항 3

제2 항에 있어서, 상기 특징점 추출부는

해리스 코너 기법을 이용하여 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상의 각 프레임에서 코너에 해당하는 픽셀을 특징점으로 추출하는 학습 영상 유효성 검증 장치.

청구항 4

제1 항에 있어서, 상기 시간 시퀀스 분석부는

상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상 각각의 다수의 프레임에서 프레임들 사이에서 다수의 옵티컬플로우를 추출하는 옵티컬플로우 추출부; 및

상기 자가증식 학습 영상에서 추출된 다수의 옵티컬플로우와 상기 원본 학습 영상에서 추출된 옵티컬플로우 중 대응하는 옵티컬플로우 사이의 차이를 옵티컬플로우별 변화량 차이로 획득하는 변화량 판별부; 를 포함하는 학습 영상 유효성 검증 장치.

청구항 5

제1 항에 있어서, 상기 유효성 판별부는

각 프레임별 특징점 개수의 차이가 기지정된 기준 개수차 이내이고, 옵티컬플로우별 변화량 차이 중 기지정된 기준 변화량 차이 이상인 옵티컬플로우의 수가 상기 자가증식 학습 영상의 전체 프레임의 수에 비해 기지정된 기준 비율 이하이면, 상기 자가증식 학습 영상이 유효한 것으로 판별하는 학습 영상 유효성 검증 장치.

청구항 6

원본 학습 영상과 원본 학습 영상으로부터 기지정된 방식으로 생성된 자가증식 학습 영상을 획득하는 단계;

상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상에서 각 프레임별로 특징점을 추출하고, 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상 각각에서 추출된 프레임별 특징점 개수를 비교하여 프레임별 특징점 개수차를 획득하는 단계;

상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상 각각의 다수의 프레임에서 프레임들 사이에서 다수의 옵티컬플로우를 추출하고, 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상에서 추출된 다수의 옵티컬플로우들 사이의 차이를 옵티컬플로우별 변화량 차이로 획득하는 단계; 및

상기 프레임별 특징점 개수차와 상기 옵티컬플로우별 변화량 차이를 기반으로 상기 자가증식 학습 영상의 유효성을 판별하는 단계; 를 포함하는 학습 영상 유효성 검증 방법.

청구항 7

제6 항에 있어서, 상기 특징점 개수차를 획득하는 단계는

상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상에서 해리스 코너 기법을 이용하여 각 프레임별로 코너에 해당하는 픽셀을 판별하여 특징점으로 추출하는 단계; 및

상기 자가증식 학습 영상에서 추출된 프레임별 특징점 개수와 상기 원본 학습 영상에서 추출된 프레임별 특징점 개수 중 대응하는 특징점 개수를 비교하여 프레임별 특징점 개수차를 획득하는 특징점 차이 판별부; 를 포함하는 학습 영상 유효성 검증 방법.

청구항 8

제6 항에 있어서, 상기 변화량 차이로 획득하는 단계는

상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상 각각의 다수의 프레임에서 프레임들 사이에서 다수의 옵티컬플로우를 추출하는 단계; 및

상기 자가증식 학습 영상에서 추출된 다수의 옵티컬플로우와 상기 원본 학습 영상에서 추출된 옵티컬플로우 중 대응하는 옵티컬플로우 사이의 차이를 옵티컬플로우별 변화량 차이로 획득하는 단계; 를 포함하는 학습 영상 유효성 검증 방법.

청구항 9

제6 항에 있어서, 상기 유효성을 판별하는 단계는

각 프레임별 특징점 개수의 차이가 기지정된 기준 개수차 이내이고, 옵티컬플로우별 변화량 차이 중 기지정된 기준 변화량 차이 이상인 옵티컬플로우의 수가 상기 자가증식 학습 영상의 전체 프레임의 수에 비해 기지정된 기준 비율 이하이면, 상기 자가증식 학습 영상이 유효한 것으로 판별하는 학습 영상 유효성 검증 방법.

발명의 설명

기술 분야

[0001] 본 발명은 학습을 위한 학습 영상 유효성 검증 장치 및 방법에 관한 것으로, 자가증식된 학습 영상 유효성 검증 장치 및 방법에 관한 것이다.

배경 기술

[0002] 인공 신경망을 이용한 딥러닝 기법에 대한 연구가 발전됨에 따라, 딥러닝을 이용하여 영상의 다양한 특성을 획득하는 연구가 활발하게 이루어지고 있다.

[0003] 딥러닝 기법에 의해 학습되는 인공 신경망은 많은 양의 학습 영상을 이용하여 충분하게 학습된 경우에만 요구되는 성능을 나타낼 수 있으며, 학습 영상의 질 또한 매우 중요하다.

[0004] 그러나 영상에서 획득하고자 하는 특성에 따라 적합한 학습 영상이 요구되므로, 많은 분야에서 학습 영상은 매우 부족한 실정이다. 그리고 기존에 학습 영상을 생성하는 것은 대부분 수작업으로 수행되므로, 매우 오랜 시간과 노력 및 비용이 요구된다.

[0005] 이에 최근에는 학습 영상 부족 문제를 극복하기 위해, 학습 영상을 자동으로 생성하는 방법에 대한 연구가 이루

어지고 있다. 그 중 한가지 방법으로 기존의 학습 영상을 기반으로 새로운 학습 영상을 자가증식 방식으로 생성하는 방법이 있다. 그러나, 자가증식 방식으로 생성된 학습 영상은 부자연스럽고 적합한 학습 영상이 아닐 가능성이 높다는 문제가 있다. 즉 자가증식 학습 영상은 원본 학습 영상과는 상이해야 하지만, 원본 학습 영상과 매우 크게 차이가 발생되는 경우, 인공 신경망의 학습에 적합한 학습 영상으로 생성되지 않을 수 있다.

[0006] 따라서 자가증식을 통해 생성된 학습 영상이 학습에 적합한지 여부에 대한 유효성을 검증할 필요성이 있다.

선행기술문헌

특허문헌

[0007] (특허문헌 0001) 한국 등록 특허 제10-1880035호 (2018.07.13 등록)

발명의 내용

해결하려는 과제

[0008] 본 발명의 목적은 자가증식 방식으로 생성된 학습 영상의 유효성을 검증할 수 있는 학습 영상 유효성 검증 장치 및 방법을 제공하는데 있다.

[0009] 본 발명의 다른 목적은 원본 영상과 자가증식 학습 영상의 각 프레임에서의 특징 변화량 비교와 옵티컬플로우 변화를 기반으로 원본 영상 대비 자가증식 학습 영상의 유효성 및 자연스러움을 검증할 수 있는 학습 영상 유효성 검증 장치 및 방법을 제공하는데 있다.

과제의 해결 수단

[0010] 상기 목적을 달성하기 위한 본 발명의 일 실시예에 따른 학습 영상 유효성 검증 장치는 원본 학습 영상과 원본 학습 영상으로부터 기지정된 방식으로 생성된 자가증식 학습 영상을 획득하는 영상 획득부; 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상에서 각 프레임별로 특징점을 추출하고, 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상 각각에서 추출된 프레임별 특징점 개수를 비교하여 프레임별 특징점 개수차를 획득하는 특징점 분석부; 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상 각각의 다수의 프레임에서 프레임들 사이에서 다수의 옵티컬플로우를 추출하고, 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상에서 추출된 다수의 옵티컬플로우들 사이의 차이를 옵티컬플로우별 변화량 차이로 획득하는 시간 시퀀스 분석부; 및 상기 프레임별 특징점 개수차와 상기 옵티컬플로우별 변화량 차이를 기반으로 상기 자가증식 학습 영상의 유효성을 판별하는 유효성 판별부;를 포함한다.

[0011] 상기 특징점 분석부는 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상에서 각 프레임별로 특징점을 추출하는 특징점 추출부; 및 상기 자가증식 학습 영상에서 추출된 프레임별 특징점 개수와 상기 원본 학습 영상에서 추출된 프레임별 특징점 개수 중 대응하는 특징점 개수를 비교하여 프레임별 특징점 개수차를 획득하는 특징점 차이 판별부;를 포함할 수 있다.

[0012] 상기 특징점 추출부는 해리스 코너 기법을 이용하여 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상의 각 프레임에서 코너에 해당하는 픽셀을 특징점으로 추출할 수 있다.

[0013] 상기 시간 시퀀스 분석부는 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상 각각의 다수의 프레임에서 프레임들 사이에서 다수의 옵티컬플로우를 추출하는 옵티컬플로우 추출부; 및 상기 자가증식 학습 영상에서 추출된 다수의 옵티컬플로우와 상기 원본 학습 영상에서 추출된 옵티컬플로우 중 대응하는 옵티컬플로우 사이의 차이를 옵티컬플로우별 변화량 차이로 획득하는 변화량 판별부;를 포함할 수 있다.

[0014] 상기 유효성 판별부는 각 프레임별 특징점 개수의 차이가 기지정된 기준 개수차 이내이고, 옵티컬플로우별 변화량 차이 중 기지정된 기준 변화량 차이 이상인 옵티컬플로우의 수가 상기 자가증식 학습 영상의 전체 프레임의 수에 비해 기지정된 기준 비율 이하이면, 상기 자가증식 학습 영상이 유효한 것으로 판별할 수 있다.

[0015] 상기 목적을 달성하기 위한 본 발명의 다른 실시예에 따른 학습 영상 유효성 검증 방법은 원본 학습 영상과 원본 학습 영상으로부터 기지정된 방식으로 생성된 자가증식 학습 영상을 획득하는 단계; 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상에서 각 프레임별로 특징점을 추출하고, 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습

영상 각각에서 추출된 프레임별 특징점 개수를 비교하여 프레임별 특징점 개수차를 획득하는 단계; 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상 각각의 다수의 프레임에서 프레임들 사이에서 다수의 옵티컬플로우를 추출하고, 상기 자가증식 학습 영상과 상기 원본 학습 영상에서 추출된 다수의 옵티컬플로우들 사이의 차이를 옵티컬플로우별 변화량 차이로 획득하는 단계; 및 상기 프레임별 특징점 개수차와 상기 옵티컬플로우별 변화량 차이를 기반으로 상기 자가증식 학습 영상의 유효성을 판별하는 단계; 를 포함한다.

발명의 효과

[0016] 따라서, 본 발명의 실시예에 따른 학습 영상 유효성 검증 장치 및 방법은 원본 영상과 자가증식 학습 영상의 각 프레임에서 특징점과 옵티컬플로우를 추출하여, 원본 영상과의 프레임별 특징 변화량 및 옵티컬플로우 변화량 비교를 통하여 원본 영상 대비 자가증식 학습 영상의 유효성 및 자연스러움을 검증할 수 있도록 한다. 자가증식 학습 영상의 유효성과 자연스러움을 검증함으로써, 다양한 자가증식 학습 영상을 안정적으로 생성할 수 있도록 하여 학습 영상의 부족 문제를 해소할 수 있다.

도면의 간단한 설명

[0017] 도1 은 본 발명의 일 실시예에 따른 학습 영상 유효성 검증 장치의 개략적 구조를 나타낸다.

도2 는 도1 의 학습 영상 유효성 검증 장치가 유효성을 검증하는 개념을 나타낸다.

도3 은 본 발명의 일 실시예에 따른 학습 영상 유효성 검증 방법을 나타낸다.

발명을 실시하기 위한 구체적인 내용

[0018] 본 발명과 본 발명의 동작상의 이점 및 본 발명의 실시에 의하여 달성되는 목적을 충분히 이해하기 위해서는 본 발명의 바람직한 실시예를 예시하는 첨부 도면 및 첨부 도면에 기재된 내용을 참조하여야만 한다.

[0019] 이하, 첨부한 도면을 참조하여 본 발명의 바람직한 실시예를 설명함으로써, 본 발명을 상세히 설명한다. 그러나, 본 발명은 여러 가지 상이한 형태로 구현될 수 있으며, 설명하는 실시예에 한정되는 것이 아니다. 그리고, 본 발명을 명확하게 설명하기 위하여 설명과 관계없는 부분은 생략되며, 도면의 동일한 참조부호는 동일한 부재임을 나타낸다.

[0020] 명세서 전체에서, 어떤 부분이 어떤 구성요소를 "포함"한다고 할 때, 이는 특별히 반대되는 기재가 없는 한 다른 구성요소를 제외하는 것이 아니라, 다른 구성요소를 더 포함할 수 있는 것을 의미한다. 또한, 명세서에 기재된 "...부", "...기", "모듈", "블록" 등의 용어는 적어도 하나의 기능이나 동작을 처리하는 단위를 의미하며, 이는 하드웨어나 소프트웨어 또는 하드웨어 및 소프트웨어의 결합으로 구현될 수 있다.

[0021] 도1 은 본 발명의 일 실시예에 따른 학습 영상 유효성 검증 장치의 개략적 구조를 나타내고, 도2 는 도1 의 학습 영상 유효성 검증 장치가 유효성을 검증하는 개념을 나타낸다.

[0022] 도1 및 도2 를 참조하면, 본 실시예에 따른 학습 영상 유효성 검증 장치는 영상 획득부(110), 특징점 분석부(120), 시간 시퀀스 분석부(130) 및 유효성 판별부(140)를 포함한다.

[0023] 영상 획득부(110)는 유효성을 검증할 자가증식 학습 영상을 원본 학습 영상과 함께 획득한다.

[0024] 여기서 자가증식 학습 영상은 원본 학습 영상으로부터 생성된 학습 영상으로 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상은 각각 다수의 프레임을 갖는 영상이다. 일례로 자가증식 학습 영상은 미리 학습된 인공 신경망 등을 이용하여 원본 학습 영상이 생성된 의도를 분류하고, 분류된 의도에 대응하여 영상 내의 객체의 움직임이나 색상 또는 주변 환경 요인들을 변경한 영상일 수 있다.

[0025] 특징점 분석부(120)는 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상에서 각 프레임별로 특징점을 추출하고, 자가증식 학습 영상과 학습 영상에서 프레임별로 추출된 특징점의 차이를 비교 분석하여 유효성 판별부(140)로 전달한다.

[0026] 특징점 분석부(120)는 특징점 추출부(121) 및 특징점 차이 판별부(122)를 포함한다.

[0027] 특징점 추출부(121)는 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상에 대해 기지정된 방식으로 각 프레임별 특징점을 추출한다. 일례로 특징점 추출부(121)는 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상의 각 프레임에서 해리스 코너(Harris corner) 기법을 이용하여 특징점을 추출할 수 있다.

[0028] 해리스 코너 기법은 영상에서 지정된 크기의 윈도우를 이동시키면서, 윈도우 내의 각 픽셀이 모든 방향으로 영

상변화가 클 때, 해당 픽셀을 코너(또는 에지)로 판별하여 특징점으로 추출하는 기법이다.

[0029] 해리스 코너 기법에 따르면, 특정 픽셀(x, y)에 대한 변화량($\Delta x, \Delta y$)이 주어지면, 지역적인 신호의 변화를 측정할 수 있는 로컬 자기상관(Local auto-correlation) 함수는 수학식 1로 표현된다.

수학식 1

$$c(x, y) = \sum_{w_g} [I(x_i, y_i) - I(x_i + \Delta x, y_i + \Delta y)]^2$$

[0030]

[0031] 여기서 I 는 픽셀의 밝기를 나타내고, (x_i, y_i) 는 가우시안 윈도우(w_g) 내부의 픽셀을 나타낸다.

[0032] 한편 변화량($\Delta x, \Delta y$)만큼 이동한 영역은 테일러 확장을 이용하면, 수학식 2와 같이 표현된다.

수학식 2

$$\begin{aligned} I(x_i + \Delta x, y_i + \Delta y) \\ \approx I(x_i, y_i) + [I_x(x_i, y_i) \ I_y(x_i, y_i)] \begin{bmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{bmatrix} \end{aligned}$$

[0033]

[0034] 여기서 I_x 와 I_y 는 각각 x, y 에 대한 그래디언트를 나타낸다.

[0035] 수학식 2를 수학식 1에 대입하면, 수학식 3이 획득된다.

수학식 3

$$c(x, y) = [\Delta x \ \Delta y] C(x, y) \begin{bmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{bmatrix}$$

$$C(x, y) = \begin{bmatrix} \sum_{w_g} (I_x(x_i, y_i))^2 & \sum_{w_g} I_x(x_i, y_i) I_y(x_i, y_i) \\ \sum_{w_g} I_x(x_i, y_i) I_y(x_i, y_i) & \sum_{w_g} (I_y(x_i, y_i))^2 \end{bmatrix}$$

[0036]

[0037] 그리고 수학식 3의 $C(x, y)$ 를 이용하여 수학식 4와 같이 코너의 정도를 판별한다.

수학식 4

$$Crf(x, y) = \det(C(x, y)) - k \times [\text{trace}(C(x, y))]^2$$

[0038]

[0039] 수학식 4에 따라 판별되는 각 픽셀에 대한 코너의 정도를 이용하여, 수학식 5와 같이 영상 내의 특징점(Feature point: FP)을 추출한다.

수학식 5

$$FP(x, y) = \begin{cases} 1 & \text{if } Crf(x, y) > T_F \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

[0040]

- [0041] 여기서 T_p 는 특징점 판별을 위한 기준 코너값을 나타낸다.
- [0042] 특징점 추출부(121)가 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상 각각의 프레임별 특징점을 획득하면, 특징점 차이 판별부(122)는 도2의 세로 방향 화살표와 같이, 자가증식 학습 영상의 프레임별 특징점의 개수를 원본 학습 영상의 대응하는 프레임의 특징점의 개수와 비교하여, 프레임별 특징점 개수의 차이를 유효성 판별부(140)로 전달한다.
- [0043] 만일 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상 사이의 특징점, 즉 코너의 개수가 크게 차이가 나는 경우, 인공 신경망은 두 영상이 매우 상이한 영상으로 판별할 수 있으며, 이는 자가증식 학습 영상이 인공 신경망의 학습에 적합하지 않음을 의미하기 때문이다.
- [0044] 한편, 시간 시퀀스 분석부(130)는 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상 각각에서 프레임의 순서에 따라 연속된 프레임들 사이의 픽셀의 이동, 즉 옵티컬플로우를 획득하고, 원본 학습 영상 대비 자가증식 학습 영상의 픽셀 이동의 변화량의 차이를 획득된 옵티컬플로우의 변화량 차이로 획득하여 유효성 판별부(140)로 전달한다.
- [0045] 시간 시퀀스 분석부(130)는 옵티컬플로우 추출부(131) 및 변화량 판별부(132)를 포함한다.
- [0046] 옵티컬플로우 추출부(131)는 도2의 가로 방향 화살표로 표시된 바와 같이, 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상 각각에서 프레임 사이의 옵티컬플로우를 획득한다. 옵티컬플로우는 알려진 바와 같이, 연속된 두 프레임 사이에서 대응하는 픽셀의 위치 변화를 나타낸다. 옵티컬플로우는 다양한 방식을 이용하여 획득될 수 있으며, 일 예로 미리 패턴 인식 기법이 학습된 인공 신경망을 이용하여 획득될 수 있다.
- [0047] 옵티컬플로우 추출부(131)에서 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상에 대한 다수의 옵티컬플로우가 획득되면, 변화량 판별부(132)는 자가증식 학습 영상에서 프레임간 획득된 옵티컬플로우와 원본 학습 영상에서 대응하는 프레임간 획득된 옵티컬플로우를 비교하여 변화량의 차이를 유효성 판별부(140)로 전달한다. 여기서 변화량 판별부(132)는 일 예로 자가증식 학습 영상의 옵티컬플로우의 평균 변화량과 원본 학습 영상의 옵티컬플로우의 평균 변화량 사이의 차이를 비교하여 변화량 차이를 획득할 수도 있으나, 각 픽셀별 또는 영역별 옵티컬 플로우의 차이를 변화량의 차이로 획득할 수도 있다.
- [0048] 시간 시퀀스 분석부(130)가 자가증식 학습 영상의 프레임간 옵티컬플로우를 원본 학습 영상의 프레임간 옵티컬 플로우와 비교하는 것은 원본 학습 영상으로부터 생성된 자가증식 학습 영상의 자연스러움을 판별하기 위해서이다.
- [0049] 만일 원본 학습 영상에서 특정 객체가 다수의 프레임에서 우측방향으로 이동하고 있는 반면, 자가증식 학습 영상에서의 객체가 여러 프레임에 걸쳐 좌측 방향, 즉 원본 학습 영상과 반대 방향으로 이동한다면, 이는 자가증식 학습 영상이 부자연스럽게 생성된 것으로 볼 수 있기 때문이다.
- [0050] 유효성 판별부(140)는 특징점 분석부(120)에서 인가되는 프레임별 특징점 개수의 차이와 시간 시퀀스 분석부(130)에서 인가되는 옵티컬플로우별 변화량 차이를 기반으로 자가증식 학습 영상의 유효성을 판별한다.
- [0051] 유효성 판별부(140)는 각 프레임별 특징점 개수의 차이가 기지정된 기준 개수차 이내이고, 옵티컬플로우별 변화량 차이 중 기지정된 기준 변화량 차이 이상인 옵티컬플로우의 수가 자가증식 학습 영상의 전체 프레임의 수에 비해 기지정된 기준 비율 이하이면, 자가증식 학습 영상이 유효한 것으로 판별한다.
- [0052] 유효성 판별부(140)는 프레임별 특징점 개수차를 인가받아, 각 프레임별 특징점 개수차 각각이 기준 개수차 이내 인지 판별한다. 만일 적어도 하나의 프레임별 특징점 개수차가 기준 개수차를 초과하면, 자가증식 학습 영상의 적어도 하나의 프레임이 원본 학습 영상의 대응하는 프레임과 상이하게 생성된 것을 의미하므로, 유효성 판별부(140)는 자가증식 학습 영상이 유효하지 않은 것으로 판별한다.
- [0053] 그리고 유효성 판별부(140)는 옵티컬플로우별 변화량 차이를 인가받고, 각 옵티컬플로우별 변화량 차이 각각이 기준 변화량 차이 이상인지 판별한다. 그리고 기준 변화량 차이 이상인 옵티컬플로우의 개수를 판별하고, 기준 변화량 차이 이상인 옵티컬플로우의 수가 자가증식 학습 영상의 전체 프레임의 수에 비해 기준 비율 이상인지 판별한다. 만일 기준 변화량 차이 이상인 옵티컬플로우의 수의 비율이 기준 비율 이상이면, 유효성 판별부(140)는 생성된 자가증식 학습 영상이 유효하지 않은 것으로 판별한다.
- [0054] 도3은 본 발명의 일 실시예에 따른 학습 영상 유효성 검증 방법을 나타낸다.
- [0055] 도1 및 도2를 참조하여, 도3의 본 실시예에 따른 학습 영상 유효성 검증 방법을 설명하면, 학습 영상 유효성

검증 장치는 우선 원본 학습 영상과 유효성을 검증할 자가증식 학습 영상을 획득한다(S10).

[0056] 그리고 획득된 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상 각각에 대해 기지정된 방식으로 각 프레임별로 특징점을 추출한다(S20).

[0057] 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상의 각 프레임별 특징점이 추출되면, 자가증식 학습 영상의 프레임별 특징점의 개수와 원본 학습 영상의 대응하는 프레임의 특징점의 개수를 비교하여, 프레임별 특징점 개수의 차이를 계산한다(S30).

[0058] 이와 함께 획득된 자가증식 학습 영상과 원본 학습 영상 각각에서 다수의 프레임들 사이의 옵티컬플로우를 획득한다(S40). 그리고 획득된 자가증식 학습 영상에서 프레임간 획득된 옵티컬플로우와 원본 학습 영상에서 대응하는 프레임간 획득된 옵티컬플로우를 비교하여 변화량의 차이를 계산한다(S50). 이때, 학습 영상 유효성 검증 장치는 자가증식 학습 영상의 옵티컬플로우의 평균 변화량과 원본 학습 영상의 옵티컬플로우의 평균 변화량 사이의 차이를 비교하여 변화량 차이를 계산하거나, 각 픽셀별 또는 영역별 옵티컬 플로우의 차이를 변화량의 차이로 계산할 수도 있다.

[0059] 프레임별 특징점 개수의 차이와 옵티컬플로우별 변화량 차이가 계산되면, 학습 영상 유효성 검증 장치는 프레임별 특징점 개수의 차이와 옵티컬플로우별 변화량 차이를 이용하여 자가증식 학습 영상의 유효성을 판별한다(S60).

[0060] 학습 영상 유효성 검증 장치는 각 프레임별 특징점 개수의 차이가 기준 개수차 이내이고, 옵티컬플로우별 변화량 차이 중 기준 변화량 차이 이상인 옵티컬플로우의 수가 자가증식 학습 영상의 전체 프레임의 수에 비해 기준 비율 이하이면, 자가증식 학습 영상이 유효한 것으로 판별한다.

[0061] 결과적으로 본 발명의 실시예에 따른 학습 영상 유효성 검증 장치 및 방법은 원본 영상과 자가증식 학습 영상의 각 프레임에서 특징점과 옵티컬플로우를 추출하여, 원본 영상과의 프레임별 특징 변화량 및 옵티컬플로우 변화량 비교를 통하여 원본 영상 대비 자가증식 학습 영상의 유효성 및 자연스러움을 검증한다. 따라서 다양한 자가증식 학습 영상의 유효성 검증을 통해 자가증식 학습 영상을 안정적으로 생성할 수 있도록 하여 학습 영상의 부족 문제를 해소할 수 있다.

[0062] 본 발명에 따른 방법은 컴퓨터에서 실행 시키기 위한 매체에 저장된 컴퓨터 프로그램으로 구현될 수 있다. 여기서 컴퓨터 판독가능 매체는 컴퓨터에 의해 액세스 될 수 있는 임의의 가용 매체일 수 있고, 또한 컴퓨터 저장 매체를 모두 포함할 수 있다. 컴퓨터 저장 매체는 컴퓨터 판독가능 명령어, 데이터 구조, 프로그램 모듈 또는 기타 데이터와 같은 정보의 저장을 위한 임의의 방법 또는 기술로 구현된 휘발성 및 비휘발성, 분리형 및 비분리형 매체를 모두 포함하며, ROM(판독 전용 메모리), RAM(랜덤 액세스 메모리), CD(컴팩트 디스크)-ROM, DVD(디지털 비디오 디스크)-ROM, 자기 테이프, 플로피 디스크, 광데이터 저장장치 등을 포함할 수 있다.

[0063] 본 발명은 도면에 도시된 실시예를 참고로 설명되었으나 이는 예시적인 것에 불과하며, 본 기술 분야의 통상의 지식을 가진 자라면 이로부터 다양한 변형 및 균등한 타 실시예가 가능하다는 점을 이해할 것이다.

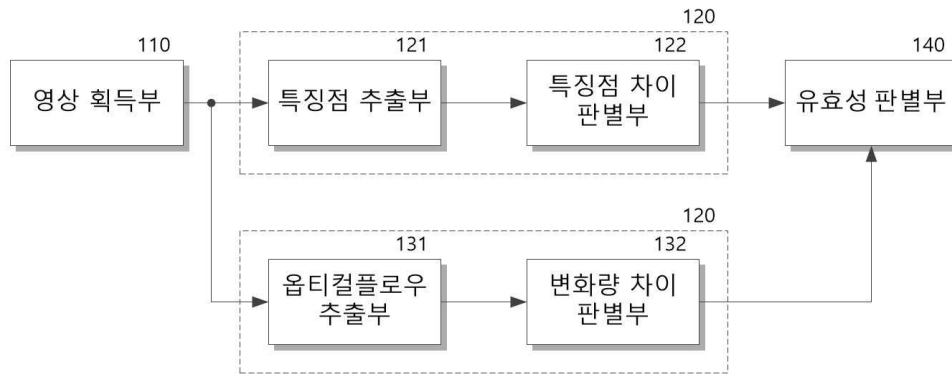
[0064] 따라서, 본 발명의 진정한 기술적 보호 범위는 첨부된 청구범위의 기술적 사상에 의해 정해져야 할 것이다.

부호의 설명

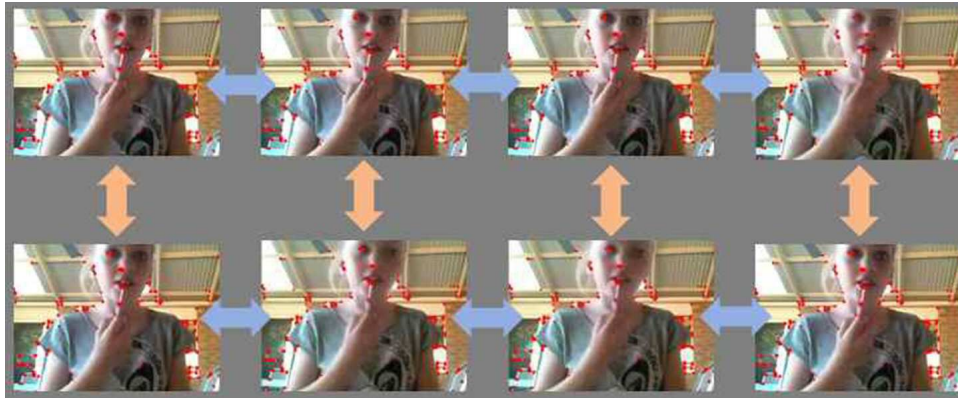
[0065] 110: 영상 획득부 120: 특징점 분석부
130: 시간 시퀀스 분석부 140: 유효성 판별부
121: 특징점 추출부 122: 특징점 차이 판별부
131: 옵티컬플로우 추출부 132: 변화량 차이 판별부

도면

도면1



도면2



도면3

