TASK2VEC: Task Embedding for Meta-Learning

데이터사이언스학과 빅데이터 관리 및 응용 연구실 석사과정 김민선 2023-05-19

Preliminaries

- Transfer Learning
- 1) 주어진 데이터에서 특징 추출
- 2) 추출된 특징을 기반으로 클래스 분류

data

learning algorithm

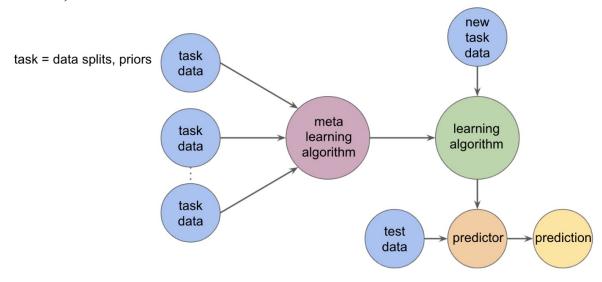
base predictor

predictor

predictor

predictor

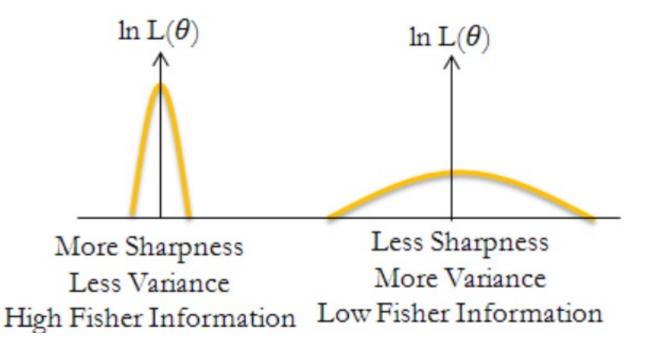
- Meta Learning
- 1) 모든 작업에 동일한 딥러닝 모델 사용
- 2) 딥러닝을 통해 각 작업 자체가 어떤 것인지를 나타내는 특징 벡터 추출하고, 이 벡터와 1)의 모델을 사용하여 작업을 수행
- 3) 각 작업에서 소수의 데이터로 재학습



FIM (Fisher information matrix)

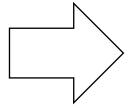
$$\mathbb{E}_{x ilde{-}\hat{p}}KL(p_{w'}(y|x)||p_w(y|x)) = \delta w \cdot F \delta w + o(\delta w^2)$$

$$F = \mathbb{E}_{x,y \sim \hat{p}(x)p_w(y|x)}[
abla_w \log p_w(y|x)
abla_w \log p_w(y|x)^T]$$

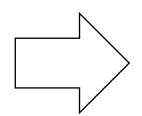


TASK2VEC

사전 학습된 모델에 의해 얻어진 FIM을 계산



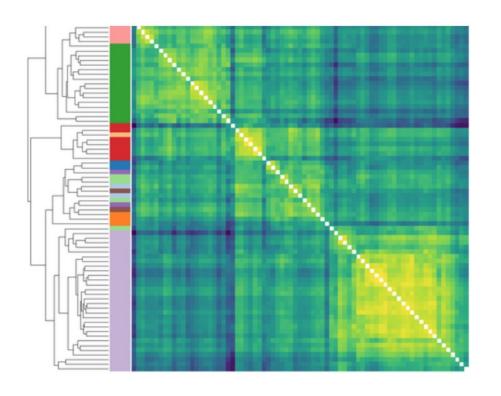
FIM의 대각선 성분만을 추출하여 고정 길이의 벡터를 출력

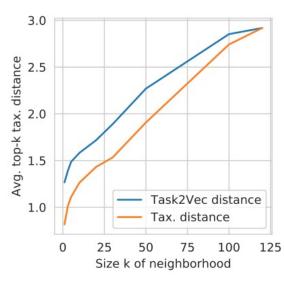


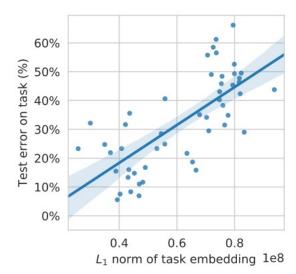
적절한 사전 학습 모델 선택

벡터 간 거리 계산

• Symmetric TASK2VEC distance
$$d_{sym}(F_a,F_b)=d_{cos}\left(rac{F_a}{F_a+F_b},rac{F_b}{F_a+F_b}
ight).$$







벡터 간 거리 계산

Asymmetric TASK2VEC distance

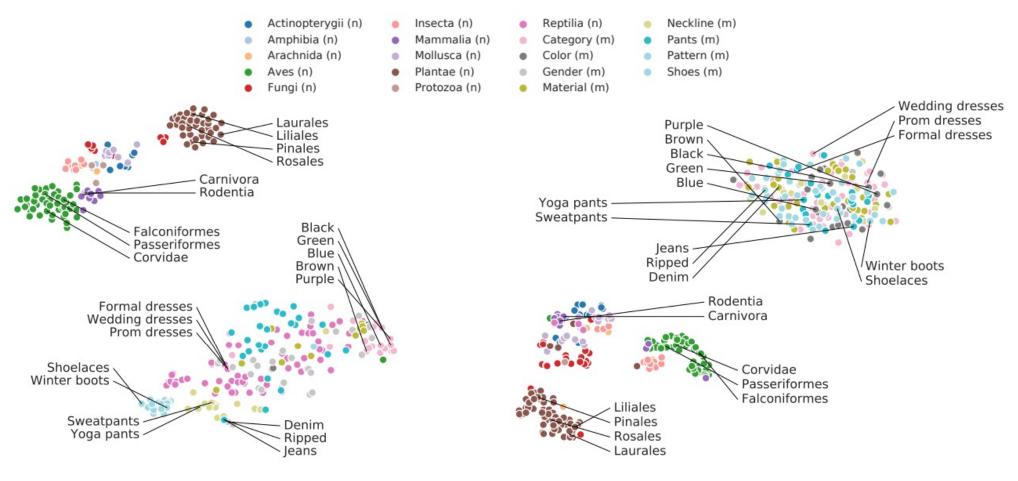
$$d_{asym}(t_a
ightarrow t_b) = d_{sym}(t_a, t_b) - lpha d_{sym}(t_a, t_0)$$



실험 구성 및 데이터

- 1. iNaturalist: 생물을 촬영한 이미지로 구성된 데이터 세트. 각각의 작업은 종의 분류 작업
- 2. CUB-200: 새를 촬영한 이미지로 구성된 데이터 세트. 각 작업은 조류의 분류 작업
- 3. iMaterialist: 패션(복식) 이미지 데이터 세트. 옷의 분류에 관한 작업(색상, 소재 등).
- 4. DeepFashion: 패션(복식) 이미지 데이터 세트. iMaterialist와 마찬가지로 옷 분류에 관한 작업

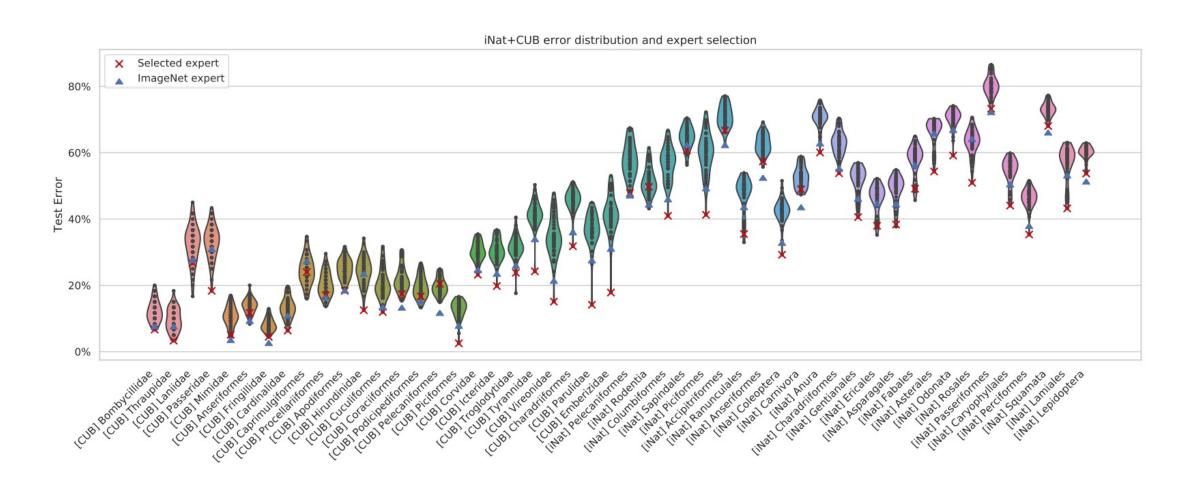
실험 결과



Task Embeddings

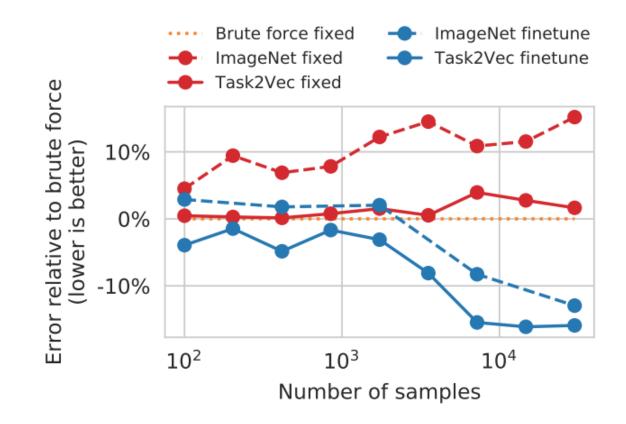
Domain Embeddings

오류 분포



샘플 크기에 대한 의존성

- 주황색 점선: 가장 최적의 모델을 선택한 경우
- 빨간색 실선: TASK2VEC에서 선택한 특징 추출기
- 빨간색 점선: ImageNet으로만 사전 학습시킨 특징 추출기
- 파란색 실선: TASK2VEC에 의해 선택된 특징 추출기를 미세 튜닝한 것
- 파란색 점선: ImageNet만으로 사전 학습시킨 특징 추출기를 Fine Tuned한 것



Meta-task	Optimal	Chance	ImageNet	TASK2VEC	Asymmetric TASK2VEC	MODEL2VEC
iNat + CUB	31.24	+59.52%	+30.18%	+42.54%	+9.97%	+6.81%
Mixed	22.90	+112.49%	+75.73%	+40.30%	+29.23%	+27.81%

결론

- 벡터의 norm은 태스크의 테스트 오류 및 태스크의 복잡성과 상관관계가 있다.
- 임베딩에 의한 벡터 간의 코사인 거리는 작업의 자연 거리(예: 종 간의 분류학적 거리, 전이 학습의 미세 조정 거리)와 상관관계가 있다

TASK2VEC에 기반한 모델 선택 알고리즘은 학습없이 최적 (또는 최적에 가까운) 모델을 제안하기 때문에 brute force로 최적의 학습 된 모델을 찾을 필요가 없다