

## BEBERAPA DISTRIBUSI KONTINU

Ali Akbar Septiandri

Universitas Al-Azhar Indonesia

*aliakbars@live.com*

March 5, 2020

### ① ULASAN

### ② DISTRIBUSI UNIFORM

### ③ DISTRIBUSI BETA

### ④ DISTRIBUSI GAUSSIAN

Univariate Gaussian

Maximum Likelihood Estimation

Multivariate Gaussian

## EKSPEKTASI KONTINU DAN VARIANSI

### ULASAN

### EKSPEKTASI

$$\mathbb{E}[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot p(x) dx$$

### VARIANSI

$$\text{Var}[X] = \mathbb{E}[X^2] - (\mathbb{E}[X])^2$$

Tunjukkan!

Sudah enroll ke e-learning?

## DISTRIBUSI UNIFORM

### REPLENISHMENT LEAD TIME



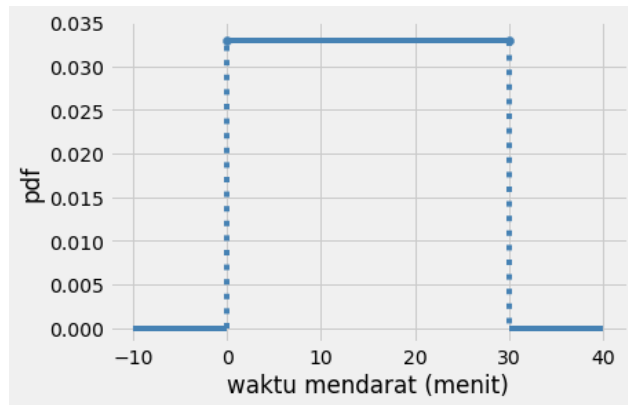
**GAMBAR:** Waktu yang dibutuhkan dari pemesanan hingga masuk ke gudang bisa diasumsikan terdistribusi uniform (Chopra et al., 2004)

### PEUBAH ACAK SERAGAM

- Semua bernilai sama peluangnya dalam interval tertentu
- Dituliskan sebagai  $X \sim Uni(\alpha, \beta)$
- Bisa berupa diskrit maupun kontinu
- PDF:

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{\beta - \alpha} & \text{if } x \in [\alpha, \beta] \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

## CONTOH

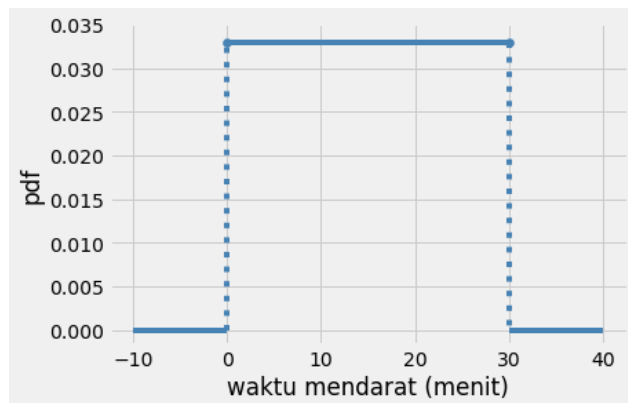


Mengapa PDF di satu titik bisa  $> 1$ ?

**GAMBAR:** Berapa probabilitas pesawat mendarat ada di antara 25-30 menit?

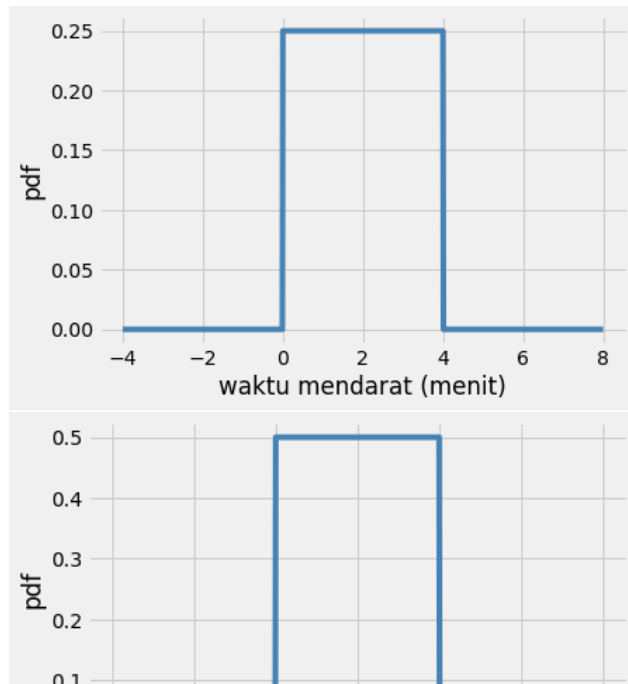
## PERHATIKAN!

Ingat bahwa  $\int_{-\infty}^{\infty} f(x)dx = 1$  sehingga luas area di bawah (persegi panjang) harus bernilai 1.



Apa yang terjadi kalau intervalnya kita perkecil?

PERHATIKAN!



EKSPEKTASI DAN VARIANSI

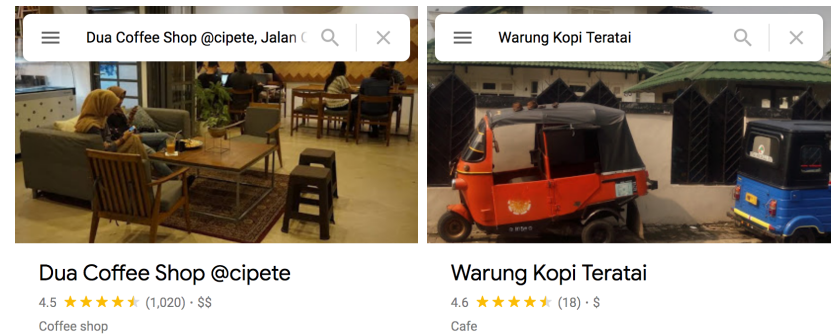
EKSPEKTASI

$$\mathbb{E}[X] = \frac{\alpha + \beta}{2}$$

VARIANSI

$$\text{Var}[X] = \frac{(\beta - \alpha)^2}{12}$$

DISTRIBUSI BETA



GAMBAR: Mana yang lebih Anda percaya?

Kita ingin memasukkan unsur

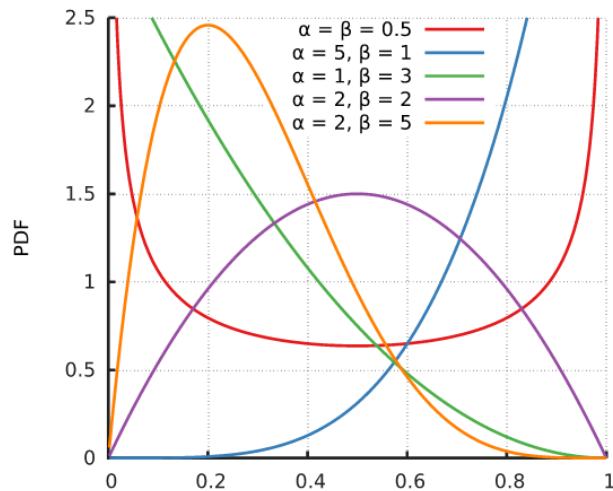
ketidakpastian

- Merepresentasikan keluaran dari persentase atau proporsi
- Berguna untuk dipakai sebagai *prior probability*
- Jika  $X$  adalah RV yang bernilai  $x \in [0, 1]$ ,
- dan

$$f(X = x|a, b) = \frac{\Gamma(a+b)}{\Gamma(a)\Gamma(b)} x^{(a-1)}(1-x)^{(b-1)}$$

- maka  $X \sim \text{Beta}(a, b)$ .

## GRAFIK PDF



GAMBAR: PDF dari distribusi Binomial

## EKSPEKTASI DAN VARIANSI

### EKSPEKTASI

$$\mathbb{E}[X] = \frac{a}{a+b}$$

### VARIANSI

$$\text{Var}[X] = \frac{ab}{(a+b)^2(a+b+1)}$$

**EXAMPLE**

Kafe Romeo diberikan nilai 5, 4, 2, 1, 4, 5, 5, 5, 4, 4, 5, 5, 5, 5, 5. Kafe Juliet diberikan nilai 5, 5, 4. Mana yang lebih baik?

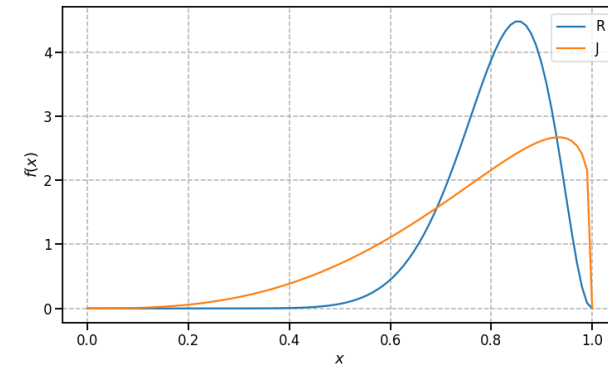
**SOLUTION**

Jika  $X \sim \text{Beta}(a, b)$ , maka  $X \in [0, 1]$ . Jadi, ubah skala nilainya terlebih dahulu, e.g.  $2 \rightarrow 0.4$ .

$$a = 1 + S$$

$$b = 1 + N - S$$

dengan  $N$  adalah jumlah orang yang memberi nilai, dan  $S$  adalah jumlah nilai yang telah diubah skalanya.



$$X_R \sim \text{Beta}(a_R, b_R) = \text{Beta}(13.8, 3.2)$$

$$X_J \sim \text{Beta}(a_J, b_J) = \text{Beta}(3.8, 1.2)$$

**SOLUSI (LANJUTAN)**

Dengan asumsi **central limit theorem**, kita dapat menghampiri distribusi Beta dengan Gaussian. Lalu, anggaplah kita mau melihat **kemungkinan terburuk**. Dengan demikian, nilai di kuantil .5 dapat dihitung dengan (95% *least plausible value*):

$$\text{score} = \mu - 1.65\sigma$$

atau

$$\text{score} = \frac{a}{a+b} - 1.65 \sqrt{\frac{ab}{(a+b)^2(a+b+1)}}$$

sehingga

$$\text{score}_R = 3.30$$

$$\text{score}_J = 2.36$$

**DISTRIBUSI GAUSSIAN**

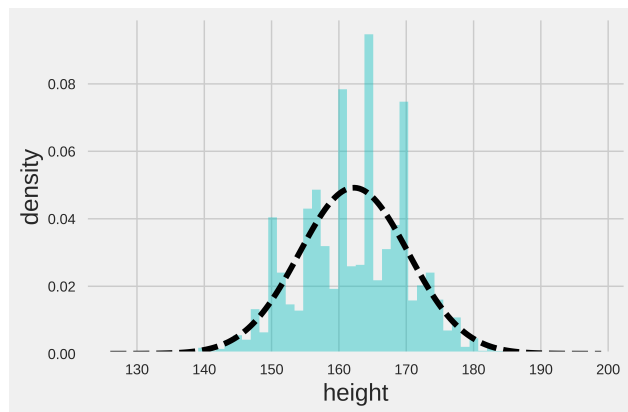
## DISTRIBUSI GAUSSIAN/NORMAL

- Salah satu yang paling sering muncul untuk variabel kontinu
- Berhubungan dengan central limit theorem
- Dituliskan sebagai  $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$

## APA ITU “TERDISTRIBUSI NORMAL”?

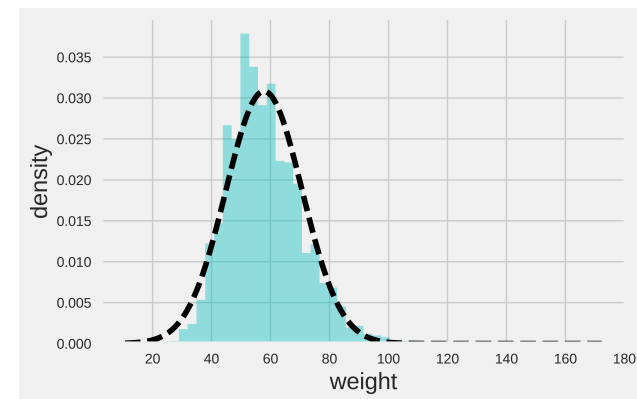
- Dapat ditemukan dalam berbagai fenomena di alam, e.g. tinggi badan, berat badan, ...
- Jumlah dari berbagai peubah acak yang independen
- Dengan jumlah sampel yang cukup, bisa menggambarkan populasi dengan baik

### CONTOH



GAMBAR: Hasil “pengukuran” tinggi badan

### CONTOH



GAMBAR: Hasil pengukuran berat badan

$$X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$$

## PDF

$$f(x|\mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left\{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right\}$$

## EKSPEKTASI

$$\mathbb{E}[X] = \mu$$

## VARIANSI

$$\text{Var}[X] = \sigma^2$$

- Karena kita berurusan dengan distribusi kontinu, kita perlu **cumulative density function**

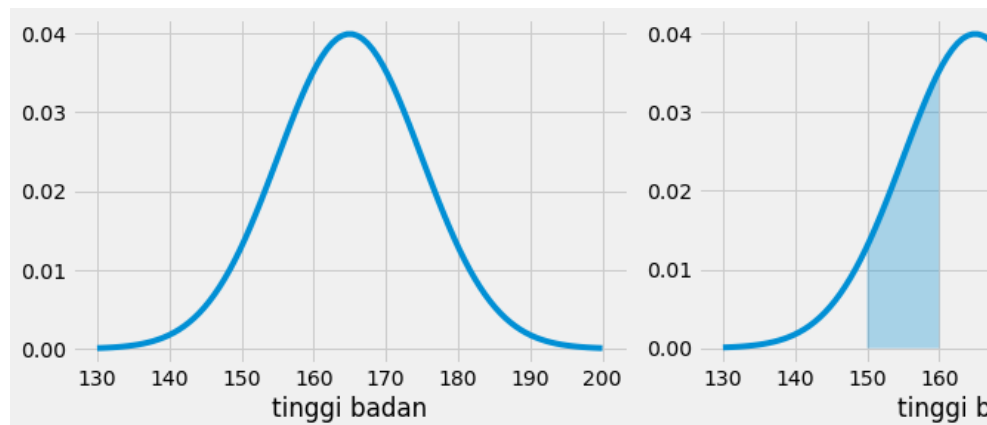
- CDF:

$$F(x) = \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right) = \int_{-\infty}^x f(x)dx$$

- e.g. Berapa peluangnya untuk mendapatkan orang dengan tinggi badan antara 150 dan 160?

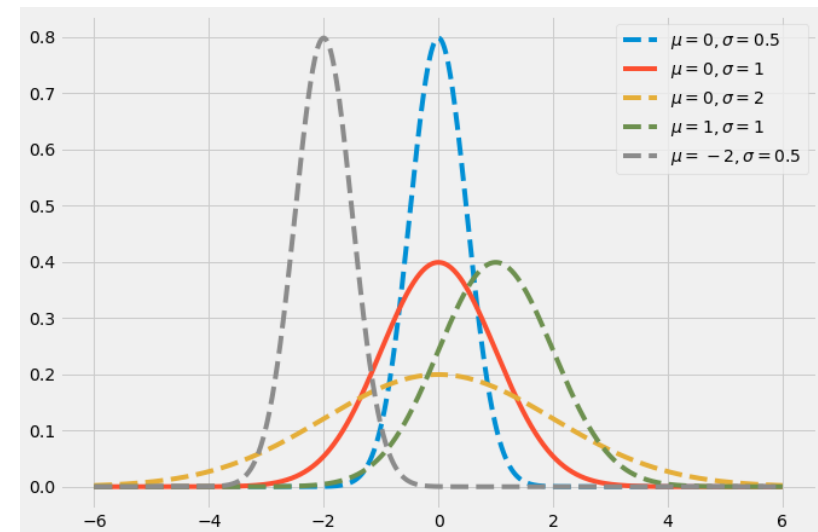
## SOLUSI

$$p(150 \leq X \leq 160) = F(160) - F(150)$$



GAMBAR: Distribusi tinggi badan

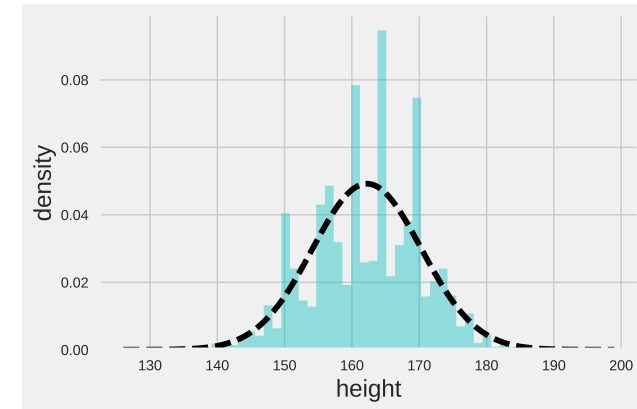
## PERHATIKAN BAHWA...



GAMBAR: Distribusi Gaussian dengan berbagai nilai parameter



Jika semua nilai hasil observasi sama, bagaimana grafiknya?



**GAMBAR:** Bagaimana cara mendapatkan distribusi Gaussian<sup>1</sup>?

---

<sup>1</sup>digambarkan dengan garis putus-putus

## MAXIMUM LIKELIHOOD ESTIMATION

- Coba berbagai model  $\mathcal{M}$  yang dapat memaksimalkan nilai *likelihood*, i.e. *maximum likelihood estimation*
- Dalam kasus distribusi Gaussian

$$L(\mathcal{M}) = p(X|\mu, \sigma^2) = \prod_{i=1}^N \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp \left\{ -\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2} \right\}$$

- Atur  $\gamma = 1/\sigma^2$ , lalu cari titik optimumnya.

## MAXIMUM LIKELIHOOD ESTIMATION

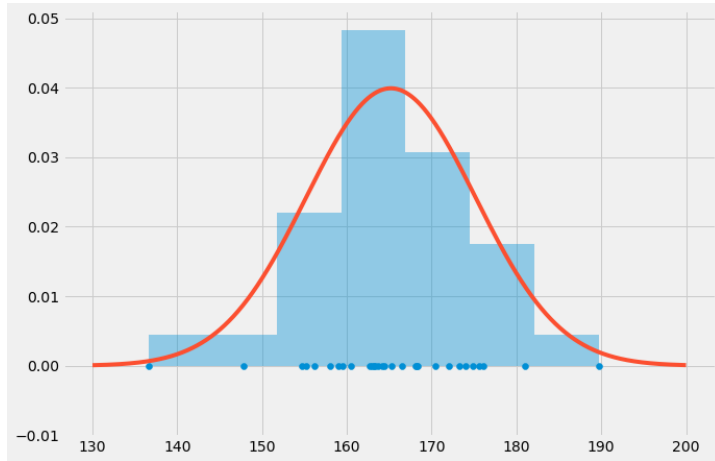
$$\log p(X|\mu, \gamma) = -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^N \gamma (x_i - \mu)^2 - \frac{N}{2} \log(2\pi) + \frac{N}{2} \log \gamma$$

$$\frac{\partial p(X|\mu, \gamma)}{\partial \mu} = \gamma \sum_{i=1}^N (x_i - \mu)$$

$$\frac{\partial p(X|\mu, \gamma)}{\partial \gamma} = -\frac{1}{2} \sum_{i=1}^N (x_i - \mu)^2 + \frac{N}{2\gamma}$$

sehingga pada titik maksimum:  $\hat{\mu} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i$  dan  $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (x_i - \mu)^2$ . Terlihat familiar?

## GRAFIK MLE



GAMBAR: Gaussian MLE dari 30 objek dalam data

## MULTIVARIATE GAUSSIAN

- Vektor  $\mathbf{x}$  adalah multivariate Gaussian jika untuk *mean*  $\mu$  dan *covariance matrix*  $\Sigma$ , nilainya terdistribusi menurut

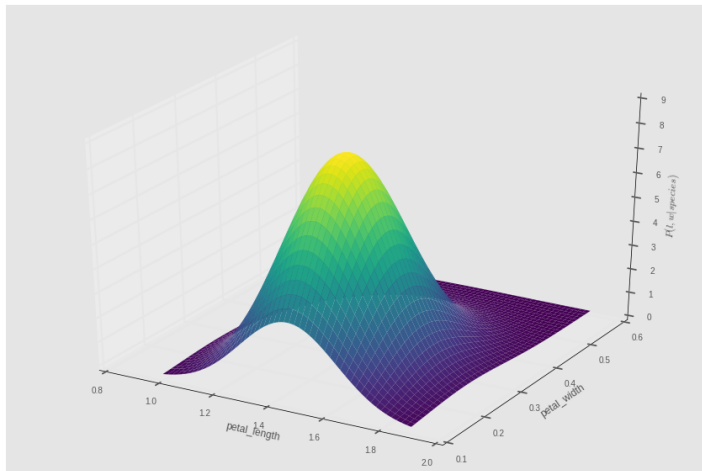
$$f(\mathbf{x}|\mu, \Sigma) = \frac{1}{|(2\pi)\Sigma|^{\frac{1}{2}}} \exp \left\{ -\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \mu)^T \Sigma^{-1}(\mathbf{x} - \mu) \right\}$$

- Univariate Gaussian adalah kasus khusus dari distribusi ini
- $\Sigma$  adalah *covariance matrix*, i.e. setiap elemen  $\sigma_{ij} = \text{Cov}(X_i, X_j)$  dengan

$$\text{Cov}(X_i, X_j) = \mathbb{E}[(X_i - \mu_i)(X_j - \mu_j)]$$

- $\Sigma$  harus simetris

## BIVARIATE GAUSSIAN

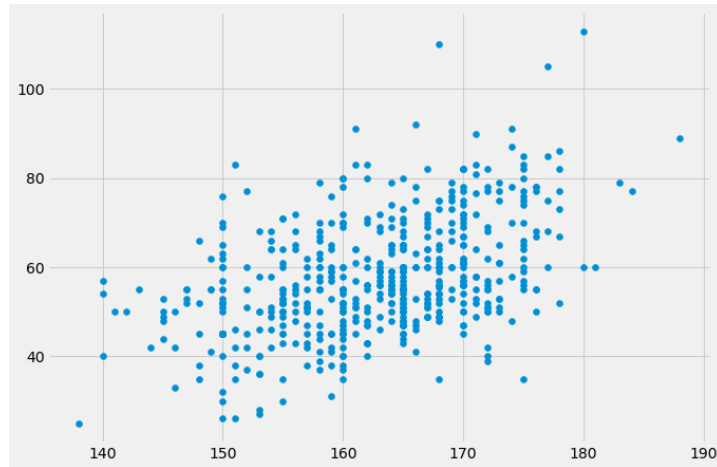


GAMBAR: Multivariate Gaussian dengan dua variabel yang dibuat dalam tiga dimensi

## MAXIMUM LIKELIHOOD

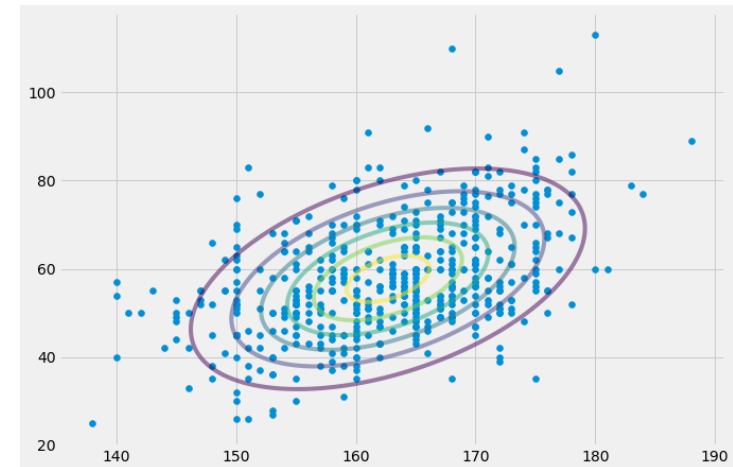
- Sama dengan kasus univariate
- $\mu = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \mathbf{x}_i$
- $\Sigma = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (\mathbf{x}_i - \mu)(\mathbf{x}_i - \mu)^T$

## GRAFIK MLE



GAMBAR: Data tinggi vs berat badan

## GRAFIK MLE



GAMBAR: MLE dari data

## POIN PENTING

- Jumlah dari Gaussian RVs adalah Gaussian
- Model yang terdiri dari kombinasi linear Gaussian akan memiliki *joint distribution* berupa Gaussian
- Jika  $p(x, y)$  adalah multivariate Gaussian, maka  $p(x)$  maupun  $p(y)$  serta  $p(x|y)$  dan  $p(y|x)$  adalah Gaussian

## IKHTISAR

- Distribusi uniform
- Distribusi Beta
- Distribusi normal/Gaussian

- Bayes classifier
- Naïve Bayes
- Conditional independence



Will Monroe (Jul. 2017)

The Normal Distribution

<http://web.stanford.edu/class/archive/cs/cs109/cs109.1178/lectureHandouts/110-normal-distribution.pdf>



Chris Williams (Sep. 2015)

Probability - Machine Learning and Pattern Recognition

<https://www.inf.ed.ac.uk/teaching/courses/mlpr/2015/>



Chris Williams (Sep. 2015)

The Gaussian Distribution - Machine Learning and Pattern Recognition

<https://www.inf.ed.ac.uk/teaching/courses/mlpr/2015/>

Terima kasih