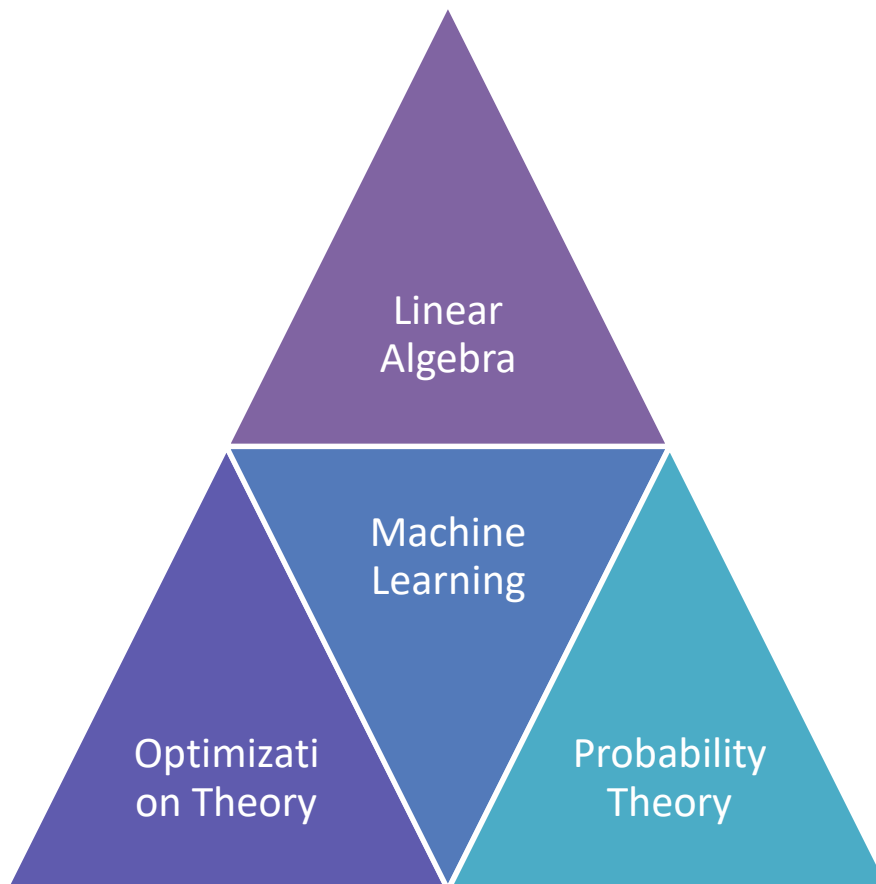


یادآوری مفاهیم پایه

مهدی شکری زاده

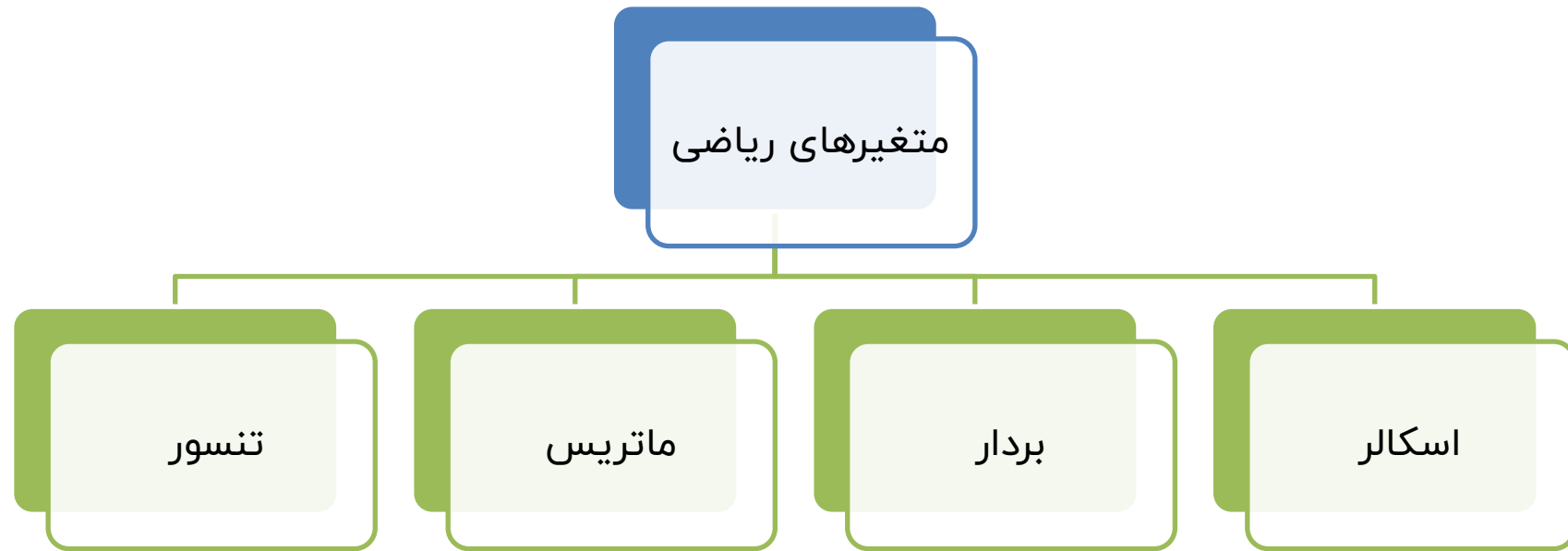


مقدمه

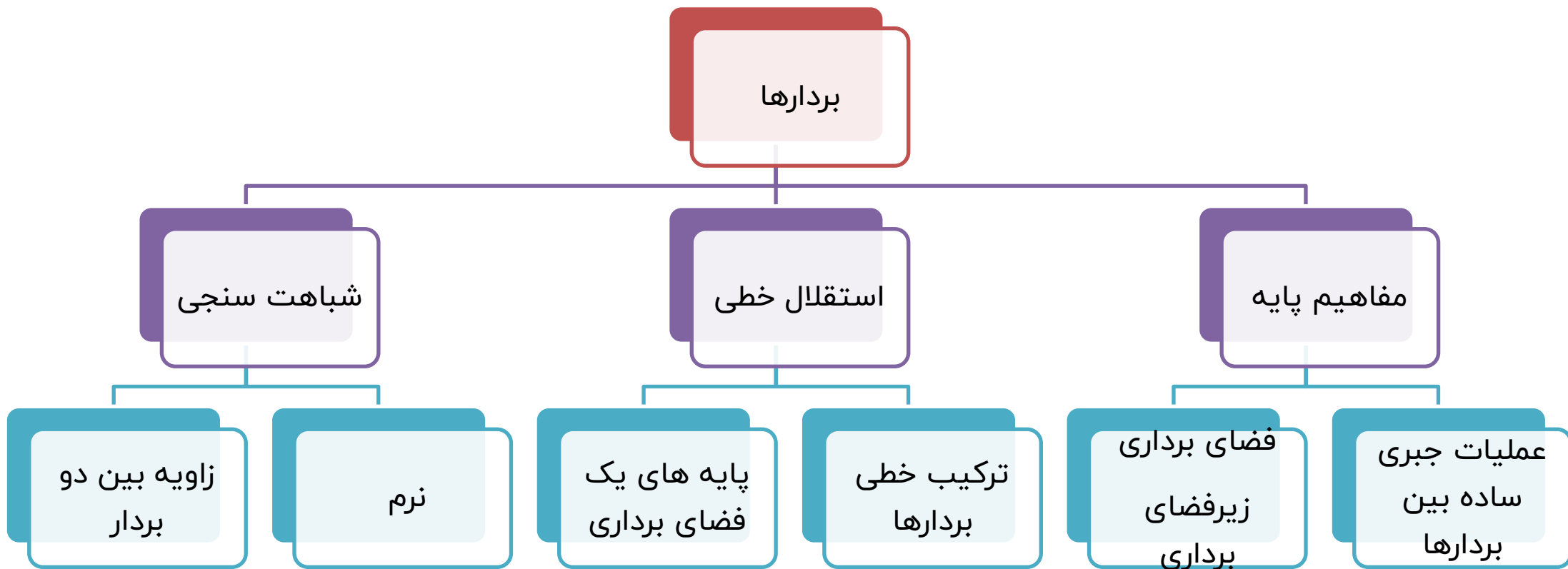


- ابزارهای مورد نیاز برای توسعه یک مدل یادگیر
- جبرخطی
- تئوری احتمالات و فرآیندهای تصادفی
- تئوری بهینه‌سازی

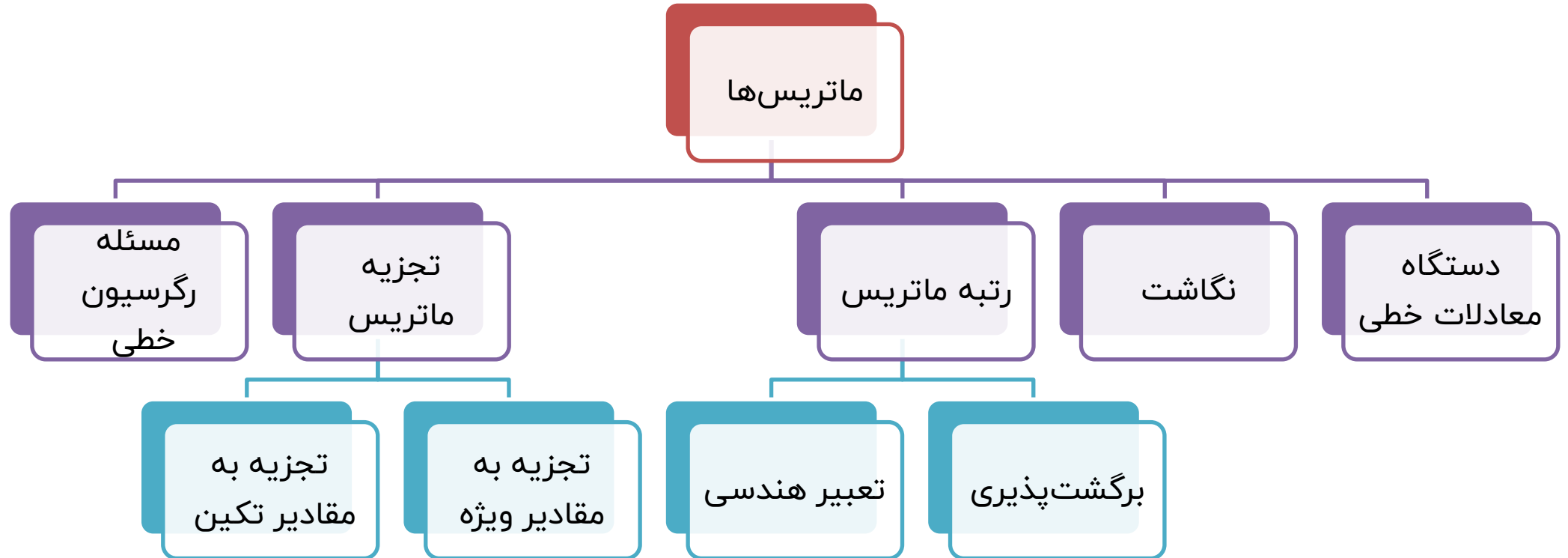
جبر خطی



جبر خطی



جبر خطی



ترکیب خطی بردارها

- ترکیب خطی بردارها
- منظور از ترکیب خطی بردارها، جمع وزن دار بردارهاست (هر وزن یک اسکالر است)

$$y = c_1x_1 + c_2x_2 + \cdots + c_nx_n \qquad \begin{bmatrix} 5 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix} = 2 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} + 3 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} + 0 \begin{bmatrix} 50 \\ 0 \\ 12 \end{bmatrix}$$

- بردارهای x_1, x_2, \dots, x_n فضای برداری را اسپن می کنند هرگاه هر بردار دلخواه از این فضا را بتوان بر حسب ترکیب خطی این بردارها نوشت

پایه‌های فضای برداری

- استقلال خطی

– مجموعه بردارهای x_1, x_2, \dots, x_n دارای استقلال خطی هستند هرگاه:

$$\alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \dots + \alpha_n x_n = 0 \longrightarrow \alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_n = 0$$

$$\begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

- پایه‌های یک فضای برداری

$$\begin{bmatrix} 5 \\ 0 \\ 2 \end{bmatrix} = 5 \underbrace{\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}}_{\text{بردارهای پایه فضای سه بعدی}} + 0 \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}}_{\text{بردارهای پایه فضای سه بعدی}} + 2 \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}}_{\text{بردارهای پایه فضای سه بعدی}}$$

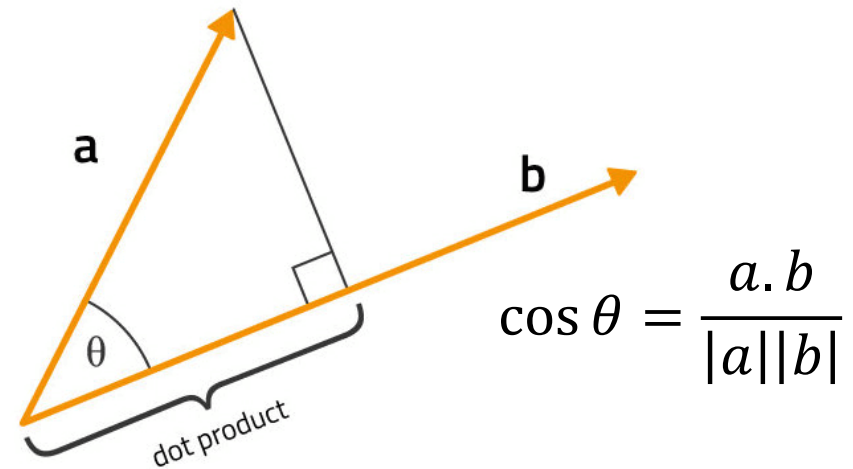
$$\begin{bmatrix} 4 \\ -1 \end{bmatrix} = 4 \underbrace{\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}}_{\text{بردارهای پایه فضای دو بعدی}} - 1 \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}}_{\text{بردارهای پایه فضای دو بعدی}}$$

ضرب داخلی

- ضرب داخلی
- شباهت دو بردار بر اساس این معیار، بر اساس زاویه بین دو بردار تعریف می شود Cosine similarity
- از این معیار در سنجش میزان شباهت بین دو رشته متنی در زمینه پردازش زبان طبیعی استفاده می شود

$$x^T y = \sum_{i=1}^n x_i y_i$$

$$x^T x = \sum_{i=1}^n x_i^2$$



نرم

- مفهوم فاصله بین دو بردار را به شکل زیر می‌توان داد:

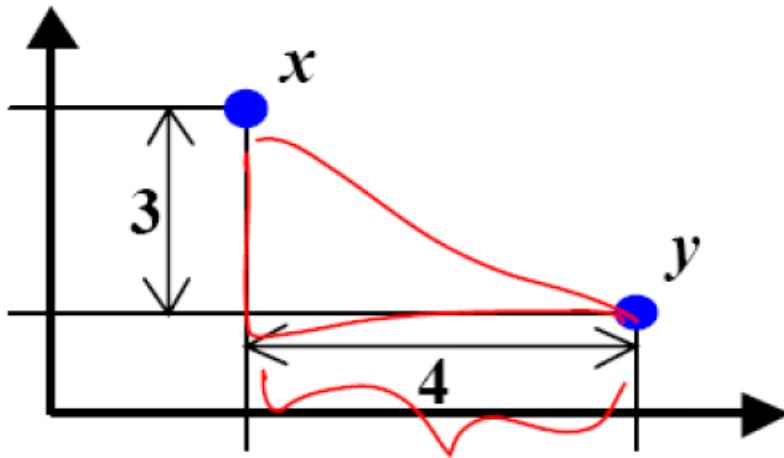
$$d(x, y) = \left(\sum_{i=1}^n |x_i - y_i|^p \right)^{\frac{1}{p}}$$

- مسئله اصلی خوشه بندی
- دسته بندی اشیا به نحوی که اشیا هر دسته دارای کمترین فاصله با خود و بیشترین فاصله با اشیا دیگر دسته ها باشد

نرم

$$d(x, y) = \left(\sum_{i=1}^n w_i |x_i - y_i|^p \right)^{\frac{1}{p}}$$

- فاصله اقلیدسی $p = 2$ (نرم-2)
- فاصله منهتن $p = 1$ (نرم-1)
- ماکزیمم فاصله $p = +\infty$ (نرم-بی نهایت)
- مینیمم فاصله $p = -\infty$



فاصله اقلیدسی: $\sqrt{4^2 + 3^2} = 5$

فاصله منهتن: $4 + 3 = 7$

سوپریمم (ماکزیمم فاصله): 4

دستگاه معادلات خطی

• دستگاه معادلات خطی

$$y = c_1x_1 + c_2x_2 + \cdots + c_nx_n = \underbrace{[x_1 \quad x_2 \quad x_3 \quad \cdots \quad x_n]}_{\text{ماتریس ضرایب } (M)} \underbrace{\begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \\ c_3 \\ \vdots \\ c_n \end{bmatrix}}_{\text{بردار پارامترها } X} = \underbrace{\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}}_{\text{بردار هدف } b}$$

- چه ترکیب خطی ای از ستون های ماتریس M منجر به تولید بردار هدف b خواهد شد؟
- اگر بردار پارامتر مشخص باشد – رویکرد مستقیم (نگاشت)
- اگر بردار پارامتر مشخص نباشد – رویکرد معکوس (تخمین پارامتر)

نگاشت

- ساده‌ترین مسئله نگاشت
 - ضرب ماتریس در یک بردار ستونی (قواعد ضرب ماتریسی و تصویر ستون)
 - تبدیل بردار X تحت نگاشت A برابر با بردار b است

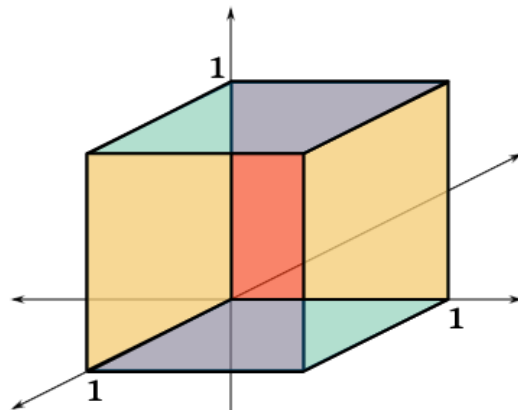
$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ 5 \end{bmatrix} = 1 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} + 4 \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix} + 5 \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 8 \\ 6 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 0 & 2 & 2 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

معکوس پذیری

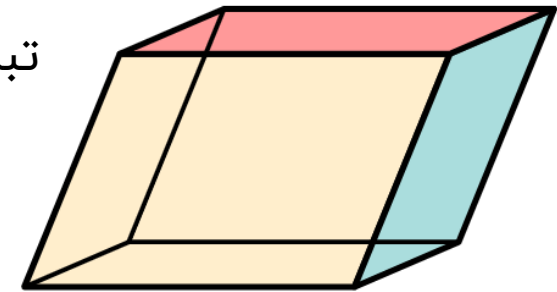
- تبدیل خطی

ماتریس A



حجم مکعب واحد = 1

تبدیل ماتریس واحد تحت نگاشت A



حجم مکعب انتقالی = دترمینان ماتریس A

- تحت چه شرایطی این تبدیل برگشت پذیر است؟

رگرسیون خطی

- دستگاه معادلات خطی
- مسئله اصلی جبر خطی

$$y = AX$$

$$\begin{cases} x - 2y = 1 \\ 3x + 2y = 11 \end{cases} \longrightarrow \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 3 & 2 \end{bmatrix}}_{\text{ماتریس ضرایب}} \underbrace{\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}}_{\text{بردار هدف}} = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 \\ 11 \end{bmatrix}}_{\text{بردار هدف}}$$

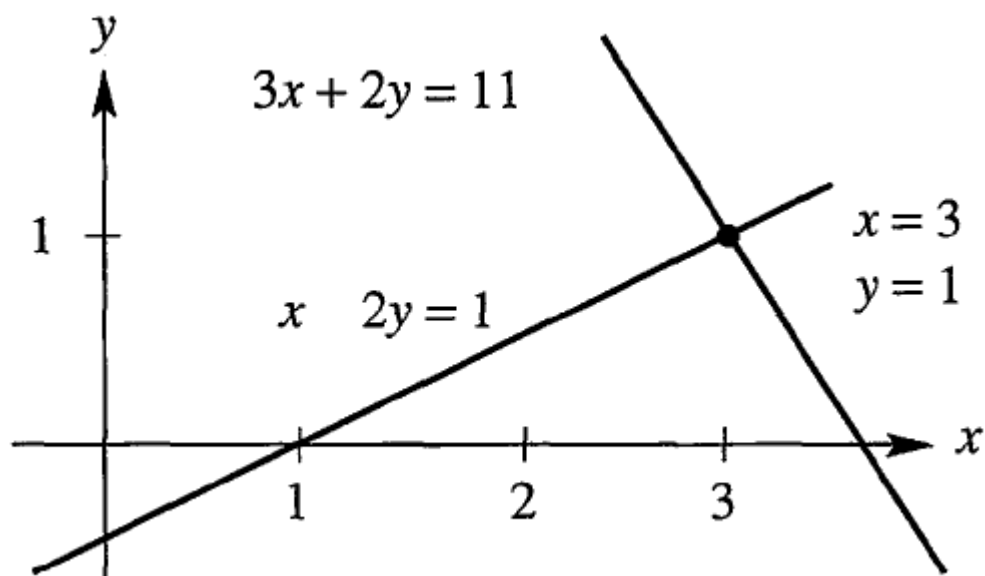
- روش اول: تصویر بردارهای ستون
- چه ترکیب خطی از بردارهای ستونی ماتریس ضرایب منجر به تولید بردار هدف خواهد شد؟

$$x \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \end{bmatrix} + y \begin{bmatrix} -2 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 11 \end{bmatrix}$$

رگرسیون خطی

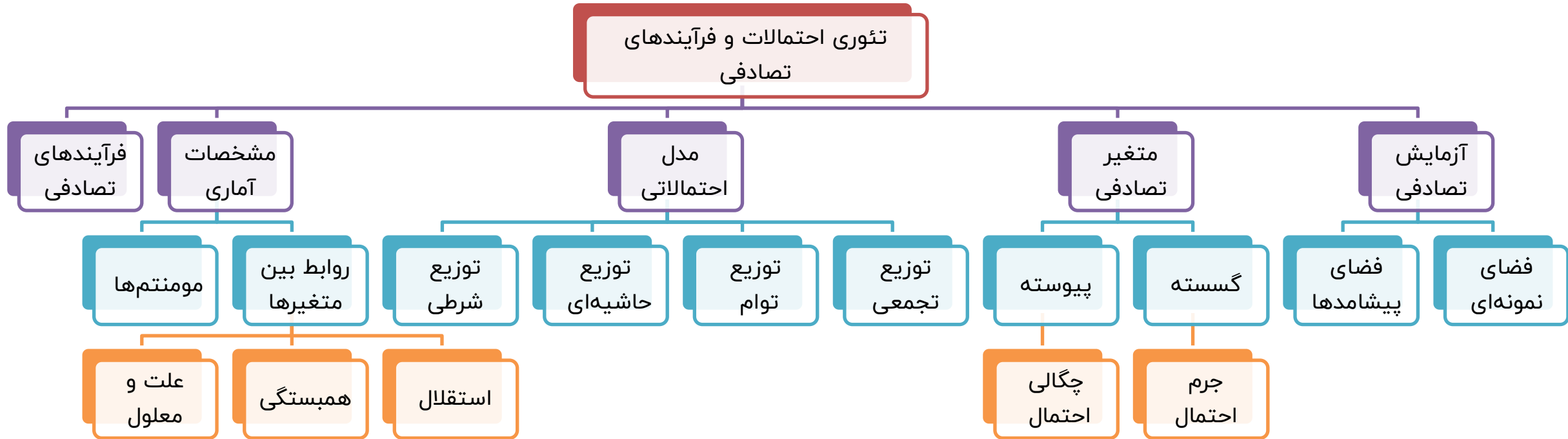
$$\begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 3 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 11 \end{bmatrix}$$

- روش دوم: تصویر بردارهای ردیف



روش های ذکر شده (مصورسازی معادلات و روش حذفی) در شرایطی که تعداد متغیرها بالا باشند (ابعاد ماتریس ضرایب بیشتر از 2 باشد) قابل پیاده سازی نیستند - راه حل استفاده از روش های مبتنی بر بهینه سازی است

تئوری احتمالات و فرآیندهای تصادفی



تئوری احتمالات

مسیر حل یک پروژه داده محور

جمع آوری
داده

- اندازه گیری
- برچسب گذاری



پیش پردازش
داده

- بسته به نوع تسک، چه پردازشی نیاز است تا نمایش داده را طوری تغییر دهد تا توسعه مدل تصمیم ساده تر صورت بگیرد؟



انتخاب مدل

- مدل انتخاب شده تا چه اندازه به واقعیت مکانیزم تولید داده نزدیک است؟

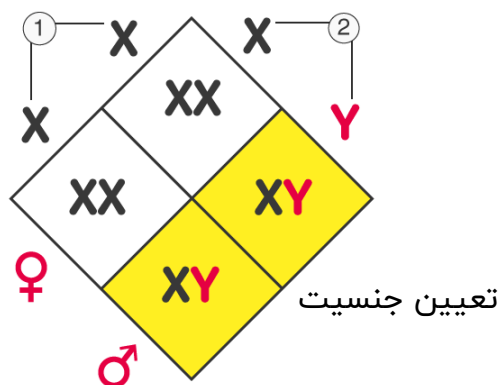
- مدل انتخاب شده تا چه اندازه در تصمیم گیری های آتی کمک می کند؟



ارزیابی مدل

آزمایش تصادفی

- آزمایشی که نتیجه آن از قبل مشخص نیست.

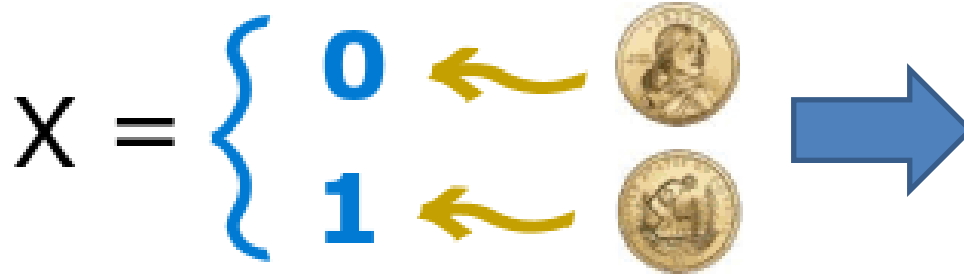


- فضای نمونه‌ای - مجموعه تمام نتایج ممکن از یک آزمایش تصادفی
- برای یک تاس شش وجهی، فضای نمونه برابر است با مجموعه $\{۱, ۲, ۳, ۴, ۵, ۶\}$
- مجموعه اعداد حقیقی بین صفر و یک $[0,1]$
- فضای پیشامدها - مجموعه تمام نتایج مطلوب

متغیر تصادفی

- نگاشتی از فضای نمونه‌ای به مجموعه اعداد
- تغییری که چندین مقدار مختلف را با احتمالات مختلف اختیار می‌کند.
- اصل اساسی در تئوری احتمالات محاسبه این احتمالات است.

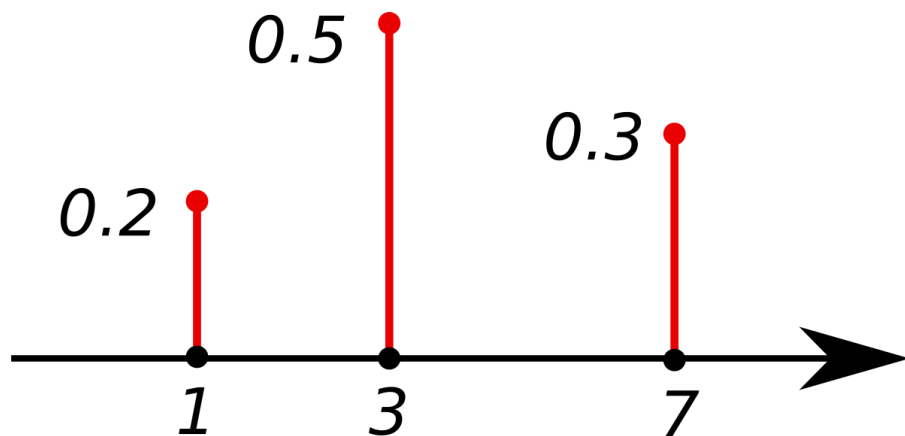
Random Variable *Possible Values* *Random Events*



- محاسبه احتمال بسته به نوع متغیر تصادفی متفاوت است
 - متغیر تصادفی گسسته
 - متغیر تصادفی پیوسته

محاسبه جرم احتمال

- منظور از احتمال، جرم احتمال است.



$$P(X = 1) = 0.2$$

$$P(X = 3) = 0.5$$

$$P(X = 7) = 0.3$$



$$\sum_x P(X = x) = 1$$

شرط نرمال بودن

- جرم احتمال چگونه محاسبه می‌شود؟

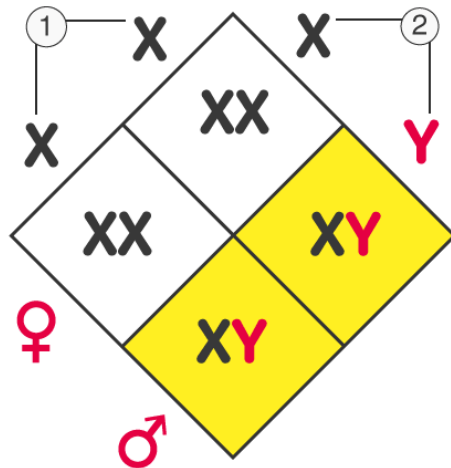
- بسامد نسبی

- آیا می‌توان همین دیدگاه را برای متغیرهای پیوسته تعمیم داد؟

تفسير احتمال



- احتمال مبتنی بر تکرار



- احتمال بیزین

تابع توزیع تجمعی

• تعریف

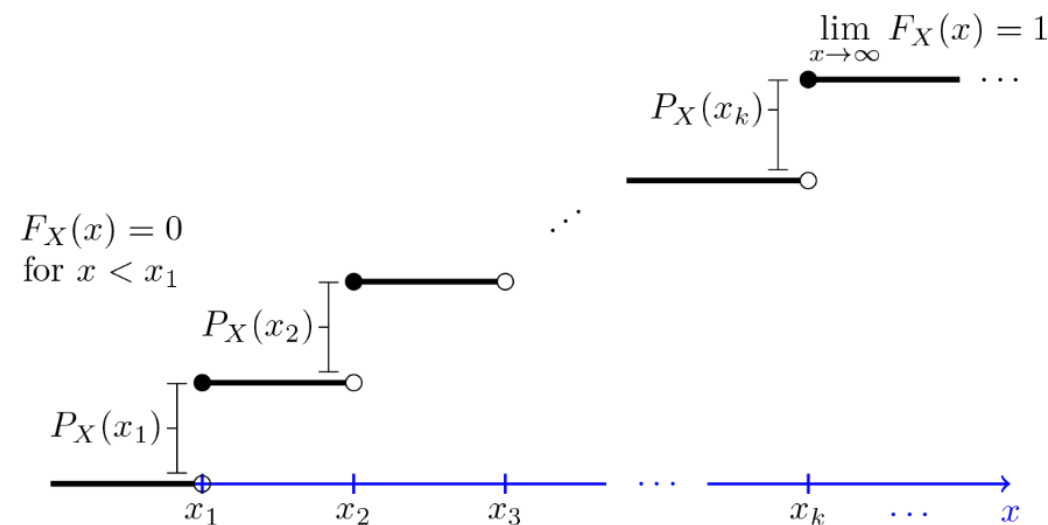
• برای یک متغیر تصادفی X تابع توزیع تجمعی به صورت زیر قابل تعریف است:

$$F_x(x) = Pr\{X < x\}$$

$$F_x(-\infty) = 0, F_x(+\infty) = 1$$

$$x_2 \geq x_1 \rightarrow F_x(x_2) \geq F_x(x_1)$$

$$P(x_1 \leq x \leq x_2) = F_x(x_2) - F_x(x_1)$$



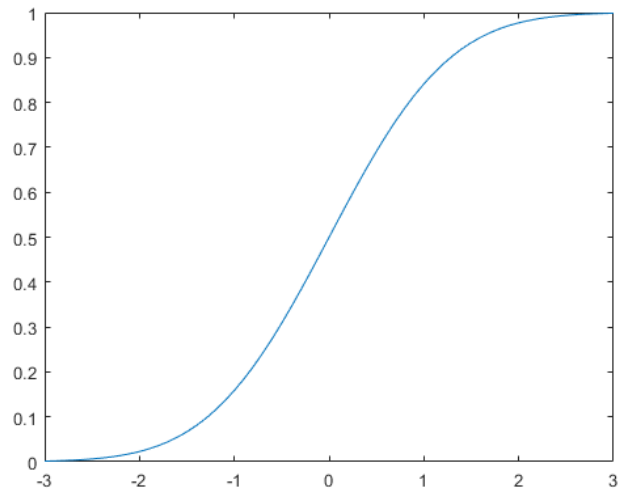
محاسبه جرم احتمال

• تابع چگالی احتمال

$$P(x_1 \leq X \leq x_2) = F_x(x_2) - F_x(x_1)$$

$$P(x \leq X \leq x + \Delta x) = F_x(x + \Delta x) - F_x(x) \quad \Rightarrow \quad f(x) = \frac{F_x(x + \Delta x) - F_x(x)}{\Delta x} = F'_x(x)$$

$$f(x)\Delta x = F_x(x + \Delta x) - F_x(x)$$



• تعریف

- متغیر تصادفی پیوسته - تابع توزیع تجمعی پیوسته
- متغیر تصادفی گسسته - تابع توزیع تجمعی گسسته
- متغیر تصادفی مخلوط - تابع توزیع تجمعی تکه‌ای پیوسته

توزیع توام

- اگر بیش از یک متغیر تصادفی در دست باشد:

$$X = \begin{bmatrix} x_a \\ x_b \end{bmatrix}, x_a \in R^{m_1}, x_b \in R^{m_2}$$

$$F_x(x_a, x_b) = P(X_a \leq x_a, X_b \leq x_b)$$

$$P(a_1 \leq x_a \leq b_1, a_2 \leq x_b \leq b_2) = \int_{a_1}^{b_1} \int_{a_2}^{b_2} f(x_a, x_b) dx_a dx_b$$

$$f(x_a) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x_a, x_b) dx_b$$

- توزیع حاشیه‌ای

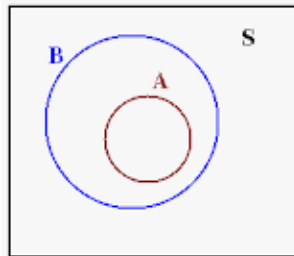
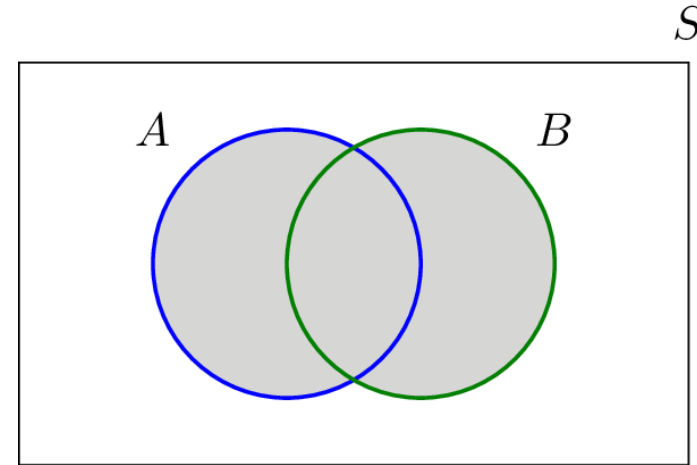
توزیع شرطی

$$f(A|B) = \frac{f(A, B)}{f(B)}$$

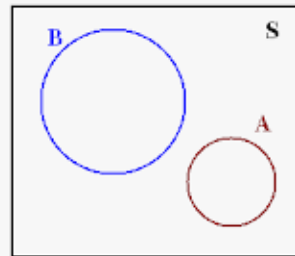
$$f(A, B) = f(A|B)f(B)$$

$$f(A) = \sum f(A|B)f(B)$$

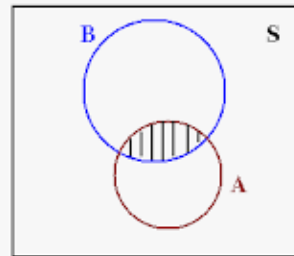
• تعریف



(1)



(2)



(3)

(1): $P(B|A) = 1$

(2): $P(B|A) = P(A|B) = 0$

(3): $P(B|A) = \frac{P(A \cap B)}{P(A)}$

توزیع شرطی

گشتاورها

- تعریف

- در صورت تکرار یک آزمایش تصادفی به تعداد نامتناهی چه اتفاقی رخ می‌دهد؟

$$E(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx \quad \text{گشتاور مرتبه اول}$$

$$E(x^n) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^n f(x)dx \quad \text{گشتاور مرتبه } n$$

$$E(x^n y^m) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x^n y^m f(x, y) dx dy \quad \text{گشتاور توام مرتبه } mn$$

- اهمیت گشتاورها

گشتاورها

استقلال آماری

- تعریف

- تنها تعریف استقلال آماری بین دو متغیر به صورت زیر وجود دارد:

$$f(x, y) = f(x)f(y)$$

- تفسیر

- داشتن اطلاعاتی درباره یک متغیر، چه اطلاعاتی از سایر متغیرها به دست می‌دهد؟

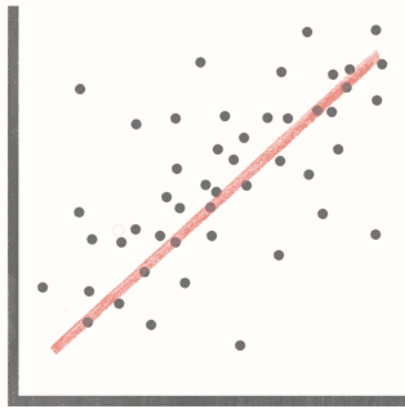
- علیت

- استقلال یک مفهوم مقارن است.
- ارتباط بین دو متغیر که توسط متغیرهای زبانی بیان می‌شود، استقلال آماری را عنوان نمی‌کند.

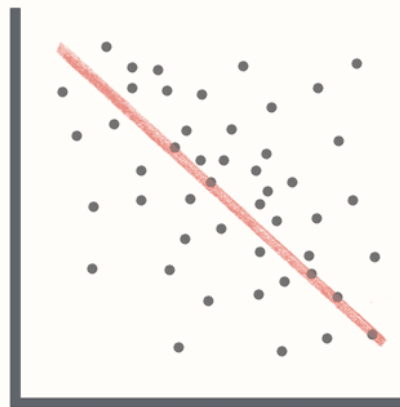
همبستگی آماری

- تعریف

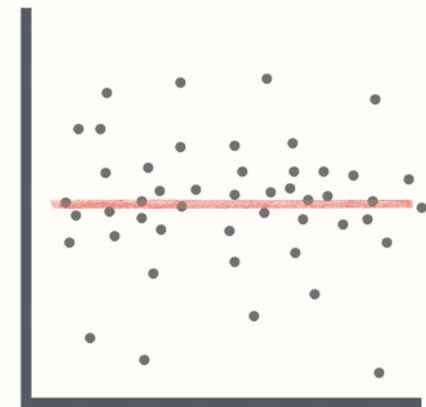
- تغییرات دو متغیر، چه ارتباطی با هم دارند؟



Positive Correlation



Negative Correlation



No Correlation

$$E(xy) = \int_{-\infty}^{+\infty} xyf(x, y)dxdy$$

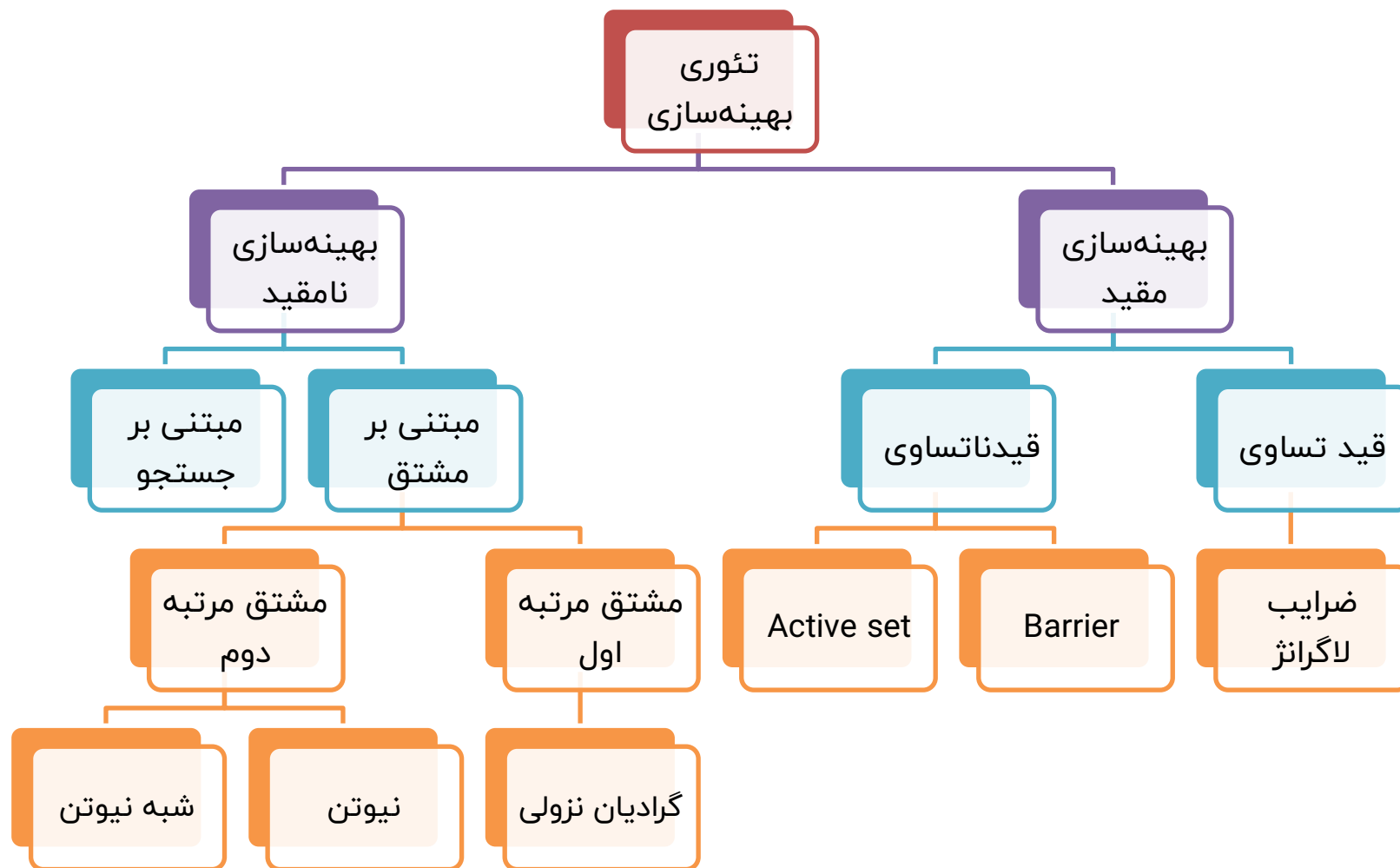
- همبستگی خطی

همبستگی آماری

فرآیندهای تصادفی

- تعریف
- تابعی از دو متغیر – یک متغیر تصادفی و یک متغیر معین
- ایستایی
- ارگادیسیتة
- نمونه‌گیری
- تئوری تخمین

تئوری بهینه‌سازی



مسئله استاندارد بهینه‌سازی

➤ مسئله استاندارد بهینه‌سازی

➤ یک مسئله بهینه‌سازی استاندارد همواره به صورت زیر نوشته می‌شود.

$$x^* = \arg \min f(x)$$

$$h_j(x) = 0, j = 1, 2, \dots, k$$

$$g_i(x) < 0, i = 1, 2, \dots, m$$

Linear programming

$$x^* = \arg \min C^T x$$

$$A_j x = 0, j = 1, 2, \dots, k$$

$$B_i x - b < 0, i = 1, 2, \dots, m$$



$$x^* = \arg \max f(x) = - \arg \min f(x)$$

Quadratic programming

$$x^* = \arg \min x^T C x$$

$$A_j x = 0, j = 1, 2, \dots, k$$

$$B_i x - b < 0, i = 1, 2, \dots, m$$