

B physics seminar

Hironori Katsurayama

目次

1. Maximum likelihood について

2. Least squares について

3. Observation of Mixing-induced CP Violation
in the Neutral B Meson system
における Maximum likelihood

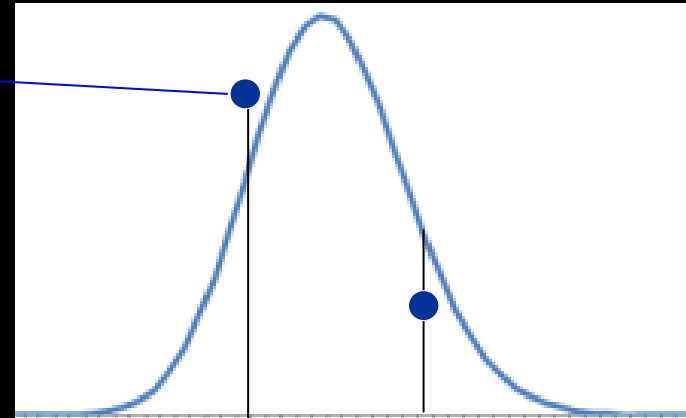
Maximum likelihood と Least squares

Maximum likelihood と Least squares

確率密度関数を

$$f(x; \theta)$$

x : ある事象における測定値
 θ : その事象の推定値(変数)



Likelihood function は

$$L(\theta) = f(x; \theta)$$

と表す。

ここで、 L は θ が真の値(θ_0)のとき最大となる。

Maximum likelihoodとは、 L が最大となる θ ($\theta = \theta_0$)を測定値を元に求める手法である。

Maximum likelihood

X_i がそれぞれ独立で、全てが f に従う場合likelihood functionは

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^N f(x_i; \theta)$$

x : 測定値
 θ : 推測値

Maximum Likelihood では... $L(\theta)$ が最大となるような θ を求める
一般的には以下を解くことで θ は得られる。

$$\frac{\partial \ln L}{\partial \theta_i} = 0, \quad i = 1, \dots, n.$$

Least squares

$$\chi^2(\boldsymbol{\theta}) = -2 \ln L(\boldsymbol{\theta}) + \text{constant} = \sum_{i=1}^N \frac{(y_i - F(x_i; \boldsymbol{\theta}))^2}{\sigma_i^2} .$$

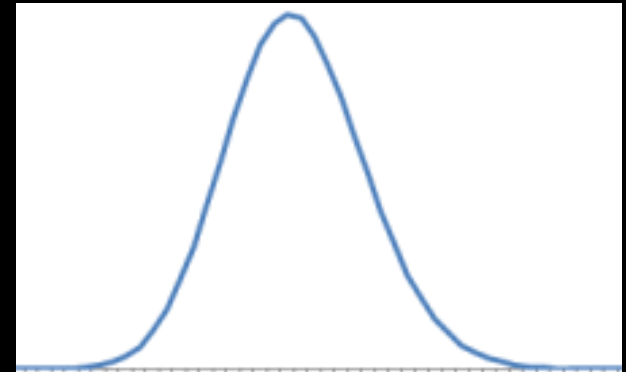
$L(\boldsymbol{\theta})$ が最大、すなわち $\chi^2(\boldsymbol{\theta})$ が最小となる $\boldsymbol{\theta}$ ($\boldsymbol{\theta}$ の真の値) を求める。

Least squares はある特定の条件のときに、
Maximum likelihood と一致

特定の条件とは、上記式において...

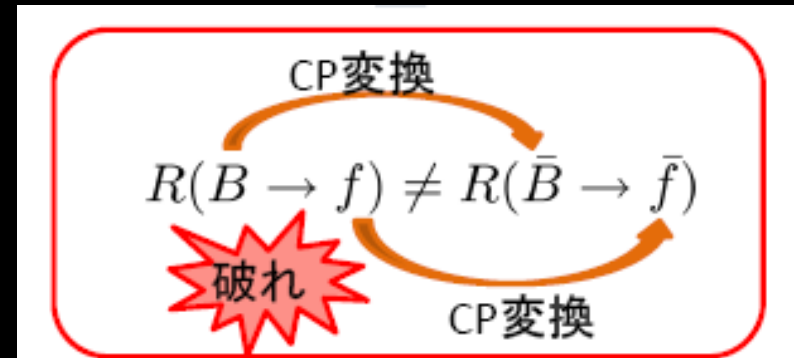
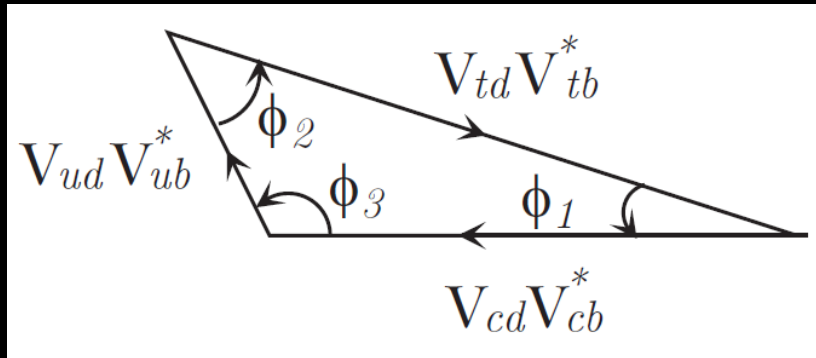
F : Gaussian の mean

σ^2 : Gaussian の variance



Least squares は確率分布が gauss 分布のときに有効な手法である。

復習



$$R(B^0 \rightarrow f_{CP}; \Delta t) = e^{-|\Delta t|/\tau_{B^0}}/2\tau_{B^0} \times [1 + \xi_f \sin 2\phi_{CP} \sin(\Delta m_d \Delta t)]$$

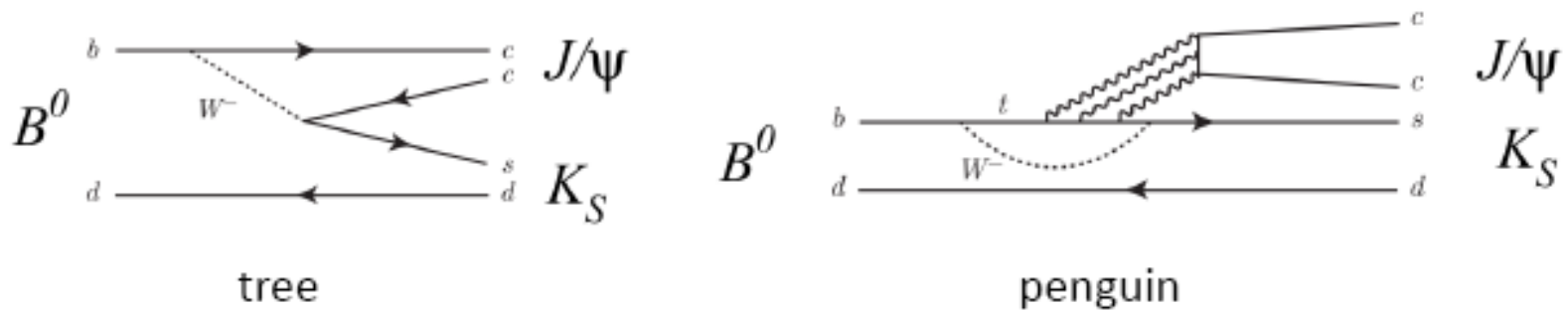
$$R(\bar{B}^0 \rightarrow f_{CP}; \Delta t) = e^{-|\Delta t|/\tau_{B^0}}/2\tau_{B^0} \times [1 - \xi_f \sin 2\phi_{CP} \sin(\Delta m_d \Delta t)]$$

$$A(\Delta t) \equiv \frac{R(\bar{B}^0 \rightarrow f_{CP}; \Delta t) - R(B^0 \rightarrow f_{CP}; \Delta t)}{R(\bar{B}^0 \rightarrow f_{CP}; \Delta t) + R(B^0 \rightarrow f_{CP}; \Delta t)}$$

$$= -\xi_f \sin 2\phi_{CP} \sin(\Delta m_d \Delta t),$$

$B \rightarrow J/\psi K_S$

ペンギンダイアグラムの寄与は $\sin 2\phi_1$ の測定では無視できる。



したがって

$$a_{CP}(t) \equiv \frac{\Gamma_{\bar{B} \rightarrow f_{CP}}(t) - \Gamma_{B \rightarrow f_{CP}}(t)}{\Gamma_{\bar{B} \rightarrow f_{CP}}(t) + \Gamma_{B \rightarrow f_{CP}}(t)}$$

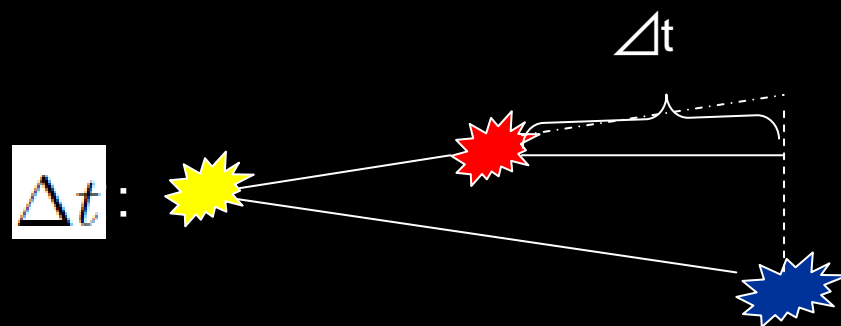
$$= \eta_{CP} \sin 2\phi_1 \sin \delta m t$$

今回の論文でのmaximum likelihood

シグナルに対する確率分布関数は

$$\mathcal{P}_{\text{sig}}(\Delta t, q, w_l, \xi_f) = \frac{e^{-|\Delta t|/\tau_{B^0}}}{2\tau_{B^0}} \mathcal{P}_{CP}(\Delta t, q, w_l, \xi_f)$$

$$\mathcal{P}_{CP}(\Delta t, q, w_l, \xi_f) = 1 - \xi_f q (1 - 2w_l) \sin 2\phi_1 \sin(\Delta m_d \Delta t).$$



Δt :

q : B^0 のflavor

w_l : wrong tag fraction
tagの間違いの割合

ξ_f : CPの固有値

Δm_d : mass の固有値の差

今回の論文でのmaximum likelihood

イベントに対する分布関数を考えると
シグナル以外にも、

1. vertex resolution : R_{sig}
2. back ground likelihood function : P_{bkg}
3. イベントが実際にシグナルであるか : f_{sig}

が必要。したがって

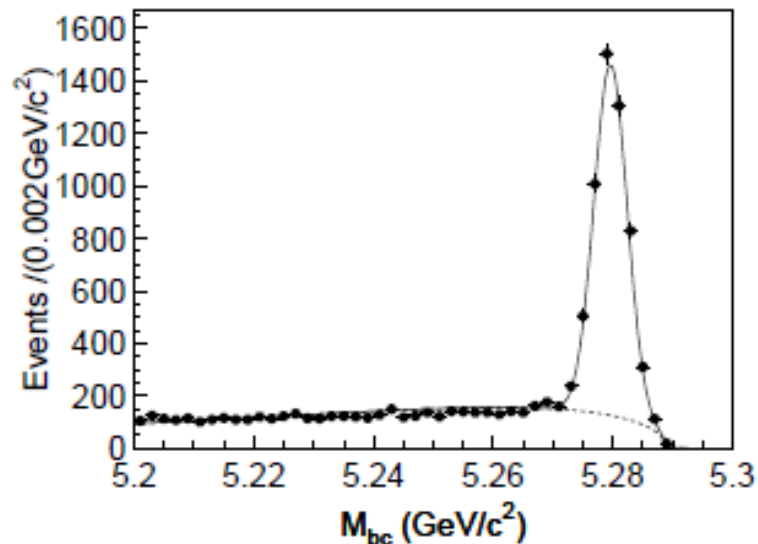
$$\begin{aligned} P(\Delta t_i; \sin 2\phi_1) \\ = f_{\text{sig}} \int \mathcal{P}_{\text{sig}}(\Delta t', q, w_l, \xi_f) R_{\text{sig}}(\Delta t_i - \Delta t') d\Delta t' \\ + (1 - f_{\text{sig}}) P_{\text{bkg}}(\Delta t_i), \end{aligned}$$

Signal probability

$$P(\Delta t_i; \sin 2\phi_1)$$

$$= f_{\text{sig}} \int \mathcal{P}_{\text{sig}}(\Delta t', q, w_l, \xi_f) R_{\text{sig}}(\Delta t_i - \Delta t') d\Delta t' \\ + (1 - f_{\text{sig}}) P_{\text{bkg}}(\Delta t_i),$$

$$f_{\text{sig}}(\Delta E, M_{\text{bc}}) = \frac{F_{\text{SIG}}(\Delta E, M_{\text{bc}})}{F_{\text{BG}}(\Delta E, M_{\text{bc}}) + F_{\text{SIG}}(\Delta E, M_{\text{bc}})},$$



今回の論文でのmaximum likelihood

$$\begin{aligned} P(\Delta t_i; \sin 2\phi_1) \\ &= f_{\text{sig}} \int \mathcal{P}_{\text{sig}}(\Delta t', q, w_l, \xi_f) R_{\text{sig}}(\Delta t_i - \Delta t') d\Delta t' \\ &+ (1 - f_{\text{sig}}) P_{\text{bkg}}(\Delta t_i), \end{aligned}$$

式中で自由なパラメータは唯一 $\sin 2\phi_1$ のみであることから

Likelihood function は

$$L = \prod_i P(\Delta t_i; \sin 2\phi_1),$$

Lが最大となる $\sin 2\phi_1$ を求める

Back up

Vertex resolution

$$\begin{aligned} P(\Delta t_i; \sin 2\phi_1) &= f_{\text{sig}} \int \mathcal{P}_{\text{sig}}(\Delta t', q, w_l, \xi_f) R_{\text{sig}}(\Delta t_i - \Delta t') d\Delta t' \\ &+ (1 - f_{\text{sig}}) P_{\text{bkg}}(\Delta t_i), \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} R_{\text{sig}}(\Delta t - \Delta t') &= (1 - f_{\text{tail}}) G(\Delta t - \Delta t'; \mu_{\Delta t}, \sigma_{\Delta t}) \\ &+ f_{\text{tail}} G(\Delta t - \Delta t'; \mu_{\Delta t}^{\text{tail}}, \sigma_{\Delta t}^{\text{tail}}), \quad (14) \end{aligned}$$

Background likelihood

$$\begin{aligned} P(\Delta t_i; \sin 2\phi_1) &= f_{\text{sig}} \int \mathcal{P}_{\text{sig}}(\Delta t', q, w_l, \xi_f) R_{\text{sig}}(\Delta t_i - \Delta t') d\Delta t' \\ &+ (1 - f_{\text{sig}}) P_{\text{bkg}}(\Delta t_i), \end{aligned}$$

$$P_{\text{bkg}}(\Delta t) = \int_{-\infty}^{+\infty} \mathcal{P}_{\text{bkg}}(\Delta t') \cdot R_{\text{bkg}}(\Delta t - \Delta t') d\Delta t'.$$

$$\mathcal{P}_{\text{bkg}}(\Delta t) = f_{\tau} \frac{e^{-|\Delta t|/\tau_{\text{bkg}}}}{2\tau_{\text{bkg}}} + (1 - f_{\tau})\delta(\Delta t'),$$

