Интерполяция, экстраполяция и аппроксимация есть три части темы о приближении функции. Поясним значение этих трех терминов на примере: Допустим, что у нас есть набор $y_0, y_1, ..., y_n$ значений функции в точках $x_0, x_1, ..., x_n$.

Определение: Тогда *интерполяция*—приближение функции, при котором график нашей функции пройдет точно через все имеющиеся у нас точки.

Определение: Экстраполяция графически будет представляться, как продолжение функции за промежуток $[x_0,x_n]$, а *аппроксимацией* будет график проходящий не через точки (узлы), а близко к ним.

Положим, что у нас есть (n+1) точка. Тогда интерполировать эту функцию мы можем многочленом степени n. $P_n(x) = a_0 + a_1 x + ... + a_n x^n$. Причем

 $y_i = a_0 + a_1 x_i + ... + a_n x_i^n$ - система уравнений относительно a_i (она будет плохо обусловлена).

$$\alpha_{n} = \sum_{i=0}^{n} \left(\prod_{\substack{j=0\\i\neq j}}^{n} \left(\frac{(x-x_{j})}{(x_{i}-x_{j})} \frac{1}{\underline{\cdot}} y_{i} \frac{1}{\underline{\cdot}} = \frac{(x-x_{1})(x-x_{2})K(x-x_{n})}{(x_{0}-x_{1})(x_{0}-x_{2})K(x_{0}-x_{n})} y_{0} + K + \frac{(x-x_{0})(x-x_{1})K(x-x_{n-1})}{(x_{n}-x_{0})(x_{n}-x_{1})K(x_{n}-x_{n-1})} y_{n} \right)$$

В форме Ньютона интерполяционный многочлен есть конечно-разностный ряд Тейлора: $N_n(x) = f_0(x_0) + f_1(x_0, x_1)(x - x_0) + f_2(x_0, x_1, x_2)(x - x_0)(x - x_1) + \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_1) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_1) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_1) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_1) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_1) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_1) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_1) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_1) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_1) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_1) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_1) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_1) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_1) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_0)(x - x_0) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_0)(x - x_0) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_0) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_0)(x - x_0) \dots + f_n(x_0, x_1, \dots x_n)(x - x_0)(x - x_0)($

$$f_1(x_0,x_1) = \frac{f(x_1) - f(x_0)}{x_1 - x_0} = \frac{y_1 - y_0}{x_1 - x_0}$$
 первая, разделенная конечная разность.

$$f_2(x_0, x_1, x_2) = \frac{f_1(x_1, x_2) - f_1(x_0, x_1)}{x_2 - x_0}$$

:

$$f_n(x_0, \dots x_n) = \frac{f_{n-1}(x_1, x_2, \dots x_n) - f_{n-1}(x_0, x_1, \dots x_{n-1})}{x_n - x_0}$$

Можно показать что $\Box_{n}(x) = N_{n}(x)$. (скорее всего по индукции)

Понятие о стратегии интерполяции.

Остался невыясненным вопрос о том, насколько хорошо мы можем приближать функцию многочленом.

Теорема (Вейерштрасса): Для любой непрерывной на отрезке [a,b] функции f(x) и любого $\square >0$ существует многочлен $P_n(x)$ такой, что $\max_{[a,b]} |f(x) - P_{n(\varepsilon)}(x)| < \varepsilon$

Теорема (Фабера): Для любой стратегии всегда найдется такая непрерывная функция, при которой $\lim_{n\to\infty} \max_{x} |f(x)-P_n(x)|=\infty$ (т.е. универсальной стратегии нет).

¹ Определение стратегии интерполяции придумано мной. У него только фраза: строим стратегию интерполяции так чтобы {условие}.(примечание автора).

Для гладких функций существует универсальная стратегия, обеспечивающая приближение между узлами: берем $x_n^{\ k}$ в нулях полиномов Чебышева.

Полиномы Чебышева:

Интерполяция сплайнами

Рассмотрим отрезок [a,b], на нём выбрали n+1 точку для интерполяции, где $x_0=a$, а $x_n=b$. Для каждого отрезка $[x_{i-1},x_i] \to P_{n,i}(x)$ — полиномы степени не более m, $S_n(x) = P_{n,i}(x)$ на $[x_{i-1},x_i]$ — полиномиальный сплайн порядка m. если $S_n(x), S_n^{(1)}(x), S_n^{(2)}(x), \dots, S_n^{(k)}(x)$ — непрерывны на [a,b], k — степень гладкости сплайна, n-k=p — дефект сплайна.

Аппроксимация функций. Метод наименьших квадратов.

Если какую либо функцию f на промежутке [a,b] приближенно воспроизводят с помощью другой, g(x) ,то качество этой аппроксимации можно оценивать по-разному.

$$r(x)=f(x)-g(x)$$

Если мы одинаково заинтересованы в малом отклонении одной из функции от другой во всех отдельно взятых точках, то за меру приближения принимают их максимальное отклонение в промежутке, т.е. число

$$\delta = \sup_{a \le x \le b} |r(x)|$$

Это называется равномерной аппроксимацией.

Применяют так же аппроксимацию в среднем. Тогда меру приближения определяют как среднее отклонение

2

$$\delta' = \frac{1}{b-a} \int_{a}^{b} |r(x)| dx$$

или как среднеквадратичное отклонение.

2.15

$$\delta'' = \sqrt{\frac{1}{b-a} \int_{a}^{b} r^{2}(x) dx}$$

Метод наименьших квадратов

Предположим, что истинная зависимость выражается формулой $y = \phi(x)$. Проведем измерения в точках x_i . В силу того, что ошибки имеют, как правило, гауссовское распределение, до проведенного наблюдения можно считать, что результаты измерения описываются случайными величинами, плотность вероятности которых имеет вид

$$p_i(y_i) = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(y_i - \phi(x_i))^2}{2\sigma^2}\right)$$

После проведения измерения получим совокупность результатов у_i, i=1...n.

Так как опыты независимы, вероятность того, что совокупность случайных величин примет совокупность значений лежащих в пределах $(y_i, y_i + dy_i)$ определяется

$$\prod_{i=1}^{n} \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} \exp(-\frac{(y_i - \phi(x_i))^2}{2\sigma^2}) dy_i = C \exp(-\frac{1}{2\sigma^2} \sum_{i=1}^{n} (y_i - \phi(x_i))^2)$$

Найдем параметры a,b,c,.. функции $\phi(x;a,b,...)$, при которых записанная вероятность совокупного получения полученных значений максимальна.

Экспонента в правой части всегда от 0 до 1, так как ее аргумент всегда отрицателен. Она достигает максимума при минимуме суммы квадратов, стоящих в аргументе.

Рассмотрим производные суммы квадратов отклонений и приравняем их нулю.

$$\sum_{i=1}^{n} (y_i - \phi(x_i; a, b, c, \dots))(\frac{\partial \phi(x_i)}{\partial a}) = 0$$

$$\sum_{i=1}^{n} (y_i - \phi(x_i; a, b, c, \dots))(\frac{\partial \phi(x_i)}{\partial b}) = 0$$

$$\sum_{i=1}^{n} (y_i - \phi(x_i; a, b, c, \dots))(\frac{\partial \phi(x_i)}{\partial c}) = 0$$

• • •

Решая, эту систему, находим, а,b,с,...