

Міністерство освіти і науки України
ЧЕРКАСЬКИЙ НАЦІОНАЛЬНИЙ УНІВЕРСИТЕТ
ім. Богдана Хмельницького

Факультет Обчислювальної техніки, інтелектуальних та
управляючих систем
Кафедра Програмного забезпечення автоматизованих систем

Лабораторна робота №5
по дисципліні «Вища математика»

Тема: Апроксимація функції многочленом 2-го або 3-го порядку

Варіант $45 - 25 = 20$

Виконав: студент гр. КС-231
Киба Д.В.

Перевірів: старший викладач
кафедри ПЗАС
Гук В.І.

Черкаси, 2023

Теоретичні відомості

Апроксимація табличних функцій степеневими поліномами

Розглянемо загальні математичні моделі, які можна отримати при апроксимації табличних функцій степеневим поліномом.

Постановка задачі

В результаті інженерного або наукового експерименту отримана система точок $\{(x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)\}$. Необхідно знайти степеневий поліном виду:

$$Q(x) = a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_mx^m, \quad (5.1)$$

такий, щоб сума квадратів відхилень полінома $Q(x)$ від заданої системи експериментальних точок була би мінімальною. Така задача зводиться до визначення коефіцієнтів поліному $\{a_0, a_1, a_2, \dots, a_m\}$. Метод, що дозволяє розв'язати її називається методом найменших квадратів (МНК). Критерій середньо квадратичного відхилення (СКО) в даному випадку має вигляд:

$$\sum_{i=0}^n (Q(x_i) - y_i)^2 = \sum_{i=0}^n (a_0 + a_1x + a_2x^2 + \dots + a_mx^m - y_i)^2 \Rightarrow \min \quad (5.2)$$

Розглянемо рисунок 5.1.

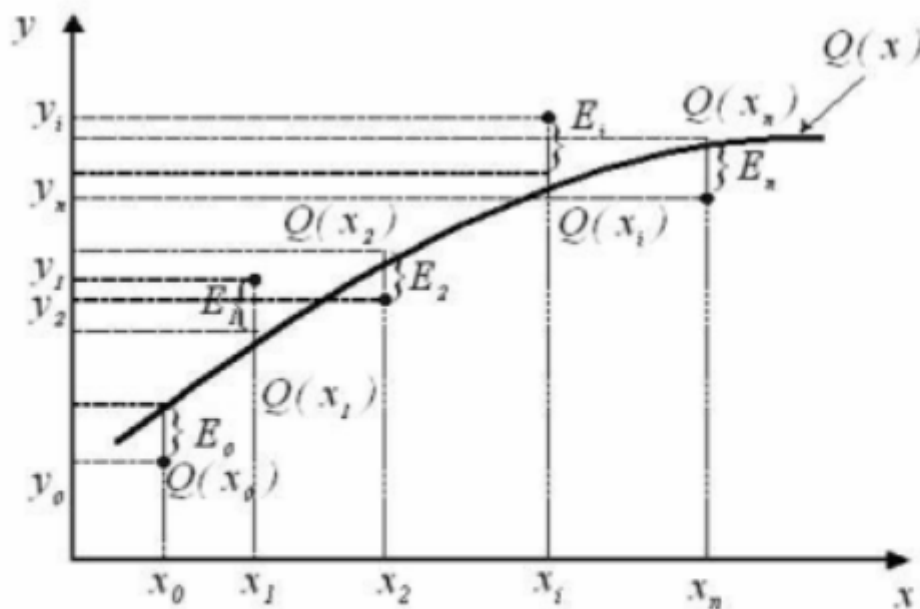


Рисунок 5.1 - Геометрична інтерпретація апроксимації табличної функції з нього видно, що

$$E_0(x) = Q(x_0) - y_0, \quad E_1(x) = Q(x_1) - y_1, \quad \dots, \quad E_n(x) = Q(x_n) - y_n,$$

тому вираз (5.2) можна представити в вигляді:

$$\sum_i (Q(x_i) - y_i)^2 = \sum_i E_i^2 \Rightarrow \min$$

. В результаті отримуємо систему рівнянь виду:

$$\left. \begin{aligned} na_0 + a_1 \sum_{i=0}^n x_i + a_2 \sum_{i=0}^n x_i^2 + \dots + a_m \sum_{i=0}^n x_i^m &= \sum_{i=0}^n y_i \\ a_0 \sum_{i=0}^n x_i + a_1 \sum_{i=0}^n x_i^2 + a_2 \sum_{i=0}^n x_i^3 + \dots + a_m \sum_{i=0}^n x_i^{m+1} &= \sum_{i=0}^n x_i y_i \\ \vdots \\ a_0 \sum_{i=0}^n x_i^m + a_1 \sum_{i=0}^n x_i^{m+1} + a_2 \sum_{i=0}^n x_i^{m+2} + \dots + a_m \sum_{i=0}^n x_i^{2m} &= \sum_{i=0}^n x_i^m y_i \end{aligned} \right\} \quad (5.3)$$

Система рівнянь (5.3) представляє собою систему лінійних алгебраїчних рівнянь відносно коефіцієнтів поліному $\{a_0, a_1, a_2, \dots, a_m\}$, які необхідно знайти, щоб визначити аналітичну залежність, яка описує експериментальний масив даних. Дану систему можна записати у матричному вигляді:

$$\begin{bmatrix} n & \sum_{i=0}^n x_i & \sum_{i=0}^n x_i^2 & \dots & \sum_{i=0}^n x_i^m \\ \sum_{i=0}^n x_i & \sum_{i=0}^n x_i^2 & \sum_{i=0}^n x_i^3 & \dots & \sum_{i=0}^n x_i^{m+1} \\ \sum_{i=0}^n x_i^2 & \sum_{i=0}^n x_i^3 & \sum_{i=0}^n x_i^4 & \dots & \sum_{i=0}^n x_i^{m+2} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ \sum_{i=0}^n x_i^m & \sum_{i=0}^n x_i^{m+1} & \sum_{i=0}^n x_i^{m+2} & \dots & \sum_{i=0}^n x_i^{2m} \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ \dots \\ a_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{i=0}^n y_i \\ \sum_{i=0}^n x_i y_i \\ \sum_{i=0}^n x_i^2 y_i \\ \dots \\ \sum_{i=0}^n x_i^m y_i \end{bmatrix}$$

Розв'язувати таку систему можна будь-яким з відомих методів розв'язання системи лінійних алгебраїчних рівнянь, наприклад методом Гаусса. Однак задача апроксимації на цьому етапі не завершується.

Якщо для заданого степеня m поліному $Q(x)$ в результаті розрахунків на ЕОМ отриманий поліном не відповідає заданій похибці обчислень ε , то необхідно збільшити ступень поліному на 1 (тобто степінь полінома буде $m+1$), при цьому на одиницю збільшується кількість коефіцієнтів поліному (додається новий член степеневого поліному), які необхідно знову розраховувати. При цьому розмір системи (6.7) збільшується на 1, і для визначення нових коефіцієнтів $\{a_0, a_1, \dots, a_m\}$ необхідно знову розв'язувати систему (6.7) методом Гауса. Цей процес повторюється до тих пір, поки не виконається умова

$$\sum_{i=0}^n (Q(x_i) - y_i)^2 \leq \varepsilon \quad (6.8)$$

де ε - задана похибка отриманих результатів.

ЗАВДАННЯ НА ЛАБОРАТОРНУ РОБОТУ

Функція для кожного з 25 варіантів задана таблицею значень (дивись файл Варіанти_25.xls). Побудувати апроксимаційні поліноми 1-го та 2-го порядків методом найменших квадратів. Нанести на малюнок задані точки і графік поліному.

Знайти середнє квадратичне відхилення точок від апроксимуючої функції. Обчислення можна виконувати в Maple або в MS Excel.

Після освоєння способу знаходження апроксимуючих многочленів та обчислення середнього квадратичного відхилення (СКВ) спробувати знайти найбільш підходящий степінь, який буде давати похибку (СКВ) не вище 10%.

Error, missing operator or `;`

Імпортуємо вектор X з таблиць з варіантами

> $X := \text{ExcelTools:-Import}("D:\\Downloads\\Варіанти_25.xls", "Sheet1", "A3:A27");$

$$X := \begin{bmatrix} 1. \\ 2. \\ 3. \\ 4. \\ 5. \\ 6. \\ 7. \\ 8. \\ 9. \\ 10. \\ \vdots \end{bmatrix} \quad (1)$$

25 × 1 Matrix

> $X(1)$

1. (2)

> $X(25)$

25. (3)

Все імпортувалося успішно.

Імпортуємо вектор Y з таблиць з варіантами

> $Y := \text{ExcelTools:-Import}("D:\\Downloads\\Варіанти_25.xls", "Sheet1", "U3:U27");$

```

11.0710723726326
18.6143293380473
28.2825615178309
39.1630229191816
47.4500954342648
43.6032196960862
54.7174286926609
41.8379377799207
60.1730706284564
52.6049258072369
⋮

```

25 × 1 Matrix

$Y :=$

```

11.0710723726326
18.6143293380473
28.2825615178309
39.1630229191816
47.4500954342648
43.6032196960862
54.7174286926609
41.8379377799207
60.1730706284564
52.6049258072369
⋮

```

(4)

25 × 1 Matrix

```
> Y(1); Y(25)
```

11.0710723726326

70.2984394984220

(5)

Все імпортувалося успішно.

Тепер спробуємо побудувати графік точок.

```
> plot( {X(i), Y(i), i=1 ..25}, x=0 ..105, 0 ..120, style=point, symbol=box)
Error, index out of bounds
```

Не вийшло. Спробуємо інший спосіб. Підключаємо бібліотеку *Statistics*.

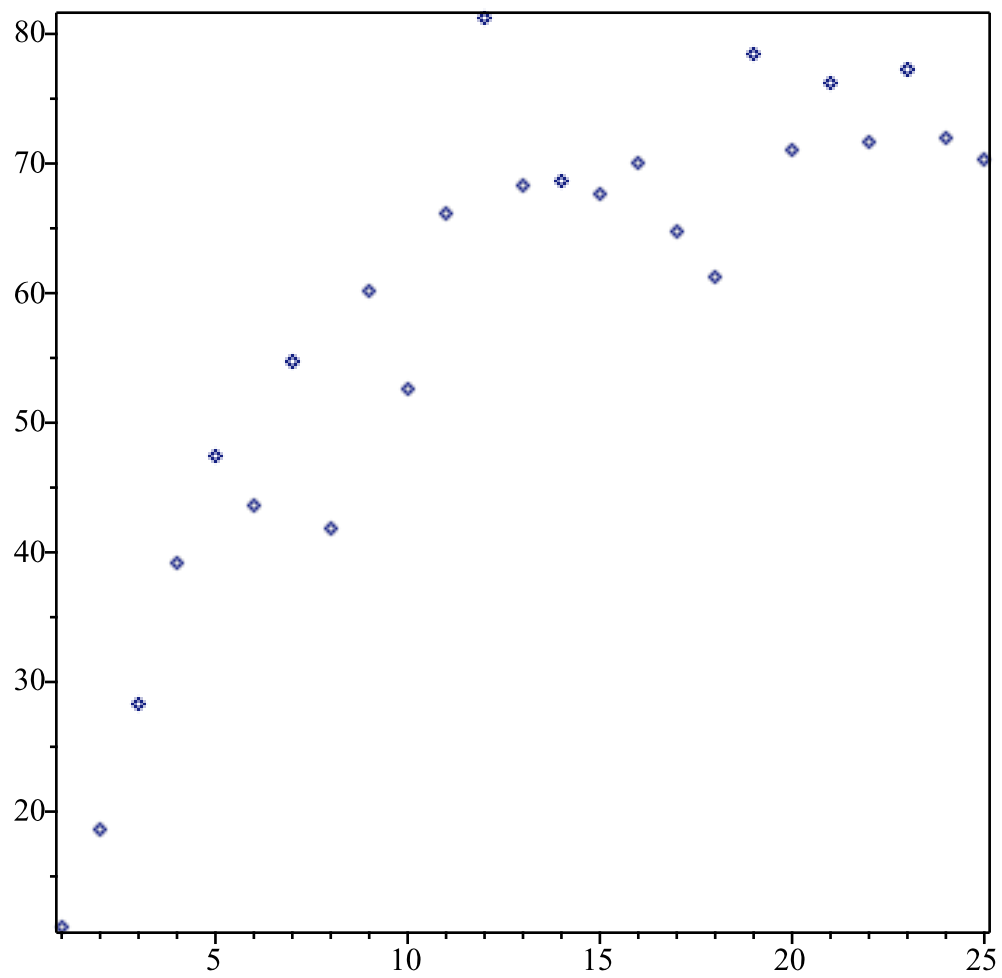
```
>
> with(Statistics)
Error, unable to parse
```

Statistics

[*AbsoluteDeviation, AgglomeratedPlot, AreaChart, AutoCorrelation, AutoCorrelationPlot, BarChart, Biplot, Bootstrap, BoxPlot, BubblePlot, CDF, CGF, CentralMoment, CharacteristicFunction, ChiSquareGoodnessOfFitTest, ChiSquareIndependenceTest, ChiSquareSuitableModelTest, ColumnGraph, Correlation, CorrelationMatrix, Correlogram, Count, CountMissing, Covariance, CovarianceMatrix, CrossCorrelation, Cumulant, CumulantGeneratingFunction, CumulativeDistributionFunction, CumulativeProduct, CumulativeSum, CumulativeSumChart, DataSummary, Decile, DensityPlot, Detrend, Difference, DiscreteValueMap, Distribution, ErrorPlot, EvaluateToFloat, Excise, ExpectedValue, ExponentialFit, ExponentialSmoothing, FailureRate, FisherInformation, Fit, FivePointSummary, FrequencyPlot, FrequencyTable, GeometricMean, GridPlot, HarmonicMean, HazardRate, HeatMap, Histogram, HodgesLehmann, Information, InteractiveDataAnalysis, InterquartileRange, InverseSurvivalFunction, Join, KernelDensity, KernelDensityPlot, KernelDensitySample, Kurtosis, LeastTrimmedSquares, Likelihood, LikelihoodRatioStatistic, LineChart, LinearFilter, LinearFit, LogLikelihood, LogarithmicFit, Lowess, MGF, MLE, MakeProcedure, MaximumLikelihoodEstimate, Mean, MeanDeviation, Median, MedianDeviation, MillsRatio, Mode, Moment, MomentGeneratingFunction, MovingAverage, MovingMedian, MovingStatistic, NonlinearFit, NormalPlot, OneSampleChiSquareTest, OneSampleTTest, OneSampleZTest, OneWayANOVA, OrderByRank, OrderStatistic, PCA, PDF, ParetoChart, Percentile, PieChart, PointPlot, PolynomialFit, PowerFit, PredictiveLeastSquares, PrincipalComponentAnalysis, Probability, ProbabilityDensityFunction, ProbabilityFunction, ProbabilityPlot, ProfileLikelihood, ProfileLogLikelihood, QuadraticMean, Quantile, QuantilePlot, Quartile, RandomVariable, Range, Rank, Remove, RemoveInRange, RemoveNonNumeric, RepeatedMedianEstimator, RousseeuwCrouxQn, RousseeuwCrouxSn, Sample, Scale, ScatterPlot, ScatterPlot3D, Score, ScreePlot, Select, SelectInRange, SelectNonNumeric, ShapiroWilkWTest, Shuffle, Skewness, Sort, Specialize, SplitByColumn, StandardDeviation, StandardError, StandardizedMoment, SunflowerPlot, Support, SurfacePlot, SurvivalFunction, SymmetryPlot, Tally, TallyInto, TreeMap, Trim, TrimmedMean, TwoSampleFTest, TwoSamplePairedTTest, TwoSampleTTest, TwoSampleZTest, Variance, Variation, VennDiagram, ViolinPlot, WeibullPlot, WeightedMovingAverage, Winsorize, WinsorizedMean*]

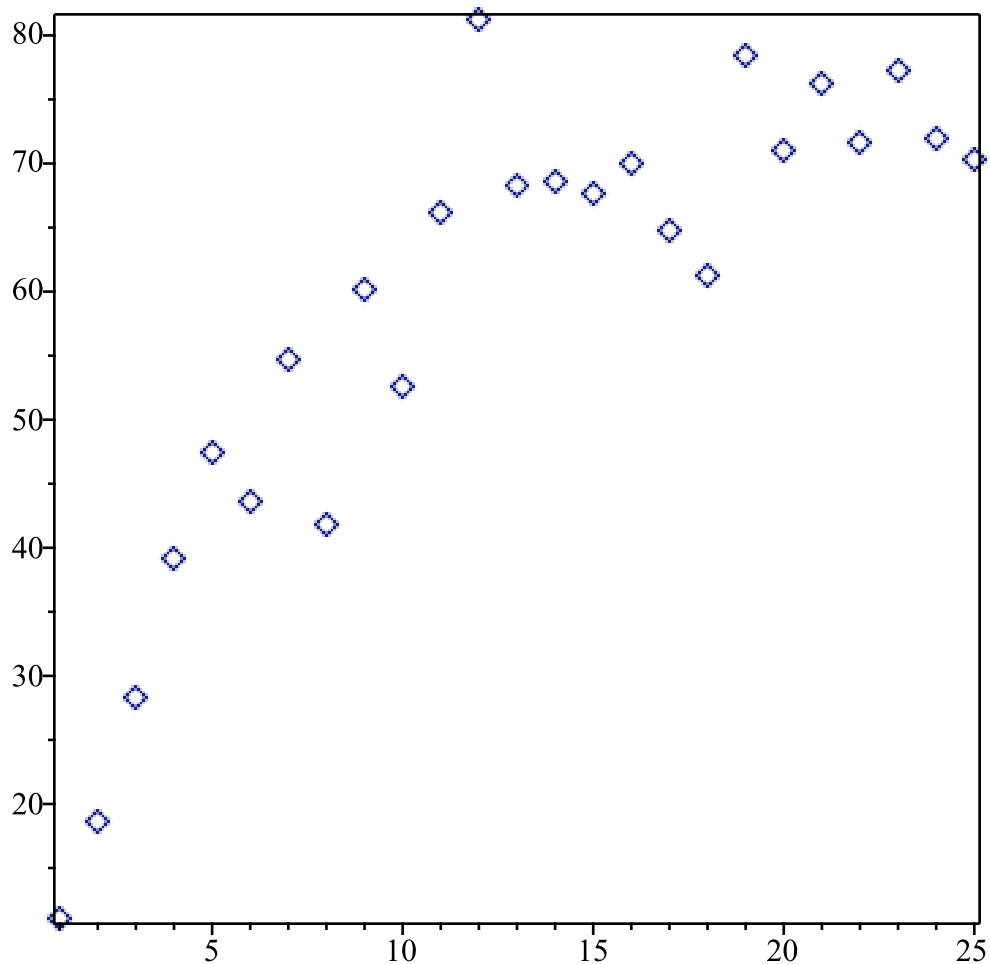
За допомогою оператора `ScatterPlot` відразу будемо графік точок.

> `points := ScatterPlot(X, Y)`



Збільшимо розмір точок для наглядності.

```
> plots[display](points, symbolsize=18)
```



Щоб побудувати апроксимаційний многочлен, використовуємо оператор Fit з пакету Statistics.

> ?Fit

Будуємо многочлен другого порядку

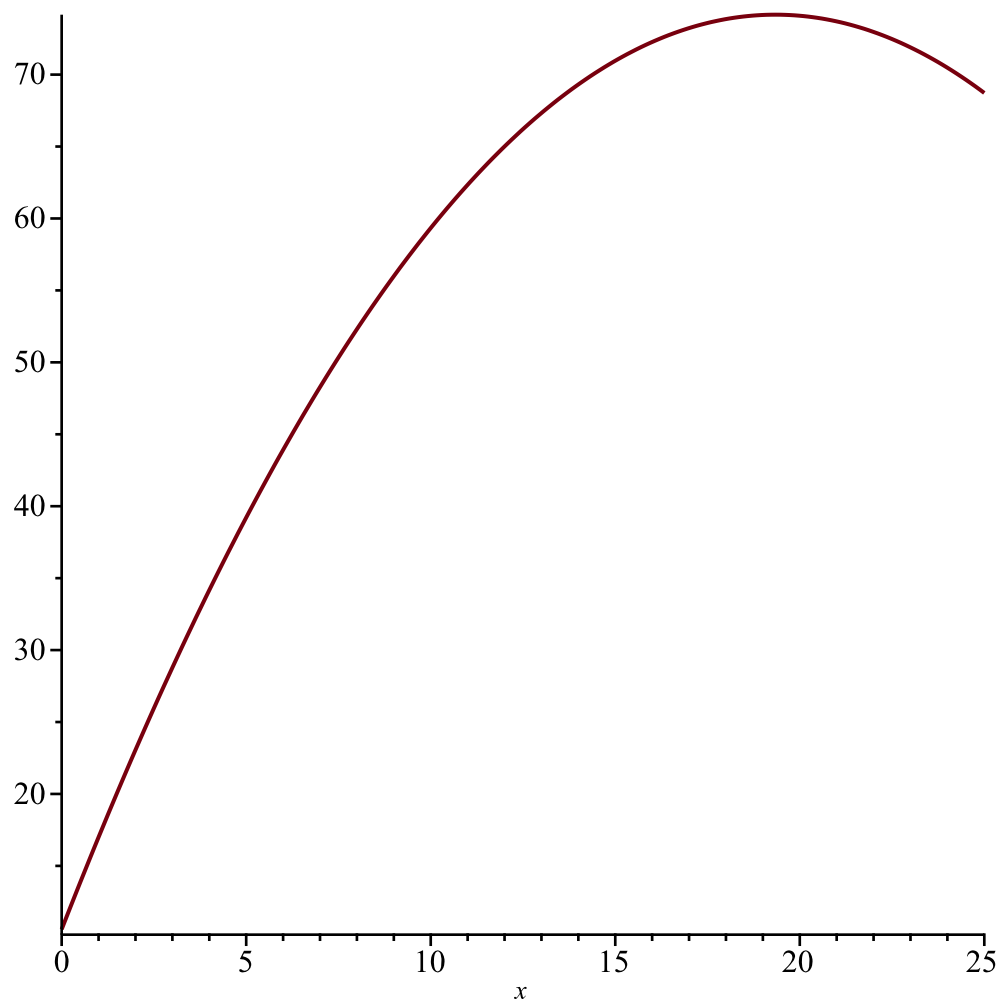
$$\text{Fit}(a + b \cdot t + c \cdot t^2, X, Y, t) \\ 10.5901906662646 + 6.57381549608618 t - 0.169936900748432 t^2 \quad (7)$$

Будуємо многочлен першого порядку

$$\text{Fit}(a + b \cdot t, X, Y, t) \\ 30.4728080538312 + 2.15545607662694 t \quad (8)$$

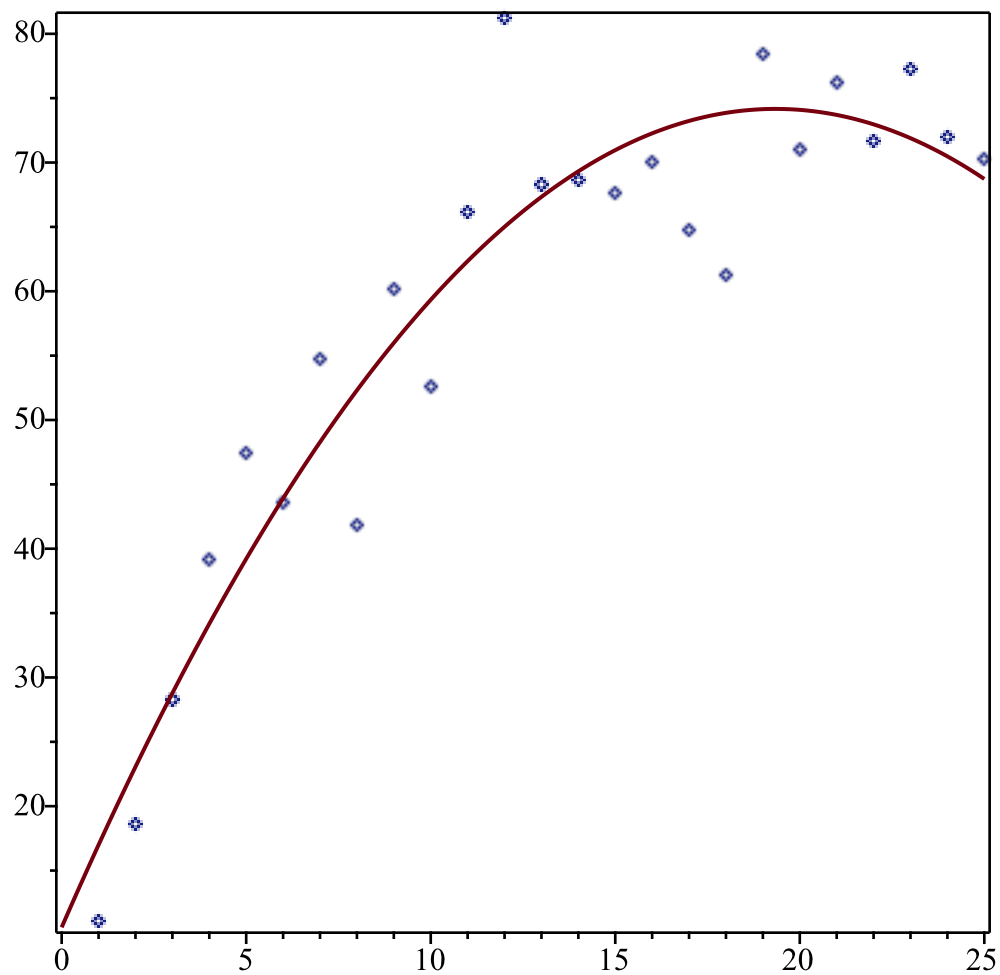
Будуємо графік многочлена другого порядку

$$\text{A2} := \text{plot}(10.5901906662646 + 6.57381549608618 x - 0.169936900748432 x^2, x \\ = 0 \dots 25)$$



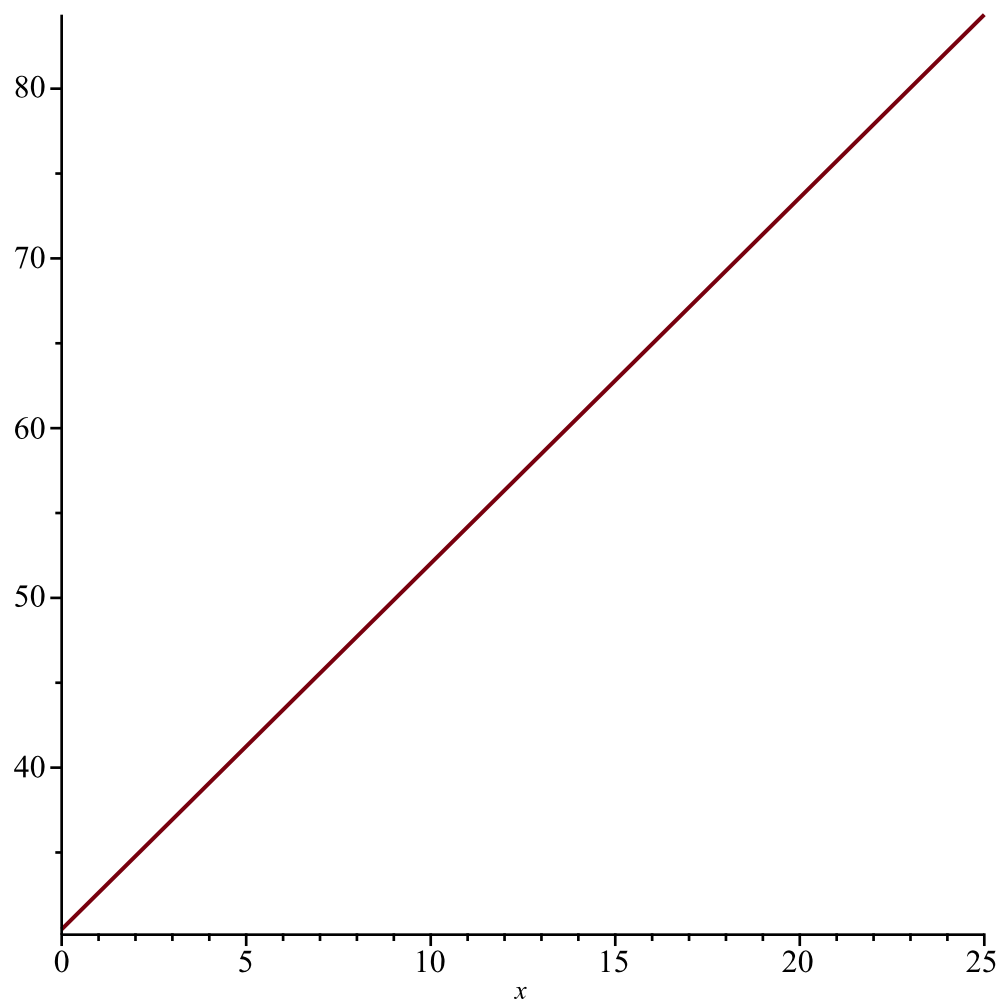
Накладаємо графік наших точок на многочлен другого порядку. Бачимо дуже мало збігів

> *plots[display]([points, A2])*



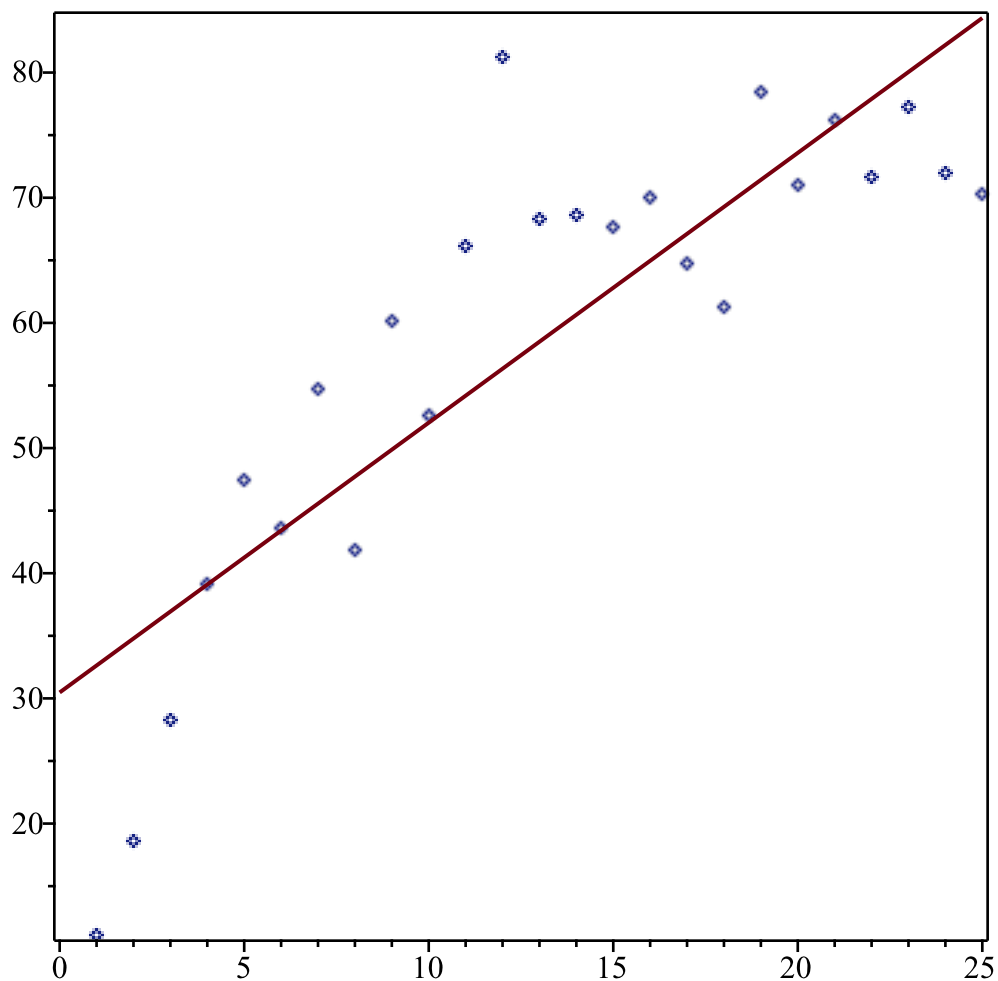
Будуємо графік многочлена першого порядку

> $A1 := \text{plot}(30.4728080538312 + 2.15545607662694x, x=0..25)$



Накладаємо графік наших точок на многочлен першого порядку. Бачимо дуже мало збігів

> `plots[display]([points, A1])`



Будуємо многочлен третього порядку

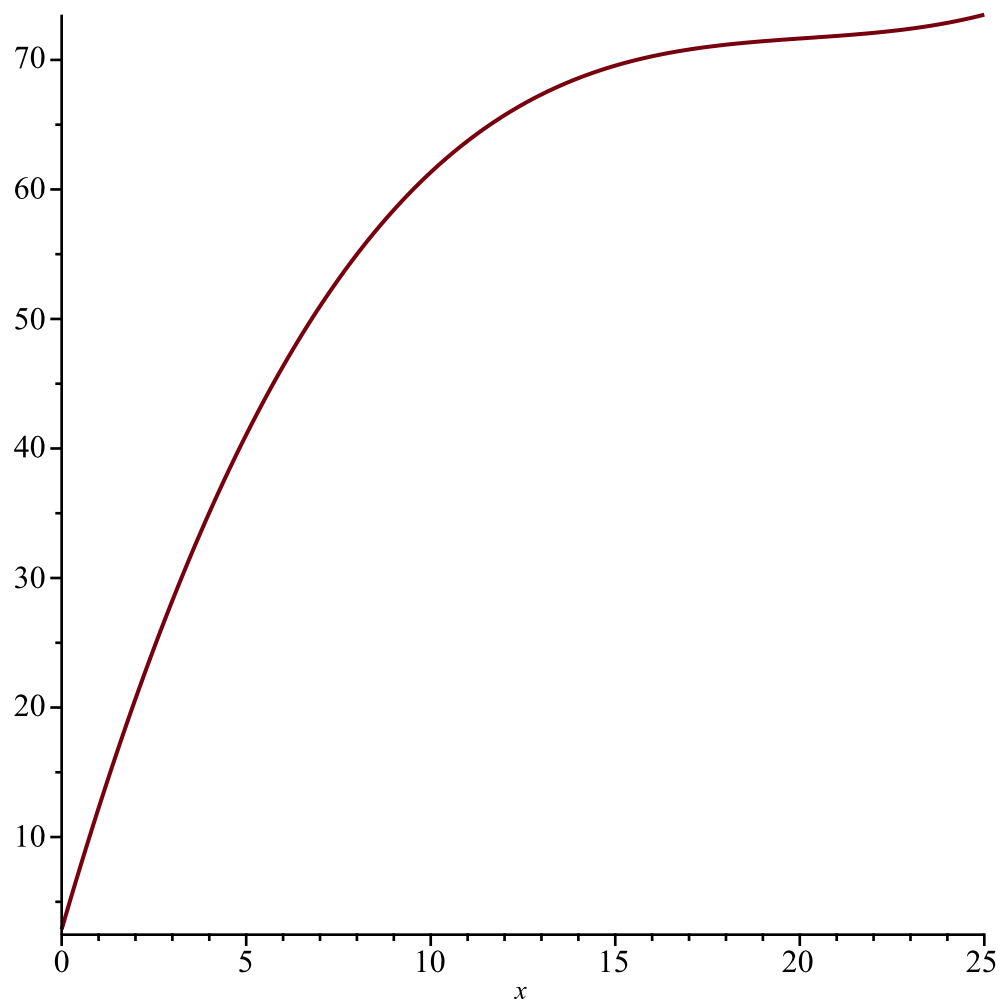
> $p3 := \text{Fit}(a + b \cdot t + c \cdot t^2 + d \cdot t^3, X, Y, t)$

$p3 := 2.87469596686990 + 9.82079210136667 t - 0.476107325327588 t^2$
 $+ 0.00785052370715784 t^3$

(9)

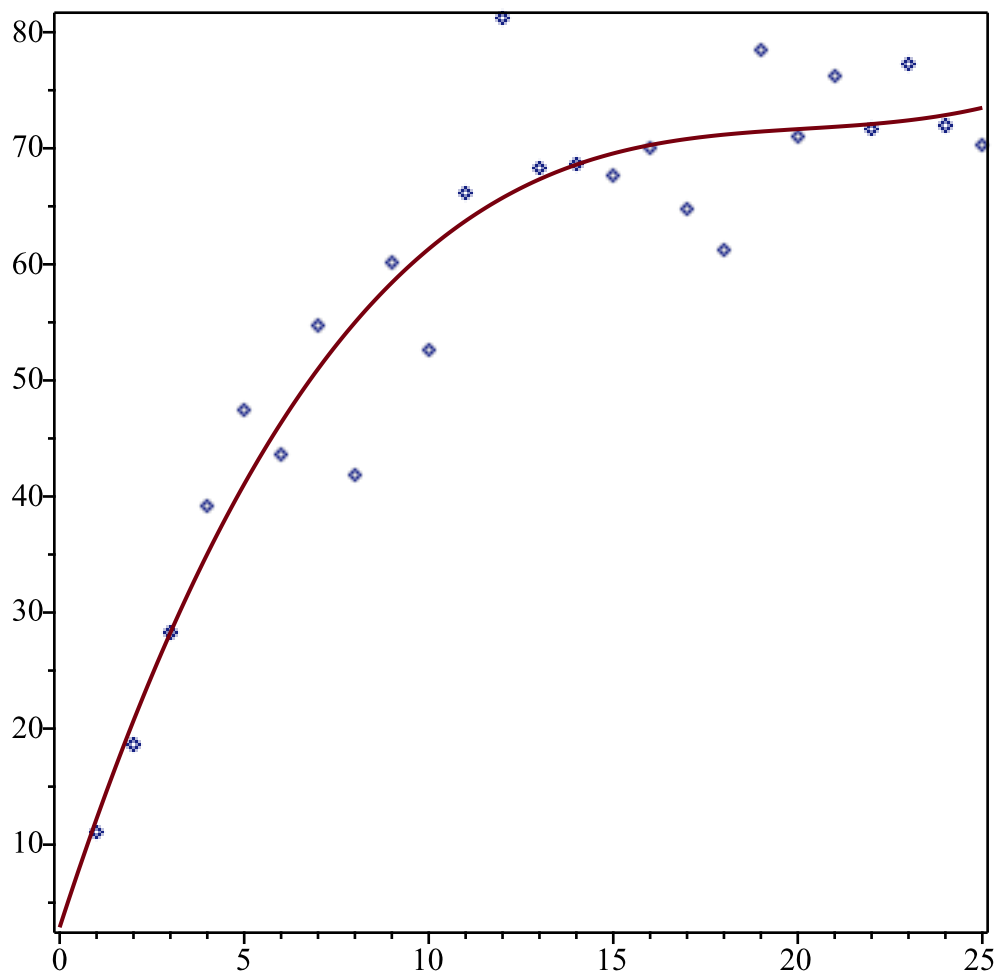
Будуємо графік многочлена третього порядку

> $A3 := \text{plot}(2.87469596686990 + 9.82079210136667 x - 0.476107325327588 x^2$
 $+ 0.00785052370715784 x^3, x=0 ..25)$



Накладаємо графік наших точок на многочлен третього порядку. Бачимо більше збігів.

> `plots[display]([points, A3])`



Будуємо многочлен п'ятого порядку

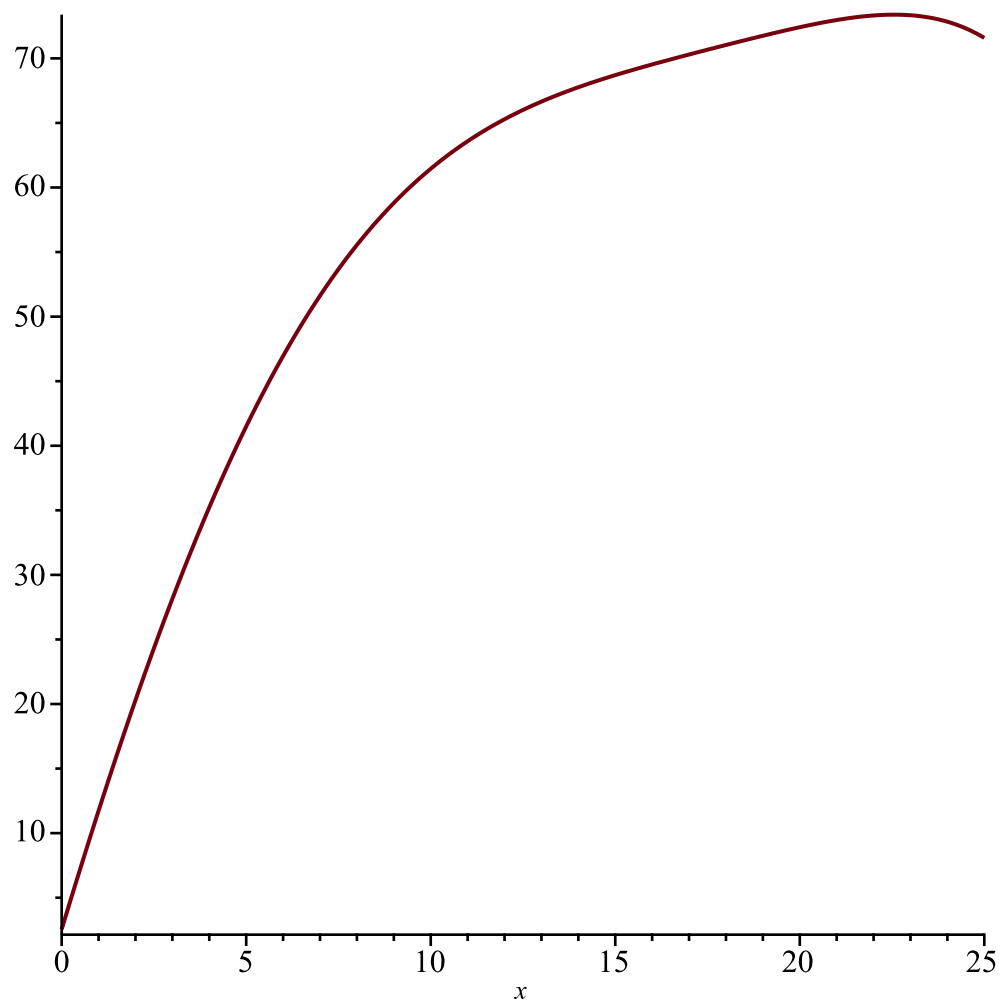
> $p5 := \text{Fit}(a + b \cdot t + c \cdot t^2 + d \cdot t^3 + e \cdot t^4 + f \cdot t^5, X, Y, t)$

$p5 := 2.55150921526711 + 9.43983161676050 t - 0.234963521707032 t^2$
 $- 0.0278476523233629 t^3 + 0.00193251828394986 t^4 - 0.0000348036390697610 t^5$

(10)

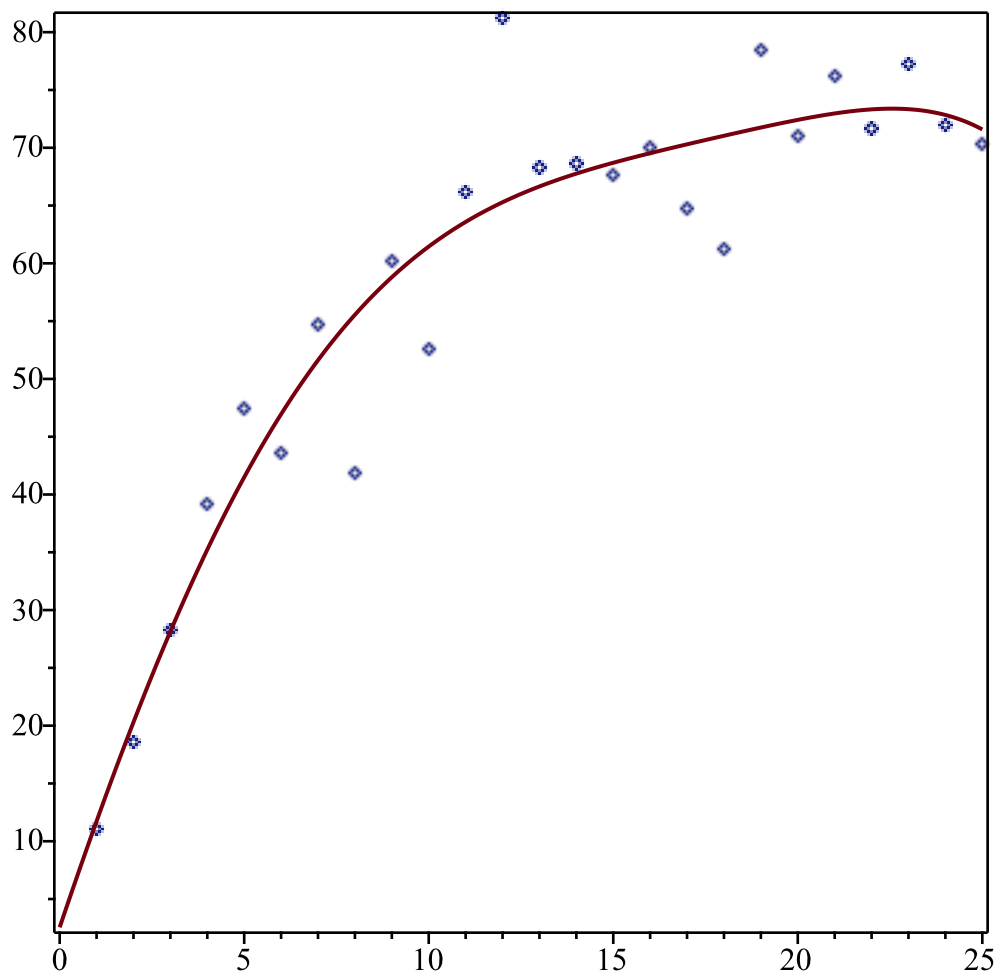
Будуємо графік многочлена п'ятого порядку

> $A5 := \text{plot}(2.55150921526711 + 9.43983161676050 x - 0.234963521707032 x^2$
 $- 0.0278476523233629 x^3 + 0.00193251828394986 x^4 - 0.0000348036390697610 x^5, x$
 $= 0 .. 25)$



Накладаємо графік наших точок на многочлен п'ятого порядку. Бачимо більше збігів.

> *plots[display](points, A5)*



Шукаємо суму квадратів відхилення.

> $s := 0$

$s := 0$

(11)

До суми додаємо квадрат різниці між значенням функції в точці та значенням многочлена в точці

> **for** i **from** 1 **to** 25

do

$s := s + (X(i) - \text{subs}(t=i, p5))^2 :$

end do:

> s

55175.9407119677

(12)

> $s1 := 55175.9407119677$

$s1 := 55175.9407119677$

(13)

Шукаємо середнє квадратичне відхилення

> $SKV := \frac{\text{sqrt}(s1)}{25}$

$SKV := 9.395823812$

(14)

>

