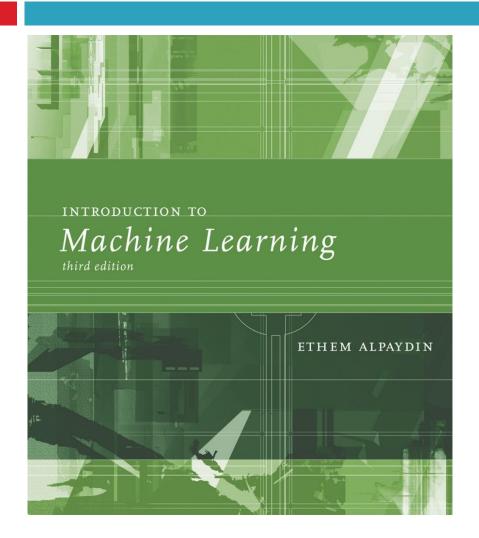
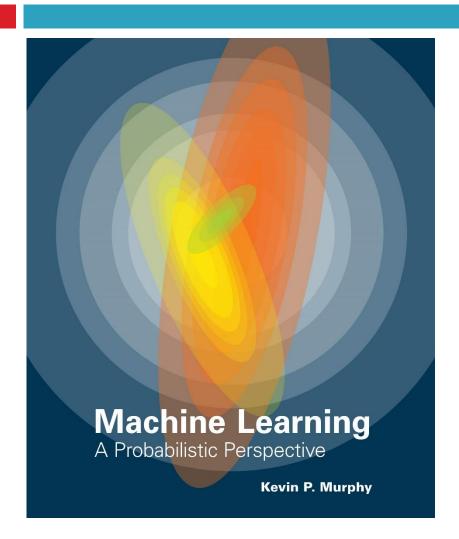
# یادگیری ماشین: معرفی

# منابع و مراجع (۱)



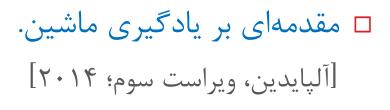
- □ مقدمهای بر یادگیری ماشین. [آلپایدین، ویراست سوم؛ ۲۰۱۴]
- □ یادگیری ماشین: یک دیدگاه احتمالاتی. [کوین مورفی، ۲۰۱۲]
  - □ شناسایی الگو و یادگیری ماشین. [کریستوفر بیشاپ، ۲۰۰۶]

## منابع و مراجع (۴)

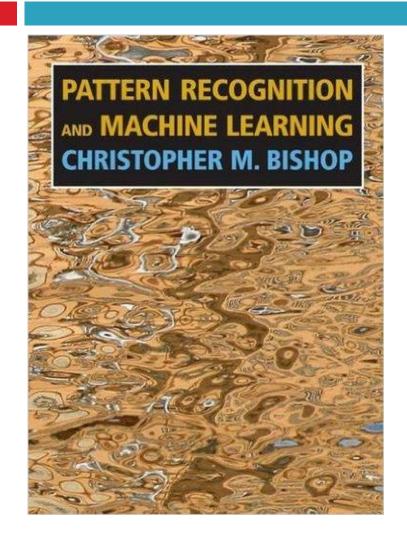


- □ مقدمهای بر یادگیری ماشین. [آلپایدین، ویراست سوم؛ ۲۰۱۴]
- □ یادگیری ماشین: یک دیدگاه احتمالاتی. [کوین مورفی، ۲۰۱۲]
  - □ شناسایی الگو و یادگیری ماشین. [کریستوفر بیشاپ، ۲۰۰۶]

# منابع و مراجع (۳)



- □ یادگیری ماشین: یک دیدگاه احتمالاتی. [کوین مورفی، ۲۰۱۲]
  - □ شناسایی الگو و یادگیری ماشین. [بیشاپ، ۲۰۰۶]

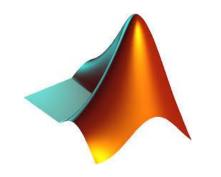


# پیشنیازها

- □ روشهای تحلیل و طراحی الگوریتمها
- تحلیل پیچیدگی محاسباتی الگوریتمهای یادگیری
  - □ جبر خطی
- 🗖 ماتریسها، بردارها، عملیات ماتریسی و دستگاه معادلات خطی
- □ ماتریس وارون، بردارهای ویژه، مرتبه ماتریس، تجزیه مقادیر منفرد
  - □ حساب چند متغیره
  - □ مشتق، انتگرال، صفحات مماس
    - □ احتمالات
  - □ متغیرهای تصادفی، مقدار مورد انتظار، واریانس و ...



- □ تمرینها [۴۰٪]
- 🗖 مباحث نظری
- 🗖 برنامەنويسى
- □ امتحان پایانترم [۵۰٪]
- □ حضور مؤثر در کلاس [۱۰٪]



MATLAB



OCTAVE

#### فهرست مطالب

- □ یادگیری نظارت شده.
- □ رگرسیون رگرسیون خطی تک متغیره و چند متغیره
- □ دستهبندی رگرسیون لجستیک، شبکههای عصبی، ماشینهای بردار پشتیبان
  - □ یادگیری بدون نظارت.
    - 🗖 خوشەبندى
    - □ يادگيري تقويتي.
  - □ برنامهنویسی با استفاده از زبان پایتون (یا اُکتاو).
  - □ توصیههای عملی در استفاده از الگوریتمهای یادگیری ماشین.

## چند نقل قول

«هر گام رو به مِلو در مِهِت یارگیری ماشین ده ها برابر مایکروسافت ارزش دارد»

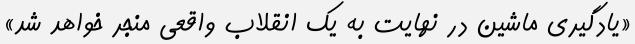


بيل گيتس - مرير مايكروسافت

«نسل بعری اینترنت چیزی به جز یارگیری ماشین نیست»



تونی تدر- مدیر اسبق رارپا





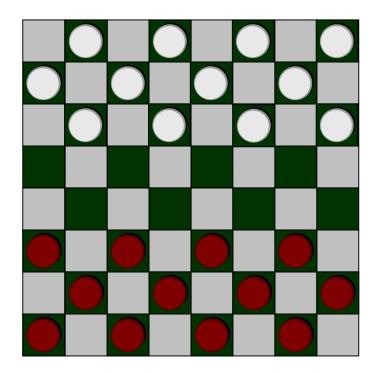
كُرگ پاپاروپولس- مرير اسبق سان

# یادگیری ماشین چیست؟

### یادگیری ماشین: تعاریف

□ آرتور ساموئل. [۱۹۵۹]

« یک حوزه مطالعاتی که به ماشینها توانایی یادگیری میدهد، بدون این که نیاز باشد این ماشینها به طور صریح برنامهنویسی شوند. »

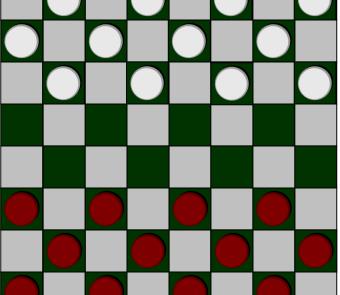


□ بازی چکرز. [ساموئل، دهه ۵۰]

### یادگیری ماشین: تعاریف

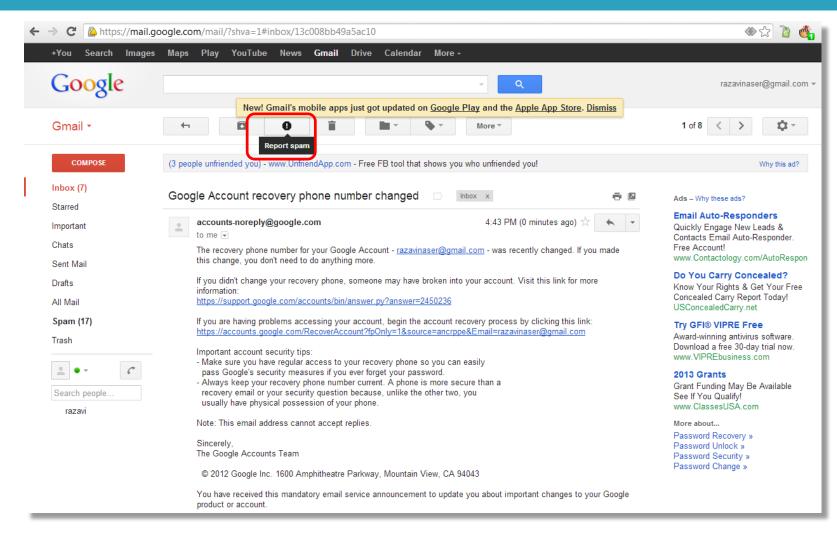
#### □ تام میشل. [۱۹۹۸]

« با داشتن یک وظیفه مانند T و یک معیار کارایی مانند P، میگوییم یک برنامه کامپیوتری از تجربه E یاد میگیرد اگر معیار کارایی آن برنامه یعنی E برای انجام وظیفه E با استفاده از تجربه E بهبود یابد. »



- 🗖 مثال. بازی چکرز
- 🗖 وظیفه: انجام بازی چکرز
- تجربه: هزاران هزار بار بازی در مقابل خود
- 🗖 معیار کارایی: تعداد دفعات برد در برابر رقبای جدید

### مثال: تشفیص هرزنامه



# مثال: تشفیص هرزنامه

#### □ مثال. تشخیص هرزنامه

فرض کنید برنامه ایمیل شما به شما امکان میدهد که ایمیلهای دریافتی خود را به عنوان هرزنامه علامت بزنید و بر این اساس یاد می گیرد که چگونه هرزنامهها را بهتر فیلتر کند.

- □ وظیفه: دستهبندی ایمیلها به عنوان هرزنامه یا ایمیل.
- 🗖 تجربه: نظارت بر این که شما کدام ایمیلها را به عنوان هرزنامه علامت میزنید.
  - 🗖 معیار کارایی: تعداد ایمیلهایی که به درستی دستهبندی شدهاند.

# انواع روشهای یادگیری ماشین

- □ یادگیری ماشین. بهبود عملکرد ماشین در انجام یک وظیفه با کسب تجربه.
  - □ س. یک ماشین از کجا می تواند بفهمد عملکردش بهبود یافته است؟
- □ میتوانیم به ماشین پاسخ درست را برای چند نمونه محدود از ورودیها بدهیم به این امید که بتواند آن را برای نمونههای دیگر تعمیم دهد -- یادگیری نظارت شده
- □ می توانیم به ماشین بگوییم پاسخش تا چه میزان درست بوده (مثلا با دادن یک امتیاز) و خود ماشین مسئول یافتن پاسخهای درست است یادگیری تقویتی
- □ ممکن است هیچ اطلاعاتی در مورد پاسخ درست به ماشین ندهیم و تنها از ماشین بخواهیم ورودیهایی را که دارای وجوه مشترک هستند پیدا کند -- یادگیری بدون نظارت

# یادگیری نظارت شده

## یادگیری نظارت شده

□ ورودی. یک مجموعه آموزشی که در آن به ازای هر ورودی پاسخ درست داده شده است.

$$\big\{ \big( x^{(1)}, y^{(1)} \big), \big( x^{(2)}, y^{(2)} \big), \dots, \big( x^{(m)}, y^{(m)} \big) \big\}$$

1

ممموعه آموزشي

□ هدف. یافتن یک تقریب مناسب برای نگاشت زیر:

 $f: X \to Y$ 

- □ مثال.
- ◘ تشخیص هرزنامه: نگاشت ایمیلها به مجموعه {هرزنامه، غیرهرزنامه}
- □ تشخیص ارقام: نگاشت یک مجموعه از پیکسلها به مجموعه (۰,۱,۲, ..., ۹
  - □ تشخیص سرطان: نگاشت دادههای پزشکی به مجموعه {بدخیم، خوشخیم}

### مثال: تشفیص هرزنامه

#### Dear Sir.

First, I must solicit your confidence in this transaction, this is by virture of its nature as being utterly confidencial and top secret....

To be removed from future mailings, simply reply to this message and put "remove" in the subject. 99 million email addresses for only \$99

Ok, I know this is blatantly OT but I'm beginning to go insane. Had an old Dell Dimension XPS sitting in the corner and decided to put it to use, I know it was working pre being stuck in the corner, but when I plugged it in, hit the power nothing happened.

- □ ورودی. ایمیل □ خروجی. هرزنامه، غیرهرزنامه

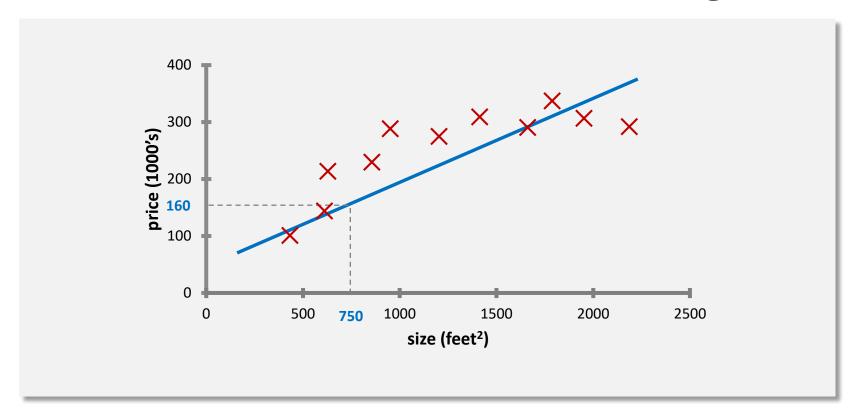
# مثال: تشفیص ارقاه دستنویس

- □ ورودی. تصویر یک رقم
  - 🗖 خروجي. يک رقم

| 8  | 3              | 9           | 3  | 8  | 5   | 8 | 5  | 6      | 5 |
|----|----------------|-------------|----|----|-----|---|----|--------|---|
| 9  | T              | 9           | 5  | 7  | -   | ^ | G  | $\neg$ | 1 |
| 6  | ø <sub>0</sub> | m           | 6  | W  | (yo | Ф | ٦  | ***    | ゴ |
| 4  | 9              | ۱۹          | 0  | 1  | N   | / | 4  | ৸      | 3 |
| 7  | ત              | 7           | ሶ  | 19 | η   | / | -  | 7      | 1 |
| 3  | 7              | 7           | O  | 7  | IJ  | 0 | 80 | `      | જ |
| 6  | 0              | ~           | ¥  |    | \   | 7 | 4  | ત      | / |
| 2  | 9              | മ           | γ) | 7  | t   | 1 | 0  | łŊ     | 8 |
| 3  | 5              | $l_{\circ}$ | 7  | 4  | 5   | 9 | 9  | T      | 3 |
| 1. | 9              | 4           | 6  | /  | a   | 1 | 3  | مار    | 7 |

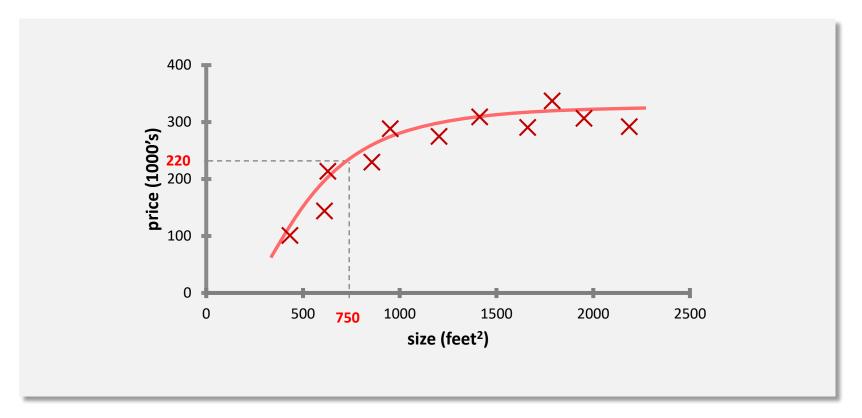
### مثال: قیمتگذاری یک غانه

- □ ورودی. اندازه خانه [برحسب فوت مربع]
  - 🗖 خروجي. قيمت تخميني

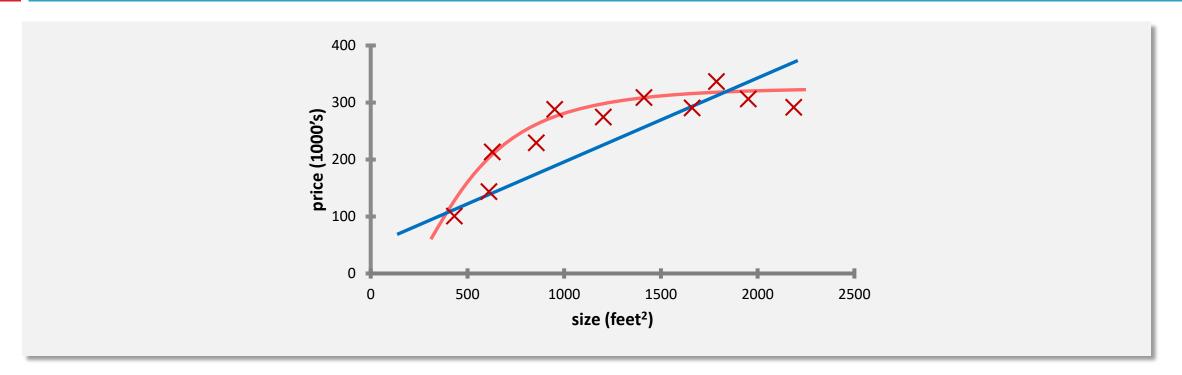


### مثال: قیمتگذاری یک غانه

□ س. كدام يك بهتر است؟ يك تابع خطى يا يك تابع درجه دوم؟



### مثال: قیمتگذاری یک غانه



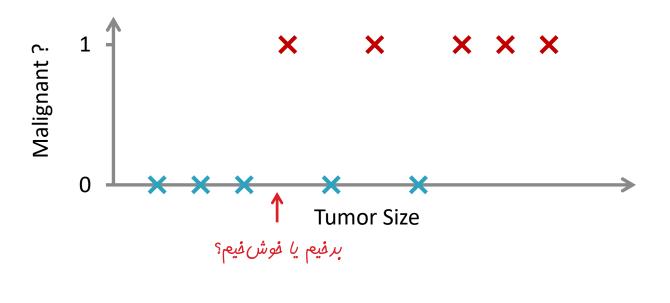
#### □ یادگیری نظارت شده.

به ازای هر نمونه آموزشی، «پاسخ درست» داده شده است.

#### □ رگرسیون.

پیشبینی کمیتهایی با مقادیر پیوسته (مانند قیمت یک خانه)

#### مثال: تشخيص نوع سرطان (بدخيم، خوشخيم)



#### □ یادگیری نظارت شده.

به ازای هر نمونه آموزشی، «پاسخ درست» داده شده است.

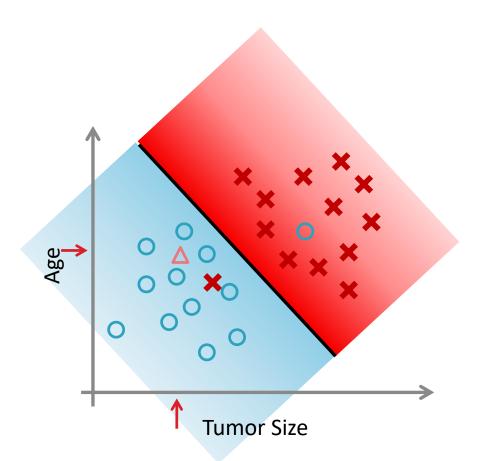
#### □ كلاسبندى.

پیشبینی کمیتهایی با مقادیر گسسته (مانند صفر و یک).

#### مثال: تشخیص نوع سرطان (بدخیم، خوشخیم)

#### □ ویژگیهای دیگر.

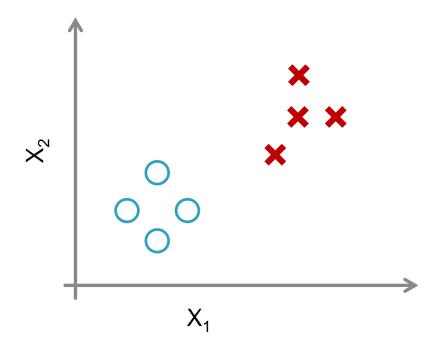
- یکنواختی اندازه سلولها
- یکنواختی شکل سلولها
  - ... 0



# یادگیری بدون نظارت

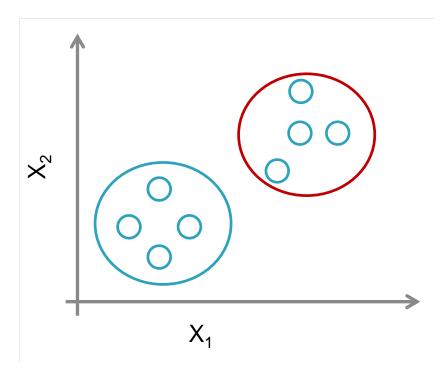
## یادگیری نظارت شده

□ یادگیری نظارت شده. به ازای هر نمونه، پاسخ درست داده شده است.



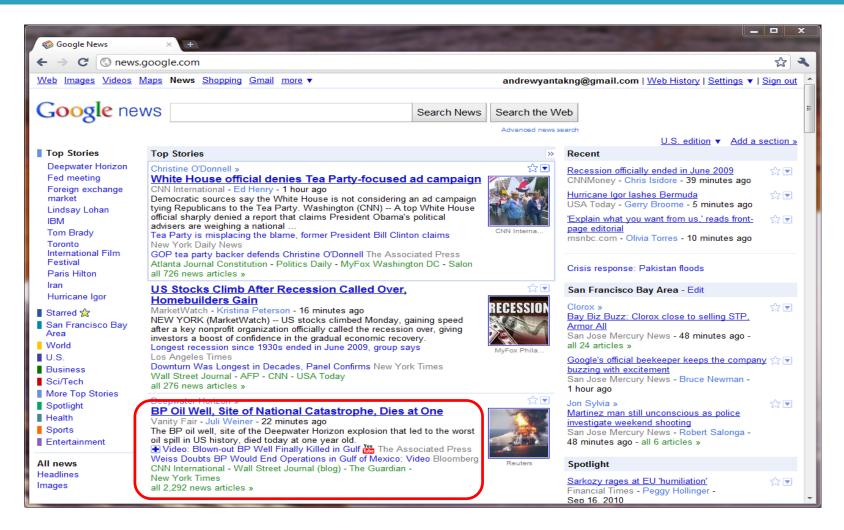
### یادگیری بدون نظارت

□ یادگیری بدون نظارت. هیچ گونه اطلاعاتی در مورد پاسخهای درست داده نشده است!

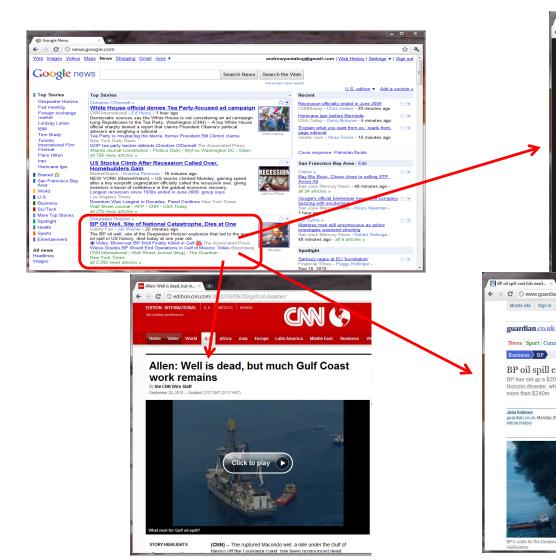


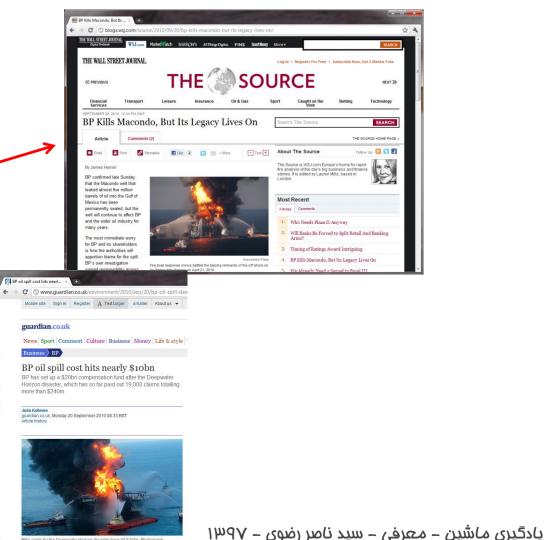
□ هدف. تشخیص ساختار در دادههای ورودی (گروهبندی دادههای مشابه).

### کاربرد خوشهبندی: گروهبندی اخبار مرتبط



### کاربرد خوشهبندی: گروهبندی اخبار مرتبط

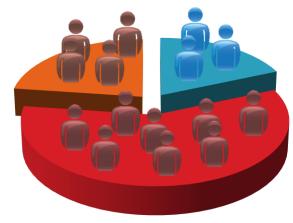




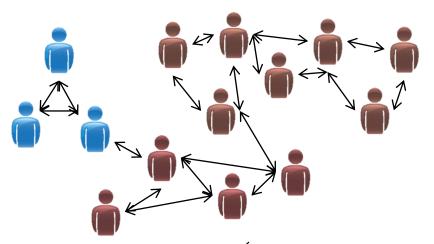
# چند کاربرد دیگر از یادگیری بدون نظارت



سازمان رهی کلاسترهای مماسباتی (مرکز دارهها)



بفش بندی بازار

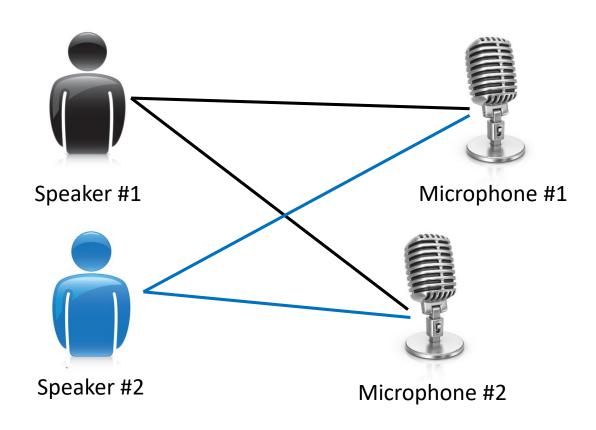


تعلیل شبکه های اجتماعی



تعلیل رارههای ستارهشناسی (نعوه تشکیل کهکشانها)

## مسئله جشن کوکتل



## مسئله جشن کوکتل

Microphone #1: 

Output #1:

Microphone #2: 4 Output #2: 4

Microphone #1: 

Output #1:

Microphone #2: 

Output #2:

### الگوریتی مسئله جشن کوکتل

□ کد اکتاو.

[W, s, v] = svd((repmat(sum(x .\* x, 1), size(x, 1), 1) .\* x) \* x');

# پرسش کلاسی

#### □ برای کدام یک از مسائل داده شده زیر باید از یک الگوریتم یادگیری بدون نظارت استفاده شود؟

- ◘ توسعه یک برنامه برای فیلتر کردن هرزنامهها با داشتن تعدادی ایمیل معمولی و تعدادی هرزنامه
  - □ گروهبندی یک مجموعه از مقالات جدید یافته شده در وب بر اساس موضوع
- □ گروهبندی مجموعهای از مشتریها در چند بخش مختلف بازار با داشتن یک پایگاه داده در مورد مشتریان
  - □ تشخیص دیابت در بیماران جدید با داشتن دادههای مربوط به تعدادی فرد سالم و دیابتی