

Лекция 11. Измерение искажений ВФ в адаптивной оптике III

1. Разложение фазы по функциям откликам корректора.
2. Восстановление ВФ с учетом статистики фазовых искажений, байесовский подход.

1. Разложение фазы по функциям откликам корректора.

1.1. Равнозначные субапертуры.

В АО системах с модальными корректорами волнового фронта необходимо определять не сам профиль корректируемого пучка, а коэффициенты его разложения по функциям отклика управляемого зеркала. Фазу светового пучка в этом случае удобно представлять в виде:

$$\varphi(\mathbf{r}, t) = \sum_{j=1}^N a_j(t) S_j(\mathbf{r}), \quad (1.1)$$

где $S_j(\mathbf{r})$ — функции отклика корректора на единичное управляющее воздействие, $a_j(t)$ — коэффициенты разложения. Аналогичное выражение описывает и форму поверхности корректора; поэтому коэффициенты $a_j(t)$ можно непосредственно использовать для управления зеркалом по соответствующим степеням свободы.

Цель: необходимо по измеренным в заданных точках локальным наклонам волнового фронта (т. е. по градиентам фазы) определить с минимально возможными погрешностями вектор $\mathbf{a} = \{a_j(t)\}$ коэффициентов разложения (1.1).

Векторная форма. Пусть датчик измеряет градиенты фазы в точках r_m , $m = 1, \dots, M$. Введем вектор оценок градиентов $\hat{\mathbf{g}}$, элементами которого являются частные производные фазы:

$$\hat{\mathbf{g}} = \{\varphi_x(\mathbf{r}_1), \dots, \varphi_x(\mathbf{r}_M), \varphi_y(\mathbf{r}_1), \dots, \varphi_y(\mathbf{r}_M)\}. \quad (1.2)$$

Для вектора $\hat{\mathbf{g}}$ из разложения (1.1) следует

$$\hat{\mathbf{g}} = \mathbf{P}\mathbf{a}, \quad (1.3)$$

где элементы матрицы $\mathbf{P} = \{p_{mj}\}$ определяются через производные функций $S_j(r_m)$:

$$p_{mj} = \left. \frac{\partial S_j}{\partial x} \right|_{\mathbf{r}=\mathbf{r}_m}, \quad p_{m+M,j} = \left. \frac{\partial S_j}{\partial y} \right|_{\mathbf{r}=\mathbf{r}_m}, \quad m = 1, \dots, M, \quad j = 1, \dots, N. \quad (1.4)$$

Обозначим через \mathbf{g} вектор градиентов фазы, измеряемых датчиком волнового фронта в точках $\{r_m\}$: $\mathbf{g}_1, \dots, \mathbf{g}_M$ — производные по x ; $\mathbf{g}_{M+1}, \dots, \mathbf{g}_{2M}$ — производные по y . Сумму квадратов невязок между градиентами, вычисленными по формулам (1.3), и измеренными значениями выразим в векторном виде:

$$J^2 = (\hat{\mathbf{g}} - \mathbf{g})^T (\hat{\mathbf{g}} - \mathbf{g}), \quad (1.5)$$

где $(\hat{\mathbf{g}} - \mathbf{g})$ — вектор невязок. Используя (1.3), для \mathbf{P} получаем матричное выражение

$$J^2 = \mathbf{a}^T \mathbf{P}^T \mathbf{P} \mathbf{a} + \mathbf{g}^T \mathbf{g} - \mathbf{a}^T \mathbf{P}^T \mathbf{g} - \mathbf{g}^T \mathbf{P} \mathbf{a}. \quad (1.6)$$

Для определения вектора \mathbf{a}_0 , при котором квадратичная форма J^2 достигает минимума, необходимо приравнять к нулю ее частные производные по переменным a_j . Таким образом, из (1.6) получаем

$$\mathbf{P}^T \mathbf{P} \mathbf{a}_0 = \mathbf{P}^T \mathbf{g}. \quad (1.7)$$

Эта система содержит N уравнений для N неизвестных и может быть решена известными методами линейной алгебры. Отметим, что для ее решения нет необходимости

привлекать дополнительные условия типа (см. Лекцию 10). Искомый вектор \mathbf{a}_0 прямо выражается через вектор измеренных градиентов с помощью обратной матрицы:

$$\mathbf{a}_0 = \mathbf{Q}\mathbf{g}, \quad \mathbf{Q} = (\mathbf{P}^T\mathbf{P})^{-1}\mathbf{P}^T. \quad (1.8)$$

Матрица \mathbf{Q} не зависит от измеряемых величин и может быть вычислена до проведения измерений.

1.2. Неравнозначные субапертуры.

Иногда целесообразно использовать более общую форму для суммы квадратов невязок J^2 , чем та, которая определяется соотношением (1.5). Информация о локальных наклонах с различных субапертур датчика обладает разной достоверностью. Это может быть, например, связано с тем, что субапертуры датчика располагаются в узлах квадратной сетки, в то время как у подавляющего числа оптических систем сечение пучка имеет круглую или кольцевую форму. При этом элементы датчика, расположенные на краях апертуры, обычно частично затемнены; поэтому относительный уровень погрешностей измерений на таких субапертурах выше, чем на внутренних. Для учета степени достоверности измерений на разных субапертурах компонентам $\{\hat{\mathbf{g}} - \mathbf{g}\}_j$ вектора невязок удобно приписать различные статистические веса. С учетом этого выражение (1.5) запишется в виде

$$J^2 = (\hat{\mathbf{g}} - \mathbf{g})^T \mathbf{W} (\hat{\mathbf{g}} - \mathbf{g}). \quad (1.9)$$

В простейшем случае положительно определенная матрица \mathbf{W} может быть диагональной. При этом вместо (1.7) получим

$$\mathbf{P}^T \mathbf{W} \mathbf{P} \mathbf{a}_0 = \mathbf{P}^T \mathbf{W} \mathbf{g}. \quad (1.10)$$

Вектор \mathbf{a}_0 будет определяться выражением, аналогичным (1.8):

$$\mathbf{a}_0 = [(\mathbf{P}^T \mathbf{W} \mathbf{P})^{-1} \mathbf{P}^T \mathbf{W}] \mathbf{g}. \quad (1.11)$$

Обусловленность системы. Коэффициенты при неизвестных a_j в (1.7) и (1.10) зависят от вида функций отклика корректора $S_j(r)$ и выбора точек $\{r_m\}$ измерения градиента. При некотором выборе этих параметров система (1.7) или (1.10) м.б. плохо обусловленной и ее определитель будет близок к нулю. В таком случае улучшить ситуацию можно, например, изменив расположение точек измерения градиентов.

2. Восстановление ВФ с учетом статистики фазовых искажений, байесовский подход.

2.1. Основные положения.

Проблема. Фазовые флуктуации имеют известную статистику, как учесть ее при восстановлении ВФ или вычислении коэффициентов a_j в (1.1)?

Статистика фазовых искажений – гауссова (почему?).

Напомним, если $\{a_j\}$ – гауссовы и $\langle a_j \rangle = 0$, $\langle a_j a_i \rangle = C_{ji}$, где \mathbf{C} – ковариационная матрица, то плотность вероятности распределения:

$$P(\mathbf{a}) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^N \det(\mathbf{C})}} \exp\left\{-\frac{1}{2} \mathbf{a}^T \mathbf{C}^{-1} \mathbf{a}\right\} \quad (2.1)$$

Байесовский подход. Имеется случайный вектор \mathbf{a} , а измеряем мы вектор $\hat{\mathbf{g}}$ (как в 1.1 – 1.3). Совместная вероятность:

$$P(\mathbf{a}, \hat{\mathbf{g}}) = P(\mathbf{a} | \hat{\mathbf{g}}) P(\hat{\mathbf{g}}) = P(\hat{\mathbf{g}} | \mathbf{a}) P(\mathbf{a}) \quad (2.2)$$

здесь $P(\mathbf{a} | \hat{\mathbf{g}})$ и $P(\hat{\mathbf{g}})$ – апостериорные вероятности, $P(\mathbf{a})$ – априорная вероятность, $P(\hat{\mathbf{g}} | \mathbf{a})$ – функция правдоподобия.

«Трюк» 1. Вектор $\hat{\mathbf{g}}$ уже измерен, и для данных конкретных измерений $P(\hat{\mathbf{g}}) = I$, тогда:

$$P(\mathbf{a} | \hat{\mathbf{g}}) = P(\hat{\mathbf{g}} | \mathbf{a}) P(\mathbf{a}) \quad (2.3)$$

– апостериорная вероятность получить вектор \mathbf{a} , если измерения дали вектор $\hat{\mathbf{g}}$.

«Грюк» 2. Сопоставим вектору \mathbf{a} некоторый «идеальный» вектор измерений $\mathbf{g}=\mathbf{Pa}$, где \mathbf{P} – матрица преобразования. Теперь можно сказать:

$$P(\mathbf{a} | \hat{\mathbf{g}}) = P(\mathbf{g} | \hat{\mathbf{g}}) \quad (2.4)$$

Связь между $\hat{\mathbf{g}}$ и \mathbf{g} :

$$\hat{\mathbf{g}} = \mathbf{g} + \mathbf{n};$$
$$\langle n_i \rangle = 0; \quad \langle n_i n_j \rangle = \delta_{ij} \sigma_i^2; \quad (2.5)$$

$$P(\mathbf{n}) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^M \sigma_1 \sigma_2 \cdots \sigma_M}} \exp\left\{-\frac{1}{2} \mathbf{n}^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \mathbf{n}\right\}$$

Где \mathbf{n} – вектор шумов измерений, $\boldsymbol{\Sigma}$ – ковариационная матрица флуктуаций. Так как $\mathbf{n}=\hat{\mathbf{g}}-\mathbf{g}$, то $P(\mathbf{n}) = P(\hat{\mathbf{g}}-\mathbf{g})$ – функция правдоподобия (2.4), тогда из (2.5) и (2.1) получим выражение для апостериорной вероятности $P(\mathbf{a} | \hat{\mathbf{g}})$. (Для студентов).

Имея выражение для плотности распределения апостериорной вероятности $P(\mathbf{a} | \hat{\mathbf{g}})$, можно получить оценку для вектора \mathbf{a} , например: среднее значение распределения (или наиболее вероятное, или медианное значение и т.р.).

Применимость: использование априорной информации оправдано, когда либо измерения относительно редкие (мало субапертур), либо шумы измерений велики.

Задания по Лекции 11.

1. Вывести формулу (1.11).
2. Получить выражение для апостериорной вероятности $P(\mathbf{a} | \hat{\mathbf{g}})$.

Вопросы по Лекции 11.

1. Разложение ВФ по функциям отклика корректора, метод наименьших квадратов.
2. Восстановление ВФ с учетом статистики фазовых искажений, байесовский подход.