AI 개론+응용 정기평가 대비 예상 문제

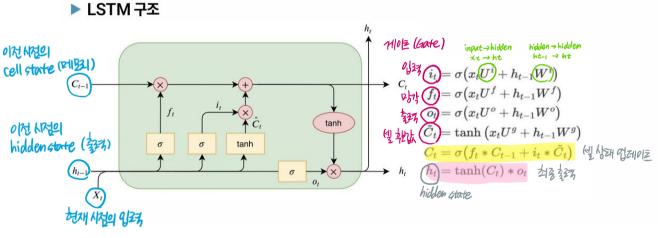
홍송은

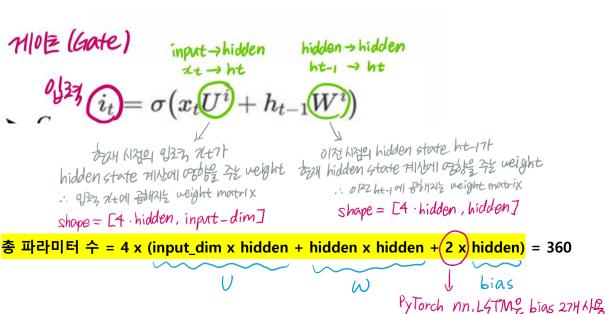
11주차 스터디 컴퓨터비전 정기평가 대비 예상 문제 작성 및 풀이(개론) 중 문제 풀이 보완 (전효재 - 문제20번)

다음은 LSTM의 인스턴스를 만드는 코드이다. lstm 모델에서 학습해야 할 파라미터의 개수는 몇 개인지 구하시오.

```
input_dim = 7
hidden_size = 6
Istm = nn.LSTM(input_dim, hidden_size, batch_first=True)
```

(풀이) AI 개론 17차시 강의자료 - LSTM 구조





1. 다음 중 실행 시 오류가 발생할 가능성이 있는 코드 조각을 모두 고르시오.

a.

```
nn.Conv2d(1, 32, kernel_size=5, padding='same')
```

b.

```
nn.Linear(784, 256)
```

x = torch.randn(32, 784)

x = x.view(784)

C.

```
x = torch.randn(1, 28, 28)
```

x = x.unsqueeze(0)

d.

```
x = torch.randn(32, 3, 32, 32)
model = nn.Conv2d(3, 16, kernel_size=3)
y = model(x)
```

2. 아래 CNN의 출력 텐서 크기는?

```
nn.Conv2d(1, 8, kernel_size=3, stride=1, padding=0) # 입력: (1, 28, 28)
```

```
a. (8, 28, 28)
```

- b. (8, 26, 26) # (C, H, W)
- c. (1, 28, 28)
- d. (8, 24, 24)
- e. (1, 26, 26)

3. OpenCV를 이용하여 엣지를 검출한 후, 윤곽선을 추출하고 중심 좌표를 반환하는 코드를 작성하시오.

- 4. 다음 중 HSV 색공간의 장점으로 적절한 것을 모두 고르시오.
 - a. H는 색상, S는 채도, V는 명도를 의미한다.
 - b. HSV는 조명 변화에 민감하다. → 덜 민감하다.
 - c. HSV는 RGB보다 사람의 색 인식 방식에 가깝게 표현한다.
 - d. OpenCV에서 BGR → HSV 변환은 cv2.cvtColor로 수행된다.
 - e. HSV는 RGB보다 빠른 연산을 지원한다. → 연산 속도가 느리다.
 - f. HSV는 색상 기반 객체 추적에 자주 사용된다.

5. 다음 CamShift를 사용한 추적 알고리즘 구현에서 빈칸을 채워 전체 로직을 완성하시오.

```
def camshift_tracking(frame, rc, hist):
    hsv = cv2.cvtColor(frame, cv2.COLOR_BGR2HSV)
    backproj = cv2.calcBackProject([hsv], [0], hist, [0, 180], 1)
    term_crit = (cv2.TERM_CRITERIA_EPS | cv2.TERM_CRITERIA_COUNT, 10, 1)
    ret, rc = cv2.CamShift(backproj, rc, term_crit)
    cv2.ellipse(frame, ret, (0, 255, 0), 2)
    return frame
```

- 6. 다음 중 영상 처리에서 기하학적 변환(Geometric Transformation)에 해당하지 않는 것은?
 - a. 이미지 회전
 - b. 이미지 확대
 - c. 영상 이진화 → 픽셀 기반 연산
 - d. 전단(Shearing)
 - e. 아핀 변환
- 7. cv2.filter2D() 함수로 구현 가능한 필터링 기법을 모두 고르시오.
 - a. 평균값 필터
 - b. 가우시안 블러 → cv2.GaussianBlur()
 - c. 샤프닝 필터
 - d. Sobel 필터
- 8. 다음 중 Lucas-Kanade Optical Flow 알고리즘의 특징으로 옳은 것들은?
 - a. 모든 픽셀에 대해 흐름을 계산한다 → Dense Optical Flow
 - b. 특징점 기반 추적 방식이다
 - c. 작은 움직임 추적에 강하다
 - d. 연산량이 크고 느리다
 - e. 다중 해상도(Pyramid) 기반 개선이 가능하다

- 9. Depthwise Separable Convolution의 장점으로 올바른 설명은?
 - a. 채널 별 연산 분리를 통해 연산량 감소
 - b. 3×3 필터만 사용 가능함
 - c. 파라미터 수 감소
 - d. Pointwise convolution은 채널 간 정보를 통합
 - e. 연산량은 일반 Conv보다 약 8~9배 적다
 - f. 항상 정확도가 향상된다
- 10. 다음 중 Word2Vec의 Skip-gram 방식 설명으로 올바른 것은?
 - a. 전체 문서의 단어 분포를 벡터로 표현한다
 - b. 주변 단어를 이용해 중심 단어를 예측한다
 - c. 중심 단어로부터 주변 단어를 예측한다
 - d. TF와 IDF를 곱하여 중요도를 반영한다
 - e. 문장의 길이를 기준으로 벡터를 설정한다
- 11. TF-IDF를 기반으로 텍스트 데이터를 벡터화하는 코드를 완성하시오.

from sklearn.feature_extraction.text import _____

text_data = ["나는 사과를 좋아해", "나는 바나나를 좋아해"]

vectorizer = TfidfVectorizer()

vectorizer. fit(text_data)

X = vectorizer. transform(text_data).toarray()

- 12. 다음 중 TF-IDF에서 고려하는 정보로 올바른 항목을 모두 고르시오.
 - a. 단어의 빈도
 - b. 단어의 길이
 - c. 단어가 나타나는 문서 수
 - d. 전체 문서 수
 - e. 단어의 철자 수

- 13. 다음 중 Neural Style Transfer(NST)에 사용되는 구성 요소를 모두 고르시오.
 - a. GAN 기반 생성자
 - b. Content loss
 - c. Style loss
 - d. Gram matrix
 - e. VGG16 feature extractor
 - f. TfidfVectorizer
- 14. 다음 Gram Matrix 계산 함수에 대한 설명으로 옳은 것을 모두 고르시오.

```
def gram_matrix(ip):
    B, C, H, W = ip.size()
    feats = ip.view(B * C, H * W)
    gram = torch.mm(feats, feats.t())
    return gram / (B * C * H * W)
```

- a. Gram Matrix는 채널 간 상관관계를 나타낸다
- b. Feature map의 Flatten 결과를 바탕으로 계산된다
- c. 스타일 손실 계산에 사용되는 주요 행렬이다
- d. 연산 결과는 항상 정방행렬이다
- e. 이미지의 색상만 반영된다 → 공간/채널 간 연관 모두 포함한다.
- 15. CAM 시각화 기법이 정상적으로 작동하기 위한 모델 구조 요건은?
 - a. Dropout Layer 후 Fully Connected Layer
 - b. 마지막 Convolution + Global Average Pooling + FC
 - c. FC Layer만 있는 구조
 - d. 입력 이미지의 크기 제한 없음
 - e. BatchNorm이 반드시 포함되어야 함

- 16. 다음 중 3D Rendering에서 NeRF의 입력 및 출력 요소로 옳은 것을 고르시오.
 - a. (x, y, z) 위치
 - b. 시선 방향 (θ, φ)
 - c. RGB 색상
 - d. 텍스처 좌표
 - e. 밀도 σ
- 17. Gaussian Splatting의 렌더링 품질과 효율을 조절하는 핵심 기법은?
 - a. Noise Regularization
 - b. Adaptive Density Control
 - → 각 Gaussian의 밀도와 크기를 조정해 표현 품질을 유동적으로 제어
 - c. Positional Encoding
 - d. GAN Loss Adjustment
 - e. Image Pyramid Sampling
- 18. DQN의 안정성을 높이기 위한 기법으로 적절한 것은?
 - a. Experience Replay → 데이터 decorrelation
 - b. ε-soft Policy → 탐험/이용 균형
 - c. Target Network → 안정적 Q 업데이트
 - d. One-hot Encoding
 - e. Dynamic Threshold Scaling
- 19. Experience Replay에서 사용하는 주요 기능은?
 - a. 상태 전이 확률 계산
 - b. Q-table 직접 업데이트
 - c. 메모리 버퍼 샘플링
 - d. 연관성 낮은 샘플로 학습
 - e. 예측과 타깃 네트워크 일치

20. 아래 코드의 출력을 예측하시오.

```
gamma = 0.9

rewards = [1, 0, 0, 2]

G = 0

for r in reversed(rewards):

G = r + gamma * G

print(round(G, 2))
```

- a. 2.81 $G_3 = 2$ b. 3.61 $G_2 = 0 + 0.9 \times 2 = 1.8$ c. 2.46 $G_1 = 0 + 0.9 \times 1.8 = 1.62$
- G₀ = $1 + 0.9 \times 1.62 = 2.458 \approx 2.46$ d. 1.90
- e. 4.39
- 21. 다음은 Q-learning의 핵심 업데이트 식이다. 다음 조건을 만족하는 update_q 함수를 구현하시오.
 - Q는 상태-행동 값 테이블 (numpy 2D array)
 - 입력: 상태, 행동, 보상, 다음 상태, 학습률, 감가율
 - 출력: Q[state, action]을 업데이트

def update_q(Q, state, action, reward, next_state, alpha, gamma):
 max_next_q = np.max(Q[next_state])
 Q[state, action] += alpha * (reward + gamma * max_next_q - Q[state, action])

Q-learning in stochastic (real) world

• TD learning
$$\alpha = \frac{1}{2} = \frac{1}{2$$

$$Q(s, a) \leftarrow (1 - \alpha)Q(s, a) + \alpha[r + \gamma \max_{a'} Q(s', a')]$$

$$Q(s, a) \leftarrow Q(s, a) + \alpha [r + \gamma \max_{a'} Q(s', a') - Q(s, a)]$$