Perplexity and Entropy

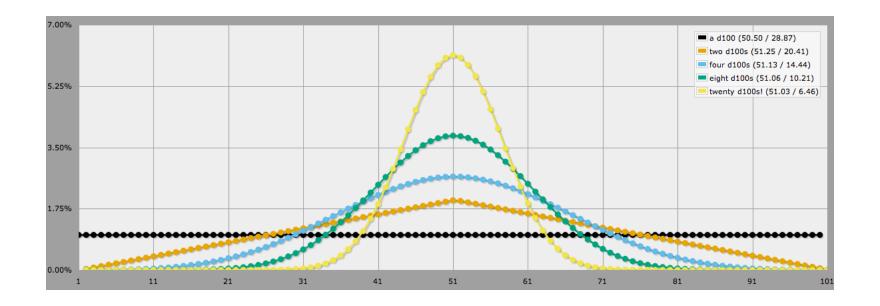
Ki Hyun Kim

nlp.with.deep.learning@gmail.com



Perplexity

• Sharp vs Flat distribution



Information and Entropy

- 정보이론에서 엔트로피는 어떤 정보의 불확실성을 나타냄
- 불확실성은 일어날 것 같은 사건(likely event)의 확률
 - 자주 발생하는(일어날 확률이 높은) 사건은 낮은 정보량을 가진다.
 - 드물게 발생하는(일어날 확률이 낮은) 사건은 높은 정보량을 가진다.
- 불확실성 ∝ 1/확률 ∝ 정보량

Information and Entropy

- ① 내일 아침에는 해가 동쪽에서 뜬다.
- ② 내일 아침에는 해가 서쪽에서 뜬다.

- a. 대한민국 올 여름의 평균 기온은 섭씨 28도로 예상 된다.
- b. 대한민국 올 여름의 평균 기온은 섭씨 5도로 예상 된다.

Information and Entropy

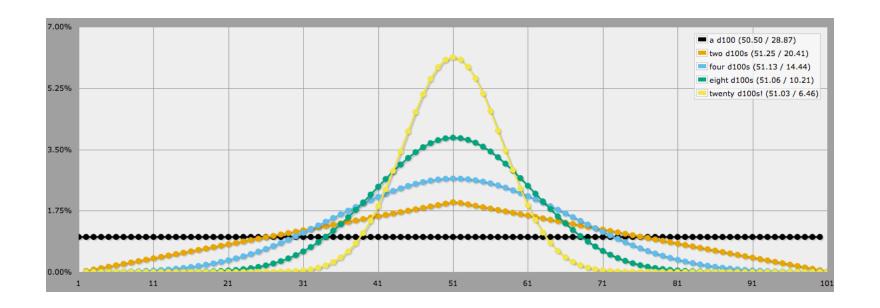
- 정보량
 - -log 때문에, 확률이 0에 가까워질수록 높은 정보량

$$I(x) = -\log P(x)$$

- 언어모델 관점
 - 흔히 나올 수 없는 문장(확률이 낮은 문장)일수록 더 높은 정보량

Entropy

• Sharp vs Flat distribution





Perplexity

• 확률값 역수의 기하평균

$$egin{aligned} ext{PPL}(x_1,\cdots,x_n; heta) &= P(x_1,\cdots,x_n; heta)^{-rac{1}{n}} \ &= \sqrt[n]{rac{1}{P(x_1,\cdots,x_n; heta)}} \ &= \sqrt[n]{rac{1}{\prod_{i=1}^n P(x_i|x_{< i}; heta)}} \end{aligned}$$

Entropy and Perplexity

Cross Entropy

$$egin{aligned} H(P,P_{ heta}) &= -\mathbb{E}_{x_{1:n}\sim P}[\log P(x_{1:n}; heta)] \ &pprox -rac{1}{n}\sum_{x_{1:n}\in\mathcal{X}}P(x_{1:n})\log P(x_{1:n}; heta), ext{ defined as per-word entropy} \ &pprox -rac{1}{n imes N}\sum_{i=1}^N\log P(x_{1:n}^i; heta), ext{ by Monte-carlo} \ &pprox -rac{1}{n}\log P(x_{1:n}; heta), ext{ where } N=1 \ &pprox -rac{1}{n}\sum_{i=1}^n\log P(x_i|x_{< i}; heta) \ &= \mathcal{L}(x_{1:n}; heta) \end{aligned}$$

Entropy and Perplexity

$$egin{aligned} \mathcal{L}(x_{1:n}; heta) &pprox -rac{1}{n}\sum_{i=1}^n \log P(x_i|x_{< i}; heta) \ &= -rac{1}{n}\log\prod_{i=1}^n P(x_i|x_{< i}; heta) \ &= \log\sqrt[n]{rac{1}{\prod_{i=1}^n P(x_i|x_{< i}; heta)}} \ &= \log ext{PPL}(x_{1:n}; heta) \end{aligned}$$

Summary

- Objective: minimize perplexity
 - equivalent to <u>minimize cross entropy</u>
 - is also same as minimizing negative log-likelihood
- 문장의 likelihood를 maximize하는 파라미터를 찾고 싶음
 - Ground-truth 확률 분포(실제 사람이 가진 언어 모델)에 언어모델을 근사(approximate)하고 싶음
- GT 분포와 LM 분포 사이의 cross entropy를 구하고 minimize.
 - 문장의 perplexity를 minimize.