

---

**МОДЕЛИРОВАНИЕ ТЕХНОЛОГИЧЕСКОГО ПРОЦЕССА  
ФОРМИРОВАНИЯ ПОВЕРХНОСТНОГО СЛОЯ  
ОБРАБАТЫВАЕМЫХ ДЕТАЛЕЙ С УЧЁТОМ ПОСЛЕДУЮЩИХ  
ОПЕРАЦИЙ**

---

Моделируется технологический процесс механической обработки высокопрочных деталей на станках с учетом режимов и выходных параметров готового изделия и влияние качества поверхностного слоя на последующие операции.

**1. Введение**

Изготовление деталей для различных приборов автоматики в значительной степени определяется финишными операциями формообразования и режимами их обработки [1]. Поэтому возникает необходимость моделирования процесса в целях нахождения оптимальных условий для формирования поверхностного слоя при механической обработке. Обработка деталей из известных материалов производилась при исследовании следующих параметров процесса.

Исследовались следующие параметры:  $P$  – удельное давление ( $\text{кг/см}^2$ );  $v$  – линейная скорость перемещения деталей ( $\text{м/мин}$ );  $t$  – продолжительность обработки (мин);  $R_{\text{аисх}}$  – исходная шероховатость поверхности детали (мкм);  $z$  – зернистость пасты (мкм);  $R_a$  – достигаемая шероховатость поверхности (мкм);  $Q$  – производительность процесса (съем поверхностного слоя) ( $\text{мкм/мин}$ ).

Из предусмотренных выходных параметров ( $R_a$  и  $Q$ ) за главный принималась достигаемая шероховатость поверхности деталей ( $R_a$ ), которая определяет качество поверхности деталей и зависит от входных параметров ( $P$ ,  $V$ ,  $t$ ,  $z$ ,  $R_{\text{аисх}}$ ).

**2. Задача**

Исследовать зависимость  $R_a = f(P, V, t, R_{\text{аисх}}, z)$  в целях получения уравнения регрессии и последующего использования его при определении оптимальных режимов обработки с учетом обеспечения наиболее высокой производительности процесса.

Для выяснения зависимости  $R_a = f(P, V, t, R_{\text{аисх}}, z)$  необходимо провести эксперимент с последующим статическим анализом полученных результатов. Указанную задачу можно решать традиционными методами планирования эксперимента [2]. Однако для сокращения количества опытов применялась теория подобия [2]. Исходя из этого предусматривались следующие этапы решения задачи:

- 1) приведение зависимости  $R_a = f(P, V, t, R_{\text{аисх}}, z)$  к критериальному виду;
- 2) проведение экспериментов и обработка их результатов в целях получения регрессии для  $R_a$ ;
- 3) анализ уравнения регрессии;
- 4) определение путей использования полученной зависимости.

**2. Решение задачи**

1. Приведение зависимости  $R_a = f(P, V, t, R_{\text{аисх}}, z)$  к критериальному виду.

Введем обозначение:  $[F]$  – размерность силы;  $[L]$  – размерность длины;  $[T]$  – размерность времени.

В уравнении  $R_a = f(P, V, t, R_{\text{аисх}}, z)$  размерность параметров такова:

$$[R_a] = [L]; [P] = [F] \cdot [L]^{-2}; [V] = [L] \cdot [T]^{-1}; [t] = [T]; [R_{\text{аисх}}] = [L]; [z] = [L]. \quad (1)$$

Так как только параметр  $P$  содержит  $[F]$ , то безразмерные критерии подобия не могут быть получены (нет параметра, «компенсирующего» размерность). Для того чтобы полу-

читать безразмерные критерии подобия, введем в число независимых переменных «компенсирующий» параметр  $\mu$  :

$$\mu = 1 \cdot F.$$

Тогда зависимость (1) принимает вид

$$R_a = f(P, V, t, R_{aисх}, z, \mu). \quad (2)$$

Введем обозначения для шести независимых переменных уравнения (2) (табл. 1).

Размерность переменной  $X_i$  имеет вид

$$[X_i] = [F]^{\lambda_i^{(F)}} \cdot [L]^{\lambda_i^{(L)}} \cdot [T]^{\lambda_i^{(T)}}. \quad (3)$$

Таблица 1

Параметр	Обозначение	$[F]^{\lambda_i^{(F)}}$	$[L]^{\lambda_i^{(L)}}$	$[T]^{\lambda_i^{(T)}}$
P	$X_1$	1	-2	0
V	$X_2$	0	1	-1
T	$X_3$	0	0	1
$R_{aисх}$	$X_4$	0	1	0
z	$X_5$	0	1	0
?	$X_6$	1	0	0

Показатели степеней  $\lambda_i^{(F)}$ ,  $\lambda_i^{(L)}$ ,  $\lambda_i^{(T)}$  сведены в табл. 1. На основании  $\pi$ -теоремы подобия [2] зависимость (2) может быть представлена в критериальном виде. Каждый из критериев подобия  $\pi$  имеет вид безразмерного комплекса

$$\pi = \prod_{i=1}^6 X_L^{a_i},$$

т.е. отыскание критериев подобия сводится к определению показателей степеней  $a_i$  при соответствующих переменных  $X_L$ . Для этого преобразуем критерий  $\pi$  следующим образом:

$$\pi = \prod_{i=1}^6 X_L^{a_i} = k \prod_{i=1}^6 [X_i]^{a_i}, \quad (4)$$

где  $k$  – безразмерная величина.

Подставим в (4) значение для  $[X_i]$  из (3):

$$\begin{aligned} \pi &= \prod_{i=1}^6 ([F]^{\lambda_i^{(F)}} \cdot [L]^{\lambda_i^{(L)}} \cdot [T]^{\lambda_i^{(T)}})^{a_i} = \\ &= k \prod_{i=1}^6 [F]^{\lambda_i^{(F)} a_i} \prod_{i=1}^6 [L]^{\lambda_i^{(L)} a_i} \prod_{i=1}^6 [T]^{\lambda_i^{(T)} a_i} = k [F]^{\sum_{i=1}^6 \lambda_i^{(F)} a_i} \cdot [L]^{\sum_{i=1}^6 \lambda_i^{(L)} a_i} \cdot [T]^{\sum_{i=1}^6 \lambda_i^{(T)} a_i}. \end{aligned}$$

Поскольку  $\pi$  – безразмерные комплексы, имеем систему уравнений относительно  $a_i$  :

$$\left. \begin{aligned} \sum_{i=1}^6 \lambda_i^{(F)} a_i &= 0, \\ \sum_{i=1}^6 \lambda_i^{(L)} a_i &= 0, \\ \sum_{i=1}^6 \lambda_i^{(T)} a_i &= 0. \end{aligned} \right\} \quad (5)$$

Для нахождения критериев подобия необходимо найти фундаментальную систему решений системы (5).

Матрица М коэффициентов этой системы составляется по табл. 1:

$$M = \begin{bmatrix} \lambda_1^{(F)} & \lambda_2^{(F)} & \dots & \lambda_6^{(F)} \\ \lambda_1^{(L)} & \lambda_2^{(L)} & \dots & \lambda_6^{(L)} \\ \lambda_1^{(T)} & \lambda_2^{(T)} & \dots & \lambda_6^{(T)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ -2 & 1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

С учётом вида матрицы М система (5) имеет вид

$$\begin{cases} a_1 + a_2 = 0, \\ -2a_1 + a_2 + a_4 + a_5 = 0, \\ -a_2 + a_3 = 0. \end{cases} \quad (6)$$

Ранг матрицы М

$$\text{rg}M = 3,$$

т.е. фундаментальная система решений системы (6) состоит из трех решений  $(6-3)=3$ .

Обозначим решение системы (6)  $\bar{a}$ :  $\bar{a} = (a_1, a_2, \dots, a_6)$ .

Решив систему (6), получим одну из фундаментальных систем решений:

$$\left. \begin{aligned} \bar{a}_1 &= (0, -1, -1, 1, 0, 0), \\ \bar{a}_2 &= (0, -1, -1, 0, 1, 0), \\ \bar{a}_3 &= (-1, -2, -2, 0, 0, 1). \end{aligned} \right\} \quad (7)$$

Используя фундаментальную систему решений (7), составим три категории подобия по формуле

$$\pi = \prod_{i=1}^6 X_L^{a_i},$$

$$\left. \begin{aligned} \pi_1 &= X_2^1 X_3^{-1} X_4 = \frac{R_{\text{aux}}}{V_t}, \\ \pi_2 &= X_1^{-1} X_2^{-2} X_3^{-2} \dots X_6 = \frac{\mu}{P V^2 t^2}, \\ \pi_3 &= X_2^{-1} X_3^{-1} X_5 = \frac{Z}{V_t}. \end{aligned} \right\} \quad (8)$$

Таким образом, зависимость (2) сводится к критериальному виду

$$R_a = \varphi(\pi_1, \pi_2, \pi_3), \quad (9)$$

где  $\pi_1, \pi_2, \pi_3$  – критерии подобия, связанные с основными переменными формулы (8).

2. Проведение эксперимента в целях получения интерполяционной формулы для функции

$$R_a = \varphi(\pi_1, \pi_2, \pi_3).$$

Планирование эксперимента. Будем искать зависимость (9) в виде полинома

$$\bar{R}_a = \sum_{i=1}^6 b_i \pi_i, \quad (10)$$

где  $R_a$  – среднее значение,  $R_a$ ,  $\pi_4 = \pi_1 \cdot \pi_2$ ,  $\pi_5 = \pi_1 \cdot \pi_3$ ,  $\pi_6 = \pi_2 \cdot \pi_3$ ,  $b_i$  ( $i = 0 \dots 6$ ) – коэффициенты регрессии,  $\pi_0$  – фиктивная переменная,  $\pi_0 = 1$ .

Для устранения взаимной корреляции параметров  $\pi_1 \pi_2 \pi_3$  (8) примем следующие положения:

1) многократные эксперименты показали, что оптимальный результат получается при значении параметра  $t$ , близкого к 30м/мин;

2) зафиксируем параметры  $V$  и  $t$ :  $V = 30$  м/мин,  $t = 2$  мин, а значения параметров  $\pi_1, \pi_2, \pi_3$  будем варьировать, используя параметры.

В силу принятых положений параметры окажутся некоррелированными. Параметры  $V$  и  $t$  будут входить в исходную зависимость, так как они входят в критерии подобия, и уравнение (10) будет адекватно описывать в области факторного пространства с центром в выбранных значениях параметров  $V$  и  $t$ .

Для определения коэффициентов регрессии проводим полный факторный эксперимент  $2^3$ . Факторы  $\pi_1, \pi_2, \pi_3$  варьируются на двух уровнях – максимальном и минимальном (с учетом принятого положения 2). Диапазоны варьирования параметров  $R_{\text{ансх}}, P, z$ , указаны в табл. 2.

Таблица 2

Параметры	min	Max
(мкм)	0,63	2,5
(кг/см <sup>2</sup> )	0,5	40
(мкм)	7	28

Обозначим знаком «+» максимальный уровень каждого из параметров  $\pi_1, \pi_2, \pi_3$ , а знаком «-» – минимальный.

Уровни параметров  $\pi_1, \pi_2, \pi_3$  определяются по правилу знаков [2].

Каким значениям параметров  $R_{\text{ансх}}, P, z$  соответствуют уровни + и – значения параметров  $\pi_1, \pi_2, \pi_3$  определяем из формулы (8).

Составим матрицу планирования и в соответствии с ней проведем полный факторный эксперимент  $2^3$ . Число параллельных опытов примем равным трем.

Значения параметра оптимизации  $R_a$ , полученные в трех параллельных экспериментах, обозначим соответственно  $R_a^{(1)}, R_a^{(2)}, R_a^{(3)}$ .

Вычисление коэффициентов интерполяционного полинома. Среднее значение параметра оптимизации  $R_a$  для каждого из восьми опытов вычислим по формуле

$$R_a = \frac{\sum_{i=1}^6 R_a^{(i)}}{3}.$$

Значения  $R_a$  указаны в (2).

Так как матрица планирования полного факторного эксперимента ортогональна, метод наименьших квадратов приводит к следующей формуле для вычисления коэффициентов полинома (10):

$$b_j = \frac{\sum_{i=1}^N \pi_j^{(i)} R_{ai}}{N}, \quad (11)$$

где  $N$  – число опытов ( $2^3 = 8$ ),  $j=0; 1; 2; \dots, k$  – индексы коэффициентов  $b_j$  ( $K=6$ ).

При вычислении коэффициентов по этой формуле значения параметров  $\pi_1, \pi_2, \pi_3$  на крайних уровнях (+ и –) принимаются соответственно +1 и –1.

Вычисленные по формуле (11) коэффициенты сведены в табл. 3.

Таблица 3

$b_0$	$b_1$	$b_2$	$b_3$	$b_4$	$b_5$	$b_6$
0,74	0,33	-0,02	0,08	-0,013	-0,04	-0,04

Таким образом, полином (10) принимает вид

$$\bar{R}_a = 0,74 + 0,33\pi_1 - 0,02\pi_2 + 0,08\pi_3 - 0,013\pi_1 \pi_2 - 0,04\pi_1 \pi_3 - 0,04\pi_2 \pi_3. \quad (12)$$

Выполнение постулатов регрессивного анализа. Перед проведением статистической обработки полученного результата уравнения (12) необходимо убедиться в выполнении постулатов регрессивного анализа [4].

1) Принимаем, что  $R_a$  – случайная величина с нормальным законом распределения.

2) Для проверки однородности дисперсии  $R_a$  предварительно вычислим дисперсии изменчивости по каждому опыту по формуле

$$S_i = \frac{\sum_{q=1}^n (R_{ai}^{(q)} - R_{ai})}{n-1} \quad (i=1, \dots, 8),$$

где  $n=3, n-1=2$  – число степеней свободы [2].

Однородность дисперсий изменчивости проверяется с помощью  $F$  – критерия Фишера:

$$F = \frac{S_{\max}^2}{S_{\min}^2},$$

где  $S_{\max}^2 = 6 \cdot 10^{-4}$ ,  $S_{\min}^2 = 10^{-4}$  [2]. Табличное значение критерия при 5% уровне значимости 4 19,2. В нашем случае  $F = 6 < 19,2$ , т.е. дисперсии изменчивости однородны.

3) Принимаем, что дисперсии факторов незначительны по сравнению с дисперсиями параметра оптимизации, т.е. считаем факторы  $\pi_1, \pi_2, \pi_3$  неслучайными величинами.

4) Параметры  $\pi_1, \pi_2, \pi_3$  считаем некоррелированными (с учетом принятых ранее положений).

Проверка значимости коэффициентов. В силу однородности дисперсий изменчивости дисперсия воспроизводимости вычисляется по формуле

$$S_{\{R_a\}}^2 = \frac{\sum_{i=1}^N \sum_{q=1}^n (R_{ai}^{(q)} - R_{ai})^2}{N(n-1)},$$

или в нашем случае

$$S_{\{R_a\}}^2 = \frac{\sum_{i=1}^6 \sum_{q=1}^3 (R_{ai}^{(q)} - R_{ai})^2}{q(3-1)} = 3 \cdot 10^{-4}. \quad (13)$$

Дисперсию коэффициентов регрессии вычисляем по формуле

$$S_{\{b_i\}} = \frac{S_{\{R_a\}}^2}{N}, \quad (j=0, \dots, 6).$$

Имеем  $S_{\{b_i\}} = 0.61 \times 10^{-2}$ .

Доверительные интервалы для каждого из коэффициентов регрессии равны между собой и вычисляются по формуле

$$\Delta b_j = t \cdot S_{\{b_i\}} \quad (j=0, \dots, 6),$$

где  $t$  – табличное значение критерия Стьюдента при числе степеней свободы, с которыми определялась дисперсия  $S_{\{R_a\}}^2$  (в нашем случае 2), и выбранном уровне значимости (5%)  $t = 4,303$  (определено  $t$  – критерия [3]):

$$\Delta b_j = 0,026 \quad (j=0, \dots, 6).$$

Коэффициент  $b_j$  считаем значимым, если  $|b_j| > \Delta b_j$ .

Сравнивая  $|b_j|$  (табл.3) с доверительным интервалом, получаем, что коэффициенты  $b_2$  и  $b_4$  незначимы.

Уравнение регрессии приобретает вид

$$R_a = 0,74 + 0,33\pi_1 + 0,08\pi_3 - 0,04\pi_1\pi_3 - 0,04\pi_2\pi_3. \quad (14)$$

Проверка адекватности полученной зависимости. Для проверки адекватности зависимости (14) вычислим по этой формуле значения  $R_a(\bar{R}_a)$  в каждом из восьми опытов (табл.4).

Таблица 4

№ опыта	$R_a$	$\bar{R}_a$	$\Delta R_a = \bar{R}_a \cdot \hat{R}_a$	$\Delta R_a^2$
1	0,31	0,25	0,06	0,0036
2	0,53	0,57	-0,04	0,0016
3	0,27	0,33	-0,06	0,0036
4	0,97	0,98	-0,01	0,0001
5	1,08	1,07	0,01	0,0001
6	0,53	0,49	0,04	0,0016
7	1,24	1,16	0,08	0,0064

Невязки  $\Delta R_a$  определяются из формулы  $\Delta R_a = \bar{R}_a \cdot \hat{R}_a$  (табл.4). Квадраты невязок  $\Delta R_a$  также указаны в табл. 4. Сумма квадратов невязок  $\sum_{i=1}^N \Delta R_a^2 = 0,00234$ .

Дисперсия адекватности вычисляется по формуле  $S_{ag}^2 = \frac{\sum_{i=1}^N \Delta R_{ai}^2}{f}$ , где в числителе – сумма квадратов невязок, в знаменателе – число степеней свободы, которые определяются так:

$$f = N - (k + 1) = 1$$

(здесь  $k$  – количество вычисленных коэффициентов регрессии).

Таким образом, дисперсия адекватности равна  $S_{ag}^2 = 0,00234$ .

Адекватность модели (14) проверим с помощью  $F$  – критерия Фишера (для 50 уровня значимости):

$$F = \frac{S_{ag}^2}{S_{\{R_a\}}^2},$$

где  $S_{\{R_a\}}^2$  вычисляются по формуле (12).

Табличное значение  $F$  – критерия 199,5 [4]. В нашем случае  $F = 78 < 199,5$ .

Таким образом, построенная модель(14) адекватно описывает процесс.

### 3. Анализ полученной зависимости

Полученная зависимость (14)

$$R_a = 0,74 + 0,33\pi_1 + 0,08\pi_3 - 0,04\pi_1\pi_3 - 0,04\pi_2\pi_3,$$

где  $\pi_1, \pi_2, \pi_3$  вычисляется по формуле (8), позволяет проследить влияние факторов  $\pi_1, \pi_2, \pi_3$  на величину  $\bar{R}_a$ . Для минимизации благоприятно одновременное уменьшение значений факторов  $\pi_1, \pi_2, \pi_3$ .

Необходимо учесть, что в уравнении(14) значение параметров  $\pi_1, \pi_2, \pi_3$  кодированы (изменяются от  $-1$  до  $+1$ ). Переход от натуральных значений параметров к кодированным осуществляется по формуле

$$\pi = \frac{\hat{\pi}_j - \hat{\pi}_{j0}}{I_j}, \quad j = 1, 2, 3,$$

где  $\pi_j$  – кодированное значение параметров;  $\hat{\pi}_j$  – натуральное значение параметров;  $\hat{\pi}_{j0}$  – натуральное значение основного уровня;  $I_j$  – интервал варьирования.

Натуральные значения основных уровней параметров и интервалов варьирования определяются, исходя из данных, и приведены в табл. 5

Таблица 5

Параметры V (м/мин)	t (мин)	p (кг/см <sup>3</sup> )	R <sub>аисх</sub> мкм	z мкм	$\gamma_{j0}$	I <sub>j</sub>
30	2	—	1,55	—	$2,6 \times 10^{-8}$	$1,6 \times 10^{-8}$
30	2	0,98	—	—	$0,27 \times 10^{-7}$	$0,27 \times 10^{-7}$
30	2	—	—	18	$3 \times 10^{-7}$	$1,6 \times 10^{-7}$

Уравнение (14) адекватно описывает процесс, если кодированные значения параметров  $\pi_1, \pi_2, \pi_3$  не выйдут за пределы интервала  $[-1; +1]$ , поэтому, варьируя натуральные параметры V, t, P, R<sub>аисх</sub>, z, необходимо следить, чтобы  $\pi_1, \pi_2, \pi_3 \in [-1; +1]$ , где  $\pi_1, \pi_2, \pi_3$  – кодированные значения параметров.

#### 4. Выводы

1) Полученная зависимость может использоваться для прямого вычисления  $\bar{R}_a$  по натуральным значениям параметров, как это было описано выше.

2) В условиях производства обычно известны исходная шероховатость поверхности R<sub>аисх</sub> и шероховатость после обработки детали R<sub>a</sub>. Тогда, используя зависимость (14), можно выяснить, какого типа пасту необходимо применить (параметр z) и при каком давлении и скорости вести обработку (параметры P и V), чтобы достичь наиболее высокой производительности процесса (параметр t).

3) Зависимость (14) может быть использована при работе технологических линий с программным управлением. При этом ЭВМ планирует параметры обработки, исходя из зависимости (14) с учетом обеспечения наиболее высокой производительности процесса.

4) Зависимость (14) может быть использована для построения специальных таблиц режимов обработки по классам входной точности поверхности, по типам паст, скорости и т.д. Таблицы предназначены для использования технологии при выборе режимов обработки деталей.

5) По выходным параметрам (R<sub>a</sub>) можно планировать качество адгезии защитного покрытия.

**Список литературы:** 1. Невлюдов И.Ш., Анпилогов Е.М. Технология финишной обработки магнито-проводов. ХЦТИ, 1978. 2. Дзюндзюк Б.В., Анпилогов С.М., Мегель Ю.Е., Анпилогова И.Е. Об одном методе моделирования технологического процесса формирования поверхностного слоя обрабатываемых деталей // Збірник наукових праць Харківського університету Повітряних Сил. Вип. 61/2. Харків, 2006. С. 112-116. 3. Налимов В.В., Чернова Н.А. Статистические методы планирования экстремальных экспериментов. М.: Наука, 1969. С. 340. 4. Седов Л.И. Методы подобия и размерностей в механике. М.: Наука, 1967. 428 с. 5. ЩигOLEV Б.М. Математическая обработка наблюдений. М.: Наука, 1969. 344 с.

Поступила в редколлегию 02.03.2010

**Дзюндзюк Борис Васильевич**, д-р техн. наук, профессор, зав. кафедрой охраны труда ХНУРЭ. Адрес: Украина, 61166, Харьков, пр. Ленина, 14, тел. 702-13-60.

**Анпилогов Евгений Михайлович**, канд. техн. наук, доцент кафедры охраны труда ХНУРЭ. Адрес: Украина, 61166, Харьков, пр. Ленина, 14, тел. 702-13-60.

**Савин Валерий Витальевич**, ассистент кафедры охраны труда ХНУРЭ. Адрес: Украина, 61166, Харьков, пр. Ленина, 14, тел. 702-13-60.

**Анпилогова Ирина Евгеньевна**, инженер кафедры ТАПР ХНУРЭ. Адрес: Украина, 61166, Харьков, пр. Ленина, 14, тел. 702-13-60.

**Герасименко Олег Викторович**, студент ХНУРЭ. Адрес: Украина, 61166, Харьков, пр. Ленина, 14.