Görsel Anlambilim

Mehmet Fatih AMASYALI Hesaplamalı Anlambilim Ders Notları BÖLÜM 7



Yıldız Teknik Üniversitesi Bilgisayar Mühendisliği Bölümü

NOVA Research Lab

Hesaplamalı Anlambilim Ders Notları

İçerik

- Resim Tanımı Üretme
- Video Tanımlama
- Görsel Soru Cevaplama
- Karşıtsal Öğrenme



Resim Tanımı Üretme

- 2 yaklaşım
 - Resimden CNN vb.lerle objeleri, özelliklerini vb. bul. Bunlardan (dil modeli vb. ile) cümleleri üret.
 - Problemi diller arası çeviri olarak ele al (görsel bir dilden metne çeviri)



NOVA Research Lab

Hesaplamalı Anlambilim Ders Notları

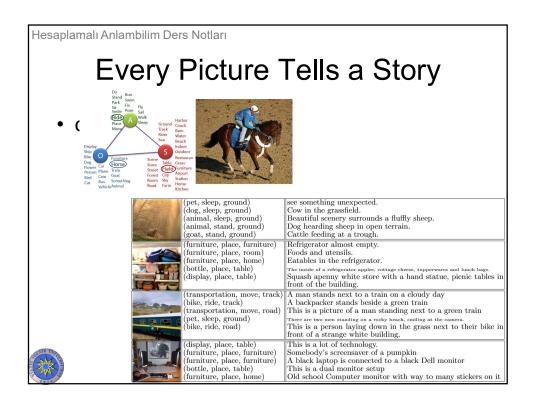
Every Picture Tells a Story *

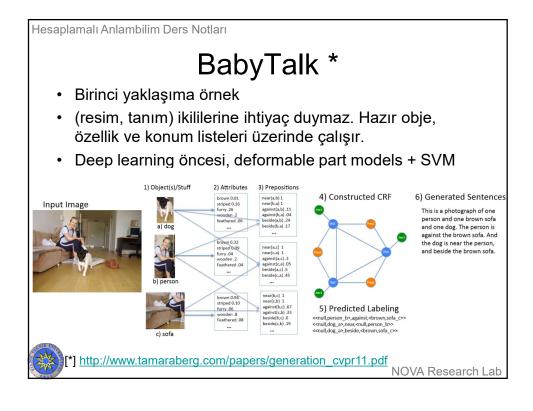
- Birinci yaklaşıma örnek
- Resimleri ve cümleleri en benzediği (obje, eylem, yer) üçlüler ile ifade eder. Hazır listeler üzerinde çalışır. Resim ile hazır cümlelerden birini eşler.





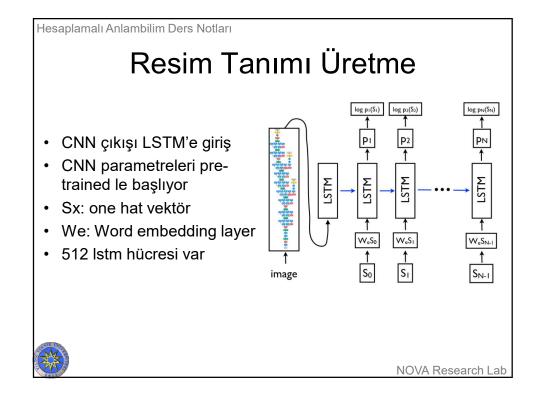
[*] https://www.cs.cmu.edu/~afarhadi/papers/sentence.pdf





Hesaplamalı Anlambilim Ders Notları Show and Tell * A group of people Language Vision Deep CNN Generating RNN shopping at an outdoor market. There are many vegetables at the fruit stand. 2. yaklaşım: Uçtan uca bir sistem $\theta^{\star} = \arg\max_{\theta} \sum_{(I,S)} \log p(S|I;\theta)$ Optimizasyon I: resim S: resmin doğru tanımı Θ: model parametreleri N uzunluğundaki bir tanımın olasılığı $\log p(S|I) = \sum_{t=0}^{N} \log p(S_t|I, S_0, \dots, S_{t-1})$

[*] https://arxiv.org/pdf/1411.4555.pdf



Resim Tanımı Üretme

- Tanım üretimi:
 - Sampling: p1'e göre kelime seç, sonra p2, p3,
 ...
 - Beam search: O ana kadar ki en olası 20 cümleyi tut. Olasılık hesabı

$$S = \arg\max_{S'} p(S'|I)$$

 Üretilen 20 cümleden en olası olanı seçildiğinde %80'i eğitim kümesindeki cümlelerden





Video tanımlama* • Yine çeviri sistemi tabanlı. 2D filtrelerle resimlerden, 3D filtrelerle video küplerinden (resimlerin arkaya doğru dizili hali) özellik çıkarıyor. Input video Input video Input video Input sentence Ta boy is cleaning the floor Tansfer Listm Tansfer Weil Tansfer NOVA Research Lab



Gerekli kabiliyetler *

- Nesne tanıma:
 - What kind of cheese is on the pizza?
 - How many bikes are there?
- Aktivite tanıma
 - Is this man crying?
- Hayat bilgisi ve Çıkarım
 - Is this a vegetarian pizza?
 - Does this person have 20/20 vision?
 - Is this person expecting company?









Is this person expecting company? What is just under the tree?



[*] http://arxiv.org/pdf/1505.00468v6.pdf

NOVA Research Lab

Hesaplamalı Anlambilim Ders Notları

Yöntem

- Frekansı en yüksek olan ilk (K=1000) cevap (1000 sınıflı bir problem)
- Sorular bag of words (1030), resimler VGGnet (4096) ile kodlanmış
- MLP ve LSTM kullanılmış
- Giriş: soru, resim, soru + resim
- Baseline sonuçları: (resimlerin etkisi çok değil!)

	Open-Answer				Multiple-Choice			
	All	Yes/No	Number	Other	All	Yes/No	Number	Other
Question	48.09	75.66	36.70	27.14	53.68	75.71	37.05	38.64
Image	28.13	64.01	00.42	03.77	30.53	69.87	00.45	03.76
Q+I	52.64	75.55	33.67	37.37	58.97	75.59	34.35	50.33
LSTM Q	48.76	78.20	35.68	26.59	54.75	78.22	36.82	38.78
LSTM Q+I	53.74	78.94	35.24	36.42	57.17	78.95	35.80	43.41



Yarış sürüyor http://visualqa.org/

VQA veri kümesinin oluşturulması

- Sorular üretilirken dikkatli bir yol izlenmiş:
- Bir resim verilip, bir robotun zor cevaplayacağı sorular üretilmesi istenmiş
- We have built a smart robot. It understands a lot about images. It can recognize and name all the objects, it knows where the objects are, it can recognize the scene (e.g., kitchen, beach), people's expressions and poses, and properties of objects (e.g., color of objects, their texture). Your task is to stump this smart robot!



NOVA Research Lab

Hesaplamalı Anlambilim Ders Notları

Eleştiriler

- Ancak VQA veri kümesinde
- «What sport is» ile başlayan soruların %41'inin cevabı «tenis»
- «How many» ile başlayan soruların %39'unun cevabı «2»
- «Bu resimde balık var mı?» sorusu ancak resimde balık varsa soruluyor. «bu resimde X var mı?» sorularının %81'inin cevabı «evet»



Veri kümesinde güncelleme*

- Sorularla cevaplar arasındaki düzenlilikleri ortadan kaldırmak için
- Resme bakmadan doğru cevap verebilmeyi önlemek için
- Bu tarz sistemlerin başarılarının abartılmaması için
- Aynı sorunun farklı resimler için farklı cevaplarının olduğu bir benchmark





Is the umbrella upside down?

























[*] https://arxiv.org/pdf/1612.00837.pdf

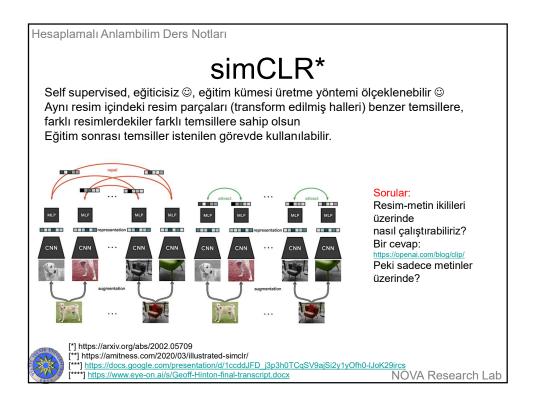
NOVA Research Lab

Hesaplamalı Anlambilim Ders Notları

Karşıtsal Öğrenme **Contrastive Learning**

- 2 girdi için benzer ya da değil diyebilmek
- Çözüm: benzer olanlar için benzer, farklı olanlar için farklı çıktılar üretebilmek
- · Eğitim kümesini oluşturmada eğiticili ve eğiticisiz yöntemler var.
- Eğiticili: Farklı 2 kedi resmi benzesin, 1 kedi ve 1 balık benzemesin.





Yorum

- 5 yıl içinde büyük gelişim
- Sebepleri
 - Nesne tanıyıcıların başarısının artışı
 - Etiketli veri kümelerinin artışı
 - Self supervised yöntemlerdeki gelişmeler
- Dikkat: başarıları / veri kümelerini iyi incelemek gerekiyor
- Aşağıda neler oluyor ©



