Регуляризация (гребневая регрессия)

Штраф за увеличение нормы вектора весов $\|\alpha\|$:

$$Q_{\tau}(\alpha) = \|F\alpha - y\|^2 + \frac{\tau}{2} \|\alpha\|^2,$$

где au — неотрицательный *параметр регуляризации*.

Модифицированное МНК-решение (τI_n — «гребень»):

$$\alpha_{\tau}^* = (F^{\mathsf{T}}F + \tau I_n)^{-1}F^{\mathsf{T}}y.$$

Преимущество сингулярного разложения: можно подбирать параметр au, вычислив SVD только один раз.

Регуляризованный МНК через сингулярное разложение

Вектор регуляризованного МНК-решения α_{τ}^* и МНК-аппроксимация целевого вектора $F\alpha_{\tau}^*$:

$$\alpha_{\tau}^* = U(D^2 + \tau I_n)^{-1}DV^{\mathsf{T}}y = \sum_{j=1}^n \frac{\sqrt{\lambda_j}}{\lambda_j + \tau} u_j(v_j^{\mathsf{T}}y);$$

$$F\alpha_{\tau}^* = VDU^{\mathsf{T}}\alpha_{\tau}^* = V\operatorname{diag}\left(\frac{\lambda_j}{\lambda_j + \tau}\right)V^{\mathsf{T}}y = \sum_{j=1}^n \frac{\lambda_j}{\lambda_j + \tau} v_j(v_j^{\mathsf{T}}y);$$

$$\|\alpha_{\tau}^*\|^2 = \|(D^2 + \tau I_n)^{-1}DV^{\mathsf{T}}y\|^2 = \sum_{j=1}^n \frac{\lambda_j}{(\lambda_j + \tau)^2} (v_j^{\mathsf{T}}y)^2.$$

 $F\alpha_{\tau}^* \neq F\alpha^*$, но зато решение становится гораздо устойчивее.

Выбор параметра регуляризации au

Контрольная выборка: $X^k = (x_i', y_i')_{i=1}^k$;

$$F'_{k\times n} = \begin{pmatrix} f_1(x'_1) & \dots & f_n(x'_1) \\ \dots & \dots & \dots \\ f_1(x'_k) & \dots & f_n(x'_k) \end{pmatrix}, \quad y'_{k\times 1} = \begin{pmatrix} y'_1 \\ \dots \\ y'_k \end{pmatrix}.$$

Вычисление функционала Q на контрольных данных T раз потребует $O(kn^2 + knT)$ операций:

$$Q(\tau) = \|F'\alpha_{\tau}^* - y'\|^2 = \left\|\underbrace{F'U}_{k \times n} \operatorname{diag}\left(\frac{\sqrt{\lambda_j}}{\lambda_j + \tau}\right)\underbrace{V^{\mathsf{T}}y}_{n \times 1} - y'\right\|^2.$$

Зависимость Q(au) обычно имеет характерный минимум.

Регуляризация сокращает «эффективную размерность»

Сжатие (shrinkage) или сокращение весов (weight decay):

$$\|\alpha_{\tau}^*\|^2 = \sum_{j=1}^n \frac{\lambda_j}{(\lambda_j + \tau)^2} (v_j^{\mathsf{T}} y)^2 < \|\alpha^*\|^2 = \sum_{j=1}^n \frac{1}{\lambda_j} (v_j^{\mathsf{T}} y)^2.$$

Почему говорят о сокращении эффективной размерности?

Роль размерности играет след проекционной матрицы:

$$\operatorname{tr} F(F^{\mathsf{T}}F)^{-1}F^{\mathsf{T}} = \operatorname{tr}(F^{\mathsf{T}}F)^{-1}F^{\mathsf{T}}F = \operatorname{tr} I_n = n.$$

При использовании регуляризации:

$$\operatorname{tr} F(F^{\mathsf{T}}F + \tau I_n)^{-1}F^{\mathsf{T}} = \operatorname{tr}\operatorname{diag}\left(\frac{\lambda_j}{\lambda_j + \tau}\right) = \sum_{i=1}^n \frac{\lambda_j}{\lambda_j + \tau} < n.$$