

پیام زندگی

Random Vectors

* بردارهای صدایی

- رابع احتمال در بردار صدایی
 $\underline{y}, \underline{x}$

$$F_{xy}(\underline{x}, \underline{y}) = P\{\underline{x} \leq \underline{x}, \underline{y} \leq \underline{y}\}$$

$$= P\{x_1 \leq x_1, \dots, x_n \leq x_n, y_1 \leq y_1, \dots, y_m \leq y_m\} \quad \text{X}$$

$$f_{xy}(\underline{x}, \underline{y}) = \frac{\partial^{n+m}}{\partial \underline{x} \partial \underline{y}} F_{xy}(\underline{x}, \underline{y}) = \frac{\partial}{\partial \underline{x} \partial \underline{y}} F_{xy}(\underline{x}, \underline{y})$$

$$\varphi_y(\underline{u}, \underline{v}) = E e^{j(\underline{u}^T \underline{x} + \underline{v}^T \underline{y})}$$

مُراجعة ملخص *

$$F_x(\underline{x} | \underline{y}) = F_x(\underline{x} | \underline{x} | \underline{y} \leq \underline{y}) = \frac{F_{xy}(\underline{x}, \underline{y})}{F_y(\underline{y})}$$

$$F_y(\underline{y} | \underline{x}) = F_y(\underline{y} | \underline{y} | \underline{x} \leq \underline{x}) = \frac{F_{xy}(\underline{x}, \underline{y})}{F_x(\underline{x})}$$

رایج است

$$\Rightarrow F_{xy}(\underline{x}, \underline{y}) = F_x(\underline{x} | \underline{y}) F_y(\underline{y}) = f_y(\underline{y} | \underline{x}) F_x(\underline{x})$$

$$f_x(\underline{x} | \underline{y}) = f_x(\underline{x} | \underline{y} = \underline{y}) = \frac{f_{xy}(\underline{x}, \underline{y})}{f_y(\underline{y})}$$

$$f_y(\underline{y} | \underline{x}) = f_y(\underline{y} | \underline{x} = \underline{x}) = \frac{f_{xy}(\underline{x}, \underline{y})}{f_x(\underline{x})}$$

برای اینجایی

$$f_{x,y}(x, y) = f_x(x|y) f_y(y) = f_y(y|x) f_x(x)$$

* استدال در درستادنی x, y

متابه‌حالات در سیری، \exists شرط‌های معمول برای استدال در درستادنی کارکرد
بیان نمود.

$$\text{L} \quad F_{xy}(x, y) = F_x(x) F_y(y)$$

$$\text{L} \quad f_{xy}(x, y) = f_x(x) f_y(y)$$

$$\text{L} \quad \varphi_{xy}(u, v) = \varphi_x(u) \varphi_y(v)$$

$$\text{L} \quad F_x(x|y) = F_x(x)$$

$$\text{L} \quad F_y(y|x) = F_y(y)$$

$$\text{L} \quad f_x(x|y) = f_x(x)$$

$$\text{L} \quad f_y(y|x) = f_y(y)$$

$$\Rightarrow x \perp\!\!\!\perp y$$

لکه‌ای در مرور طارکون باعترض صارضی خواهی باشد آن ترجیح کنم
بنابراین این است که در این لرنده مادرد، نه به ساخته مدلیه. می‌ترکیم از این
صارضی را - همچنان ترازم محلی کنیم! متعیرهای عقاید در درباره این
را با حس ادغام کنیم و پس بردار صارضی ما ابعاد بالاتر بسازیم را ان را محلی
کنیم (با ترجیح بر راهه (۲))

$$\underline{x} = [x_1, \dots, x_n]^T, \quad \underline{y} = [y_1, \dots, y_m]^T$$

$$\underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

$$\underline{y} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix}$$

↑
 Rück!

$$\Rightarrow \underline{z} = \begin{bmatrix} \underline{x} \\ \hline \underline{y} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \\ y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix}$$

درین راست، روابط زیری تواند کشک نشود باشد.

$$1) F_{xy}(\underline{x}, \underline{y}) = F_x(\underline{x})$$

$$F_{xy}(\underline{x}, \underline{y}) = F_y(\underline{y})$$

$$2) \int_{-\infty}^{\infty} f_{xy}(\underline{x}, \underline{y}) d\underline{y} = f_x(\underline{x})$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} f_{xy}(\underline{x}, \underline{y}) d\underline{x} = f_y(\underline{y})$$

$$3) \quad \varphi_{xy}(\underline{u}, \underline{v}) \Big|_{\begin{array}{l} \underline{u} = \underline{u} \\ \underline{v} = \underline{0} \end{array}} = \varphi_{xy}(\underline{u}, \underline{0}) = \varphi_x(\underline{u})$$

$$\varphi_{xy}(\underline{u}, \underline{v}) \Big|_{\begin{array}{l} \underline{u} = \underline{0} \\ \underline{v} = \underline{v} \end{array}} = \varphi_{xy}(\underline{0}, \underline{v}) = \varphi_y(\underline{v})$$

مثال: مرض كيمبر مردود على $\underline{x} = (x_1, x_2, \dots, x_{10})^T$ ،
أي \underline{x} هو مركب من x_1, x_2, \dots, x_{10} .

الحالات يعني $\varphi_x(\underline{x}), f_x(\underline{x}), F_x(\underline{x})$ حالات مماثلة.

ترجمة الحالات بحسب بيرسون.

$$1) F_x(x_1, x_3, x_4) = F_z(z_1)$$

$$= F_x(z_1, \underline{x})$$

$$\left. \begin{array}{l} z_1 = [x_1, x_3, x_4]^T \\ z_2 = [x_2, x_5, \dots, x_{10}]^T \\ F_x(\underline{x}) = F_{\underline{z}}(z_1, z_2) \end{array} \right\}$$

$$2) f_x(x_2, x_5, x_7) = f_{z_1}(z_1)$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} f_x(z_1, z_2) dz_2$$

$$\begin{aligned} z_1 &= [x_2, x_5, x_7]^T \\ z_2 &= \dots \end{aligned}$$

$$\underline{u} = \begin{pmatrix} u_1 & u_3 & u_5 \end{pmatrix}^T$$

$$\begin{matrix} & 1 & 1 \\ z_1 & = & [x_1, x_3, x_5]^T \end{matrix}$$

$$z_2 = \dots$$

$$3) \varPhi_x(w_1, w_3, w_5) = \varPhi_{z_1}(u)$$

$$= \varPhi_x(u, \underline{0}) = \varPhi_x(u_1, 0, u_3, 0, u_5, 0, \dots, 0)$$

$$4) f_x(x_1, x_5 | x_2, x_7) = \frac{f_x(x_1, x_2, x_5, x_7)}{f_x(x_2, x_7)}$$

= - - - .

$$5) F_x(x_1, x_5 | x_2, x_7) = \frac{F_x(x_1, x_2, x_5, x_7)}{F_x(x_2, x_7)}$$

با این ترتیب را می‌توان بگوییم که $\underline{x} = (x_1, \dots, x_n)^T$ مجموع افعال (\underline{x}) را در مجموعه $\bar{\Omega}$ نشان می‌دهد و این مجموعه مجموعه‌ای از مجموعه‌های $F_{\underline{x}}(\underline{x})$ است.

$$F_{\underline{x}}(\underline{x}) = F_x(x_1) F_x(x_2 | x_1) F_x(x_3 | x_2, x_1) \dots F_x(x_n | x_{n-1}, \dots, x_1)$$

$$= F_x(x_1) \prod_{i=2}^n F_x(x_i | x_{i-1}, \dots, x_1) = \prod_{i=1}^n F_x(x_i | x_{i-1}, \dots, x_1)$$

$$= F_x(x_n) F_x(x_{n-1} | x_n) F_x(x_{n-2} | x_{n-1}, x_n) \dots F_x(x_1 | x_{n-1}, \dots, x_2)$$

$$f_x(\underline{x}) = f_x(x_1) f_x(x_2|x_1) f_x(x_3|x_1, x_2) \dots f_x(x_n|x_{n-1}, \dots, x_1)$$

$$= f_x(x_1) \prod_{i=2}^n f_x(x_i|x_{i-1}, \dots, x_1) = \prod_{i=1}^n f_x(x_i|x_{i-1}, \dots, x_1)$$

$$= f_x(x_n) f_x(x_{n-1}|x_n) f_x(x_{n-2}|x_n, x_{n-1}) \dots f_x(x_1|x_{n-1}, \dots, x_2)$$

* اسکال ترآم معنی پردازشی محتوا

ابوصره برای نظریه ای، معنی پردازشی محتوا x_1, \dots, x_n نامانع کردن
بردار محتوا \bar{x} هست که این بردار آر تریج (اصلی) بردار محتوا
 \bar{x} (که معدل تریج لعل ترآم معنی x_1, \dots, x_n است) تعیین نماید
باشد معنی

$$F_{\underline{x}}(\underline{x}) = \prod_{i=1}^n F_{x_i}(x_i)$$

$$f_{\underline{x}}(\underline{x}) = \prod_{i=1}^n f_{x_i}(x_i)$$

$$\varphi_{\underline{x}}(\omega) = \prod_{i=1}^n \varphi_{x_i}(\omega_i)$$

$$\Rightarrow x_1 \perp\!\!\!\perp x_2 \dots \perp\!\!\!\perp x_n$$

استدلل شرطی

سته : هزار کجریه از مسخرهای شناختی، X_1, \dots, X_n ، به مردم

در نظر گیرید، سوآماتیک است.

سته : هزار زربردار غیر حمیرستان از X ، مسئل از هم هست.

مثال: درس زبان اردوی اسلامی . کتابی که در ایران معرفت ملی خواهد بود .
 $\underline{x} = [x_1 \dots x_{10}]^T$ سه مجموعه ای متشتمل است

- 1) $x_1 \perp\!\!\!\perp x_5 \perp\!\!\!\perp x_7$ ✓
- ✓ $x_1 \perp\!\!\!\perp [x_2 \ x_3 \ x_7]^T$
- 2) $[x_1 \ x_3 \ x_5]^T \perp\!\!\!\perp [x_3 \ x_7 \ x_8]^T$ ✗
- 3) $[x_1 \ x_2 \ x_3]^T \perp\!\!\!\perp [x_{10} \ x_9 \ x_8]^T$ ✓

* میان‌های بُرداهَ صَادن

در مرور بر راهای صَادن، میان‌های اول در رم اجنبی دارند.

- میان‌لول بُرداهَ صَادن $\bar{x} \neq$ بُرداهَ میان‌لول

$$\underline{E_x} = \underline{m_x} = \underline{m_x} = [E_{x_1} \ E_{x_2} \dots \ E_{x_n}]^T$$

$$= [m_{x_1} \ m_{x_2} \dots \ m_{x_n}]^T$$

* ماتریس برداشتی

ماتریس برداشتی ریاضی

$$R_{\underline{X}} = E \underline{X} \underline{X}^H = E \begin{bmatrix} |X_1|^2 & X_1 X_2^* & \dots & X_1 X_n^* \\ X_2 X_1^* & |X_2|^2 & \dots & X_2 X_n^* \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ X_n X_1^* & X_n X_2^* & \dots & |X_n|^2 \end{bmatrix}_{n \times n}$$

$$\Rightarrow R_X = \begin{bmatrix} E|X_1|^2 & EX_1 X_2^* & \dots & EX_1 X_n^* \\ EX_2 X_1^* & E|X_2|^2 & \dots & EX_2 X_n^* \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ EX_n X_1^* & EX_n X_2^* & \dots & E|X_n|^2 \end{bmatrix} = [r_{X_i X_j}]_{n \times n}$$

$$R_X = \begin{bmatrix} r_{X_1} & r_{X_1 X_2} & \dots & r_{X_1 X_n} \\ r_{X_2 X_1} & r_{X_2} & \dots & r_{X_2 X_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ r_{X_n X_1} & r_{X_n X_2} & \dots & r_{X_n} \end{bmatrix}$$

$$\underline{a} = (a_1, \dots, a_n)^T$$

لبرهون قيمته ضروري

$$\underline{b} = (b_1, \dots, b_m)^T$$

$$\underline{a} \underline{b}^T = \begin{bmatrix} a_1 b_1 & a_1 b_2 \dots & a_1 b_m \\ a_2 b_1 & a_2 b_2 \dots & a_2 b_m \\ \vdots & & \\ a_n b_1 & a_n b_2 \dots & a_n b_m \end{bmatrix} = [a_i b_j]_{n \times m}$$

$$= (\underline{b} \underline{a}^T)^T$$

$$\underline{a}^H = (\underline{a}^*)^T = (\underline{a}^T)^*$$

با ترسی R_x ماتریس حمل بر داده از \underline{x} که نویم.

عنصر ماتریس حمل شان (عنصری حمل متعال عناصر بر داده ای)

\underline{x} است. عنصرهای متعارضی متعارضی حمل R_x . شان (عنصری خود حمل

معنیرهای صادری بر داشته.

* بازه به هر سیگنال، هر کن نیز کردن که ماتریس مخلوط

هر داده ای توان محاسبه است این

$$R_x^H = R_x$$

$$R_x^H = (\underline{E} \underline{X} \underline{X}^H)^H = \underline{E} (\underline{X} \underline{X}^H)^H = \underline{E} (\underline{X} \underline{X}^H) = R_x$$

($A B$)^T = $B^T A^T$, $(A B)^H = B^H A^H$

بر اساس این

$(A B)^{-1} = B^{-1} A^{-1}$

$$(A^T)^T = A, \quad (A^H)^H = A$$

اگر A ماتریس متعادل باشد، $\Rightarrow A^H = A^T$

بروکس ماتریس متعادل R_x

$$\text{پس: } X \Rightarrow X^H = X^T$$

$$\Rightarrow R_x = E \underline{X} \underline{X}^T \Rightarrow R_x^T = R_x \quad \text{پس } R_x$$

* اگر x_i و x_j متعارض باشند تو $r_{x_i x_j} = 0$

$$k_i \neq j ; \quad \in X_i X_j^* = r_{X_i X_j} = 0 \\ X_i \perp X_j$$

آنکه ماتریس حمل می‌باشد صفری - مرکزی خواهد بود.

$$R_X = \text{Diag} (r_{X_1}, r_{X_2}, \dots, r_{X_n}) = \text{Diag} (P_{X_1}, P_{X_2}, \dots, P_{X_n})$$

* مانند سری برداشت داشتی \bar{x}

مانند هلت بی عبارتی، برای برداشت داشتی \bar{x} سری مانند سری برداشت داشتی \bar{x} تعریف نمی شد. مانند سری برداشت داشتی \bar{x} سری مانند سری برداشت داشتی \bar{x}

$$\text{معنی} \quad \tilde{x} = \underline{x} - \underline{m}_x$$

$$C_x = E \tilde{\underline{x}} \tilde{\underline{x}}^H = \begin{bmatrix} E|\tilde{x}_1|^2 & E\tilde{x}_1\tilde{x}_2^* & \dots & E\tilde{x}_1\tilde{x}_n^* \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ E\tilde{x}_n\tilde{x}_1^* & E\tilde{x}_n\tilde{x}_2^* & \dots & E|\tilde{x}_n|^2 \end{bmatrix}$$

$$C_x = E \tilde{\underline{x}} \tilde{\underline{x}}^H$$

مارسی کو ارادا می کنم

که آن C_x سارس کو ایس بردار صادری \bar{x} می‌گیریم

که شان دسته‌ی کو ایس متابل عناصر بردار صادری \bar{x} است، عبارت
دیگر مدل آن شان دسته‌ی کو ایس عناصر بردار صادری \bar{x} است.

$$C_x = \begin{bmatrix} c_{x_1} & c_{x_1, x_2} & \dots & c_{x_1, x_n} \\ c_{x_2, x_1} & c_{x_2} & \dots & c_{x_2, x_n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ c_{x_n, x_1} & c_{x_n, x_2} & \dots & c_{x_n} \end{bmatrix} = [c_{x_i, x_j}]_{n \times n} = [\tilde{c}_{x_i, x_j}]_{n \times n}$$

* با برآورده بِ تعریف ماتریس کوایلینس C_x ، می توان گفت که ماتریس C_x
در رامع ماتریس حمیل برداشتمن \neq است. بنابراین صریحتر می باشد
که مادر ماتریسی صاریح می باشد و صریح متأثر برای ماتریس کوایلینس
نیز شامل بیان است.

* باوَصَه بِهِ تَرَسْ كَارِبَائِسْ خَيْرُ ، سَرَكَنْ نِسَقَه تَرَسْ كَه طَرَسْ كَارِبَائِسْ
حَرَبَدَرَصَدَه خَيْرُ دَرَالِي تَمَانْ حَرَبَه اَسَعَه

$$C_x^H = C_x$$

(بِعَذَابِ رَبِّيْنِ شَهْدَه)

دَارَعَنَاصَه بِرَدَرَصَدَه خَيْرُ ، حَسَنَ اَشَدَه ، حَارَسِنْ كَارِبَائِسْ مَسَارَنْ حَرَادَه بِرَدَه

$$C_x^T = C_x$$

يَعْنَى

* آنچه میگویند ماتریس Σ در برابر ناچیز باشد یعنی

$$\forall i \neq j ; \quad E\tilde{x}_i \tilde{x}_j^* = C_{x_i x_j} = \delta_{x_i x_j} = 0$$

$$x_i \perp x_j \quad ; \quad E x_i x_j^* = E x_i E x_j^*$$

آنچه میگویند ماتریس C_x بسیار نزدیک به صفر است زیرا خواهد بود.

$$C_x = \text{Diag}(\sigma_{x_1}^2, \sigma_{x_2}^2, \dots, \sigma_{x_n}^2)$$

شاید ماتریس معکوسی، حرارتی، ایمپلیکتی
 (جانبداری بردارهای دستوری) R_x
 و ماتریس مرزی بردارهای دستوری (جانبداری) C_x

$$C_x = E \tilde{X} \tilde{X}^H = E (\underline{X} - \underline{m}_x) (\underline{X} - \underline{m}_x)^H$$

$$= E (\underline{X} \underline{X}^H - \underline{m}_x \underline{X}^H - \underline{X} \underline{m}_x^H + \underline{m}_x \underline{m}_x^H)$$

$$\stackrel{\text{برقیقی}}{=} E \underline{X} \underline{X}^H - \underline{m}_x E \underline{X}^H - E \underline{X} \underline{m}_x^H + \underline{m}_x \underline{m}_x^H$$

$$\Rightarrow \underline{C_x} = \underline{R_x} - \underline{m}_x \underline{m}_x^H$$

متناسب راسی سازی:

$$\underline{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$$

$$\underline{y} = (y_1, y_2, \dots, y_m)^T$$

زیارت ماهی متابل (از تبدیل لول است: y, x) تعریف کنیم.

$$R_{\underline{x}\underline{y}} = \mathbb{E} \underline{\underline{x}} \underline{\underline{y}}^H = \left[\mathbb{E} x_i y_j^* \right]_{n \times m} = \left[r_{x_i x_j} \right]_{n \times m}$$

ما رسی میل متابل در برداری صادری $\underline{x}, \underline{y}$ را (ویرگ) $R_{\underline{x}\underline{y}}$
 خواهی داشت و میل متابل عنصر برداری صادری $\underline{x}, \underline{y}$ است.

جان معالج رکزی در درمانی \bar{x}, \bar{y} (از رسمی لول نشود) .

- هدف زیر تعریف شود.

$$C_{\bar{x}\bar{y}} = E \tilde{\bar{x}} \tilde{\bar{y}}^H = [E \tilde{x}_i \tilde{y}_j] = [c_{x_i y_j}]_{n \times m}$$

ماتریس $C_{\bar{x}\bar{y}}$ را ماتریس کار ماتس می‌نامند. در درمانی \bar{x}, \bar{y} ای این ماتریس عناصر این ماتریس شان دهنده‌ی کار ماتس می‌باشد. خاص برای همیشگانی \bar{x}, \bar{y} است.

* ماتریس‌های حاصل از مقادیر ممکن متعال
در ای نرخی ترن (هر مین) - صورت زیر مذکور

$$R_{xy}^H = R_{yx}, \quad C_{xy}^H = C_{yx}$$

$$R_{xy}^H = (\mathbb{E} \underline{x} \underline{y}^H)^H = \mathbb{E} (\underline{\underline{x}} \underline{y}^H)^H = \mathbb{E} \underline{y} \underline{x}^H = R_{yx}$$

اگر عناصر برداری $\underline{x}, \underline{y}$ در مجموعه متساوی باشند بعنی

$$\forall i, j ; \quad \sum x_i y_j = 0 \quad \Leftrightarrow \quad \underline{x} \perp \underline{y}.$$

$$R_{\underline{x}\underline{y}} = [0]$$

در این صورت داریم

در این صورت حکم کوئی در برداری $\underline{x}, \underline{y}$ متساوی نباشد

$$R_{\underline{x}\underline{y}} = [0] \quad \Leftrightarrow \quad \underline{x} \perp \underline{y}$$

* اگر عناصر در رکابی صاف $\underline{x}, \underline{y}$ نداشته باشند

$$\forall i, j; \quad x_i \perp y_j \quad : \quad \epsilon^{\tilde{x}_i; \tilde{y}_j} = \epsilon_{x_i; y_j} = c_{x_i; y_j} = 0$$
$$\therefore \epsilon_{x_i; y_j} = \epsilon_{x_i; \epsilon y_j}$$

دایمیت سازی که را بایس c_{xy} برآورده است.
رد بر داد $\underline{x}, \underline{y}$ را ناممکن کریم.

$$c_{xy} = 0 \Leftrightarrow \underline{x} \perp \underline{y}$$

C_{xy} ، R_{xy} میانجی

$$C_{xy} = E \tilde{x} \tilde{y}^H = E (\underline{x} - \underline{m}_x) (\underline{y} - \underline{m}_y)^H$$

$$\Rightarrow C_{xy} = R_{xy} - m_x m_y^H$$

(ریختان ترین نشان دهنده)