# 物品相似性的度量

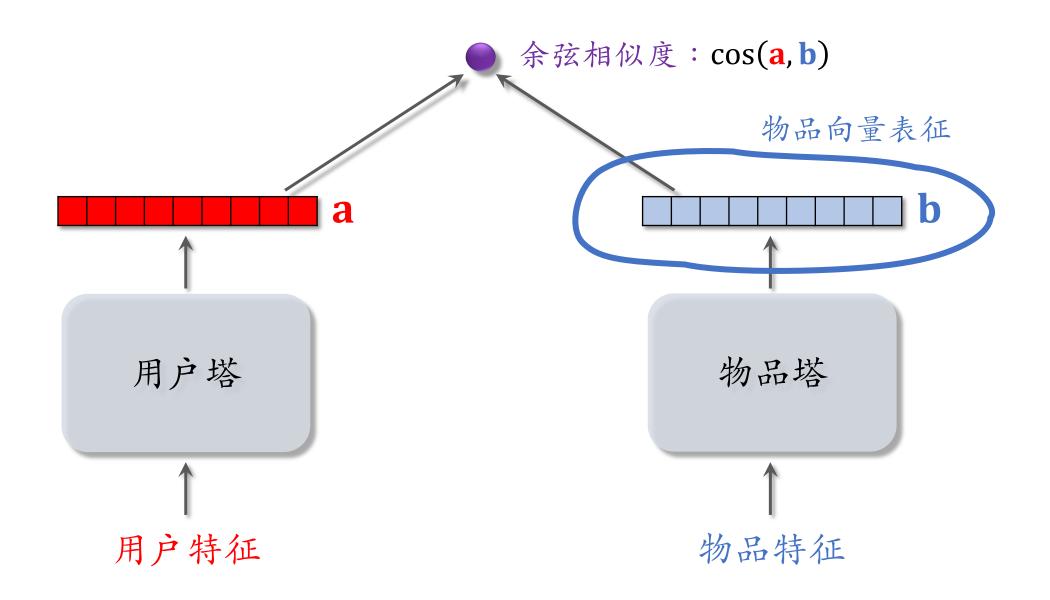
# 相似性的度量

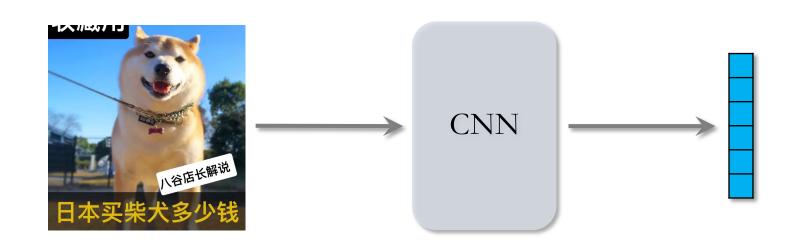
- 基于物品属性标签。
  - 类目、品牌、关键词……
- 基于物品向量表征。
  - 用召回的双塔模型学到的物品向量(不好)。
  - 基于内容的向量表征(好)。

### 基于物品属性标签

- 物品属性标签:类目、品牌、关键词……
- •根据一级类目、二级类目、品牌计算相似度。
  - · 物品 i: 美妆、彩妆、香奈儿。
  - · 物品 j: 美妆、香水、香奈儿。
  - 相似度:  $sim_1(i,j) = 1$ ,  $sim_2(i,j) = 0$ ,  $sim_3(i,j) = 1$ 。

## 双塔模型的物品向量表征





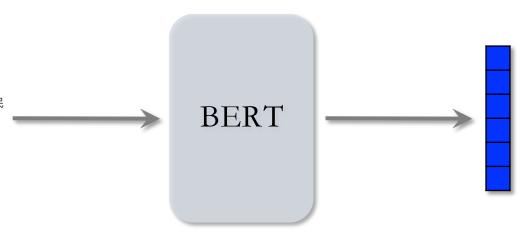
#### 在日本买柴犬最详细解说

我是店长八谷。我是日本人,今年是我 在东京开宠物店的第16年。

很多中国客人特意来日本买柴犬。有客人说大阪某宠物店60万日元(约4w人民币)一条柴犬。

日本柴犬真那么贵嘛?怎么可能 💥 💥

这是八谷为过往客人办理柴犬的费用 **⑤** 中国的朋友只看这一篇就可以了解大致 的行情**Ⅲ** 



- CLIP [1] 是当前公认最有效的预训练方法。
- 思想: 对于图片—文本二元组,预测图文是否匹配。
- 优势:无需人工标注。小红书的笔记天然包含图片+ 文字,大部分笔记图文相关。

#### 参考文献:

1. Radford et al. Learning transferable visual models from natural language supervision. In *ICML*, 2021.

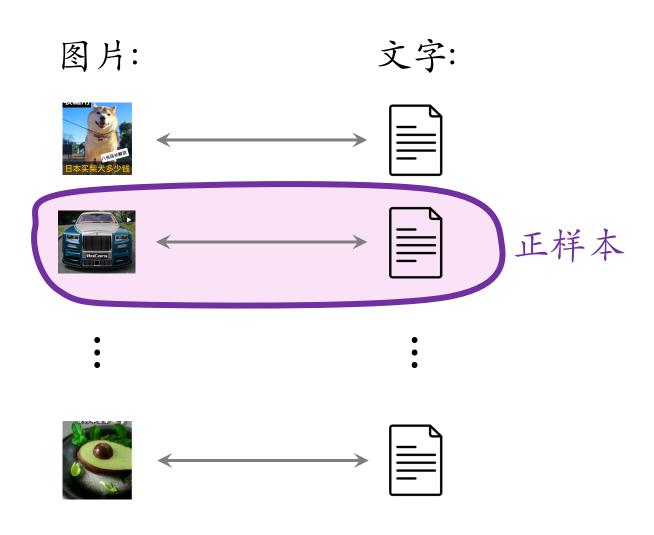


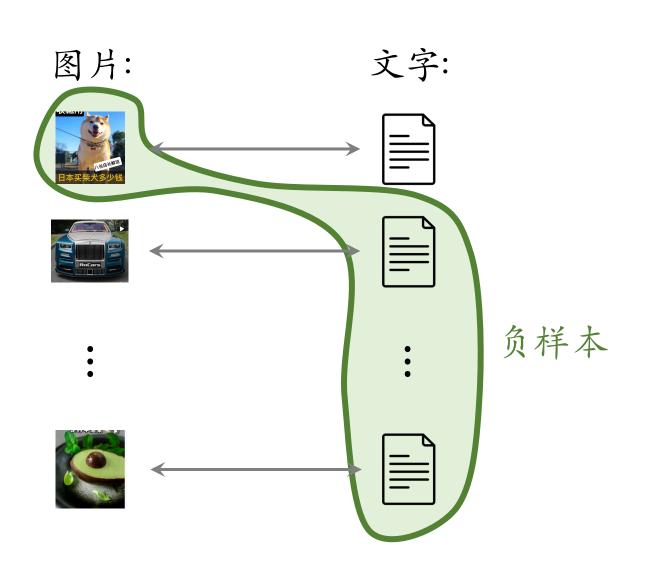




•







- 一个 batch 内有 m 对正样本。
- •一张图片和 m-1条文本组成 负样本。
- 这个batch 内一共有 m(m-1)
  对负样本。

# 提升多样性的方法

### 推荐系统的链路



- 粗排和精排用多目标模型对物品做 pointwise打分。
- •对于物品i,模型输出点击率、交互率的预估,融合成分数 $reward_i$ 。
- reward $_i$  表示用户对物品 $_i$  的兴趣,即物品本身价值。

## 推荐系统的链路



- 给定n个候选物品,排序模型打分 reward $_1$ ,…,reward $_n$ 。
- 从 n 个候选物品中选出 k 个, 既要它们的 总分高, 也需要它们有多样性。

# 推荐系统的链路



# Thank You!